

流批一体 在快手的实践和思考

张静 Apache Flink && Apache Calcite Committer



- **Flink 在快手的发展**
- **2** 流批一体在快手的规划
- **3** 第一阶段(加强批能力)的进展

4 第二阶段(业务视角的流批一体)的挑战



1 Flink 在快手的发展



Flink 在快手的发展

13亿/秒 TPS 6000 实时 3000 离线

作业数目

70W CPU Cores

社科

索引构建 样本拼接 特征计算 电商

快手小店 直播助手 直播大屏 商业化

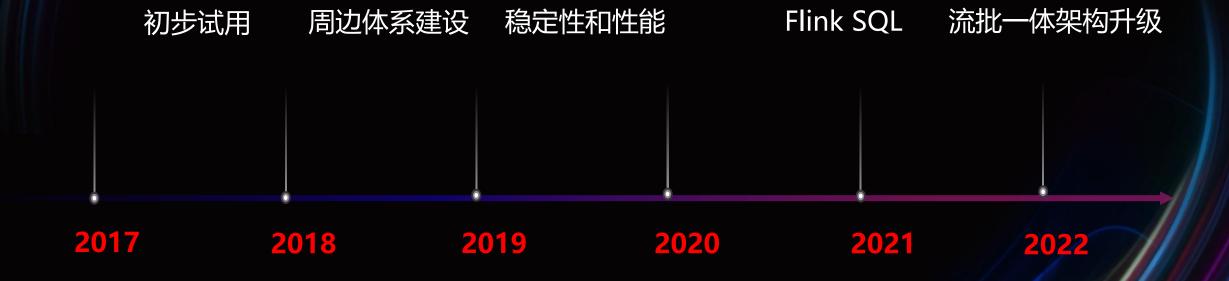
投放平台 实时收入健康 特征计算 音视频

精彩瞬间 音视频质量监控 实时 数据组

实时数仓 实时大屏 实时报表 实时数据同步

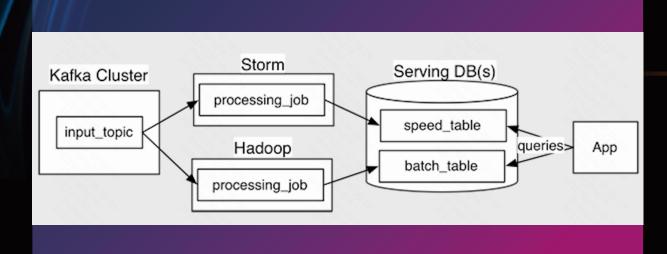


Flink 在快手的发展





Lambda 架构



缺点

两套计算引擎 两套业务代码 结果一致性难以保证

引自 Questioning the Lambda Architecture



流批一体的方案选型



统一的 API 不同的计算引擎



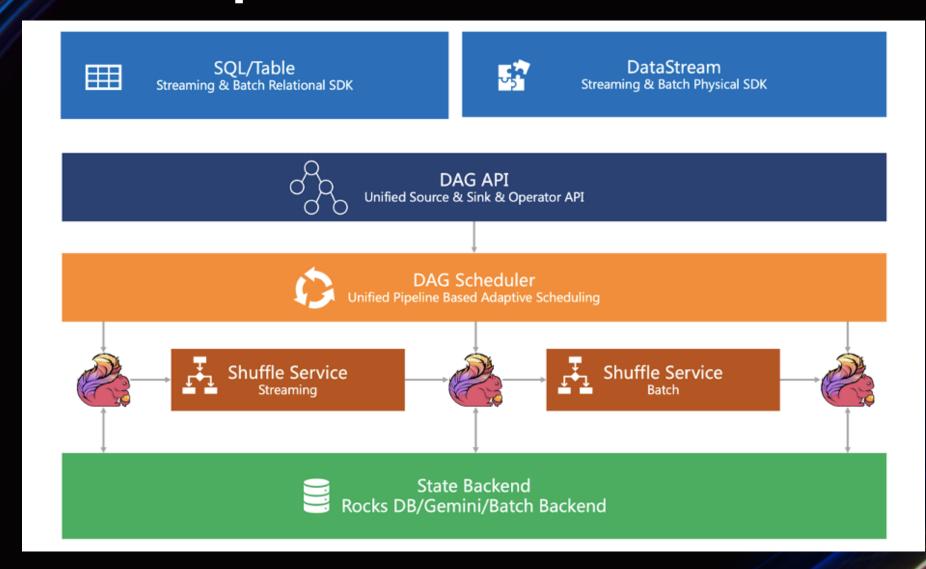
统一的计算引擎 不满足极致的实时性



统一的计算引擎 批处理能力待加强

Apache Flink 流批一体





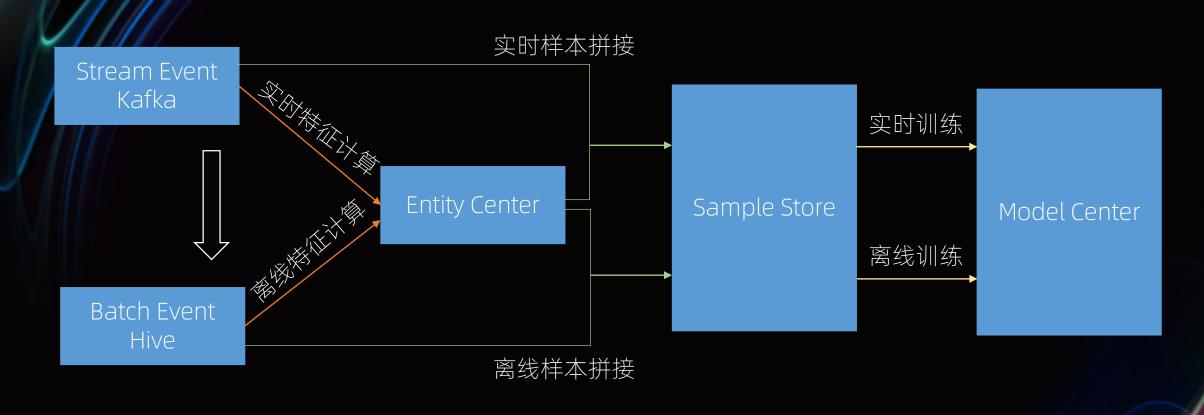
引自 Flink 执行引擎:流批一体的融合之路



2 流批一体在快手的规划

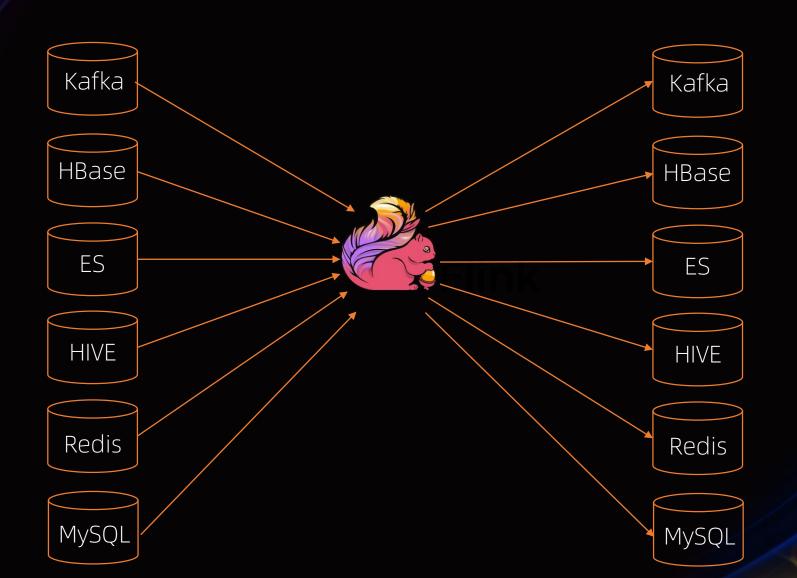


流批一体的初期业务场景1:机器学习





流批一体的初期业务场景2:数据集成





流批一体的目标

统一的用户体验:一套业务逻辑,一套平台入口

统一的引擎: 计算引擎 + 存储引擎

智能的引擎: 用户只关心业务逻辑和实时性要求

满足更复杂的业务: 比如流批融合的需求



流批一体的规划

第二

阶段

第一

阶段

加强 Flink 批能力

打通产品入口

支持业务 (AI & 数据同步)

智能的引擎

极致的批处理

统一的流批一体存储引擎

广泛的业务场景



3 第一阶段的进展

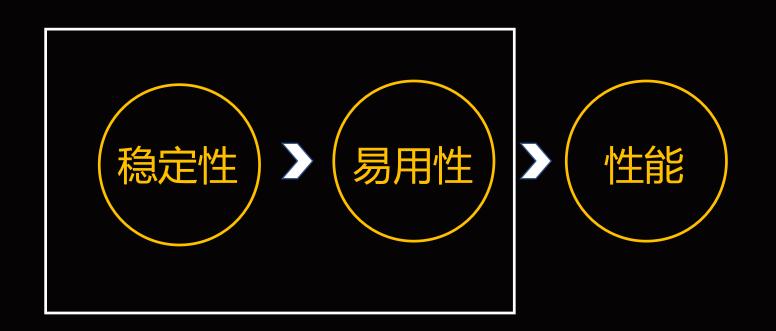


初期用户对批能力的要求





初期用户对批能力的要求





稳定性的核心问题

慢节点问题

• 机器或者网络等造成的长尾问题

TM Shuffle 不稳定

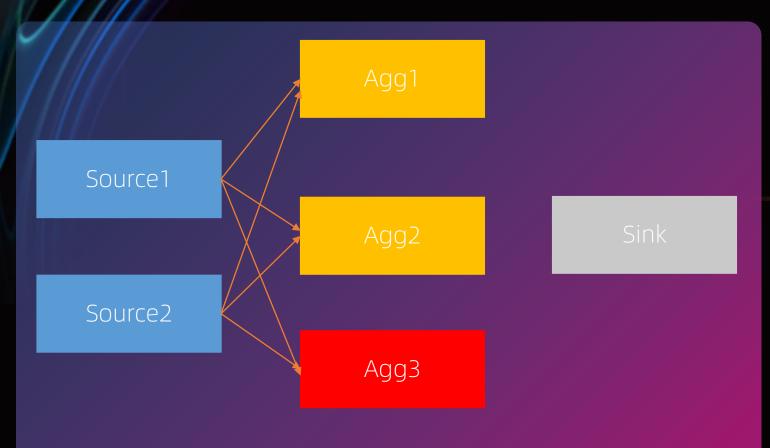
• 节点异常退出导致托管的 Shuffle 文件不可读,影响下游任务

离线任务稳定性差

- 离线集群开启资源抢占, 中低优任务的资源频繁被抢占
- 离线集群资源紧张,导致并发间 splits 分配不均匀,failover 开销大



稳定性问题1:慢节点问题



问题描述

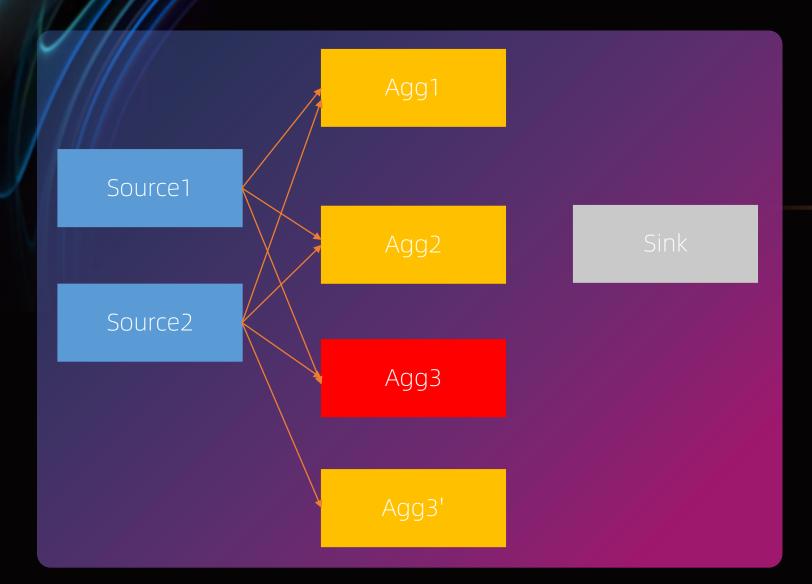
个别并发上运行缓慢,可能因为机器原因或者网络问题,影响整个作业的执行时间

Note: 针对各个并发处理速度不一致,

而非数据倾斜导致的慢节点



推测执行 (FLIP-168)

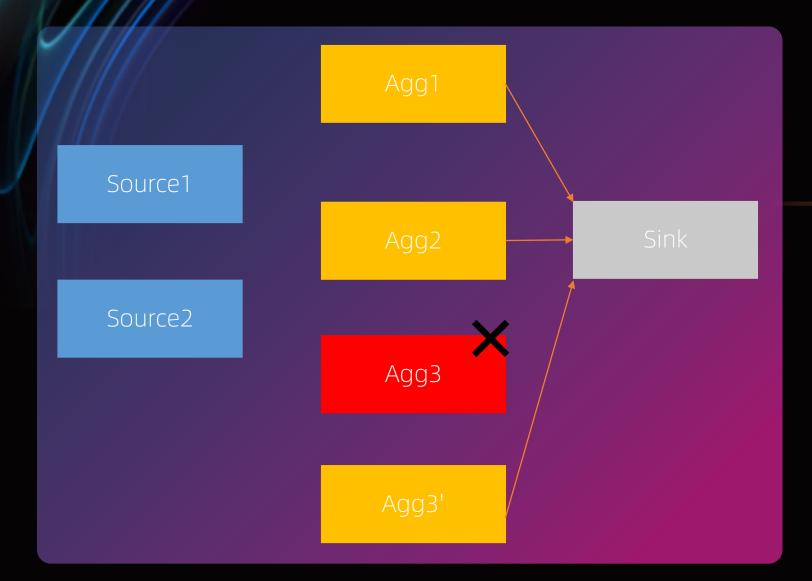


方案描述

在非热点机器上启动镜像实例



推测执行 (FLIP-168)

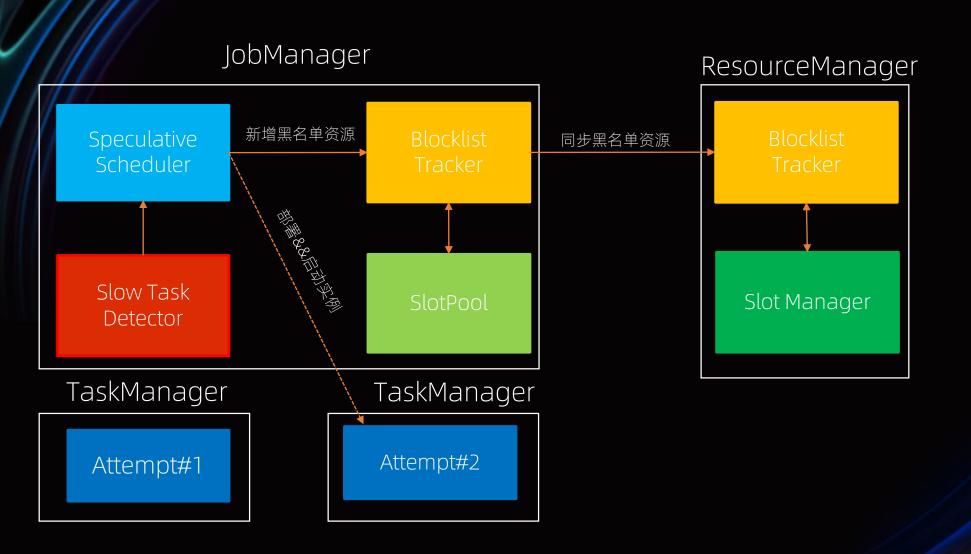


方案描述

哪个先执行完就采用它的结果,并把慢的取消掉

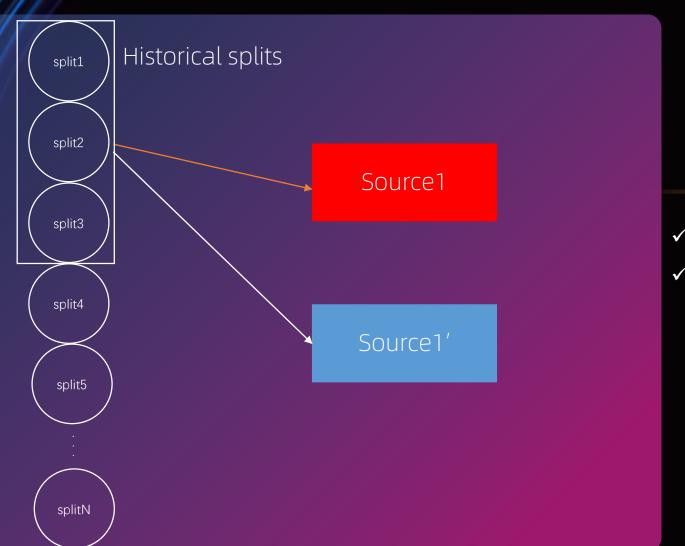


推测执行 (FLIP-168)





Source 支持推测执行 (FLIP-245)

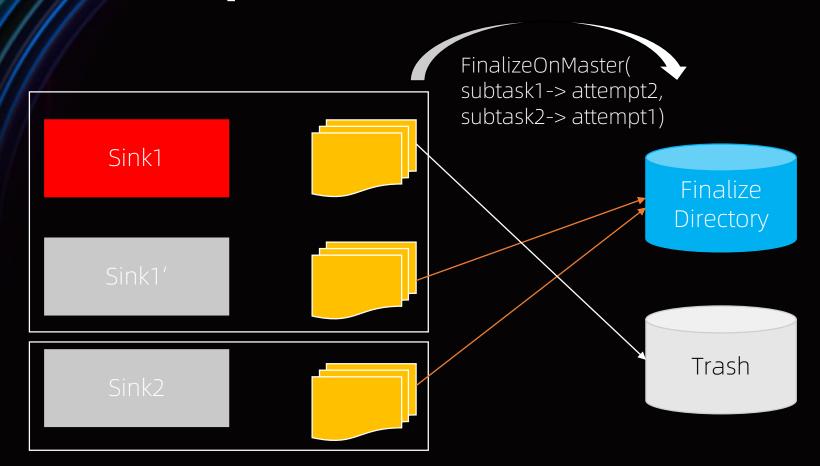


方案描述

- ✓ 镜像实例和原始的实例,必须生成相同的数据
- ✓ 通过引擎侧的改动让 Source 支持推测执行, 不需要每个 source connector 额外开发



OutputFormat Sink 支持推测执行





稳定性问题2: TM Shuffle 不稳定

TaskManager Shuffle

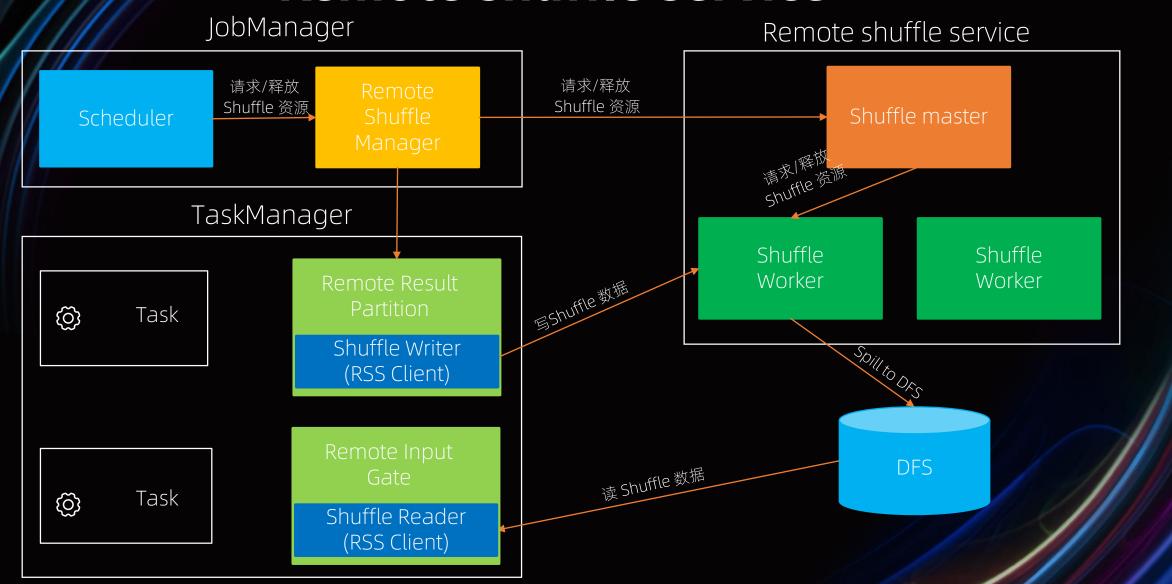
- Write to local disk
- Read from upstream TaskManager

Remote shuffle service

- Write to remote shuffle worker
- Read from remote shuffle worker

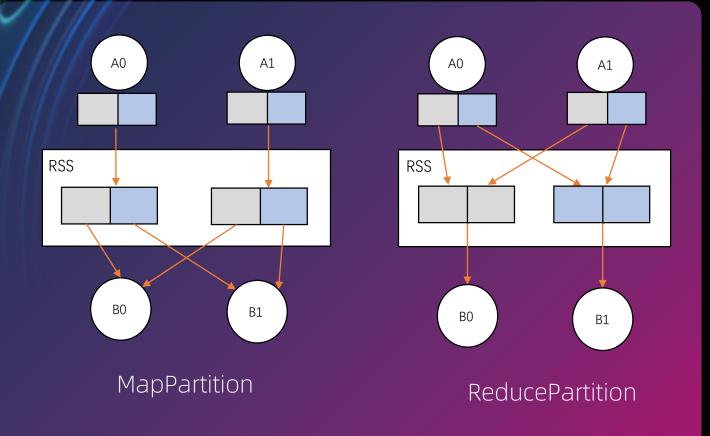


Remote shuffle service





Map Partition VS Reduce Partition



Map Partition VS Reduce Partition

- ✓ Reduce Partition 优点:下游消费是顺序读, 避免随机小 I/O,同时减少磁盘压力
- ✓ Reduce Partition 缺点:存储开销大,需要多 副本,为了避免数据不可用的情况下重新拉起 所有上游map

更多内容请关注 Flink Forward Asia 2022 - 生产实践专场 快手 Flink 的稳定性和功能性扩展



稳定性问题3: 离线任务稳定性差

中低优任务频繁失败重启

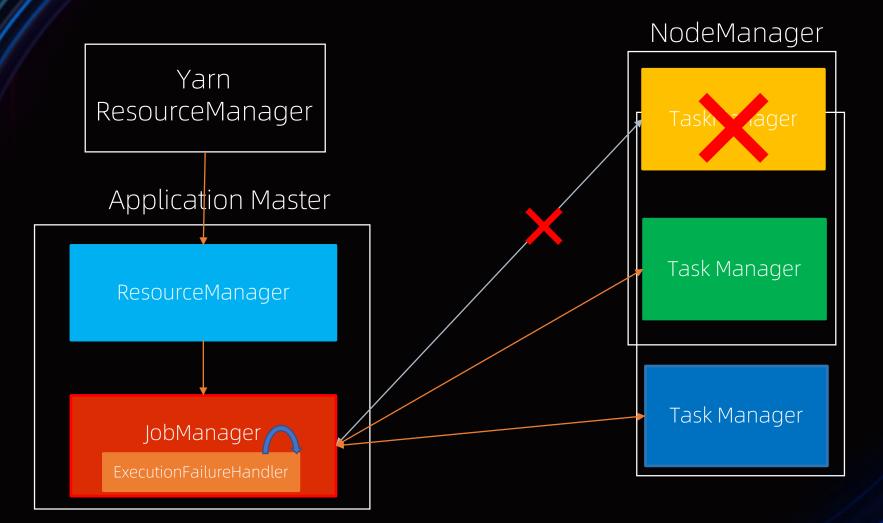
离线集群开启资源抢占,中低优任 务的资源频繁被抢占,导致离线任 务多次重启

失败恢复开销大

• 离线集群资源紧张,任务可能只能申请 到部分资源,已经运行的任务处理太多 Splits,一旦发生异常,恢复代价大

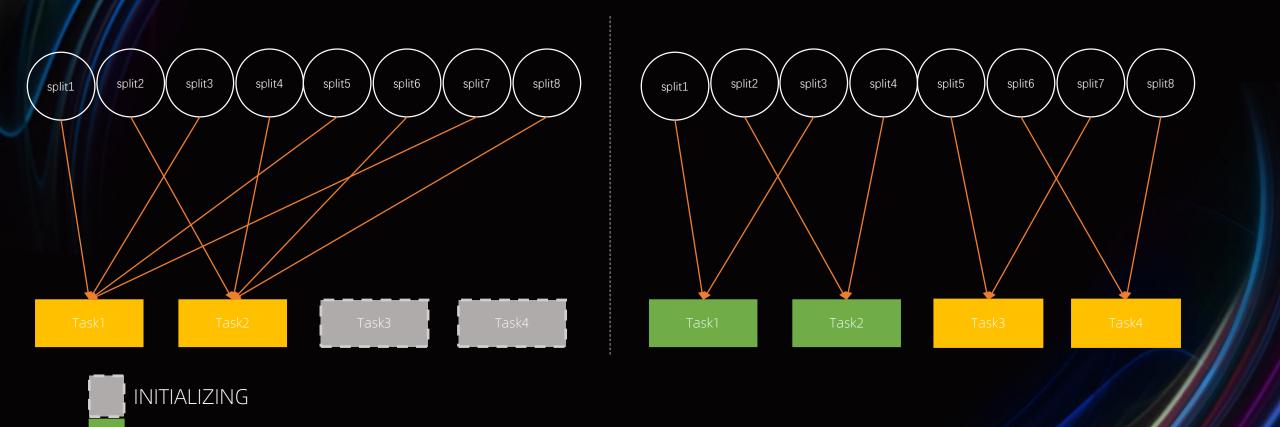


对部分异常(资源抢占类)异常自动重试





限制单个 Task 处理的 splits 个数



FINISHED

RUNNING



易用性

基于 Adaptive Batch
 Scheduler (FLIP-187)
 自动推导并发度,避免
 手工配置

开发阶段

运行阶段

- 进度信息定期上报
- 异常信息上报

完善 History Server,任务结束后UI 上查看JM/TM 日志

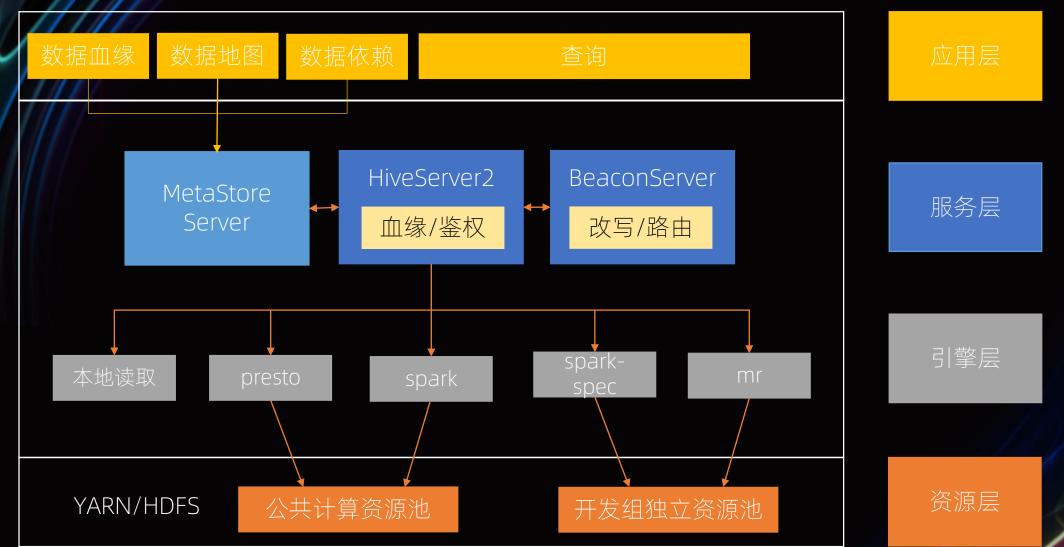
事后定位



如何大规模落地 Flink Batch



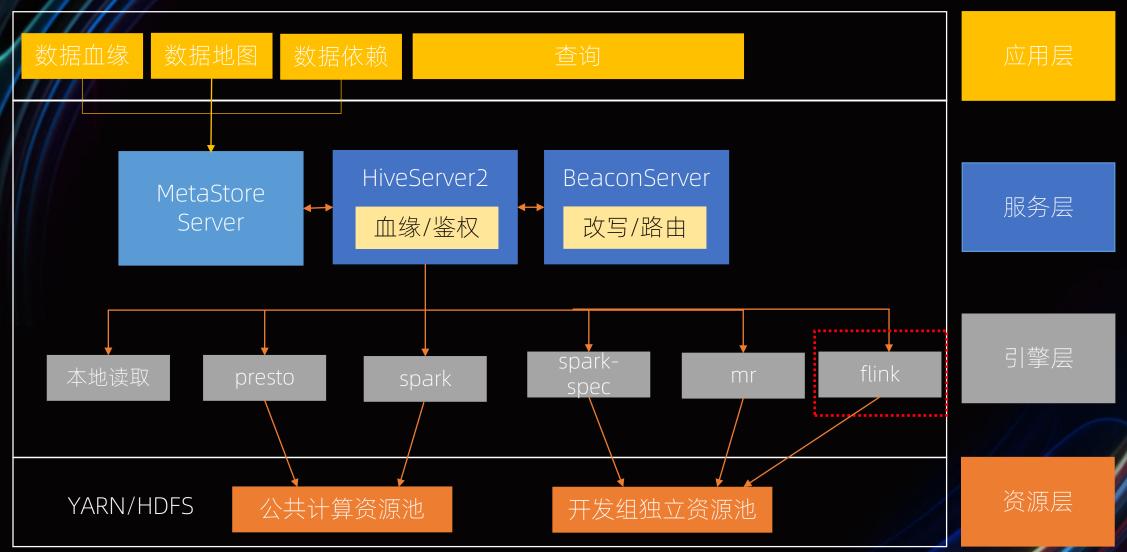
快手离线生产引擎



引自 Hive 实践 | Hive MetaStore 在快手遇到的挑战与优化



Flink 接入离线生产引擎





Flink 接入离线生产引擎: 关键工作

引擎能力增强

- Hive dialect 兼容性
- Hive connector 能力

产品接入

- 扩展 HiveServer2 和
 Beacon Server,接入 Flink
- 接入公司鉴权体系

自动化流程

- 接入双跑平台
- 监控&&报警流程

更多内容请关注 Flink Forward Asia 2022 - 生产实践专场 HiveSQL 迁移 FlinkSQL 在快手的实践



第一阶段的进展: 工作成果

3000+作业数目

特征 生产 数据 集成 离线 生产 引擎



4 第二阶段的挑战



第二阶段的挑战1:手动指定运行模式



runtime mode batch/streaming



batch shuffle mode pipeline/blocking/hybrid



scheduler
default/adaptive batch
enable speculative execution



Adaptive

Query Execution

Runtime

Filter Pruning

性能

Hybrid Shuffle

Vectorized



Adaptive

Query Execution

Runtime

Filter Pruning

性能

Hybrid Shuffle

Vectorized



Adaptive

Query Execution

Runtime

Filter Pruning

性能

Hybrid Shuffle

Vectorized



Adaptive

Query Execution

Runtime

Filter Pruning

性能

Hybrid Shuffle

Vectorized



Adaptive

Query Execution

Runtime

Filter Pruning

性能

Hybrid Shuffle

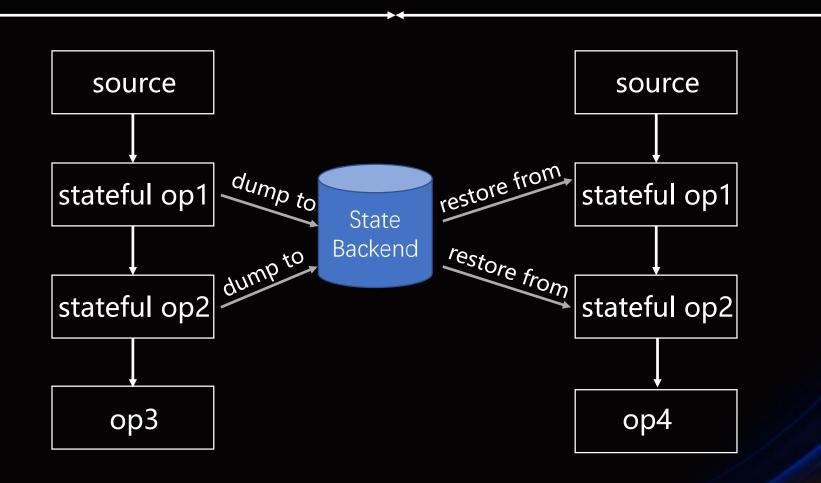
Vectorized



第二阶段的挑战3:流批混跑-状态无法衔接

Historic data processing

Continuous data processing







缺点

用户抽象出逻辑表 平台层路由到物理表



THANK YOU

谢 谢 观 看