

# Программа курса

**Big Data Analytics:** Approaches and Tools



### Лекции

- Hadoop: Hadoop Distributed File System (HDFS)
- Управление ресурсами и приложениями (YARN), платформа MapReduce
- Apache Spark. Распределенная координация с Zookeeper
- Системы потоковой обработки. Apache Storm. Spark Streaming.
- Cистемы потоковой обработки. Apache Flink. Kafka
- Cистемы обработки графов: Giraph, Spark GraphX, Spark GraphFrames
- Nubernetes. Управление контейнеризированными приложениями



### Семинары

- HDFS и MapReduce
- > Spark. Основные операции над RDD
- > Spark. Основные операции над Dataframe
- Spark. Взаимодействие с HDFS, Parquet, Avro
- **Т** Потоковая обработка. Разработка Storm приложений
- 🔃 Потоковая обработка. Разработка приложений под Spark Streaming
- Oбработка графов. Разработка приложений под Spark GraphX и GraphFrame
- Pазвертывание Spark на Kubernetes



- MapReduce
- Spark + Kafka
- Spark + MLlib
- Spark GraphFrame



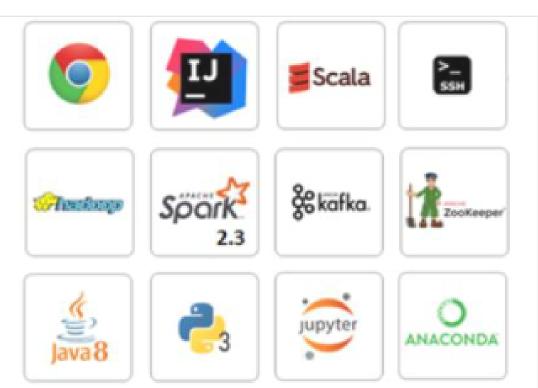


Java, Scala, Python

https://github.com/BosenkoTM/BigDataAnalitic\_Practice

#### РАБОЧАЯ МАШИНА СТУДЕНТА 8GB+ RAM





# **Big Data Analytics:** Approaches and Tools



#### Основные темы

- ➤ Большие данные 4V
- Параллельные и распределенные вычисления
- Системы обработки и хранения больших данных
- Стек технологий
- Облачные ресурсы



# Системы обработки больших данных

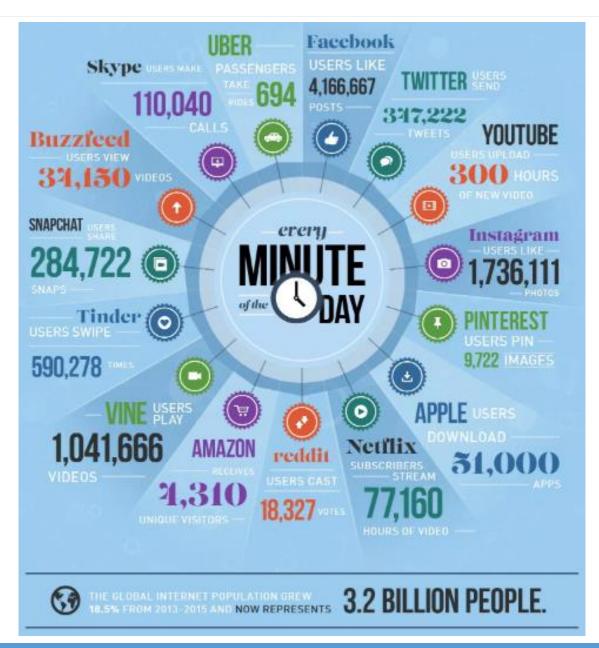
### Статистика



#### Пример, Facebook

 2.79 млрд. активных пользователей в месяц (2021)

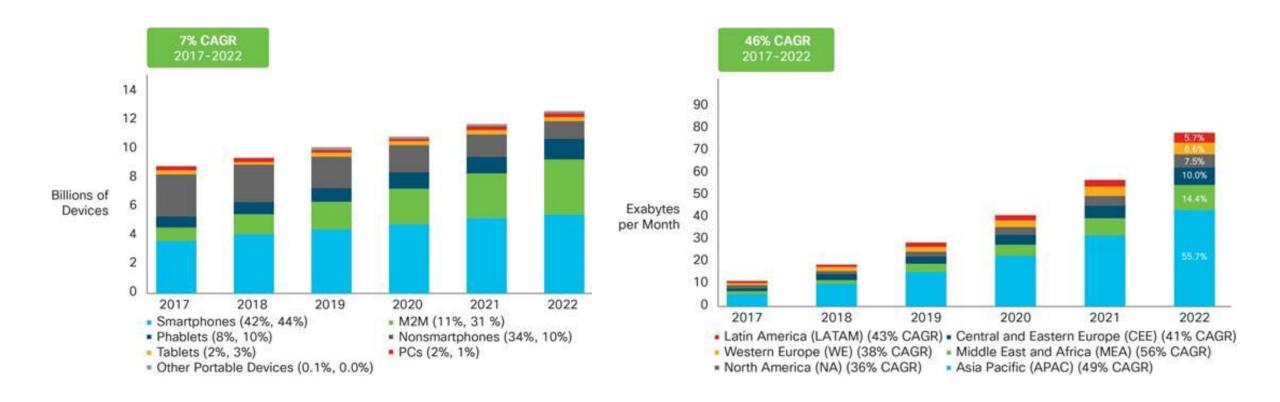
4 млн. лайков каждую минуту



domo.com

#### ИНСТИТУТ ЦИФРОВОГО — ОБРАЗОВАНИЯ МГПУ

#### Статистика



Cisco Visual Networking Index: Global Mobile Data Traffic Forecast



### Большие Данные – 4V





### Большие Данные – 4V

 Чем больше данных у нас есть, тем больше знаний мы может извлечь, лучшее решение можем принять

- Чем быстрее обрабатываются поступающие данные, тем быстрее можно начать анализ
- Чем более разнообразные источники данных (социальные сети, история просмотров, покупок и пр.), тем лучше можно составить портрет клиента
- Чем более достоверные данные, тем точнее можно составить портрет клиента



### Источники данных

Публичные данные

Экономические

Перепись

Гео-информация

Погода

Открытые данные

Коммерческие данные

Бизнес-информация

Исследования рынка

Кредитное бюро

Социальные сети

Сообщества

Блоги

Twitter, Facebook, LinkedIn, Tumblr

Операционные данные

Cенсоры GPS Транзакции Корпоративные данные

Взаимодействия с клиентами

Отчеты

Логи

Контакты

**Gartner** 



### Основные задачи систем обработки больших данных

- **ETL** (Extract, Transform, Load)
- Поиск информации
- Анализ данных
- Машинное обучение

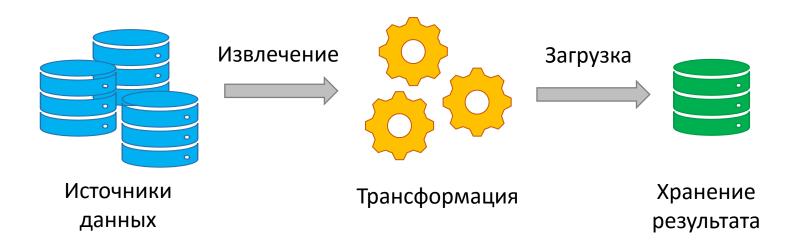


## **Extract Transform Load**



### ETL. Общая схема

- Извлечение данных из различных внешних источников (БД, приложения, системы)
- Преобразование и очистка данных в соответствии с целями обработки
- Загрузка результата в хранилище данных





### ETL. Базовые трансформации

- **Очистка** (cleaning) обработка null значений, пропущенных данных, аномальных значений и пр.)
- **Преобразование формата** (format revision) преобразование формата даты, времени, единиц измерения и пр.)
- Преобразование структуры данных (restructuring)
- Дедубликация (deduplication) удаление повторных записей



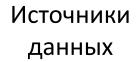
### ETL. Трансформации

- **Фильтрация** (filtering)
- Получение производных данных (derivation)
- **Агрегирование** (aggregation)
- **Обобщение/резюме** (summarization) сводные данные на разных уровнях, например, страна, регион, город и пр.
- **Слияние** (merging)
- **Разделение** (splitting) (например, одного столбца на несколько)

и др.



### ETL. Общая схема























& kafka

Трансформация









Загрузка









Хранение результата













# Поиск информации

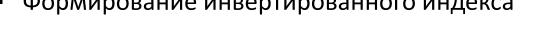


### Полнотекстовый поиск





- Формирование вектора термов документа (предобработка, токенизация, семминг и пр.)
- Формирование инвертированного индекса





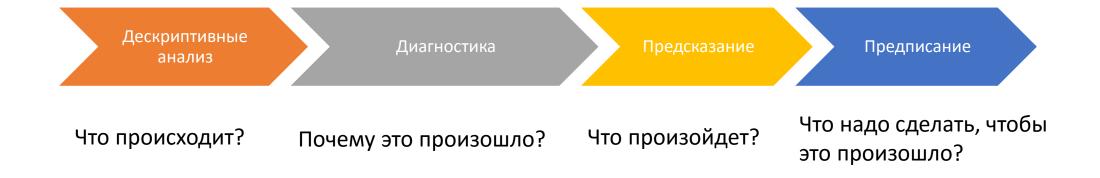
- Формирование вектора термов запроса (предобработка, токенизация, семминг и пр.)
- Отбор документов по инвертированному индексу
- Ранжирование отобранных документов по релевантности













Дескриптивный анализ

Предобработка данных (очистка, отбор признаков, преобразование признаков)

Обучение с учителем (регрессия, классификация)

Обучение без учителя (кластеризация, уменьшение размерности, выявление аномалий, тематическое моделирование)

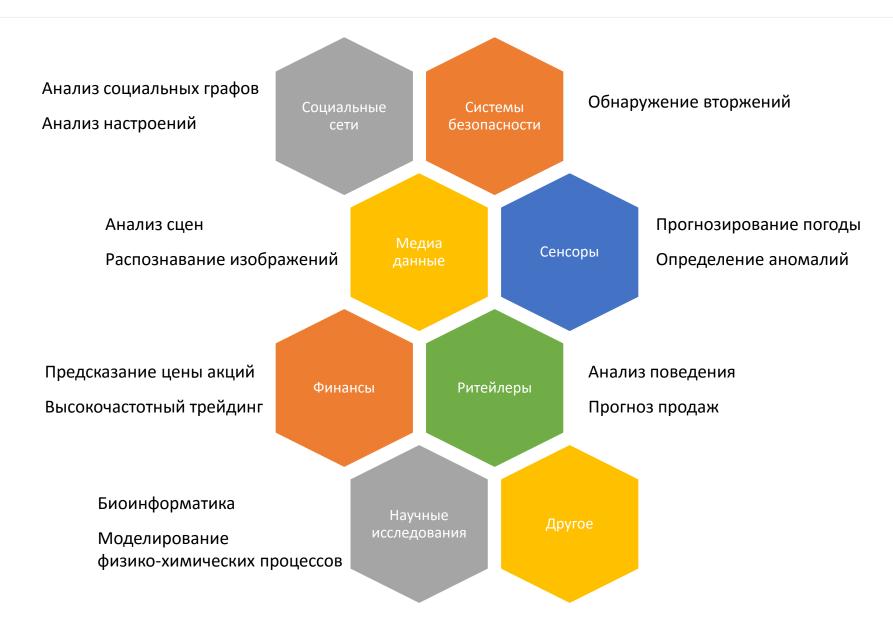
Рекомендательные системы (рекомендации товаров на основе поведения и предпочтений)

Анализ графов (выявление взаимосвязей различных структур в графе)

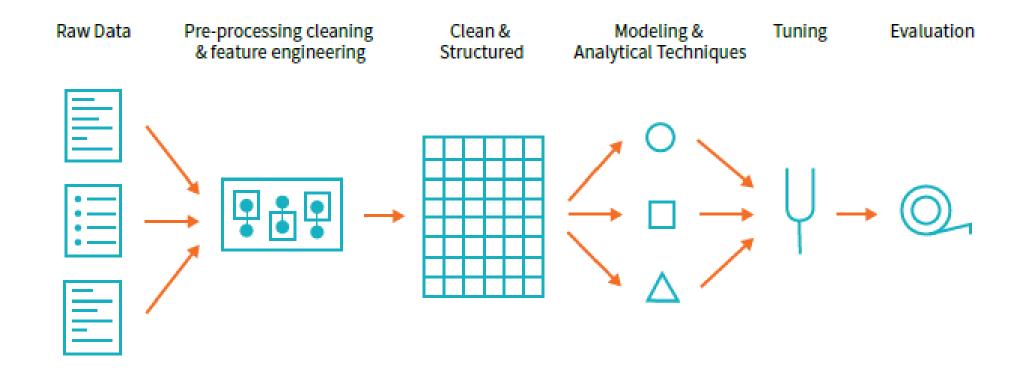
Глубокое обучение



### Решаемые задачи



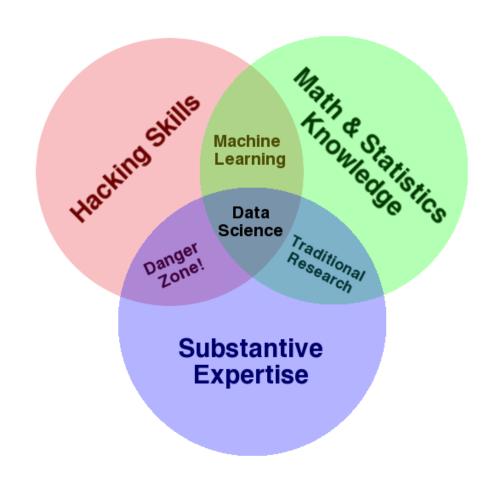




Spark: The Definitive Guide By Bill Chambers & Matei Zaharia (book)



### Наука о данных (Data Science)





# Архитектура систем обработки больших данных

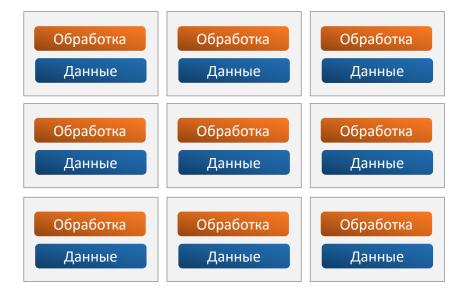


### Вычислительные ресурсы

#### Общие данным

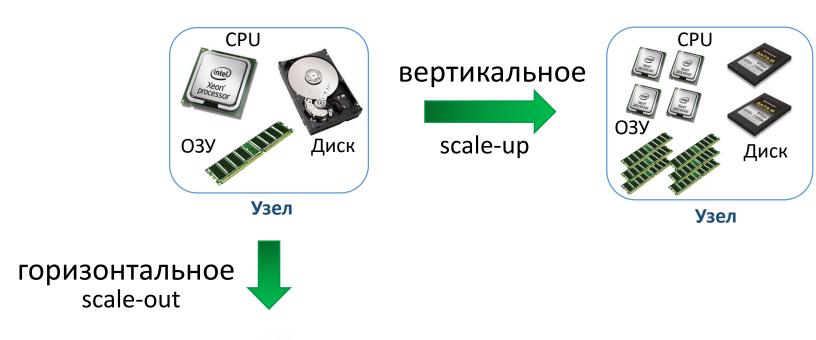


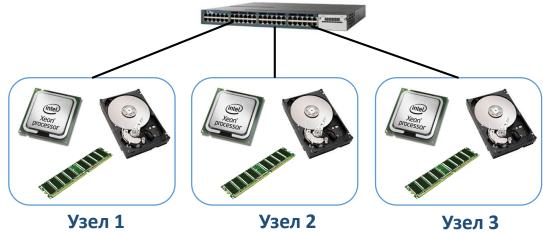
#### Данные обрабатываются там же, где они хранятся





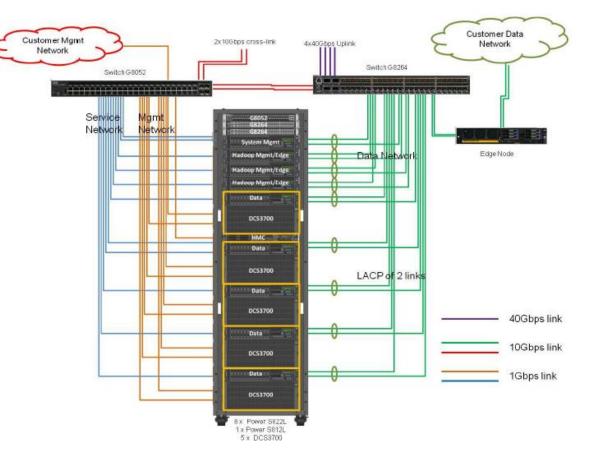
### Наращивание производительности







### Кластер



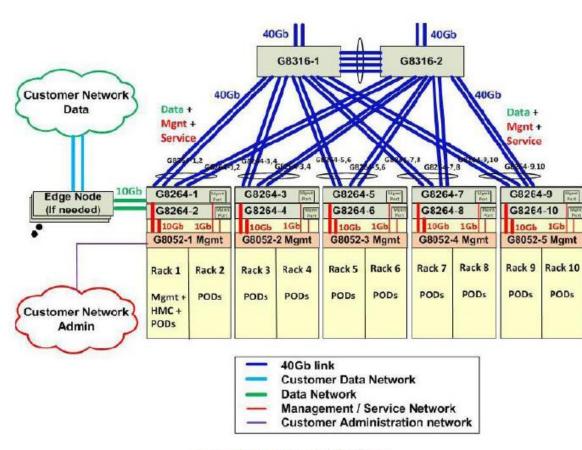


Figure 6: Cross-rack networking

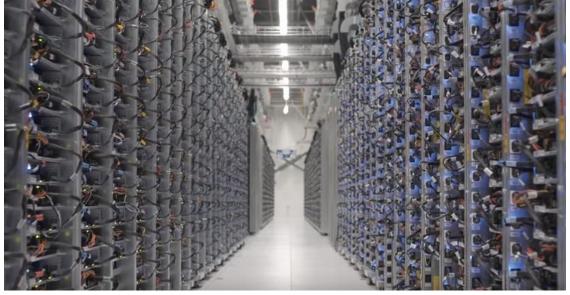










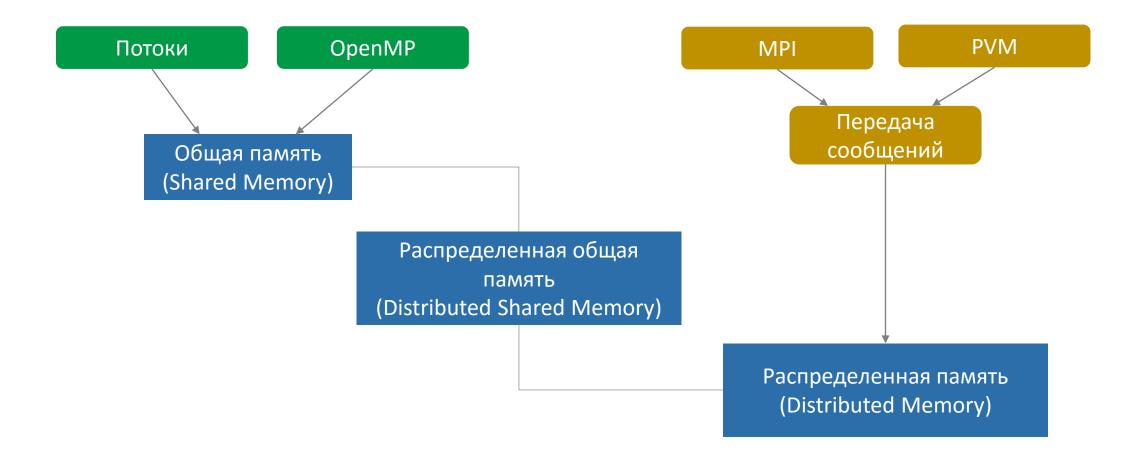




Параллельные и распределенные вычисления



### Параллельное программирование



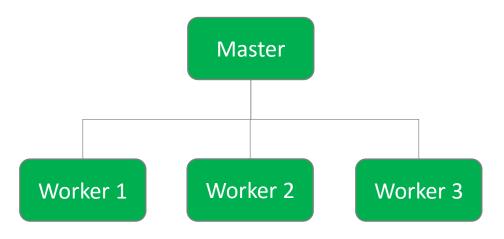


# Распределенные приложения



### Что необходимо учитывать

- Сеть не обязательно надежна
- Существуют задержки
- Пропускная способность ограничена
- Сеть может быть небезопасной
- Топология может изменяться
- Может быть несколько администраторов
- уществуют транспортные затраты
- **Сеть может быть гетерогенной**





### Коммуникация

Синхронная

**HTTP REST THRIFT** 

Асинхронная

WebSocket











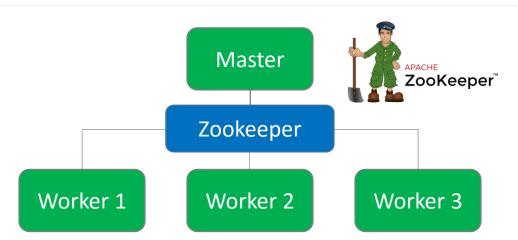
#### Координация



Выбор мастера (Master election)

Назначение задач worker'ам

Обнаружение отказа (Crash detection)



Мастер должен уметь определять, что worker вышел из строя или с ним потеряно соединение

Управление группами (Group membership management)

Мастер должен знать, какие worker'ы доступны для выполнения задач

Управление метаданными (Metadata management)

Macrep и worker'ы должны хранить задания и статусы выполнения надёжным способом



Системы обработки и хранения больших данных



#### Вычисления

Отложенная

Близко к реальному времени

В реальном времени

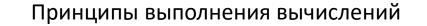
Batch

Near real-time

Real-time



### Классификация систем



Обработка данных

Пакетная (коллекция данных)

Google MapReduce

**Batch** 

Hadoop MapReduce

Spark

Потоковая
Streaming

Storm

**Spark Streaming** 

Flink

Графовая Graph

Pregel

Giraph

Spark GraphX



## Обработка коллекций данных (batch processing)







## Обработка потоковых данных (stream processing)

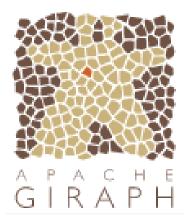








### Обработка графов (graph processing)

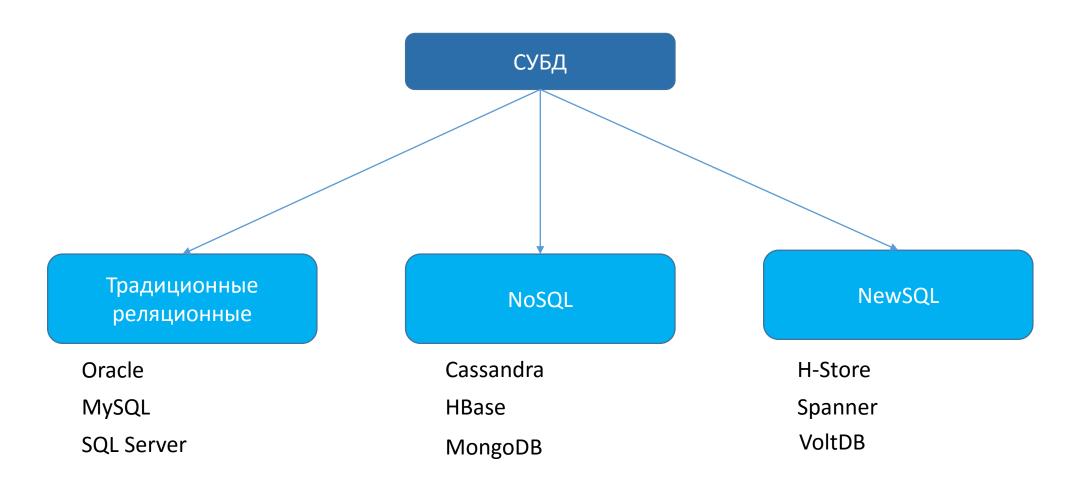








### Классификация NoSQL СУБД







#### **ACID**

Атомарность (Atomicity)

Согласованность (Consistency)

Изолированность (Isolation)

Долговечность (Durability)

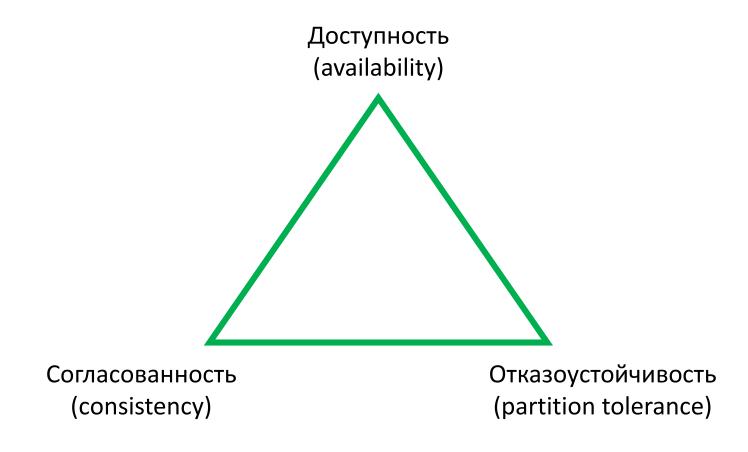
#### **BASE**

**Basic Availability** 

Soft-state

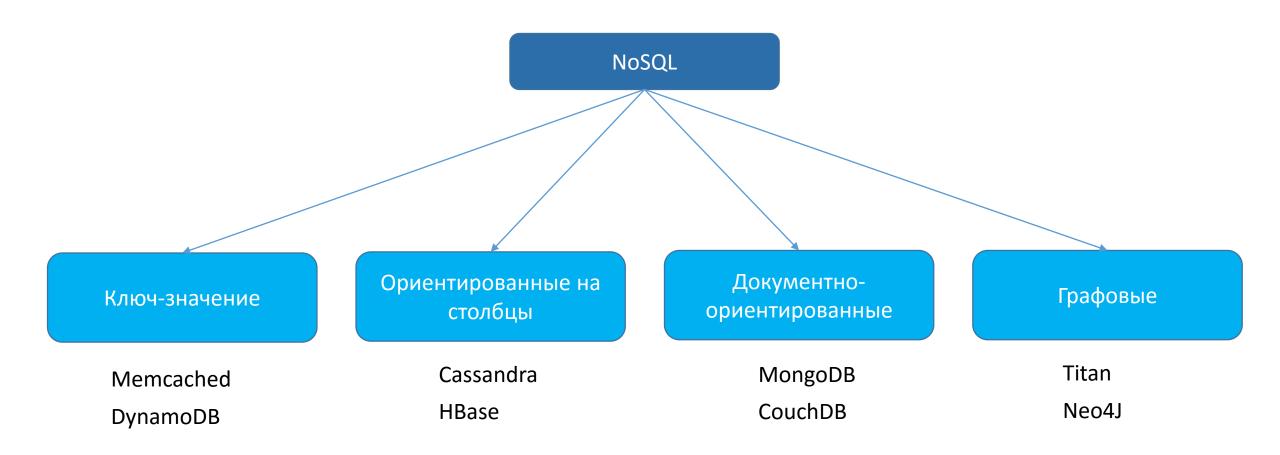
**Eventual consistency** 

ИНСТИТУТ ЦИФРОВОГО — ОБРАЗОВАНИЯ МГПУ





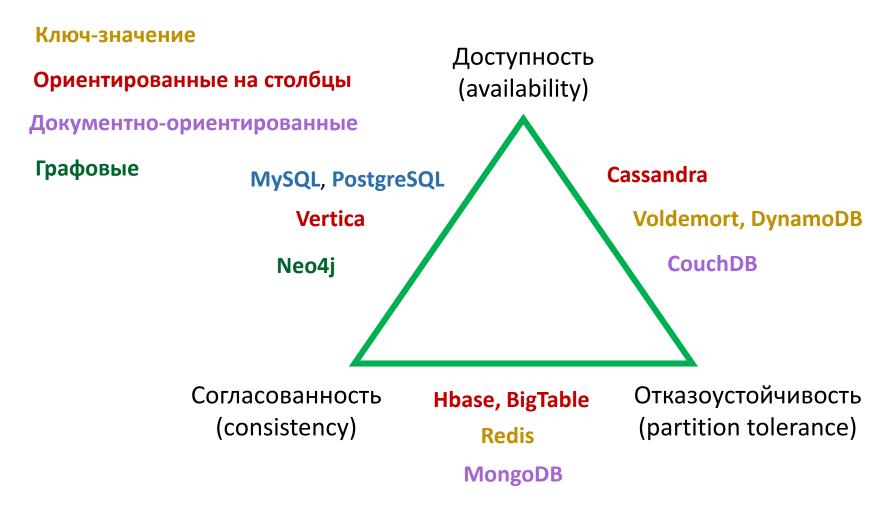
### Классификация NoSQL СУБД



#### ИНСТИТУТ ЦИФРОВОГО — ОБРАЗОВАНИЯ МГПУ

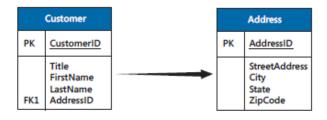
#### Примеры СУБД

#### Реляционные





### Примеры СУБД



#### Customer Table

CustomerID	Title	FirstName	LastName	AddressID
1	Mr	Mark	Hanson	500
2	Ms	Lisa	Andrews	501
3	Mr	Walter	Harp	500

#### Address Table

AddressID	StreetAddress	City	State	ZipCode
500	999 500th Ave	Bellevue	WA	12345
501	888 W. Front St	Boise	ID	54321

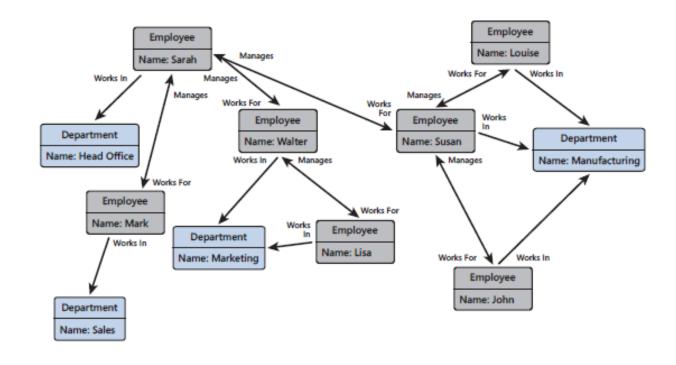
Key	Value (blob)
AAAAA	110100100100111101001001001
AABAB	000110100111100100011110010
DFA766	01011001100100110011111001011
FABCC4	1111000011001010010110011001

Row Key	Column Families			
CustomerID	CustomerInfo		AddressInfo	
1	CustomerInfo:FirstName	Mr Mark Hanson	AddressInfo:StreetAddress AddressInfo:City AddressInfo:County AddressInfo:PostCode	999 Thames St Reading Berkshire RG99 922
2	CustomerInfo:FirstName	Ms Lisa Andrews	AddressInfo:StreetAddress AddressInfo:City AddressInfo:State AddressInfo:ZipCode	888 W. Front St Boise ID 54321
3	CustomerInfo:FirstName	Mr Walter Harp	AddressInfo:StreetAddress AddressInfo:City AddressInfo:State AddressInfo:ZipCode	999 500th Ave Bellevue WA 12345



### Примеры СУБД

Row Key	Document
1001	OrderDate: 06/06/2013 OrderItems: ProductID: 2010 Quantity: 2 Cost: 520 ProductID: 4365 Quantity: 1 Cost: 18  OrderTotal: 1058 Customer ID: 99 ShippingAddress: StreetAddress: 999 500th Ave City: Bellevue State: WA ZipCode: 12345
1002	OrderDate: 07/07/2013 OrderItems: ProductID: 1285

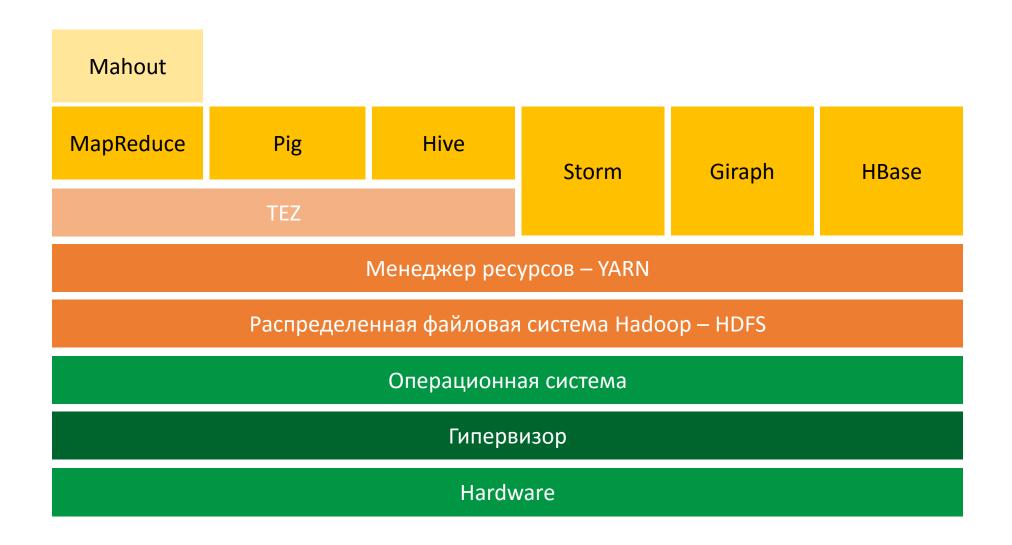




# Стек технологий Hadoop и Spark

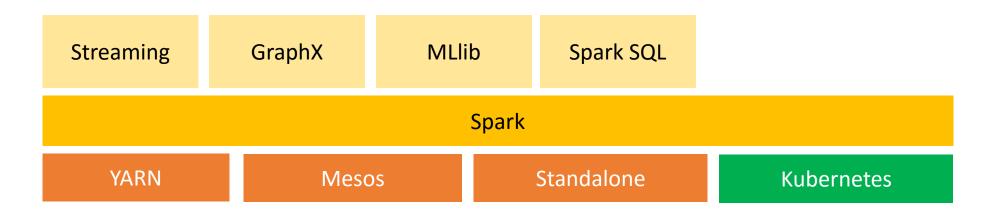


### Стек Hadoop





### Стек Spark







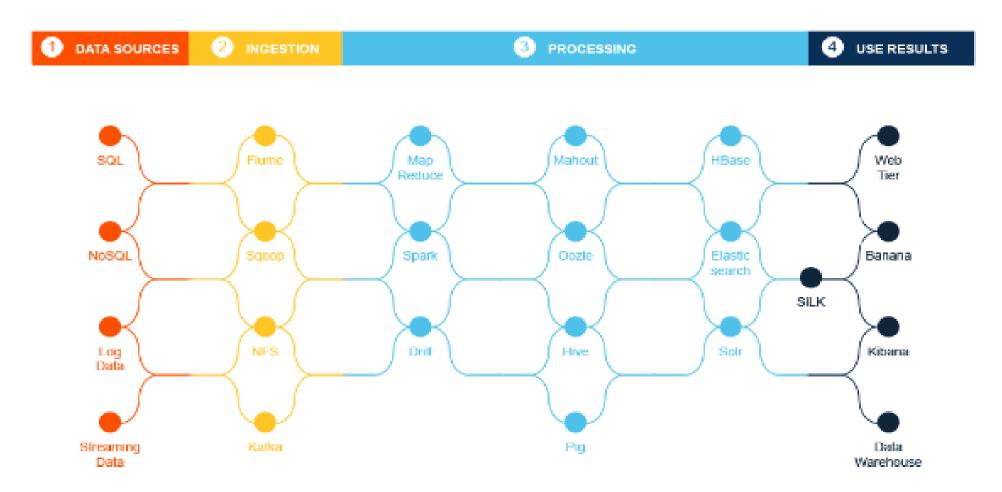






#### ИНСТИТУТ ЦИФРОВОГО — ОБРАЗОВАНИЯ МГПУ

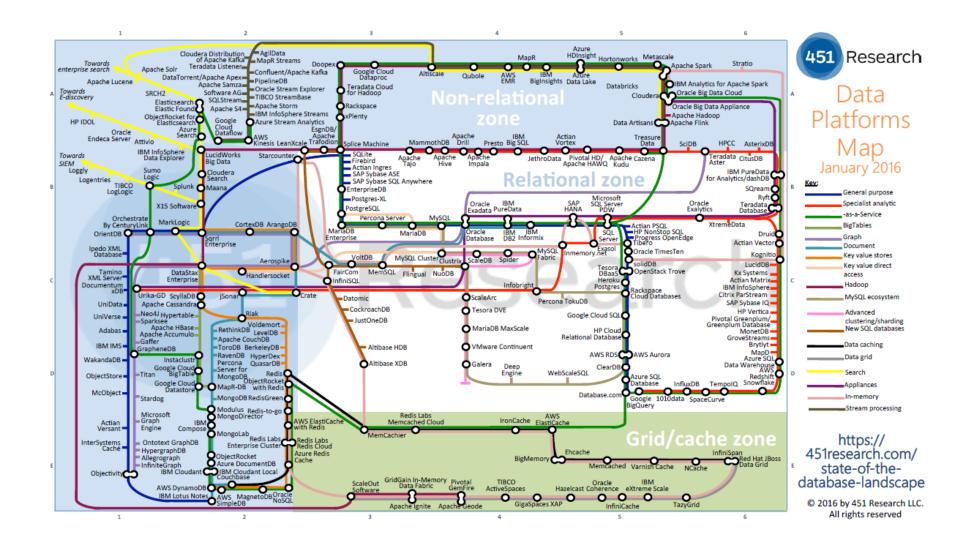
#### Стек технологий



MapR



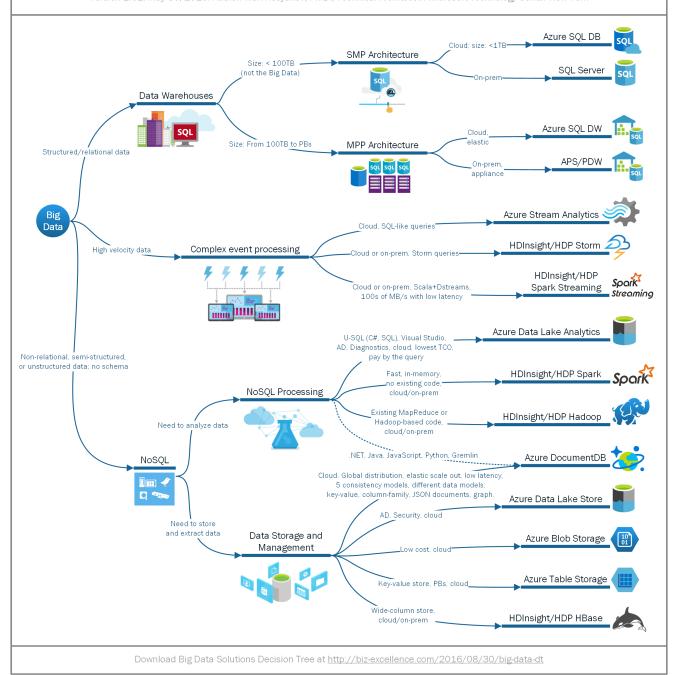
#### Карта технологий





#### Big Data Solutions Decision Tree

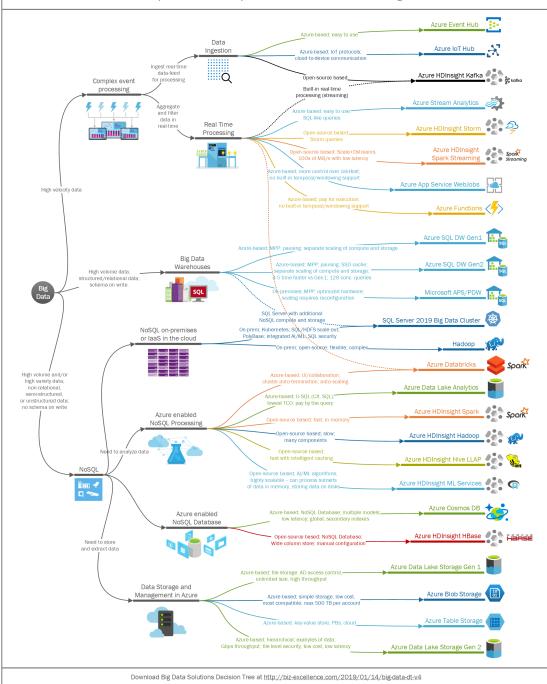
Version 2.01. May 30, 2016. Author: Ivan Kosyakov, Ph.D., Technical Architect in Microsoft Technology Center New York



#### ИНСТИТУТ ЦИФРОВОГО ОБРАЗОВАНИЯ МГПУ

#### Big Data Solutions Decision Tree

Version 4.02. January 15, 2019. Author: Ivan Kosyakov, Ph.D., Technical Architect in Microsoft Technology Center New York





#### ИНСТИТУТ ЦИФРОВОГО — ОБРАЗОВАНИЯ МГПУ

## Облачные ресурсы













#### Инфраструктуры анализа больших данных





Hadoop и Spark Amazon EMR



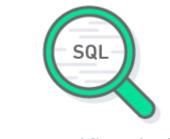
Elasticsearch **Сервис Amazon Elasticsearch** 

Анализ больших данных в режиме реального времени





**Amazon Kinesis Streams** 



Amazon Kinesis Analytics



#### Хранилища и базы больших данных





Объектное хранилище Amazon S3



NoSQL **Amazon DynamoDB** 



HBase в Amazon EMR



Реляционные базы данных Amazon RDS



Графовые базы данных Amazon DynamoDB для БД Titan