

*IBM SPSS Modeler 18.1.1:
Руководство по исследованию
данных в базе данных*

IBM

Примечание

Прежде чем использовать эту информацию и продукт, описанный в ней, прочтите сведения в разделе “Уведомления” на стр. 105.

Информация о продукте

Это издание применимо к версии 18, выпуск 1, модификация 1 IBM SPSS Modeler и ко всем последующим версиям и модификациям до тех пор, пока в новых изданиях не будет указано иное.

Содержание

Предисловие	vii
-----------------------	-----

Глава 1. О программе IBM SPSS

Modeler	1
--------------------------	----------

Продукты IBM SPSS Modeler	1
IBM SPSS Modeler.	1
IBM SPSS Modeler Server	1
IBM SPSS Modeler Administration Console	2
IBM SPSS Modeler Batch.	2
IBM SPSS Modeler Solution Publisher	2
Адаптеры IBM SPSS Modeler Server для IBM SPSS Collaboration and Deployment Services.	2
Выпуски IBM SPSS Modeler.	2
Документация	3
Документация к SPSS Modeler Professional	3
Документация SPSS Modeler Premium	4
Примеры прикладных программ	4
Папка demos	4
Отслеживание лицензий	5

Глава 2. Исследование в базе данных 7

Обзор моделирования баз данных	7
Что требуется	7
Построение модели	8
Подготовка данных	8
Скоринг модели	8
Экспорт и сохранение моделей баз данных.	9
Согласованность модели	9
Просмотр и экспорт сгенерированного SQL	9

Глава 3. Требования для интеграции с Microsoft Analysis Services 11

IBM SPSS Modeler и Microsoft Analysis Services	11
Требования для интеграции с Microsoft Analysis Services	12
Включение интеграции с Analysis Services.	13
Построение моделей при помощи Analysis Services.	15
Работа с моделями Analysis Services	15
Общие параметры для всех узлов алгоритмов	17
Дополнительные опции дерева решений MS	18
Дополнительные опции кластеризации MS	18
Дополнительные опции наивного критерия Байеса MS	18
Дополнительные опции линейной регрессии MS	18
Дополнительные опции нейросети MS.	18
Дополнительные опции логистической регрессии MS	18
Узел правил связывания MS	18
Узел временных рядов MS	19
Узел кластеризации последовательностей MS	20
Скоринг для моделей Analysis Services.	21
Общие параметры для всех моделей Analysis Services.	22
Слепок модели временного ряда MS	23

Слепок модели кластеризации последовательностей MS	24
Экспорт моделей и генерирование узлов	24
Примеры исследования Analysis Services	24
Примеры потоков: деревья решений	24

Глава 4. Моделирование баз данных с использованием Oracle Data Mining 29

О программе Oracle Data Mining	29
Требования для интеграции с Oracle	29
Включение интеграции с Oracle	30
Построение моделей с использованием Oracle Data Mining (ODM).	31
Опции сервера моделей Oracle	32
Стоимости ошибочной классификации	32
Наивный критерий Байеса Oracle	33
Опции адаптивной байесовой модели	33
Дополнительные опции наивного критерия Байеса	33
Адаптивный критерий Байеса Oracle	34
Опции адаптивной байесовой модели	34
Дополнительные опции адаптивного критерия Байеса	35
Метод опорных векторов (Support Vector Machine, SVM) Oracle	35
Опции модели SVM Oracle	35
Дополнительные опции SVM Oracle	36
Опции весов SVM Oracle	37
Обобщенные линейные модели Oracle (ОЛМ)	37
Опции модели ОЛМ Oracle	37
Дополнительные опции ОЛМ Oracle	38
Опции весов ОЛМ Oracle	38
Дерево решений Oracle	39
Опции модели дерева решений	39
Опции эксперта по деревьям решений	40
О-кластер Oracle	40
Опции модели О-кластер	40
Дополнительные опции О-кластера.	41
К-средние Oracle	41
Опции модели k-средних	41
Дополнительные опции k-средних	42
Факторизация неотрицательных матриц (Nonnegative Matrix Factorization, NMF) Oracle.	42
Опции модели NMF.	42
Дополнительные опции NMF.	43
Априорный анализ Oracle	43
Опции полей априорных значений	43
Опции модели априорных значений	44
Минимальная длина описания (Minimum Description Length, MDL) Oracle.	45
Опции модели MDL.	45
Важность атрибутов Oracle (AI)	46
Опции модели AI	46
Опции выбора AI	46
Вкладка Модель слепок модели AI	46
Управление моделями Oracle.	47

Вкладка Сервер слепков моделей Oracle	47
Вкладка Сводка слепков моделей Oracle	47
Вкладка Параметры слепков моделей Oracle	47
Список моделей Oracle	48
Oracle Data Miner	48
Подготовка данных	49
Примеры Oracle Data Mining	49
Пример потока: загрузка данных	50
Пример потока: изучение данных	50
Пример потока: построение модели	50
Пример потока: оценка модели	51
Пример потока: внедрение модели	51

Глава 5. Моделирование баз данных с использованием IBM Netezza Analytics 53

IBM SPSS Modeler and IBM Netezza Analytics	53
Требования для интеграции с IBM Netezza Analytics	53
Включение интеграции с IBM Netezza Analytics	54
Конфигурирование IBM Netezza Analytics	54
Создание источника ODBC для IBM Netezza Analytics	54
Включение интеграции IBM Netezza Analytics в IBM SPSS Modeler	55
Включение генерирования SQL и оптимизации	56
Построение моделей с использованием IBM Netezza Analytics	56
Модели Netezza - опции полей	57
Модели Netezza - опции сервера	57
Модели Netezza - опции моделей	58
Управление моделями Netezza	58
Перечисление моделей базы данных	58
Дерево регрессии Netezza	59
Опции построения дерева регрессии Netezza - рост дерева	59
Опции построения дерева регрессии Netezza - сокращение дерева	60
Разделительная кластеризация Netezza	60
Опции полей разделительной кластеризации Netezza	61
Опции построения разделительной кластеризации Netezza	61
Обобщенный линейный анализ Netezza	62
Опции полей обобщенной линейной модели Netezza	62
Опции обобщенной линейной модели Netezza - Общие	63
Опции обобщенной линейной модели Netezza - взаимодействие	64
Опции обобщенной линейной модели Netezza - опции скоринга	65
Дерево решений Netezza	65
Весы экземпляров и веса классов	65
Опции полей дерева решений Netezza	66
Опции построения дерева решений Netezza	66
Линейная регрессия Netezza	68
Опции построения линейной регрессии Netezza	68
KNN Netezza	69
Опции моделей KNN Netezza - Общие	69
Опции моделей KNN Netezza - опции скоринга	70
K-средние Netezza	70
Опции полей K-средних Netezza	70

Вкладка Опции построения K-средних Netezza	71
Наивный байесовский анализ Netezza	72
Байесовская сеть Netezza	72
Опции построения Байесовской сети Netezza	72
Опции построения Байесовской сети Netezza	72
Временные ряды Netezza	73
Интерполяция значений во временных рядах Netezza	73
Опции полей временных рядов Netezza	75
Опции построения временных рядов Netezza	75
Опции модели Netezza Time Series	78
Netezza TwoStep	78
Опции полей TwoStep Netezza	79
Опции построения TwoStep Netezza	79
PCA Netezza	80
Опции полей PCA Netezza	80
Опции построения PCA Netezza	80
Управление моделями IBM Netezza Analytics	81
Скоринг моделей IBM Netezza Analytics	81
Вкладка сервера слепка модели Netezza	81
Слепки моделей деревьев решений Netezza	81
Слепок модели k-средних Netezza	83
Слепки моделей байесовской сети Netezza	83
Слепки наивных моделей Байеса Netezza	84
Слепки моделей KNN Netezza	85
Слепки моделей разделительной кластеризации Netezza	86
Слепки моделей PCA Netezza	86
Слепки моделей деревьев регрессии Netezza	87
Слепки моделей линейной регрессии Netezza	88
Слепок модели временных рядов Netezza	88
Слепок обобщенной линейной модели Netezza	89
Слепок модели TwoStep Netezza	90

Глава 6. Моделирование баз данных с использованием IBM Db2 for z/OS . . . 91

IBM SPSS Modeler и IBM Db2 for z/OS	91
Требования для интеграции с IBM Db2 for z/OS	91
Включение интеграции с IBM Db2 Analytics Accelerator for z/OS	92
Конфигурирование IBM Db2 for z/OS и IBM Analytics Accelerator for z/OS	92
Создание источника данных ODBC для IBM Db2 for z/OS и IBM Db2 Analytics Accelerator	92
Включение интеграции IBM Db2 for z/OS в IBM SPSS Modeler	92
Включение поддержки генерирования и оптимизации SQL	93
Конфигурирование DSN с помощью клиента IBM Db2 в IBM SPSS Modeler	93
Построение моделей с использованием IBM Db2 for z/OS	94
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции полей	95
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции сервера	95
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции модели	95
Модели IBM Db2 for z/OS - K-средние	96
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции полей K-средних	96
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения K-средних	96
Модели IBM Db2 for z/OS - Наивный Байес	97
Модели IBM Db2 for z/OS - Деревья решений	97

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции полей дерева решений	97
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения дерева решений	98
Модели IBM Db2 for z/OS - Узел дерева решений - Весы классов	98
Модели IBM Db2 for z/OS - Узел дерева решений - Сокращение дерева	99
Модели IBM Db2 for z/OS - Дерево регрессии	99
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения дерева регрессии - рост дерева.	99
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения дерева регрессии - сокращение дерева	100
Модели IBM Db2 for z/OS - TwoStep	101
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции полей TwoStep	101
Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения TwoStep	101
Модели IBM Db2 for z/OS - Слепок TwoStep - Вкладка Модель	102

Управление моделями IBM Db2 for z/OS.	102
Скоринг моделей IBM Db2 for z/OS	102
Слепки моделей дерева решений IBM Db2 for z/OS	103
Слепок модели К-средних IBM Db2 for z/OS	103
Слепки наивных моделей Байеса IBM Db2 for z/OS	103
Слепки моделей дерева регрессии IBM Db2 for z/OS	104
Слепок модели TwoStep IBM Db2 for z/OS	104

Уведомления 105

Товарные знаки.	106
Правила и условия для документации продукта	107

Индекс 109

Предисловие

IBM® SPSS Modeler - это IBM Corp. инструментальная среда масштаба предприятия для анализа данных. SPSS Modeler помогает организациям улучшить взаимосвязи с клиентами и отдельными лицами, обеспечивая глубокое понимание данных. Организации используют приобретенные с помощью SPSS Modeler глубокие знания для сохранения выгодных заказчиков, обнаружения возможностей дополнительных покупок, привлечения новых клиентов, обнаружения ошибок, сокращения рисков и улучшений в обеспечении государственных служб.

Наглядный интерфейс SPSS Modeler дает пользователям возможность применить свой конкретный опыт в бизнесе, что способствует разработке более мощных предсказывающих моделей и сокращает время принятия решения. SPSS Modeler предлагает много способов моделирования, таких как алгоритмы предсказания, классификации, сегментации и ассоциативного обнаружения. Когда моделей IBM SPSS Modeler Solution Publisher поддерживает их распространение на уровне организации для принимающих решение сотрудников или для применения к базе данных.

О бизнес аналитике IBM

Программное обеспечение IBM для бизнес аналитики предоставляет полную, последовательную и точную информацию, которая повышает эффективность ведения бизнеса. Полный набор программного обеспечения для business intelligence, прогностической аналитики, управления финансовой эффективностью и стратегией и аналитических приложений позволяет ясно видеть текущую ситуацию, а также делать прогнозы, позволяющие предпринимать практические действия. В сочетании с решениями для конкретных отраслей, проверенной практикой и услугами бизнес аналитика IBM позволяет организациям любых размеров достигать наивысшей производительности, уверенно автоматизировать процессы принятия решений и добиться лучших результатов.

Как составная часть этого набора, программное обеспечение IBM SPSS Predictive Analytics помогает организациям предсказывать будущие события и предпринимать практические действия непосредственно на основе этих предсказаний. Коммерческие, правительственные и научные организации всего мира, полагаются на технологию IBM SPSS, обеспечивающую конкурентное преимущество в привлечении, удержании клиентов и повышения отдачи от них при уменьшении доли ошибочных решений и сокращении рисков. Включая программное обеспечение IBM SPSS в свои ежедневные операции, организации могут прогнозировать будущие события, направлять и автоматизировать решения для соответствия бизнес-целям и достигать ощутимых конкурентных преимуществ. Чтобы получить дальнейшую информацию или связаться с представителем, зайдите на <http://www.ibm.com/spss>.

Техническая поддержка

Техническая поддержка предоставляется клиентам, оплачивающим обновительные взносы. Пользователи могут обращаться в службу технической поддержки, если у них возникают какие-либо проблемы с использованием или установкой программного обеспечения IBM Corp.. К службе технической поддержки можно вызывать через сайт IBM Corp. по адресу <http://www.ibm.com/support>. При обращении за поддержкой будьте готовы назвать себя и организацию, в которой вы работаете.

Глава 1. О программе IBM SPSS Modeler

IBM SPSS Modeler - это комплект инструментов исследования данных, при помощи которого можно быстро разрабатывать прогнозные модели, использующие деловые знания и опыт, и внедрять их в деловые операции для усовершенствования процесса принятия решений. Разработанный на основе модели промышленного стандарта CRISP-DM, IBM SPSS Modeler поддерживает весь процесс исследования данных, от обработки исходных данных до получения лучших деловых результатов.

IBM SPSS Modeler предлагает ряд методов моделирования, взятых из таких областей, как обучение машин, искусственный интеллект и статистика. При помощи методов, доступных на палитре Моделирование, можно извлечь новую информацию из данных и разработать прогнозные модели. У каждого из методов есть свои сильные стороны и типы задач, для решения которых он лучше всего подходит.

SPSS Modeler можно приобрести как отдельный продукт или использовать как клиент в сочетании с SPSS Modeler Server. Кроме того, доступен ряд дополнительных возможностей, сводка которых дается в следующих разделах. Дополнительную информацию смотрите по ссылке <https://www.ibm.com/analytics/us/en/technology/spss/>.

Продукты IBM SPSS Modeler

В семейство продуктов IBM SPSS Modeler и связанные с этим семейством программы входят следующие продукты:

- IBM SPSS Modeler
- IBM SPSS Modeler Server
- IBM SPSS Modeler Administration Console (включено в IBM SPSS Deployment Manager)
- IBM SPSS Modeler Batch
- IBM SPSS Modeler Solution Publisher
- Адаптеры IBM SPSS Modeler Server для IBM SPSS Collaboration and Deployment Services

IBM SPSS Modeler

SPSS Modeler - это полнофункциональная версия продукта, устанавливаемая и запускаемая на персональном компьютере. SPSS Modeler можно запустить в локальном режиме, как автономный продукт, или в распределенном режиме вместе с IBM SPSS Modeler Server, чтобы повысить производительность на больших наборах данных.

Используя SPSS Modeler, можно быстро и интуитивно строить точные прогнозные модели, не прибегая к программированию. Используя уникальный визуальный интерфейс, можно легко визуализировать процесс анализа данных. В продукт встроены расширенные функции аналитики, при поддержке которых можно обнаруживать в данных скрытые структуры и тенденции. Можно моделировать результаты и выяснять, какие факторы на них влияют, чтобы полностью использовать деловые возможности и ограничивать риски.

SPSS Modeler доступен в двух версиях: SPSS Modeler Professional и SPSS Modeler Premium. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Выпуски IBM SPSS Modeler” на стр. 2.

IBM SPSS Modeler Server

SPSS Modeler пользуется архитектурой клиент - сервер, чтобы распределять требования ресурсоемких операций по мощным серверным программам, что повышает производительность для больших наборов данных.

SPSS Modeler Server - это отдельно лицензируемый продукт, который непрерывно работает в режиме распределенного анализа на хосте сервера совместно с одной или несколькими установками IBM SPSS Modeler. При этом SPSS Modeler Server обеспечивает высокую производительность для больших наборов данных, поскольку ресурсоемкие операции можно выполнять на сервере без скачивания данных на компьютер клиента. Кроме того, IBM SPSS Modeler Server обеспечивает поддержку для возможностей оптимизации SQL и моделирования в базе данных, что дает дополнительный выигрыш в производительности и автоматизации.

IBM SPSS Modeler Administration Console

Modeler Administration Console - это графический пользовательский интерфейс для управления многочисленными опциями конфигурации SPSS Modeler Server; их можно также конфигурировать и посредством файла опций. Консоль, входящая в состав IBM SPSS Deployment Manager, может использоваться для отслеживания и конфигурирования установок SPSS Modeler Server; она доступна без дополнительной оплаты для действующих заказчиков SPSS Modeler Server. Эту прикладную программу можно установить только на компьютерах Windows; однако она может управлять сервером на любой поддерживаемой платформе.

IBM SPSS Modeler Batch

Хотя обычно исследование данных - интерактивный процесс, можно также запустить SPSS Modeler из командной строки, не открывая графический интерфейс. Например, у вас могут быть продолжительные или повторяющиеся задачи, которые желательно выполнить без участия пользователя. SPSS Modeler Batch - это особая версия продукта, предоставляющая поддержку всех аналитических возможностей SPSS Modeler без вызова обычного пользовательского интерфейса. SPSS Modeler Server необходим для использования SPSS Modeler Batch.

IBM SPSS Modeler Solution Publisher

SPSS Modeler Solution Publisher - это инструмент, при помощи которого можно создать пакетную версию потока SPSS Modeler; такую версию можно запускать внешним механизмом времени выполнения или встроить во внешнюю прикладную программу. Этим способом можно публиковать и внедрять полные потоки SPSS Modeler для использования в средах, где SPSS Modeler не установлен. SPSS Modeler Solution Publisher распространяется в составе службы IBM SPSS Collaboration and Deployment Services - Scoring, для которой требуется отдельная лицензия. С этой лицензией вы получаете SPSS Modeler Solution Publisher Runtime, при помощи которого можете запускать опубликованные потоки.

Дополнительную информацию о SPSS Modeler Solution Publisher смотрите в документации IBM SPSS Collaboration and Deployment Services. Центр знаний IBM SPSS Collaboration and Deployment Services содержит разделы "IBM SPSS Modeler Solution Publisher" и "IBM SPSS Analytics Toolkit".

Адаптеры IBM SPSS Modeler Server для IBM SPSS Collaboration and Deployment Services

Для IBM SPSS Collaboration and Deployment Services доступен ряд адаптеров, при посредстве которых SPSS Modeler и SPSS Modeler Server могут взаимодействовать с репозиторием IBM SPSS Collaboration and Deployment Services. При этом поток SPSS Modeler, внедренный в репозиторий, доступен для совместного использования несколькими пользователями или для обращения из прикладной программы IBM SPSS Modeler Advantage тонкого клиента. Адаптер устанавливается в той системе, в которой находится репозиторий.

Выпуски IBM SPSS Modeler

SPSS Modeler доступен в следующих выпусках.

SPSS Modeler Professional

SPSS Modeler Professional содержит все инструменты, необходимые для работы с большинством типов структурированных данных, таких как трассировка поведения и взаимодействия в системах CRM, демографии, поведения покупателей и данных о продажах.

SPSS Modeler Premium

SPSS Modeler Premium - это отдельно лицензируемый продукт, расширяющий SPSS Modeler Professional для работы со специализированными данными и с неструктурированными текстовыми данными. SPSS Modeler Premium включает в себя IBM SPSS Modeler Text Analytics:

IBM SPSS Modeler Text Analytics использует новейшие лингвистические технологии и обработку естественного языка (NLP) для быстрой обработки самых разнообразных неструктурированных текстовых данных, для извлечения и организации ключевых понятий и группирования этих понятий в категории. Извлеченные понятия и категории можно сочетать с существующими структурированными данными, такими как демографические, и применять к моделированию при помощи полного комплекта инструментов исследования данных IBM SPSS Modeler для получения более качественных и специализированных решений.

IBM SPSS Modeler Subscription

IBM SPSS Modeler Subscription обеспечивает все предсказательные аналитические возможности традиционного клиента IBM SPSS Modeler. В выпуске с подпиской вы можете регулярно скачивать обновления продукта.

Документация

К документации можно обратиться из меню Справка в SPSS Modeler. При этом открывается Центр знаний, общедоступный извне продукта.

Полная документация для каждого продукта (в том числе инструкции по установке) доступна также в формате PDF в нескольких сжатых папках как часть скачиваемого образа продукта. Кроме этого, можно скачать документы PDF с веб-сайта <http://www.ibm.com/support/docview.wss?uid=swg27046871>.

Документация к SPSS Modeler Professional

В комплект документации SPSS Modeler Professional (включая указания по установке) входят:

- **IBM SPSS Modeler Руководство пользователя.** Общее введение в использование SPSS Modeler, в том числе о создании потоков данных, обработке пропущенных значений, построению выражений CLEM работе с проектами и отчетами и составлению пакетов потоков для внедрения в IBM SPSS Collaboration and Deployment Services или IBM SPSS Modeler Advantage.
- **Узлы источников, обработки и вывода IBM SPSS Modeler.** Описания всех узлов, служащих для чтения, обработки и вывода данных в различных форматах. По существу это все узлы, кроме узлов моделирования.
- **Узлы моделирования IBM SPSS Modeler.** Описания всех узлов, служащих для создания моделей исследования данных. IBM SPSS Modeler предлагает ряд методов моделирования, взятых из таких областей, как обучение машин, искусственный интеллект и статистика.
- **Руководство по прикладным программам IBM SPSS Modeler.** Примеры в этом руководстве служат кратким специализированным введением к тем или иным методам и технологиям моделирования. Это руководство доступно также в электронном виде в меню Справка. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Примеры прикладных программ” на стр. 4.
- **Сценарии и автоматизация Python IBM SPSS Modeler.** Информация об автоматизации системы путем создания сценариев Python, включая сценарии свойств, которые могут использоваться для работы с узлами и потоками.

- **Руководство по внедрению IBM SPSS Modeler** . Информация о выполнении IBM SPSS Modeler потоков как шагов обработки заданий под управлением IBM SPSS Deployment Manager.
- **Руководство разработчика IBM SPSS Modeler CLEF** . CLEF предоставляет возможности интеграции с программами других производителей, таких как подпрограммы обработки данных или алгоритмы моделирования, как с узлами в IBM SPSS Modeler.
- **Руководство по исследованию данных в базе данных IBM SPSS Modeler**. Информация о том, как использовать мощности вашей базы данных для повышения производительности и расширения диапазона возможностей анализа с привлечением алгоритмов от сторонних производителей.
- **Руководство администратора и руководство по производительности IBM SPSS Modeler Server** . Информация о том, как сконфигурировать и администрировать IBM SPSS Modeler Server.
- **IBM SPSS Deployment Manager Руководство пользователя**. Информация об использовании пользовательского интерфейса административной консоли включено в прикладную программу Deployment Manager для мониторинга и конфигурирования сервера IBM SPSS Modeler.
- **Руководство по CRISP-DM IBM SPSS Modeler**. Пошаговое руководство к использованию методологии CRISP-DM для исследования данных SPSS Modeler.
- **IBM SPSS Modeler Batch Руководство пользователя**. Полное руководство по использованию IBM SPSS Modeler в пакетном режиме, включая подробности выполнения в пакетном режиме и аргументы командной строки. Это руководство доступно только в формате PDF.

Документация SPSS Modeler Premium

В комплект документации SPSS Modeler Premium (включая указания по установке) входят:

- **SPSS Modeler Text Analytics Руководство пользователя**. Информация об использовании аналитики текстов совместно с SPSS Modeler, в том числе по узлам исследования текстов, интерактивной инструментальной среде, шаблонам и другим ресурсам.

Примеры прикладных программ

Инструменты исследования данных в SPSS Modeler помогают разрешить широкий спектр деловых и организационных проблем, а примеры прикладных программ предоставляют краткие, целевые введения в конкретные методы и способы моделирования. Используемые здесь наборы данных намного меньше огромных складов данных, которыми управляют некоторые исследователи данных, но применяемые понятия и методы должны масштабироваться до реальных прикладных программ.

Чтобы обратиться к примерам, выберите **Примеры прикладных программ** в меню Справка в SPSS Modeler.

Файлы данных и потоки примеров устанавливаются в папке Demos в каталоге установки продукта. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Папка demos”.

Примеры моделирования баз данных. Смотрите эти примеры в руководстве *IBM SPSS Modeler: Руководство по исследованию данных в базе данных*.

Примеры сценариев. Смотрите эти примеры в руководстве *IBM SPSS Modeler Scripting and Automation Guide*.

Папка demos

Файлы данных и примеры потоков, используемые с примерами прикладных программ, устанавливаются в папке Demos в каталоге установки продукта (например: C:\Program Files\IBM\SPSS\Modeler\<версия>\Demos). К этой папке можно также обратиться из группы программ IBM SPSS Modeler в меню Пуск Windows или, щелкнув по Demos в списке недавно использовавшихся каталогов в диалоговом окне **Файл > Открыть поток**.

Отслеживание лицензий

При работе с SPSS Modeler использование лицензий отслеживается и записывается в журнал через регулярные интервалы времени. В журнал записываются показатели лицензирования *AUTHORIZED_USER* и *CONCURRENT_USER*; тип записываемого в журнал показателя зависит от типа лицензии, которая у вас есть для SPSS Modeler.

Генерируемые файлы журналов могут обрабатываться инструментом IBM License Metric Tool, из которого вы можете сгенерировать отчеты об использовании лицензий.

Файлы журналов лицензирования создаются в том же каталоге, куда записываются и файлы журналов клиента SPSS Modeler (по умолчанию %ALLUSERSPROFILE%/9IBM/SPSS/Modeler/<версия>/log).

Глава 2. Исследование в базе данных

Обзор моделирования баз данных

IBM SPSS Modeler Server поддерживает интеграцию с исследованием данных и инструментами моделирования, доступными у поставщиков баз данных, в том числе с IBM Netezza, Oracle Data Miner и Microsoft Analysis Services. Построение моделей, их скоринг и сохранение в базе данных - все эти операции возможны в прикладной программе IBM SPSS Modeler. Это позволяет сочетать аналитические возможности и легкость использования IBM SPSS Modeler с мощностью и производительностью базы данных, реализуя одновременно преимущества собственных алгоритмов баз данных, предоставляемых этими поставщиками. Построение моделей выполняется в базе данных, которые можно затем просмотреть и оценить в интерфейсе IBM SPSS Modeler обычным способом, а в случае необходимости - внедрить при помощи IBM SPSS Modeler Solution Publisher. Поддерживаемые алгоритмы находятся на палитре Моделирование баз данных в IBM SPSS Modeler.

При использовании IBM SPSS Modeler для обращения к собственным алгоритмам баз данных реализуется несколько преимуществ:

- Зачастую алгоритмы In-Database полностью интегрируются с сервером баз данных и могут обеспечить улучшенную производительность.
- Модели, встроенные и хранящиеся в базе данных ("In-Database"), можно проще внедрить в любую обращающуюся к ней прикладную программу и совместно использовать с этой прикладной программой.

Генерирование SQL Моделирование In-Database отличается от генерирования SQL, иначе называемого обратным переносом SQL ("SQL Pushback"). Эта функциональная возможность позволяет генерировать операторы SQL для собственных операций IBM SPSS Modeler, которые могут быть "перенесены обратно" в базу данных (то есть выполнены в ней) с целью улучшения производительности. Например, узлы слияния, агрегации, и выбора - все генерируют код SQL, для которого возможен обратный перенос в базу данных этим способом. Применяя генерирование SQL в сочетании с моделированием баз данных, можно получить потоки, обрабатываемые в базе данных от начала до конца, что приведет к значительному росту производительности потоков, запускаемых в IBM SPSS Modeler.

Примечание: Моделирование баз данных и оптимизация SQL требуют, чтобы на компьютере IBM SPSS Modeler была включена возможность соединения с сервером IBM SPSS Modeler. При включенной возможности соединения можно обращаться к алгоритмам баз данных, выполнять обратный перенос SQL непосредственно с клиента сервером IBM SPSS Modeler и обращаться к серверу IBM SPSS Modeler. Проверьте текущее состояние лицензии, для чего в меню клиента сервером IBM SPSS Modeler выберите:

Справка > О программе > Дополнительные подробности

Если возможность соединения включена, на вкладке Состояние лицензии вы увидите опцию **Разрешение для сервера**.

Информацию о поддерживаемых алгоритмах смотрите в следующих разделах для конкретных поставщиков.

Что требуется

Для выполнения моделирования баз данных требуется следующее установленное программное обеспечение:

- Соединение ODBC с соответствующей базой данных и установленные обязательные аналитические компоненты (Microsoft Analysis Services или Oracle Data Miner).
- В IBM SPSS Modeler надо включить моделирование баз данных в диалоговом окне Вспомогательные прикладные программы (**Инструменты > Вспомогательные прикладные программы**).

- Надо включить опции **Генерировать SQL** и **Оптимизация SQL** в диалоговом окне Пользовательские опции в IBM SPSS Modeler, а также на IBM SPSS Modeler Server (если он используется). Обратите внимание на то, что оптимизация SQL не строго обязательна для моделирования баз данных, но рекомендуется по причинам производительности.

Примечание: Моделирование баз данных и оптимизация SQL требуют, чтобы на компьютере IBM SPSS Modeler была включена возможность соединения с сервером IBM SPSS Modeler. При включенной возможности соединения можно обращаться к алгоритмам баз данных, выполнять обратный перенос SQL непосредственно с клиента сервером IBM SPSS Modeler и обращаться к серверу IBM SPSS Modeler. Проверьте текущее состояние лицензии, для чего в меню клиента сервером IBM SPSS Modeler выберите:

Справка > О программе > Дополнительные подробности

Если возможность соединения включена, на вкладке Состояние лицензии вы увидите опцию **Разрешение для сервера**.

Более подробную информацию смотрите в следующих разделах для конкретных поставщиков.

Построение модели

Процесс построения и оценки моделей с использованием алгоритмов базы данных аналогичен другим типам исследования данных в IBM SPSS Modeler. Общий процесс работы с узлами и "слепами" моделирования похож на любой другой поток при работе в IBM SPSS Modeler. Единственная разница состоит в том, что фактическая обработка данных и построение модели переданы в базу данных.

Поток моделирования базы данных принципиально не отличается от других потоков в IBM SPSS Modeler, но этот поток выполняет все операции в базе данных. К таким операциям относится, например, построение модели с использованием узла дерева решений Microsoft. При запуске этого потока IBM SPSS Modeler передает в базу данных инструкции на построение и сохранение итоговой модели, а подробные данные скачиваются в IBM SPSS Modeler. Факт выполнения в базе данных обозначается затененными фиолетовыми узлами в потоке.

Подготовка данных

Независимо от того, используются ли собственные алгоритмы базы данных, результаты подготовки данных надо при первой возможности передавать в базу данных для повышения производительности.

- Если исходные данные хранятся в базе данных, необходимо сохранять их там, убедившись, что все нужные операции обратного потока можно преобразовать в SQL. Это предотвратит скачивание данных на IBM SPSS Modeler и проявление эффекта узкого горла, который мог бы свести на нет все выгоды, и позволит выполнять весь поток в базе данных.
- Если исходные данные *не* хранятся в базе данных, моделирование базы данных все равно можно использовать. В этом случае подготовка данных проводится в IBM SPSS Modeler, и подготовленный набор данных автоматически закачивается в базу данных для построения модели.

Скоринг модели

Модели, сгенерированные в IBM SPSS Modeler с использованием исследования данных в базе данных, отличаются от обычных моделей IBM SPSS Modeler. Хотя эти модели появляются в менеджере моделей как сгенерированные "слепки" моделей, на самом деле они представляют собой удаленные модели, хранящиеся на удаленном сервере баз данных или исследования данных. В IBM SPSS Modeler выводятся просто ссылки на эти удаленные модели. Другими словами, показываемая модель IBM SPSS Modeler - это "пустая" модель, содержащая такую информацию, как имя хоста сервера баз данных, имя базы данных и имя модели. Это отличие важно понимать при просмотре и оценке моделей, созданных с использованием собственных алгоритмов базы данных.

После создания модели вы можете добавить ее в поток для оценки, как и любую другую сгенерированную в IBM SPSS Modeler модель. Вся оценка производится в базе данных, даже если нет операций обратного

потока. (Операции обратного потока могут использоваться для базы данных, если можно повысить производительность, но они не требуются для проведения оценки). В большинстве случаев вы можете посмотреть сгенерированную модель, используя стандартный браузер поставщика базы данных.

И при просмотре, и при скоринге требуется действующее соединение с сервером, где запущены Oracle Data Miner или Microsoft Analysis Services.

Просмотр результатов и задание параметров

Для просмотра результатов и задания параметров оценки дважды щелкните по модели на холсте потока. Можно также щелкнуть правой кнопкой мыши по модели и выбрать опцию **Просмотр** или **Изменить**. Конкретные параметры зависят от типа модели.

Экспорт и сохранение моделей баз данных

Модели и сводки баз данных можно экспортировать из браузера моделей таким же образом, как и другие модели, созданные в IBM SPSS Modeler, используя опции в меню Файл.

1. В меню Файл браузера моделей выберите любую из следующих опций:

- **Экспорт текста** - экспортирует сводку модели в текстовый файл
- **Экспорт HTML** - экспортирует сводку модели в файл HTML
- **Экспорт PMML** (поддерживается только для моделей IBM Db2 IM) - экспортирует модели на языке разметки предсказательных моделей (predictive model markup language, PMML), и эти модели можно использовать с другим поддерживающим PMML программным обеспечением.

Примечание: Сгенерированные модели можно также сохранить, выбрав в меню Файл опцию **Сохранить узел**.

Согласованность модели

Для каждой сгенерированной модели базы данных IBM SPSS Modeler хранит описание структуры модели, а также ссылку на модель с тем же именем, которая хранится в базе данных. На вкладке Сервер сгенерированной модели выводится уникальный ключ, созданный для этой модели, который соответствует действующей модели в базе данных.

IBM SPSS Modeler использует этот произвольно сгенерированный ключ для проверки, что модель по-прежнему согласована. Этот ключ сохраняется в описании модели при ее построении. Перед запуском потока внедрения рекомендуется проверить, что эти ключи совпадают.

1. Чтобы проверить согласованность модели, хранимой в базе данных, сравнивая ее описание со случайным ключом, хранимым в IBM SPSS Modeler, нажмите кнопку **Проверить**. Если модель базы данных не удается найти или ключ не совпадает, выводится сообщение об ошибке.

Просмотр и экспорт сгенерированного SQL

Сгенерированный код SQL можно просмотреть перед выполнением, что может быть полезным для отладки.

Глава 3. Требования для интеграции с Microsoft Analysis Services

IBM SPSS Modeler и Microsoft Analysis Services

IBM SPSS Modeler поддерживает интеграцию с Microsoft SQL Server Analysis Services. Эта функциональная возможность реализована как узлы моделирования в IBM SPSS Modeler и доступна из палитры моделирования базы данных. Если эта палитра не показана, ее можно активировать, включив интеграцию MS Analysis Services на вкладке Microsoft в диалоговом окне Вспомогательные прикладные программы. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Включение интеграции с Analysis Services” на стр. 13.

IBM SPSS Modeler поддерживает интеграцию следующих алгоритмов Analysis Services:

- деревья решений
- Кластеризация
- правила связывания
- наивная модель Байеса
- Линейная регрессия
- нейросеть
- Логистическая регрессия
- Временные ряды
- кластеризация последовательностей

На следующей диаграмме показан поток данных от клиента на сервер, когда исследованием данных в базе данных управляет IBM SPSS Modeler Server. Построение модели выполняется с помощью Analysis Services. Полученная модель сохраняется Analysis Services. Ссылка на эту модель обрабатывается в потоках IBM SPSS Modeler. Затем эта модель скачивается из Analysis Services для оценки или на Microsoft SQL Server, или в IBM SPSS Modeler.

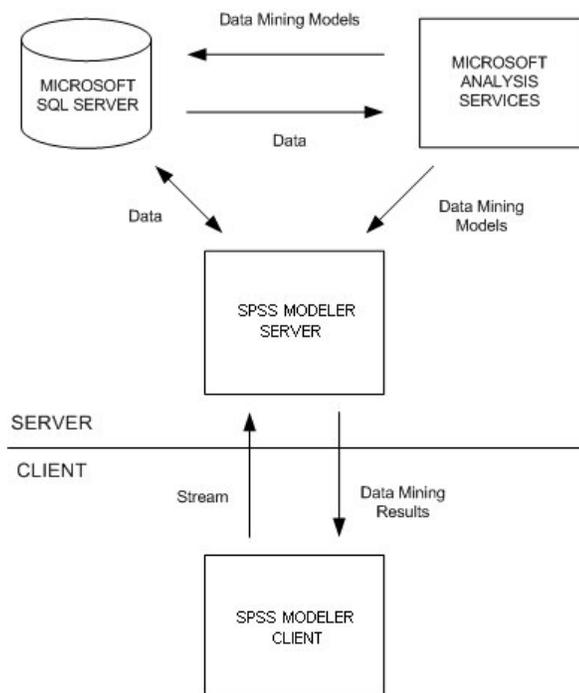


Рисунок 1. Поток данных между IBM SPSS Modeler, Microsoft SQL Server и Microsoft Analysis Services при построении модели

Примечание: IBM SPSS Modeler Server не обязателен, хотя и может использоваться. Клиент IBM SPSS Modeler может сам обрабатывать вычисления исследования данных в базе данных.

Требования для интеграции с Microsoft Analysis Services

Ниже приведены обязательные предварительные требования для проведения моделирования в базе данных при помощи алгоритмов Analysis Services с IBM SPSS Modeler. Чтобы убедиться в их соблюдении, может потребоваться проконсультироваться с администратором баз данных.

- Программа IBM SPSS Modeler, работающая с установкой IBM SPSS Modeler Server (в распределенном режиме) в Windows. Платформы UNIX в этой интеграции с Analysis Services не поддерживаются.

Важное замечание: Пользователи IBM SPSS Modeler должны сконфигурировать соединение ODBC при помощи драйвера SQL Native Client, доступного в Microsoft по указанному ниже URL в разделе *Дополнительные требования к серверу IBM SPSS Modeler. Драйвер, предоставляемый с IBM SPSS Data Access Pack (и, как правило, рекомендуемый для использования с IBM SPSS Modeler в других задачах), использовать в этих целях не рекомендуется.* Драйвер нужно сконфигурировать для использования SQL Server с включенной опцией **Включить интегрированную проверку подлинности Windows** (Разрешить встроенную проверку подлинности Windows), поскольку IBM SPSS Modeler не поддерживает аутентификацию SQL Server. Для получения дополнительных сведений о создании и настройке разрешений для источников данных ODBC обратитесь к своему администратору базы данных.

- Должен быть установлен SQL Server, хотя не обязательно на том же хосте, что и IBM SPSS Modeler. У пользователей IBM SPSS Modeler должны быть достаточные разрешения на чтение и запись данных и на отбрасывание и создание таблиц и производных таблиц.

Примечание: Рекомендуется SQL Server версии Enterprise Edition. Enterprise Edition обеспечивает дополнительную гибкость, предоставляя дополнительные параметры для настройки результатов алгоритмов. В версии Standard Edition предоставляются те же параметры, но редактировать некоторые дополнительные параметры пользователям не разрешено.

- Программа Microsoft SQL Server Analysis Services должна быть установлена на том же хосте, что и SQL Server.

Дополнительные требования к IBM SPSS Modeler Server

Для использования алгоритмов Analysis Services с IBM SPSS Modeler Server на компьютере хоста IBM SPSS Modeler Server должны быть установлены следующие компоненты.

Примечание: Если SQL Server установлен на том же хосте, что и IBM SPSS Modeler Server, эти компоненты будут уже доступны.

- Провайдер OLE DB Microsoft SQL Server Analysis Services 10.0 (обязательно выберите правильный вариант для используемой операционной системы)
- Microsoft SQL Server Native Client (обязательно выберите правильный вариант для используемой операционной системы)
- Если вы используете Microsoft SQL Server 2008 или 2012, могут потребоваться также Microsoft Core XML Services (MSXML) 6.0.

Чтобы скачать эти компоненты, перейдите на сайт www.microsoft.com/downloads, в строке поиска введите **.NET Framework** или **SQL Server Feature Pack** (для всех остальных компонентов) и выберите последний пакет для вашей версии SQL Server.

Сначала может потребоваться установить другие пакеты, которые также должны быть доступны на сайте скачивания Microsoft.

Дополнительные требования к IBM SPSS Modeler

Для использования алгоритмов Analysis Services с IBM SPSS Modeler на клиенте должны быть установлены все приведенные выше, а также следующие компоненты:

- Microsoft SQL Server Datamining Viewer Controls (обязательно выберите правильный вариант для используемой операционной системы); к этому компоненту также требуется:
- Microsoft ADOMD.NET

Чтобы скачать эти компоненты, перейдите на сайт www.microsoft.com/downloads, в строке поиска введите **SQL Server Feature Pack** и выберите последний пакет для вашей версии SQL Server.

Примечание: Моделирование баз данных и оптимизация SQL требуют, чтобы на компьютере IBM SPSS Modeler была включена возможность соединения с сервером IBM SPSS Modeler. При включенной возможности соединения можно обращаться к алгоритмам баз данных, выполнять обратный перенос SQL непосредственно с клиента сервером IBM SPSS Modeler и обращаться к серверу IBM SPSS Modeler. Проверьте текущее состояние лицензии, для чего в меню клиента сервером IBM SPSS Modeler выберите:

Справка > О программе > Дополнительные подробности

Если возможность соединения включена, на вкладке Состояние лицензии вы увидите опцию **Разрешение для сервера**.

Включение интеграции с Analysis Services

Для включения интеграции IBM SPSS Modeler с Analysis Services потребуется сконфигурировать SQL Server и Analysis Services, создать источник ODBC, включить интеграцию в диалоговом окне Вспомогательные прикладные программы IBM SPSS Modeler и включить поддержку генерирования и оптимизации SQL.

Примечание: Должны быть доступны Microsoft SQL Server и Microsoft Analysis Services. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Требования для интеграции с Microsoft Analysis Services” на стр. 12.

Конфигурирование SQL Server

Сконфигурируйте на SQL Server возможность скоринга в базе данных.

1. Создайте на компьютере хоста SQL Server следующий ключ реестра:

HKEY_LOCAL_MACHINE\SOFTWARE\Microsoft\MSSQLServer\Providers\MSOLAP

2. Добавьте в этот ключ следующее значение DWORD:

AllowInProcess 1

3. После внесения этого изменения перезапустите SQL Server.

Конфигурирование Analysis Services

Для возможности соединения IBM SPSS Modeler с Analysis Services сначала в диалоговом окне Свойства сервера анализа нужно сконфигурировать вручную два параметра:

1. Войдите в систему сервера анализа через MS SQL Server Management Studio.
2. Откройте диалоговое окно Свойства, щелкнув правой кнопкой по имени сервера и выбрав **Свойства**.
3. Включите переключатель **Показать дополнительные (все) свойства**.
4. Измените следующие свойства:
 - Измените для DataMining\AllowAdHocOpenRowsetQueries значение на True (значение по умолчанию - False).
 - Измените для DataMining\AllowProvidersInOpenRowset значение на [all] (значения по умолчанию нет).

Создание DSN ODBC для SQL Server

Для чтения или записи данных из базы данных пользователь должен установить источник данных ODBC, настроить соответствующую базу данных и установить разрешения на чтение и запись. Драйвер ODBC Microsoft SQL Native Client - обязательный, он автоматически устанавливается с SQL Server. *Драйвер, предоставляемый с IBM SPSS Data Access Pack (и как правило, рекомендуемый для использования с IBM SPSS Modeler в других целях), для этой задачи использовать не рекомендуется.* Если IBM SPSS Modeler и SQL Server находятся на разных хостах, драйвер ODBC Microsoft SQL Native Client можно скачать. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Требования для интеграции с Microsoft Analysis Services” на стр. 12.

Для получения дополнительных сведений о создании и настройке разрешений для источников данных ODBC обратитесь к своему администратору базы данных.

1. При помощи драйвера ODBC Microsoft SQL Native Client создайте DSN ODBC, указывающее на базу данных SQL Server, используемую в процессе исследования данных. Для остальных параметров драйвера надо использовать значения по умолчанию.
2. Для этого DSN убедитесь, что включена опция **Разрешить встроенную проверку подлинности Windows**.
 - Если IBM SPSS Modeler и IBM SPSS Modeler Server запускаются на разных хостах, создайте на каждом из этих хостов одно и то же DSN ODBC. Убедитесь, что одно и то же имя DSN используется на каждом хосте.

Включение интеграции с Analysis Services в IBM SPSS Modeler

Чтобы включить для IBM SPSS Modeler использование Analysis Services, сначала нужно задать спецификации сервера в диалоговом окне Вспомогательные прикладные программы.

1. Выберите в меню IBM SPSS Modeler:
Инструменты > Опции > Вспомогательные программы
2. Щелкните по вкладке **Microsoft**.
 - **Включить интеграцию с Microsoft Analysis Services.** Включает поддержку палитры Моделирование баз данных (если она еще не выводится) в нижней части окна IBM SPSS Modeler и добавляет узлы для алгоритмов Analysis Services.
 - **Хост сервера анализа.** Задайте имя компьютера, на котором запускается Analysis Services.
 - **База данных сервера анализа.** Выберите нужную базу данных, нажав кнопку с многоточием (...), открывающую вспомогательное диалоговое окно, в котором можно выбрать доступные базы данных. В

этом списке выводятся базы данных, доступные для заданного сервера анализа. Поскольку Microsoft Analysis Services сохраняет модели исследования данных в именованных базах данных, следует выбрать подходящую базу данных, в которой хранятся базы данных Microsoft, построенные IBM SPSS Modeler.

- **Соединение с SQL Server.** Задайте информацию DSN, используемую базой данных SQL Server для хранения данных, которые передаются на сервер анализа. Выберите источник данных ODBC, который будет предоставлять данные для построения моделей исследования данных Analysis Services. При построении моделей Analysis Services по данным, предоставляемым в плоских файлах или источниках данных ODBC, эти данные будут автоматически выгружаться в созданную в базе данных SQL Server временную таблицу, на которую указывает источник данных ODBC.
- **Предупреждать о перезаписи модели исследования данных.** Включите эту опцию, чтобы IBM SPSS Modeler не перезаписывал без предупреждения модели, хранимые в базе данных.

Примечание: Опции, сконфигурированные в диалоговом окне Вспомогательные прикладные программы, могут быть переопределены на различных узлах Analysis Services.

Включение поддержки генерирования и оптимизации SQL

1. Выберите в меню IBM SPSS Modeler:

Инструменты > Свойства потока > Опции

2. На панели навигации щелкните по опции **Оптимизация**.
3. Подтвердите включение опции **Генерировать SQL**. Этот параметр требуется для работы функций моделирования баз данных.
4. Выберите **Оптимизировать построение SQL** и **Оптимизировать другое выполнение** (не требуется строго, но настоятельно рекомендуется для оптимальной производительности).

Построение моделей при помощи Analysis Services

Для построения моделей с помощью Analysis Services требуется, чтобы обучающий набор данных располагался в таблице или в представлении в базе данных SQL Server. Если эти данные расположены не на SQL Server или их нужно обработать в IBM SPSS Modeler как часть подготовки данных, которую нельзя выполнить на SQL Server, перед построением модели эти данные автоматически зачисляются во временную таблицу на SQL Server.

Работа с моделями Analysis Services

При построении модели Analysis Services с использованием IBM SPSS Modeler создается модель в IBM SPSS Modeler и создается или заменяется модель в базе данных SQL Server. Модель IBM SPSS Modeler ссылается на содержимое модели базы данных, хранящейся на сервере баз данных. IBM SPSS Modeler может выполнять проверку согласованности, сохранив одинаковую сгенерированную строку ключа модели и в модели IBM SPSS Modeler, и в модели SQL.



Узел моделирования **Дерево решений MS** служит для прогнозного моделирования атрибутов обоих типов, категориальных и непрерывных. Для категориальных атрибутов этот узел делает прогнозы на основе взаимосвязей между входными столбцами в наборе данных. Например, в сценарии предсказания, какие посетители с высокой вероятностью приобретут велосипед, если велосипеды приобретают девять из десяти молодых посетителей и только два из десяти пожилых, узел заключает, что возраст посетителя - значимый предиктор покупки велосипеда. На основе такого рода тенденции дерево решений делает прогнозы в сторону определенного исхода. Для непрерывных атрибутов алгоритм использует линейную регрессию, чтобы определить расщепление дерева решений. Если в качестве прогнозируемых задано несколько столбцов, или если во входных данных содержится вложенная таблица, заданная как прогнозируемая, узел строит отдельные деревья решений для каждого прогнозируемого столбца.



Узел моделирования **Кластеризация MS** использует итерационные методы для группирования наблюдений из набора данных в кластеры, содержащие сходные характеристики. Такая группировка полезна при просмотре данных, обнаружении аномалий в данных и создании прогнозов. Модели кластеризации находят в наборе данных логически неожиданные взаимосвязи, которые трудно заметить при случайном просмотре. Например, логично предположить, что среди работающих те, кто ездит на работу на велосипеде, обычно живут недалеко от места работы. Однако алгоритм может обнаружить другие, не столь очевидные характеристики тех, кто добирается до места работы на велосипеде. В отличие других узлов исследования данных для узла кластеризации не задается поле назначения. Узел кластеризации обучает модель, исходя непосредственно из того, какие взаимосвязи и кластеры он обнаружил в данных.



Узел моделирования **Правила связывания MS** полезен для механизмов рекомендации. Механизм рекомендации рекомендует продукты посетителям на основе тех продуктов, которые они уже приобрели, или на основе того, к каким продуктам выказали интерес. Ассоциативные модели строятся для наборов данных, которые содержат идентификаторы наблюдений и элементов в этих наблюдениях. Группа элементов в одном наблюдении называется **набором элементов**. Ассоциативная модель состоит из ряда наборов элементов и правил, описывающих группировку этих элементов в наблюдениях. Правила, обнаруживаемые алгоритмом, можно использовать для предсказания вероятных будущих покупок некоторого посетителя на основе уже положенных в корзину продуктов.



Узел моделирования **Наивный Байес MS** вычисляет условную вероятность для полей назначения и полей предикторов и предполагает, что столбцы независимы. Модель называется наивной, поскольку в ней все предложенные переменные прогноза считаются независимыми друг от друга. Для этого метода требуется меньше вычислений, чем для остальных алгоритмов Analysis Services, и поэтому он полезен для быстрого обнаружения взаимосвязей на предварительных стадиях моделирования. Этот узел можно использовать для начального изучения данных, а потом применить результаты при создании дополнительных моделей, используя другие узлы, которые будут вычисляться дольше, но зато дадут более точные результаты.



Узел моделирования **Линейная регрессия MS** - это вариант узла Дерево решений, в котором значение параметра `MINIMUM_LEAF_CASES` больше или равно общему числу наблюдений в наборе данных, используемом этим узлом для обучения модели исследования. При таком значении параметра этот узел никогда не будет расщеплен, и следовательно, выполняет только линейную регрессию.



Узел моделирования **Нейросеть MS** аналогичен узлу Дерево решений MS в том отношении, что вычисляет вероятности всех возможных состояний входного атрибута при каждом данном состоянии прогнозируемого атрибута. В дальнейшем эти вероятности можно использовать для предсказания исхода предсказанного атрибута на основании входных атрибутов.



Узел моделирования **Логистическая регрессия MS** - это вариант узла Нейросеть MS, в котором для параметра `HIDDEN_NODE_RATIO` задано значение 0. При таком значении параметра модель нейросети не содержит скрытого слоя и, следовательно, эквивалентна логистической регрессии.



Узел моделирования **Временные ряды MS** содержит алгоритмы регрессии, оптимизированные для предсказания будущих значений непрерывных величин, таких как продажи продукта. Модель временных рядов не требует, как другие алгоритмы Microsoft (например, деревья решений), задавать дополнительные столбцы новой информации как входные, чтобы спрогнозировать тенденцию. Модель временных рядов способна прогнозировать тенденции на основании только исходного набора данных, использованного при создании модели. Кроме того, вычисляя прогнозы, можно добавлять в модель новые данные, и они автоматически включаются в анализ тенденций. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Узел временных рядов MS” на стр. 19.



Узел моделирования **Кластеризация последовательностей MS** обнаруживает в данных упорядоченные последовательности и сочетает результаты этого анализа с методами кластеризации, чтобы сгенерировать кластеры на основе последовательностей и других атрибутов. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Узел кластеризации последовательностей MS” на стр. 20.

Все эти узлы доступны на палитре моделирования базы данных у нижнего края окна IBM SPSS Modeler.

Общие параметры для всех узлов алгоритмов

Следующие параметры - общие для всех алгоритмов Analysis Services.

Опции сервера

На вкладке Сервер можно сконфигурировать хост сервера анализа, базу данных и источник данных SQL Server. Заданные здесь опции переопределяют опции, заданные на вкладке Microsoft в диалоговом окне Вспомогательные прикладные программы. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Включение интеграции с Analysis Services” на стр. 13.

Примечание: Изменения на этой вкладке доступны также при скоринге моделей Analysis Services. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Вкладка Сервер слепков моделей Analysis Services” на стр. 22.

Опции модели

Чтобы построить самую общую модель, перед прочими действиями нужно задать опции на вкладке Модель. На вкладке Дополнительно доступен метод скоринга и другие расширенные опции.

Доступны следующие основные опции моделирования:

Имя модели. Задаёт имя, назначаемое модели, которая создается при выполнении узла.

- **Авто.** Автоматически генерирует имя модели на основании имен полей назначения или ID/имени типа модели в случаях, когда не задано назначение (например, в моделях кластеризации).
- **Пользовательское.** Позволяет создать пользовательское имя для создаваемой модели.

Использовать разделенные данные. Разделяет данные на отдельные подмножества или выборки для обучения, испытания и проверки на основании текущего значения поля разделения. Использование одной выборки данных для создания модели и другой для ее испытания позволяет выяснить, насколько хорошо модель обобщается на более крупные наборы данных, аналогичных текущим данным. Если в потоке поле раздела не задано, эта опция игнорируется.

С детализацией. Эта опция, если она выводится, позволяет запросить модель, чтобы узнать подробности о включенных в модель наблюдениях.

Поле уникальности. Выберите в выпадающем списке поле, уникально идентифицирующее каждое наблюдение. Обычно это поле ID, такое как **ID_покупателя**.

Дополнительные опции дерева решений MS

Состав опций, доступных на вкладке *Дополнительные*, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровня полей.

Дополнительные опции кластеризации MS

Состав опций, доступных на вкладке *Дополнительные*, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровня полей.

Дополнительные опции наивного критерия Байеса MS

Состав опций, доступных на вкладке *Дополнительные*, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровня полей.

Дополнительные опции линейной регрессии MS

Состав опций, доступных на вкладке *Дополнительные*, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровня полей.

Дополнительные опции нейросети MS

Состав опций, доступных на вкладке *Дополнительные*, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровня полей.

Дополнительные опции логистической регрессии MS

Состав опций, доступных на вкладке *Дополнительные*, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровня полей.

Узел правил связывания MS

Узел моделирования правил связывания MS полезен для механизмов рекомендаций. Узел рекомендаций предлагает покупателям продукты на основании тех позиций, которые они уже приобрели, или тех, о которых они выразили заинтересованность. Модели связывания строятся для наборов данных, включающих в себя идентификаторы и для отдельных наблюдений, и для содержащихся в них элементов. Группа элементов в наблюдении называется **набором элементов**.

Модель связывания состоит из ряда наборов элементов и правил, описывающих, как эти элементы группируются вместе в наблюдениях. Эти правила, определяемые алгоритмом, можно использовать для предсказания возможных в будущем покупок покупателя на основании элементов, уже присутствующих в его покупательской корзине.

Для табличного формата данных алгоритм создает оценки, представляющие собой вероятности (*\$MP-поле*) для каждой из сгенерированных рекомендаций (*\$M-поле*). При транзакционном формате данных оценки создаются для поддержки (*\$MS-поле*), вероятности (*\$MP-поле*) и скорректированной вероятности (*\$MAP-поле*) для каждой сгенерированной рекомендации (*\$M-поле*).

Технические требования

Технические требования для транзакционной модели связывания:

- **Поле уникальности.** Модель правил связывания требует наличия ключа, однозначно идентифицирующего записи.

- **Поле ID.** При построении модели правил связывания MS с транзакционным форматом данных требуется поле ID, определяющее каждую транзакцию. В качестве поля ID можно задать то же поле, что и в качестве поля уникальности.
- **По крайней мере одно поле ввода.** Для алгоритма правил связывания требуется по крайней мере одно поле ввода.
- **Поле назначения.** При построении модели связывания MS с транзакционными данными поле назначения должно быть полем транзакции, например, предназначенным для указания товаров, которые приобрел покупатель.

Дополнительные опции правил связывания MS

Состав опций, доступных на вкладке Дополнительные, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровнях полей.

Узел временных рядов MS

Узел моделирования временных рядов MS поддерживает два типа предсказаний:

- будущие
- хронологические

Будущие предсказания оценивают значения в полях назначения через заданное число периодов времени после окончания хронологических данных и выполняются всегда. **Хронологические предсказания** - это оцененные значения в полях назначения на заданное число периодов времени, для которых у вас есть фактические значения в хронологических данных. Хронологические предсказания можно использовать для оценки качества модели, сравнивая фактические хронологические значения с предсказанными. Значение начальной точки времени для предсказаний определяет, будут ли выполняться хронологические предсказания.

В отличие от узла временных рядов IBM SPSS Modeler, узлу временных рядов MS не нужен предшествующий узел Интервалы времени. Другое отличие состоит в том, что по умолчанию оценки делаются только для предсказанных строк, а не для всех хронологических строк в данных временных рядов.

Технические требования

Технические требования для модели временных рядов MS:

- **Одно ключевое поле времени.** Каждая модель должна содержать одно числовое поле или поле даты, используемые как ряд наблюдений, определяющий сектора времени, которые будет использовать модель. Типом данных для ключевого поля времени может быть или тип данных даты-времени, или числовой тип данных. Однако это поле должно содержать количественные значения, и эти значения должны быть уникальными для каждого ряда.
- **Одно поле назначения.** В каждой модели можно задать только одно поле назначения. Типом данных для этого поля должны быть количественные значения. Например, вы можете предсказывать изменение во времени численных атрибутов, таких как доход, объем продаж или температура. Однако в качестве поля назначения нельзя использовать поле, содержащее категориальные значения, такие как состояние покупки или уровень образования.
- **По крайней мере одно поле ввода.** Для алгоритма временных рядов MS требуется по крайней мере одно поле ввода. Типом данных для поля ввода должны быть количественные значения. При построении модели неколичественные поля ввода игнорируются.
- **Набор данных должен быть отсортирован.** Набор данных ввода должен быть отсортирован (по ключевому полю времени), в противном случае построение модели будет прервано с выводом сообщения об ошибке.

Опции модели MS Time Series

Имя модели. Задаёт имя модели, создаваемой при исполнении узла.

- **Авто.** Автоматически генерирует имя модели на основании имен полей назначения или ID/имени типа модели в случаях, когда не задано назначение (например, в моделях кластеризации).

- **Пользовательское.** Позволяет создать пользовательское имя для создаваемой модели.

Использовать разделенные данные. Если определено поле раздела, эта опция гарантирует, что для построения модели будут использоваться данные только из раздела обучения.

С детализацией. Эта опция, если она выводится, позволяет запросить модель, чтобы узнать подробности о включенных в модель наблюдениях.

Поле уникальности. Выберите из выпадающего списка ключевое поле времени, которое используется для построения модели временного ряда.

Опции MS Time Series Expert

Состав опций, доступных на вкладке Дополнительные, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровне полей.

Если вы делаете хронологические предсказания, количество хронологических шагов, которые можно включить в результат оценки, определяется произведением (`HISTORIC_MODEL_COUNT * HISTORIC_MODEL_GAP`). По умолчанию это количество ограничено десятью, то есть можно сделать только 10 хронологических предсказаний. И в этом случае, например, возникнет ошибка, если вы введете для параметра **Хронологическое предсказание** на вкладке Параметры слепка модели (смотрите “Вкладка параметров слепков моделей временных рядов MS” на стр. 23) значение меньше -10. Если вы хотите получить больше хронологических предсказаний, можно увеличить значения параметров `HISTORIC_MODEL_COUNT` или `HISTORIC_MODEL_GAP`, но при этом увеличится время построения модели.

Опции параметров временных рядов MS

Начать оценку. Задайте временной период, откуда вы хотите начать предсказания.

- **Начать с: Новое предсказание.** Временной период, в который вы хотите начать будущие предсказания, выраженный в виде смещения относительно последнего периода времени ваших данных хронологии. Например, если данные хронологии закончились 12/99, а вы захотели бы начать предсказания с 01/00, вы использовали бы значение 1; однако если вы захотели бы начать предсказания с 03/00, вы использовали бы значение 3.
- **Начать с: Хронологическое предсказание.** Временной период, в который вы хотите начать хронологические предсказания, выраженный в виде отрицательного смещения относительно последнего периода времени ваших данных хронологии. Например, если данные хронологии закончились 12/99, а вы захотели бы составить хронологические предсказания за последние пять периодов времени ваших данных, вы использовали бы значение -5.

Закончить оценку. Задайте временной период, где вы хотите остановить предсказания.

- **Конечный шаг предсказания.** Временной период, в который вы хотите остановить предсказания, выраженный в виде смещения относительно последнего периода времени ваших данных хронологии. Например, если данные хронологии заканчиваются 12/99, а вы захотели бы остановить предсказания 6/00, вы использовали бы здесь значение 6. Для будущих предсказаний это значение должно быть всегда больше или равно значению **Начать с**.

Узел кластеризации последовательностей MS

Узел кластеризации последовательностей MS использует алгоритм анализа последовательностей, изучающий содержащие данные события, которые можно связать, следуя путям или *последовательностям*. Примерами этого могут быть пути переходов по ссылкам, создаваемые при просмотре Web-сайта или навигации по нему пользователями, или порядок, в котором покупатели добавляют элементы в покупательскую корзину в розничном интернет-магазине. Алгоритм находит наиболее общие последовательности, используя группировку, или *кластеризацию*, идентичных последовательностей.

Требования

Технические требования для модели кластеризации последовательностей Microsoft:

- **Поле ID.** Для алгоритма кластеризации последовательностей Microsoft требуется, чтобы информация последовательностей хранилась в транзакционном формате. Для этого требуется поле ID, идентифицирующее каждую транзакцию.
- **Не меньше одного поля ввода.** Для алгоритма требуется по крайней мере одно поле ввода.
- **Поле последовательности.** Для алгоритма требуется также поле идентификатора последовательностей, у которого должен быть количественный уровень измерения. Например, можно использовать идентификатор Web-страницы, целое число или текстовую строку, лишь бы данное поле определяло события в последовательности. Для каждой последовательности разрешен только один идентификатор, а для каждой модели разрешен только один тип последовательности. Поле последовательности должно отличаться от поля ID и поля уникальности.
- **Поле назначения.** При построении модели кластеризации последовательностей требуется поле назначения.
- **Поле уникальности.** Для модели кластеризации последовательностей требуется поля ключа, который однозначно идентифицирует записи. Поле уникальности можно задать совпадающим с полем ID.

Опции полей кластеризации последовательностей MS

У всех узлов моделирования есть вкладка Поля, где вы задаете поля, которые будут использоваться при построении модели.

Перед построением модели кластеризации последовательности необходимо указать поля, которые должны служить полями назначения и входными полями. Обратите внимание на то, что для узла кластеризации последовательностей MS нельзя использовать информацию из расположенного выше узла Тип; значения в полях нужно указать здесь.

ID. Выберите поле ID из списка. Значения в поле ID могут быть числовыми или символическими. Каждое уникальное значение в этом поле должно обозначать конкретный объект анализа. Например, в прикладной программе Корзина покупок каждый ID может представлять одного покупателя. В прикладной программе Анализ Web-журнала каждый ID может представлять отдельный компьютер (по IP-адресу) или одного пользователя (по регистрационным данным).

Поля ввода. Выберите поле или поля ввода для модели. Это поля, которые содержат интересующие вас события при моделировании последовательностей.

Последовательность. Выберите из списка поле, которое будет использоваться как поле идентификатора последовательности. Например, можно использовать идентификатор Web-страницы, целое число или текстовую строку, лишь бы данное поле определяло события в последовательности. Для каждой последовательности разрешен только один идентификатор, а для каждой модели разрешен только один тип последовательности. Поле последовательности должно отличаться от поля ID (заданного на этой вкладке) и от поля уникальности (заданного на вкладке Модель).

Цель. Выберите поле, которое будет использоваться как поле назначения, то есть такое поле, значение в котором вы пытаетесь предсказать на основе данных последовательности.

Дополнительные опции кластеризации последовательностей MS

Состав опций, доступных на вкладке Дополнительные, может быть различным в зависимости от структуры выбранного потока. Исчерпывающие подробности о дополнительных опциях для выбранного узла моделирования Analysis Services смотрите в справке для пользовательского интерфейса на уровня полей.

Скоринг для моделей Analysis Services

Оценка моделей происходит на SQL Server и выполняется в Analysis Services. Если данные созданы или должны подготавливаться в IBM SPSS Modeler, может потребоваться загрузить набор данных во временную таблицу. Модели, создаваемые вами в IBM SPSS Modeler с использованием исследования данных в базе данных, фактически представляют собой удаленные модели, хранящиеся на удаленных серверах

исследования данных или баз данных. Это отличие важно понимать при просмотре и оценке моделей, созданных с использованием алгоритмов Microsoft Analysis Services.

В IBM SPSS Modeler обычно передается только одно предсказание и связанная вероятность или показатель доверия.

Примеры скоринга моделей смотрите в разделе “Примеры исследования Analysis Services” на стр. 24.

Общие параметры для всех моделей Analysis Services

Следующие параметры - общие для всех моделей Analysis Services.

Вкладка Сервер слепков моделей Analysis Services

Вкладка Сервер используется для задания соединений для исследования в базе данных. На этой вкладке предоставляется также ключ уникальности для модели. Этот ключ генерируется случайным образом при построении модели и хранится в модели IBM SPSS Modeler, а также в описании объекта модели, хранимого в базе данных Analysis Services.

На вкладке Сервер можно сконфигурировать хост и базу данных сервера анализа, а также источник данных SQL Server для операции скоринга. Заданные здесь опции перезаписывают соответствующие опции, заданные в IBM SPSS Modeler в диалоговых окнах Вспомогательные программы или Построить модель. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Включение интеграции с Analysis Services” на стр. 13.

GUID модели. Здесь выводится ключ модели. Этот ключ генерируется случайным образом при построении модели и хранится в модели IBM SPSS Modeler, а также в описании объекта модели, хранимого в базе данных Analysis Services.

Проверить. Нажмите эту кнопку, чтобы проверить ключ модели для ключа в модели, хранимой в базе данных Analysis Services. Это позволит убедиться, что модель все еще существует на сервере анализа, и понять, что структура модели не изменена.

Примечание: Кнопка Проверить доступна только для моделей, добавленных на холст потока при подготовке к скорингу. Если проверка завершится неудачно, выясните, не была ли модель удалена или заменена другой моделью на сервере.

Представление. Щелкните здесь для получения графического представления модели дерева решений. Программа просмотра дерева решений \используется совместно с другими алгоритмами дерева решений в IBM SPSS Modeler и функционально не отличается.

Вкладка Сводка слепков моделей Analysis Services

На вкладке Сводка слепка модели выводится информация о самой модели (*Анализ*), об используемых в ней полях (*Поля*), значениях параметров, используемых при построении модели, (*Параметры построения*) и об обучении модели (*Сводка по обучению*).

При первом просмотре узла результаты вкладки Сводка свернуты. Чтобы увидеть нужные вам результаты, разверните соответствующие им элементы при помощи элемента управления расширением слева от них или выведите все результаты, нажав кнопку **Развернуть все**. Чтобы скрыть результаты по завершении их просмотра, сверните при помощи элемента управления расширением отдельные результаты, которые вы хотите скрыть, или сверните все результаты, нажав кнопку **Свернуть все**.

Анализ. Выводится информация о конкретной модели. Если в вашем исполнении в указанный слепок модели вложен узел анализа, в этом разделе появится также информация о выполненном анализе.

Поля. Список полей, используемых в качестве полей назначения и входных полей при построении модели.

Параметры компоновки. Содержит информацию об используемых при построении модели параметрах.

Сводная информация по обучению. Выводится тип модели, поток, используемый для ее создания, создавший ее пользователь, отметка времени построения модели и время, затраченное на ее построение.

Слепок модели временного ряда MS

Модель временного ряда MS делает оценки только для предсказанных периодов времени, а не для хронологических данных.

В следующей таблице показаны поля, которые добавлены в модель.

Таблица 1. Добавленные в модель поля

Имя поля	Описание
\$M-поле	Предсказанное значение <i>поля</i>
\$Var-поле	Вычисленная дисперсия <i>поля</i>
\$Stdev-поле	Среднеквадратичное отклонение <i>поля</i>

Вкладка Сервер слепков моделей временных рядов MS

Вкладка Сервер используется для задания соединений для исследования в базе данных. На этой вкладке предоставляется также ключ уникальности для модели. Этот ключ генерируется случайным образом при построении модели и хранится в модели IBM SPSS Modeler, а также в описании объекта модели, хранимого в базе данных Analysis Services.

На вкладке Сервер можно сконфигурировать хост и базу данных сервера анализа, а также источник данных SQL Server для операции скоринга. Заданные здесь опции перезаписывают соответствующие опции, заданные в IBM SPSS Modeler в диалоговых окнах Вспомогательные программы или Построить модель. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Включение интеграции с Analysis Services” на стр. 13.

GUID модели. Здесь выводится ключ модели. Этот ключ генерируется случайным образом при построении модели и хранится в модели IBM SPSS Modeler, а также в описании объекта модели, хранимого в базе данных Analysis Services.

Проверить. Нажмите эту кнопку, чтобы проверить ключ модели для ключа в модели, хранимой в базе данных Analysis Services. Это позволит убедиться, что модель все еще существует на сервере анализа, и понять, что структура модели не изменена.

Примечание: Кнопка Проверить доступна только для моделей, добавленных на холст потока при подготовке к скорингу. Если проверка завершится неудачно, выясните, не была ли модель удалена или заменена другой моделью на сервере.

Просмотр. Щелкните здесь для получения графического представления модели временного ряда. Analysis Services выводят полную модель в виде дерева. Вы можете просмотреть также график, показывающий хронологические значения поля назначения во времени вместе с предсказанными будущими значениями.

Более подробную информацию смотрите в описании инструмента просмотра временных рядов в библиотеке MSDN по адресу <http://msdn.microsoft.com/en-us/library/ms175331.aspx>.

Вкладка параметров слепков моделей временных рядов MS

Начать оценку. Задайте временной период, откуда вы хотите начать предсказания.

- **Начать с: Новое предсказание.** Временной период, в который вы хотите начать будущие предсказания, выраженный в виде смещения относительно последнего периода времени ваших данных хронологии. Например, если данные хронологии закончились 12/99, а вы захотели бы начать предсказания с 01/00, вы использовали бы значение 1; однако если вы захотели бы начать предсказания с 03/00, вы использовали бы значение 3.

- **Начать с: Хронологическое предсказание.** Временной период, в который вы хотите начать хронологические предсказания, выраженный в виде отрицательного смещения относительно последнего периода времени ваших данных хронологии. Например, если данные хронологии закончились 12/99, а вы захотели бы составить хронологические предсказания за последние пять периодов времени ваших данных, вы использовали бы значение -5.

Закончить оценку. Задайте временной период, где вы хотите остановить предсказания.

- **Конечный шаг предсказания.** Временной период, в который вы хотите остановить предсказания, выраженный в виде смещения относительно последнего периода времени ваших данных хронологии. Например, если данные хронологии заканчиваются 12/99, а вы захотели бы остановить предсказания 6/00, вы использовали бы здесь значение 6. Для будущих предсказаний это значение должно быть всегда больше или равно значению **Начать с**.

Слепок модели кластеризации последовательностей MS

В следующей таблице показаны поля, которые добавлены в модель кластеризации последовательностей MS (здесь *поле* - это имя поля назначения).

Таблица 2. Добавленные в модель поля

Имя поля	Описание
\$MC-поле	Предсказание кластера, к которому принадлежит эта последовательность.
\$MCP-поле	Вероятность, что эта последовательность принадлежит к предсказанному кластеру.
\$MS-поле	Предсказанное значение в <i>поле</i>
\$MSP-поле	Вероятность правильности значения \$MS-поля.

Экспорт моделей и генерирование узлов

Можно экспортировать сводку и структуру модели в текстовые файлы и файлы формата HTML. Можно генерировать нужные узлы выбора и фильтрации там, где они вам требуются.

Подобно другим слепкам моделей в IBM SPSS Modeler, слепки моделей Microsoft Analysis Services поддерживают непосредственное генерирование узлов операций с записями и полями. Используя пункты меню Генерировать слепка модели можно сгенерировать такие узлы:

- Узел выбора (только если на вкладке Модель выбран элемент)
- Узел фильтра

Примеры исследования Analysis Services

Дается ряд примеров потока, демонстрирующих, как использовать исследование данных MS Analysis Services совместно с IBM SPSS Modeler. Эти потоки можно найти в подпапке установки IBM SPSS Modeler:

`\\Demos\Database_Modelling\Microsoft`

Примечание: Папку Demos можно открыть из группы программ IBM SPSS Modeler в меню Запуск Windows.

Примеры потоков: деревья решений

Следующие примеры потоков можно использовать вместе в последовательности как пример процесса исследования базы данных, использующего алгоритм деревьев решений, который предоставлен MS Analysis Services.

Таблица 3. Деревья решений - примеры потоков

Поток	Описание
<i>1_upload_data.str</i>	Используется для очистки и закачивания данных из плоского файла в базу данных.
<i>2_explore_data.str</i>	Предоставляет пример изучения данных с помощью IBM SPSS Modeler
<i>3_build_model.str</i>	Строит модель, используя собственный алгоритм базы данных.
<i>4_evaluate_model.str</i>	Используется как пример оценки модели с помощью IBM SPSS Modeler.
<i>5_deploy_model.str</i>	Внедряет модель для оценки базы данных.

Примечание: Чтобы запустить этот пример, надо выполнять потоки по порядку. Кроме этого, узлы источников и моделирования в каждом потоке должны быть изменены, чтобы содержать ссылку на допустимый источник данных для базы данных, который вы хотите использовать.

Набор данных, используемый в этих примерах потоков, относится к прикладным программам обработки кредитных карт и представляет задачу классификации с различными категориальными и непрерывными предикторами. Более подробную информацию об этом наборе данных смотрите в файле *crx.names* в той же папке, где находятся примеры потоков.

Этот набор данных доступен в репозитории UCI Machine Learning по адресу <ftp://ftp.ics.uci.edu/pub/machine-learning-databases/credit-screening/>.

Пример потока: Закачка данных

Первый пример потока, *1_upload_data.str*, служит для очистки и закачки данных из плоского файла на SQL Server.

Поскольку Analysis Services для исследования данных требуют наличия ключевого поля, в этом начальном потоке при помощи узла вычислений в набор данных добавляется новое поле *KEY* с уникальными значениями 1,2,3, использующее функцию IBM SPSS Modeler @INDEX.

Далее следует узел заполнения, который обрабатывает пропущенные значения; пустые поля, считанные из текстового файла *crx.data*, заменяются на значение *NULL*.

Пример потока: Просмотр данных

Второй пример потока, *2_explore_data.str*, служит для демонстрации того, как применить узел Аудит данных, чтобы получить обзор данных, включая сводную статистику и диаграммы.

Двойной щелчок по диаграмме в отчете аудита данных выводит более подробную диаграмму для детального изучения данного поля.

Пример потока: построение модели

В третьем примере потока, *3_build_model.str*, иллюстрируется построение модели в IBM SPSS Modeler. Можно присоединить модель базы данных к потоку и дважды щелкнуть, чтобы задать параметры построения.

На вкладке Модель диалогового окна можно задать:

1. Выбрать поле **Ключ** в качестве поля уникального ID.

На вкладке Эксперт доступна точная настройка параметров построения модели.

Перед запуском убедитесь, что правильно указали базу данных для построения модели. Для настройки каких-либо параметров используйте вкладку Сервер.

Пример потока: Оценка модели

Четвертый пример потока, *4_evaluate_model.str*, иллюстрирует преимущества использования IBM SPSS Modeler для моделирования в базе данных. После выполнения модели ее можно снова добавить в поток данных и оценить при помощи ряда инструментов, которыми располагает IBM SPSS Modeler.

Просмотр результатов моделирования

Можно дважды щелкнуть по слепку модели для просмотра результатов. На вкладке Сводка содержится дерево правил результатов. Кроме того, можно нажать кнопку **Вид** на вкладке Сервер и вывести графическое представление модели деревьев решений.

Оценка результатов модели

Узел анализа в примере потока создает матрицу совпадений, содержащую структуру соответствий между каждым предсказанным полем и его полем назначения. Чтобы увидеть результаты, запустите узел анализа.

Узел оценки в примере потока может создать диаграмму выигрышей, предназначенную для демонстрации, насколько эта модель повышает точность. Чтобы увидеть результаты, запустите узел оценки.

Пример потока: Внедрение модели

Когда достигнута достаточная точность модели, эту модель можно внедрить для использования во внешних прикладных программах или для публикации в той же базе данных. В заключительном примере потока, *5_deploy_model.str*, данные считываются из таблицы CREDIT и затем оцениваются и публикуются в таблице CREDITSCORES при помощи узла Экспорт базы данных.

Выполнение потока генерирует следующий SQL:

```
DROP TABLE CREDITSCORES
```

```
CREATE TABLE CREDITSCORES ( "field1" varchar(1),"field2" varchar(255),"field3" float,"field4" varchar(1),"field5" varchar(2),"field6" varchar(2),"field7" varchar(2),"field8" float,"field9" varchar(1),"field10" varchar(1),"field11" int,"field12" varchar(1),"field13" varchar(1),"field14" int,"field15" int,"field16" varchar(1),"KEY" int,"$M-field16" varchar(9),"$MC-field16" float )
```

```
INSERT INTO CREDITSCORES ("field1","field2","field3","field4","field5","field6","field7","field8","field9","field10","field11","field12","field13","field14","field15","field16","KEY","$M-field16","$MC-field16")
```

```
SELECT T0.C0 AS C0,T0.C1 AS C1,T0.C2 AS C2,T0.C3 AS C3,T0.C4 AS C4,T0.C5 AS C5,T0.C6 AS C6,T0.C7 AS C7,T0.C8 AS C8,T0.C9 AS C9,T0.C10 AS C10,T0.C11 AS C11,T0.C12 AS C12,T0.C13 AS C13,T0.C14 AS C14,T0.C15 AS C15,T0.C16 AS C16,T0.C17 AS C17,T0.C18 AS C18
```

```
FROM (
```

```
SELECT CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field1]) AS C0, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field2]) AS C1,[TA].[field3] AS C2, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field4]) AS C3, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field5]) AS C4, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field6]) AS C5, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field7]) AS C6, [TA].[field8] AS C7, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field9]) AS C8, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field10]) AS C9,[TA].[field11] AS C10, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field12]) AS C11, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field13]) AS C12, [TA].[field14] AS C13,[TA].[field15] AS C14, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[field16]) AS C15,[TA].[KEY] AS C16, CONVERT(NVARCHAR,[TA].[$M-field16]) AS C17,[TA].[$MC-field16] AS C18
```

```
FROM openrowset('MSOLAP',
```

```
'DataSource=localhost;Initial catalog=FoodMart 2000',  
'SELECT [T].[C0] AS [field1],[T].[C1] AS [field2],[T].[C2] AS [field3],[T].[C3] AS [field4],[T].[C4] AS [field5],[T].[C5] AS [field6],[T].[C6] AS [field7],[T].[C7] AS [field8],[T].[C8] AS [field9],[T].[C9] AS [field10],[T].[C10] AS [field11],[T].[C11] AS [field12],[T].[C12] AS [field13],[T].[C13] AS [field14],[T].[C14] AS [field15],[T].[C15] AS [field16],[T].[C16] AS [KEY],[CREDIT1].[field16] AS [$M-field16], PredictProbability([CREDIT1].[field16]) AS [$MC-field16]  
FROM [CREDIT1] PREDICTION JOIN
```

```
openrowset('MSDASQL',  
'Dsn=LocalServer;Uid=pwd','SELECT T0."field1" AS C0,T0."field2" AS C1,T0."field3" AS C2,T0."field4" AS C3,T0."field5" AS C4,T0."field6" AS C5,T0."field7" AS C6,T0."field8" AS C7,T0."field9" AS C8,T0."field10" AS C9,
```

```

T0."field11" AS C10,T0."field12" AS C11,T0."field13" AS C12,
T0."field14" AS C13,T0."field15" AS C14,T0."field16" AS C15,
T0."KEY" AS C16 FROM "dbo".CREDITDATA T0') AS [T]
ON [T].[C2] = [CREDIT1].[field3] and [T].[C7] = [CREDIT1].[field8]
and [T].[C8] = [CREDIT1].[field9] and [T].[C9] = [CREDIT1].[field10]
and [T].[C10] = [CREDIT1].[field11] and [T].[C11] = [CREDIT1].[field12]
and [T].[C14] = [CREDIT1].[field15]') AS [TA]
)
T0

```

Глава 4. Моделирование баз данных с использованием Oracle Data Mining

О программе Oracle Data Mining

IBM SPSS Modeler поддерживает интеграцию с Oracle Data Mining (ODM), которая предлагает семейство алгоритмов исследования данных, тесно связанных с реляционной СУБД Oracle. Эти возможности доступны через графический интерфейс IBM SPSS Modeler и в среде разработки, ориентированной на использование рабочих потоков, так что пользователи могут применять алгоритмы исследования данных, предлагаемые ODM.

IBM SPSS Modeler поддерживает интеграцию со следующими алгоритмами из Oracle Data Mining:

- наивная модель Байеса
- Адаптивный Байес
- Метод опорных векторов (Support Vector Machine, SVM)
- Обобщенные линейные модели (Generalized Linear Models, GLM)*
- Дерево решений
- О-кластер
- k-средние
- Разложение матрицы на неотрицательные множители (Nonnegative Matrix Factorization, NMF)
- Априорный анализ
- Метод минимальной длины описания (Minimum Descriptor Length, MDL)
- Важность атрибутов (Attribute Importance, AI)

* Только для 11g R1

Требования для интеграции с Oracle

Следующие условия представляют собой обязательные предварительные требования для проведения моделирования In-Database при помощи Oracle Data Mining. Чтобы убедиться в их соблюдении, может потребоваться проконсультироваться с администратором баз данных.

- Программа IBM SPSS Modeler, работающая в локальном режиме или с установкой IBM SPSS Modeler Server в Windows или UNIX
- Oracle 10gR2 или 11gR1 (10.2 Database или новее) с опцией Oracle Data Mining.

Примечание: 10gR2 обеспечивает поддержку всех алгоритмов моделирования баз данных, кроме обобщенных линейных моделей (требуется 11gR1).

- Источник данных ODBC для соединения с Oracle, как описано ниже.

Примечание: Моделирование баз данных и оптимизация SQL требуют, чтобы на компьютере IBM SPSS Modeler была включена возможность соединения с сервером IBM SPSS Modeler. При включенной возможности соединения можно обращаться к алгоритмам баз данных, выполнять обратный перенос SQL непосредственно с клиента сервером IBM SPSS Modeler и обращаться к серверу IBM SPSS Modeler. Проверьте текущее состояние лицензии, для чего в меню клиента сервером IBM SPSS Modeler выберите:

Справка > О программе > Дополнительные подробности

Если возможность соединения включена, на вкладке Состояние лицензии вы увидите опцию **Разрешение для сервера**.

Включение интеграции с Oracle

Для включения интеграции IBM SPSS Modeler с Oracle Data Mining потребуется сконфигурировать Oracle, создать источник ODBC, включить интеграцию в диалоговом окне Вспомогательные прикладные программы IBM SPSS Modeler и включить поддержку генерирования и оптимизации SQL.

Конфигурирование Oracle

Информацию об установке и конфигурировании Oracle Data Mining смотрите в документации Oracle; конкретные подробности - в *руководстве администратора Oracle*.

Создание источника ODBC для Oracle

Для включения поддержки соединения между Oracle и IBM SPSS Modeler нужно создать имя системного источника данных ODBC (DSN).

Перед созданием DSN у вас должно быть основное представление об источниках данных и драйверах ODBC и поддержке баз данных в IBM SPSS Modeler.

При работе в распределенном режиме для IBM SPSS Modeler Server создайте DSN на компьютере сервера. При работе в локальном (клиентском) режиме создайте DSN на компьютере клиента.

1. Установите драйверы ODBC. Они доступны на установочном диске IBM SPSS Data Access Pack, поставляемом с этим выпуском. Запустите файл *setup.exe*, чтобы запустить программу установки, после чего выберите все нужные драйверы. Для установки драйверов следуйте инструкциям на экране.
 - a. Создайте DSN.

Примечание: Последовательность меню зависит от используемой версии Windows.

 - **Windows XP.** В меню Пуск выберите **Панель управления**. Щелкните дважды по значку **Администрирование**, а затем - по значку **Источники данных (ODBC)**.
 - **Windows Vista.** В меню Пуск выберите **Панель управления**, затем выберите **Система**. Щелкните дважды по значку **Администрирование** и выберите **Источники данных (ODBC)**, затем выберите **Открыть**.
 - **Windows 7.** В меню Пуск выберите **Панель управления**, затем **Система и безопасность**, затем **Администрирование**. Выберите **Источники данных (ODBC)**, затем выберите **Открыть**.
 - b. Щелкните по вкладке **Системное DSN**, а затем нажмите кнопку **Добавить**.
2. Выберите драйвер **SPSS OEM 6.0 Oracle Wire Protocol**.
3. Нажмите кнопку **Готово**.
4. На экране установки драйвера ODBC Oracle Wire Protocol введите выбранное вами имя источника данных, имя хоста сервера Oracle, номер порта для соединения и SID для используемого вами экземпляра Oracle.

Имя хоста, номер порта и SID можно получить из файла *tnsnames.ora* на компьютере сервера (если реализовано TNS с файлом *tnsnames.ora*). За дополнительной информацией обращайтесь к администратору Oracle.
5. Нажмите кнопку **Проверить**, чтобы опробовать соединение.

Включение интеграции с Oracle Data Mining в IBM SPSS Modeler

1. Выберите в меню IBM SPSS Modeler:
Инструменты > Опции > Вспомогательные программы
2. Щелкните по вкладке **Oracle**.

Включить интеграцию с Oracle Data Mining. Включает поддержку палитры Моделирование баз данных (если она еще не выводится) в нижней части окна IBM SPSS Modeler и добавляет узлы для алгоритмов Oracle Data Mining.

Соединение с Oracle. Задайте источник данных ODBC Oracle по умолчанию, используемый для построения и сохранения моделей, а также имя пользователя и пароль. Эта опция может быть переопределена на отдельных узлах моделирования и в слепках моделей.

Примечание: Соединение с базой данных, используемое для целей моделирования, может быть, но может и не быть тем же, что и соединение, используемое для обращения к данным. Например, у вас может быть поток, обращающийся к данным из базы данных Oracle, скачивающий данные в IBM SPSS Modeler для очистки или иных видов обработки, а затем записывающий эти данные в другую базу данных Oracle для целей моделирования. Но возможен случай, когда исходные данные находятся в плоском файле или другом источнике (не Oracle), и тогда требуется их загрузка в Oracle для моделирования. В всех случаях данные будут автоматически выгружаться во временную таблицу, созданную в используемой для моделирования базе данных.

Предупреждать о перезаписи модели Oracle Data Mining. Включите эту опцию, чтобы IBM SPSS Modeler не перезаписывал без предупреждения модели, хранимые в базе данных.

Получить список моделей Oracle Data Mining. Выводит доступные модели исследования данных.

Включить запуск Oracle Data Miner. (необязательная) Эта опция, если она включена, разрешает IBM SPSS Modeler запуск прикладной программы Oracle Data Miner. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Oracle Data Miner” на стр. 48.

Путь для выполняемого файла Oracle Data Miner. (необязательная) Задаёт физическое положение Oracle Data Miner для выполняемого файла Windows (например: *C:\odm\bin\odminerw.exe*). Программа Oracle Data Miner не устанавливается с IBM SPSS Modeler; вы должны скачать её правильную версию с сайта Oracle (<http://www.oracle.com/technology/products/bi/odm/odminer.html>) и установить на клиенте.

Включение поддержки генерирования и оптимизации SQL

1. Выберите в меню IBM SPSS Modeler:
Инструменты > Свойства потока > Опции
2. На панели навигации щёлкните по опции **Оптимизация**.
3. Подтвердите включение опции **Генерировать SQL**. Этот параметр требуется для работы функций моделирования баз данных.
4. Выберите **Оптимизировать построение SQL** и **Оптимизировать другое выполнение** (не требуется строго, но настоятельно рекомендуется для оптимальной производительности).

Построение моделей с использованием Oracle Data Mining (ODM)

За несколькими исключениями, узлы построения моделей Oracle работают так же, как остальные узлы моделирования в IBM SPSS Modeler. Эти узлы доступны на палитре моделирования базы данных у нижнего края окна IBM SPSS Modeler.

Данные

Для Oracle требуется, чтобы категориальные данные хранились в строковом формате (CHAR bkb VARCHAR2). В результате IBM SPSS Modeler не разрешит в качестве входных полей для моделей ODM указывать численные поля хранения с категориальным типом измерения *Флаг* или *Номинальный*. При необходимости числа можно преобразовать в строки в IBM SPSS Modeler при помощи узла переклассификации.

Поле назначения. Только одно поле можно выбрать как выходное (поле назначения) в моделях классификации ODM.

Имя модели. Начиная с Oracle 11gR1, имя unique стало ключевым словом и не может служить именем пользовательской модели.

Поле уникальности. Задаёт поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Общие комментарии

- Экспорт-импорт PMML из IBM SPSS Modeler не поддерживается для моделей, созданных Oracle Data Mining.
- Скоринг моделей всегда происходит внутри ODM. Иногда набор данных нужно загрузить во временную таблицу, если эти данные берутся из IBM SPSS Modeler или проходят в нём подготовку.
- В IBM SPSS Modeler обычно дается только одно прогнозируемое значение и соответствующая вероятность или показатель достоверности.
- В IBM SPSS Modeler для построения и скоринга модели можно использовать не более 1000 полей.
- IBM SPSS Modeler может оценивать модели ODM из потоков, опубликованных для выполнения при помощи IBM SPSS Modeler Solution Publisher.

Опции сервера моделей Oracle

Задайте соединение с Oracle, используемое для зачисления данных для моделирования. При необходимости можно выбрать соединение на вкладке Сервер для каждого узла моделирования, чтобы переопределить соединение с Oracle по умолчанию, заданное в диалоговом окне Вспомогательные прикладные программы. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Включение интеграции с Oracle” на стр. 30.

Комментарии

- Соединение, используемое для моделирования, может совпадать или не совпадать с соединением, используемым в узле источника для потока. Например, у вас может быть поток, обращающийся к данным из базы данных Oracle, зачисляющий данные в IBM SPSS Modeler для очистки или иных видов обработки, а затем зачисляющий эти данные в другую базу данных Oracle для целей моделирования.
- Имя источника данных ODBC эффективно встраивается в каждом потоке IBM SPSS Modeler. Если поток, созданный на одном хосте, выполняется на другом хосте, имя источника данных на этих хостах должно быть одним и тем же. Можно также выбрать другой источник данных на вкладке Сервер каждого узла источника или моделирования.

Стоимости ошибочной классификации

В некоторых контекстах определенные виды ошибок обходятся пользователю дороже других. Например, может оказаться более дорогостоящим классифицировать претендента на кредит с высоким уровнем риска, как с низким уровнем риска (один вид ошибки), чем классифицировать претендента на кредит с низким уровнем риска как с высоким уровнем риска (другой вид ошибки). Стоимости ошибочной классификации позволяют задать относительную важность различных видов ошибок предсказания.

Стоимости ошибочной классификации - это по существу веса, применяемые к конкретным исходам. Эти веса факторизуются в модель и могут фактически изменить предсказание (в качестве способа защиты от дорогостоящих ошибок).

За исключением моделей C5.0, стоимости ошибочной классификации при скоринге моделей не применяются, и при ранжировании или сравнении моделей во внимание не принимаются. Модель, включающая в себя стоимости, не может дать меньше ошибок, чем та, которая не ранжируется и не может ранжироваться хоть сколь-нибудь выше в единицах общей точности, но, скорее всего, она будет выполняться лучше на практике, поскольку в ней заложено предусмотренное смещение в пользу *менее дорогостоящих* ошибок.

Матрица стоимостей показывает стоимость для каждого возможного сочетания предсказанной и действительной категорий. По умолчанию для всех стоимостей ошибочной классификации задается

значение 1,0. Чтобы ввести пользовательские значения стоимостей, выберите **Использовать стоимости ошибочной классификации** и введите в матрицу стоимостей нужные вам значения.

Чтобы изменить стоимость ошибочной классификации, выберите ячейку, соответствующую нужному сочетанию предсказанного и действительного значений, удалите существующее содержание ячейки и введите для нее желаемую стоимость. Стоимости не являются автоматически симметричными. Например, если для стоимости ошибочной классификации *A* как *B* задать значение 2,0, у стоимости ошибочной классификации *B* как *A* все равно будет значение по умолчанию 1,0, пока вы не измените также и его явным образом.

Примечание: Задавать стоимости во время построения разрешает только модель Деревья решений.

Наивный критерий Байеса Oracle

Наивный критерий Байеса - это общеизвестный алгоритм для проблем классификации. Модель названа *наивной*, поскольку она рассматривает все предлагаемые переменные предсказания как независимые друг от друга. Наивный критерий Байеса - быстрый, масштабируемый алгоритм, вычисляющий условные вероятности для сочетаний атрибутов и атрибута назначения. На основе обучающих данных оценивается независимая вероятность. Эта вероятность передает правдоподобие каждого класса назначения с учетом вхождения каждой категории значений из каждой входной переменной.

- Перекрестная проверка используется для испытания точности модели на тех же данных, которые использовались для построения этой модели. Эта проверка особенно полезна, если для построения модели доступно небольшое число наблюдений.
- Вывод модели можно просмотреть в форме матрицы. Числа в матрице - это условные вероятности, связывающие предсказанные классы (столбцы), и сочетания предикторов переменная - значение (строки).

Опции адаптивной байесовой модели

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Использовать разделенные данные. Если определено поле раздела, эта опция гарантирует, что для построения модели будут использоваться данные только из раздела обучения.

Поле уникальности. Задает поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Дополнительные опции наивного критерия Байеса

При построении модели отдельные значения атрибутов предикторов или пары значений игнорируются, если только не существует достаточного числа вхождений данного значения или пары в обучающих данных. Пороги для игнорирования значений задаются как доли на основе числа записей в обучающих данных. Настройка этих порогов может понизить шум и улучшить возможность обобщения модели на другие наборы данных.

- **Одиночный порог.** Задает порог для данного значения атрибута предиктора. Число вхождений указанного значения должно быть не меньше заданной доли, иначе оно будет проигнорировано.
- **Парный порог.** Задает порог для данной пары значений атрибута и предиктора. Число вхождений указанной пары значений должно быть не меньше заданной доли, иначе она будет проигнорирована.

Вероятность предсказания. Разрешает включать в модель вероятность правильного предсказания для возможного исхода поля назначения. Чтобы включить эту возможность, выберите действие **Выбрать**, нажмите кнопку **Задать**, выберите один из возможных исходов и нажмите кнопку **Вставить**.

Использовать набор предсказания. Генерирует таблицу всех возможных результатов для всех возможных исходов поля назначения.

Адаптивный критерий Байеса Oracle

Адаптивная сеть Байеса (Adaptive Bayes Network, ABN) создает классификаторы байесовских сетей при помощи MDL (Minimum Description Length - минимальная длины описания) и автоматического отбора показателей. ABN дает хорошие результаты в определенных ситуациях, где наивный критерий Байеса не работает достаточно хорошо, и получает не менее хорошие результаты в большинстве остальных случаев, хотя производительность может быть ниже. Алгоритм ABN предоставляет возможность построения трех типов расширенных моделей на основе байесовских, включая упрощенные (однофункциональные) модели дерева решений, сокращенные модели наивного критерия Байеса и многофункциональные модели с применением бутстинга.

Примечание: Алгоритм Oracle Адаптивный Байес был отброшен в Oracle 12С и не поддерживается в IBM SPSS Modeler при использовании Oracle 12С. Смотрите раздел http://docs.oracle.com/database/121/DMPRG/release_changes.htm#DMPRG726.

Сгенерированные модели

ABN в однофункциональном режиме построения генерирует (на основе набора удобочитаемых правил) упрощенное дерево решений, позволяющее бизнес-пользователю или аналитику понять обоснование предсказаний модели и соответственно выполнить действие или объяснить его другим. Это может оказаться существенным преимуществом по сравнению с моделями наивного критерия Байеса и многофункциональными моделями. Указанные правила можно просмотреть в IBM SPSS Modeler подобно стандартному набору правил. Простой набор правил может выглядеть следующим образом:

```
IF MARITAL_STATUS = "Married"  
AND EDUCATION_NUM = "13-16"  
THEN CHURN= "TRUE"  
Confidence = .78, Support = 570 cases
```

Сокращенные модели наивного критерия Байеса и многофункциональные модели в IBM SPSS Modeler просмотреть нельзя.

Опции адаптивной байесовой модели

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Использовать разделенные данные. Если определено поле раздела, эта опция гарантирует, что для построения модели будут использоваться данные только из раздела обучения.

Поле уникальности. Задаёт поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Тип модели

Для построения модели можно выбрать один из трех различных режимов.

- **Многофункциональный.** Выполняет построение и сравнение ряда моделей, включая модель NB плюс одно- и многофункциональные модели произведения вероятностей. Этот самый всеобъемлющий режим, и поэтому он требует больше всего времени на вычисление. Правила генерируются, только если лучшей оказывается однофункциональная модель. При выборе многофункциональной модели или модели NB никакие правила не генерируются.
- **Однофункциональный.** Создает упрощенное дерево решений на основе набора правил. Каждое правило содержит условие наряду с вероятностями, связанными с каждым исходом. Эти правила исключают друг друга и задаются в формате, удобном для чтения пользователями, что может оказаться существенным преимуществом по сравнению с моделями наивного критерия Байеса и многофункциональными моделями.
- **Наивный Байес.** Выполняет построение модели NB и ее сравнение с априорной вероятностью глобальной выборки (распределением значений назначения в глобальной выборке). Модель NB генерируется как выходная, только если она оказывается лучшим предиктором значений назначения по сравнению с глобальной априорной вероятностью. В противном случае в качестве выходной никакая модель не генерируется.

Дополнительные опции адаптивного критерия Байеса

Ограничить время выполнения. Выберите эту опцию, чтобы задать максимальное время построения в минутах. Это сделает возможным генерирование моделей за меньшее время, хотя итоговая модель может получиться менее точной. В каждой контрольной точке процесса моделирования алгоритм перед продолжением обработки проверяет, сможет ли он выполнить следующий этап за заданное время, и возвращает лучшую модель, доступную на момент достижения предела.

Максимальное число предикторов. Эта опция позволяет ограничить сложность модели и повысить производительность, благодаря ограничению числа используемых предикторов. Предикторы ранжируются на основе меры MDL их корреляции с назначением в качестве меры их правдоподобия, включаемого в модель.

Максимальное число предикторов наивного критерия Байеса. Эта опция задает максимальное число предикторов, используемых в модели наивного критерия Байеса.

Метод опорных векторов (Support Vector Machine, SVM) Oracle

Метод опорных векторов (SVM) - это алгоритм классификации и регрессии, использующий теорию машинного обучения для максимизации точности предсказания без переобучения. SVM использует необязательное нелинейное преобразование обучающих данных с последующим поиском уравнений регрессии в преобразованных данных для разделения классов (в случае категориальных назначений) или подгонки назначения (в случае непрерывных назначений). Реализация Oracle SVM разрешает построение моделей при помощи одного из двух доступных ядер: линейного или гауссова. Линейное ядро полностью опускает нелинейное преобразование, поэтому полученная модель является по существу регрессионной моделью.

Дополнительную информацию смотрите в *руководстве разработчика прикладных программ Oracle Data Mining* и разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Опции модели SVM Oracle

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Поле уникальности. Задает поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Активное обучение. Предоставляет способ работы с большими наборами построения. При активном обучении этот алгоритм создает начальную модель на основе небольшой выборки перед применением к полному обучающему набору данных, а затем выполняет инкрементное обновление выборки и модели на основе полученных результатов. Цикл повторяется, пока не будет получена сходимость модели на обучающих данных или достигнуто максимально допустимое число опорных векторов.

Функция ядра. Выберите **Линейное** или **Гауссово** либо оставьте значение по умолчанию **Определяется системой**, чтобы разрешить системе выбрать наиболее подходящее ядро. Гауссовы ядра пригодны также к изучению более сложных взаимосвязей, но в общем случае требуют больше времени на вычисление. Возможно, вы захотите начать с линейного ядра и попробовать применить гауссово ядро, только если линейному ядру не удастся найти точную подгонку. С большей вероятностью это может произойти с регрессионной моделью, где значение выбора ядра выше. Кроме того, имейте в виду, что модели SVM, построенные с гауссовым ядром, нельзя просмотреть в IBM SPSS Modeler. Модели, подстроенные с линейным ядром, можно просмотреть в IBM SPSS Modeler тем же способом, что и стандартные регрессионные модели.

Метод нормализации. Задает метод нормализации для непрерывных входных полей и полей назначения. Можно выбрать **Z-оценка**, **Мин-Макс** или **Нет**. Если переключатель **Автоматическая подготовка данных** включен, Oracle выполняет нормализацию автоматически. Чтобы выбрать метод нормализации вручную, выключите этот переключатель.

Дополнительные опции SVM Oracle

Размер кэша ядра. Задает размер кэша (в байтах), который будет использоваться для хранения вычисленных ядер во время операции построения. Как можно ожидать, кэши большего размера обычно приводят к более быстрым операциям построения. Значение по умолчанию - 50 Мбайт.

Допуск для сходимости. Задает значение допуска, допустимое перед прекращением построения модели. Это значение должно быть между 0 и 1. Значение по умолчанию - 0,001. С ростом значений ускоряется построение моделей, но понижается их точность.

Задать среднеквадратичное отклонение. Задает параметр среднеквадратичного отклонения, используемый гауссовым ядром. Этот параметр влияет на компромисс между сложностью модели и возможностью ее обобщения на другие наборы данных (переобучение и недообучение данных). Более высокие значения среднеквадратичного отклонения благоприятствуют недообучению. По умолчанию этот параметр оценивается по обучающим данным.

Задать эпсилон. (Только для регрессионных моделей) Задает значение интервала допустимой ошибки при построении моделей, нечувствительных к эпсилон. Другими словами, это значение позволяет отличить небольшие (игнорируемые) ошибки от больших (не игнорируемых) ошибок. Это значение должно быть между 0 и 1. Значение по умолчанию оценивается по обучающим данным.

Задать показатель сложности. Задает показатель сложности, устанавливающий компромисс между модельной ошибкой (измеряемой по обучающим данным) и сложностью модели с целью избежать переобучения или недообучения данных. Более высокие значения устанавливают больший штраф на ошибки, с повышенным риском переобучения данных; меньшие значения устанавливают на ошибки меньший штраф и могут привести к недообучению.

Задать норму выбросов. Задаёт нужную норму выбросов в обучающих данных. Допустимо только для моделей SVM одного класса. С параметром **Задать показатель сложности** использовать нельзя.

Вероятность предсказания. Разрешает включать в модель вероятность правильного предсказания для возможного исхода поля назначения. Чтобы включить эту возможность, выберите действие **Выбрать**, нажмите кнопку **Задать**, выберите один из возможных исходов и нажмите кнопку **Вставить**.

Использовать набор предсказания. Генерирует таблицу всех возможных результатов для всех возможных исходов поля назначения.

Опции весов SVM Oracle

В модели классификации при помощи весов можно задать относительную важность различных возможных значений назначения. Это может оказаться полезным, например, если точки в данных обучения не распределены реалистично по категориям. Веса позволяют сместить модель, чтобы можно было скомпенсировать категории, хуже представленные в данных. С увеличением веса для значения назначения должен возрастать процент правильных предсказаний для данной категории.

Значения веса можно задать тремя способами:

- **На основе обучающих данных.** Это опция по умолчанию. Веса основываются на относительной встречаемости категорий в данных обучения.
- **Равные для всех классов.** Для всех категорий веса определяются как $1/k$, где k - число категорий назначения.
- **Пользовательское.** Можно задать свои собственные веса. Начальные значения для весов задаются равными для всех категорий. Веса для отдельных категорий можно скорректировать с учетом пользовательских значений. Чтобы скорректировать вес конкретной категории, выберите ячейку веса в таблице, соответствующей нужной категории, удалите содержание ячейки и введите желаемое значение.

Веса для всех категорий в сумме должны составлять 1,0. Если их сумма не равна 1,0, выводится предупреждение с опцией автоматической нормализации значений. Такая автоматическая корректировка сохраняет соотношения по категориям одновременно с применением ограничения по весу. Эту корректировку можно выполнить в любое время, нажав кнопку **Нормализовать**. Чтобы восстановить в таблице равные значения для всех категорий, нажмите кнопку **Уравнять**.

Обобщенные линейные модели Oracle (ОЛМ)

(Только для 11g) Обобщенные линейные модели ослабляют ограничивающие допущения, накладываемые линейными моделями. Это касается, например, допущений, что у переменной назначения должно быть нормальное распределение и что влияние предикторов на переменную назначения по своему характеру линейно. Обобщенная линейная модель удобна для предсказаний, где у назначения, скорее всего, будет распределение, отличающееся от нормального распределения, например, полиномиальное или распределение Пуассона. Таким же образом, обобщенная линейная модель полезна в случаях, где взаимосвязь (или связь) между предикторами и назначением, скорее всего, будет отличаться от линейной.

Дополнительную информацию смотрите в *руководстве разработчика прикладных программ Oracle Data Mining* и в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Опции модели ОЛМ Oracle

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Поле уникальности. Задаёт поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Метод нормализации. Задаёт метод нормализации для непрерывных входных полей и полей назначения. Можно выбрать **Z-оценка**, **Мин-Макс** или **Нет**. Если переключатель **Автоматическая подготовка данных** включен, Oracle выполняет нормализацию автоматически. Чтобы выбрать метод нормализации вручную, выключите этот переключатель.

Обработка пропущенных значений. Указывает, как обрабатывать пропущенные значения во входных данных.

- **Заменить на среднее значение и моду** заменяет пропущенные значения числовых атрибутов на среднее значение, а категориальных атрибутов - на моду.
- **Использовать только полные записи** игнорирует записи с пропущенными значениями.

Дополнительные опции ОЛМ Oracle

Использовать веса строк. Включите этот переключатель, чтобы активировать соседний выпадающий список, в котором можно выбрать столбец, содержащий коэффициент взвешивания для строк.

Сохранить диагностику строк в таблице. Включите этот переключатель, чтобы активировать соседнее текстовое поле, где можно ввести имя таблицы для включения в нее диагностики на уровне строк.

Уровень доверия коэффициента. Степень достоверности (от 0,0 до 1,0) нахождения значения, предсказанного для назначения, в доверительном интервале, вычисленном моделью. Доверительные пределы возвращаются со статистикой коэффициента.

Опорная категория для назначения. Выберите **Пользовательское**, чтобы выбрать для поля назначения значение, которое будет использоваться в качестве опорной категории, или оставьте значение по умолчанию **Авто**.

Гребневая регрессия. Гребневая регрессия - это метод, устраняющий ситуацию, где слишком высока степень корреляции в переменных. Вы можете, применив опцию **Авто**, разрешить алгоритму управлять использованием этого метода, либо управлять им вручную посредством опций **Отключить** и **Включить**. Если вы выбрали включение гребневой регрессии вручную, можно переопределить системное значение по умолчанию для параметра гребневой регрессии (ridge), введя значение в смежном поле.

Сгенерировать КРД для гребневой регрессии. Включите этот переключатель, если хотите генерировать статистику Коэффициент разбухания регрессии (КРД) при использовании для линейной регрессии параметра ridge.

Вероятность предсказания. Разрешает включать в модель вероятность правильного предсказания для возможного исхода поля назначения. Чтобы включить эту возможность, выберите действие **Выбрать**, нажмите кнопку **Задать**, выберите один из возможных исходов и нажмите кнопку **Вставить**.

Использовать набор предсказания. Генерирует таблицу всех возможных результатов для всех возможных исходов поля назначения.

Опции весов ОЛМ Oracle

В модели классификации при помощи весов можно задать относительную важность различных возможных значений назначения. Это может оказаться полезным, например, если точки в данных обучения не распределены реалистично по категориям. Веса позволяют сместить модель, чтобы можно было

скомпенсировать категории, хуже представленные в данных. С увеличением веса для значения назначения должен возрастать процент правильных предсказаний для данной категории.

Значения веса можно задать тремя способами:

- **На основе обучающих данных.** Это опция по умолчанию. Веса основываются на относительной встречаемости категорий в данных обучения.
- **Равные для всех классов.** Для всех категорий веса определяются как $1/k$, где k - число категорий назначения.
- **Пользовательское.** Можно задать свои собственные веса. Начальные значения для весов задаются равными для всех категорий. Веса для отдельных категорий можно скорректировать с учетом пользовательских значений. Чтобы скорректировать вес конкретной категории, выберите ячейку веса в таблице, соответствующей нужной категории, удалите содержание ячейки и введите желаемое значение.

Веса для всех категорий в сумме должны составлять 1,0. Если их сумма не равна 1,0, выводится предупреждение с опцией автоматической нормализации значений. Такая автоматическая корректировка сохраняет соотношения по категориям одновременно с применением ограничения по весу. Эту корректировку можно выполнить в любое время, нажав кнопку **Нормализовать**. Чтобы восстановить в таблице равные значения для всех категорий, нажмите кнопку **Уравнять**.

Дерево решений Oracle

Oracle Data Mining предлагает классическую возможность Дерево решений на основе общепринятого алгоритма Дерево классификации и регрессии. Модель Дерево решений ODM содержит полную информацию о каждом узле, включая доверительную вероятность, поддержку и критерий разбиения. Для каждого узла может выводиться полное правило, а также предоставляется атрибут идентификатора объекта, подлежащий использованию в качестве атрибута при применении модели к наблюдению с пропущенными значениями.

Деревья решений широко используются из-за их повсеместной применимости, легкости применения и простоты понимания. Деревья решений тщательно проверяют каждый потенциальный входной атрибут, выполняющий поиск лучшего “разделителя” (то есть точки отсечения атрибута, например: AGE > 55), который разбивает записи данных нисходящего потока на несколько однородных совокупностей. После каждого решения разбиения ODM повторяет процесс, ведущий к росту всего дерева и созданию конечных “листьев”, представляющих схожие совокупности записей, позиций или людей. Начиная с корневого узла (например, узла общей совокупности), деревья решений обеспечивают удобочитаемые правила операторов типа IF A, then B. Эти правила деревьев решений обеспечивают также поддержку и предоставляют доверительную вероятность для каждого узла дерева.

Адаптивные байесовские сети могут также предоставить короткие простые правила, полезные при задании описаний для каждого предсказания, но деревья решений предоставляют одновременно полные правила Oracle Data Mining для каждого решения разбиения. Кроме того, деревья решений полезны для разработки подробных профилей наиболее выгодных заказчиков, платежеспособных пациентов, факторов, связанных с мошенничеством, и так далее.

Опции модели дерева решений

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Поле уникальности. Задаёт поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, O-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Метрика неоднородности. Указывает, какой показатель будет использоваться для поиска лучшего контрольного вопроса для разбиения данных на каждом узле. Лучший разделитель и значение разбиения приводят к максимальному повышению однородности значений назначения для объектов на узле. Однородность измеряется соответственно показателю. Поддерживаются показатели **gini** и **entropy**.

Опции эксперта по деревьям решений

Максимальная глубина. Задает максимальную глубину построения модели дерева.

Минимальный процент записей в узле. Задает процент минимального числа записей для одного узла.

Минимальный процент записей для разбиения. Задает минимальную долю записей на родительском узле в процентах от общего числа записей, используемых для обучения модели. Если число записей соответствует меньшему проценту, никаких попыток разбиения не предпринимается.

Минимальное число записей в узле. Задает минимальное число возвращаемых записей.

Минимальное число записей для разбиения. Задает минимальное число записей на родительском узле, выраженное значением. Если число записей соответствует меньшему значению, никаких попыток разбиения не предпринимается.

Идентификатор правила. Эта опция, если она включена, включает в модель строку для идентификации узла в дереве, на котором производится конкретное разбиение.

Вероятность предсказания. Разрешает включать в модель вероятность правильного предсказания для возможного исхода поля назначения. Чтобы включить эту возможность, выберите действие **Выбрать**, нажмите кнопку **Задать**, выберите один из возможных исходов и нажмите кнопку **Вставить**.

Использовать набор предсказания. Генерирует таблицу всех возможных результатов для всех возможных исходов поля назначения.

О-кластер Oracle

Алгоритм О-кластер Oracle выявляет естественные группировки в совокупности данных. Кластеризация с ортогональным разделением (О-кластер) - это собственный алгоритм кластеризации Oracle, создающий иерархическую модель кластеризации на основе сетки; то есть создающий в пространстве входных атрибутов разделы, параллельные осям (ортогональные). Этот алгоритм работает рекурсивно. Полученная иерархическая структура представляет нерегулярную сетку, мозаично разбивающую пространство атрибутов на кластеры.

Алгоритм О-кластер обрабатывает как числовые, так и категориальные атрибуты, а ODM автоматически выбирает лучшие определения кластеров. ODM предоставляет подробную информацию о кластерах, правила кластеров, значения центроидов кластеров и может использоваться для оценки совокупности по принадлежности к кластерам.

Опции модели О-кластер

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Поле уникальности. Задает поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Максимальное число кластеров. Задает максимальное число генерируемых кластеров.

Дополнительные опции О-кластера

Максимальный буфер. Задает максимальный размер буфера.

Чувствительность. Задает долю, определяющую пиковую плотность, которая требуется для отделения нового кластера. Эта доля связана с глобальной плотностью равномерного распределения.

К-средние Oracle

Алгоритм К-средние Oracle выявляет естественные группировки в совокупности данных. Алгоритм к-средних Oracle - это алгоритм кластеризации на основе расстояний, разделяющий данные на заранее заданное число кластеров (при наличии достаточного количества несхожих наблюдений). Алгоритмы на основе расстояний опираются на метрику (функцию) расстояния для получения меры подобия между точками данных. Точки данных назначаются в ближайший кластер в соответствии с используемой метрикой расстояния. ODM предоставляет расширенную версию к-средних.

Алгоритм к-средних поддерживает иерархические кластеры, обрабатывает числовые и категориальные атрибуты и включает совокупность в число кластеров, заданное пользователем. ODM предоставляет подробную информацию о кластерах, правила кластеров, значения центроидов кластеров и может использоваться для оценки совокупности по принадлежности к кластерам.

Опции модели к-средних

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Поле уникальности. Задает поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Число кластеров. Задает число генерируемых кластеров.

Функция расстояния. Указывает, какая функция расстояния будет использоваться для кластеризации методом К-средних.

Критерий разбиения. Указывает, какой критерий разбиения будет использоваться для кластеризации методом К-средних.

Метод нормализации. Задаёт метод нормализации для непрерывных входных полей и полей назначения. Можно выбрать **Z-оценка**, **Мин-Макс** или **Нет**.

Дополнительные опции к-средних

Итерации. Задаёт число итераций для алгоритма к-средних.

Допуск для сходимости. Задаёт допуск для сходимости для алгоритма к-средних.

Число интервалов. Задаёт число интервалов на гистограмме атрибутов, генерируемой к-средними. Границы интервалов для каждого атрибута вычисляются глобальным образом по всему обучающему набору данных. Метод разделения на интервалы - равноширотный. У всех атрибутов - одно и то же число интервалов, за исключением атрибутов с одним значением, у которых всего один интервал.

Рост блоков. Задаёт фактор роста для памяти, выделенной под хранение данных кластера.

Минимальный процент поддержки атрибутов. Задаёт долю значений атрибутов, которые должны быть непустыми, чтобы атрибут был включен в описание правил для каждого кластера. Задание для этого параметра слишком большого значения в данных с пропущенными значениями может привести к очень коротким или даже пустым правилам.

Факторизация неотрицательных матриц (Nonnegative Matrix Factorization, NMF) Oracle

Факторизация неотрицательных матриц (NMF) полезна для сведения большого набора данных к репрезентативным атрибутам. По своему характеру подобный анализу главных компонент (PCA), но способный обрабатывать большие объёмы атрибутов и в модели аддитивного представления, MNF - это мощный, современный алгоритм исследования данных, пригодный для самых разнообразных вариантов использования.

NMF можно использовать для обращения больших объёмов данных (таких как текстовые) в меньшие, более разреженные представления, сокращающие размерность данных (одна и та же информация может быть представлена с применением гораздо меньшего числа переменных). Вывод моделей NMF можно проанализировать при помощи контролируемых методов обучения, таких как SVM, или неконтролируемых методов изучения, например, методов кластерного анализа. Oracle Data Mining использует алгоритмы NMF и SVM для исследования неструктурированных текстовых данных.

Опции модели NMF

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Поле уникальности. Задаёт поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Метод нормализации. Задаёт метод нормализации для непрерывных входных полей и полей назначения. Можно выбрать **Z-оценка**, **Мин-Макс** или **Нет**. Если переключатель **Автоматическая подготовка данных** включен, Oracle выполняет нормализацию автоматически. Чтобы выбрать метод нормализации вручную, выключите этот переключатель.

Дополнительные опции NMF

Задайте число возможностей. Задаёт число возможностей, подлежащих извлечению.

Стартовое число генератора псевдослучайных чисел. Задаёт начальное значение генератора псевдослучайных чисел для алгоритма NMF.

Число итераций. Задаёт число итераций для алгоритма NMF.

Допуск для сходимости. Задаёт допуск для сходимости алгоритма NMF.

Показать все возможности. Выводит ID возможности и доверительную вероятность для всех возможностей (вместо вывода этих значений только для лучшей возможности).

Априорный анализ Oracle

Алгоритм априорных значений выполняет обнаружение правил связывания в данных. Например: "если покупатель приобретет бритву и средство после бритья, то он купит крем для бритья с доверительной вероятностью 80%". Эту проблему исследования связывания можно разложить на две составляющие подпроблемы:

- Найти все сочетания товаров (называемые часто встречающимися наборами товаров), поддержка которых выше минимальной.
- Сгенерировать нужные правила при помощи часто встречающихся наборов товаров. Идея в том, что если, например, часто встречаются ABC и BC, правило "A подразумевает BC" сохраняется, если отношение $\text{support}(ABC)$ к $\text{support}(BC)$ будет не меньше минимальной доверительной вероятности. Имейте в виду, что у этого правила минимальная поддержка, поскольку часто встречается ABCD. Связывание ODM поддерживает только правила одного консеквента (ABC подразумевает D).

Число часто встречающихся наборов товаров регулируется параметрами минимальной поддержки. Число часто генерируемых правил регулируется числом часто встречающихся наборов товаров и параметром доверительной вероятности. Если для параметра доверительной вероятности задать слишком большое значение, в модели связывания могут оказаться часто встречающиеся наборы товаров, но не будет правил.

В ODM для алгоритма априорных значений используется реализация на основе SQL. Шаги генерирования кандидатов и вычисления поддержки реализуются при помощи запросов SQL. Специализированные структуры данных в памяти не используются. Запросы SQL точно настраиваются для частого запуска на сервере баз данных при помощи разнообразных советов.

Опции полей априорных значений

Все узлы моделирования содержат вкладку Поля, где можно задать поля для использования при построении модели.

Перед построением модели априорных значений нужно указать поля, которые вы хотите использовать в качестве позиций, исследуемых при моделировании связывания.

Использовать параметры узла типа. Эта опция указывает узлу, что следует использовать информацию о полях из узла Тип, расположенного выше. Это задано по умолчанию.

Использовать пользовательские параметры. Эта опция указывает узлу, что следует использовать информацию о полях, заданную здесь, а не ту, что задана на расположенных выше узлах Тип. После выбора этой опции задайте остальные поля в диалоговом окне, которое зависит от того, используется ли транзакционный формат.

Если вы *не используете* транзакционный формат, задайте:

- **Поля ввода.** Выберите входные поля. Это аналогично заданию для поля роли *Входное* на узле Тип.
- **Подмножества.** Это поле позволяет задать поле, с помощью которого данные будут разделяться на отдельные выборки для этапов обучения, испытания и проверки при построении модели.

Если вы *используете* транзакционный формат, задайте:

Использовать транзакционный формат. Используйте эту опцию, если хотите преобразовать данные, содержащие по одной строке на позицию в данные, содержащие по одной строке на наблюдение.

При выборе этой опции изменяются элементы управления полями в нижней части этого диалогового окна:

Для транзакционного формата задайте:

- **ID.** Выберите в списке поле ID. В качестве поля ID могут использоваться числовые или символические поля. Каждое уникальное значение этого поля должно означать конкретную единицу анализа. Например, в прикладной программе Потребительская корзина каждый ID может представлять отдельного покупателя. Для прикладной программы Анализ веб-журналов каждый ID может представлять компьютер (по IP-адресу) или пользователя (по данным входа в систему).
- **Содержимое.** Задайте поле содержимого для модели. Это поле содержит позицию, исследуемую при моделировании связывания.
- **Подмножества.** Это поле позволяет задать поле, с помощью которого данные будут разделяться на отдельные выборки для этапов обучения, испытания и проверки при построении модели. Создав модель при помощи одной выборки и испытав ее при помощи другой, можно получить надежный показатель качества обобщения модели на более крупные наборы данных, подобные текущим. Если при помощи узлов Тип или Раздел были определены несколько полей разделов, на вкладке Поля на каждом узле моделирования, где используется разделение, должно быть выбрано одно поле раздела. (Если присутствует только один раздел, он будет использоваться автоматически при всяком включении разделения.) Кроме того, учтите, что для применения выбранного раздела в анализе на вкладке Параметры модели для узла должно быть также включено разделение. (Выключение этой опции делает возможным отключение разделения без изменения значений параметров полей.)

Опции модели априорных значений

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Поле уникальности. Задаёт поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Максимальная длина правила. Задает максимальное число предварительных условий для любого правила; целое число от 2 до 20. Это способ ограничения сложности правил. Если правила слишком сложны или специфичны или если ваш набор правил требует слишком много времени на обучение, попробуйте уменьшить значение этого параметра.

Минимальная достоверность. Задает минимальный уровень доверительной вероятности (значение между 0 и 1). Правила с доверительной вероятностью меньше указанного критерия отбрасываются.

Минимальная поддержка. Задает порог минимальной поддержки (значение между 0 и 1). Правила с доверительной вероятностью меньше указанного критерия отбрасываются.

Минимальная длина описания (Minimum Description Length, MDL) Oracle

Алгоритм минимальной длины описания (Minimum Description Length, MDL) Oracle помогает определить атрибуты с наибольшим влиянием на атрибут назначения. Часто знание атрибутов с наибольшим влиянием помогает лучше понять бизнес и управлять им и может помочь упростить операции моделирования. Кроме того, эти атрибуты могут указать на типы данных, которыми, возможно, вы захотите дополнить модели. MDL может использоваться, например, для выявления атрибутов процесса, наиболее важных для предсказания качества комплектующего изделия, факторов, связанных с оттоком клиентов, или генов, которые вероятнее всего связаны с конкретной болезнью.

Алгоритм MDL Oracle отбрасывает входные поля, которые он расценивает как маловажные для предсказания назначения. Затем при помощи остальных полей он строит слепок модели, который связывается с моделью Oracle, выводимой в Oracle Data Miner. При просмотре модели в Oracle Data Miner выводится диаграмма, показывающая остающиеся входные поля, ранжированные в порядке их значимости при предсказании назначения.

Отрицательный ранг указывает на шум. Входные поля с нулевым или отрицательным рангом не вносят вклад в предсказание и, скорее всего, их следует удалить из данных.

Чтобы вывести диаграмму:

1. Щелкните правой кнопкой мыши по слепку модели на палитре моделей и выберите **Просмотр**.
2. В окне модели нажмите кнопку для запуска Oracle Data Miner.
3. Соединитесь с Oracle Data Miner. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Oracle Data Miner” на стр. 48.
4. На панели навигации Oracle Data Miner раскройте **Модели**, а затем **Важность атрибутов**.
5. Выберите правильную модель Oracle (у нее будет то же имя, что и у поля назначения, заданного вами в IBM SPSS Modeler). Если вы не уверены, какая модель верна, выберите папку Важность атрибутов и найдите модель по дате ее создания.

Опции модели MDL

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Поле уникальности. Задает поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. IBM SPSS Modeler накладывает ограничение: поле ключа должно быть числовым.

Примечание: Для всех узлов Oracle, кроме полей Адаптивный критерий Байеса Oracle, О-кластер Oracle и Априорный анализ Oracle, это поле - необязательное.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM

автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Важность атрибутов Oracle (AI)

Цель важности атрибутов состоит в выявлении атрибутов, которые связаны в наборе данных с результатом, и степени, с которой они влияют на окончательный исход. Узел Важность атрибутов Oracle анализирует данные, находит шаблоны и предсказывает исходы или результаты со связанным доверительным уровнем.

Опции модели AI

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Использовать разделенные данные. Если определено поле раздела, эта опция гарантирует, что для построения модели будут использоваться данные только из раздела обучения.

Автоматическая подготовка данных. (Только для 11g) Включает (по умолчанию) или отключает режим автоматической подготовки данных Oracle Data Mining. Если этот переключатель включен, ODM автоматически выполняет преобразования данных, требуемые указанным алгоритмом. Дополнительную информацию смотрите в разделе *Понятия Oracle Data Mining*.

Опции выбора AI

Вкладка Опции позволяет задать значения параметров по умолчанию для выбора или исключения входных полей в слепке модели. Затем модель можно добавить в поток для выбора поднабора полей, которые будут использоваться при дальнейшем построении модели. Кроме того, эти значения можно переопределить, выбрав дополнительные поля или отменив выбор таковых в браузере моделей поле генерирования модели. Однако значения параметров по умолчанию делают возможным применение слепка модели без дополнительных изменений, что может оказаться особенно полезным для работы со сценариями.

Доступны следующие параметры:

Все ранжированные поля. Выбирает поля на основе их ранжирования как *важных*, *пограничных* или *маловажных*. Для каждого ранга можно отредактировать метку, а также значения отсека, при помощи которых будут назначаться записи для того или иного ранга.

Максимальное число полей. Выбирает *n* верхних полей на основе важности.

важность больше чем. Выбирает все поля с важностью больше указанного значения.

Поле назначения всегда сохраняется, независимо от варианта выбора.

Вкладка Модель слепка модели AI

Вкладка Модель для слепка модели Важность атрибутов (AI) Oracle выводит ранг и важность всех входных полей и позволяет выбрать поля для фильтрации при помощи переключателей в столбце слева. При обработке потока остаются только выбранные поля (вместе с предсказанием назначения). Остальные входные поля отбрасываются. Варианты выбора по умолчанию основаны на опциях, заданных для узла моделирования, но вы можете выбрать дополнительные поля или отменить их выбор нужным вам образом.

- Чтобы отсортировать список по столбцу ранга, имени поля, важности или иному другому из выводимых столбцов, щелкните по его заголовку. Можно также выбрать нужную позицию в списке рядом с кнопкой Сортировать по и при помощи кнопок со стрелками вверх и вниз изменить порядок сортировки.
- При помощи панели инструментов можно включить или выключить все поля и открыть диалоговое окно Включить поля, где можно отобразить поля по рангу или важности. Кроме того, при щелчке по полю можно удерживать нажатой клавишу Shift или Ctrl, чтобы это поле было добавлено к уже выбранным.

- В пояснении под таблицей выводятся значения порогов для ранжирования входных полей как важных, пограничных или маловажных. Эти значения задаются в режиме моделирования.

Управление моделями Oracle

Модели Oracle добавляются на палитру моделей точно также, как и другие модели IBM SPSS Modeler и могут использоваться почти таким же способом. Однако есть несколько важных отличий ввиду того, что каждая модель Oracle, созданная в IBM SPSS Modeler, фактически ссылается на модель, хранящуюся на сервере баз данных.

Вкладка Сервер слепков моделей Oracle

При построении модели ODM через IBM SPSS Modeler создается модель в IBM SPSS Modeler, а также создается или заменяется модель в базе данных Oracle. Модель IBM SPSS Modeler такого рода ссылается на содержимое модели базы данных, хранящейся на сервере баз данных. IBM SPSS Modeler может выполнять проверку согласованности, сохраняя идентичную сгенерированную строку **ключей модели** и в модели IBM SPSS Modeler, и в модели Oracle.

Строка ключа для каждой модели Oracle выводится в столбце *Информация о модели* в диалоговом окне Получить список моделей. Строка ключа для модели IBM SPSS Modeler выводится как **Ключ модели** на вкладке Сервер модели IBM SPSS Modeler (при помещении в поток).

Кнопку Проверить на вкладке Сервер можно использовать для проверки совпадения ключей в модели IBM SPSS Modeler и в модели Oracle. Если модель с таким же именем в Oracle не найдена или ключи этих моделей не совпадают, это означает, что модель Oracle была удалена или повторно построена с момента построения модели в IBM SPSS Modeler.

Вкладка Сводка слепков моделей Oracle

На вкладке Сводка слепка модели выводится информация о самой модели (*Анализ*), об используемых в ней полях (*Поля*), значениях параметров, используемых при построении модели, (*Параметры построения*) и об обучении модели (*Сводка по обучению*).

При первом просмотре узла результаты вкладки Сводка свернуты. Чтобы увидеть нужные вам результаты, разверните соответствующие им элементы при помощи элемента управления расширением слева от них или выведите все результаты, нажав кнопку **Развернуть все**. Чтобы скрыть результаты по завершении их просмотра, сверните при помощи элемента управления расширением отдельные результаты, которые вы хотите скрыть, или сверните все результаты, нажав кнопку **Свернуть все**.

Анализ. Выводится информация о конкретной модели. Если в вашем исполнении в указанный слепок модели вложен узел анализа, в этом разделе появится также информация о выполненном анализе.

Поля. Список полей, используемых в качестве полей назначения и входных полей при построении модели.

Параметры компоновки. Содержит информацию об используемых при построении модели параметрах.

Сводная информация по обучению. Выводится тип модели, поток, используемый для ее создания, создавший ее пользователь, отметка времени построения модели и время, затраченное на ее построение.

Вкладка Параметры слепков моделей Oracle

На вкладке Параметры для слепка модели можно переопределить заданные значения определенных опций на узле моделирования для целей скоринга.

Дерево решений Oracle

Использовать стоимости ошибочной классификации. Определяет, использовать ли стоимости ошибочной классификации в модели Дерево решений Oracle. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Стоимости ошибочной классификации” на стр. 32.

Идентификатор правила. Эта опция, если она выбрана (включена), добавляет столбец идентификатора правила в модель Дерево решений Oracle. Идентификатор правила идентифицирует узел в дереве, где производится конкретное разбиение.

NMF Oracle

Показать все возможности. Эта опция, если она выбрана (включена), выводит ID возможности и доверительную вероятность для всех возможностей (вместо вывода этих значений только для лучшей возможности) в модели NMF Oracle.

Список моделей Oracle

Кнопка Список моделей Oracle Data Mining открывает диалоговое окно со списком существующих моделей базы данных; в этом окне модели можно удалять. Это диалоговое окно доступно из диалогового окна Вспомогательные программы и из диалоговых окон построения, просмотра и применения для узлов, связанных с ODM.

Для каждой модели выводится такая информация:

- **Имя модели.** Имя модели; по нему сортируется список
- **Информация о модели.** Основная информация о модели, состоящая из даты и времени сборки и имени столбца назначения
- **Тип модели.** Имя алгоритма, который построил эту модель

Oracle Data Miner

Oracle Data Miner - это пользовательский интерфейс к Oracle Data Mining (ODM); он заменяет прежний пользовательский интерфейс IBM SPSS Modeler к ODM. Oracle Data Miner разработан, чтобы помочь аналитикам правильно применять алгоритмы ODM. Достижение этих целей реализуется несколькими способами:

- Пользователям требуется дополнительное содействие в применении методики, разрешающей и подготовку данных, и выбор алгоритмов. Oracle Data Miner соответствует этой потребности, предоставляя операции по исследованию данных для прохождения пользователями этой отвечающей указанным требованиям методики.
- В состав Oracle Data Miner входят усовершенствованная и расширенная эвристика построения моделей и мастера по преобразованию, уменьшающие вероятность ошибок при задании параметров модели и преобразования.

Определение соединения с Oracle Data Miner

1. Oracle Data Miner можно запустить с любого узла применения или построения Oracle и из любого диалогового окна вывода при помощи кнопки **Запустить Oracle Data Miner**.



Рисунок 2. Кнопка запуска Oracle Data Miner

2. Диалоговое окно Oracle Data Miner **Редактировать соединение** выводится для пользователя перед запуском внешней прикладной программы Oracle Data Miner (при условии, что опция Вспомогательные прикладные программы определена правильно).

Примечание: Это диалоговое окно появляется, только когда нет заданного имени соединения.

- Задайте имя соединения Data Miner и введите информацию о подходящем сервере Oracle 10gR1 или 10gR2. Этот сервер Oracle должен быть тем же сервером, который задан в IBM SPSS Modeler.
3. В диалоговом окне Oracle Data Miner **Выберите соединение** предоставляются опции для указания того, какое имя соединения (определенное на шаге выше) следует использовать.

На сайте Oracle по адресу Oracle Data Miner можно найти дополнительную информацию о требованиях к Oracle Data Miner, о его установке и использовании.

Подготовка данных

Два типа подготовки данных могут быть полезны, когда для моделирования используются такие алгоритмы Oracle Data Mining, как Наивный Байес, Адаптивный Байес и метод опорных векторов:

- **Категоризация**, или преобразование непрерывных полей числового диапазона в категории для алгоритмов, которые не принимают непрерывных данных.
- **Нормализация**, или преобразование числовых диапазонов, чтобы получить сходные средние значения и стандартные отклонения.

Категоризация

Узел категоризации IBM SPSS Modeler поддерживает ряд методов категоризации. Можно применить категоризацию к одному полю или к нескольким. Если выполнить категоризацию для набора данных, создаются пороговые значения, и можно создать узел вычисления IBM SPSS Modeler. Операцию вычисления можно преобразовать в SQL и применить перед построением и оценкой модели. При таком подходе создается зависимость между моделью и узлом вычислений, так что не только выполняется категоризация, но и возникает возможность повторно использовать спецификации категоризации в нескольких задачах моделирования.

Нормализация

Прежде чем использовать непрерывные поля (поля числового диапазона) как входные поля в моделях по методу опорных векторов, эти поля сначала нужно нормализовать. Кроме того, для моделей регрессии требуется обратная нормализация, чтобы реконструировать оценки по выходной информации модели. Параметры модели SVM дают возможность выбрать **Z-значения**, **мин-макс** или **нет**. Коэффициенты нормализации создаются Oracle как шаг в процессе построения модели, записываются в IBM SPSS Modeler и сохраняются вместе с моделью. Во время применения коэффициенты преобразуются в вычислительные выражения IBM SPSS Modeler, используемые для подготовки данных к оценке перед передачей данных в модель. В этом случае нормализация тесно связана с задачей моделирования.

Примеры Oracle Data Mining

В состав продукта включен ряд потоков примера, иллюстрирующих использование ODM с IBM SPSS Modeler. Эти потоки можно найти в папке установки IBM SPSS Modeler в подкаталоге `\Demos\Database_Modelling\Oracle Data Mining\`

Примечание: К папке Demos можно перейти из группы программ IBM SPSS Modeler в меню Пуск Windows.

Потоки в следующей таблице можно использовать вместе в последовательности как пример процесса исследования базы данных, использующего алгоритм SVM (Support Vector Machine - механизм векторов поддержки), поставляемый с Oracle Data Mining:

Таблица 4. Исследование баз данных - примеры потоков

Поток	Описание
<code>l_upload_data.str</code>	Используется для очистки и записывания данных из плоского файла в базу данных.

Таблица 4. Исследование баз данных - примеры потоков (продолжение)

Поток	Описание
<i>2_explore_data.str</i>	Предоставляет пример изучения данных с помощью IBM SPSS Modeler.
<i>3_build_model.str</i>	Строит модель, используя собственный алгоритм базы данных.
<i>4_evaluate_model.str</i>	Используется как пример оценки модели с помощью IBM SPSS Modeler.
<i>5_deploy_model.str</i>	Внедряет модель для оценки базы данных.

Примечание: Чтобы запустить этот пример, надо выполнять потоки по порядку. Кроме этого, узлы источников и моделирования в каждом потоке надо изменить, включив в них ссылку на допустимый источник данных для базы данных, которую вы хотите использовать.

Набор данных, используемый в примерах потоков, относится к прикладным программам обработки кредитных карт и представляет задачу классификации с различными категориальными и непрерывными предикторами. Дополнительную информацию об этом наборе данных смотрите в файле *crx.names* в той же папке, где находятся примеры потоков.

Этот набор данных доступен в репозитории UCI Machine Learning по адресу <ftp://ftp.ics.uci.edu/pub/machine-learning-databases/credit-screening/>.

Пример потока: загрузка данных

Первый пример потока, *1_upload_data.str*, служит для очистки и загрузки данных из плоского файла в Oracle.

Поскольку для Oracle Data Mining (ODM) требуется поле уникального ID, в этом начальном потоке при помощи узла вычислений в набор данных добавляется новое поле *ID* с уникальными значениями 1,2,3, использующее функцию IBM SPSS Modeler @INDEX.

Для обработки пропущенных значений используется узел заполнения, так что пустые поля при чтении текстового файла *crx.data* заменяются на значения *NULL*.

Пример потока: изучение данных

Второй пример потока, *2_explore_data.str*, служит для демонстрации того, как применить узел Аудит данных, чтобы получить обзор данных, включая сводную статистику и диаграммы.

Двойной щелчок по диаграмме в отчете аудита данных выводит более подробную диаграмму для детального изучения данного поля.

Пример потока: построение модели

Третий пример потока, *3_build_model.str*, иллюстрирует построение модели в IBM SPSS Modeler. Дважды щелкните по узлу источник базы данных (с меткой CREDIT), чтобы указать источник данных. Чтобы задать настройки построения, дважды щелкните по узлу построения (он сначала помечен как CLASS, но после указания источника данных получает метку FIELD16).

На вкладке Модель диалогового окна:

1. Убедитесь, что для поля уникальности выбрано значение **ID**.
2. Убедитесь, что для функции ядра выбрано значение **Линейная**, а для метода нормализации - **Z-оценки**.

Пример потока: оценка модели

Четвертый пример потока, *4_evaluate_model.str*, иллюстрирует преимущества использования IBM SPSS Modeler для моделирования в базе данных. После выполнения модели ее можно снова добавить в поток данных и оценить при помощи ряда инструментов, которыми располагает IBM SPSS Modeler.

Просмотр результатов моделирования

Присоедините к слепку модели узел таблицы для просмотра результатов. Поле **\$O-field16** содержит предсказанное значение для *field16* по каждому наблюдению, а поле **\$OC-field16** содержит показатель достоверности этого предсказания.

Оценка результатов модели

При помощи узла анализа можно создать матрицу совпадений, содержащую структуру соответствий между каждым предсказанным полем и его полем назначения. Чтобы увидеть результаты, запустите узел анализа.

При помощи узла оценки можно создать диаграмму выигрышей, предназначенную для демонстрации повышения точности при использовании этой модели. Чтобы увидеть результаты, запустите узел оценки.

Пример потока: внедрение модели

Когда достигнута достаточная точность модели, эту модель можно внедрить для использования во внешних прикладных программах или для публикации в той же базе данных. В заключительном примере потока, *5_deploy_model.str*, данные считываются из таблицы CREDITDATA и затем оцениваются и публикуются в таблице CREDITSCORES при помощи узла публикатора *внедрить решение*.

Глава 5. Моделирование баз данных с использованием IBM Netezza Analytics

IBM SPSS Modeler and IBM Netezza Analytics

IBM SPSS Modeler поддерживает интеграцию с IBM Netezza Analytics, что дает возможность запускать расширенные функции аналитики на серверах IBM Netezza. Эти возможности доступны через графический интерфейс IBM SPSS Modeler и в среде разработки, ориентированной на использование рабочих потоков, так что запускать алгоритмы исследования данных можно непосредственно в среде IBM Netezza.

IBM SPSS Modeler поддерживает интеграцию со указанными ниже алгоритмами из IBM Netezza Analytics.

- Деревья решений
- К-средних
- Байесовская сеть
- наивная модель Байеса
- KNN
- Разделительная кластеризация
- PCA
- Дерево регрессии
- Линейная регрессия
- Временные ряды
- Обобщенная линейная

Дополнительную информацию об алгоритмах смотрите в *Руководстве разработчика IBM Netezza Analytics* и в *Справочном руководстве IBM Netezza Analytics*.

Требования для интеграции с IBM Netezza Analytics

Чтобы выполнять моделирование в базе данных с использованием IBM Netezza Analytics, необходимы приведенные ниже условия. Чтобы проверить выполнение этих условий, можете посоветоваться с администратором базы данных.

- IBM SPSS Modeler на установке IBM SPSS Modeler Server в Windows или UNIX (кроме zLinux, для которой драйверы ODBC IBM Netezza недоступны).
- IBM Netezza Performance Server, на котором работает пакет IBM Netezza Analytics.

Примечание: Минимальная необходимая версия Netezza Performance Server (NPS) зависит от требуемой версии INZA, как указано далее:

- Версии новее NPS 6.0.0 P8 будут поддерживать версии INZA до версии 2.0.
- Для использования INZA 2.0 или новее требуется NPS 6.0.5 P5 или новее.

Для обобщенной линейной модели Netezza и временных рядов Netezza требуется работающая INZA 2.0 или новее. Для всех прочих узлов в базах данных Netezza требуется INZA 1.1 или новее.

- Источник данных ODBC для соединения с базой данных IBM Netezza. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Включение интеграции с IBM Netezza Analytics” на стр. 54.
- Должны быть разрешены генерирование и оптимизация SQL в IBM SPSS Modeler. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Включение интеграции с IBM Netezza Analytics” на стр. 54.

Примечание: Моделирование баз данных и оптимизация SQL требуют, чтобы на компьютере IBM SPSS Modeler была включена возможность соединения с сервером IBM SPSS Modeler. При включенной возможности соединения можно обращаться к алгоритмам баз данных, выполнять обратный перенос SQL

непосредственно с клиента сервером IBM SPSS Modeler и обращаться к серверу IBM SPSS Modeler. Проверьте текущее состояние лицензии, для чего в меню клиента сервером IBM SPSS Modeler выберите:

Справка > О программе > Дополнительные подробности

Если возможность соединения включена, на вкладке Состояние лицензии вы увидите опцию **Разрешение для сервера**.

Включение интеграции с IBM Netezza Analytics

Включение интеграции с IBM Netezza Analytics состоит из следующих действий.

- Конфигурирование IBM Netezza Analytics
- Создание источника ODBC
- Включение интеграции в IBM SPSS Modeler
- Включение генерирования и оптимизации SQL в IBM SPSS Modeler

Эти действия описаны в следующих разделах.

Конфигурирование IBM Netezza Analytics

Чтобы установить и сконфигурировать IBM Netezza Analytics, посмотрите подробности в документации по IBM Netezza Analytics, особенно *Руководство по установке IBM Netezza Analytics*. Раздел *Задание разрешений базы данных* в этом руководстве содержит подробности о сценариях, при помощи которых потоки IBM SPSS Modeler получают доступ к базе данных для записи.

Примечание: Если вы будете использовать узлы, пользующиеся матричными вычислениями (Метод главных компонент Netezza (PCA) и Линейную регрессию Netezza), нужно инициализировать матричный механизм Netezza, для чего запустить CALL NZM. .INITIALIZE (); если этого не сделать, выполнение хранимых процедур завершится неудачно. Инициализацию нужно выполнить один раз для каждой базы данных.

Создание источника ODBC для IBM Netezza Analytics

Для поддержки соединения между базой данных IBM Netezza и IBM SPSS Modeler нужно создать имя источника данных ODBC (data source name, DSN).

Чтобы создать DSN, сначала нужно познакомиться с основами применения источников данных ODBC и драйверов и поддержкой баз данных в IBM SPSS Modeler.

Если вы работаете в распределенном режиме на IBM SPSS Modeler Server, создайте DSN на компьютере сервера. Если вы работаете в локальном режиме (на клиенте), создайте DSN на компьютере клиента.

Клиенты Windows

1. С компакт-диска *Netezza Client* запустите файл *nzodbcsetup.exe*, чтобы запустить программу установки. Следуйте указаниям на экране, чтобы установить драйвер. Полные указания смотрите в Руководстве по установке и конфигурированию IBM Netezza ODBC, JDBC и OLE DB.
 - a. Создайте DSN.

Примечание: Последовательность меню зависит от используемой версии Windows.

- **Windows XP.** В меню Пуск выберите **Панель управления**. Щелкните дважды по значку **Администрирование**, а затем - по значку **Источники данных (ODBC)**.
- **Windows Vista.** В меню Пуск выберите **Панель управления**, затем выберите **Система**. Щелкните дважды по значку **Администрирование** и выберите **Источники данных (ODBC)**, затем выберите **Открыть**.
- **Windows 7.** В меню Пуск выберите **Панель управления**, затем **Система и безопасность**, затем **Администрирование**. Выберите **Источники данных (ODBC)**, затем выберите **Открыть**.

- b. Щелкните по вкладке **Системное DSN**, а затем нажмите кнопку **Добавить**.
2. Выберите **NetezzaSQL** в списке и нажмите кнопку **Готово**.
3. На вкладке **Опции DSN** экрана Установка драйвера ODBC Netezza введите имя источника данных по своему выбору, имя хоста или IP-адрес сервера IBM Netezza, номер порта для соединения, базу данных используемого экземпляра IBM Netezza и аутентификационные данные для соединения с базой данных - ваше имя пользователя и пароль. Нажмите кнопку **Справка**, чтобы вывести объяснения для полей.
4. Нажмите кнопку **Проверить соединение** и убедитесь, что удастся соединиться с базой данных.
5. Дождавшись успешного соединения, нажимайте кнопку **ОК**, пока не выйдете из экрана Администратор источников данных ODBC.

Серверы Windows

Порядок действий для сервера Windows такой же, как для клиента Windows XP.

Серверы UNIX или Linux

Описанный ниже порядок действий применим к серверам UNIX или Linux (кроме zLinux, для которой драйверы ODBC IBM Netezza недоступны).

1. Скопируйте с компакт-диска или диска DVD Netezza Client соответствующий файл <платформа>cli.package.tar.gz во временное положение на сервере.
2. Распакуйте архив при помощи команд **gunzip** и **untar**.
3. Добавьте права выполнения для извлеченного сценария *unpack*.
4. Запустите сценарий, ответив на выведенные приглашения.
5. Отредактируйте файл `modelersrv.sh`, включив в него приведенные ниже строки.

```
. <Путь установки SDAP>/odbc.sh
LD_LIBRARY_PATH_64=$LD_LIBRARY_PATH:/usr/local/nz/lib64; export LD_LIBRARY_PATH_64
NZ_ODBC_INI_PATH=<Путь установки SDAP>; export NZ_ODBC_INI_PATH
```

Например:

```
. /usr/IBM/SPSS/SDAP/odbc.sh
LD_LIBRARY_PATH_64=$LD_LIBRARY_PATH:/usr/local/nz/lib64; export LD_LIBRARY_PATH_64
NZ_ODBC_INI_PATH=/usr/IBM/SPSS/SDAP; export NZ_ODBC_INI_PATH
```

6. Найдите файл `/usr/local/nz/lib64/odbc.ini` и скопируйте его содержимое в файл `odbc.ini`, установленный вместе с SDAP (тот файл, который указан в переменной среды \$ODBCINI).

Примечание: Для 64-битных систем Linux параметр **Driver** некорректно ссылается на 32-битный драйвер. После того, как на предыдущем шаге вы скопировали содержимое файла `odbc.ini`, отредактируйте путь в этом параметре как нужно, например:

```
/usr/local/nz/lib64/libnzodbc.so
```

7. Отредактируйте параметры в определении DSN Netezza, указав нужную базу данных.
8. Перезапустите IBM SPSS Modeler Server и проверьте, что на клиенте используются узлы исследования данных в базе данных Netezza.

Включение интеграции IBM Netezza Analytics в IBM SPSS Modeler

1. В основном меню IBM SPSS Modeler выберите **Инструменты > Опции > Вспомогательные программы**.
2. Щелкните по вкладке **IBM Netezza**.

Разрешить интеграцию исследования данных Netezza. Включает (если она еще не была выведена) палитру моделирования базы данных в нижней части окна IBM SPSS Modeler и добавляет узлы для алгоритмов исследования данных Netezza.

Соединение Netezza. Нажмите кнопку **Правка** и выберите строку соединения с Netezza, которую сконфигурировали ранее, создавая источник ODBC. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Создание источника ODBC для IBM Netezza Analytics” на стр. 54.

Включение генерирования SQL и оптимизации

Если вы собираетесь работать с очень большими наборами данных, из соображений производительности надо разрешить опции генерирования SQL и оптимизации в IBM SPSS Modeler.

1. Выберите в меню IBM SPSS Modeler:

Инструменты > Свойства потока > Опции

2. На панели навигации щелкните по опции **Оптимизация**.

3. Подтвердите включение опции **Генерировать SQL**. Этот параметр требуется для работы функций моделирования баз данных.

4. Выберите **Оптимизировать построение SQL** и **Оптимизировать другое выполнение** (не требуется строго, но настоятельно рекомендуется для оптимальной производительности).

Построение моделей с использованием IBM Netezza Analytics

У каждого из поддерживаемых алгоритмов есть соответствующий узел моделирования. Узлы моделирования IBM Netezza доступны на вкладке Моделирование базы данных на палитре узлов.

Данные

В зависимости от узла моделирования есть ряд типов данных, которые могут содержаться в полях в источнике данных. В IBM SPSS Modeler типы данных называются *типами измерений*. На вкладке Поля узла моделирования допустимые типы измерений для входных полей и полей назначения показываются значками.

Поле назначения Поле назначения - это поле, значение которого вы пытаетесь предсказать. В тех случаях, где можно задать поле назначения, в качестве такого поля может быть выбрано только одно из полей данных источника.

Поле ID записи Задаёт поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, это может быть поле ID, такое как *ID заказчика*. Если в данных источника нет поля ID, вы можете создать такое при помощи узла вычислений, выполнив приведенную ниже последовательность действий.

1. Выберите узел источника.
2. На вкладке Опции поля на палитре узлов дважды щелкните по узлу вычислений.
3. Откройте узел вычислений двойным щелчком по значку на холсте.
4. В поле **Вычисляемое поле** введите, например, ID.
5. В поле **Формула** введите @INDEX и нажмите кнопку **ОК**.
6. Соедините узел вычислений с остальным потоком.

Примечание: Если вы получаете длинные числовые данные из базы данных Netezza при помощи типа данных NUMERIC(18,0), SPSS Modeler иногда округляет данные во время импорта. Чтобы избежать такой ситуации, сохраните данные при помощи типа данных BIGINT или NUMERIC(36,0).

Примечание: Из-за ограничений для допустимых типов полей поле с типом измерений Без типа и ролью ID записи не выводится в узле моделирования In-Database Netezza (например, поле k-средних).

Обработка пустых значений

Если входные данные содержат пустые значения, использование некоторых узлов Netezza может приводить к сообщениям об ошибках или долгому выполнению потоков. Поэтому записи, содержащие пустые значения, рекомендуется удалить. Используйте следующий метод.

1. Присоедините к узлу источника узел выбора.
2. Задайте для опции **Режим** узла выбора значение **Отбрасывание**.
3. Введите следующее в поле **Условие**:
`@NULL(поле_1) [or @NULL(поле_2)[... or @NULL(поле_N)]]`

Включите в условие все входные поля.
4. Соедините узел выбора с остальным потоком.

Выходная информация модели

Возможно, что от запуска к запуску результаты потока, содержащего узел моделирования Netezza, будут слегка различаться. Причина в непостоянстве порядка, в котором узел считывает данные источника, когда перед построением модели данные считываются во временные таблицы. Впрочем, различия, порожденные этим эффектом, пренебрежимо малы.

Общие комментарии

- В IBM SPSS Collaboration and Deployment Services невозможно создать конфигурации оценивания с использованием потоков, содержащих узлы моделирования базы данных IBM Netezza.
- Для моделей, созданных узлами Netezza, невозможен экспорт или импорт PMML.

Модели Netezza - опции полей

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция использует значения ролей (назначения, предикторы и так далее) с расположенного выше узла Тип (или с вкладки Типы лежащего выше узла источника).

Настроить назначения полей. Выберите эту опцию, если хотите назначить объекты назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. При помощи кнопок со стрелками назначьте элементы из этого списка вручную для различных полей ролей в правой части экрана. Значки указывают для каждого поля роли допустимые уровни измерения.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или кнопку для отдельного уровня измерения, чтобы выбрать все поля с этим уровнем измерения.

Цель. Выберите одно поле в качестве назначения для предсказания. На этом экране можно также посмотреть информацию об обобщенных линейных моделях в поле **Учебники**.

ID записи. Поле, которое будет использоваться как уникальный идентификатор записи.

Предикторы (входные поля) . Выберите одно или несколько полей в качестве входных для предсказания.

Модели Netezza - опции сервера

На вкладке Сервер задается база данных IBM Netezza, где будет строиться модель.

Подробности сервера баз данных Netezza. Здесь задаются подробности о соединении для базы данных, которую хотите использовать для модели.

- **Использовать восходящее соединение.** (По умолчанию) Использует подробности о соединении, заданные на восходящем узле, например, узле источника базы данных. *Примечание:* Эта опция работает, только если все восходящие узлы могут использовать обратный перенос SQL (SQL pushback). В этом случае перенос данных из базы данных не нужен, поскольку SQL полностью реализует все восходящие узлы.

- **Переместить данные на соединение.** Переносит данные в указанную здесь базу данных. Это действие позволяет моделированию работать, если данные находятся в другой базе данных IBM Netezza, в базе данных от другого поставщика или даже в плоском файле. Кроме того, данные переносятся обратно в указанную здесь базу данных, если они были извлечены из-за того, что узел не выполнил обратный перенос SQL. Нажмите кнопку **Правка**, чтобы найти и выбрать соединение. *Предостережение:* IBM Netezza Analytics обычно используется с очень большими наборами данных. Передача больших объемов данных между базами данных или из базы данных и обратно может занимать очень много времени, и по возможности его следует избегать.

Примечание: Имя источника данных ODBC эффективно встраивается в каждом потоке IBM SPSS Modeler. Если поток, созданный на одном хосте, выполняется на другом хосте, имя источника данных на этих хостах должно быть одним и тем же. Можно также выбрать другой источник данных на вкладке Сервер каждого узла источника или моделирования.

Модели Netezza - опции моделей

На вкладке Опции модели можно выбрать, задавать ли имя для модели, или сгенерировать имя автоматически. Вы можете задать также значения по умолчанию для опций скоринга.

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Если имя используется, заменить существующие. Если вы включите этот переключатель, любая существующая модель с тем же именем будет перезаписана.

Сделать доступным для скоринга. Здесь можно задать значения по умолчанию для опций скоринга, которые появятся в диалоговом окне для слепка модели. Подробности об этих опциях смотрите в справочной теме для вкладки Параметры этого конкретного слепка.

Управление моделями Netezza

При построении модели IBM Netezza через IBM SPSS Modeler создается модель в IBM SPSS Modeler, а также создается или заменяется модель в базе данных Netezza. Модель IBM SPSS Modeler такого рода ссылается на содержимое модели базы данных, хранящейся на сервере баз данных. IBM SPSS Modeler может выполнять проверку соответствия, сохраняя идентичную сгенерированную строку ключа модели и в модели IBM SPSS Modeler, и в модели Netezza.

Имя модели для каждой модели Netezza выводится в столбце *Информация о модели* в диалоговом окне Список моделей базы данных. Имя для модели IBM SPSS Modeler выводится как Ключ модели на вкладке Сервер модели IBM SPSS Modeler (при помещении в поток).

Кнопку Проверить можно использовать для проверки, что ключи в модели IBM SPSS Modeler и в модели Netezza совпадают. Если модель с таким же именем в Netezza не найдена или ключи этих моделей не совпадают, это означает, что модель Netezza была удалена или повторно построена с момента построения модели в IBM SPSS Modeler.

Перечисление моделей базы данных

IBM SPSS Modeler содержит диалоговое окно для перечисления моделей, хранимых в IBM Netezza, и позволяет включать и отключать эти модели. Это диалоговое окно доступно из диалогового окна вспомогательных прикладных программ IBM и в диалоговых окнах построения, просмотра и применения для относящихся к узлам, связанным с исследованием данных IBM Netezza. Для каждой модели выводится следующая информация:

- Имя модели (имя модели, которая используется для сортировки списка).
- Имя владельца.
- Алгоритм, использованный в модели.

- Текущее состояние модели, например, Завершена.
- Дата создания модели.

Дерево регрессии Netezza

Дерево регрессии - это алгоритм типа построения дерева, который несколько раз делит выборку наблюдений для получения подмножеств одного типа на основе значений числового поля назначения. Как и в случае с деревом решений, деревья регрессии разделяют данные на подмножества, конечные из которых (листья) соответствуют относительно небольшим или однородным подмножествам. Разделения выбираются для уменьшения дисперсии значений атрибутов назначения, чтобы они могли достаточно хорошо предсказываться по своим средним значениям на конечных группах разделения (листьях).

Опции построения дерева регрессии Netezza - рост дерева

Вы можете задать опции построения для роста и усечения дерева.

Для построения дерева доступны следующие опции:

Максимальное количество уровней в дереве: Максимальное количество уровней, до которого может расти дерево от корневого узла, то есть сколько раз рекурсивно разделена выборка. Значение по умолчанию - 62, это максимальное количество уровней дерева для целей моделирования.

Примечание: Если программа просмотра в слепке модели выводит текстовое представление модели, может выводиться не более 12 уровней дерева.

Критерии расщепления. Эта опция управляет, когда остановить расщепление дерева. Если вы не хотите использовать значения по умолчанию, нажмите кнопку **Настроить** и измените значения.

- **Показатель оценки расщепления.** Эта мера оценки класса служит для оценки лучшего места расщепления дерева.

Примечание: В настоящее время единственная возможная опция - дисперсия.

- **Значение минимального улучшения для расщеплений.** Минимальное значение уменьшения неоднородности для создания нового расщепления на дереве. Цель построения дерева - создать подгруппы со сходными выходными значениями, чтобы минимизировать неоднородности на каждом узле. Если наилучшее расщепление ветви уменьшает неоднородность меньше, чем на заданное критерием расщепления значение, ветвь не расщепляется.
- **Минимальное количество экземпляров для расщепления.** Минимальное количество записей, которые можно расщепить. Когда число нерасщепленных записей становится меньше заданного значения, дальнейшие расщепления не производятся. Это поле можно использовать для предотвращения создания маленьких подгрупп в дереве.

Статистики. Этот параметр определяет, сколько статистик будет включено в модель. Выберите один из перечисленных ниже вариантов.

- **Все.** Включается вся статистика, связанная со столбцами и со значениями.

Примечание: Этот параметр включает сбор максимального объема статистики, что может повлиять на производительность вашей системы. Если вы не хотите просматривать модель в графическом формате, задайте **Нет**.

- **Столбцы.** Включается статистика по столбцам.
- **Нет.** Включается только статистика, требуемая для скоринга модели.

Опции построения дерева регрессии Netezza - сокращение дерева

Опции сокращения можно использовать для определения критерия сокращения для дерева регрессии. Предназначение сокращения - снижение риска переобучения, для чего удаляются излишние подгруппы, которые не повышают ожидаемой точности на новых данных.

Мера сокращения. Мера сокращения обеспечивает, чтобы оцененная точность модели после удаления листа дерева оставалась в приемлемых пределах. Вы можете выбрать одну из следующих мер.

- **mse.** Среднеквадратичная ошибка (mean squared error, MSE) - это опция по умолчанию, она измеряет, насколько подогнанная линия близка к точкам данных.
- **r².** R-квадрат измеряет долю изменчивости зависимой переменной, объясняемой регрессионной моделью.
- **Пирсона.** Коэффициент корреляции Пирсона измеряет силу взаимосвязи между линейно зависимыми переменными с нормальным распределением.
- **Спирмана.** Коэффициент корреляции Спирмана обнаруживает нелинейные взаимосвязи, которые по корреляции Пирсона могут казаться слабыми, но на самом деле быть сильными.

Данные для сокращения. Вы можете использовать некоторые или все обучающие данные для оценки ожидаемой точности по новым данным. Для этой цели можно также использовать отдельный набор данных сокращения из заданной таблицы.

- **Использовать все данные обучения.** Эта опция (задаваемая по умолчанию) использует все обучающие данные для оценки точности модели.
- **Использовать % данных обучения для усечения.** Эта опция используется для разбиения данных на два набора: один для обучения, а другой для сокращения (при помощи заданного здесь процента).

Выберите **Воспроизвести результаты**, если хотите задать начальное значение для генератора псевдослучайных чисел, что гарантирует разделение данных одним и тем же способом при каждом запуске потока. Можно либо задать целое число в поле **Начальное значение, используемое для усечения**, либо выбрать действие **Сгенерировать**, создающее псевдослучайное целое число.

- **Использовать данные из существующей таблицы.** Укажите имя таблицы отдельного набора данных сокращения для оценки точности модели. Выполнение этого действия считают более надежным, чем использование данных обучения. Однако эта опция может привести к удалению из набора обучения большого поднабора данных и тем самым к снижению качества дерева решений.

Разделительная кластеризация Netezza

Разделительная кластеризация - это способ кластерного анализа, в котором алгоритм запускается повторно, чтобы разделять кластер на подкластеры, пока не будет достигнута заданная точка остановки.

Образование кластеров начинается с одного кластера, содержащего все обучающие экземпляры (записи). Первая итерация алгоритма делит набор данных на два подкластера, которые делятся далее последовательными итерациями на последующие подкластеры. Критерии остановки задаются как максимальное число итераций, максимальный уровень деления данных и минимальное требуемое число экземпляров для дальнейшего разделения.

Результирующее иерархическое дерево кластеризации можно использовать для классификации экземпляров, распространяя их вниз от корневого кластера, как в следующем примере.

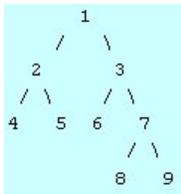


Рисунок 3. Пример дерева разделительной кластеризации

На каждом уровне наилучший подходящий подкластер выбирается по сравнению расстояний экземпляра от центров подкластеров.

Когда экземпляры оцениваются с помощью примененного уровня иерархии -1 (значение по умолчанию), скоринг возвращает только конечный кластер (кластер листа), где листья обозначены отрицательными числами. В данном примере это может быть один из кластеров 4, 5, 6, 8 или 9. Но если для уровня иерархии задано значение 2, скоринг возвратит, например, один из кластеров на втором уровне ниже корневого кластера, то есть 4, 5, 6 или 7.

Опции полей разделительной кластеризации Netezza

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция применяет параметры ролей (назначений, предикторов и так далее) с восходящего узла Тип (или вкладки Типы восходящего узла источника).

Настроить назначения полей. Выберите эту опцию при желании задать назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или нажмите кнопку отдельного уровня измерений, чтобы выбрать все поля с этим уровнем.

ID записи. Поле, которое будет использоваться как уникальный идентификатор записи.

Предикторы (входные поля). Выберите одно или несколько полей как входные поля для предсказания.

Опции построения разделительной кластеризации Netezza

На вкладке Параметры конструкции задаются все опции для построения модели. Можно, конечно, просто нажать кнопку **Выполнить**, чтобы построить модель со всеми опциями по умолчанию, но скорее всего вы захотите настроить конструкцию для своих собственных целей.

Мера расстояния. Метод, используемый для измерения расстояния между точками данных; чем больше расстояния, тем больше различия. Опции:

- **Евклидово.** (по умолчанию) Расстояние между двумя точками вычисляется путем их соединения по прямой.
- **Манхеттенская.** Расстояние между двумя точками вычисляется как сумма абсолютных разностей между их координатами.
- **Канберра.** Аналогична манхеттенской мере расстояния, но более чувствительна к точкам данных, находящимся ближе к источнику.
- **Максимум.** Расстояние между двумя точками вычисляется как наибольшее из различий по любой из их координат.

Максимальное количество итераций. Алгоритм работает, выполняя несколько итераций одного процесса. Эта опция позволяет остановить обучение модели после заданного числа итераций.

Максимальная глубина деревьев кластера. Максимальное количество уровней, до которых может разделяться набор данных.

Воспроизвести результаты. Включите этот переключатель, если вы хотите задать стартовое число генератора псевдослучайных чисел, что позволяет воспроизвести результаты. Вы можете или задать целое число, или нажать кнопку **Генерировать**, чтобы сгенерировать псевдослучайное целое число.

Минимальное количество экземпляров для разделения. Минимальное количество записей, которые можно расщепить. Когда число нерасщепленных записей становится меньше заданного значения, дальнейшие расщепления не производятся. Это поле можно использовать для предотвращения создания очень маленьких подгрупп в кластерном дереве.

Обобщенный линейный анализ Netezza

Линейная регрессия - это традиционный статистический метод для классификации записей на основании значений числовых входных полей. Линейная регрессия подгоняет прямую линию или поверхность, минимизирующую разности между предсказанными и фактическими выходными значениями. Линейные модели полезны при моделировании многих явлений реального мира из-за своей простоты при обучении и применении моделей. Однако линейные модели предполагают нормальное распределение зависимой переменной (переменной назначения) и линейное воздействие независимых переменных (предикторов) на зависимую переменную.

Есть много ситуаций, когда линейная регрессия полезна, но приведенные предположения неприменимы. Например, при моделировании выбора потребителя между дискретным числом продуктов у зависимой переменной будет полиномиальное распределение. Аналогично, при моделировании дохода в зависимости от возраста доход обычно увеличивается с возрастом, но связь между двумя переменными в виде прямой линии маловероятна.

Для таких ситуаций можно использовать обобщенную линейную модель. Обобщенные линейные модели расширяют модель линейной регрессии, так что зависимая переменная связана с предикторными переменными посредством заданной функции связи, которую можно выбрать из числа подходящих функций. Более того, эта модель допускает наличие у зависимой переменной отличного от нормального распределения, например, распределения Пуассона.

Алгоритм итерационно ищет наилучшую подходящую модель до заданного числа итераций. При вычислении наилучшей подгонки ошибка представляется суммой квадратов разностей между предсказанными и фактическими значениями зависимой переменной.

Опции полей обобщенной линейной модели Netezza

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция использует значения ролей, такие как назначения или предикторы, с расположенного выше узла источника.

Настроить назначения полей. Выберите эту опцию, если хотите назначить объекты назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или нажмите кнопку отдельного уровня измерений, чтобы выбрать все поля с этим уровнем.

Цель. Выберите одно поле в качестве назначения для предсказания.

ID записи. Поле, значение в котором будет использоваться как идентификатор уникальной записи. Значение в этом поле должно быть уникальным для каждой записи, например, номера ID покупателей.

Вес экземпляра. Укажите поле для использования в качестве весов экземпляров. Вес экземпляра - это вес строки входных данных. По умолчанию предполагается, что у всех входных записей одинаковая относительная важность. Вы можете изменить эту важность, назначив индивидуальные веса входным записям. Заданное вами поле должно содержать числовой вес для каждой строки входных данных.

Предикторы (входные поля). Выберите одно или несколько входных полей. Это действие аналогично заданию для поля роли *Входное* на узле Тип.

Опции обобщенной линейной модели Netezza - Общие

На вкладке Опции модели можно выбрать, задавать ли имя для модели, или сгенерировать имя автоматически. Можно задать также различные параметры, относящиеся к модели, функцию связи, взаимодействия входных полей (если такое существует) и набор значений по умолчанию для опций скоринга.

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Опции полей. Вы можете задать роли входных полей для построения модели.

Общие параметры. Эти параметры относятся к критериям остановки работы алгоритма.

- **Максимальное количество итераций.** Максимальное количество итераций, которые могут быть выполнены алгоритмом; минимальное значение 1, значение по умолчанию 20.
- **Максимальная ошибка (1e).** Максимальное значение ошибки (в экспоненциальном представлении), при котором алгоритм должен остановиться при поиске модели с наилучшей подгонкой. Минимум равен 0, значение по умолчанию -3, что означает 1E-3, то есть 0,001.
- **Порог значений незначимой ошибки (1e).** Значение (в экспоненциальном представлении), ниже которого ошибки рассматриваются как имеющие нулевое значение. Минимум равен -1, значение по умолчанию -7, то есть значения меньше 1E-7 (или 0,0000001) рассматриваются как незначимые.

Параметры распределения. Эти параметры относятся к распределению зависимой переменной (переменной назначения).

- **Распределение для переменной ответа.** Тип распределения; один из следующих - **Бернулли** (по умолчанию), **гауссово**, **Пуассона**, **биномиальное**, **отрицательное биномиальное**, **Вальда** (обратное Гауссово) и **гамма**.
- **Анализ важности независимых переменных.** (Только для распределения Пуассона или отрицательного биномиального) Нужно указать одну из следующих опций в поле **Указать параметр**:
 - Чтобы параметр автоматически оценивался по данным, выберите **По умолчанию**.
 - Чтобы разрешить оптимизацию квазиправдоподобия распределения, выберите **Квази**.
 - Чтобы явным образом указывать значение параметра, выберите **Явно**.

(Только для биномиального распределения) Нужно указать столбец входной таблицы, который будет использоваться как поле испытаний, необходимое для биномиального распределения. Этот столбец содержит число испытаний для биномиального распределения.

(Только для отрицательного биномиального распределения) Можно использовать значение по умолчанию -1 или задать другое значение параметра.

Параметры функции связи. Эти параметры относятся к функции связи, связывающей зависимую переменную с предикторными переменными.

- **Функция связи.** Функции, которые будут использоваться; одна из следующих функций - **тождественная, обратная, обратная негативная, обратная квадратичная, квадратный корень, степенная, нечетная степенная, логарифмическая, С-логарифмическая, логарифм-логарифмическая, С-логарифм-логарифмическая, логит** (по умолчанию), **пробит, Гауссит, Коши, Сap-биномиальная, Сap-геометрическая, Сap-негативная биномиальная.**
- **Анализ важности независимых переменных.** (только для степенной и нечетной степенной функции связи) Если функция связи - это **степенная** или **нечетная степенная** функция, можно задать значение параметра. Выберите, или задать значение, или использовать значение по умолчанию 1.

Опции обобщенной линейной модели Netezza - взаимодействие

Панель Взаимодействие содержит опции для указания взаимодействий (то есть мультипликативных эффектов между входными полями).

Столбец Взаимодействие. Включите этот переключатель, чтобы задать взаимодействия между входными полями. Если взаимодействий нет, оставьте этот переключатель выключенным.

Введите взаимодействия в модель, выбирая одно или несколько полей в исходном списке и перетаскивая их в список взаимодействий. Тип созданного взаимодействия зависит от того, на какую активную область вы перетащили выбор.

- **Главные.** Поля, которые вы перетащили, выводятся как отдельные главные взаимодействия внизу списка взаимодействий.
- **2-факторные.** Все возможные пары отброшенных полей выводятся как 2-факторные взаимодействия в нижней части списка взаимодействий.
- **3-факторные.** Все возможные триплеты отброшенных полей выводятся как 3-факторные взаимодействия в нижней части списка взаимодействий.
- *****. Сочетание всех отброшенных полей выводится как одно взаимодействие в нижней части списка взаимодействий.

Включить константу. Обычно в модель включают свободный член. Если вы предполагаете, что данные проходят через начало координат, свободный член можно исключить.

Кнопки в диалоговом окне

Кнопки в правой части экрана позволяют внести изменения в используемые члены модели.



Рисунок 4. Кнопка Удалить

Удалить члены из модели, выбрав члены для удаления и нажав кнопку Удалить.



Рисунок 5. Кнопки Изменить порядок

Изменить порядок членов в модели, выбрав члены, которые нужно переставить, и нажав кнопку со стрелкой вверх или вниз.



Рисунок 6. Кнопка Пользовательское взаимодействие

Добавить задаваемый член

Пользовательские взаимодействия можно задать в форме $n1 * x1 * x1 * x1 \dots$. Выберите поле из списка **Поля**, нажмите кнопку со стрелкой направо для добавления поля в **Пользовательский член**, нажмите кнопку **по ***, выберите следующее поле, нажмите кнопку со стрелкой направо и так далее. После построения пользовательского взаимодействия нажмите кнопку **Добавить член**, чтобы вернуться на панель Взаимодействие.

Опции обобщенной линейной модели Netezza - опции скоринга

Сделать доступным для скоринга. Здесь можно задать значения по умолчанию для опций скоринга, которые появятся в диалоговом окне для слепка модели. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Слепок обобщенной линейной модели Netezza - вкладка Параметры” на стр. 89.

- **Включить входные поля .** Включите этот переключатель, если вы хотите в выходных данных модели выводить выходные поля, а также предсказания.

Деревья решений Netezza

Дерево решений - это иерархическая структура, представляющая модель классификации. С помощью модели дерева решений можно разрабатывать систему классификации для предсказания и классификации будущих наблюдений на основе набора данных обучения. Классификация принимает форму древообразной структуры, в которой ветви представляют собой точки разветвления в классификации. Эти разветвления рекурсивно делят данные на подгруппы, пока не будет достигнута точка останова. Узлы дерева в точках останова называют **листьями** (конечными узлами). Каждый лист назначает метку, называемую **меткой класса** участникам своей подгруппы, то есть класса.

Веса экземпляров и веса классов

По умолчанию предполагается, что у всех входных записей и классов одинаковая относительная важность. Вы можете изменить это, назначив индивидуальные веса любым записям и/или классам. Это может оказаться полезным, например, если точки в данных обучения не распределены реалистично по категориям. Веса позволяют сместить модель, чтобы можно было скомпенсировать категории, хуже представленные в данных. С увеличением веса для значения назначения должен возрасти процент правильных предсказаний для данной категории.

На узле моделирования дерева решений можно задать два типа весов. **Веса экземпляров** назначают вес каждой строке входных данных. Для большинства наблюдений веса задаются как 1,0, а более высокие или низкие значения присваиваются более или менее важным категориям, как показано в следующей таблице.

Таблица 5. Пример веса экземпляров

ID записи	Целевое	Вес экземпляра
1	drugA	1,1
2	drugB	1,0
3	drugA	1,0
4	drugB	0,3

Веса классов назначаются каждой категории поля назначения, как показано в следующей таблице.

Таблица 6. Пример веса классов

Класс	Вес класса
drugA	1,0
drugB	1,5

Оба типа весов можно использовать одновременно, при этом они перемножаются и используются как веса экземпляров. Таким образом, если два предыдущих примера использовать совместно, алгоритм будет использовать веса экземпляров, показанные в следующей таблице.

Таблица 7. Пример вычисления веса экземпляра

ID записи	Вычисление	Вес экземпляра
1	1,1*1,0	1,1
2	1,0*1,5	1,5
3	1,0*1,0	1,0
4	0,3*1,5	0,45

Опции полей дерева решений Netezza

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать предопределенные роли Эта опция использует значения ролей (назначения, предикторы и так далее) с расположенного выше узла Тип (или с вкладки Типы лежащего выше узла источника).

Использовать пользовательские назначения полей. Выберите эту опцию, чтобы вручную назначать объекты назначения, предикторы и другие роли.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Чтобы выбрать все поля в списке, нажмите кнопку **Все**, или же, чтобы выбрать все поля с этим уровнем измерения, нажмите кнопку для отдельного уровня измерения.

Цель. Выберите одно поле в качестве назначения для предсказания.

ID записи. Поле, значение в котором будет использоваться как идентификатор уникальной записи. Значение в этом поле должно быть уникальным для каждой записи (например, номера ID покупателей).

Вес экземпляра. Здесь можно задать значение в поле, позволяющее использовать веса экземпляров (вес на строку входных данных) вместо или в дополнение к весам классов (вес на категорию в поле назначения), используемым по умолчанию. Заданное здесь поле должно содержать числовой вес для каждой строки входных данных. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Весы экземпляров и веса классов” на стр. 65.

Предикторы(входные поля). Выберите одно или несколько входных полей. Это аналогично заданию для поля роли *Входное* на узле Тип.

Опции построения дерева решений Netezza

Для построения дерева доступны следующие опции:

Мера роста. Эта опция управляет способом измерения роста деревьев.

- **Мера неоднородности.** Эта мера служит для оценки лучшего места расщепления дерева. Она измеряет неоднородность в подгруппе или в сегменте данных. Низкая мера неоднородности указывает на то, что в группе у большинства элементов сходные значения критерия или поля назначения.

Поддерживаемые измерения - это **Энтропия** и **Джини**. Это измерения основаны на вероятностях принадлежности к категории для ветви.

- **Максимальное количество уровней в дереве:** Максимальное количество уровней, до которого может расти дерево от корневого узла, то есть сколько раз рекурсивно разделена выборка. Значение по умолчанию для этого свойства - 10, а максимальное значение, которое можно задать для него - 62.

Примечание: Если программа просмотра в слепке модели выводит текстовое представление модели, может выводиться не более 12 уровней дерева.

Критерии расщепления. Эта опция управляет, когда остановить расщепление дерева.

- **Значение минимального улучшения для расщеплений.** Минимальное значение уменьшения неоднородности для создания нового расщепления на дереве. Цель построения дерева - создать подгруппы со сходными выходными значениями, чтобы минимизировать неоднородности на каждом узле. Если наилучшее расщепление ветви уменьшает неоднородность меньше, чем на заданное критерием расщепления значение, ветвь не расщепляется.
- **Минимальное количество экземпляров для расщепления.** Минимальное количество записей, которые можно расщепить. Когда число нерасщепленных записей становится меньше заданного значения, дальнейшие расщепления не производятся. Это поле можно использовать для предотвращения создания маленьких подгрупп в дереве.

Статистика. Этот параметр определяет, сколько статистик будет включено в модель. Выберите один из перечисленных ниже вариантов.

- **Все.** Включается вся статистика, связанная со столбцами и со значениями.

Примечание: Этот параметр включает сбор максимального объема статистики, что может повлиять на производительность вашей системы. Если вы не хотите просматривать модель в графическом формате, задайте **Нет**.

- **Столбцы.** Включается статистика по столбцам.
- **Нет.** Включается только статистика, требуемая для скоринга модели.

Узел дерева решений Netezza - веса классов

Здесь можно назначить веса конкретным классам. По умолчанию всем классам присвоено значение 1, то есть у них одинаковый вес. Задавая различные численные веса для разных меток классов, вы указываете алгоритму соответствующим образом взвешивать обучающие наборы отдельных классов.

Чтобы изменить вес, дважды щелкните по нему в столбце **Вес** и внесите нужные вам изменения.

Значение. Набор меток классов, полученный из возможных значений поля назначения.

Вес. Вес, назначаемый конкретному классу. Назначение классу более высокого веса делает модель более чувствительной к этому классу относительно остальных классов.

Веса классов можно использовать в сочетании с весами экземпляров. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Веса экземпляров и веса классов” на стр. 65.

Узел дерева решений Netezza - сокращение дерева

Опции сокращения можно использовать для определения критерия сокращения для дерева решений. Предназначение сокращения - снижение риска переобучения, для чего удаляются излишние подгруппы, которые не повышают ожидаемой точности на новых данных.

Мера сокращения. Мера сокращения по умолчанию (**Точность**) обеспечивает, чтобы оцененная точность модели после удаления листа дерева оставалась в приемлемых пределах. Используйте альтернативную меру **Взвешенная точность**, если, выполняя сокращение, вы хотите принять во внимание веса классов.

Данные для сокращения. Вы можете использовать некоторые или все обучающие данные для оценки ожидаемой точности по новым данным. Для этой цели можно также использовать отдельный набор данных сокращения из заданной таблицы.

- **Использовать все данные обучения.** Эта опция (задаваемая по умолчанию) использует все обучающие данные для оценки точности модели.
- **Использовать % данных обучения для усечения.** Эта опция используется для разбиения данных на два набора: один для обучения, а другой для сокращения (при помощи заданного здесь процента).

Выберите **Воспроизвести результаты**, если хотите задать начальное значение для генератора псевдослучайных чисел, что гарантирует разделение данных одним и тем же способом при каждом запуске потока. Можно либо задать целое число в поле **Начальное значение, используемое для усечения**, либо выбрать действие **Сгенерировать**, создающее псевдослучайное целое число.

- **Использовать данные из существующей таблицы.** Укажите имя таблицы отдельного набора данных сокращения для оценки точности модели. Выполнение этого действия считают более надежным, чем использование данных обучения. Однако эта опция может привести к удалению из набора обучения большого поднабора данных и тем самым к снижению качества дерева решений.

Линейная регрессия Netezza

Линейные модели предсказывают значения непрерывных переменных назначения, основываясь на взаимосвязи между переменной назначения и одним или несколькими предикторами. При ограничении только непосредственно моделируемыми линейными взаимосвязями, модели линейной регрессии относительно просты и дают простые математические формулы для оценок. Линейные модели быстрее, эффективнее и проще в использовании, хотя их применимость ограничена в сравнении с более точными алгоритмами регрессии.

Опции построения линейной регрессии Netezza

На вкладке **Параметры конструкции** задаются все опции для построения модели. Можно, конечно, просто нажать кнопку **Выполнить**, чтобы построить модель со всеми опциями по умолчанию, но скорее всего вы захотите настроить конструкцию для своих собственных целей.

Использовать декомпозицию отдельного значения для решения уравнений. Использование матрицы декомпозиции отдельного значения вместо исходной матрицы дает преимущество большей устойчивости при численных ошибках, а также может ускорить вычисления.

Включить в модель свободный член. Включение в модель свободного члена повышает общую точность решения.

Рассчитать диагностики модели. Эта опция дает возможность вычисления нескольких диагностик для модели. Результаты хранятся в матрицах или таблицах для последующего изучения. Результаты диагностики включают в себя значения R-квадрат, сумму квадратов остатков, оценку дисперсии, среднеквадратичное отклонение, p -значение и t -значение.

Эти диагностические показатели относятся к точности и полезности модели. Вы должны запускать диагностики отдельно для соответствующих данных, чтобы убедиться в выполнении предположений о линейной зависимости.

KNN Netezza

Анализ ближайшего сходства представляет собой метод классификации наблюдений на основе сходства наблюдений. Этот метод машинного обучения был разработан в качестве способа распознавания структуры данных при неточном соответствии имеющих структур или наблюдений. Подобные наблюдения близки друг к другу, а непохожие наблюдения, наоборот, удалены друг от друга. Таким образом, дистанция между двумя наблюдениями является критерием их различия.

Близкие друг к другу наблюдения называются “соседи”. Когда представляется новое наблюдение, обозначенное знаком вопроса, вычисляется его расстояние от всех других наблюдений в модели. Определяется классификация наиболее похожих наблюдений (ближайшее сходство) и новое наблюдение помещается в категорию, в которой содержится наибольшее количество ближайшего сходства.

Вы можете указать количество анализируемых ближайших соседей; это значение обозначается k . На рисунках ниже показано, каким образом новое наблюдение будет классифицироваться с использованием двух различных значений k . Если $k = 5$, новое наблюдение помещается в категорию I , поскольку большинство ближайших соседей принадлежит категории I . Однако если $k = 9$, новое наблюдение помещается в категорию θ , поскольку большинство ближайших соседей принадлежит категории θ .

Анализ ближайшего сходства также может использоваться для вычисления значений для непрерывного целевого объекта. В этой ситуации среднее целевое значение ближайшего сходства используется для получения предсказанного значения для нового наблюдения.

Опции моделей KNN Netezza - Общие

На вкладке Опции модели - Общее можно выбрать, задавать ли имя для модели, или сгенерировать имя автоматически. Вы можете задать также опции, которые управляют тем, как вычисляется количество ближайших соседей, и задать опции для повышенной производительности и точности модели.

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Соседи

Мера расстояния. Метод, используемый для измерения расстояния между точками данных; чем больше расстояния, тем больше различия. Опции:

- **Евклидово.** (по умолчанию) Расстояние между двумя точками вычисляется путем их соединения по прямой.
- **Манхэттенская.** Расстояние между двумя точками вычисляется как сумма абсолютных разностей между их координатами.
- **Канберра.** Аналогична манхэттенской мере расстояния, но более чувствительна к точкам данных, находящимся ближе к источнику.
- **Максимум.** Расстояние между двумя точками вычисляется как наибольшее из различий по любой из их координат.

Количество ближайших соседей (k). Количество ближайших соседей для конкретного наблюдения. Обратите внимание на то, что использование большего числа соседей необязательно приводит к более точной модели.

Выбор k управляет соотношением между предотвращением переобучения (оно может оказаться важным особенно для "зашумленных" данных) и разрешения (приводящего к различным предсказаниям для схожих экземпляров). Обычно значение k приходится настраивать для каждого набора данных с типичными значениями, ранг которых меняется от 1 до нескольких десятков.

Повысить производительность и точность

Нормализовать изменения перед вычислением расстояния. Эта опция, если она выбрана, стандартизирует измерения для непрерывных входных полей перед вычислением значений расстояний.

Использовать стержневые наборы для повышения производительности для больших наборов данных. Эта опция, если она выбрана, использует выборки стержневых наборов для ускорения вычисления в случае участия в нем больших наборов данных.

Опции моделей KNN Netezza - опции скоринга

На вкладке Опции моделей - опции скоринга можно задать значение по умолчанию для опции скоринга и присвоить относительные веса отдельным классам.

Сделать доступным для скоринга

Включить входные поля. Задаёт, включаются ли по умолчанию входные поля для скоринга.

Вес класса

Используйте эту опцию, если вы хотите изменить относительную важность конкретных классов при построении модели.

Примечание: Эта опция включается только в том случае, если для классификации вы используете KNN. Если выполняется регрессия (то есть тип полей назначения - количественный), эта опция отключается.

По умолчанию назначается значение 1 для всех классов, то есть их вес одинаков. Задавая различные численные веса для разных меток классов, вы инструктируете алгоритм соответствующим образом взвешивать обучающие наборы отдельных классов.

Чтобы изменить вес, дважды щелкните по нему в столбце **Вес** и внесите нужные вам изменения.

Значение. Набор меток классов, полученный из возможных значений поля назначения.

Вес. Вес, назначаемый конкретному классу. Назначение классу более высокого веса делает модель более чувствительной к этому классу относительно остальных классов.

K-средние Netezza

Узел K-средние реализует алгоритм k -средних, представляющий метод кластерного анализа. Этот узел можно использовать, чтобы кластеризовать набор данных в отдельные группы.

Это алгоритм кластеризации на основании расстояний, который основывается на показателе расстояния (функции) для измерения сходства между точками данных. Точки данных назначаются ближайшему кластеру в соответствии с используемым показателем расстояния.

Алгоритм работает, выполняя несколько итераций одного базового процесса, в котором каждый экземпляр обучения назначается ближайшему кластеру (с учетом заданной функции расстояния, применяемой к экземпляру и центру кластера). Затем все центры кластеров вычисляются повторно как средние векторы значений атрибутов экземпляров, назначенных конкретным кластерам.

Опции полей K-средних Netezza

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция применяет параметры ролей (назначений, предикторов и так далее) с восходящего узла Тип (или вкладки Типы восходящего узла источника).

Настроить назначения полей. Выберите эту опцию при желании задать назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или нажмите кнопку отдельного уровня измерений, чтобы выбрать все поля с этим уровнем.

ID записи. Поле, которое будет использоваться как уникальный идентификатор записи.

Предикторы (входные поля). Выберите одно или несколько полей как входные поля для предсказания.

Вкладка Опции построения K-средних Netezza

Задавая опции построения, можно настроить построение модели в соответствии с вашими потребностями.

Если вы хотите построить модель с опциями по умолчанию, нажмите кнопку **Запустить**.

Мера расстояния. Этот параметр определяет способ измерения расстояния между точками данных. Большие расстояния соответствуют большим отличиям. Выберите один из перечисленных ниже вариантов.

- **Евклидова.** Евклидова мера расстояния - это длина прямой между двумя точками данных.
- **Нормализованная евклидова.** Нормализованная евклидова мера подобна евклидовой, но нормализована по среднеквадратичному отклонению. В отличие от евклидова расстояния, нормализованное евклидово расстояние не зависит от единицы измерения.
- **Махаланобиса.** Мера Махаланобиса - это обобщенное евклидово расстояние, учитывающее корреляции во входных данных. Как и нормализованное евклидово расстояние, расстояние Махаланобиса не зависит от единицы измерения.
- **Манхеттенская.** Манхеттенское расстояние между двумя точками вычисляется как сумма абсолютных разностей между их координатами.
- **Канберра.** Канберрское расстояние подобно манхеттенскому, но больше зависит от близости точек к началу координат.
- **Максимум.** Это расстояние между двумя точками данных вычисляется как наибольшее из различий по любой из их координат.

Число кластеров. Этот параметр определяет количество кластеров, которые будут созданы.

Максимальное количество итераций. Алгоритм выполняет несколько итераций одного процесса. Этот параметр определяет количество итераций, после которого обучение модели прекращается.

Статистики. Этот параметр определяет, сколько статистик будет включено в модель. Выберите один из перечисленных ниже вариантов.

- **Все.** Включается вся статистика, связанная со столбцами и со значениями.

Примечание: Этот параметр включает сбор максимального объема статистики, что может повлиять на производительность вашей системы. Если вы не хотите просматривать модель в графическом формате, задайте **Нет**.

- **Столбцы.** Включается статистика по столбцам.
- **Нет.** Включается только статистика, требуемая для скоринга модели.

Воспроизвести результаты. Включите этот переключатель, если вы хотите задать начальное значение генератора псевдослучайных чисел для воспроизведения анализа. Можно задать целое число или же создать псевдослучайное целое число, нажав кнопку **Сгенерировать**.

Наивный байесовский анализ Netezza

Наивный критерий Байеса - это общеизвестный алгоритм для проблем классификации. Модель названа *наивной*, поскольку она рассматривает все предлагаемые переменные предсказания как независимые друг от друга. Наивный критерий Байеса - быстрый, масштабируемый алгоритм, вычисляющий условные вероятности для сочетаний атрибутов и атрибута назначения. На основе обучающих данных оценивается независимая вероятность. Эта вероятность передает правдоподобие каждого класса назначения с учетом вхождения каждой категории значений из каждой входной переменной.

Байесовская сеть Netezza

Байесовская сеть - это модель, выводящая переменные в наборе данных и вероятностные (условные) независимости между ними. Используя узел Байесовская сеть Netezza, можно построить вероятностную модель, комбинируя наблюдаемые и записанные сведения с общеизвестными и очевидными с точки зрения здравого смысла данными, чтобы установить правдоподобие событий с использованием внешне не связанных атрибутов.

Опции построения Байесовской сети Netezza

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Для данного узла поле назначения требуется только для скоринга, поэтому оно не выводится на этой вкладке. Задать или изменить поле назначения можно на узле Тип, на вкладке Опции модели этого узла или на вкладке Параметры слепка модели. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Слепок байесовской сети - вкладка Параметры” на стр. 84.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция применяет параметры ролей (назначений, предикторов и так далее) с восходящего узла Тип (или вкладки Типы восходящего узла источника).

Настроить назначения полей. Выберите эту опцию при желании задать назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или нажмите кнопку отдельного уровня измерений, чтобы выбрать все поля с этим уровнем.

Предикторы(входные поля). Выберите одно или несколько полей как входные поля для предсказания.

Опции построения Байесовской сети Netezza

На вкладке Параметры конструкции задаются все опции для построения модели. Можно, конечно, просто нажать кнопку **Выполнить**, чтобы построить модель со всеми опциями по умолчанию, но скорее всего вы захотите настроить конструкцию для своих собственных целей.

Базовый индекс. Числовой идентификатор, присваиваемый первому атрибуту (полю ввода) для простоты внешнего управления.

Объем выборки. Объем выборки, которую нужно использовать, если количество атрибутов настолько велико, что время обработки оказывается неприемлемо большим.

Выводить дополнительную информацию во время выполнения . Если этот переключатель включен (значение по умолчанию), дополнительная информация о ходе выполнения выводится в диалоговом окне сообщений.

Временные ряды Netezza

Временной ряд - это последовательность числовых значений данных, измеренных в последовательные моменты времени (хотя не обязательно через равные промежутки), например, ежедневные цены акций или еженедельные данные о продажах. Анализ таких данных может быть полезен, например, в выделении такого поведения, как тенденции или сезонность (повторяющиеся структуры), и в предсказании будущего поведения по прошлым событиям.

Временные ряды Netezza поддерживают следующие алгоритмы временных рядов.

- спектральный анализ
- экспоненциальное сглаживание
- авторегрессивное интегрированное скользящее среднее (AutoRegressive Integrated Moving Average, ARIMA)
- декомпозиция сезонных тенденций

Эти алгоритмы разделяют временной ряд на тенденцию и сезонный компонент. Эти компоненты затем используются, чтобы построить модель, которую можно использовать для предсказаний.

Спектральный анализ используется для идентификации периодического поведения во временных рядах. Для временных рядов, состоящих из нескольких внутренних периодических составляющих, или при наличии в данных существенного количества случайного шума спектральный анализ представляет наиболее явный способ выделения периодических компонентов. Этот способ обнаруживает частоты периодического поведения, преобразуя ряд из зависящего от времени в частотный диапазон.

Экспоненциальное сглаживание - это способ предсказания, использующий взвешенные значения предыдущих наблюдений ряда для предсказания будущих значений. При экспоненциальном сглаживании влияние наблюдений убывает во времени по экспоненте. Этот способ прогнозирует некоторую точку во времени, корректируя прогнозы по мере поступления новых данных и принимая во внимание добавки, тенденцию и сезонность.

Модели **ARIMA** предоставляют более сложные способы моделирования тенденций и сезонных компонентов по сравнению с моделями экспоненциального сглаживания. При этом методе непосредственно задаются порядки авторегрессии и скользящего среднего, а также порядок исчисления разностей.

Примечание: С практической точки зрения модели ARIMA наиболее полезны, если вы хотите включить в рассмотрение предикторы, помогающие объяснить поведение прогнозируемого ряда, например, количество отправленных по почте каталогов или число посещений Web-страницы компании. Модели экспоненциального сглаживания описывают поведение временного ряда, не пытаясь объяснить, с чем такое поведение связано.

Декомпозиция сезонных тенденций удаляет периодическое поведение из временных рядов, чтобы выполнить анализ такой тенденции, а затем выбирает основной вид тенденции, например, квадратичную функцию. Для базовой формы тенденции может использоваться много параметров, которые определяются, чтобы минимизировать среднеквадратичную ошибку остатков (то есть, разностей между подогнанными и наблюдаемыми значениями временного ряда).

Интерполяция значений во временных рядах Netezza

Интерполяция - это процесс оценки и вставки пропущенных значений в данных временного ряда.

Если интервалы временного ряда регулярны, но некоторые значения просто не представлены, пропущенные значения можно оценить при помощи линейной интерполяции. Рассмотрим следующий ряд ежемесячных прибытий пассажиров в терминал аэропорта.

Таблица 8. Ежемесячные прибытия в пассажирский терминал

Месяц	Пассажиров
3	3500000
4	3900000
5	-
6	3400000
7	4500000
8	3900000
9	5800000
10	6000000

В этом случае линейная интерполяция оценивает пропущенное значение для месяца 5 как 3650000 (среднее между значениями для месяцев 4 и 6).

Нерегулярные интервалы обрабатываются иначе. Рассмотрим следующий ряд показаний температуры.

Таблица 9. Показания температуры

Дата	Время	Температура
2011-07-24	7:00	15
2011-07-24	14:00	25
2011-07-24	21:00	23
2011-07-25	7:15	16
2011-07-25	14:00	77
2011-07-25	20:55	24
2011-07-27	7:00	17
2011-07-27	14:00	27
2011-07-27	22:00	24

Здесь присутствуют показания, снятые в трех точках времени в течение трех дней, но это время разное, и только в некоторых случаях совпадает в разные дни. Кроме этого, только два дня последовательны.

Эту ситуацию можно обработать двумя способами - или вычислить агрегаты, или определить размер шага.

Агрегаты могут быть ежедневными агрегатами, вычисленными в соответствии с формулой на основе семантического знания о данных. Выполнение этой процедуры может привести к следующему набору данных.

Таблица 10. Показания температуры (агрегированные)

Дата	Время	Температура
2011-07-24	24:00	22
2011-07-25	24:00	23
2011-07-26	24:00	null
2011-07-27	24:00	24

Как вариант, алгоритм может рассматривать этот ряд как другой отдельный ряд и определить подходящий размер шага. В данном случае определенным алгоритмом шагом может быть значение 8 часов, что приводит к следующему.

Таблица 11. Показания температуры с вычисленным размером шага

Дата	Время	Температура
2011-07-24	6:00	
2011-07-24	14:00	25
2011-07-24	22:00	
2011-07-25	6:00	
2011-07-25	14:00	77
2011-07-25	22:00	
2011-07-26	6:00	
2011-07-26	14:00	
2011-07-26	22:00	
2011-07-27	6:00	
2011-07-27	14:00	27
2011-07-27	22:00	24

Здесь только четыре показания соответствуют исходным измерениям, но с использованием других известных значений исходного ряда отсутствующие значения снова можно вычислить интерполяцией.

Опции полей временных рядов Netezza

На вкладке Поля задаются роли входных полей для исходных данных.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Цель. Выберите одно поле в качестве назначения для предсказания. Это должно быть поле с количественным уровнем измерения.

(Предиктор) Моменты времени. (обязательно) Входное поле, содержащее значения даты или времени для временного ряда. Это должно быть поле с количественным или категориальным уровнем измерения и с типом хранения данных Дата, Время, Отметка времени или Численный. Задаваемый здесь тип хранения данных для поля определяет также тип входных данных для некоторых полей на других вкладках этого узла моделирования.

(Предиктор) ID временных рядов (по). Поле, содержащее значения ID временных рядов; используйте это поле, если во входных данных содержится несколько временных рядов.

Опции построения временных рядов Netezza

Есть два уровня опций построения:

- Базовый - параметры для выбора алгоритма, интерполяции и используемого диапазона времени.
- Расширенный - параметры для прогнозирования

В этом разделе описываются базовые опции.

На вкладке Параметры конструкции задаются все опции для построения модели. Можно, конечно, просто нажать кнопку **Выполнить**, чтобы построить модель со всеми опциями по умолчанию, но скорее всего вы захотите настроить конструкцию для своих собственных целей.

Алгоритм

Эти параметры относятся к алгоритму исследования временных рядов, который будет использоваться.

Название алгоритма. Выберите алгоритм исследования временных рядов, который вы хотите использовать. Доступны следующие алгоритмы - **спектральный анализ**, **экспоненциальное сглаживание** (по умолчанию), **ARIMA** или **декомпозиция сезонных тенденций**. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Временные ряды Netezza” на стр. 73.

Тенденция. (только для экспоненциального сглаживания) Если во временном ряду проявляется какая-то тенденция, простое экспоненциальное сглаживание работает не очень хорошо. Используйте это поле для указания тенденции, если такая существует, чтобы она могла быть учтена алгоритмом.

- **Определяется системой.** (по умолчанию) Система сама пытается найти оптимальное значение для этого параметра.
- **Нет (N).** Временной ряд не проявляет тенденции.
- **Аддитивный (A).** Тенденция равномерного нарастания во времени.
- **Демпфированный аддитивный (DA).** Аддитивная тенденция, затухающая со временем.
- **Мультипликативный (M).** Тенденция возрастания во времени, обычно более быстро, чем равномерная аддитивная тенденция.
- **Демпфированный мультипликативный (DM).** Мультипликативная тенденция, затухающая со временем.

Сезонность. (только для экспоненциального сглаживания) Используйте это поле для указания, проявляет ли временной ряд какие-либо сезонные структуры в данных.

- **Определяется системой.** (по умолчанию) Система сама пытается найти оптимальное значение для этого параметра.
- **Нет (N).** Временной ряд не проявляет сезонных структур.
- **Аддитивный (A).** Структура сезонных флуктуаций со временем проявляет равномерную восходящую тенденцию.
- **Мультипликативный (M).** То же, что при аддитивной сезонности, но в дополнение к амплитуде сезонных флуктуаций (расстоянию между высшими и низшими точками) происходит увеличение и по отношению к общему возрастающей тенденции флуктуаций.

Использовать системные параметры для ARIMA. (только для ARIMA) Выберите эту опцию, если вы хотите, чтобы система сама определила параметры для алгоритма ARIMA.

Задать. (только для ARIMA) Выберите эту опцию и нажмите кнопку, чтобы задать параметры ARIMA вручную.

Интерполяция

Если среди исходных данных временного ряда есть пропущенные значения, выберите способ вставки оцененных значений, чтобы заполнить пробелы в данных. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Интерполяция значений во временных рядах Netezza” на стр. 73.

- **Линейное.** Выберите этот способ, если интервалы временного ряда регулярны, но некоторые значения просто не представлены.
- **Экспоненциальные сплайны.** Подгоняет гладкую кривую, где известные значения точек данных показывают увеличение или уменьшение с большой скоростью.
- **Кубические сплайны.** Подгоняет известные точки данных гладкой кривой для оценки отсутствующих значений.

Диапазон времени

Здесь можно выбрать, использовать ли для создания модели полный диапазон данных временного ряда или подмножество смежных значений этих данных. Допустимые входные значения для этих полей определяются типом хранения данных для данного поля, заданным для точек времени на вкладке Поля. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Опции полей временных рядов Netezza” на стр. 75.

- **Использовать самое раннее и самое позднее время, доступное в данных.** Выберите эту опцию, если вы хотите использовать полный диапазон данных временного ряда.
- **Задать временное окно.** Выберите эту опцию, если вы хотите использовать только часть временного ряда. Чтобы задать границы, используйте поля **Самое раннее время (от)** и **Самое позднее время (до)**.

Структура ARIMA

Задайте значения различных несезонных и сезонных компонентов модели ARIMA. В каждом случае определите операцию = (равно) или <= (меньше или равно), а затем задайте значение в соседнем поле. Значения должны быть неотрицательными целыми числами, задающими степени.

Несезонная. Значения различных несезонных компонентов модели.

- **Степени автокорреляции (p).** Количество порядков авторегрессии в модели. Порядки авторегрессии задают, какие предыдущие значения из ряда использовались для предсказания текущих значений. Например, порядок авторегрессии 2 означает, что для предсказания текущего значения использовались на два периода более раннее значение из ряда.
- **Отклонение (d).** Задаёт порядок исчисления разностей, применимый к ряду до оценки моделей. Вычисление разностей необходимо при наличии тенденций (ряды с тенденциями обычно нестационарные, а моделирование АРПСС предполагает стационарность) и используется для удаления этих эффектов. Порядок исчисления разностей соответствует степени тенденции ряда - разности первого порядка учитывают линейные тенденции, разности второго порядка - квадратичные, и так далее.
- **Скользящее среднее (q).** Количество порядков скользящего среднего в модели. Порядки скользящего среднего задают, как отклонения от среднего значения ряда предыдущих значений используются для предсказания текущих значений. Например, порядки скользящего среднего 1 и 2 указывают, что отклонения от среднего значения ряда для каждого значения за прошлые два периода будут рассматриваться для предсказания текущих значений ряда.

Сезонная. Сезонные компоненты автокорреляции (SP), отклонения (SD) и скользящего среднего (SQ) играют ту же роль, что и их несезонные аналоги. Однако для сезонных порядков на текущие значения ряда влияют предыдущие значения, отделенные одним или несколькими сезонными периодами. Например, для ежемесячных данных (сезонный период 12) сезонный порядок 1 означает, что на текущее значение ряда влияет значение ряда на 12 периодов ранее текущего. Тем самым для ежемесячных данных сезонный порядок 1 - это то же самое, что несезонный порядок 12.

Сезонные параметры рассматриваются только в том случае, если в данных обнаружена сезонность или вы задаёте параметр Период на вкладке Дополнительно.

Опции построения временных рядов Netezza - дополнительно

Дополнительные параметры можно использовать, чтобы задать опции прогнозирования.

Использовать системные параметры для опций построения модели. Выберите эту опцию, если вы хотите, чтобы система сама определила дополнительные параметры.

Задайте. Выберите эту опцию, если вы хотите задать дополнительные параметры вручную. (Эта опция недоступна, если используется алгоритм спектрального анализа).

- **Период/Единицы для периода.** Период времени, после которого некоторое характеристическое поведение временного ряда повторяет само себя. Например, для временных рядов еженедельных продаж задайте значение 1 для периода и недели для единиц. **Период** должен быть неотрицательным целым числом; **Единицы для периода** могут быть следующие - **Миллисекунды, Секунды, Минуты, Часы, Дни, Недели,**

Кварталы или **Годы**. Не задавайте значение **Единицы для периода**, если не задан **Период** или тип значений времени не численный. Однако если задан **Период**, нужно задать и **Единицы для периода**.

Параметры для прогнозирования. Вы можете выбрать вариант создания прогноза - или до конкретной точки во времени, или в конкретных точках времени. Допустимые входные значения для этих полей определяются типом хранения данных для данного поля, заданным для точек времени на вкладке Поля. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Опции полей временных рядов Netezza” на стр. 75.

- **Горизонт прогноза.** Выберите эту опцию, если вы хотите задать только конечную точку для прогнозирования. Прогнозы будут делаться только до этой точки времени.
- **Времена прогноза.** Выберите эту опцию, чтобы задать одну или несколько точек времени, для которых будут делаться прогнозы. Нажмите кнопку **Добавить**, чтобы добавить новую строку в таблицу точек времени. Для удаления строки выберите эту строку и нажмите кнопку **Удалить**.

Опции модели Netezza Time Series

На вкладке Опции модели можно выбрать, задавать ли имя для модели, или сгенерировать имя автоматически. Вы можете задать также значения по умолчанию для опций выходных данных модели.

Имя модели Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Сделать доступным для скоринга. Здесь можно задать значения по умолчанию для опций скоринга, которые появятся в диалоговом окне для слепка модели.

- **Включать хронологические значения в вывод .** По умолчанию выходные данные модели не включают в себя значения хронологических данных (данных, используемых для предсказаний). Включите этот переключатель, чтобы включить в выходные данные эти значения.
- **Включать интерполированные значения в вывод .** Если вы выбрали включение в выходные данные хронологических значений, включите этот переключатель при желании выводить и интерполированные значения (если такие существуют). Обратите внимание на то, что интерполяция работает только с хронологическими данными, поэтому этот переключатель недоступен, если не выбрана опция **Включить хронологические значения в выходные данные**. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Интерполяция значений во временных рядах Netezza” на стр. 73.

Netezza TwoStep

Узел TwoStep реализует алгоритм TwoStep, который обеспечивает способ кластеризации в больших наборах данных.

Этот узел можно использовать, чтобы кластеризовать данные с учетом доступности ресурсов, например, памяти и времени.

Алгоритм TwoStep - алгоритм исследования данных в базе данных, который кластеризует данные следующим способом:

1. 0A clustering feature (CF) tree is created. Это высокосбалансированное дерево содержит возможности кластеризации для иерархической кластеризации, при которой подобные входные записи включаются в одни и те же узлы дерева.
2. Конечные узлы дерева CF иерархически кластеризуются в памяти, что дает конечный результат кластеризации. Наилучшее число кластеров определяется автоматически. Если вы указываете максимальное число кластеров, определяется наилучшее число кластеров в указанных пределах.
3. Результат кластеризации уточняется на втором шаге, где к данным применяется алгоритм, подобный алгоритму K-средних.

Опции полей TwoStep Netezza

Задавая эти опции полей, вы можете указать использование параметров ролей поля, определенных в узлах восходящего потока. Вы можете также выполнить назначения полей вручную.

Выбрать элемент. Выберите эту опцию, чтобы использовать параметры ролей из узла типа восходящего потока или из вкладки Типы узла источника восходящего потока. Параметры ролей - это, например, назначения и предикторы.

Настроить назначения полей. Выберите эту опцию, если хотите назначить объекты назначения, предикторы и другие роли вручную.

Поля. При помощи стрелок назначьте элементы из этого списка вручную полям ролей в правой части экрана. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

ID записи. Поле, значение в котором будет использоваться как идентификатор уникальной записи.

Предикторы(входные поля). Выберите одно или несколько полей как входные поля для предсказания.

Опции построения TwoStep Netezza

Задавая опции построения, можно настроить построение модели в соответствии с вашими потребностями.

Если вы хотите построить модель с опциями по умолчанию, нажмите кнопку **Запустить**.

Мера расстояния. Этот параметр определяет способ измерения расстояния между точками данных. Большие расстояния соответствуют большим отличиям. Возможны опции:

- **Log-правдоподобия.** Мера правдоподобия приписывает переменным вероятностное распределение. Предполагается, что непрерывные переменные имеют нормальное распределение, а категориальные переменные - полиномиальное. Все переменные предполагаются независимыми.
- **Евклидова.** Евклидова мера расстояния - это длина прямой между двумя точками данных.
- **Нормализованная евклидова.** Нормализованная евклидова мера подобна евклидовой, но нормализована по среднеквадратичному отклонению. В отличие от евклидова расстояния, нормализованное евклидово расстояние не зависит от единицы измерения.

Число кластеров. Этот параметр определяет количество кластеров, которые будут созданы. Возможны опции:

- **Автоматически вычислять число кластеров.** Число кластеров вычисляется автоматически. Вы можете задать максимальное число кластеров в поле **Максимум**.
- **Задать число кластеров.** Задайте, сколько кластеров должно быть создано.

Статистики. Этот параметр определяет, сколько статистик будет включено в модель. Возможны опции:

- **Все.** Включается вся статистика, связанная со столбцами и со значениями.

Примечание: Этот параметр включает сбор максимального объема статистики, что может повлиять на производительность вашей системы. Если вы не хотите просматривать модель в графическом формате, задайте **Нет**.

- **Столбцы.** Включается статистика по столбцам.
- **Нет.** Включается только статистика, требуемая для скоринга модели.

Воспроизвести результаты. Включите этот переключатель, если вы хотите задать начальное значение генератора псевдослучайных чисел для воспроизведения анализа. Можно задать целое число или же создать псевдослучайное целое число, нажав кнопку **Сгенерировать**.

PCA Netezza

Анализ главных компонент (principal component analysis, PCA) - это мощное средство сокращения объема данных, разработанное для уменьшения сложности данных. PCA находит линейные комбинации входных полей, которыми главным образом определяются изменения в целом наборе полей, где компоненты ортогональны друг другу (не скоррелированы). Цель PCA - найти небольшое количество производных полей (главных компонент), которые эффективно суммируют информацию исходного набора входных полей.

Опции полей PCA Netezza

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция применяет параметры ролей (назначений, предикторов и так далее) с восходящего узла Тип (или вкладки Типы восходящего узла источника).

Настроить назначения полей. Выберите эту опцию при желании задать назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или нажмите кнопку отдельного уровня измерений, чтобы выбрать все поля с этим уровнем.

ID записи. Поле, которое будет использоваться как уникальный идентификатор записи.

Предикторы (входные поля). Выберите одно или несколько полей как входные поля для предсказания.

Опции построения PCA Netezza

На вкладке Параметры конструкции задаются все опции для построения модели. Можно, конечно, просто нажать кнопку **Выполнить**, чтобы построить модель со всеми опциями по умолчанию, но скорее всего вы захотите настроить конструкцию для своих собственных целей.

Центрировать данные перед вычислением PCA. Если данный переключатель включен (по умолчанию), эта опция перед анализом выполняет центрирование данных (называемое также "извлечение среднего"). Центрирование данных необходимо для обеспечения того, чтобы главный компонент описывал направление максимального изменения, в противном случае компонент может больше соответствовать среднему значению данных. Обычно этот переключатель выключается только для повышения производительности, когда данные уже подготовлены этим способом.

Выполнить масштабирование данных перед вычислением PCA. Эта опция выполняет масштабирование данных перед анализом. Это делает анализ менее произвольным, когда различные переменные измеряются разными единицами. В своей простейшей форме масштабирование данных достигается делением каждой переменной на ее среднеквадратичное отклонение.

Использовать менее точный, но быстрый метод вычисления PCA. При выборе этой опции алгоритм использует менее точный, но быстрый способ нахождения главных компонент (forceEigensolve).

Управление моделями IBM Netezza Analytics

Модели IBM Netezza Analytics добавляются на холст и палитру моделей таким же образом, как остальные модели IBM SPSS Modeler, и их можно использовать таким же образом. Однако есть несколько важных особенностей, поскольку все модели IBM Netezza Analytics, созданные в IBM SPSS Modeler, фактически ссылаются на модели, хранящиеся на сервере базы данных. Таким образом, для правильной работы потока требуется соединение с базой данных, в которой модель была создана, и чтобы таблица модели не изменялась внешним процессом.

Скоринг моделей IBM Netezza Analytics

Модели представлены на холсте золотым значком слепка модели. Основная цель слепка - оценивание данных для прогнозирования и дальнейший анализ свойств модели. Оценки добавляются в виде одного или нескольких дополнительных полей данных, которые можно делать видимыми, присоединяя к слепку узел таблицы и выполняя ветвь потока, как описано ниже в этом разделе. Некоторые диалоговые окна слепка, такие как Дерево решений и Дерево регрессии, содержат дополнительную вкладку Модель, на которой выводится наглядное представление модели.

Дополнительные поля отличаются префиксом `<id>-` перед именем поля назначения, где `<id>` зависит от модели и показывает тип добавляемой информации. Различные идентификаторы описываются в разделах, посвященных слепку той или иной модели.

Чтобы посмотреть оценки, выполните следующие действия:

1. Присоедините к слепку модели узел таблицы.
2. Откройте узел таблицы.
3. Щелкните по кнопке **Выполнить**.
4. Прокрутите окно табличного вывода до правого края, чтобы увидеть дополнительные поля и их оценки.

Вкладка сервера слепка модели Netezza

На вкладке Сервер можно задать параметры сервера для скоринга модели. Можно по-прежнему использовать соединение с сервером, заданное выше, а можно переместить данные в другую базу данных, указав ее здесь.

Подробности сервера баз данных Netezza. Здесь задаются подробности о соединении для базы данных, которую хотите использовать для модели.

- **Использовать восходящее соединение.** (По умолчанию) Использует подробности о соединении, заданные на восходящем узле, например, узле источника базы данных. *Примечание:* Эта опция работает, только если все восходящие узлы могут использовать обратный перенос SQL (SQL pushback). В этом случае перенос данных из базы данных не нужен, поскольку SQL полностью реализует все восходящие узлы.
- **Переместить данные на соединение.** Переносит данные в указанную здесь базу данных. Это действие позволяет моделированию работать, если данные находятся в другой базе данных IBM Netezza, в базе данных от другого поставщика или даже в плоском файле. Кроме того, данные переносятся обратно в указанную здесь базу данных, если они были извлечены из-за того, что узел не выполнил обратный перенос SQL. Нажмите кнопку **Правка**, чтобы найти и выбрать соединение. *Предостережение:* IBM Netezza Analytics обычно используется с очень большими наборами данных. Передача больших объемов данных между базами данных или из базы данных и обратно может занимать очень много времени, и по возможности его следует избегать.

Имя модели. Имя модели. Это имя выводится только для информации, изменить его здесь нельзя.

Слепки моделей деревьев решений Netezza

Слепок модели дерева решений показывает выходные данные операции моделирования и позволяет задать некоторые опции для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок модели дерева решений, на этот узел по умолчанию добавляется одно новое поле, имя которого получается из имени назначения.

Таблица 12. Поле скоринга модели для дерева решений.

Имя добавленного поля	Значение
\$I-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.

Если вы выбираете опцию **Вычислить вероятности назначенных классов для записей скоринга** на узле моделирования или в слепке модели и запускаете поток, добавляется следующее поле.

Таблица 13. Поле скоринга модели для дерева решений - дополнительно.

Имя добавленного поля	Значение
\$IP-имя_назначения	Значение достоверности (от 0,1 до 1,0) для предсказания.

Слепок дерева решений Netezza - вкладка Модель

На вкладке **Модель** выводится важность предиктора для модели дерева решений в графическом формате. Длина полосы отражает важность предиктора.

Примечание: Когда вы работаете с IBM Netezza Analytics Версии 2.x или более ранних версий, содержимое модели дерева решений выводится только в текстовом формате.

Для этих версий выводится следующая информация:

- Каждая строка текста соответствует узлу или конечному узлу.
- Отступ отражает уровень дерева.
- Для узла выводится условие расщепления.
- Для конечного узла выводится метка назначенного класса.

Слепок дерева решений Netezza - вкладка Параметры

На вкладке **Параметры** можно задать несколько опций для скоринга модели.

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Вычислить вероятности назначенных классов для записей скоринга. (Только для Дерева решений и Наивного критерия Байеса) Эта опция, если она выбрана, означает, что дополнительные поля моделирования будут содержать поле достоверности (то есть, поле вероятностей) также, как и поле предсказаний. Если выключить этот переключатель, будет генерироваться только поле предсказаний.

Использовать детерминированные входные данные. Если эта опция выбрана, она указывает, что любой алгоритм Netezza, выполняющий несколько проходов в одном представлении, будет использовать на каждом проходе один и тот же набор данных. Если вы выключите этот переключатель, указывая, что будут использоваться недетерминированные данные, создается временная таблица, содержащая выходные данные для обработки, такие как полученные на узле разделения; эта таблица удаляется после создания модели.

Слепок дерева решений Netezza - Вкладка Просмотр

На вкладке **Просмотр** показано представление дерева для модели дерева в том же виде, как это SPSS Modeler делает для модели дерева решений.

Примечание: Если модель построена при помощи IBM Netezza Analytics Версии 2.x или более ранней, вкладка **Просмотр** пуста.

Слепок модели k-средних Netezza

Слепки моделей K-средних содержат всю информацию, захваченную моделью кластеризации, а также информацию об обучающих данных и процессе оценки.

При запуске потока, содержащего слепок модели K-средних, этот узел добавляет два новых поля, содержащих информацию о принадлежности к кластеру и расстоянии от назначенного центра кластера для данной записи. Новое поле с именем \$KM-K-Means предназначено для принадлежности к кластеру, а новое поле с именем \$KMD-K-Means - для расстояния от центра кластера.

Вкладка Слепок K-средних Netezza - Модель

Вкладка **Модель** содержит различные графические представления, на которых приводится сводная статистика и распределения для полей в кластерах. Можно экспортировать данные из модели или же экспортировать представление как изображение.

Когда вы работаете с IBM Netezza Analytics Версии 2.x или более ранних версий, или когда вы строите модель с мерой Махаланобиса в качестве меры расстояния, содержимое моделей K-средних выводится только в текстовом формате.

Для этих версий выводится следующая информация:

- **Сводные статистики.** Для самого маленького и самого большого кластера сводные статистики показывают число записей. В сводных статистиках выводится также процент набора данных, занимаемый этими кластерами. Этот список показывает также отношение размеров самого большого и самого маленького кластеров.
- **Сводка кластеризации.** В сводке кластеризации перечисляются кластеры, созданные алгоритмом. Для каждого кластера в таблице показано количество записей в этом кластере вместе со средним расстоянием от центра кластера до этих записей.

Слепок K-средних Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать несколько опций для скоринга модели.

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Мера расстояния. Метод, используемый для измерения расстояния между точками данных; чем больше расстояния, тем больше различия. Опции:

- **Евклидово.** (по умолчанию) Расстояние между двумя точками вычисляется путем их соединения по прямой.
- **Манхеттенская.** Расстояние между двумя точками вычисляется как сумма абсолютных разностей между их координатами.
- **Канберра.** Аналогична манхеттенской мере расстояния, но более чувствительна к точкам данных, находящимся ближе к источнику.
- **Максимум.** Расстояние между двумя точками вычисляется как наибольшее из различий по любой из их координат.

Слепки моделей байесовской сети Netezza

Слепок модели байесовской сети предоставляет возможность задания опций для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок модели байесовской сети, на узел добавляется одно новое поле, имя которого получается из имени назначения.

Таблица 14. Поле скоринга модели для байесовской сети.

Имя добавленного поля	Значение
\$BN-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.

Вы можете просмотреть дополнительное поле, присоединив к слепку модели узел Таблица и запустив его.

Слепок байесовской сети - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать опции для скоринга модели.

Цель. Если вы хотите провести скоринг для поля назначения, отличающегося от текущего назначения, выберите это поле назначения здесь.

ID записи. Если поле ID записи не задано, выберите здесь это поле для использования.

Тип прогноза. Вариант алгоритма предсказания, который вы хотите использовать:

- **Наилучший (самый коррелированный соседний).** (по умолчанию) Использует наиболее коррелированный соседний узел.
- **Соседний (взвешенный прогноз соседних).** Использует взвешенный прогноз от всех соседних узлов.
- **Непустые соседние.** То же, что и в предыдущей опции, но игнорируются узлы с пустыми значениями (то есть узлы, соответствующие атрибутам с пропущенными значениями для экземпляра, прогноз для которого вычисляется).

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Слепки наивных моделей Байеса Netezza

Слепок наивной модели Байеса предоставляет возможность задания опций для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок наивной модели Байеса, на этот узел по умолчанию добавляется одно новое поле, имя которого получается из имени назначения.

Таблица 15. Поле скоринга наивной модели Байеса - значение по умолчанию.

Имя добавленного поля	Значение
\$I-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.

Если вы выбираете опцию **Вычислить вероятности назначенных классов для записей скоринга** на узле моделирования или в слепке модели и запускаете поток, добавляются следующие два поля.

Таблица 16. Поля скоринга наивной модели Байеса - дополнительно.

Имя добавленного поля	Значение
\$IP-имя_назначения	Байесовский числитель класса для экземпляра (то есть произведение априорной вероятности класса и условных вероятностей значений атрибутов экземпляра).
\$ILP-имя_назначения	Натуральный логарифм последнего.

Дополнительные поля можно просмотреть, присоединив к слепку модели узел Таблица и запустив его.

Слепок наивного Байеса Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать опции для скоринга модели.

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Вычислить вероятности назначенных классов для записей скоринга. (Только для Деревя решений и Наивного критерия Байеса) Эта опция, если она выбрана, означает, что дополнительные поля моделирования будут содержать поле достоверности (то есть, поле вероятностей) также, как и поле предсказаний. Если выключить этот переключатель, будет генерироваться только поле предсказаний.

Улучшить точность вероятностей для небольших или сильно несбалансированных наборов данных. При вычислении вероятностей эта функция вызывает способ *m*-оценки для исключения нулевых вероятностей при вычислении. Этот тип вычисления вероятностей может выполняться медленней, но он дает лучшие результаты для небольших и сильно несбалансированных наборов данных.

Слепки моделей KNN Netezza

Слепок модели KNN предоставляет возможность задания опций для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок модели KNN, на узел добавляется одно новое поле, имя которого получается из имени назначения.

Таблица 17. Поле скоринга модели для KNN.

Имя добавленного поля	Значение
\$KNN-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.

Вы можете просмотреть дополнительное поле, присоединив к слепку модели узел Таблица и запустив его.

Слепок KNN Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать опции для скоринга модели.

Мера расстояния. Метод, используемый для измерения расстояния между точками данных; чем больше расстояния, тем больше различия. Опции:

- **Евклидово.** (по умолчанию) Расстояние между двумя точками вычисляется путем их соединения по прямой.
- **Манхеттенская.** Расстояние между двумя точками вычисляется как сумма абсолютных разностей между их координатами.
- **Канберра.** Аналогична манхеттенской мере расстояния, но более чувствительна к точкам данных, находящимся ближе к источнику.
- **Максимум.** Расстояние между двумя точками вычисляется как наибольшее из различий по любой из их координат.

Количество ближайших соседей (k). Количество ближайших соседей для конкретного наблюдения. Обратите внимание на то, что использование большего числа соседей необязательно приводит к более точной модели.

Выбор *k* управляет соотношением между предотвращением переобучения (оно может оказаться важным особенно для "зашумленных" данных) и разрешения (приводящего к различным предсказаниям для схожих экземпляров). Обычно значение *k* приходится настраивать для каждого набора данных с типичными значениями, ранг которых меняется от 1 до нескольких десятков.

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Нормализовать изменения перед вычислением расстояния. Эта опция, если она выбрана, стандартизирует измерения для непрерывных входных полей перед вычислением значений расстояний.

Использовать стержневые наборы для повышения производительности для больших наборов данных. Эта опция, если она выбрана, использует выборки стержневых наборов для ускорения вычисления в случае участия в нем больших наборов данных.

Слепки моделей разделительной кластеризации Netezza

Слепок модели разделительной кластеризации предоставляет возможность задания опций для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок модели разделительной кластеризации, на этот узел добавляется два новых поля, имена которых получаются из имени назначения.

Таблица 18. Поля скоринга модели для разделительной кластеризации.

Имя добавленного поля	Значение
\$DC-имя_назначения	Идентификатор подкластера, которому назначена текущая запись.
\$DCD-имя_назначения	Расстояние от центра подкластера для текущей записи.

Дополнительные поля можно просмотреть, присоединив к слепку модели узел Таблица и запустив его.

Слепок разделительной кластеризации Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать опции для скоринга модели.

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Мера расстояния. Метод, используемый для измерения расстояния между точками данных; чем больше расстояния, тем больше различия. Опции:

- **Евклидово.** (по умолчанию) Расстояние между двумя точками вычисляется путем их соединения по прямой.
- **Манхеттенская.** Расстояние между двумя точками вычисляется как сумма абсолютных разностей между их координатами.
- **Канберра.** Аналогична манхеттенской мере расстояния, но более чувствительна к точкам данных, находящимся ближе к источнику.
- **Максимум.** Расстояние между двумя точками вычисляется как наибольшее из различий по любой из их координат.

Примененный уровень иерархии. Уровень иерархии, который нужно применить к данным.

Слепки моделей PCA Netezza

Слепок модели PCA предоставляет возможность задания опций для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок модели PCA, на этот узел по умолчанию добавляется одно новое поле, имя которого получается из имени назначения.

Таблица 19. Поле скоринга модели для PCA.

Имя добавленного поля	Значение
\$F-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.

Если вы выбираете большее единицы значение в поле **Число главных компонентов ...** на узле моделирования или в слепке модели и запускаете поток, на узле добавляется новое поле для каждого компонента. В этом случае имена полей дополняются суффиксами *-n*, где *n* - это номер компонента. Например, если модель называется *rca* и содержит три компонента, новые поля будут называться *\$F-rca-1*, *\$F-rca-2* и *\$F-rca-3*.

Дополнительные поля можно просмотреть, присоединив к слепку модели узел Таблица и запустив его.

Слепок PCA Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать опции для скоринга модели.

Число главных компонентов, используемых в проекции. Количество главных компонентов, до которых вы хотите уменьшить набор данных. Это значение должно не превосходить числа атрибутов (входных полей).

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Слепки моделей деревьев регрессии Netezza

Слепок модели дерева регрессии предоставляет возможность задания опций для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок модели дерева регрессии, на этот узел по умолчанию добавляется одно новое поле, имя которого получается из имени назначения.

Таблица 20. Поле скоринга модели для дерева регрессии.

Имя добавленного поля	Значение
<i>\$I-имя_назначения</i>	Предсказанное значение для текущей записи.

Если вы выбираете опцию **Вычислить оценочную дисперсию** на узле моделирования или в слепке модели и запускаете поток, добавляется следующее поле.

Таблица 21. Поле скоринга модели для дерева регрессии - дополнительно.

Имя добавленного поля	Значение
<i>\$IV-имя_назначения</i>	Оцененные дисперсии предсказанного значения.

Дополнительные поля можно просмотреть, присоединив к слепку модели узел Таблица и запустив его.

Слепок дерева регрессии Netezza - Вкладка Модель

На вкладке **Модель** выводится важность предиктора для модели дерева регрессии в графическом формате. Длина полосы отражает важность предиктора.

Примечание: Когда вы работаете с IBM Netezza Analytics Версии 2.x или более ранних версий, содержимое модели дерева регрессии выводится только в текстовом формате.

Для этих версий выводится следующая информация:

- Каждая строка текста соответствует узлу или конечному узлу.
- Отступ отражает уровень дерева.
- Для узла выводится условие расщепления.
- Для конечного узла выводится метка назначенного класса.

Слепок дерева регрессии Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать опции для скоринга модели.

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Рассчитать оценку дисперсии. Обозначает, должны ли быть включены в выходные данные дисперсии назначенных классов.

Слепок дерева регрессии Netezza - Вкладка Просмотр

На вкладке **Просмотр** показано представление дерева для модели дерева в том же виде, как это SPSS Modeler делает для модели дерева регрессии.

Примечание: Если модель построена при помощи IBM Netezza Analytics Версии 2.x или более ранней, вкладка **Просмотр** пуста.

Слепки моделей линейной регрессии Netezza

Слепок модели линейной регрессии предоставляет возможность задания опций для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок модели линейной регрессии, на узел добавляется одно новое поле, имя которого получается из имени назначения.

Таблица 22. Поле скоринга для линейной регрессии.

Имя добавленного поля	Значение
\$LR-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.

Слепок линейной регрессии Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать опции для скоринга модели.

Включить входные поля. Эта опция, если она выбрана, передает весь исходный нисходящий поток входных полей, добавляя к каждой строке данных дополнительные поля моделирования. Если выключить этот переключатель, будут передаваться только поле ID записи и дополнительные поля моделирования, из-за чего поток будет обрабатываться быстрее.

Слепок модели временных рядов Netezza

Слепок модели предоставляет доступ к выходным данным операции моделирования временного ряда. Выходные данные состоят из следующих полей.

Таблица 23. Выходные поля модели временных рядов

Поле	Описание
TSID	Идентификатор временного ряда; содержимое поля, заданного для ID временных рядов на вкладке Поля узла моделирования. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Опции полей временных рядов Netezza” на стр. 75.
TIME	Период времени в текущем временном ряду.
HISTORY	Значения хронологических данных (данные, используемые для предсказания). Это поле включается только в том случае, если выбрана опция Включить хронологические значения в выходные данные на вкладке Параметры слепка модели.
\$STS-INTERPOLATED	Интерполированные значения, где они используются. Это поле включается только в том случае, если выбрана опция Включить интерполированные значения в выходные данные на вкладке Параметры слепка модели. Интерполяция - это одна из опций на вкладке Опции построения узла моделирования.

Таблица 23. Выходные поля модели временных рядов (продолжение)

Поле	Описание
\$TS-FORECAST	Значения прогноза для временного ряда.

Для просмотра выходных данных модели присоедините узел Таблица (с вкладки Выходные данные палитры узла) к слепку модели и запустите узел Таблица.

Слепок временного ряда Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно задать опции для настройки выходных данных модели.

Имя модели. Имя модели, как оно задано на вкладке Опции модели узла моделирования.

Другие опции совпадают с опциями на вкладке Опции моделирования узла моделирования.

Слепок обобщенной линейной модели Netezza

Слепок модели предоставляет доступ к выходным данным операции моделирования.

При запуске потока, содержащего слепок модели обобщенного линейного моделирования, на узел добавляется одно новое поле, имя которого получается из имени назначения.

Таблица 24. Поле скоринга для обобщенной линейной модели.

Имя добавленного поля	Значение
\$GLM-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.

На вкладке Модель выводятся различные статистические данные, относящиеся к модели.

Выходные данные состоят из следующих полей.

Таблица 25. Выходные поля из обобщенной линейной модели.

Поле вывода	Описание
Параметр	Параметры (то есть предикторные переменные), используемые моделью. Это числовые или номинальные столбцы, а также свободный член (постоянный член в модели регрессии).
Бета	Коэффициент корреляции (то есть линейный компонент модели).
Среднеквадратичная ошибка	Среднеквадратичное отклонение для бета.
Критерий	Статистический критерий, используемый для оценки допустимости параметра.
р-значение	Вероятность ошибки в предположении, что параметр значимый.
Сводка остатков	
Тип остатка	Тип остатка предсказания, для которого показаны сводные значения.
RSS	Значение остатка.
ст.св.	Число степеней свободы остатка.
р-значение	Вероятность ошибки. Большое значение означает плохую подгонку модели; маленькое значение - хорошую подгонку.

Слепок обобщенной линейной модели Netezza - вкладка Параметры

На вкладке Параметры можно настроить выходные данные модели.

Это та же опция, которая показана для опций скоринга на узле моделирования. Дополнительную информацию смотрите в разделе “Опции обобщенной линейной модели Netezza - опции скоринга” на стр. 65.

Слепок модели TwoStep Netezza

При запуске потока, содержащего слепок модели TwoStep, этот узел добавляет два новых поля, содержащих информацию о принадлежности к кластеру и расстоянии от назначенного центра кластера для данной записи. Новое поле с именем \$TS-Twostep предназначено для принадлежности к кластеру, а новое поле с именем \$TSP-Twostep - для расстояния от центра кластера.

Слепок TwoStep Netezza - вкладка Модель

Вкладка **Модель** содержит различные графические представления, на которых приводится сводная статистика и распределения для полей в кластерах. Можно экспортировать данные из модели или же экспортировать представление как изображение.

Глава 6. Моделирование баз данных с использованием IBM Db2 for z/OS

IBM SPSS Modeler и IBM Db2 for z/OS

SPSS Modeler поддерживает интеграцию Db2 for z/OS, что дает возможность запускать расширенные функции аналитики на серверах Db2 for z/OS. Вы можете обратиться к этим возможностям через графический пользовательский интерфейс SPSS Modeler и ориентированную на рабочий поток среду разработки. Таким образом вы можете запускать алгоритмы исследования данных непосредственно в среде Db2 for z/OS с использованием выгод IBM Db2 Analytics Accelerator.

SPSS Modeler поддерживает интеграцию со указанными ниже алгоритмами из Db2 for z/OS.

- Деревья решений
- К-средних
- Наивная модель Байеса
- Дерево регрессии
- TwoStep

Требования для интеграции с IBM Db2 for z/OS

Чтобы выполнять моделирование в базе данных с использованием Db2 for z/OS и IBM Db2 Analytics Accelerator for z/OS, необходимы приведенные ниже условия. Чтобы обеспечить соблюдение этих условий, вам, возможно, потребуется проконсультироваться с администратором ваших баз данных. Подробные требования, в том числе поддерживаемые версии, смотрите в Отчетах о совместимости программных продуктов.

- IBM SPSS Modeler, работающий в локальном режиме или с установкой сервера SPSS Modeler в Windows или UNIX
- Db2 for z/OS вместе с Db2 Analytics Accelerator for z/OS
- IBM SPSS Data Access Pack
- На сервере, где работает SPSS Modeler Server, должна быть установлена одна из следующих систем:
 - Драйвер IBM Db2 Data Server для ODBC и CLI
 - Любая версия Db2 for Linux, UNIX и Windows с источником данных ODBC, сконфигурированным для Db2 for z/OS
- Лицензия для Db2 Connect for System z
- Генерирование и оптимизация SQL, включенные в SPSS Modeler
- Для исследования данных в базе данных Db2 z/OS требуются таблицы с ускорением или таблицы AOT (accelerator only tables - таблицы только для ускорителя) и поддержка INZA. Возможность IDAA INZA была введена в IDAA 5.1. Это означает, что узлы исследования данных в базе данных Db2 z/OS не будут работать с предыдущими версиями IDAA.

Если в средстве построения моделей используется разрешенное IDAA DSN, таблицами, выводимыми в списке таблиц, который возвращается узлом источника базы данных с использованием этого DSN, будут таблицы AOT или таблицы с ускорением.

Включение интеграции с IBM Db2 Analytics Accelerator for z/OS

Включение интеграции с Db2 Analytics Accelerator for z/OS состоит из следующих шагов:

- Конфигурирование Db2 for z/OS и Db2 Analytics Accelerator for z/OS
- Создание источника ODBC
- Включение интеграции IBM Db2 for z/OS в IBM SPSS Modeler
- Включение генерирования и оптимизации SQL в SPSS Modeler
- Включение IBM SPSS Modeler Server Scoring Adapter для Db2 for z/OS
- Конфигурирование DSN с помощью клиента IBM Db2 в IBM SPSS Modeler

Конфигурирование IBM Db2 for z/OS и IBM Analytics Accelerator for z/OS

Как сконфигурировать Db2 for z/OS и Analytics Accelerator for z/OS, описано на следующем сайте:

Db2 Analytics Accelerator for z/OS.

Создание источника данных ODBC для IBM Db2 for z/OS и IBM Db2 Analytics Accelerator

Информацию о том, как включить соединение между Db2 for z/OS и IBM Db2 Analytics Accelerator, смотрите на следующих сайтах:

- Для версии 4: Db2 Analytics Accelerator for z/OS 4.1.0
- Для версии 3: Db2 Analytics Accelerator for z/OS 3.1.0
- Включение ускорения запросов при использовании IBM Db2 Analytics Accelerator для программ ODBC и JDBC без изменения этих программ
- Ошибка SQL от драйвера ODBC при выполнении запроса в Db2 Analytics Accelerator for z/OS

Включение интеграции IBM Db2 for z/OS в IBM SPSS Modeler

Чтобы включить интеграцию Db2 for z/OS в SPSS Modeler, выполните следующие действия:

1. В каталоге SPSS Modeler config откройте файл `odbc-db2-accelerator-names.cfg`.

Если этот файл не существует, его надо создать.

2. Добавьте в него все источники данных и имена всех ускорителей. Например:

```
имя_источника_данных1, имя_ускорителя1  
имя_источника_данных2, имя_ускорителя2
```

3. CCSID по умолчанию для таблиц AOT (accelerator only tables - таблицы только для ускорителя) - это Unicode; чтобы его переопределить, измените записи, добавив в имена ускорителей строки кодировок. Например:

```
имя_источника_данных1, имя_ускорителя1, EBCDIC  
dsn2, acceleratorname2, UNICODE
```

4. Сохраните и закройте файл `odbc-db2-accelerator-names.cfg`, затем откройте в этом же каталоге файл `odbc-db2-custom-properties.cfg`.

5. В SPSS Modeler для задания регистров IDAA использует SQL. При необходимости эти записи можно переопределить, изменив SQL на нужные значения. Например:

```
current_query_sql_acc, "SET CURRENT QUERY ACCELERATION = ELIGIBLE"  
current_get_archive_acc, "SET CURRENT GET_ACCEL_ARCHIVE = NO"
```

6. По умолчанию в SPSS Modeler с помощью SQL создаются временные таблицы для кэша баз данных. При необходимости можно переопределить это путем определения ожидаемого имени базы данных. Например:

```
[OSZ]  
table_create_temp_sql_acc, 'CREATE TABLE <имя-таблицы> <(столбцы-таблицы)> IN DATABASE NAME_OF_DATABASE_FOR_AOT'
```

7. По умолчанию SPSS Modeler рассматривает записанные в исходном коде ODBC запросы SQL как невозпроизводимые, то есть при неоднократном выполнении запроса возвращаются разные результаты. Однако в некоторых сценариях это может помешать Modeler сгенерировать SQL для узлов в нисходящем потоке, поведение по умолчанию можно переопределить, изменив соответствующее значение на Y. Например:
`assume_custom_sql_replayable, Y`
8. В главном меню SPSS Modeler выберите **Инструменты > Опции > Вспомогательные программы**.
9. Щелкните по вкладке **IBM Db2 for z/OS**.
10. Выберите **Включить интеграцию с исследованием данных в IBM Db2 for z/OS** и нажмите кнопку **ОК**.

Примечание: В средстве Modeler невозможно одновременно просматривать таблицы IDAA и не-IDAA таблицы.

Включение поддержки генерирования и оптимизации SQL

Если вы собираетесь работать с очень большими наборами данных, из соображений производительности надо разрешить опции генерирования SQL и оптимизации в IBM SPSS Modeler.

Чтобы сконфигурировать SPSS Modeler, выполните следующие действия:

1. Из меню IBM SPSS Modeler выберите **Инструменты > Свойства потока > Опции**
2. На панели навигации щелкните по опции **Оптимизация**.
3. Подтвердите включение опции **Генерировать SQL**. Этот параметр требуется для работы функций моделирования баз данных.
4. Выберите **Оптимизировать построение SQL и Оптимизировать другое выполнение** (не требуется строго, но настоятельно рекомендуется для оптимальной производительности).

Конфигурирование DSN с помощью клиента IBM Db2 в IBM SPSS Modeler

Если требуется сконфигурировать имя источника данных (data source name, DSN) с помощью клиента Db2 для Db2 в SPSS, выполните следующие действия:

1. Если клиент Db2 еще не установлен, установите его в операционной системе, где установлен сервер Modeler.
2. Используя команду **db2 catalog**, каталогизируйте базу данных и добавьте новый источник данных в файл `db2cli.ini` клиента Db2. Проверьте, что указан определенный алиас базы данных.
3. Сконфигурируйте доступ к данным; подробные действия доступны в документации к Modeler. Дополнительную информацию смотрите в теме **Рекомендации по архитектуре и аппаратным средствам > Доступ к данным** в *Руководстве по администрированию и производительности сервера Modeler* (ModelerServerAdminPerformance.pdf).
4. Создайте новый источник данных ODBC в `odbc.ini`, указав алиас базы данных, определенный на шаге 2.
5. Для пользователей Linux или UNIX:
 - a. Убедитесь, что используется библиотека драйверов `libdb2o.so` (вместо `libdb2.so`) и что для нового источника данных задано `'DriverUnicodeType=1'`.
 - b. В установке IBM SPSS Data Access Pack убедитесь, что путь библиотеки клиента Db2 добавлен в `odbc.sh`.
 - c. Убедитесь, что сервер Modeler использует библиотеку оболочки драйверов ODBC с кодировкой UTF-16 (ее название `'libspssodbc_datadirect_utf16.so'`).
6. Убедитесь, что у пользователя, соединяющегося с Db2, есть необходимые привилегии на запуск следующего запроса:

```
SELECT ACCELERATORNAME FROM SYSACCEL.SYSACCELERATORS
```

Построение моделей с использованием IBM Db2 for z/OS

У каждого из поддерживаемых алгоритмов есть соответствующий узел моделирования. Узлы моделирования Db2 for z/OS доступны на вкладке Моделирование базы данных на палитре узлов.

Данные

В зависимости от узла моделирования есть ряд типов данных, которые могут содержаться в полях в источнике данных. В SPSS Modeler типы данных называются *типами измерений*. На вкладке Поля узла моделирования допустимые типы измерений для входных полей и полей назначения показываются значками.

Поле назначения. Поле назначения - это поле, значение которого вы пытаетесь предсказать. В тех случаях, где можно задать поле назначения, в качестве такого поля может быть выбрано только одно из полей данных источника.

Поле ID записи. Задаёт поле, используемое для однозначной идентификации каждого наблюдения. Например, им может быть поле ID, такое как *ID покупателя*. Если в данных источника нет поля ID, вы можете создать такое при помощи узла вычислений, выполнив приведенную ниже последовательность действий.

1. Выберите узел источника.
2. На вкладке Опции поля на палитре узлов дважды щелкните по узлу вычислений.
3. Откройте узел вычислений двойным щелчком по значку на холсте.
4. В поле **Вычисляемое поле** введите, например, ID.
5. В поле **Формула** введите @INDEX и нажмите кнопку **ОК**.
6. Соедините узел вычислений с остальным потоком.

Обработка пустых значений

Если входные данные содержат пустые значения, использование некоторых узлов Db2 for z/OS может приводить к сообщениям об ошибках или долгому выполнению потоков. Поэтому записи, содержащие пустые значения, рекомендуется удалить. Используйте следующий метод.

1. Присоедините к узлу источника узел выбора.
2. Задайте для опции **Режим** узла выбора значение **Отбрасывание**.
3. Введите следующее в поле **Условие**:
`@NULL(поле_1) [or @NULL(поле_2)[... or @NULL(поле_M)]`
Включите в условие все входные поля.
4. Соедините узел выбора с остальным потоком.

Выходная информация модели

Возможно, что от запуска к запуску результаты потока, содержащего узел моделирования Db2 for z/OS, будут слегка различаться. Причина в непостоянстве порядка, в котором узел считывает данные источника, когда перед построением модели данные считываются во временные таблицы. Впрочем, различия, порожденные этим эффектом, пренебрежимо малы.

Общие комментарии

- В SPSS Collaboration and Deployment Services невозможно создать конфигурации оценивания с использованием потоков, содержащих узлы моделирования базы данных Db2 for z/OS.
- Для моделей, созданных узлами Db2 for z/OS, невозможен экспорт или импорт PMML.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции полей

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция применяет параметры ролей (назначений, предикторов и так далее) с восходящего узла Тип (или вкладки Типы восходящего узла источника).

Использовать пользовательские назначения полей. Выберите эту опцию при желании задать назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или нажмите кнопку отдельного уровня измерений, чтобы выбрать все поля с этим уровнем.

Цель. Выберите одно поле в качестве назначения для предсказания. На этом экране можно также посмотреть информацию об обобщенных линейных моделях в поле **Учебники**.

ID записи. Поле, значение в котором будет использоваться как идентификатор уникальной записи.

Предсказания (Входные). Выберите одно или несколько полей как входные поля для предсказания.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции сервера

На вкладке Сервер задается система Db2 for z/OS, где будет строиться модель.

- **Использовать восходящее соединение.** (По умолчанию) Использует подробности о соединении, заданные на восходящем узле, например, узле источника базы данных. *Примечание:* Эта опция работает, только если все восходящие узлы могут использовать обратный перенос SQL (SQL pushback). В этом случае перенос данных из базы данных не нужен, поскольку SQL полностью реализует все восходящие узлы.
- **Переместить данные на соединение.** Переносит данные в указанную здесь базу данных. Это действие позволяет моделированию работать, если данные находятся в другой базе данных IBM, в базе данных от другого поставщика или даже в плоском файле. Кроме того, данные переносятся обратно в указанную здесь базу данных, если они были извлечены из-за того, что узел не выполнил обратный перенос SQL. Нажмите кнопку **Правка**, чтобы найти и выбрать соединение.

Примечание: Имя источника данных ODBC эффективно встраивается в каждый поток SPSS Modeler. Если поток, созданный на одном хосте, выполняется на другом хосте, имя источника данных на этих хостах должно быть одним и тем же. Можно также выбрать другой источник данных на вкладке Сервер каждого узла источника или моделирования.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции модели

На вкладке Опции модели можно выбрать, задавать ли имя для модели, или сгенерировать имя автоматически.

Имя модели. Можно сгенерировать имя модели автоматически на основе поля назначения или поля ID (либо типа модели в случае, если никакое из этих полей не задано) либо задать пользовательское имя.

Если имя используется, заменить существующие. Если вы включите этот переключатель, любая существующая модель с тем же именем будет перезаписана.

Модели IBM Db2 for z/OS - К-средние

Узел К-средние реализует алгоритм k -средних, представляющий метод кластерного анализа. Этот узел можно использовать, чтобы кластеризовать набор данных в отдельные группы.

Это алгоритм кластеризации на основании расстояний, который основывается на показателе расстояния (функции) для измерения сходства между точками данных. Точки данных назначаются ближайшему кластеру в соответствии с используемым показателем расстояния.

Алгоритм работает, выполняя несколько итераций одного базового процесса, в котором каждый экземпляр обучения назначается ближайшему кластеру (с учетом заданной функции расстояния, применяемой к экземпляру и центру кластера). Затем все центры кластеров вычисляются повторно как средние векторы значений атрибутов экземпляров, назначенных конкретным кластерам.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции полей К-средних

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция применяет параметры ролей (назначений, предикторов и так далее) с восходящего узла Тип (или вкладки Типы восходящего узла источника).

Использовать пользовательские назначения полей. Выберите эту опцию при желании задать назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или нажмите кнопку отдельного уровня измерений, чтобы выбрать все поля с этим уровнем.

ID записи. Поле, значение в котором будет использоваться как идентификатор уникальной записи.

Предсказания (Входные). Выберите одно или несколько полей как входные поля для предсказания.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения К-средних

Задавая опции построения, можно настроить построение модели в соответствии с вашими потребностями.

Если вы хотите построить модель с опциями по умолчанию, нажмите кнопку **Запустить**.

Мера расстояния. Этот параметр определяет способ измерения расстояния между точками данных. Большие расстояния соответствуют большим отличиям. Выберите один из перечисленных ниже вариантов.

- **Евклидова.** Евклидова мера расстояния - это длина прямой между двумя точками данных.
- **Нормализованная евклидова.** Нормализованная евклидова мера подобна евклидовой, но нормализована по среднеквадратичному отклонению. В отличие от евклидова расстояния, нормализованное евклидово расстояние не зависит от единицы измерения.

Число кластеров. Этот параметр определяет количество кластеров, которые будут созданы.

Максимальное количество итераций. Алгоритм выполняет несколько итераций одного процесса. Этот параметр определяет количество итераций, после которого обучение модели прекращается.

Статистика. Этот параметр определяет, сколько статистик будет включено в модель. Выберите один из перечисленных ниже вариантов.

- **Все.** Включается вся статистика, связанная со столбцами и со значениями.

Примечание: Этот параметр включает сбор максимального объема статистики, что может повлиять на производительность вашей системы. Если вы не хотите просматривать модель в графическом формате, задайте **Нет**.

- **Столбцы.** Включается статистика по столбцам.
- **Нет.** Включается только статистика, требуемая для скоринга модели.

Воспроизвести результаты. Включите этот переключатель, если вы хотите задать начальное значение генератора псевдослучайных чисел для воспроизведения анализа. Можно задать целое число или же создать псевдослучайное целое число, нажав кнопку **Сгенерировать**.

Модели IBM Db2 for z/OS - Наивный Байес

Наивный критерий Байеса - это общеизвестный алгоритм для проблем классификации. Модель называется наивной, поскольку в ней все предложенные переменные прогноза считаются независимыми друг от друга. Наивный критерий Байеса - быстрый, масштабируемый алгоритм, вычисляющий условные вероятности для сочетаний атрибутов и атрибута назначения. На основе обучающих данных оценивается независимая вероятность. Эта вероятность передает правдоподобие каждого класса назначения с учетом вхождения каждой категории значений из каждой входной переменной.

Модели IBM Db2 for z/OS - Деревья решений

Дерево решений - это иерархическая структура, представляющая модель классификации. С помощью модели дерева решений можно разрабатывать систему классификации для предсказания и классификации будущих наблюдений на основе набора данных обучения. Классификация принимает форму древообразной структуры, в которой ветви представляют собой точки разветвления в классификации. Эти разветвления рекурсивно делят данные на подгруппы, пока не будет достигнута точка останова. Узлы дерева в точках останова называют *листьями* (конечными узлами). Каждый лист назначает метку, называемую *меткой класса* участникам своей подгруппы, то есть класса.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции полей дерева решений

На вкладке Поля указывается, будут ли использоваться значения ролей полей, уже определенные на расположенных выше узлах, или назначение полей будет выполнено вручную.

Использовать заранее заданные роли. Эта опция применяет параметры ролей (назначений, предикторов и так далее) с восходящего узла Тип (или вкладки Типы восходящего узла источника).

Использовать пользовательские назначения полей. Выберите эту опцию при желании задать назначения, предикторы и другие роли вручную на этом экране.

Поля. Используйте кнопки со стрелками для назначения вручную элементов из этого списка полям различных ролей справа на экране. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

Нажмите кнопку **Все**, чтобы выбрать все поля в списке, или нажмите кнопку отдельного уровня измерений, чтобы выбрать все поля с этим уровнем.

Цель. Выберите одно поле в качестве назначения для предсказания.

ID записи. Поле, значение в котором будет использоваться как идентификатор уникальной записи. Значение в этом поле должно быть уникальным для каждой записи (например, номера ID покупателей).

Вес экземпляра. Здесь можно задать значение в поле, позволяющее использовать веса экземпляров (вес на строку входных данных) вместо или в дополнение к весам классов (вес на категорию в поле назначения), используемым по умолчанию. Заданное здесь поле должно содержать числовой вес для каждой строки входных данных.

Предсказания (Входные). Выберите одно или несколько входных полей. Это аналогично заданию для поля роли *Входное* на узле Тип.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения дерева решений

Для построения дерева доступны следующие опции:

Мера роста. Эта опция управляет способом измерения роста деревьев.

- **Мера неоднородности.** Эта мера служит для оценки лучшего места расщепления дерева. Она измеряет неоднородность в подгруппе или в сегменте данных. Низкая мера неоднородности указывает на то, что в группе у большинства элементов сходные значения критерия или поля назначения.

Поддерживаемые измерения - это **Энтропия** и **Джини**. Это измерения основаны на вероятностях принадлежности к категории для ветви.

- **Максимальное количество уровней в дереве:.** Максимальное количество уровней, до которого может расти дерево от корневого узла, то есть сколько раз рекурсивно разделена выборка. Значение по умолчанию для этого свойства - 10, а максимальное значение, которое можно задать для него - 62.

Примечание: Если программа просмотра в слепке модели выводит текстовое представление модели, может выводиться не более 12 уровней дерева.

Критерии расщепления. Эта опция управляет, когда остановить расщепление дерева.

- **Значение минимального улучшения для расщеплений.** Минимальное значение уменьшения неоднородности для создания нового расщепления на дереве. Цель построения дерева - создать подгруппы со сходными выходными значениями, чтобы минимизировать неоднородности на каждом узле. Если наилучшее расщепление ветви уменьшает неоднородность меньше, чем на заданное критерием расщепления значение, ветвь не расщепляется.
- **Минимальное количество экземпляров для расщепления.** Минимальное количество записей, которые можно расщепить. Когда число нерасщепленных записей становится меньше заданного значения, дальнейшие расщепления не производятся. Это поле можно использовать для предотвращения создания маленьких подгрупп в дереве.

Статистика. Этот параметр определяет, сколько статистик будет включено в модель. Выберите один из перечисленных ниже вариантов.

- **Все.** Включается вся статистика, связанная со столбцами и со значениями.

Примечание: Этот параметр включает сбор максимального объема статистики, что может повлиять на производительность вашей системы. Если вы не хотите просматривать модель в графическом формате, задайте **Нет**.

- **Столбцы.** Включается статистика по столбцам.
- **Нет.** Включается только статистика, требуемая для скоринга модели.

Модели IBM Db2 for z/OS - Узел дерева решений - Веса классов

Здесь можно назначить веса конкретным классам. По умолчанию всем классам присвоено значение 1, то есть у них одинаковый вес. Задавая различные численные веса для разных меток классов, вы указываете алгоритму соответствующим образом взвешивать обучающие наборы отдельных классов.

Чтобы изменить вес, дважды щелкните по нему в столбце **Вес** и внесите нужные вам изменения.

Значение. Набор меток классов, полученный из возможных значений поля назначения.

Вес. Вес, назначаемый конкретному классу. Назначение классу более высокого веса делает модель более чувствительной к этому классу относительно остальных классов.

Весы классов можно использовать в сочетании с весами экземпляров.

Модели IBM Db2 for z/OS - Узел дерева решений - Сокращение дерева

Опции сокращения можно использовать для определения критерия сокращения для дерева решений. Предназначение сокращения - снижение риска переобучения, для чего удаляются излишние подгруппы, которые не повышают ожидаемой точности на новых данных.

Мера сокращения. Мера сокращения по умолчанию (**Точность**) обеспечивает, чтобы оцененная точность модели после удаления листа дерева оставалась в приемлемых пределах. Используйте альтернативную меру **Взвешенная точность**, если, выполняя сокращение, вы хотите принять во внимание веса классов.

Данные для сокращения. Вы можете использовать некоторые или все обучающие данные для оценки ожидаемой точности по новым данным. Для этой цели можно также использовать отдельный набор данных сокращения из заданной таблицы.

- **Использовать все обучающие данные.** Эта опция (задаваемая по умолчанию) использует все обучающие данные для оценки точности модели.
- **Использовать % данных обучения для сокращения.** Эта опция используется для разбиения данных на два набора: один для обучения, а другой для сокращения (при помощи заданного здесь процента).
- Выберите **Воспроизвести результаты**, если хотите задать начальное значение для генератора псевдослучайных чисел, что гарантирует разделение данных одним и тем же способом при каждом запуске потока. Можно либо задать целое число в поле **Начальное значение, используемое для усечения**, либо выбрать действие **Сгенерировать**, создающее псевдослучайное целое число.
- **Использовать данные из существующей таблицы.** Укажите имя таблицы отдельного набора данных сокращения для оценки точности модели. Выполнение этого действия считают более надежным, чем использование данных обучения.

Модели IBM Db2 for z/OS - Дерево регрессии

Дерево регрессии - это алгоритм типа построения дерева, который несколько раз делит выборку наблюдений для получения подмножеств одного типа на основе значений числового поля назначения. Как и в случае с деревом решений, деревья регрессии разделяют данные на подмножества, конечные из которых (листья) соответствуют относительно небольшим или однородным подмножествам. Разделения выбираются для уменьшения дисперсии значений атрибутов назначения, чтобы они могли достаточно хорошо предсказываться по своим средним значениям на конечных группах разделения (листьях).

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения дерева регрессии - рост дерева

Вы можете задать опции построения для роста и усечения дерева.

Для построения дерева доступны следующие опции:

Максимальное количество уровней в дереве: Максимальное количество уровней, до которого может расти дерево от корневого узла, то есть сколько раз рекурсивно разделена выборка. Значение по умолчанию - 62, это максимальное количество уровней дерева для целей моделирования.

Примечание: Если программа просмотра в слепке модели выводит текстовое представление модели, может выводиться не более 12 уровней дерева.

Критерии расщепления. Эта опция управляет, когда остановить расщепление дерева.

- **Показатель оценки расщепления.** Эта мера оценки класса служит для оценки лучшего места расщепления дерева.

Примечание: В настоящее время единственная возможная опция - дисперсия.

- **Значение минимального улучшения для расщеплений.** Минимальное значение уменьшения неоднородности для создания нового расщепления на дереве. Цель построения дерева - создать подгруппы со сходными выходными значениями, чтобы минимизировать неоднородности на каждом узле. Если наилучшее расщепление ветви уменьшает неоднородность меньше, чем на заданное критерием расщепления значение, ветвь не расщепляется.
- **Минимальное количество экземпляров для расщепления.** Минимальное количество записей, которые можно расщепить. Когда число нерасщепленных записей становится меньше заданного значения, дальнейшие расщепления не производятся. Это поле можно использовать для предотвращения создания маленьких подгрупп в дереве.

Статистика. Этот параметр определяет, сколько статистик будет включено в модель. Выберите один из перечисленных ниже вариантов.

- **Все.** Включается вся статистика, связанная со столбцами и со значениями.

Примечание: Этот параметр включает сбор максимального объема статистики, что может повлиять на производительность вашей системы. Если вы не хотите просматривать модель в графическом формате, задайте **Нет**.

- **Столбцы.** Включается статистика по столбцам.
- **Нет.** Включается только статистика, требуемая для скоринга модели.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения дерева регрессии - сокращение дерева

Опции сокращения можно использовать для определения критерия сокращения для дерева регрессии. Предназначение сокращения - снижение риска переобучения, для чего удаляются излишние подгруппы, которые не повышают ожидаемой точности на новых данных.

Мера сокращения. Мера сокращения обеспечивает, чтобы оцененная точность модели после удаления листа дерева оставалась в приемлемых пределах. Вы можете выбрать одну из следующих мер.

- **mse.** Среднеквадратичная ошибка (mean squared error, MSE) - это опция по умолчанию, она измеряет, насколько подогнанная линия близка к точкам данных.
- **r2.** R-квадрат измеряет долю изменчивости зависимой переменной, объясняемой регрессионной моделью.
- **Пирсона.** Коэффициент корреляции Пирсона измеряет силу взаимосвязи между линейно зависимыми переменными с нормальным распределением.
- **Спирмана.** Коэффициент корреляции Спирмана обнаруживает нелинейные взаимосвязи, которые по корреляции Пирсона могут казаться слабыми, но на самом деле быть сильными.

Данные для сокращения. Вы можете использовать некоторые или все обучающие данные для оценки ожидаемой точности по новым данным. Для этой цели можно также использовать отдельный набор данных сокращения из заданной таблицы.

- **Использовать все обучающие данные.** Эта опция (задаваемая по умолчанию) использует все обучающие данные для оценки точности модели.
- **Использовать % данных обучения для усечения.** Эта опция используется для разбиения данных на два набора: один для обучения, а другой для сокращения (при помощи заданного здесь процента).

Выберите **Воспроизвести результаты**, если хотите задать начальное значение для генератора псевдослучайных чисел, что гарантирует разделение данных одним и тем же способом при каждом запуске потока. Можно либо задать целое число в поле **Начальное значение, используемое для усечения**, либо выбрать действие **Сгенерировать**, создающее псевдослучайное целое число.

- **Использовать данные из существующей таблицы.** Укажите имя таблицы отдельного набора данных сокращения для оценки точности модели. Выполнение этого действия считают более надежным, чем использование данных обучения.

Модели IBM Db2 for z/OS - TwoStep

Узел TwoStep реализует алгоритм TwoStep, который обеспечивает способ кластеризации в больших наборах данных.

Этот узел можно использовать, чтобы кластеризовать данные с учетом доступности ресурсов, например, памяти и времени.

Алгоритм TwoStep - алгоритм исследования данных в базе данных, который кластеризует данные следующим способом:

1. 0A clustering feature (CF) tree is created. Это высокосбалансированное дерево содержит возможности кластеризации для иерархической кластеризации, при которой подобные входные записи включаются в одни и те же узлы дерева.
2. Конечные узлы дерева CF иерархически кластеризуются в памяти, что дает конечный результат кластеризации. Наилучшее число кластеров определяется автоматически. Если вы указываете максимальное число кластеров, определяется наилучшее число кластеров в указанных пределах.
3. Результат кластеризации уточняется на втором шаге, где к данным применяется алгоритм, подобный алгоритму К-средних.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции полей TwoStep

Задавая эти опции полей, вы можете указать использование параметров ролей поля, определенных в узлах восходящего потока. Вы можете также выполнить назначения полей вручную.

Выбрать элемент. Выберите эту опцию, чтобы использовать параметры ролей из узла типа восходящего потока или из вкладки Типы узла источника восходящего потока. Параметры ролей - это, например, назначения и предикторы.

Использовать пользовательские назначения полей. Выберите эту опцию, если хотите назначить объекты назначения, предикторы и другие роли вручную.

Поля. При помощи стрелок назначьте элементы из этого списка вручную полям ролей в правой части экрана. Значки обозначают допустимые уровни измерения для каждого поля роли.

ID записи. Поле, значение в котором будет использоваться как идентификатор уникальной записи.

Предсказания (Входные). Выберите одно или несколько полей как входные поля для предсказания.

Модели IBM Db2 for z/OS - Опции построения TwoStep

Задавая опции построения, можно настроить построение модели в соответствии с вашими потребностями.

Если вы хотите построить модель с опциями по умолчанию, нажмите кнопку **Запустить**.

Мера расстояния. Этот параметр определяет способ измерения расстояния между точками данных. Большие расстояния соответствуют большим отличиям. Возможная опция:

- **Лог-правдоподобие.** Мера правдоподобия приписывает переменным вероятностное распределение. Предполагается, что непрерывные переменные имеют нормальное распределение, а категориальные переменные - полиномиальное. Все переменные предполагаются независимыми.

Число кластеров. Этот параметр определяет количество кластеров, которые будут созданы. Возможны опции:

- **Автоматически вычислять число кластеров.** Число кластеров вычисляется автоматически. Вы можете задать максимальное число кластеров в поле **Максимум**.
- **Задать число кластеров.** Задайте, сколько кластеров должно быть создано.

Статистика. Этот параметр определяет, сколько статистик будет включено в модель. Возможны опции:

- **Все.** Включается вся статистика, связанная со столбцами и со значениями.

Примечание: Этот параметр включает сбор максимального объема статистики, что может повлиять на производительность вашей системы. Если вы не хотите просматривать модель в графическом формате, задайте **Нет**.

- **Столбцы.** Включается статистика по столбцам.
- **Нет.** Включается только статистика, требуемая для скоринга модели.

Воспроизвести результаты. Включите этот переключатель, если вы хотите задать начальное значение генератора псевдослучайных чисел для воспроизведения анализа. Можно задать целое число или же создать псевдослучайное целое число, нажав кнопку **Сгенерировать**.

Модели IBM Db2 for z/OS - Слепок TwoStep - Вкладка Модель

Вкладка **Модель** содержит различные графические представления, на которых приводится сводная статистика и распределения для полей в кластерах. Можно экспортировать данные из модели или же экспортировать представление как изображение.

Управление моделями IBM Db2 for z/OS

Модели Db2 for z/OS добавляются на холст и палитру моделей таким же образом, как остальные модели IBM SPSS Modeler, и их можно использовать таким же образом.

Чтобы оценивать данные непосредственно в Db2 for z/OS, выполните следующие шаги:

1. Установите адаптер скоринга SPSS в базе данных Db2 for z/OS, где находятся данные.
2. Убедитесь, что поток соединен с базой данных Db2 for z/OS, где находятся данные.

Скоринг моделей IBM Db2 for z/OS

Модели представлены на холсте золотым значком слепка модели. Основная цель слепка - оценивание данных для прогнозирования и дальнейший анализ свойств модели. Оценки добавляются в виде одного или нескольких дополнительных полей данных, которые можно делать видимыми, присоединяя к слепку узел таблицы и выполняя ветвь потока, как описано ниже в этом разделе. Некоторые диалоговые окна слепка, такие как Дерево решений и Дерево регрессии, содержат дополнительную вкладку **Модель**, на которой выводится наглядное представление модели.

Дополнительные поля отличаются префиксом $\$<id>$ - перед именем поля назначения, где $<id>$ зависит от модели и показывает тип добавляемой информации. Различные идентификаторы описываются в разделах, посвященных слепку той или иной модели.

Чтобы посмотреть оценки, выполните следующие действия:

1. Присоедините к слепку модели узел таблицы.
2. Откройте узел таблицы.
3. Нажмите кнопку **Выполнить**.
4. Прокрутите окно табличного вывода до правого края, чтобы увидеть дополнительные поля и их оценки.

Примечание: Процесс скоринга выполняется не в ускорителе, а в Db2, и поэтому для него требуется, чтобы входная таблица скоринга физически располагалась в Db2. Поэтому в качестве входной информации скоринга можно использовать только таблицу на основе Db2 или таблицу с ускорением. Если поток

использует таблицу только ускорителя, возникает следующая ошибка: "THE STATEMENT CANNOT BE EXECUTED BY DB2 OR IN THE ACCELERATOR" (Этот оператор нельзя выполнить в DB2 или в ускорителе).

Слепки моделей дерева решений IBM Db2 for z/OS

Слепок модели дерева решений показывает выходные данные операции моделирования и позволяет задать некоторые опции для скоринга модели.

При запуске потока, содержащего слепок модели дерева решений, на этот узел добавляется два новых поля, имена которых получаются из назначения.

Таблица 26. Поле скоринга модели для дерева решений.

Имя добавленного поля	Значение
\$I-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.
\$IP-имя_назначения	Значение достоверности (от 0,1 до 1,0) для предсказания.

Примечание: Из-за ограничений в Db2 for z/OS имена столбцов могут быть усечены.

Слепок дерева решений IBM Db2 for z/OS - Вкладка Модель

На вкладке **Модель** выводится важность предиктора для модели дерева решений в графическом формате. Длина полосы отражает важность предиктора.

Слепок дерева решений IBM Db2 for z/OS - Вкладка Просмотр

На вкладке **Просмотр** показано представление дерева для модели дерева в том же виде, как это SPSS Modeler делает для модели дерева решений.

Слепок модели K-средних IBM Db2 for z/OS

Слепки моделей K-средних содержат всю информацию, захваченную моделью кластеризации, а также информацию об обучающих данных и процессе оценки.

При запуске потока, содержащего слепок модели K-средних, этот узел добавляет два новых поля, содержащих информацию о принадлежности к кластеру и расстоянии от назначенного центра кластера для данной записи. Имена новых полей получаются из имени модели с префиксами \$KM- для принадлежности к кластеру и \$KMD- для расстояния от центра кластера. Например, если модель называется Kmeans, новые поля будут называться \$KM-Kmeans и \$KMD-Kmeans.

Примечание: Из-за ограничений в Db2 for z/OS имена столбцов могут быть усечены.

Слепок K-средних IBM Db2 for z/OS - Вкладка Модель

Вкладка **Модель** содержит различные графические представления, на которых приводится сводная статистика и распределения для полей в кластерах. Можно экспортировать данные из модели или же экспортировать представление как изображение.

Слепки наивных моделей Байеса IBM Db2 for z/OS

При запуске потока, содержащего слепок наивной модели Байеса, на этот узел добавляется два новых поля, имена которых получаются из имени назначения.

Таблица 27. Поле скоринга наивной модели Байеса.

Имя добавленного поля	Значение
\$I-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.
\$IP-имя_назначения	Значение достоверности (от 0,1 до 1,0) для предсказания.

Примечание: Из-за ограничений в Db2 for z/OS имена столбцов могут быть усечены.

Дополнительные поля можно просмотреть, присоединив к слепку модели узел Таблица и запустив его.

Слепки моделей дерева регрессии IBM Db2 for z/OS

При запуске потока, содержащего слепок модели дерева регрессии, на этот узел добавляется два новых поля, имена которых получаются из имени назначения.

Таблица 28. Поле скоринга модели для дерева регрессии.

Имя добавленного поля	Значение
\$I-имя_назначения	Предсказанное значение для текущей записи.
\$IS-имя_назначения	Оценка среднеквадратичного отклонения предсказанного значения.

Примечание: Из-за ограничений в Db2 for z/OS имена столбцов могут быть усечены.

Дополнительные поля можно просмотреть, присоединив к слепку модели узел Таблица и запустив его.

Слепок дерева регрессии IBM Db2 for z/OS - Вкладка Модель

На вкладке **Модель** выводится важность предиктора для модели дерева регрессии в графическом формате. Длина полосы отражает важность предиктора.

Слепок дерева регрессии IBM Db2 for z/OS - Вкладка Просмотр

На вкладке **Просмотр** показано представление дерева для модели дерева в том же виде, как это SPSS Modeler делает для модели дерева регрессии.

Слепок модели TwoStep IBM Db2 for z/OS

При запуске потока, содержащего слепок модели TwoStep, этот узел добавляет два новых поля, содержащих информацию о принадлежности к кластеру и расстоянии от назначенного центра кластера для данной записи. Имена новых полей получаются из имени модели с префиксами \$TS- для принадлежности к кластеру и \$TSD- для расстояния от центра кластера. Например, если модель называется MDL, новые поля будут называться \$TS-MDL и \$TSD-MDL.

Уведомления

Эта информация относится к продуктам и сервису, предлагаемым в США. Этот материал может быть доступен от IBM на других языках. Однако для его получения может понадобиться приобрести продукт или версию продукта на нужном языке.

IBM может не предоставлять в других странах продукты, услуги и аппаратные средства, описанные в данном документе. За информацией о продуктах и услугах, предоставляемых в вашей стране, обращайтесь к местному представителю IBM. Ссылки на продукты, программы или услуги IBM не означают и не предполагают, что можно использовать только указанные продукты, программы или услуги IBM. Разрешается использовать любые функционально эквивалентные продукты, программы или услуги, если при этом не нарушаются права IBM на интеллектуальную собственность. Однако ответственность за оценку и проверку работы любого продукта, программы или сервиса, не произведенного корпорацией IBM, лежит на пользователе.

IBM может располагать патентами или рассматриваемыми заявками на патенты, относящимися к предмету данного документа. Предъявление данного документа не предоставляет какую-либо лицензию на эти патенты. Вы можете послать письменный запрос о лицензии по адресу:

*IBM Director of Licensing
IBM Corporation
North Castle Drive, MD-NC119
Armonk, NY 10504-1785
US*

По поводу лицензий, связанных с использованием наборов двухбайтных символов (DBCS), обращайтесь в отдел интеллектуальной собственности IBM в вашей стране или направьте запрос в письменной форме по адресу:

*Intellectual Property Licensing
Legal and Intellectual Property Law
IBM Japan Ltd.
19-21, Nihonbashi-Hakozakicho, Chuo-ku
Tokyo 103-8510, Japan*

INTERNATIONAL BUSINESS MACHINES CORPORATION ПРЕДСТАВЛЯЕТ ДАННУЮ ПУБЛИКАЦИЮ "КАК ЕСТЬ", БЕЗ КАКИХ-ЛИБО ГАРАНТИЙ, КАК ЯВНЫХ, ТАК И ПОДРАЗУМЕВАЕМЫХ, ВКЛЮЧАЯ, НО НЕ ОГРАНИЧИВАЯСЬ ТАКОВЫМИ, ПРЕДПОЛАГАЕМЫЕ ГАРАНТИИ СОБЛЮДЕНИЯ ЧЬИХ-ЛИБО АВТОРСКИХ ПРАВ, ВОЗМОЖНОСТИ КОММЕРЧЕСКОГО ИСПОЛЬЗОВАНИЯ ИЛИ ПРИГОДНОСТИ ДЛЯ КАКИХ-ЛИБО ЦЕЛЕЙ И СООТВЕТСТВИЯ ОПРЕДЕЛЕННОЙ ЦЕЛИ. В некоторых странах для ряда сделок не допускается отказ от явных или предполагаемых гарантий; в таком случае данное положение к вам не относится.

Эта информация может содержать технические неточности и типографские ошибки. В представленную здесь информацию периодически вносятся изменения; эти изменения будут включаться в новые издания данной публикации. Фирма IBM может в любое время без уведомления вносить изменения и усовершенствования в продукты и программы, описанные в этой публикации.

Любые ссылки в этой публикации на сайты, не принадлежащие IBM, приведены только для удобства и никоим образом не означают их поддержки. Материалы на этих сайтах не входят в число материалов по данному продукту IBM, и весь риск пользования этими сайтами несете вы сами.

Любую предоставленную вами информацию IBM может использовать или распространять любым способом, какой сочтет нужным, не беря на себя никаких обязательств по отношению к вам.

Если обладателю лицензии на данную программу понадобятся сведения о возможности: (i) обмена данными между независимо разработанными программами и другими программами (включая данную) и (ii) совместного использования таких данных, он может обратиться по адресу:

*IBM Director of Licensing
IBM Corporation
North Castle Drive, MD-NC119
Armonk, NY 10504-1785
US*

Такая информация может быть доступна при соответствующих условиях и соглашениях, включая в некоторых случаях взимание платы.

Описанную в данном документе лицензионную программу и все прилагаемые к ней лицензированные материалы IBM предоставляет на основе положений Соглашения между IBM и Заказчиком, Международного Соглашения о Лицензиях на Программы IBM или любого эквивалентного соглашения между IBM и заказчиком.

Данные производительности и примеры клиентов представлены только для иллюстрации. Фактическая производительность зависит от конкретной конфигурации и условий работы.

Информация о продуктах других компаний (не IBM) получена от поставщиков этих продуктов, из их опубликованных объявлений или из иных общедоступных источников. IBM не производила тестирование этих продуктов и никак не может подтвердить информацию о их точности работы и совместимости, а также прочие заявления относительно продуктов других компаний (не IBM). Вопросы о возможностях продуктов других компаний (не IBM) следует направлять поставщикам этих продуктов.

Все утверждения о будущих планах и намерениях IBM могут быть изменены или отменены без уведомлений, и описывают исключительно цели фирмы.

Эти сведения содержат примеры данных и отчетов, используемых в повседневных деловых операциях. Чтобы проиллюстрировать их настолько полно, насколько это возможно, данные примеры включают имена индивидуумов, названия компаний, брендов и продуктов. Все эти имена являются вымышленными и любое их сходство с реальными именами и адресами предприятий является случайным.

Товарные знаки

IBM, логотип IBM, и ibm.com являются товарными знаками или зарегистрированными товарными знаками компании International Business Machines Corp., зарегистрированными во многих странах мира. Прочие наименования продуктов и услуг могут быть товарными знаками, принадлежащими IBM или другим компаниям. Текущий список товарных знаков IBM смотрите на веб-сайте "Copyright and trademark information" (Информация об авторских правах и товарных знаках) по адресу www.ibm.com/legal/copytrade.shtml.

Adobe, логотип Adobe, PostScript и логотип PostScript являются либо зарегистрированными товарными знаками, либо товарными знаками корпорации Adobe Systems в Соединенных Штатах и/или других странах.

Intel, логотип Intel, Intel Inside, логотип Intel Inside, Intel Centrino, логотип Intel Centrino, Celeron, Intel Xeon, Intel SpeedStep, Itanium и Pentium являются товарными знаками или зарегистрированными товарными знаками компании Intel или ее дочерних компаний в Соединенных Штатах и других странах.

Linux является зарегистрированным товарным знаком Linus Torvalds в Соединенных Штатах и других странах.

Microsoft, Windows, Windows NT и логотип Windows являются товарными знаками корпорации Microsoft в Соединенных Штатах и других странах.

UNIX является зарегистрированным товарным знаком The Open Group в Соединенных Штатах и других странах.

Java и все основанные на Java товарные знаки и логотипы - товарные знаки или зарегистрированные товарные знаки Oracle и/или его филиалов.

Правила и условия для документации продукта

Разрешения для использования этих публикаций предоставляются на следующих условиях.

Применимость

Данные правила и условия являются дополнением к правилам использования для сайта IBM.

Персональное использование

Вы можете воспроизводить эти публикации для персонального некоммерческого использования при условии сохранения всех замечаний о правах собственности. Вам запрещается распространять эти публикации, полностью или по частям, демонстрировать их или создавать из них производные продукты без явного на то согласия от IBM.

Коммерческое использование

Вам предоставляется право воспроизводить эти публикации исключительно в пределах своего предприятия при условии, что будут воспроизведены все замечания об авторских правах. За пределами вашего предприятия вам запрещается распространять эти публикации, полностью или по частям, демонстрировать их или создавать из них производные продукты без явного на то согласия от IBM.

Права

За исключением прав, явным образом предоставляемых настоящим разрешением, никаких иных разрешений, лицензий и прав, ни явных, ни подразумеваемых, в отношении публикаций и любой содержащейся в них информации, данных, программ или иной интеллектуальной собственности, не предоставляется.

IBM оставляет за собой право отозвать разрешения, предоставленные этим документом, если, по мнению IBM, использование публикаций наносит ущерб IBM или, как это установлено IBM, вышеприведенные инструкции не соблюдаются должным образом.

Запрещается загружать, экспортировать или реэкспортировать эту информацию, если при этом не будут полностью соблюдаться все применимые законы и постановления, включая все законы и постановления США, касающиеся экспорта.

IBM НЕ ДАЕТ НИКАКИХ ГАРАНТИЙ ОТНОСИТЕЛЬНО СОДЕРЖАНИЯ ЭТИХ ПУБЛИКАЦИЙ. ПУБЛИКАЦИИ ПРЕДСТАВЛЯЮТСЯ "КАК ЕСТЬ", БЕЗ КАКИХ-ЛИБО ГАРАНТИЙ, ЯВНЫХ ИЛИ ПОДРАЗУМЕВАЕМЫХ, ВКЛЮЧАЯ (НО НЕ ОГРАНИЧИВАЯСЬ ТАКОВЫМИ) ПРЕДПОЛАГАЕМЫЕ ГАРАНТИИ ОТСУТСТВИЯ НАРУШЕНИЙ, КОММЕРЧЕСКОЙ ПРИГОДНОСТИ ИЛИ СООТВЕТСТВИЯ ОПРЕДЕЛЕННОЙ ЦЕЛИ.

Индекс

A

- Analysis Services
 - Деревья решений 24
 - примеры 24
 - управление моделями 15

D

- DSN
 - конфигурирование 13

I

- IBM
 - управление моделями 58
- IBM Db2 for z/OS 91
 - К-средних 96
 - nugget модели k-средних 103
 - TwoStep 101
 - Дерево регрессии 99
 - деревья решений 97
 - интеграция с IBM Db2 Analytics Accelerator for z/OS 92
 - конфигурирование IBM Db2 for z/OS и IBM Analytics Accelerator for z/OS 92
 - конфигурирование с IBM SPSS Modeler 94, 95
 - наивная модель Байеса 97
 - опции модели 95
 - опции полей К-средних 96
 - опции полей TwoStep 101
 - опции полей дерева решений 97
 - опции построения К-средних 96
 - опции построения TwoStep 101
 - опции построения дерева регрессии 99, 100
 - опции построения дерева решений 98, 99
 - параметры поля 95
 - слепок модели TwoStep 102, 104
 - слепок модели дерева регрессии 104
 - слепок модели дерева решений 103, 104
 - слепок наивной модели Байеса 103
 - требования для интеграции с IBM Db2 for z/OS 91
 - управление моделями Db2 for z/OS 102
- IBM Netezza Analytics 53
 - К-средних 70
 - PCA 80
 - TwoStep 78
 - Байесовская сеть 72
 - ближайшее сходство (Nearest Neighbors, KNN) 69
 - Временные ряды 73
 - дерево регрессии 59
 - Деревья решений 65
 - конфигурирование с IBM SPSS Modeler 53, 54, 56, 57

- IBM Netezza Analytics (*продолжение*)
 - Линейная регрессия 68
 - наивная модель Байеса 72
 - Обобщенная линейная 62
 - опции модели 58
 - опции модели KNN 69, 70
 - опции модели временных рядов 78
 - опции обобщенной линейной модели 63, 64
 - опции полей К-средних 70
 - опции полей PCA 80
 - опции полей TwoStep 79
 - опции полей байесовской сети 72
 - опции полей временных рядов 75
 - опции полей дерева решений 66
 - опции полей разделительной кластеризации 61
 - опции построения К-средних 71
 - опции построения PCA 80
 - опции построения TwoStep 79
 - опции построения Байесовской сети 72
 - опции построения временных рядов 75, 77
 - опции построения дерева регрессии 59, 60
 - опции построения дерева решений 66, 67
 - опции построения линейной регрессии 68
 - опции построения разделительной кластеризации 61
 - параметры поля 57
 - Разделительная кластеризация 60
 - слепок линейной модели регрессии 88
 - слепок модели k-средних 83
 - слепок модели KNN 85
 - слепок модели PCA 86, 87
 - слепок модели TwoStep 90
 - слепок модели байесовской сети 83, 84
 - слепок модели временных рядов 88, 89
 - слепок модели дерева регрессии 87
 - слепок модели дерева решений 81, 82, 88
 - слепок модели линейной регрессии 88
 - слепок модели разделительной кластеризации 86
 - слепок наивной модели Байеса 84
 - слепок обобщенной линейной модели 62, 89
 - управление моделями 81
- IBM SPSS Modeler 1
 - документация 3
 - исследование баз данных 7
- IBM SPSS Modeler Server 1
- IBM SPSS Modeler Solution Publisher
 - модели Oracle Data Mining 31

K

- k-средние
 - IBM Db2 for z/OS 96
 - IBM Netezza Analytics 70, 71
 - Oracle Data Mining 41, 42
- К-средних
 - IBM Db2 for z/OS 103
 - IBM Netezza Analytics 83

M

- MDL 34
- Microsoft
 - Analysis Services 11, 13, 21
 - кластеризация
 - последовательностей 11
 - Линейная регрессия 11
 - Логистическая регрессия 11
 - моделирование дерева решений 11, 13, 21
 - моделирование кластеризации 11, 13, 21
 - моделирование линейной регрессии 13, 21
 - моделирование логистической регрессии 13, 21
 - моделирование наивного Байеса 21
 - моделирование наивного критерия Байеса 13
 - моделирование нейросети 13, 21
 - моделирование правил связывания 11, 13, 21
 - наивное моделирование Байеса 11
 - нейросеть 11
 - управление моделями 15
 - Microsoft Analysis Services 23, 24

N

- Netezza
 - управление моделями 58
- NMF
 - Oracle Data Mining 42, 43

O

- О-кластер
 - Oracle Data Mining 40, 41
- ODBC
 - конфигурирование 13
 - конфигурирование SQL Server 13
 - конфигурирование для IBM Db2 for z/OS 95
 - конфигурирование для IBM Netezza Analytics 53, 54, 56, 57
 - конфигурирование для Oracle 29, 30, 31, 32
- ODM. Смотрите Oracle Data Mining 29
- Oracle Data Miner 48

Oracle Data Mining 29
 k-средние 41, 42
 NMF 42, 43
 O-кластер 40, 41
 адаптивная байесова сеть 34, 35
 адаптивная сеть Байеса 34
 Априорный анализ 43, 44
 важность атрибутов (Attribute Importance, AI) 46
 Дерево решений 39, 40
 конфигурирование с IBM SPSS Modeler 29, 30, 31, 32
 метод опорных векторов 35, 36
 минимальная длина описания (MDL) 45
 наивная модель Байеса 33
 обобщенные линейные модели (ОЛМ) 37, 38
 подготовка данных 49
 примеры 49, 50, 51
 проверка согласованности 47
 стоимости ошибочной классификации 47
 управление моделями 47, 48

S

SID
 соединение с Oracle 30
 SQL Server 17, 22
 конфигурирование 13
 Подключение ODBC 13
 SVM; смотрите метод опорных векторов 35

T

twostep
 IBM Db2 for z/OS 101, 102
 IBM Netezza Analytics 78
 TwoStep
 IBM Db2 for z/OS 104
 IBM Netezza Analytics 79, 90

Z

z-оценки
 нормализация данных 35, 49

A

адаптивная байесова сеть
 Oracle Data Mining 34, 35
 адаптивная сеть Байеса
 Oracle Data Mining 34
 априорные вероятности
 Oracle Data Mining 37
 Априорный анализ
 Microsoft 18
 Oracle Data Mining 43, 44

Б

база данных
 моделирование в базе данных 8, 11, 13, 15, 21
 Байесовские модели сети
 IBM Netezza Analytics 72

В

важность атрибутов (Attribute Importance, AI)
 Oracle Data Mining 46
 вес классов в моделях деревьев
 Netezza 65
 вес экземпляров в моделях деревьев
 Netezza 65
 внедрение 26, 51
 временной ряд (Microsoft)
 дополнительные опции 20
 опции модели 19
 опции параметров 20
 Временные ряды
 IBM Netezza Analytics 75, 77, 78
 временные ряды (IBM Netezza Analytics) 73, 88, 89
 временные ряды (Microsoft) 19

Г

гауссово ядро
 метод опорных векторов Oracle 35
 генерирование SQL 8
 генерирование узлов 24

Д

декомпозиция сезонных тенденций, IBM Netezza Analytics 73
 Дерево решений
 IBM Db2 for z/OS 97, 98, 99, 103, 104
 IBM Netezza Analytics 65, 66, 67, 81, 82, 88
 Oracle Data Mining 39, 40
 деревья регрессии
 IBM Db2 for z/OS 99, 100, 104
 IBM Netezza Analytics 59, 60, 87
 деревья решений
 Microsoft Analysis Services 11, 13, 21
 дополнительные опции 18
 опции модели 17
 опции сервера 17
 скоринг - опции сводки 22
 скоринг - опции сервера 22
 документация 3
 допуск для сходимости
 метод опорных векторов Oracle 36

И

изучение 25, 50
 имя_хоста
 соединение с Oracle 30
 интерполяция значений, временные ряды
 IBM Netezza Analytics 73

исследование баз данных
 пример 24
 с помощью IBM SPSS Modeler 7
 исследование в базах данных
 конфигурация 13
 опции оптимизации 8
 подготовка данных 8
 построение моделей 8

К

категоризация данных
 модели Oracle 49
 кластеризация
 IBM Netezza Analytics 86
 дополнительные опции 18
 опции модели 17
 опции сервера 17
 скоринг - опции сводки 22
 скоринг - опции сервера 22
 кластеризация последовательностей
 опции модели 17
 кластеризация последовательностей (Microsoft) 20
 дополнительные опции 21
 параметры поля 21
 ключ
 ключи модели 9
 конфигурирование
 IBM Db2 for z/OS и IBM Analytics Accelerator for z/OS 92
 критерий разбиения
 k-средние Oracle 41

Л

линейная регрессия
 IBM Db2 for z/OS 99
 IBM Netezza Analytics 59, 68, 88
 дополнительные опции 18
 опции модели 17
 опции сервера 17
 скоринг - опции сводки 22
 скоринг - опции сервера 22
 линейное ядро
 метод опорных векторов Oracle 35
 лист в моделях деревьев Netezza 65, 97
 логистическая регрессия
 дополнительные опции 18
 опции модели 17
 опции сервера 17
 скоринг - опции сводки 22
 скоринг - опции сервера 22

М

мера неоднородности Джини 66
 мера неоднородности энтропии 66
 метка класса в моделях деревьев
 Netezza 65, 97
 метод нормализации
 k-средние Oracle 41
 NMF Oracle 42
 метод опорных векторов Oracle 35
 метод опорных векторов
 Oracle Data Mining 35, 36

- метрика неоднородности
 - Априорный анализ Oracle 39
- мин-макс
 - нормализация данных 35, 49
- минимальная длина описания 34
- минимальная длина описания (MDL)
 - Oracle Data Mining 45
- многофункциональные модели
 - адаптивная байесова сеть Oracle 34
- модели
 - обзор Oracle 34
 - оценка 26, 51
 - оценка моделей в базе данных 8
 - перечисление моделей Netezza 58
 - построение моделей в базе данных 8
 - проблемы согласованности 9
 - работа с Analysis Services 15
 - сохранение 9
 - управление Netezza 58
 - экспорт 9
- модели KNN
 - IBM Netezza Analytics 85
- модели PCA
 - IBM Netezza Analytics 80, 86, 87
- модели APFCC
 - IBM Netezza Analytics 73, 77
- модели байесовой сети
 - IBM Netezza Analytics 72, 83, 84
- модели ближайших соседей
 - IBM Netezza Analytics 69, 70, 85
- модели правил связывания
 - Microsoft 18
- моделирование Db2 for z/OS
 - IBM Db2 for z/OS 92, 94, 95
- моделирование баз данных
 - IBM Netezza Analytics 53, 54, 56, 57
 - Oracle 29, 30, 31, 32
- моделирование в базе данных 22

Н

- наивная модель Байеса
 - IBM Db2 for z/OS 97, 103
 - IBM Netezza Analytics 72, 84
 - Oracle Data Mining 33
- наивные байесовы модели
 - адаптивная байесова сеть Oracle 34
- наивные модели Байеса
 - IBM Netezza Analytics 84
- наивный Байес
 - опции модели 17
 - опции сервера 17
 - скоринг - опции сводки 22
 - скоринг - опции сервера 22
- наивный критерий Байеса
 - дополнительные опции 18
- нейросеть
 - дополнительные опции 18
 - опции модели 17
 - опции сервера 17
 - скоринг - опции сводки 22
 - скоринг - опции сервера 22
- номера портов
 - соединение с Oracle 30
- нормализация данных
 - модели Oracle 49

О

- обобщенные линейные модели
 - IBM Netezza Analytics 62, 63, 64, 65, 89
- обобщенные линейные модели (ОЛМ)
 - Oracle Data Mining 37, 38
- одиночный порог
 - Наивный критерий Байеса Oracle 33
- однофункциональные модели
 - адаптивная байесова сеть Oracle 34
- опции модели
 - IBM Db2 for z/OS 95
 - IBM Netezza Analytics 58, 63, 64, 69, 70, 78
- опции построения
 - IBM Db2 for z/OS 96, 98, 99, 100, 101
 - IBM Netezza Analytics 59, 60, 61, 66, 67, 68, 71, 72, 75, 77, 79
- оценка 26, 51

П

- параметры поля
 - IBM Db2 for z/OS 95, 96, 97, 101
 - IBM Netezza Analytics 57, 61, 66, 70, 72, 75, 79, 80
- парный порог
 - Наивный критерий Байеса Oracle 33
- перекрестная проверка
 - Наивный критерий Байеса Oracle 33
- показатели неоднородности
 - Дерево решений 98
 - Дерево решений Netezza 66
- показатель сложности
 - метод опорных векторов Oracle 36
- поля раздела
 - выделение 43
- правила связывания
 - дополнительные опции 19
 - опции модели 17
 - опции сервера 17
 - скоринг - опции сводки 22
 - скоринг - опции сервера 22
- примеры
 - исследование в базах данных 24, 25, 26, 50
 - обзор 4
 - Руководство по прикладным программам 3
- примеры прикладных программ 3
- публикатор решений
 - модели Oracle Data Mining 31

Р

- разделение данных 43
- разделительная кластеризация
 - IBM Netezza Analytics 60, 61
- Разделительная кластеризация
 - IBM Netezza Analytics 86

С

- сервер
 - выполнение Analysis Services 17, 22
- скоринг 8, 81, 102

- слежки модели
 - IBM Db2 for z/OS 102, 103, 104
 - IBM Netezza Analytics 62, 81, 82, 83, 84, 85, 86, 87, 88, 89, 90
- сокращенные наивные байесовы модели
 - адаптивная байесова сеть Oracle 34
- спектральный анализ, IBM Netezza Analytics 73
- стандартное отклонение
 - метод опорных векторов Oracle 36
- стоимости
 - Oracle 32
- стоимости ошибочной классификации
 - Oracle 32

Т

- требования
 - IBM Db2 for z/OS 91

У

- узел Аудит данных 25
- узел аудита данных 50
- Узел публикатора
 - модели Oracle Data Mining 31
- узлы
 - создание 24
- узлы моделирования
 - In-Database моделирование 11
 - Microsoft Neural Network 15
 - Временные ряды Microsoft 15
 - Деревья решений Microsoft 15
 - Кластеризация Microsoft 15
 - Кластеризация последовательностей Microsoft 15
 - Линейная регрессия Microsoft 15
 - Логистическая регрессия Microsoft 15
 - моделирование в базе данных 8, 13, 15, 21
 - Наивный Байес Microsoft 15
 - Правила связывания Microsoft 15
- уникальное поле
 - к-средние Oracle 41
 - MDL Oracle 45
 - NMF Oracle 42
 - О-кластер Oracle 40
 - Oracle Data Mining 31
 - адаптивная байесова сеть Oracle 34
 - Априорный анализ Oracle 39, 44
 - метод опорных векторов Oracle 35
 - Наивный критерий Байеса Oracle 33

Ф

- файл tnsnames.ora 30
- Функция distance
 - к-средние Oracle 41

Ч

- число кластеров
 - к-средние Oracle 41
 - О-кластер Oracle 40

Ш

штраф за сложность 18, 19, 20

Э

экспоненциальное сглаживание
IBM Netezza Analytics 73

экспорт
модели Analysis Services 24

эпсилон
метод опорных векторов Oracle 36



Напечатано в Дании