Tencent 腾讯

腾讯看点基于 Flink+ClickHouse的实时数据系统实践

汇报人: 王展雄

腾讯看点-高级工程师

时间: 2020-10-12

可解决的痛点: 实时数据分析系统

推荐: 10分钟前,我们上了一个推荐策略,想知道在不同人群推荐效果怎么样?

运营: 我想知道,现在在广东省的用户中,最火的广东地域内容是哪些?

审核: 我想看到,过去5分钟,按照举报数、曝光数降序的游戏类内容列表?

作者: 我想了解,今天到目前为止,我的内容收到了多少个点赞和评论?

老板: 我想了解,过去10分钟有多少用户在看点浏览过内容?

.....

主要工作: 实时数据分析系统

0-调研



离线数据分析平台-无法满足



实时数据分析平台-准实时无法满足

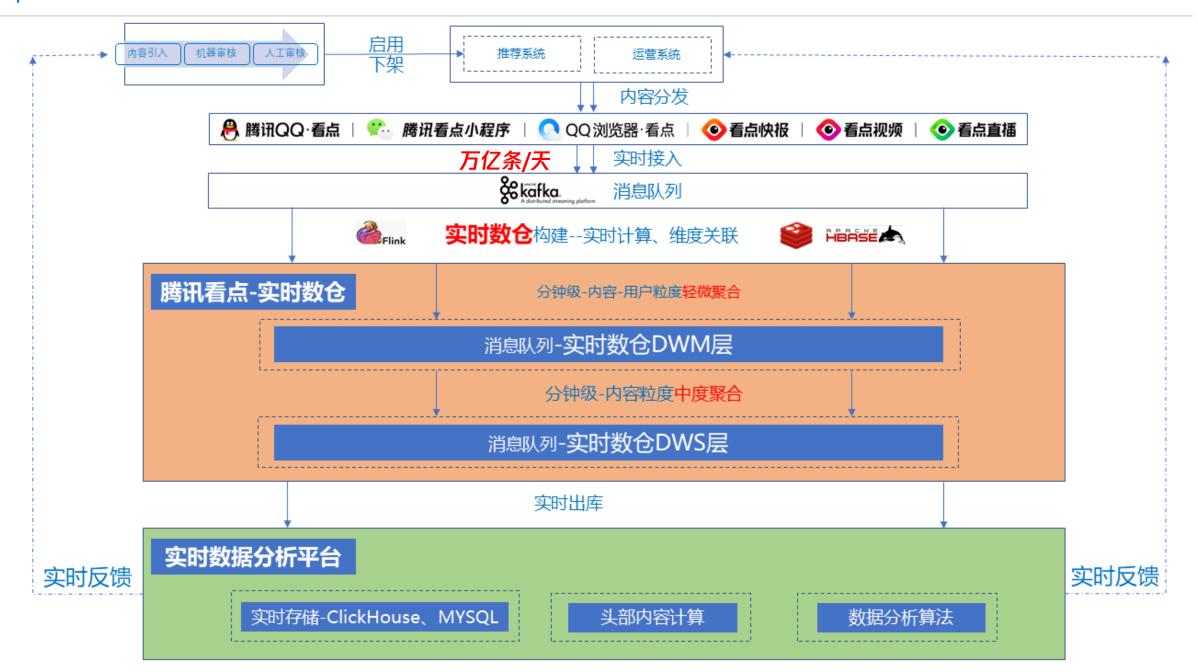


方案选型



架构设计

项目背景: 腾讯看点数据中心-实时数据分析系统



实时数据分析系统-方案选型

> 实时数仓:

大规模数据处理架构	业界使用	灵活性	容错性	成熟度	迁移成本	批/流处理代码
Lambda架构	高	高	高	高	低	2套
Kappa架构	Æ	Æ	Æ	Æ	高	1套

> 实时计算引擎:

实时计算引擎	准确性	容错机制	延时	吞吐量	易用性	业界使用
Flink	Exactly-once	Checkpoint轻量级快照	低	高	高	高
SparkStreaming	Exactly-once	RDD Checkpoint	中	高	中	中
5torm	At-least-once	Acker重试	低	低	低	A EE

> 实时存储引擎:

存储引擎	维度索引	高并发	预聚合	高性能查询	特性
ClickHouse	有	高	有	快	海量数据批量写入、实时多维聚合OLAP查询
Ckv/HBase	无	高	无	慢	KV读写、多维聚合查询效率极低
Tdsql/Tidb	有	Æ	无	慢	适合OLTP
E5	有	快	无	慢	全文检索适合日志查询,运营分析,实时聚合查询慢
Druid	有	高	单粒度	中	计算全局TopN只能是近似值

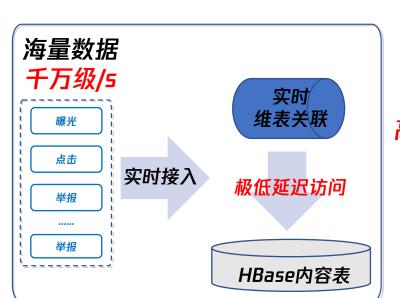
实时数据分析系统-设计目标与设计难点

设计目标:

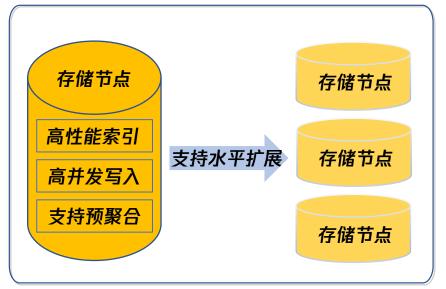
- 难点:
- 1. 实时计算引擎 [实时数仓构建]

3. App层(后台服务和前端展示层)

- 2. 实时存储引擎







高并发写入、高可用分布式和高性能索引查询

• 千万级/5的海量数据如何实时接入,并且进行极低延迟的实时维表关联

低延时

查询

高可用

前端请求 后台服务 二级缓存 高可用 算法计算

实时计算引擎

实时存储引擎

App层

实时数据分析系统-架构设计







Ant Design of React

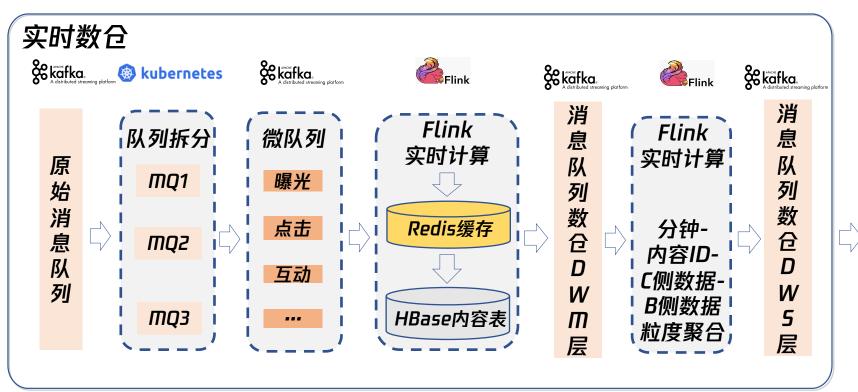
→ 页面请求

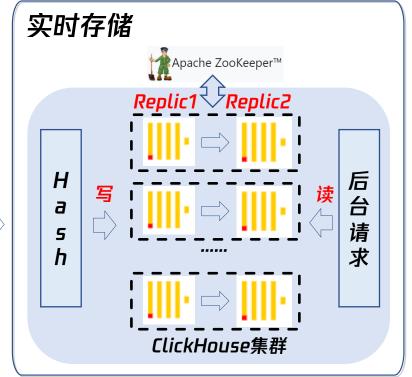
后台服务



腾讯自研RPC后台服务框架

后台请求 1分钟内存缓存





接入层

计算层

实时数仓存储层

实时写入层

OLAP存储层

接口层

主要工作: 实时数据分析系统

01-实时计算

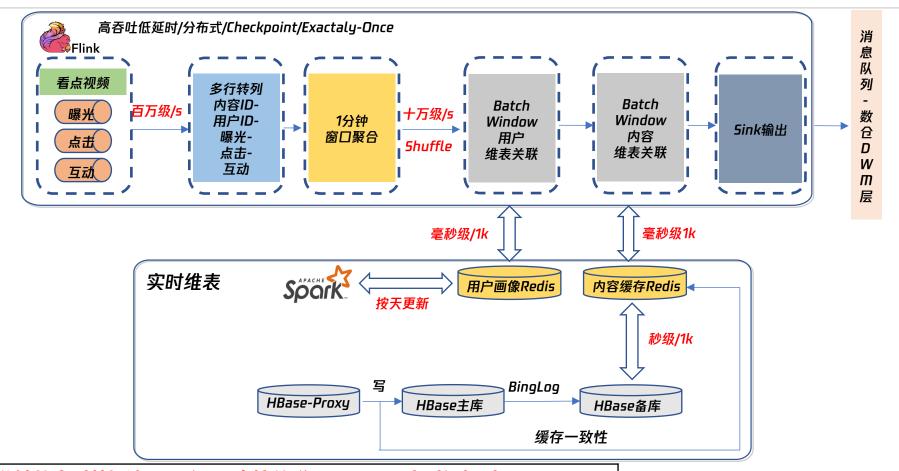


实时关联



实时数仓

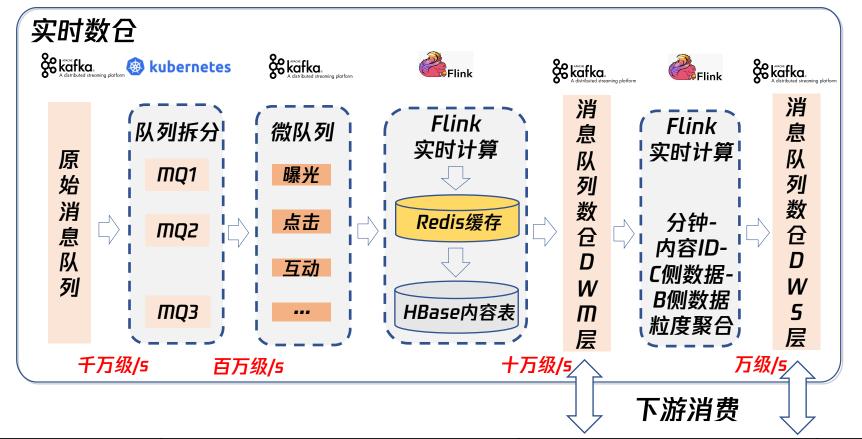
实时高性能维表关联



难点	难点:1分钟的实时数据流(百万级/s)直接关联HBase需要小时级耗时			
解决方案:		耗时:		
✓	Flink行转列/聚合	小时级->十几分钟		
✓	Batch+Redis缓存	十几分钟->秒级		
✓	上游过滤一些不存在的赛道内容ID防止缓存穿透	秒级->秒级		
✓	消峰填谷,防止雪崩	秒级->数十秒		

指标	优化前	优化后	节省
时间	小时级	数十秒	90%+
数据量	百亿级	十亿级	30 /6+

实时数仓建设-向下游提供服务



50个消费者	建设实时数仓前	建设实时数仓后	节省
Flink(核心)	X1*50	X1 (1个月节	省上百万
Redis(内存)	X2*50	X2)=t/\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\\
接入人力成本(天)	X3*50	X3	减少98%↓
接入实时数据门槛	高(涉及模块多、有门槛)	低 (Flink SQL)	

主要工作: 实时数据分析系统

02-实时存储



一. 分布式-高可用

- 方案选择
- 水平扩展



二. 海量数据-写入

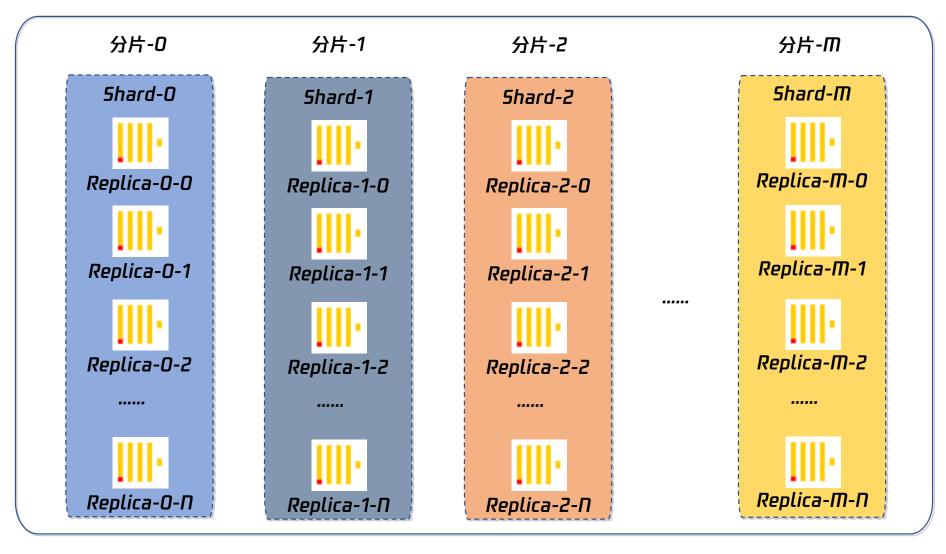
- 磁盘做Raid加大磁盘IO
- · Batch写入,减少Merge压力
- 分布式集群构建、分摊写入压力



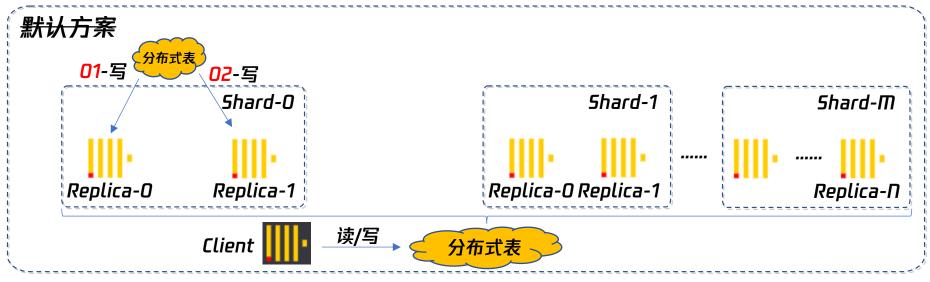
三. 高性能-查询

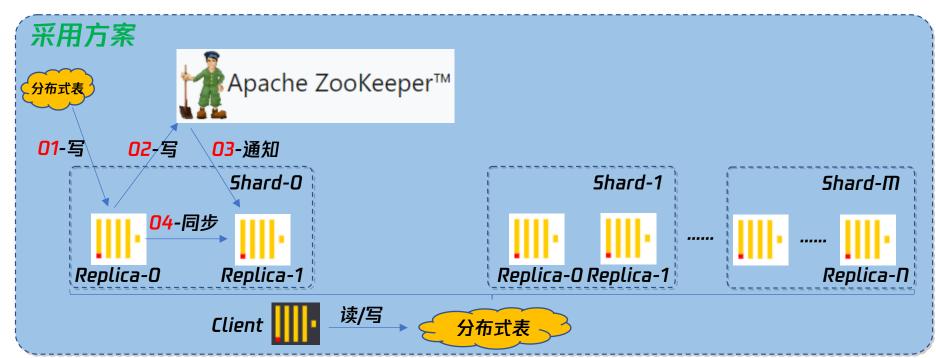
- 索引构建
- 物化视图构建
- 分布式集群构建并行查询

总数据集

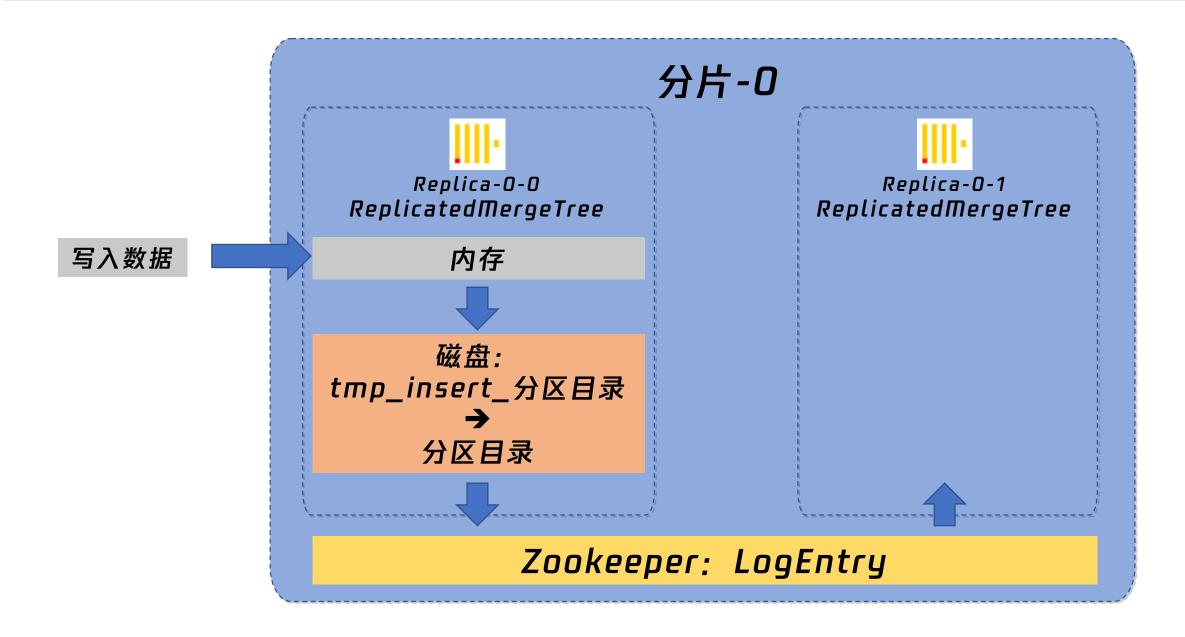


实时存储-分布式-高可用





实时存储-分布式-高可用-原理



实时存储-分布式-高可用-原理

元数据相关:

- 1、/metadata节点,保存元数据信息,包括主键、分区键等
- 2、/columns节点,保存字段信息,包括列名和数据类型
- 3、/replicas节点,保存副本相关信息

校验相关:

- 4、/leader_election节点,用于主备选举
- 5、/blocks节点,防止数据块重复,以及数据同步

执行相关:

- 6、/log节点,记录了副本协同需要执行的Log记录,包含任务执行源信息
- 7、/queue节点,包含具体执行的操作任务

实时存储-分布式-高可用-原理

1、/replicas节点下注册RO节点 2、监听/log节点 3、/leader_election节点参与选主 RO 1、本地新建数据分区目录,数据写入 1、接收到数据拉取请求 2、/block节点写入数据的block_id 2、返回指定分区数据 3、向/log节点注册Get数据的Log记录 Zookeeper 1、接收数据 1、监听到/log节点发生变化 并写入本地 2、拉取Log记录到本地 3、创建Task任务,注册到/queue节点 4、基于/queue节点的任务队列,执行 任务, 拉取数据 **R1** 1、/replicas节点下注册R1节点 1、选择一个远端副本 2、监听/log节点 2、向远端副本发起Fetch请求 3、/leader_election节点参与选主 3、失败会重试若干次

实时存储-海量数据-写入-问题1

```
20200924 1926431 1926431 0
  20200924 1926432 1926432 6
  20200924 1926433 1926433 0
  20200924 1926434 1926434 6
 20200924 1926434 1926438 :
  20200924 1926434 1926452 2
 20200924 1926435 1926435 6
  20200924 1926436 1926436 6
 20200924 1926437 1926437 6
- 20200924 1926438 1926438 6
- 20200924 1926439 1926439 (
-- 20200924 1926439 1926443 :
- 20200924 1926440 1926440 (
- 20200924 1926441 1926441 0
- 20200924 1926442 1926442 6
- 20200924 1926443 1926443 0
 20200924 1926444 1926444 0
 20200924 1926444 1926448 1
- 20200924 1926445 1926445 0
-- 20200924 1926446 1926446 6
-- 20200924 1926447 1926447 6
- 20200924 1926448 1926448 0
-- 20200924 1926449 1926449 (
- 20200924 1926450 1926450 6
- 20200924 1926451 1926451 (
 20200924 1926452 1926452 0
 20200924 1926453 1926453 6
- 20200924 1926454 1926454 0
-- 20200924 1926455 1926455 0
 detached
```

```
MaxBlockNum
20201012_1_2_1
分区ID MinBlockNum 合并Level
```

20201012_1_2_1

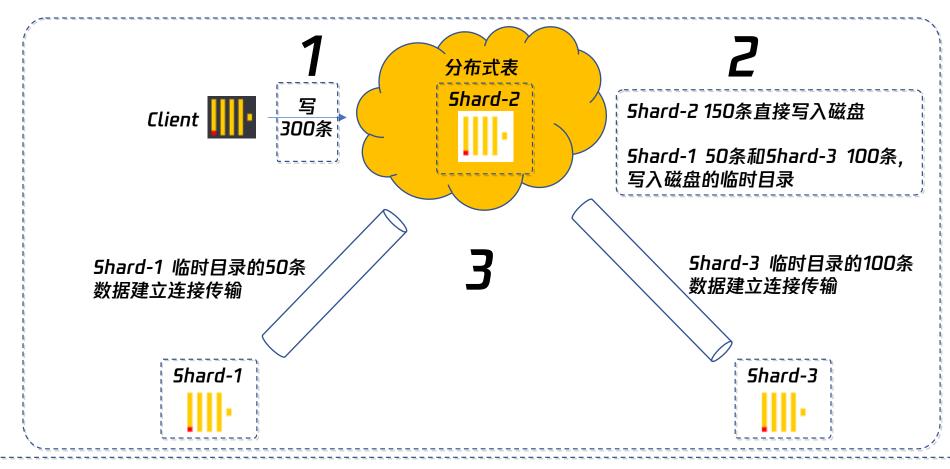
写入问题:

1、写入QP5太高

解决方案:

1、几十万行的Batch写入

实时存储-海量数据-写入-问题2



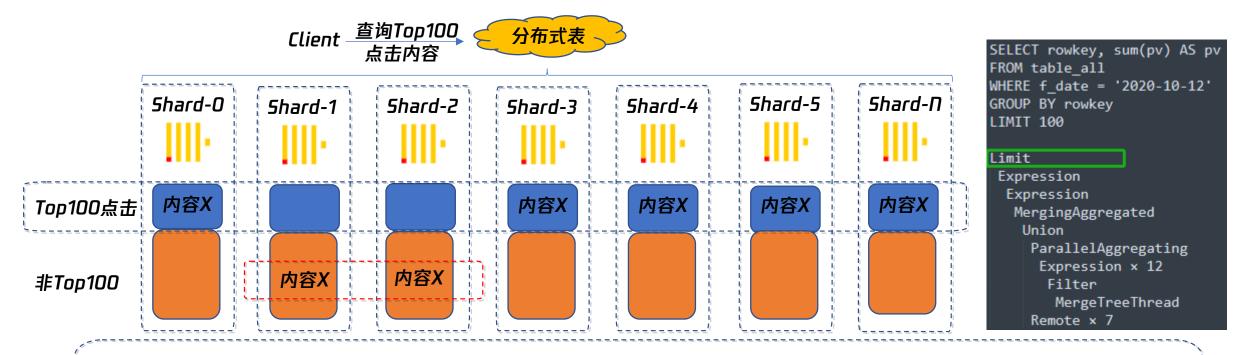
写入问题:

- 1、写入QP5太高、ZK崩溃
- 2、写入出现单点问题,磁盘打满

解决方案:

- 1、几十万行的Batch写入
- 2.1、对磁盘做Raid
- 2.2、在写入之前进行分表,直接写分布式表

实时存储-海量数据-写入-问题3



写入问题:

- 1、写入QP5太高、ZK崩溃
- 2、写入出现单点问题,磁盘打满
- 3、Local Top非全局Top的问题

解决方案:

- 1、几十万行的Batch写入
- 2.1、对磁盘做Raid
- 2.2、在写入之前进行分表,直接写分布式表
- 3、写入之前进行Hash路由,将同一个内容ID的记录路由到同一个分片上

实时存储-高性能-查询-优化1

CounterID IN ('a', 'h') 且 Date = 3, 服务器读取marks范围在[1, 3)和[7, 8)之间的数据

CounterID in ('a', 'h'), 服务器读取marks范围在[0, 3)和[6, 8)之间的数据

Date = 3, 服务器读取marks范围在[1, 10)之间的数据

查询优化:

1、日期FDate、分钟TimeOneMinute、内容ID建立稀疏索引

实时存储-高性能-查询-优化2

CREATE MATERIALIZED VIEW 物化视图 ENGINE = SummingMergeTree() PARTITION BY toYYYYMMDD(f_date) ORDER BY (f_date, rowkey) AS SELECT f_date, rowkey, sumState(pv) AS SumPv FROM 原始流水表 GROUP BY f_date, rowkey

原始流水数据量: Billion级

相差1000倍+

物化视图数据量: Million级

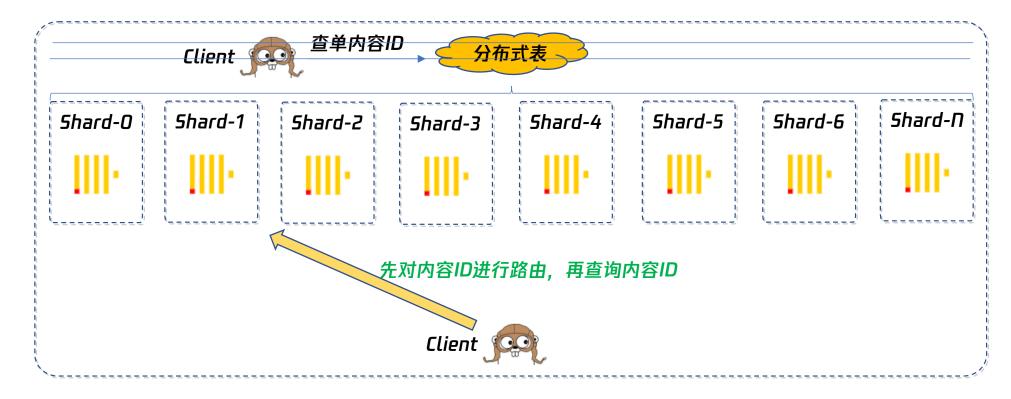
查询优化:

- 1、日期FDate、分钟TimeOneMinute、内容ID建立稀疏索引
- 2、针对不同的维度,建立对应的预聚合,物化视图,空间换时间

实时存储-高性能-查询

分布式表查询问题:

- · 分布式表会把请求发送N个Shard上并行计算,然后数据汇总,再返回
- · 但是只有一个5hard是包含内容ID的



我们的优化:

· 后台查询之前对内容ID进行路由,直接访问目标5hard,减少N-1/N的负载,大量缩短查询时间,提升 用户体验

实时存储-高性能-查询-存储

ClickHouse文件存储: [列].bin 和 [列].mrk

Marks标记序号	压缩块在.bin文件中的偏移量	解压后Marks标记的偏移量
0	0	0
1	0	8192
2	0	16384
3	0	24576
4	0	32768
5	0	40960
6	0	49152
7	0	57344
8	12016	0
9	12016	8192

.mrk标记文件示意图

ClickHouse高性能原因:

- 1、多核CPU并行计算
- 2、5IMD并行计算加速
- 3、分布式水平扩展集群
- 4、稀疏索引、列式存储、数据压缩
- 5、聚合分析优化(Group by)

腾讯看点数据中心-实时数据分析系统-系统成果

腾讯看点实时数据仓库: DWM层和DW5层

腾讯看点多维实时数据分析系统: 亚秒级响应多维条件查询请求

- 未命中缓存情况下:
 - 过去30分钟内容的查询,99%的请求耗时在1秒内
 - 过去24小时内容的查询,90%的请求耗时在5秒内,99%的请求耗时在10秒内

Thanks

欢迎关注腾讯看点技术微信公众号







Tencent 腾讯

Q&A

欢迎关注腾讯看点技术微信公众号



