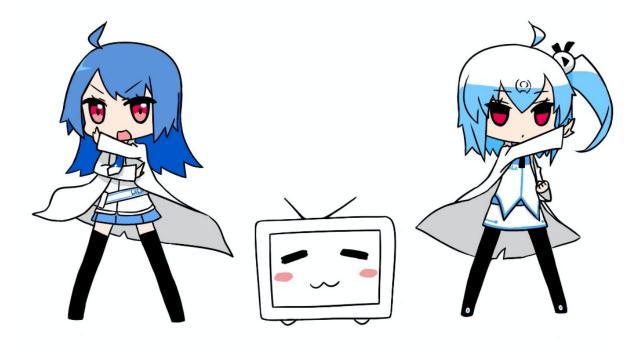
ClickHouse在B站用户行为分析的实践

李呈祥





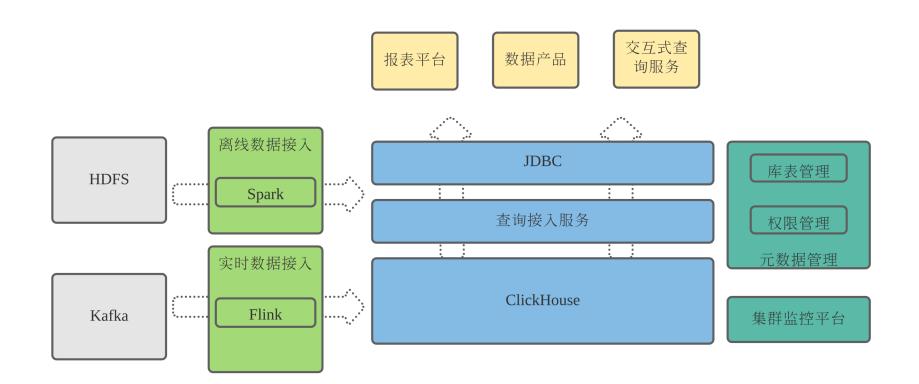
Bilibili OLAP平台现状

- 上百台节点, SSD+HDD存储。
- 每天上千亿级数据摄入。
- 引擎从Kylin/Druid统一收敛到ClickHouse。
- 主要场景包括用户行为分析,标签圈人,监控数据分析等等。





OLAP平台服务







用户行为分析需求

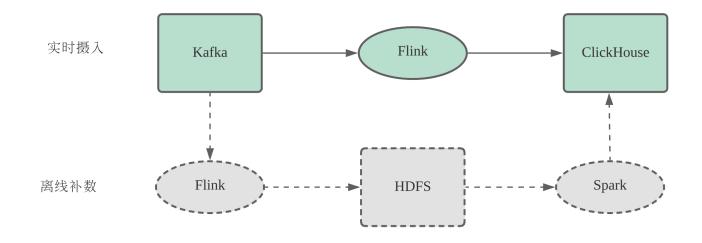


如何交互式响应超大规模数据的用户行为分析?





数据摄入



Flink实时数据摄入:

- BatchSize 500000, 20S内写入。
- ConnectionTimeout/SocketTimeo
 ut





表的设计一

```
CREATE TABLE event_analysis_table (
 `buvid` String CODEC(ZSTD(15)),
 `brand` LowCardinality(String),
 `page type` Int32 CODEC(Delta(4), LZ4HC(6)),
ENGINE = ReplicatedMergeTree(...)
PARTITION BY (log_date, app_id)
ORDER BY (...)
TTL ...
SETTINGS storage_policy = 'hot_and_cold',
 use_minimalistic_part_header_in_zookeeper = 1
```

- 1. ZSTD压缩效率较高,也耗费更多CPU。
- 2. 对于连续整型数据, Delta压缩非常高效。
- 3. 对于低基数字段, 使用

StringWithDictionary可以大大减少存储开销。





表的设计二

```
CREATE TABLE event_analysis_table (
 `buvid` String CODEC(ZSTD(15)),
 `brand` LowCardinality(String),
 `page_type` Int32 CODEC(Delta(4), LZ4HC(6)),
ENGINE = ReplicatedMergeTree(...)
PARTITION BY (log_date, app_id)
ORDER BY (...)
TTL ....
SETTINGS storage_policy = 'hot_and_cold',
 use_minimalistic_part_header_in_zookeeper = 1
```

- 1. 固定过滤的低基数字段加到分区中。
- 2. 配置存储策略,使用SSD存储新摄入数据。
- 3. 减少zk存储压力。





SELECT log_date, city, uniqExact(buvid)

FROM event_analysis_table

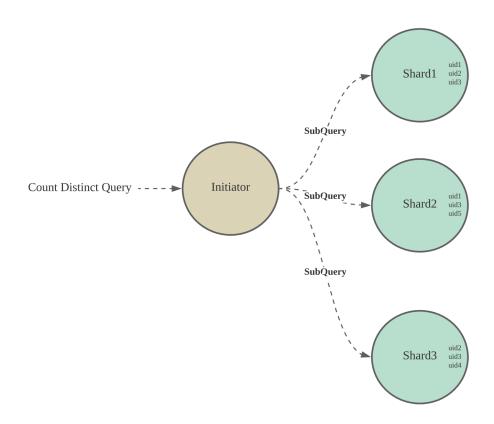
WHERE log_date >= '20210129'

AND log_date <= '20210206'

AND event_id='pgc.pgc-video-detail.0.0.pv'

AND app_id=1

GROUP BY log_date, city







SELECT log_date, city, uniqExact(buvid)

FROM event_analysis_table

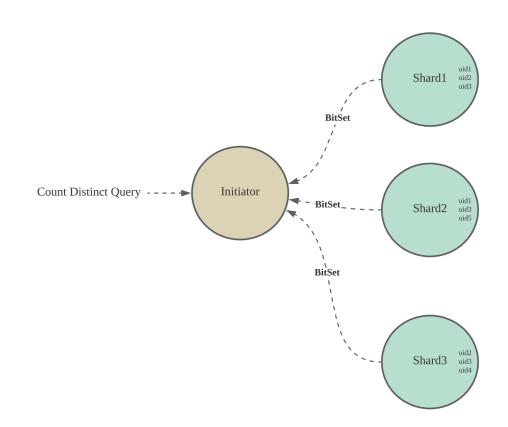
WHERE log_date >= '20210129'

AND log_date <= '20210206'

AND event_id='pgc.pgc-video-detail.0.0.pv'

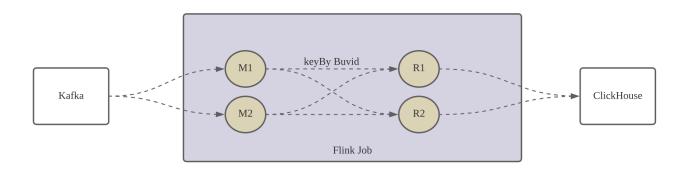
AND app_id=1

GROUP BY log_date, city









- 1. Flink任务根据buvid Shuffle。
- 2. Reduce Task直连Local ClickHouse Table。
- 3. 通过distributed_group_by_no_merge下 推子查询。





SELECT log_date, event_id, city, SUM(indicator) AS indicator

FROM

(SELECT log_date, event_id, city, uniqExact(buvid) AS indicator

FROM event_analysis_table

WHERE log_date >= '20201022'

AND log_date <='20201025'

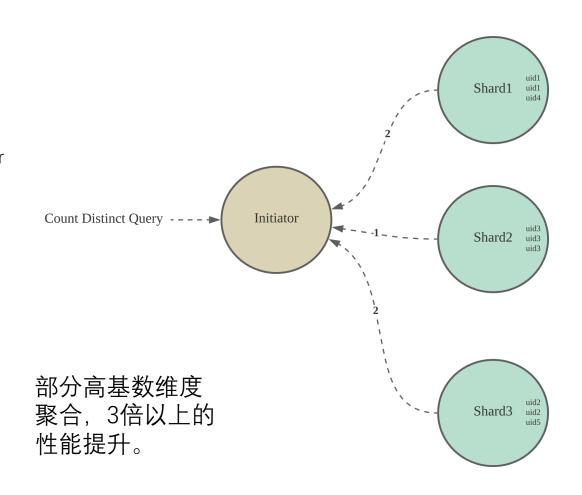
AND event_id='pgc.pgc-video-detail.0.0.pv'

AND app_id=1

GROUP BY log_date, city

SETTINGS distributed_group_by_no_merge=1) t

GROUP BY logDate, city







SELECT log_date, event_id, city, SUM(indicator) AS indicator

FROM

(SELECT log_date, event_id, city, uniqExact(buvid) AS indicator

FROM event_analysis_table

WHERE log_date >= '20201022'

AND log_date <='20201025'

AND event_id='pgc.pgc-video-detail.0.0.pv'

AND app_id=1

GROUP BY log_date, city

SETTINGS distributed_group_by_no_merge=1) t

GROUP BY logDate, city

通过参数控制自动在Initiator节点 合并结果,对用户透明。

SELECT log_date, city, uniqExact(buvid)

FROM event_analysis_table

WHERE log_date >= '20210129'

AND log_date <= '20210206'

AND event_id='pgc.pgc-video-detail.0.0.pv'

AND app_id=1

GROUP BY log_date, city

SETTINGS distributed_group_by_merge_finalized=1





优化实践—物化视图

好处:

- 1. 预计算加速查询速度。
- 2. 查询时可能更少的磁盘IO。

UniqExact => Croaring BitMap

Uniq => HyperLogLog

代价:

- 1. 没有查询计划自动重写,业务需重构SQL。
- 2. 额外的数据冗余,写入代价变大。
- 3. 引入高基数维度会导致存储代价太大,查询效率降低。

- 1. 区分高基数维度和低基数维度。
- 2. 在写入速度和查询性能之间tradeoff





优化实践—Buvid字典映射

相比于groupBitmap, UniqExact计

算需要:

- 1. 更多的磁盘IO。
- 2. 更复杂的计算。
- 3. 更多的内存占用。

大概2-10倍的性能提升

UniqExact

Buvid: 40 Bytes String

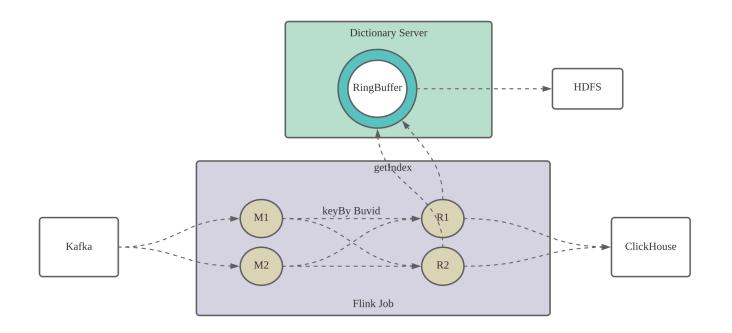
groupBitmap

Buvid_I: Long





优化实践—Buvid字典映射

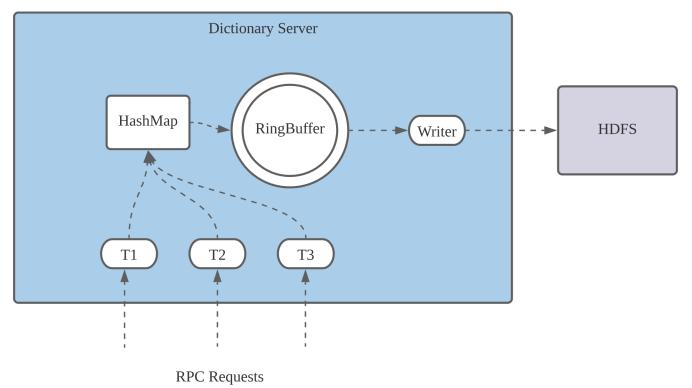


- 1. 外部Dictionary Server,字典映射值插入 ClickHouse。
- 2. Shuffle by Buvid, 在Flink task中缓存字 典映射。
- 3. 离线补数关联Hive字典映射表。





优化实践—Buvid字典映射



- 1. 单台128G内存可以支持10亿Buvid字典映射。
- 2. 多生产者单消费者,异步线程持久化数 据到HDFS。





查询性能

平均响应时间: 3s

P90响应时间: 5s

每天查询次数:上千次

查询数据时间范围:1个月





优化实践—更多优化计划

- 1. Array类型查询优化。
- 2. GroupingSet支持。
- 3. 漏斗分析定制优化。







We Are Hiring!

