

Инструменты аналитика данных для решения прикладных задач





•Продуктовая аналитика.

Нужна, чтобы улучшать продукт. Продуктовая аналитика собирает данные, которые помогают изучать поведение пользователей во время их взаимодействия с продуктом. Например, производителю важно знать, как часто пользуются его продуктом, какие проблемы при этом возникают, какую пользу от использования получает клиент.

Продуктовая аналитика: пошаговая инструкция по сбору и визуализации данных



•Маркетинговая аналитика.

Нужна, чтобы оценивать эффективность маркетинговых и рекламных кампаний. Такая аналитика собирает данные из рекламных каналов и CRM. С её помощью определяют, с какой рекламной кампании пришёл пользователь, купил продукт или нет, сделал это сразу или через какое-то время и т. д. Работа с данными маркетинговой аналитики помогает понять, почему пользователи покупают или не покупают продукт, какой бюджет нужен для рекламной кампании, что нужно изменить на сайте, в работе отдела продаж или логистике.



•BI-аналитика (Business Intelligence-аналитика).

Нужна, чтобы собирать, хранить, анализировать, обрабатывать и наглядно представлять все данные, которые есть в компании. BI-аналитика помогает собирать данные из разных источников, разрабатывать и подтверждать гипотезы, моделировать возможные решения. Компании, которые используют ВІ-аналитику, могут анализировать операционные расходы, прогнозировать доходы, сегментировать целевую аудиторию по разным признакам и т. д.





Для сбора и хранения данных. В любой компании есть своя база данных. В одной это могут быть таблицы Excel, в другой — серьёзные решения типа Oracle или MySQL, Postgre. Задача этих инструментов бизнес-анализа — хранить большие объёмы данных и быстро извлекать их.



Для анализа данных. Чтобы собранные данные не лежали мёртвым грузом, а работали, их нужно доставать из базы данных и анализировать по определённым критериям с помощью различных программ. Один из самых популярных инструментов для аналитики данных — Jupyter Notebook.



Для визуализации данных. Информацию, которую получили после анализа данных, нужно представить в удобном и понятном виде. Чтобы создавать наглядные графики и отчёты, используют программы и сервисы для визуализации. К простым относятся Power Point или Miro. Более сложные инструменты работы с аналитикой — Tableau, Power BI.



Для прогнозирования данных. Такие инструменты нужны, чтобы на основании прошлого опыта компании могли принимать успешные решения в будущем, создавать модели поведения клиентов, составлять прогнозы ежедневного спроса определённой группы товаров и т. д. Чтобы создавать достоверные прогнозы, специалисты используют ключевые инструменты аналитиков: языки программирования Python, R и другие.



Какими инструментами должен владеть аналитик данных

Какими инструментами должен владеть аналитик данных



- Основные инструменты аналитика помогают ему собирать, обрабатывать, анализировать и интерпретировать данные.
- ▶ Несмотря на большое количество сервисов и программного обеспечения, на практике специалист использует в работе 3–4 ключевых инструмента. Их выбор зависит не только от знаний и опыта аналитика, но и от того, с чем уже работает компания.





В обычной, «строковой» СУБД, данные хранятся в таком порядке:

а	WatchID	JavaEnable	Title	GoodEvent	EventTime
#0	89354350662	1	Investor Relations	1	2016-05-18 05:19:20
#1	90329509958	0	Contact us	1	2016-05-18 08:10:20
#2	89953706054	1	Mission	1	2016-05-18 07:38:00
#N					

То есть, значения, относящиеся к одной строке, физически хранятся рядом.

Примеры строковых СУБД: MySQL, Postgres, MS SQL Server.



В столбцовых СУБД, данные хранятся в таком порядке:

Строка:	#0	#1	#2	#N
WatchID:	89354350662	90329509958	89953706054	
JavaEnable:	1	0	1	
Title:	Investor Relations	Contact us	Mission	
GoodEvent:	1	1	1	
EventTime:	2016-05-18 05:19:20	2016-05-18 08:10:20	2016-05-18 07:38:00	

В примерах изображён только порядок расположения данных. То есть, значения из разных столбцов хранятся отдельно, а данные одного столбца - вместе.

Примеры столбцовых СУБД: Vertica, Paraccel (Actian Matrix, Amazon Redshift), Sybase IQ, Exasol, Infobright, InfiniDB, MonetDB (VectorWise, Actian Vector), LucidDB, SAP HANA, Google Dremel, Google PowerDrill, Druid, kdb+



Сценарий работы с данными - это то,

- какие производятся запросы, как часто и в каком соотношении;
- сколько читается данных на запросы каждого вида строк, столбцов, байт;
- как соотносятся чтения и обновления данных;
- какой рабочий размер данных и насколько локально он используется;
- используются ли транзакции и с какой изолированностью;
- какие требования к дублированию данных и логической целостности;
- требования к задержкам на выполнение и пропускной способности запросов каждого вида.

Ключевые особенности OLAP сценария работы мглу

- подавляющее большинство запросов на чтение;
- данные обновляются достаточно большими пачками (> 1000 строк), а не по одной строке, или не обновляются вообще;
- данные добавляются в БД, но не изменяются;
- при чтении, вынимается достаточно большое количество строк из БД, но только небольшое подмножество столбцов;
- таблицы являются «широкими», то есть, содержат большое количество столбцов;
- запросы идут сравнительно редко (обычно не более сотни в секунду на сервер);
- при выполнении простых запросов, допустимы задержки в районе 50 мс;
- значения в столбцах достаточно мелкие числа и небольшие строки (пример 60 байт на URL);
- требуется высокая пропускная способность при обработке одного запроса (до миллиардов строк в секунду на один сервер);
- транзакции отсутствуют;
- низкие требования к консистентности данных;
- в запросе одна большая таблица, все таблицы кроме одной маленькие;
- результат выполнения запроса существенно меньше исходных данных то есть, данные фильтруются или агрегируются; результат выполнения помещается в оперативку на одном сервере.

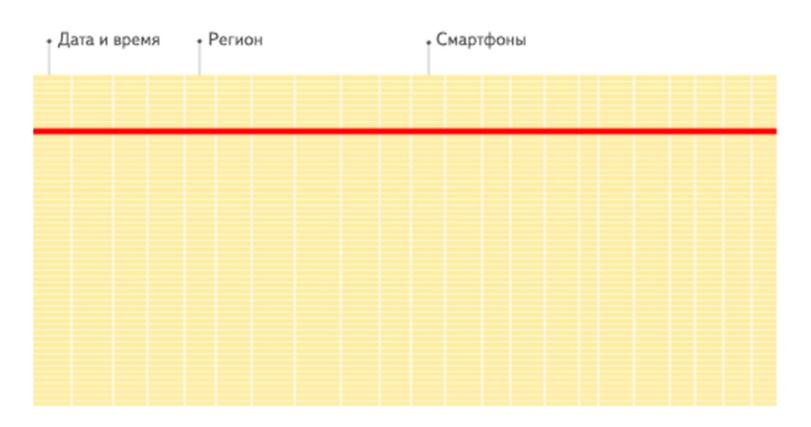


- OLAP сценарий работы существенно отличается от других распространённых сценариев работы (например, OLTP или Key-Value сценариев работы).
- Не имеет никакого смысла пытаться использовать OLTP или Key-Value БД для обработки аналитических запросов, если вы хотите получить приличную производительность.

Причины, по которым столбцовые СУБД лучше подходят для OLAP сценария

московский городской университет МГПУ

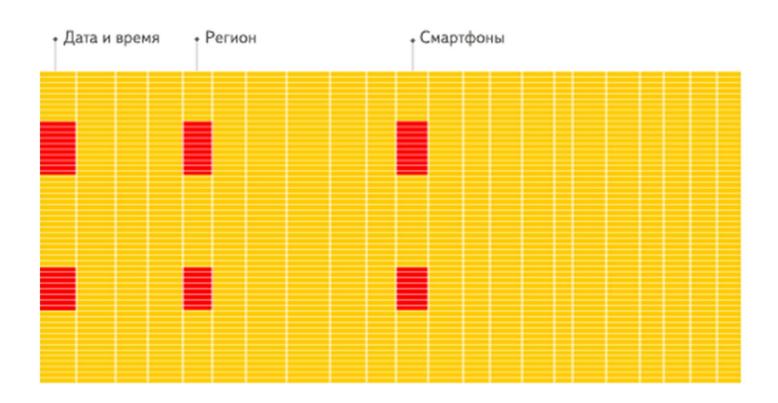
Строковые СУБД



Причины, по которым столбцовые СУБД лучше подходят для OLAP сценария

МОСКОВСКИЙ ГОРОДСКОЙ УНИВЕРСИТЕТ МГПУ

Столбцовые СУБД





Практическая реализация инструментов аналитики

(продуктовая аналитика)

•ПРИМЕР Продуктовая аналитика.

NPS — это метрика, которая показывает, как клиенты относятся к вашей компании. Индекс потребительской лояльности определяет:

•готовность пользователей рекомендовать ваш продукт;

•какая вероятность, что они купят у вас повторно.

Работать с метрикой просто: компания проводит NPS опрос после покупки клиентом продукта или услуги — уточняет, всем ли он доволен. Дальше анализирует результаты, делает выводы и ищет направления для улучшений.



•ПРИМЕР Продуктовая аналитика.

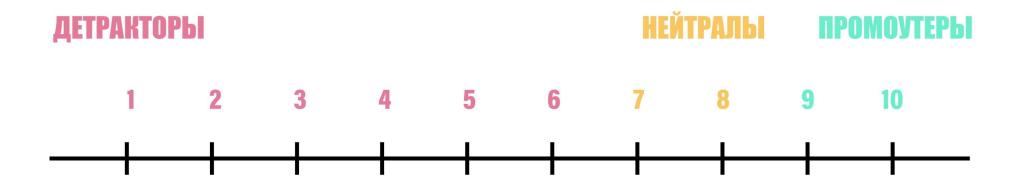
Изначально в NPS опроснике был единственный вопрос:

«Насколько вы готовы рекомендовать наш продукт/услугу коллегам и друзьям?»

Его предлагал создатель концепции NPS Фред Райхельд из компании Satmetrix и Bain&Company в 2003 году. В ответе была шкала от 0 до 10 баллов. Сейчас пул вопросов может быть шире, но идея та же — пользователь участвует в простом и быстром опросе.



•ПРИМЕР Продуктовая аналитика.



ВРЯД ЛИ ПОРЕКОМЕНДУЮТ С БОЛЬШОЙ ВЕРОЯТНОСТЬЮ ПОРЕКОМЕНДУЮТ

Практическая работа 1



СПАСИБО ЗА ВНИМАНИЕ