



StarRocks在游族的多维 分析场景

刘成彬 资深大数据开发



目录 CONTENT

01 历史背景

03 应用场景

02 StarRocks优势

04 未来规划





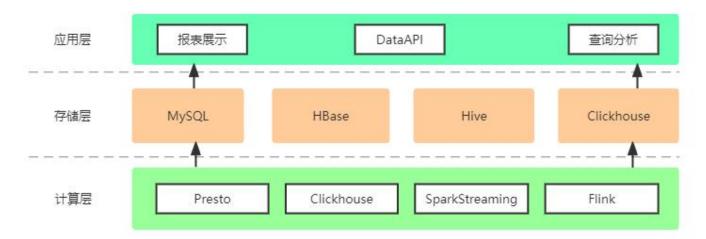
01 历史背景



历史背景

痛点

- 1. 维护多套组件,运维成本高
- 2. 各组件SQL语法存在差异,开发维护任务成本高
- 3. 同指标数据下,需要保证不同组件计算的结果与口径都一致的成本比较高
- 4. 结果数据比较大时,MySQL性能比较差





诉求

为了解决我们的痛点,并且能够适应公司未来的实时查询需求,我们需要统一OLAP引擎,选择引擎至少需要满足以下要求:

- 数据秒级写入,低延迟毫秒级响应
- 复杂场景多表关联查询性能好
- 运维简单,方便扩展
- 支持高并发
- 易用性强,开发简单方便

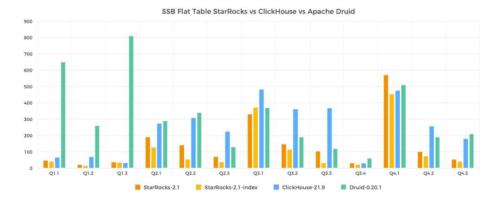


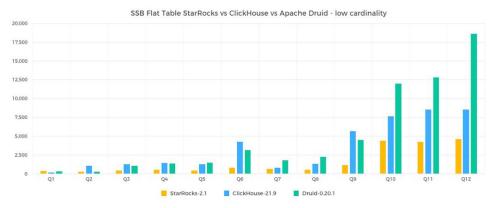




极致的查询性能

- 分布式执行框架(MPP)
- 列式存储引擎
- 全面向量化引擎
- CBO优化器

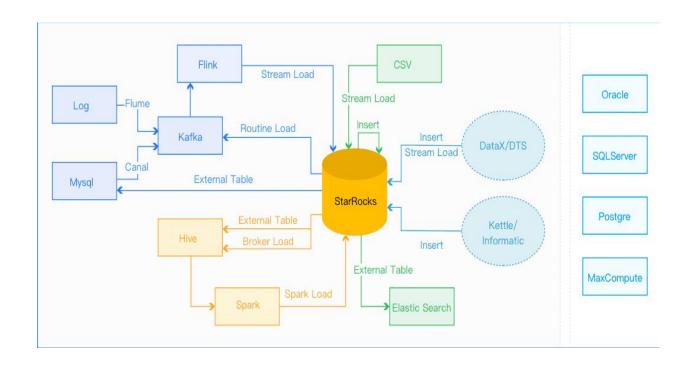






丰富的导入方式

- Broker Load
- Spark Load
- Stream Load
- Routine Load
- Insert Into







运维简单

• 不依赖外部组件,方便缩扩容

丰富的数据模型

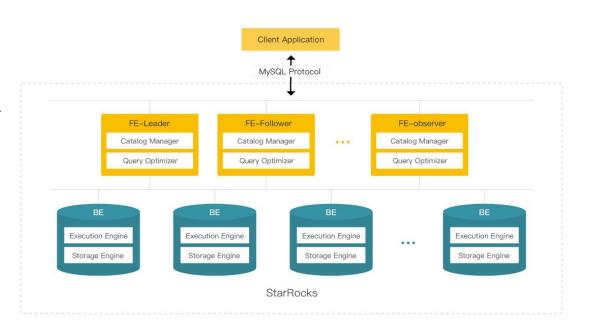
支持明细/聚合/更新/主键 四种数据模型,同时支持物化视图

简单易用

兼容MySQL协议,支持标准的SQL 语法

支持多种外部表

 MySQL ,Elasticsearch , Hive , StarRocks , Apache Iceberg , ...









03 应用场景



实时计算场景/家长监控中心

• 家长监控中心截图



• 数据流转图



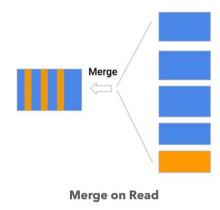


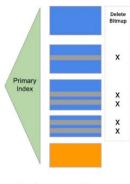
实时更新模型选择

主键模型与更新模型对比

· 更新模型:使用merge on read的方式,在执行时实时合并多个版本的数据

• 主键模型: 使用delete and insert 的方式更新数据, 主键存储于内存中





Delete and Insert



主键模型不能使用delete方式删除数据

• 主键模型无法使用delete的方式删除数据,只能通过Stream Load、Broker Load、Routine Load 这三种导入方式进行数据的删除

Stream Load 导入语句:

```
#不指定__op

curl --location-trusted -u root: -H "label:lineorder" \
    -H "column_separator:," -T demo.csv \
    http://localhost:8030/api/demo_db/demo_tbl1/_stream_load

#指定__op

curl --location-trusted -u root: -H "label:lineorder" \
    -H "column_separator:," -H " columns:__op ='upsert'" -T demo.csv \
    http://localhost:8030/api/demo_db/demo_tbl1/_stream_load
```



软删除

· 增加数据有效标志位,通过insert into select 的方式来更变需要删除数据的标志位,达到软删除的目的

```
insert into xxx

select

game_id,account,event_type,event_time,pay_order_id
,event_date,online_time,pay_money

,1 as is_delete

from xxx

where event_type in (1,2)
```

有删除操作的情况下,主键模型与更新模型应该怎样抉择?

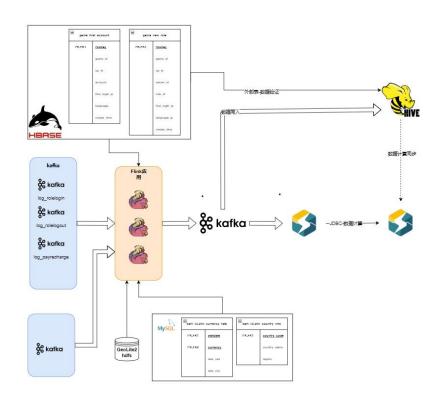
- 数据更新频率很频繁
- 更新模型的删除也有一些限制,删除条件复杂的情况下也无法删除
- 软删除后冗余比较少



报表实时指标计算/架构介绍

引入StarRocks后

- Flink只做简单的ETL工作
- 统一使用StarRocks做实时指标计算,在StarRocks内部 做数据的逻辑分层
- 报表系统直接读取StarRocks结果数据
- 对外提供的数据以DataAPI的形式提供

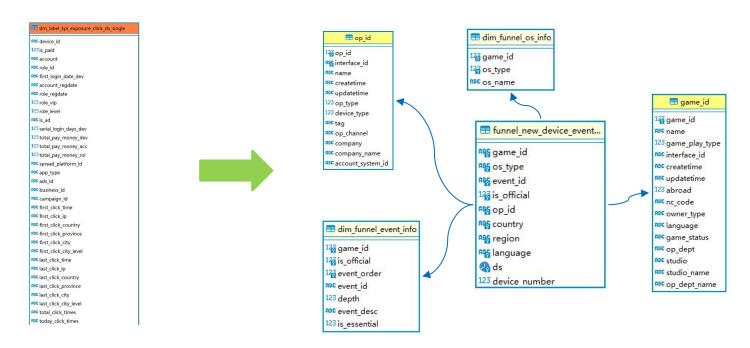






数据关系模型转变

会更多的考虑星型模型/雪花模型,以应对更加灵活的多维分析场景

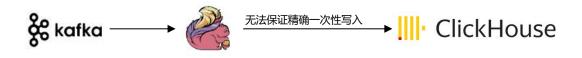






精确一次性保证

• Flink -> Clickhouse 与 Flink -> StarRocks 精确一次性对比





指标存储转变

· 引入StarRocks之前,报表结果数据存MySQL,需要借助外部工具导入



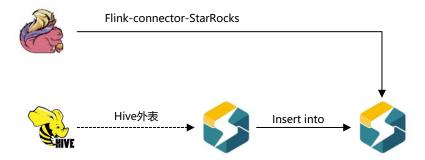
• 引入StarRocks后,以StarRocks为核心,算存一体,查询分析统一





常用数据导入方式

- **实时数据** 使用Flink-connector-StarRocks, 其内部实现是通过缓存并批量由 stream load 导入
- **离线数据** 创建Hive外表,用insert into select 的方式直接写入结果表





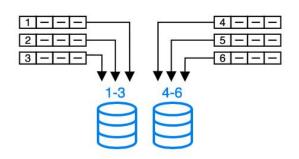
分区分桶选择

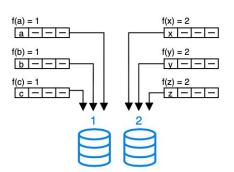
StarRocks使用先分区后分桶的方式,如果不分区,则把整张表作为一个分区

• 分区选择:从数据的管理角度来选择分区键,大多数情况下会选择使用时间分区

• 分桶选择:通常选择高基数的列来作为分桶键,这样可以保证数据在各个桶中尽可能均衡

• 分桶个数: 计算数据存储量,将每个tablet设置成 500M 左右



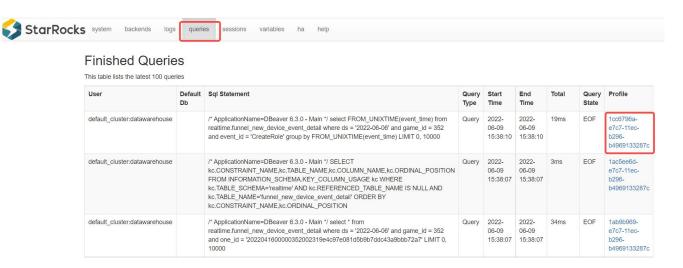




慢查询分析

Profile 与 Plan 查看

- 可以在fe/log/fe.audit.log中看到所有查询和慢查询信息
- Profile是BE执行后的结果,包含了每一步的耗时和数据处理量等数据,可以通过 StarRocksManager的图形界面查看详细内容









04未来规划



未来规划

- 将剩余的实时场景全部迁入StarRocks
- 建立以StarRocks为核心统一的查询分析平台
- DataAPI服务集成StarRocks
- 完善StarRocks监控



非常感谢您的观看



