是时候改变你数仓的增量同步方案了

MLSQL Stack 系列

分享内容

Stage1:

传统增量同步方案

Stage2:

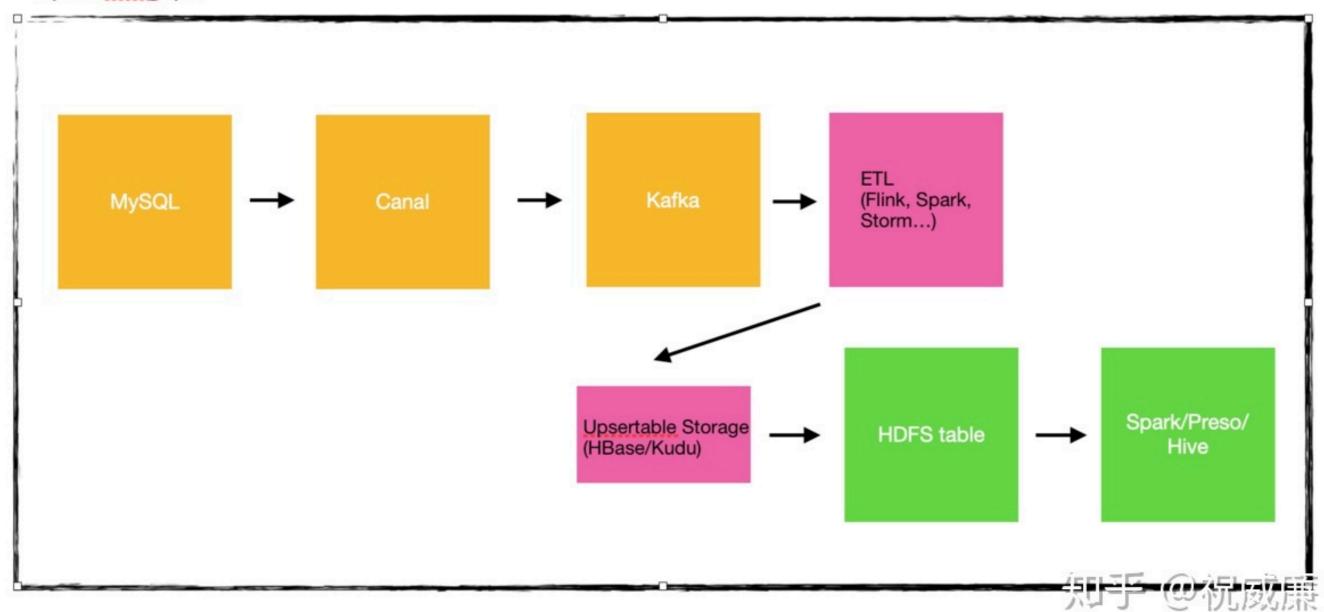
基于Delta Lake新方案

Stage3:

新方案组件内部设计

传统增量同步方案

MySQL Binlog sync



优点

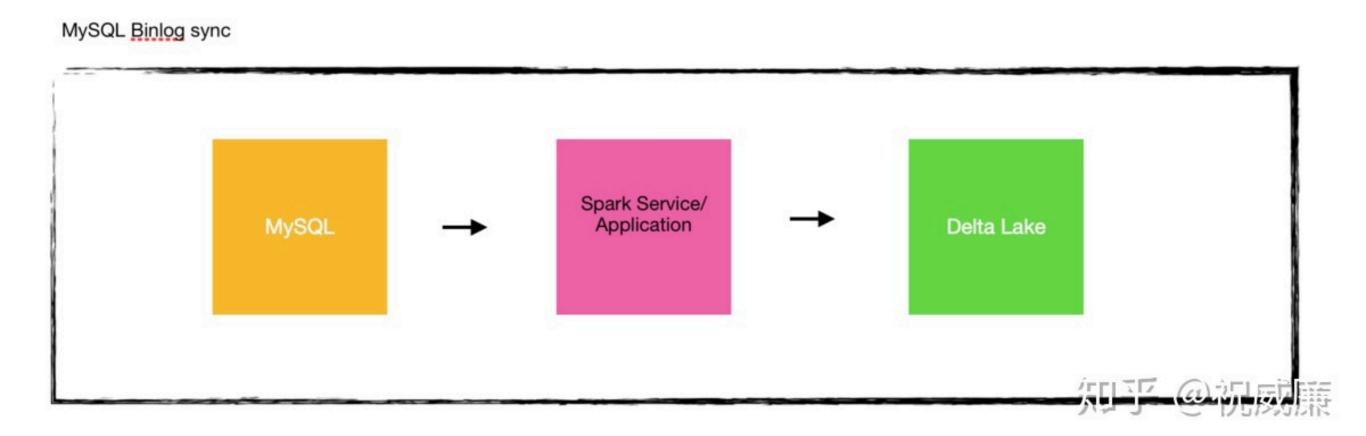
基本无

缺点

- 组件繁多(构建成本高)
- 每个组件都需要一个专家(人力成高)
- 环节多,还涉及到数据的倒入导出(延时高)
- 传说中的Lambda架构?

Lambda架构 用架构的复杂弥补存储不给力

一个最直观的架构



上面就是新方案

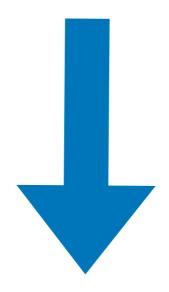
代码直观感受

```
val spark: SparkSession = ???
val df = spark.readStream.
format("org.apache.spark.sql.mlsql.sources.MLSQLBinLogDataSources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.mlsql.sources.m
option("host","127.0.0.1").
option("port","3306").
option("userName","xxxxx").
option("password","xxxxx").
option("databaseNamePattern", "mlsql_console").
option("tableNamePattern", "script_file").
optioin("binlogIndex","4").
optioin("binlogFileOffset","4").
load()
df.writeStream.
format("org.apache.spark.sql.delta.sources.MLSQLDeltaDataSource
option("__path__","/tmp/sync/tables").
option("mode", "Append").
option("idCols","id").
option("duration","5").
option("syncType","binlog").
checkpointLocation("/tmp/cpl-binlog2")
 .mode(OutputMode.Append).save("{db}/{table}")
```

配置MySQL信息

配置存储信息

(可能) N人N天



(可能) 1人几分钟

要解决的问题

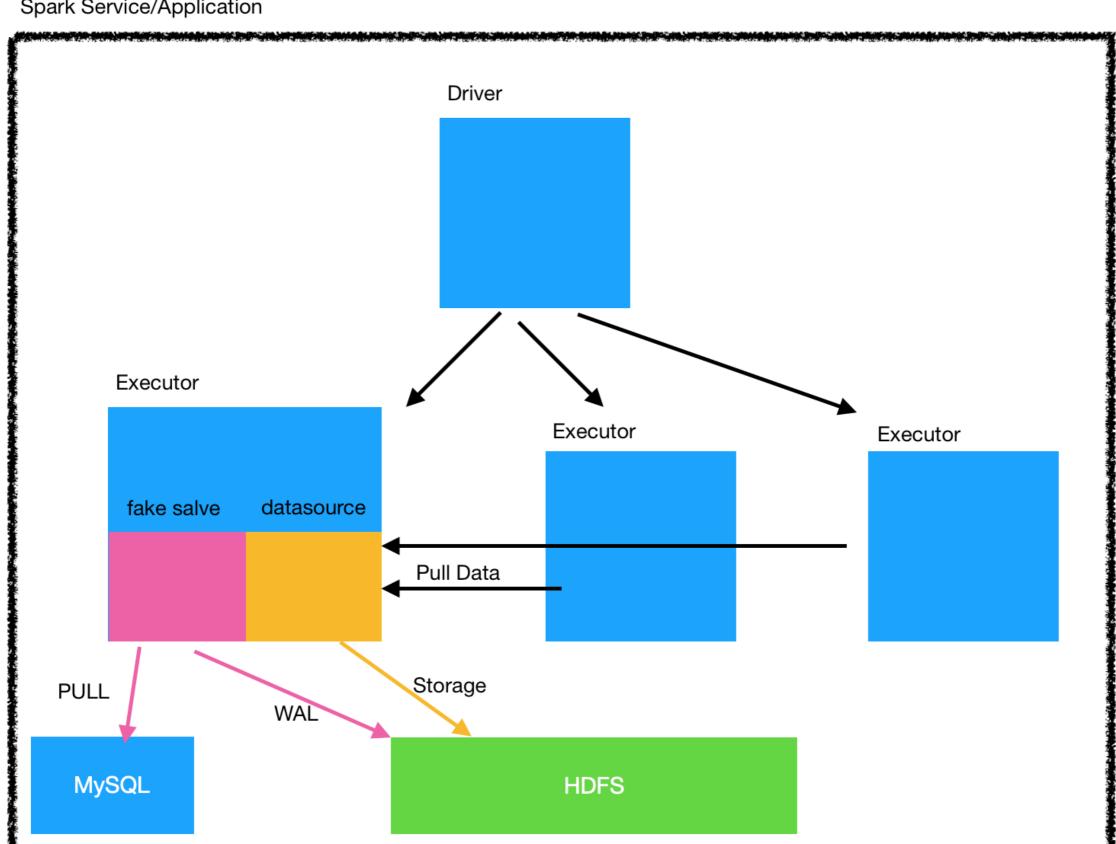
- Spark需要能够直接消费Binlog
- HDFS的存储需要支持Upsert/Partial Upsert
- 一段Replay 的逻辑

我们通过MLSQL演示

Spark-Binlog技术细节

Spark-Binlog 架构

Spark Service/Application



Spark-Binlog流程

- 任意选择一个Exeuctor启动一个常驻的MySQL Slave
- 将消费到的Binlog转化为数据并且生成WAL写入HDFS
- 在Executor启动一个服务,提供对WAL的读取(满足Spark数据源需要回放的问题)
- 流式程序向该服务pull数据

Delta-Plus 技术细节

要解决的问题

- 原生Delta更新放大的问题
- 文件数控制
- 不同类型的更新问题

原生Delta更新放大的问题

更新操作的秘密



祝威廉 1个月前

进入主题前的一句唠叨如果说,Delta带来的三大核心特性:流批共享upsert/delete/overwrite等操作版本回滚让我选最核心的特性的话,我会选择第二个。在大数据领域,我们也是一步步进化的,从最早的数据存储采用纯文本,到后面ORC/Parquet等面...阅读全文 >

- 每次更新都需要发生全表扫描
- 每次更新都需要删除、新增大量文件
- 极端情况是重新生成整张表

解决办法

- 通过布隆过滤器,不需要join就能过滤掉不需要的文件
- 对数据根据主键组区间进行分区,保证每个文件里的数据都在自己的区间内

文件数控制

• Delta-Plus通过更新逻辑,可以确保文件数恒定,删多少文件,就新增多少文件

不同类型的更新问题

- Partial Merge
- Replace

它们都是开源项目

- spark-binlog: https://github.com/allwefantasy/spark-binlog
- delta-plus: https://github.com/allwefantasy/delta-plus

欢迎关注MLSQL

官网地址: http://www.mlsql.tech

知乎地址:

https://zhuanlan.zhihu.com/c_205546986