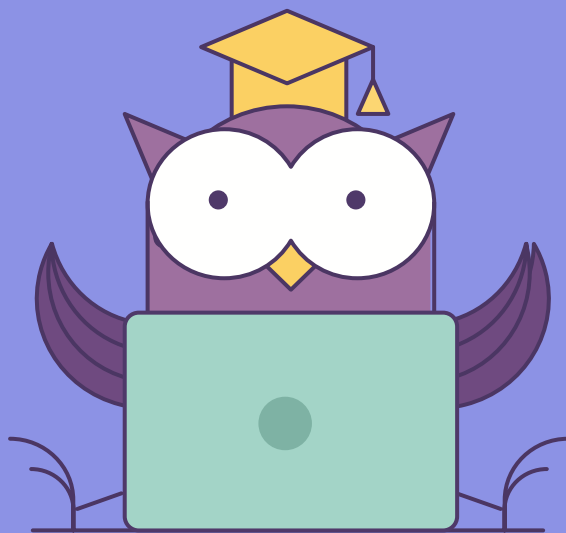




ОНЛАЙН-ОБРАЗОВАНИЕ

Меня хорошо слышно && видно?



Напишите в чат, если есть проблемы!

Ставьте если все хорошо

Эволюция подходов работы с данными

Базовые принципы и понятия



- Эволюция аналитических хранилищ данных
 - Монолиты
 - Микросервисы и ESB
 - Data Lake
 - Data-as-a-Service
- Форматы хранилищ данных
 - Реляционные (SQL)
 - Key-Value (NoSQL)
- Подходы к обработке данных
 - Batch
 - Stream
- Современные архитектуры
 - Lambda
 - Кappa

01

Эволюция аналитических хранилищ данных

Монолиты

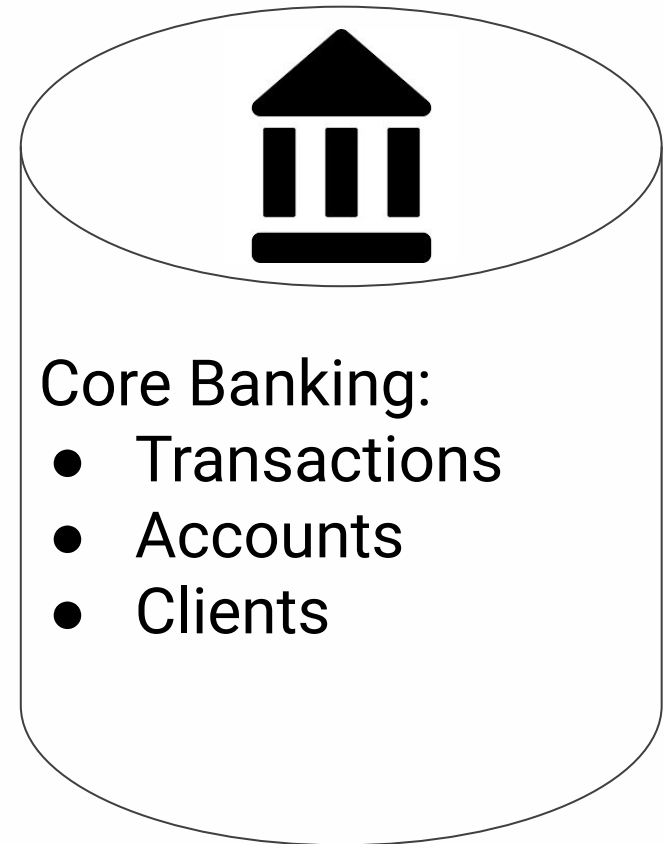
Монолитный подход:

- Одна глобальная БД
- Одно большое приложение
- Только реляционные структуры
- Большой IO
- Stored procedures
- Предназначена для операционной нагрузки
- Вся бизнес-логика завязана на работу с данной БД



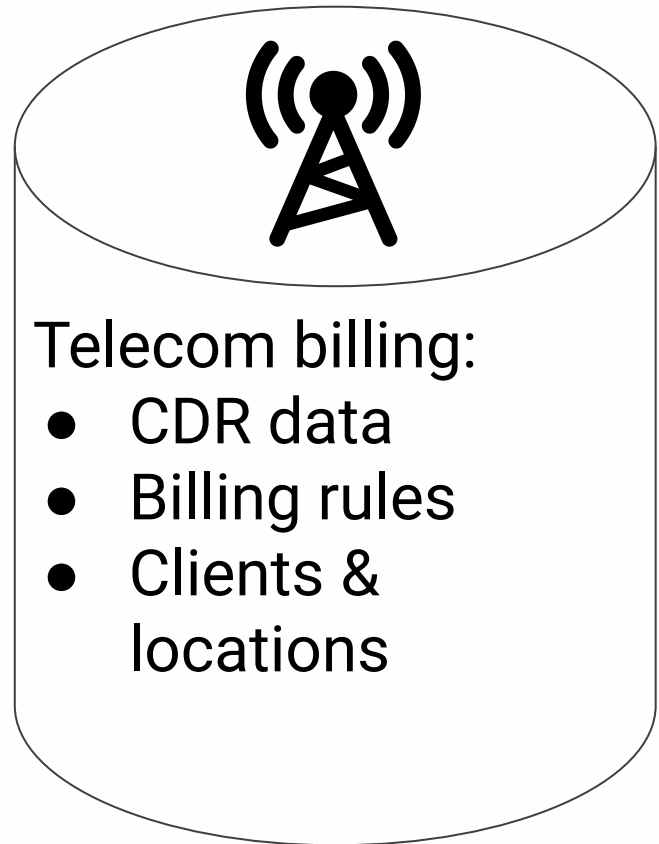
Пример: банковская сфера

- Сверхнадежная БД
- Очень строгие SLA
- Страхование на случай отказов
- Географически распределенная система (разные ДЦ)
- Повышенные требования к безопасности (PCI/DSS)



Пример: биллинг в телекоме

- Обработка в реальном времени
- Огромный поток CDR
- Большое количество бизнес-логики
- Разный биллинг в зависимости от локации



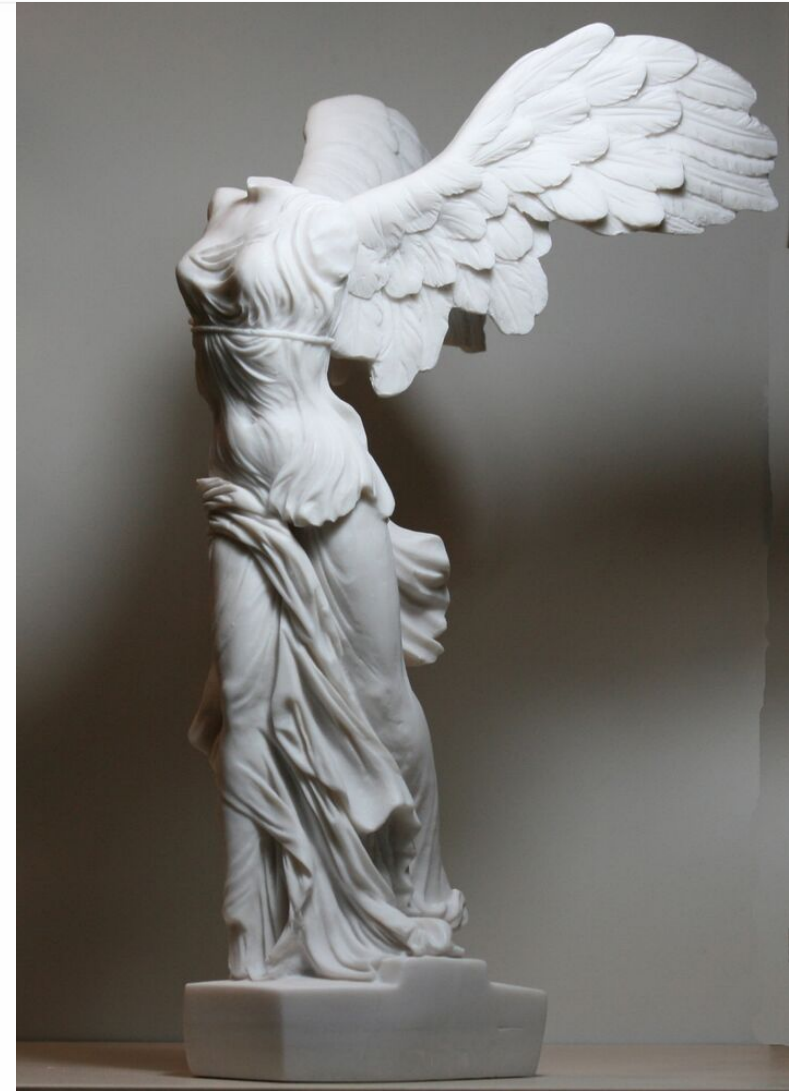
Пример: Ecommerce

- Специфический формат и структура данных
- Only real time
- Множество интеграций с внешними системами:
 - Соцсети (авторизация)
 - Платежные системы
 - Системы доставки



Проблемы монолитов

- Масштабируемость
- Связанность логики
- Высокая нагрузка
- Отсутствие аналитических инструментов
- Жесткая структура БД



01

Эволюция аналитических хранилищ данных

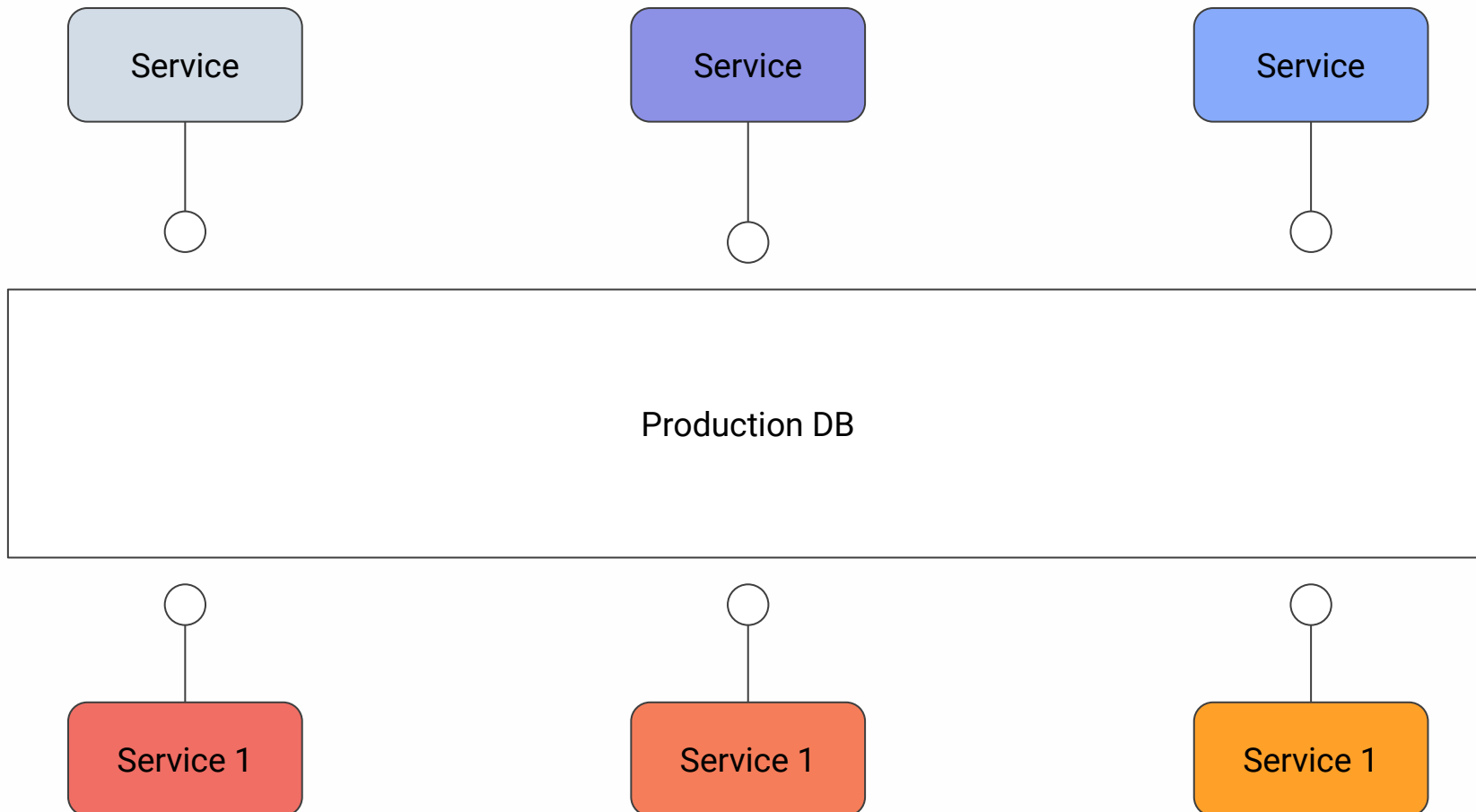
Микросервисы

Микросервисный подход:

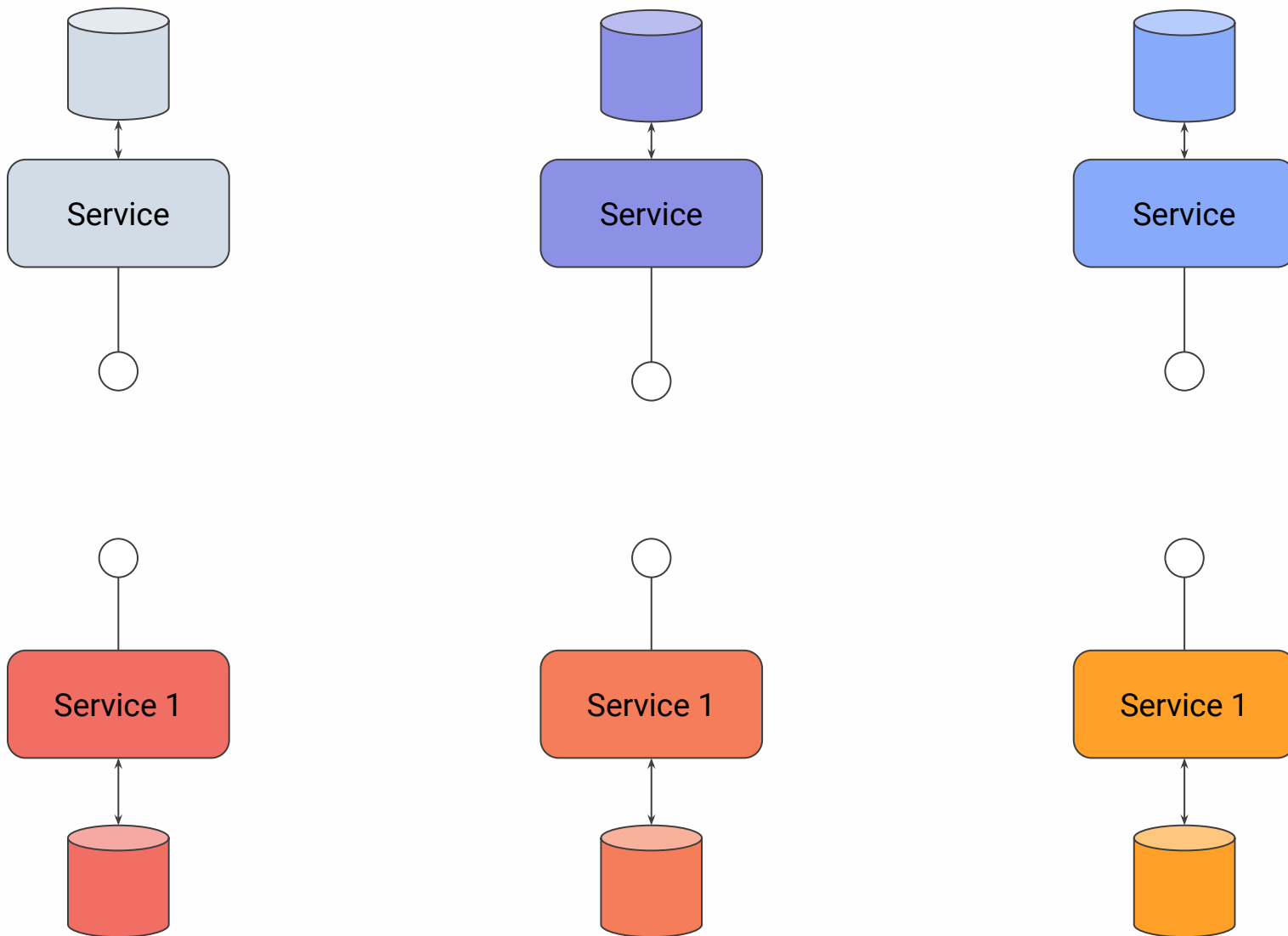
- Много слабо связанных БД
- Эксперименты с KV
- Ориентированы на бизнес-задачи
- Разделение логики
- Разделение CI/CD
- Integration overhead



Шаг 1 - Перенос бизнес-логики в отдельные приложения



Шаг 2 - Перенос данных в отдельные БД





Проблема - потеря **связности** между сервисами

Решение - пусть **все** сервисы будут иметь **API**



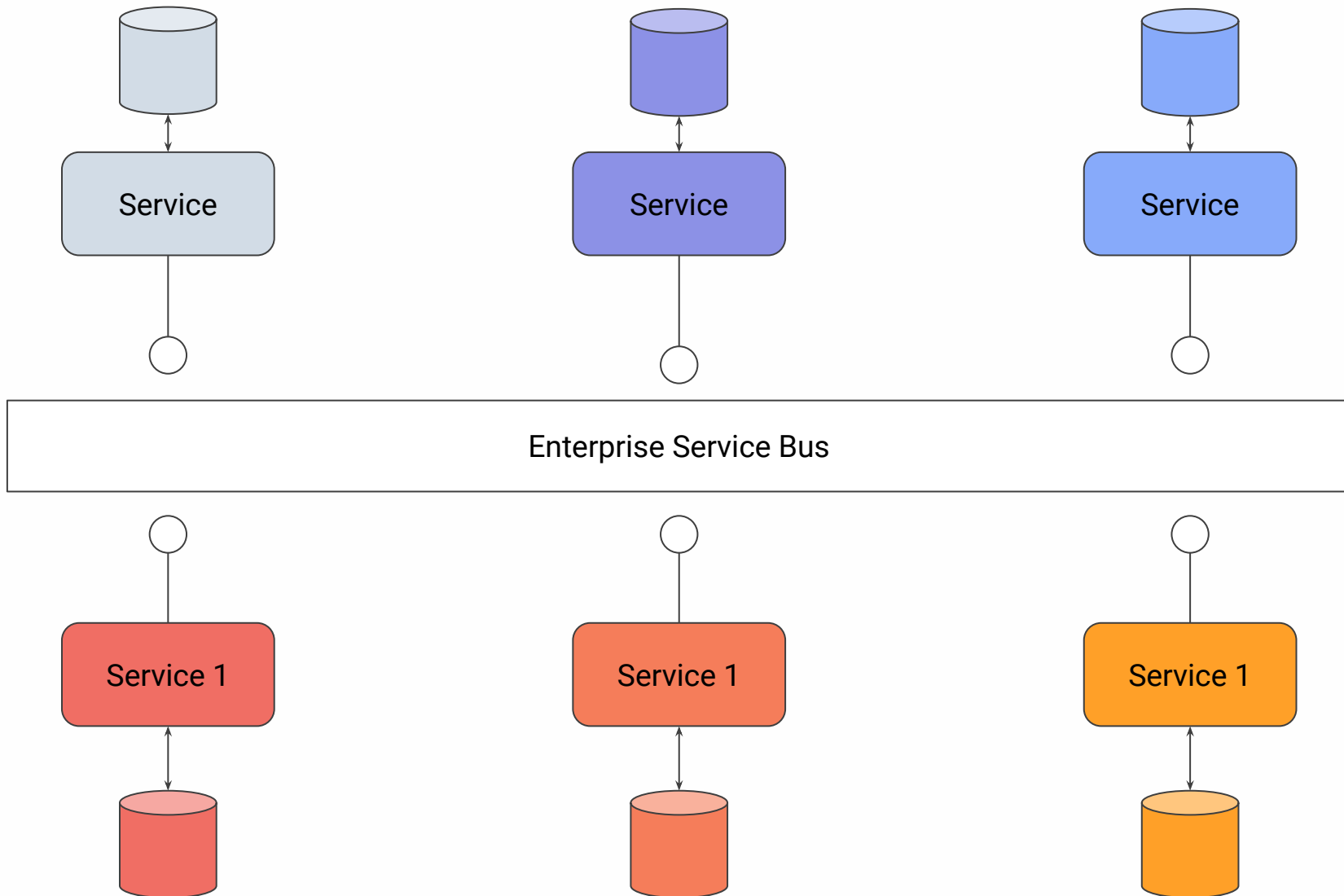
Проблема - потеря **связности** между сервисами

Решение - пусть **все** сервисы будут иметь **API**

Проблема - сервисы потребляют **одинаковые** данные

По разному.

Шаг 3 - Шина передачи данных



01

Эволюция аналитических хранилищ данных

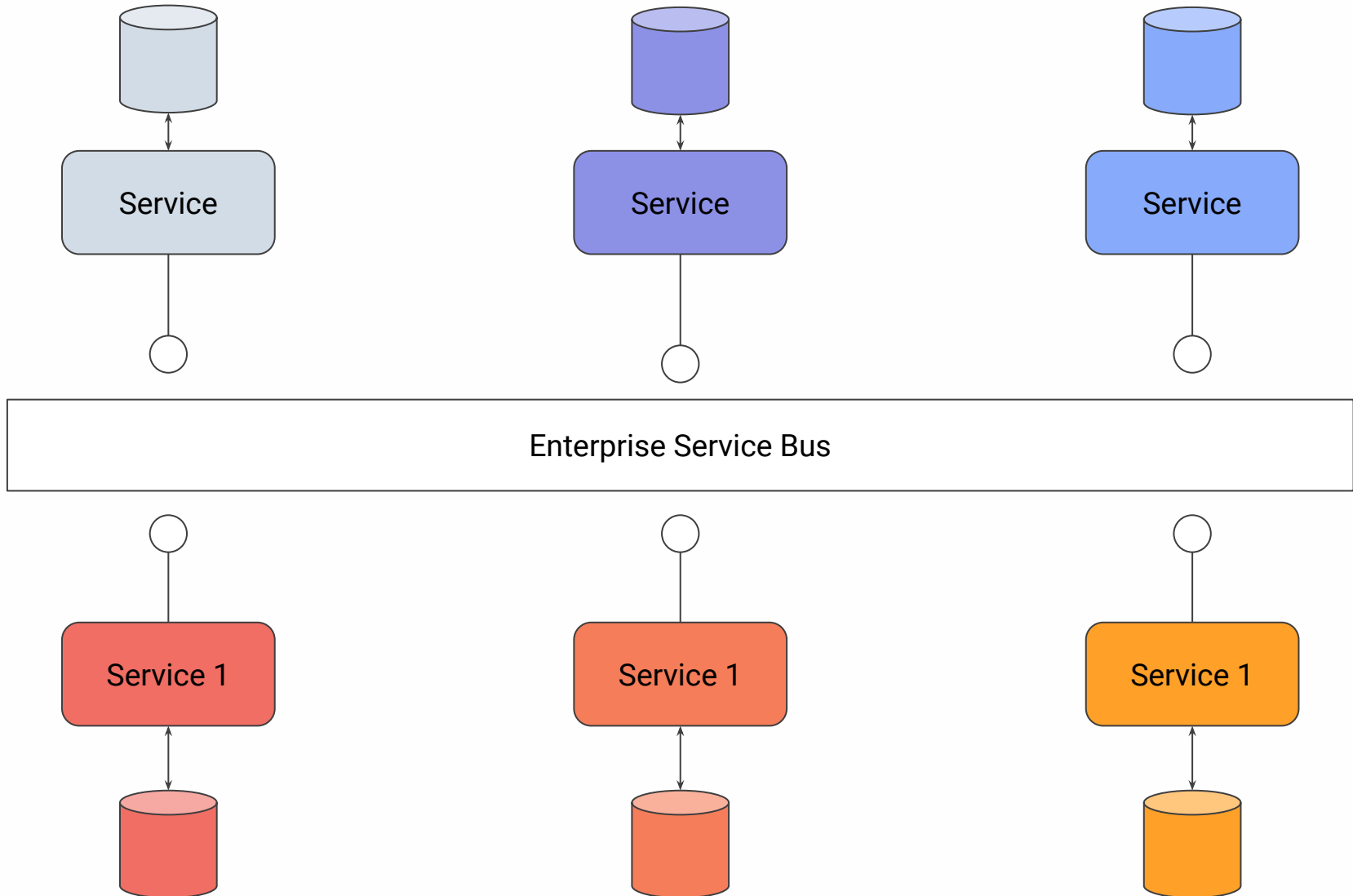
Data Lake

Потребность в данных:

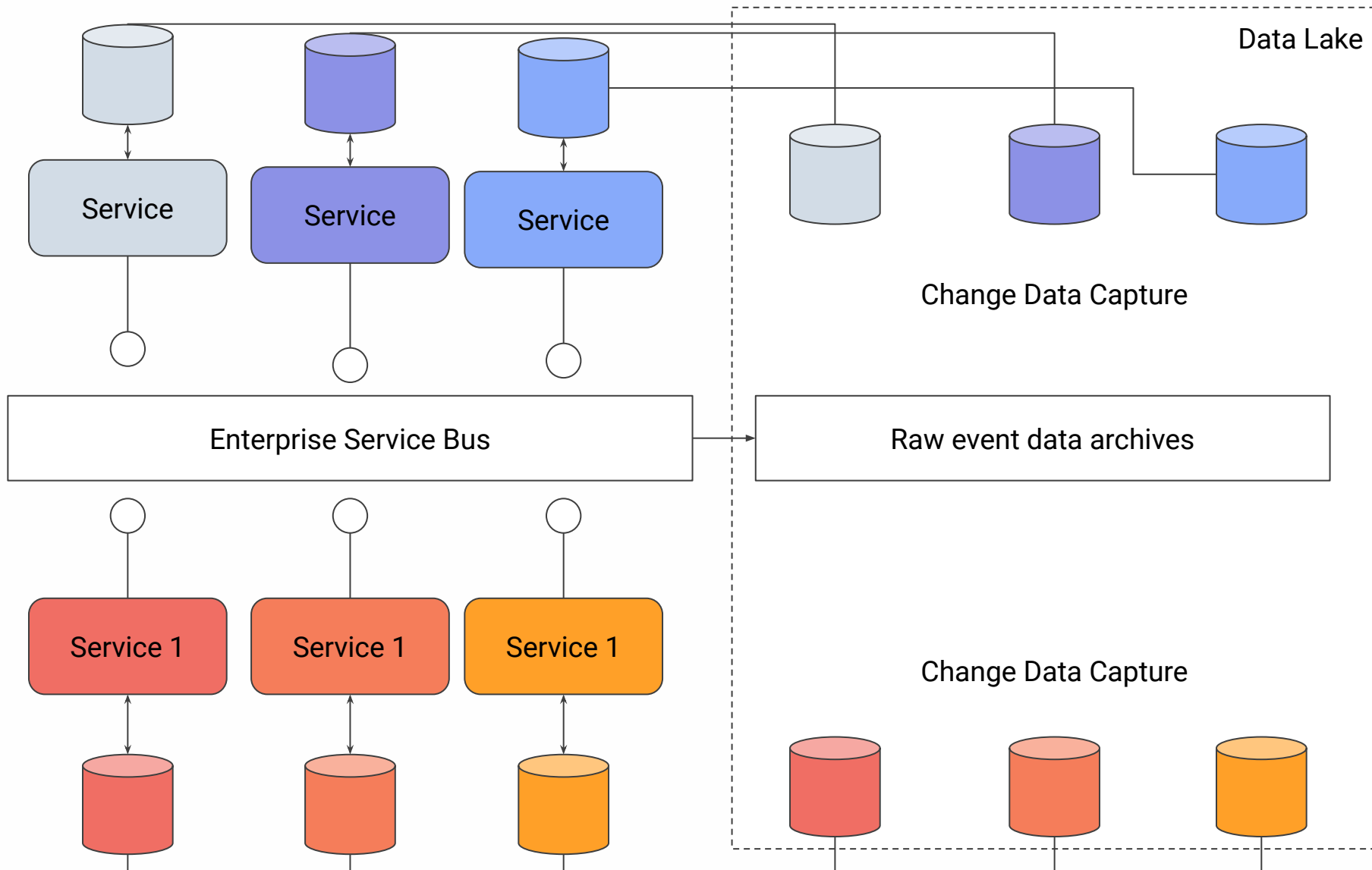
- Real-time
- Любые данные в компании
- Связанность
- Масштабируемость
- Скорость вычислений
- Высокая аналитическая нагрузка



Проблема - данные разрознены по нескольким БД



Необходимо надежное и масштабируемое решение для их хранения



Data Lake - это не просто архив данных, а инфраструктурная компонента

Data Lake

Бизнес-витрины (BI)

Бизнес-витрины (ML)

Special Use Cases

Data mart "Gold"

Расчетные таблицы

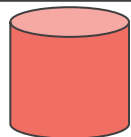
Словари

Расчетные преагрегаты

Технические сущности

Интеграционные таблицы

Staging Data "Silver"



Реплики событий из ESB

Raw data "Bronze"

01

Эволюция аналитических хранилищ данных

Data-as-a-Service

Данные как сервис:

- Любой формат потребления
- Интегрированные данные
- Доступное API
- Масштабируемость по запросам
- Легкость изменения структуры



Data-as-a-Service - это конструктор датасетов и потоков

- Что:
 - датасет о покупках клиентов со скидками в регионе X, которые были доставлены в последние три часа
- Когда:
 - Каждые 10 минут с отставанием не более 30 секунд от реального времени
- Где:
 - В качестве .csv выгрузки в указанную папку

Data Service

API

UI

Data catalog

Most-used DS

Data Governance

Data Lake

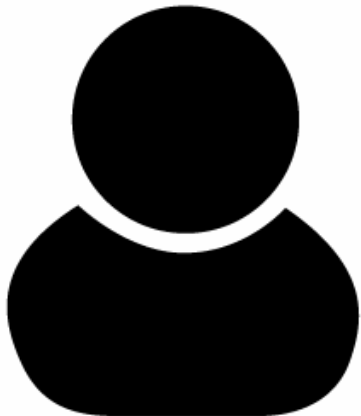
Clients

Discounts

Orders

Shipments

Payments



02

Форматы хранилищ данных

Реляционные (SQL)

Реляционные БД:

- предполагается ACID
 - Atomic
 - Consistent
 - Isolation
 - Durable
- SQL-compliant
- JDBC/ODBC-compliant
- Ключевые возможности:
 - insert/upsert/delete
 - партиционирование
 - шардинг
 - индексы



ACID принципы

- **Atomicity (Атомарность)**
 - Транзакции могут состоять из **нескольких** операций. Атомарность гарантирует, что транзакция либо выполняется **полностью**, либо **не выполняется вообще**
- **Consistency (Консистентность)**
 - **Любая** запись в базу сохраняет ее **нормальное** состояние (корректно работают связанные объекты)
- **Isolation (Изоляция)**
 - Гарантирует, что **параллельные** транзакции выполняются так же, как если бы они выполнялись **последовательно***
- **Durability (Надежность)**
 - Если транзакция **подтверждена**, ее изменения **навсегда** останутся в базе (даже если сервер выключится)

Проблемы при параллельных транзакциях

- **Потерянное обновление**
 - Блок данных изменяется одновременно двумя транзакциями, применяется только последнее обновление
- **Грязное чтение**
 - Чтение данных, изменение которых не подтвердится
- **Неповторяющееся чтение**
 - Данные изменились во время чтения в одной транзакции
- **Фантомное чтение**
 - При повторном чтении внутри одной транзакции количество строк изменилось

Summary:

- Это не “плохо”
- Это не “не модно”
- Это:
 - хорошо развитая экосистема
 - понятное поведение БД
 - доступ из любого языка программирования



Всегда стоит подумать дважды, выбирая БД под высоконагруженный проект. Вполне возможно что обычная реляционная БД вполне способна справиться с нагрузкой.

02

Форматы хранилищ данных

Key Value Stores

Key Value Stores:

- Не предполагается **ACID**
- Может предполагаться **EC**
- В большинстве случаев **не SQL-compliant**
- JDBC/ODBC-compliant
- Ключевые возможности:
 - индексы
 - insert/upsert/delete **BY KEY**
 - партиционирование
 - шардинг
 - индексы



HYPERTABLE INC



Ключевые идеи:

- Данные хранятся в виде **коллекций из ключей и значений** (ассоциативный массив)
- Схема данных **легко** расширяется
- Основная задача - параллельные, **сверхбыстрые чтение и запись по ключу**



Summary:

Да, это “модно”.



- **Это:**
 - очень быстрая запись и чтение по ключу
 - легко изменяемая структура хранения данных
 - зачастую требует много настройки и DevOps

Всегда стоит подумать трижды, выбирая KV под высоконагруженный проект. Различные KV дают различные возможности, нужно смотреть каждый отдельный use-case.

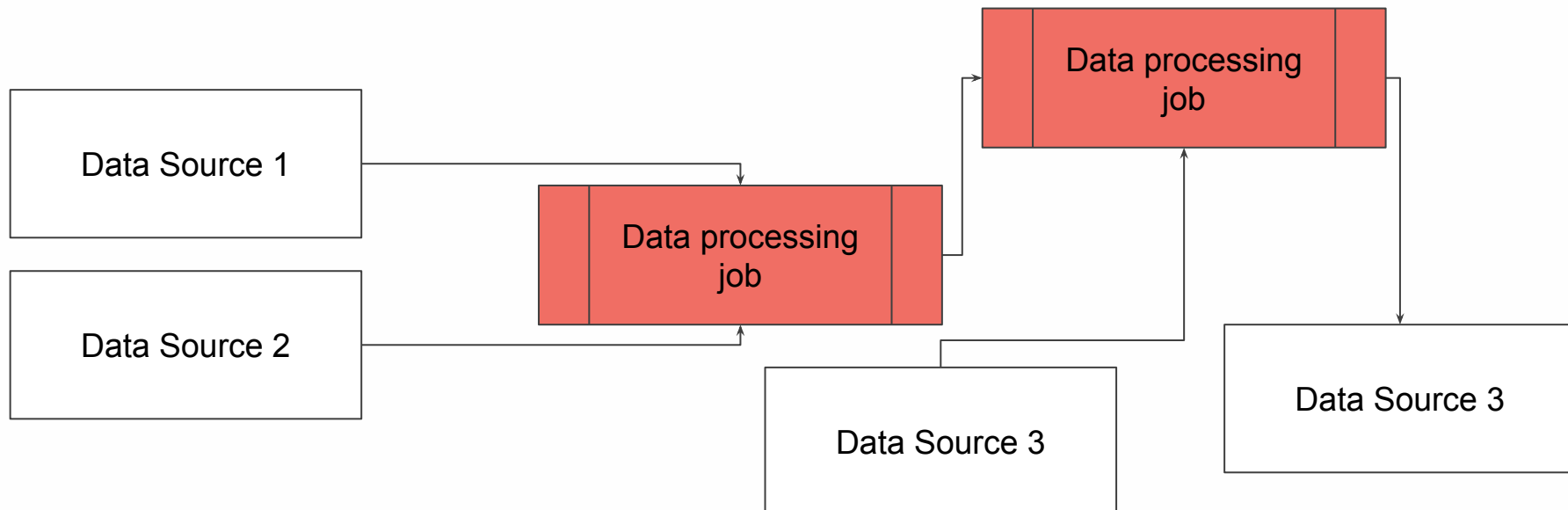
03

Подходы к обработке данных

Batch

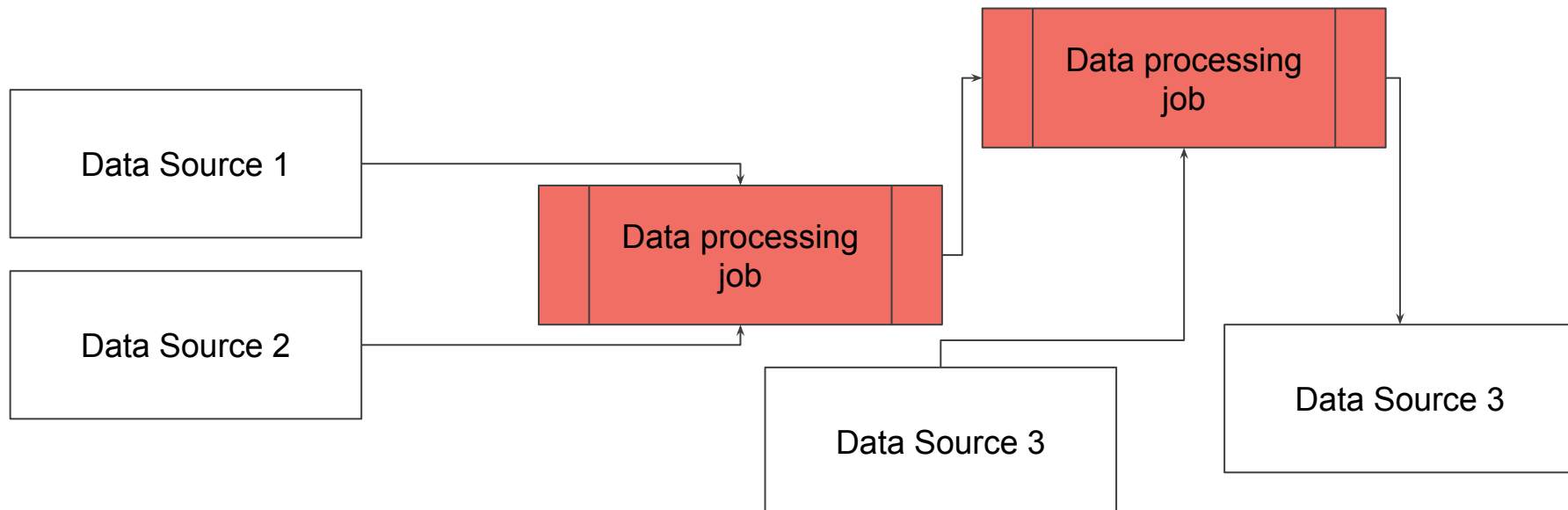
Batch обработка:

- Самый распространенный подход
- Идея:
 - Читаем данные блоком
 - Изменяем данные блоком
 - Записываем данные блоком
- Большинство ETL/ELT - это Batch

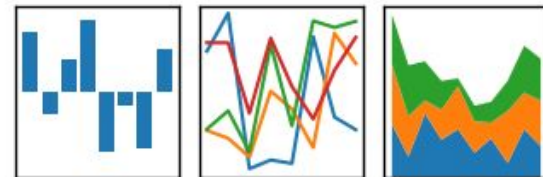


Batch обработка:

- Самый распространенный подход
- Идея:
 - Читаем данные блоком
 - Изменяем данные блоком
 - Записываем данные блоком
- Большинство ETL/ELT - это Batch



Инструменты для batch-обработки



04

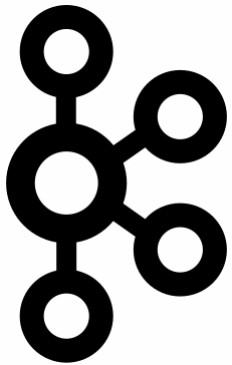
Подходы к обработке данных

Stream

Stream обработка:

- Обработываем данные “на лету”
- Различные процессы обрабатывают различные события
- Постоянно работающее streaming application
- Low overhead на обработку единичных событий
- Высокая масштабируемость - одно из ключевых требований
- Low-latency
- Различные delivery semantics

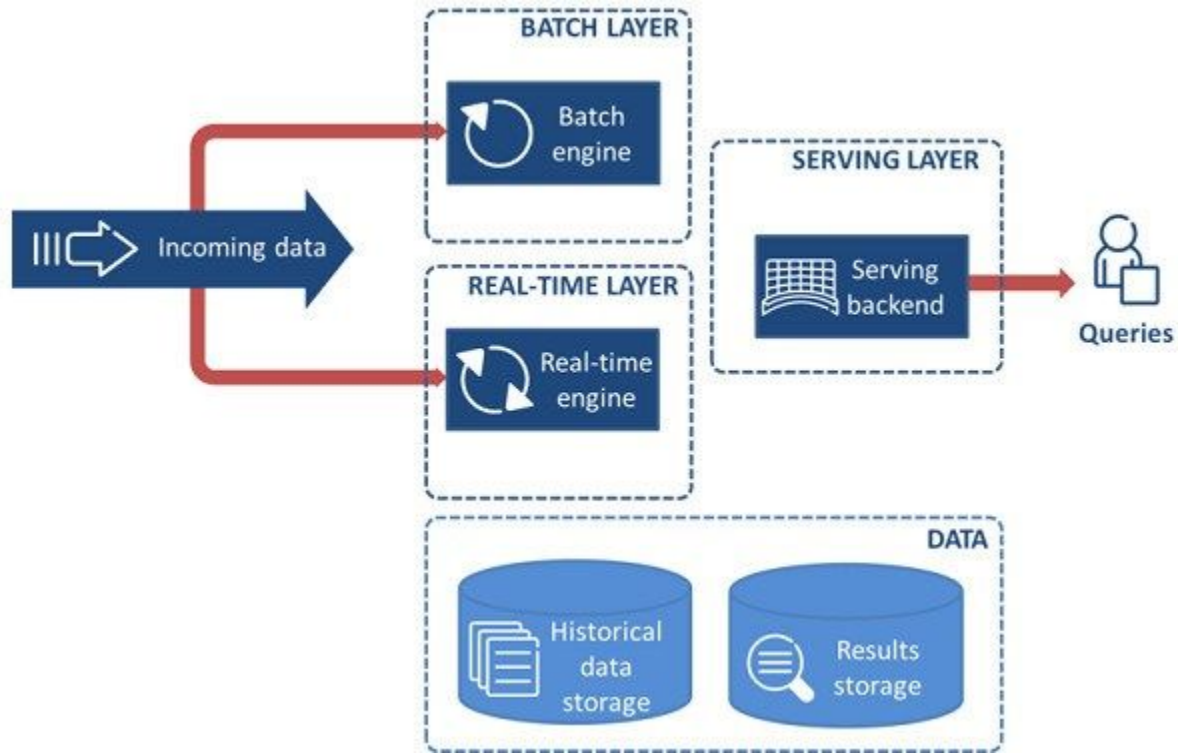
Инструменты для стриминговой обработки

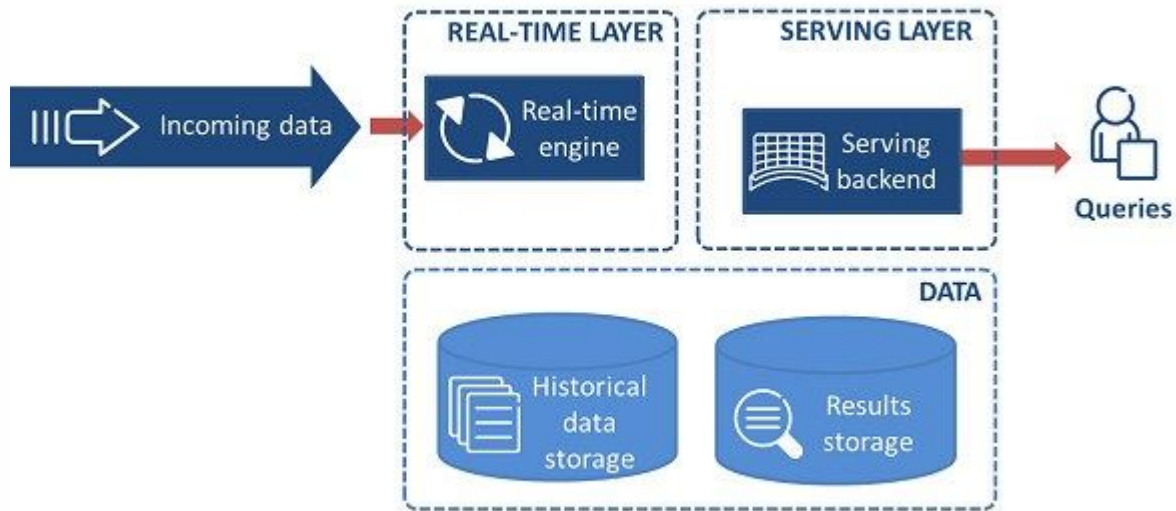


04

Современные архитектуры

Lambda & Kappa





- **Lambda** более универсальна
- **Lambda** архитектура требует двух кодовых баз:
 - одна для Batch Layer
 - другая для Realtime Layer
- **Карра** архитектура предполагает что Batch обработка отсутствует



Трусов Иван

ivan.trusov.contact@gmail.com

<https://renardeinside.github.io/>

**Спасибо
за внимание!**

