

# Как кролик съел зеленую сливу и не умер:

сказ о миграции на Iceberg

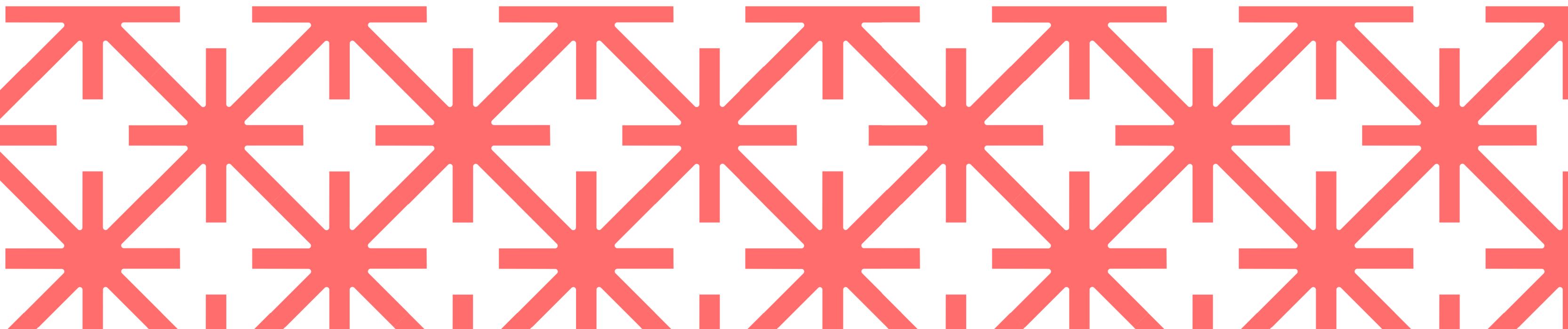


Валентин Пановский

Group CDO BestDoctor

\* **BestDoctor**

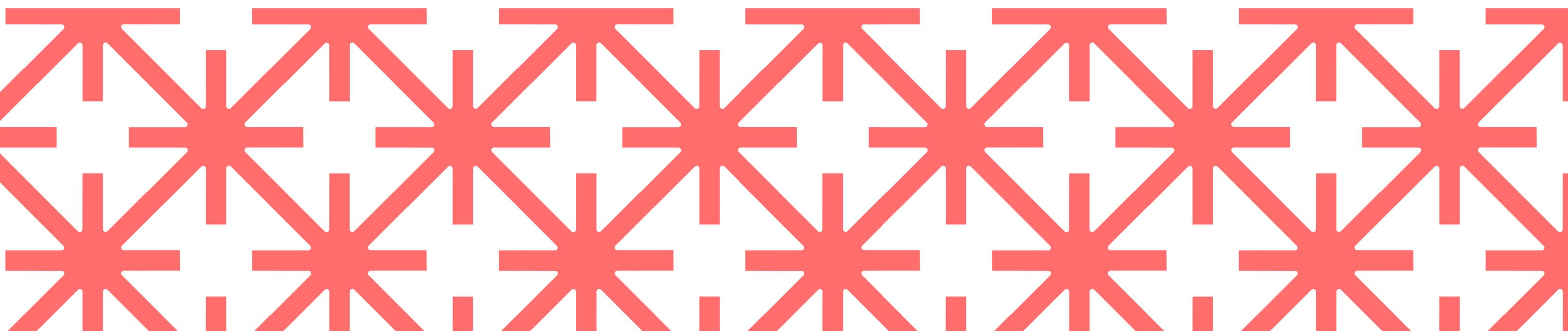
# Введение



# Краткая история DWH



# Подходы к реализации DWH



# Интегрированные архитектуры

(Monolithic DWH)

Хранилище данных и вычислительные ресурсы находятся в одном физическом пространстве или в одном программном решении (Greenplum, Teradata)

- \* Высокая производительность для специфических задач (в том числе за счёт отсутствия задержки из-за сетевых взаимодействий между компонентами)
- \* Упрощенная настройка и управление (по принципу “единого окна” + нет необходимости распыления в сторону освоения бОльшего технологического стека)

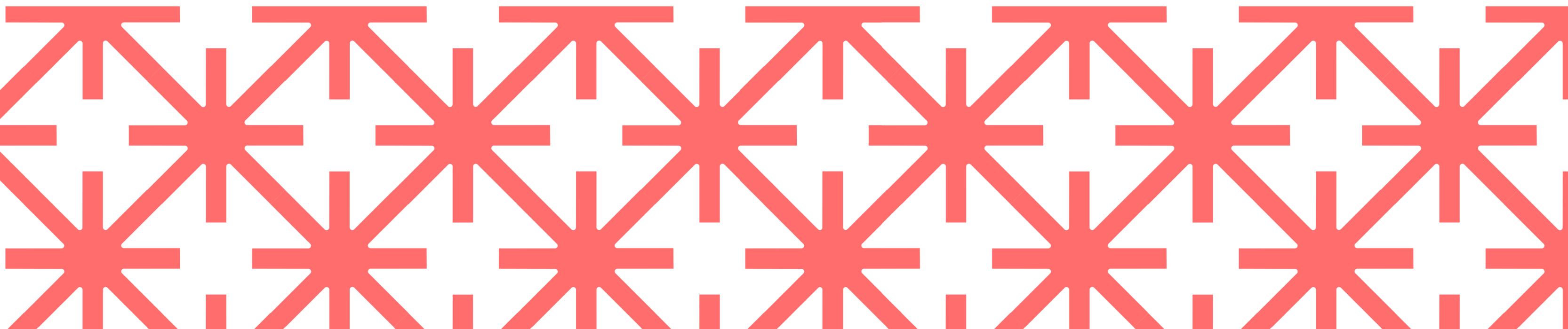
# Разделенные архитектуры

(Decoupled DWH)

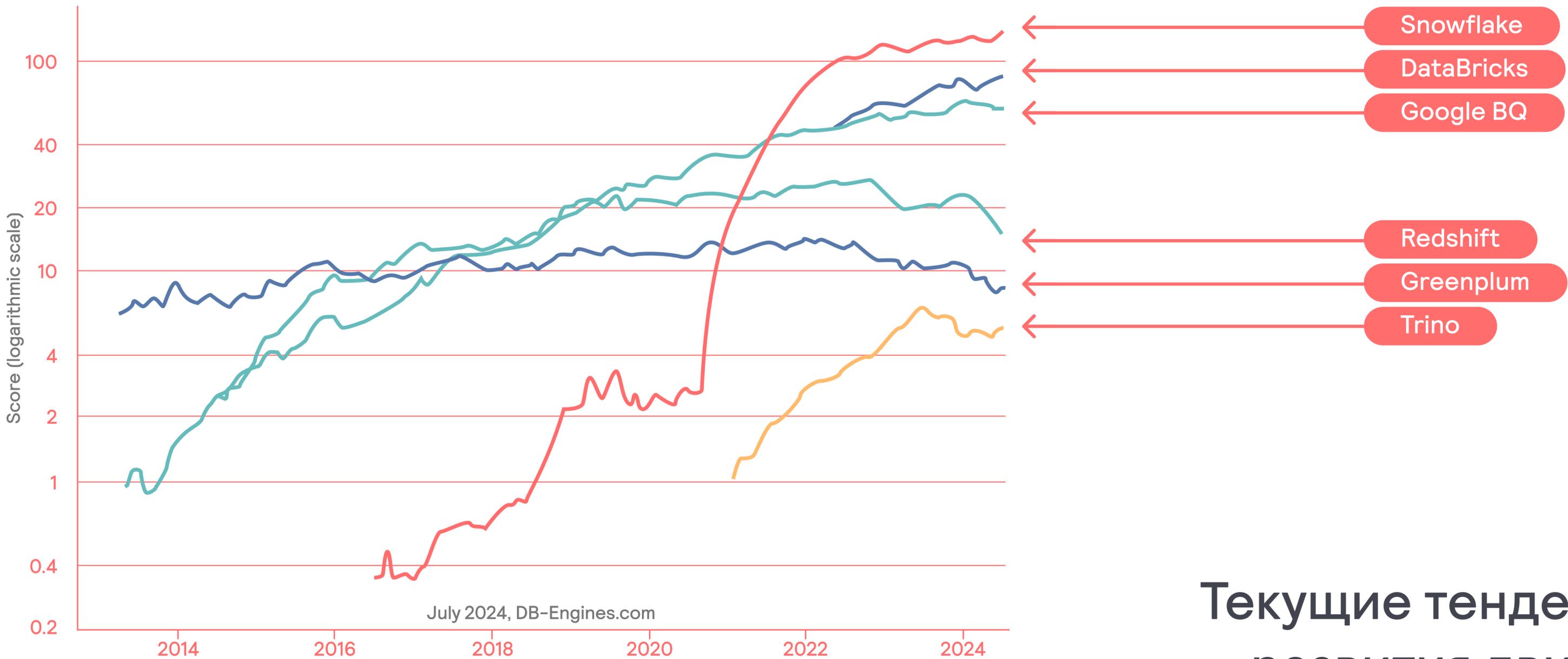
В разделенных архитектурах компоненты хранения и вычислений разделены, что позволяет масштабировать их независимо друг от друга (Redshift, BigQuery, DataBricks)

- \* Возможность увеличивать хранилище без необходимости увеличения вычислительных мощностей, и наоборот
- \* Оптимизация затрат за счёт возможности интерактивного и оперативного конфигурирования слоёв обработки и хранения

# Текущие тенденции развития движков DWH

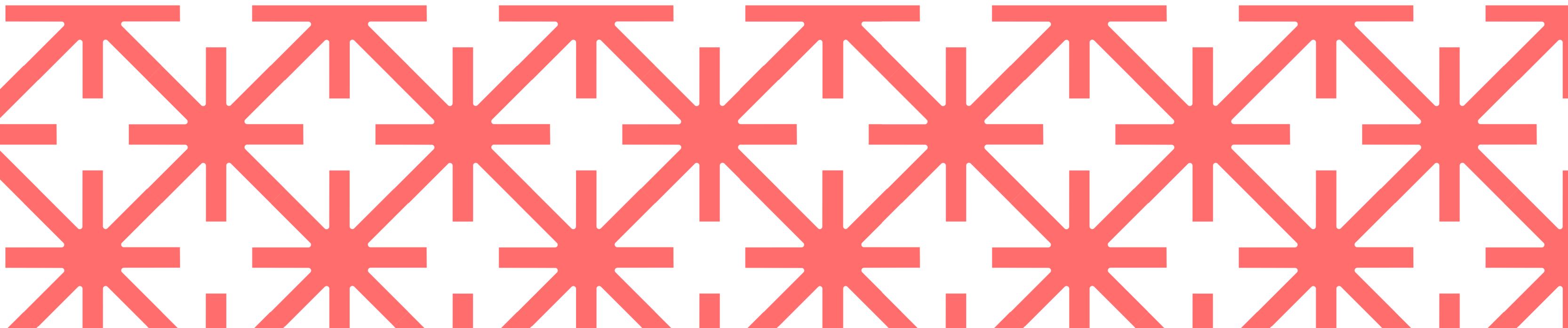


### DB-Engines Ranking

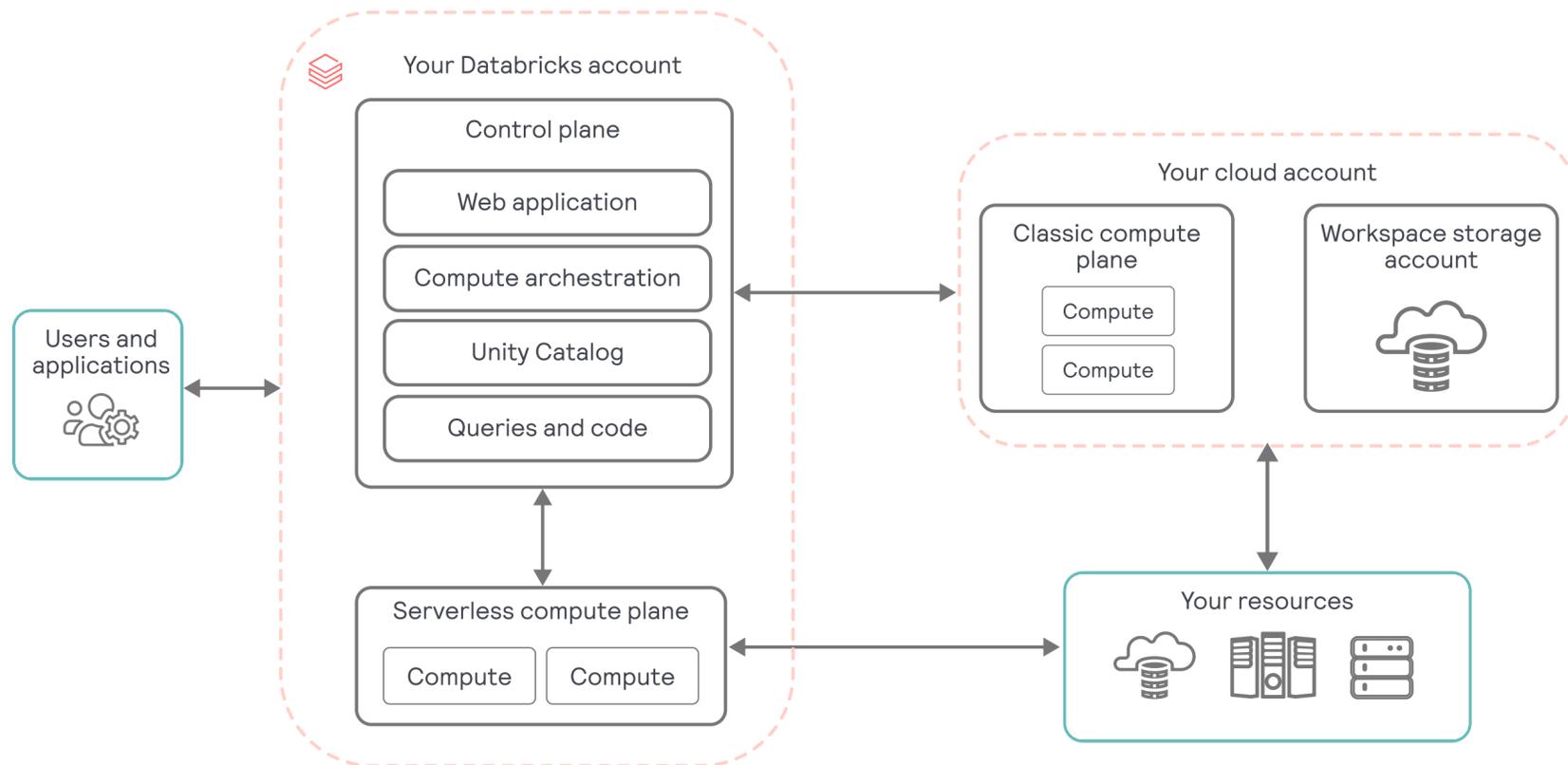


**Текущие тенденции  
развития движков  
DWH**

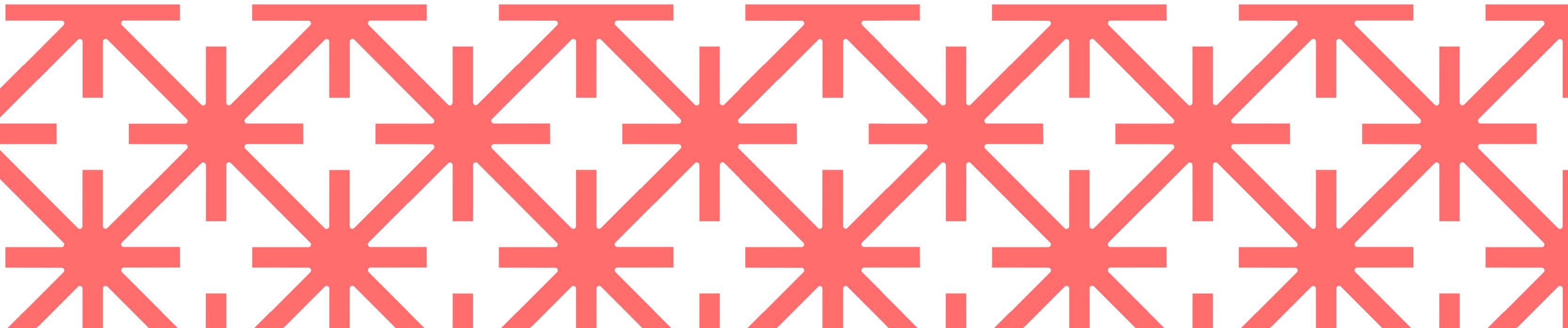
# Текущие SaaS реализации разделённого подхода (на примере DataBricks)

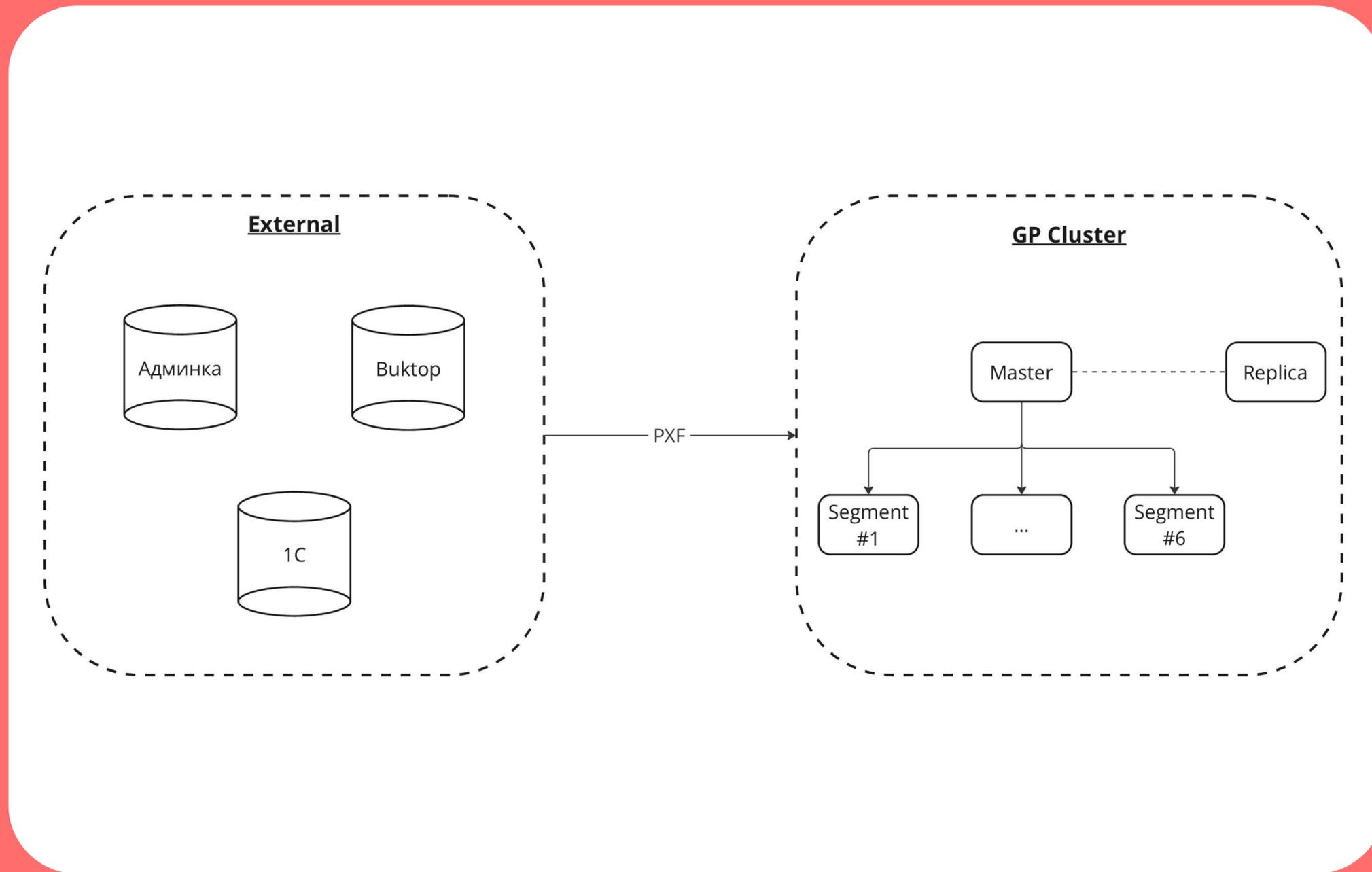


# Текущие SaaS реализации разделённого подхода (на примере Databricks)



# Архитектура DWH в BestDoctor

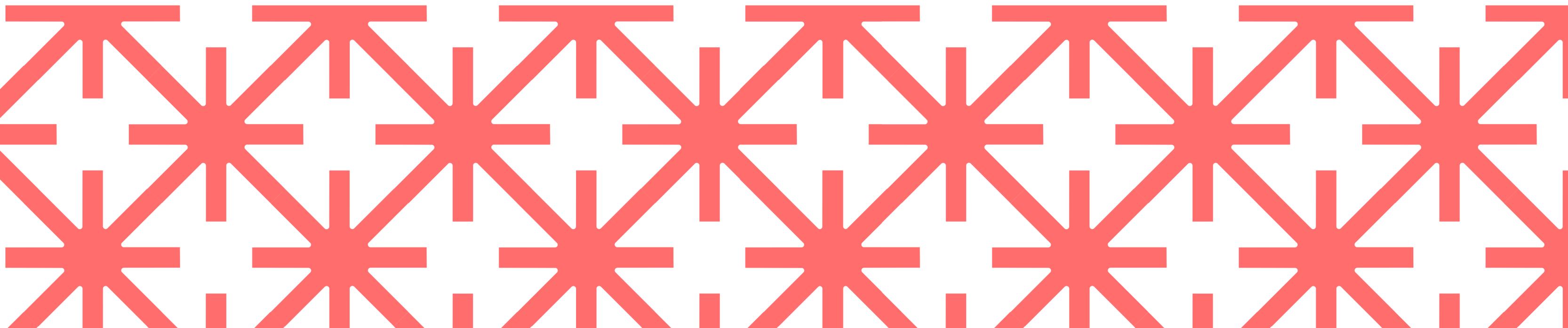




# Недостатки

- Высокая стоимость из-за лицензирования + требования к конфигурациям серверов
- Необходимость гомогенного конфигурирования серверов (стреляет в ногу, если узкие места задействуют только один аспект ресурсов)
- Адаптер для DBT всё ещё в community режиме
- Наличие большого числа нюансов для партиционирования
- Нехватка современных процедур оптимизации аналитических запросов

# Основные компоненты разделённого DWH



# Технологические компоненты: Storage Layer

В концепции разделённых DWH слой хранения отвечает за физическое представление данных, над которым впоследствии выстраивается слой абстракции в виде Metastore

При этом последний позволяет однозначно маппить пользовательский запрос на конкретные файлы, которые должны быть обработаны

Какие технологии могут быть использованы:

- \* Object/S3 Storage
- \* HDFS
- \* MapR FS
- \* NAS

# Технологические компоненты: Compute Layer

Compute Layer, как и следует из названия, отвечает за преобразование и выполнение аналитического запроса в реалиях движка обработки (это может быть проксирование запроса на источник, обработка “сырых” файлов или собственные сценарии вычислений над данными)

## Из существующих технологий:

- \* Trino – Fast distributed SQL query engine (на его базе разрабатывается CedrusData)
- \* Dremio – Unified Lakehouse Platform for Self-Service Analytics
- \* Drill – Schema-free SQL Query Engine
- \* Doris – Open Source, Real-Time Data Warehouse

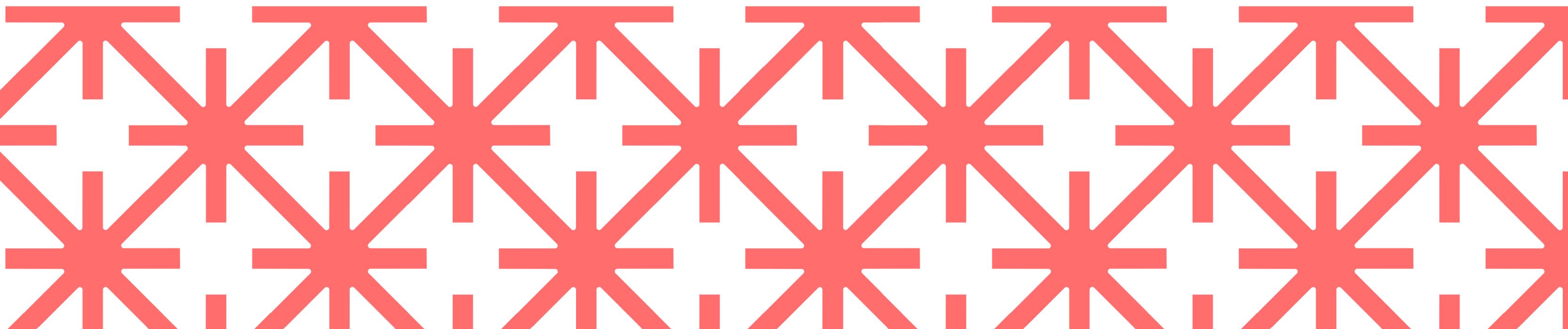
# Технологические компоненты: Catalog/Metastore

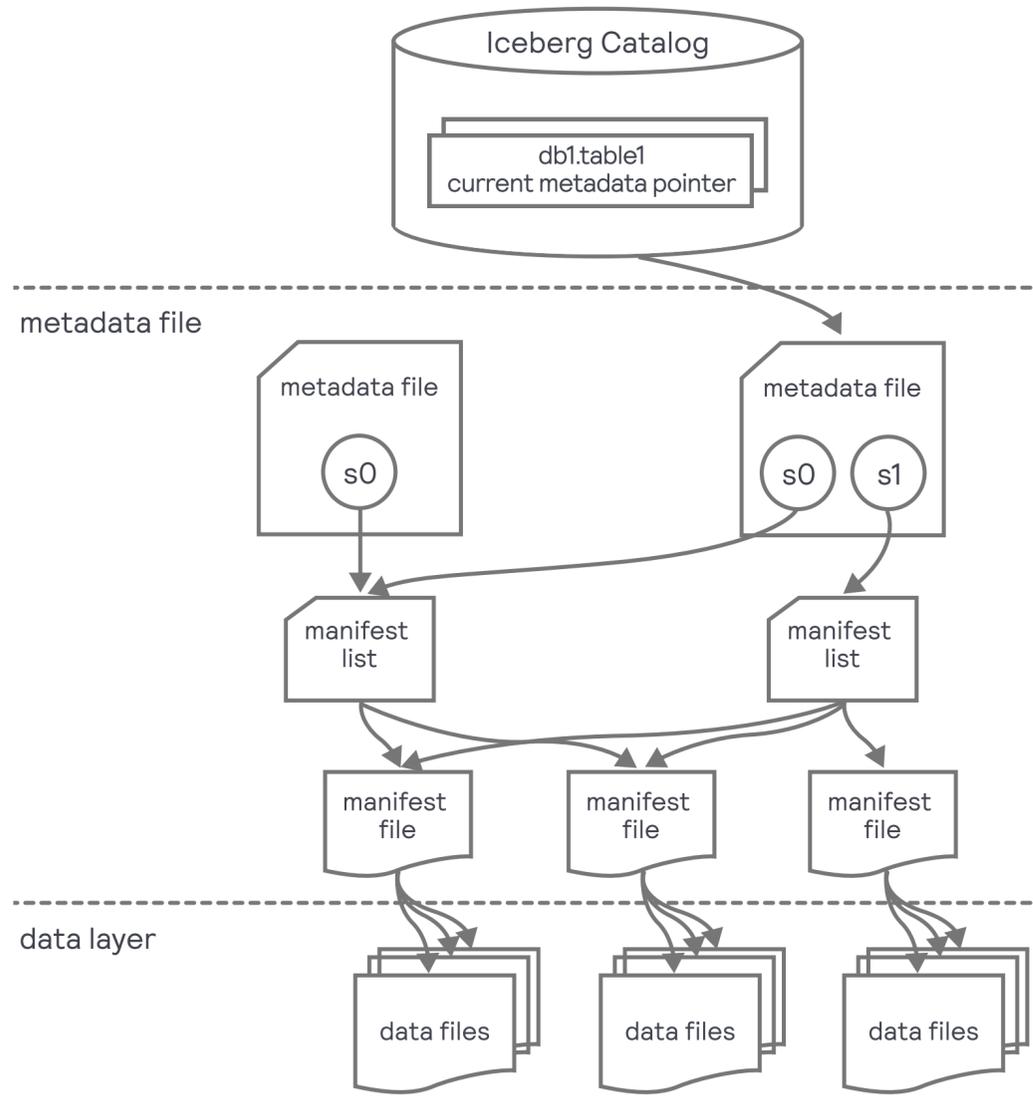
Не стоит путать Catalog в смысле Metastore с каталогом данных как сущностью Data Governance! В контексте части DWH Catalog является хранилищем метаинформации о том, каким образом табличные данные (логический слой абстракции) связаны с физической системой хранения

## Способы реализации:

- \* Hive
- \* Iceberg REST Catalog
- \* Nessie server
- \* JDBC catalog

# Что такое Iceberg Catalog?





# Пример работы с Iceberg REST Catalog

```
from dotenv import load_dotenv
load_dotenv()

import os
from pyiceberg.catalog.rest import RestCatalog

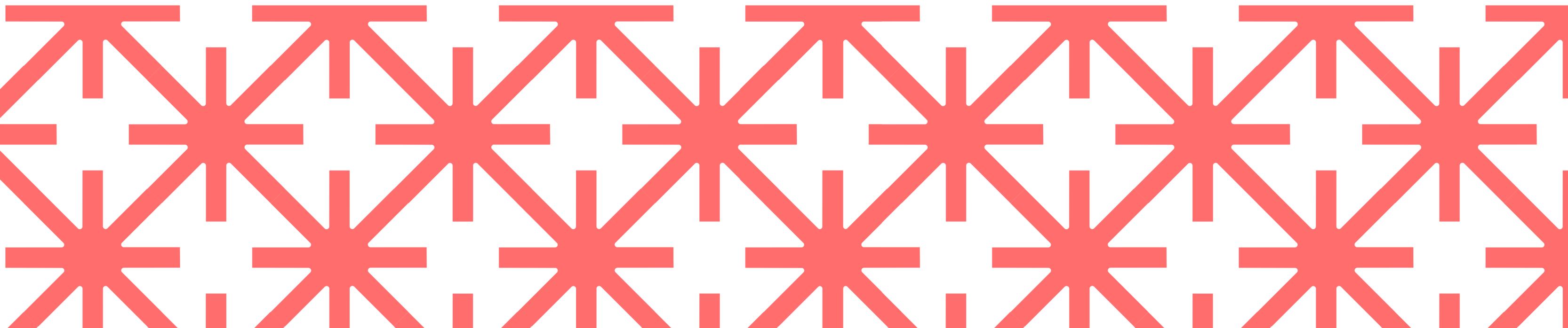
catalog = RestCatalog(
    name="bd-catalog",
    uri=os.environ.get("ICEBERG_REST_CATALOG_URL")
)

metainfo = catalog.load_table(os.environ.get("DEMO_TABLE"))
print(metainfo)
```

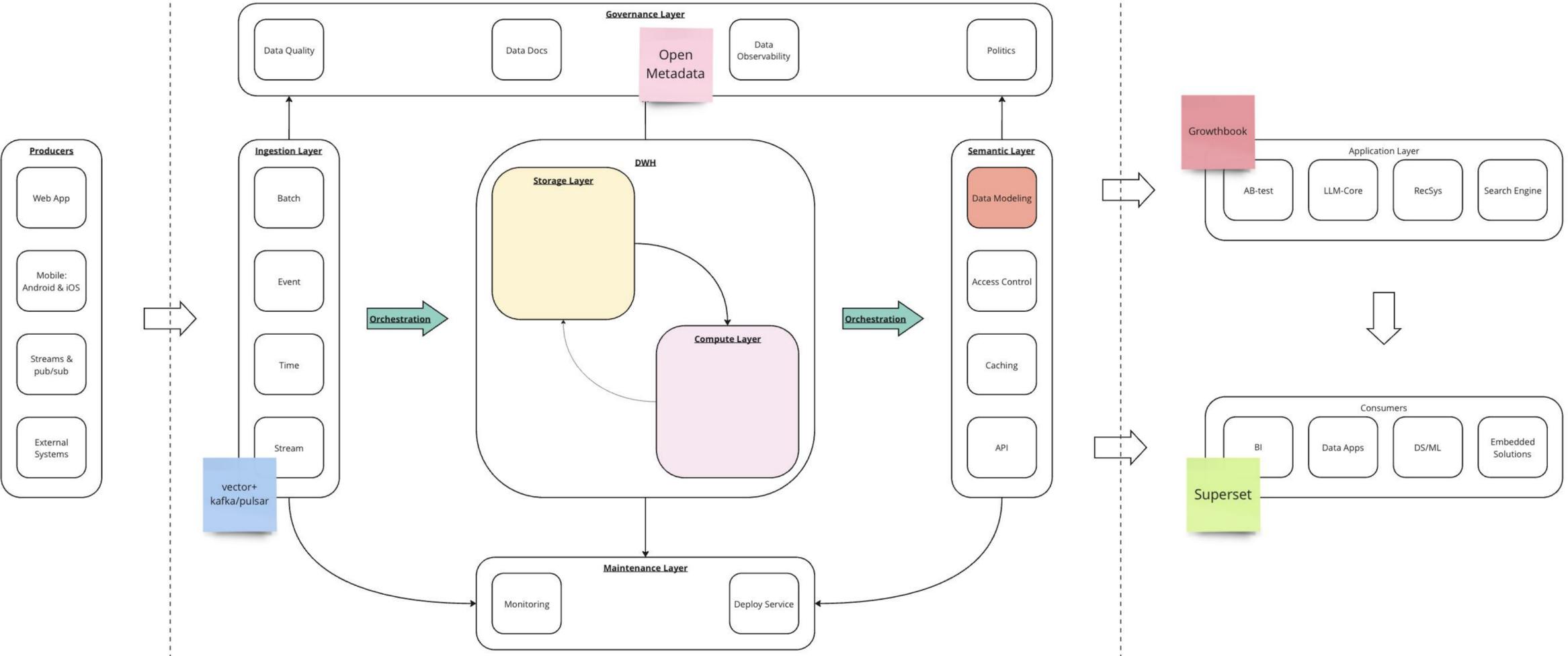


```
1: insurer_id: optional string,
2: order_id: optional string,
3: local_order_date: optional date,
4: local_order_time: optional timestamp,
5: local_order_end_date: optional date,
6: local_order_end_time: optional timestamp,
7: number_of_passengers: optional int,
8: request_type: optional string,
9: date_query: optional date,
10: load_ts: optional timestamp
),
partition by: [local_order_date],
sort order: [],
snapshot: Operation.APPEND: id=7705771013511283294, parent_id=3764969941883322876, schema_id=0
```

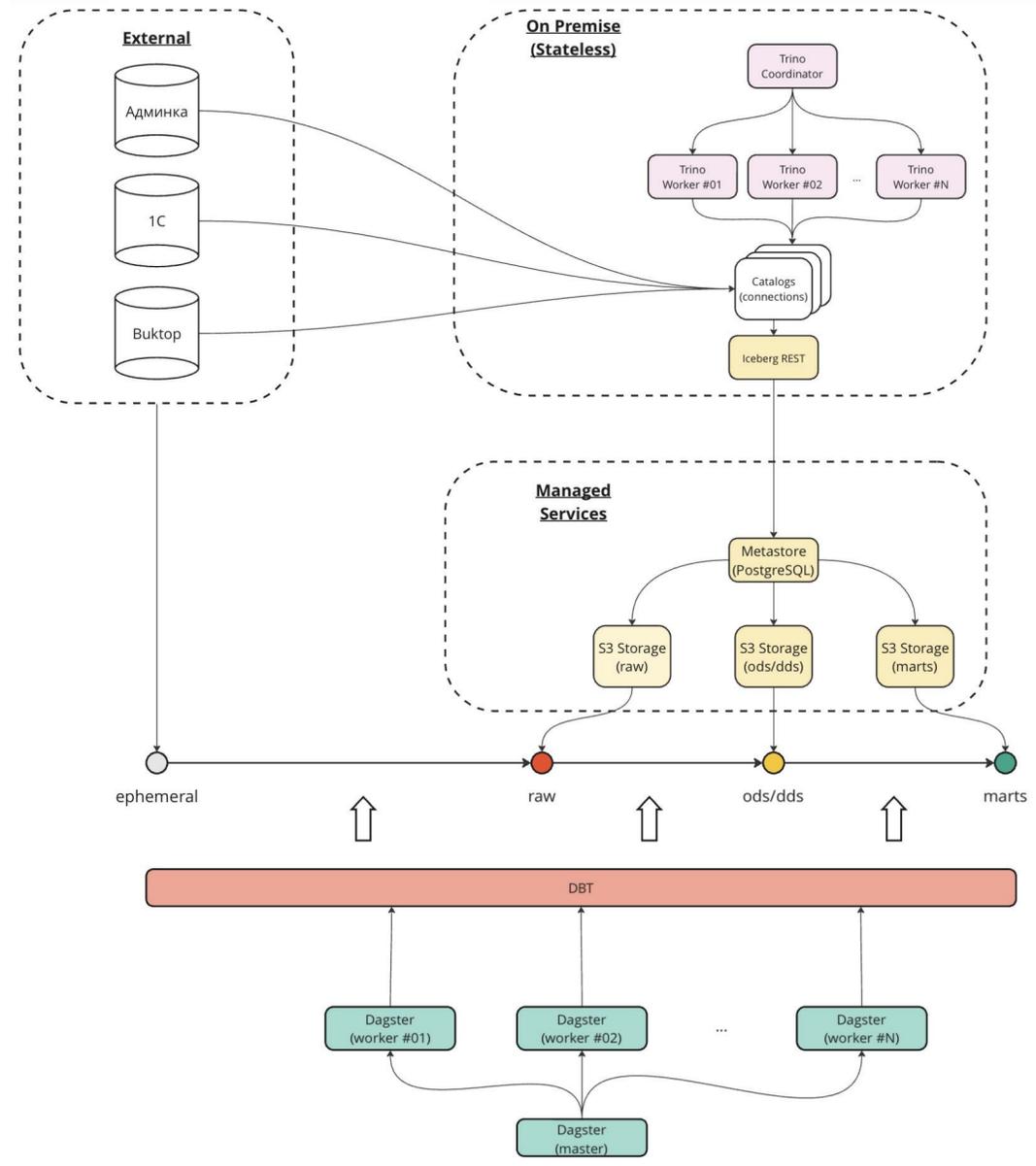
# Архитектура новой платформы данных в BestDoctor



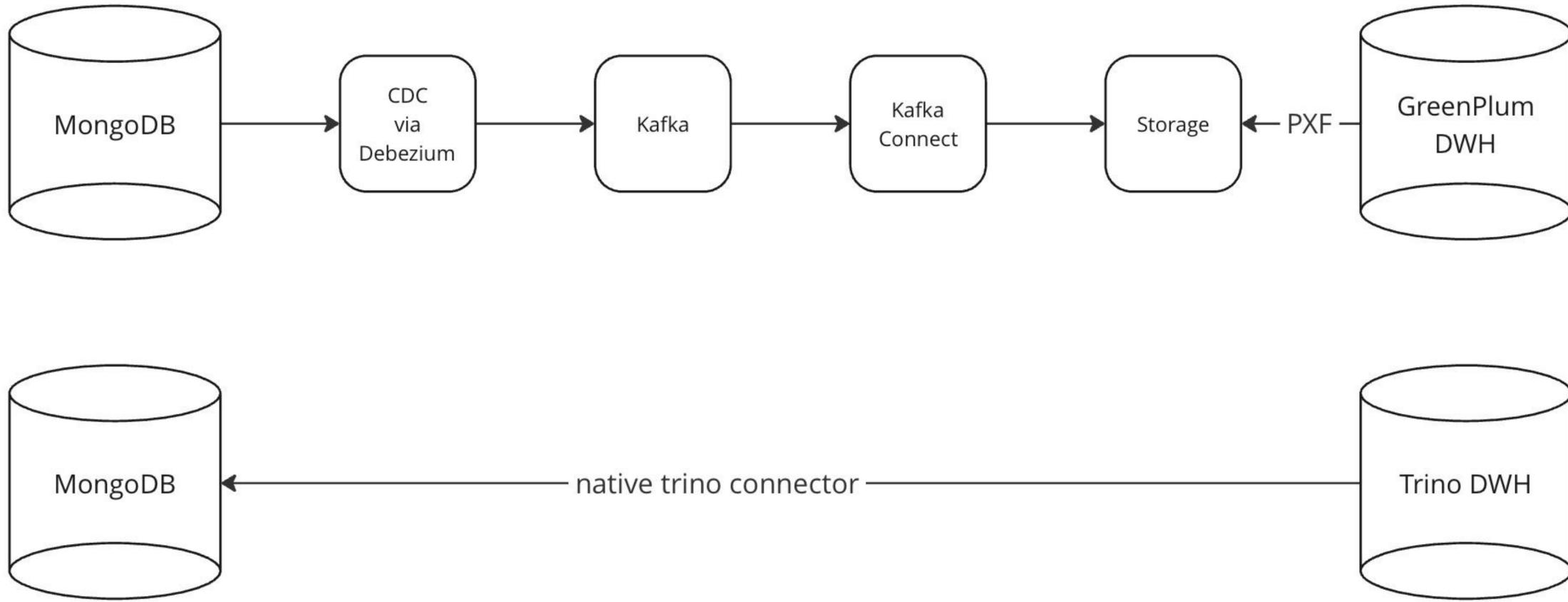
# Архитектура Платформы Данных в BestDoctor



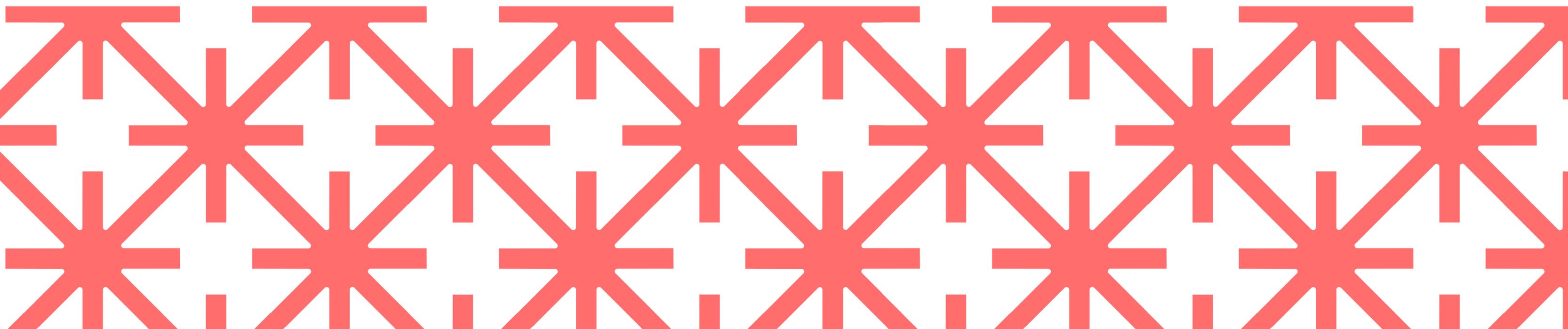
# Архитектура DWH в BestDoctor



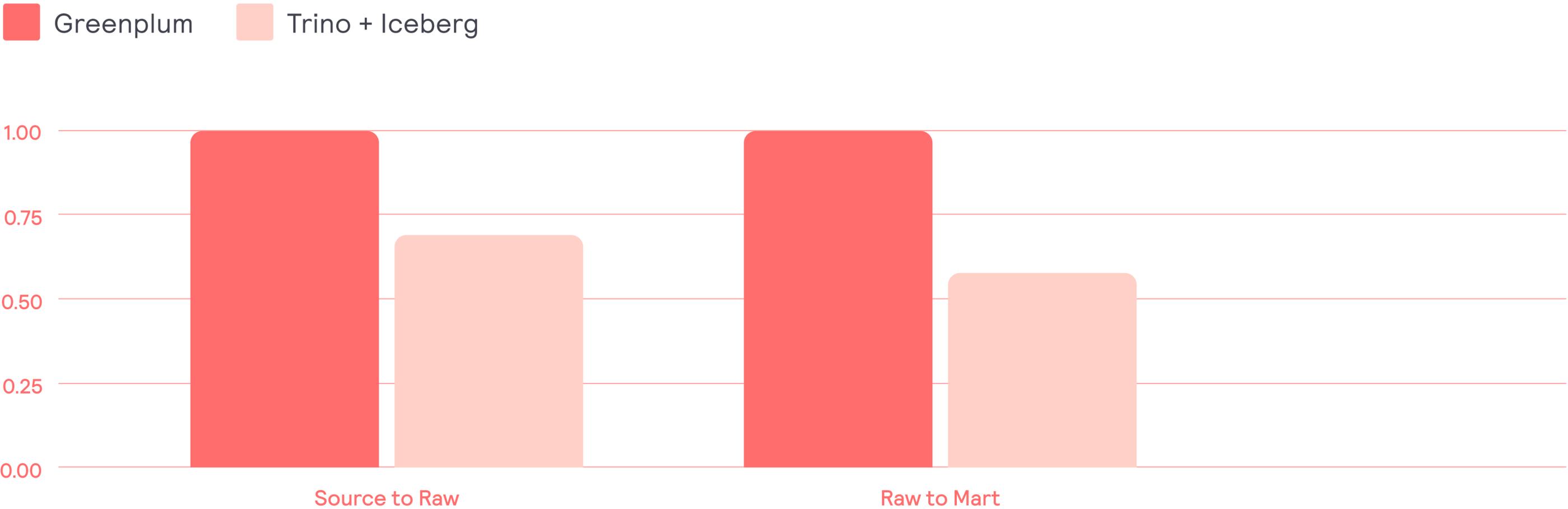
# Сценарий облегчения процесса работы



# Опыт эксплуатации



# Оптимизация по времени исполнения процедур



# Негативные кейсы

- ➔ Деградация взаимодействия с DWH в non-OLAP сценариях
- ➔ Сложность в миграции актуарных витрин и процедур расчёта из-за широкого уровня проникновения хранимых процедур
- ➔ Много boilerplate'a при работе с данными из 1С за счёт использования в последней обилия кастомных типов

# Полезные ссылки

OpenAPI Spec для REST Catalog

[Перейти](#)

Интеграция ClickHouse с Iceberg'ом

[Перейти](#)

БД, ориентированная на работу со snapshot'ами данных

[Перейти](#)

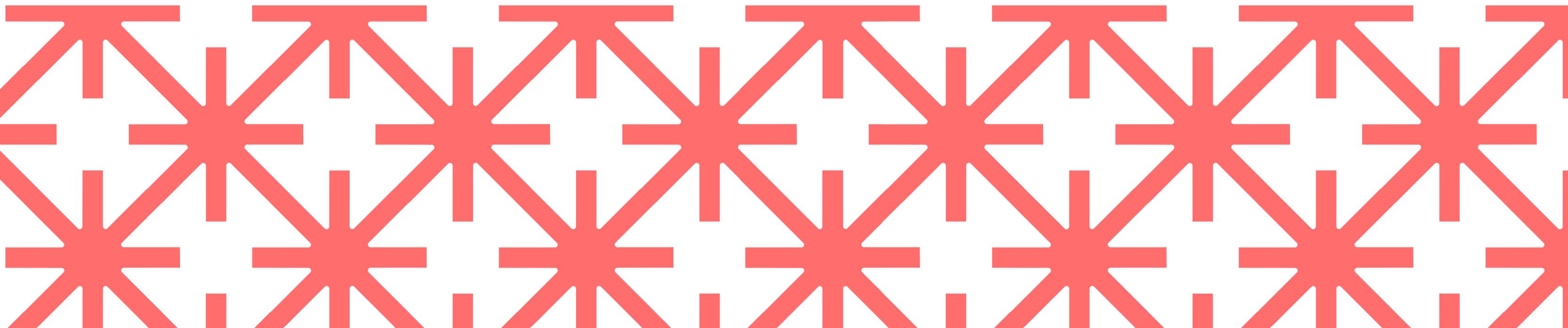
Плагин для Kafka Connect'а

[Перейти](#)

Плагин для Flink'а

[Перейти](#)

# Заключение и вопросы



# Спасибо за внимание!

btw let's keep in touch (:



Валентин Пановский

Group CDO BestDoctor

 **BestDoctor**



@PANOVSKIY\_V