

2022 中国系统架构师大会

SYSTEM ARCHITECT CONFERENCE CHINA 2022

激发架构性能 点亮业务活力











实时流数据平台架构实践

光大银行 王磊 大数据团队负责人









个人介绍



王磊

- 光大银行资深架构师、大数据团队负责人
- 信通院大数据产品评测专家评委
- 《分布式数据库30讲》专栏作家
- 金融数士公众号作者

目前主要负责光大银行大数据基础平台、实时数据平台等系统建设及数据技术产品研发工作













实时数据处理体系的演进过程



2017-2021

准实时数据平台

操作对象:消息

处理模式: 单笔+微批

定位:数据平台、资源平台

2022

实时流数据平台 (数据总线)

+

实时数据湖

操作对象:流数据

处理模式: 单笔

定位:数据平台

操作对象:数据表

处理模式: 微批

定位:数据平台

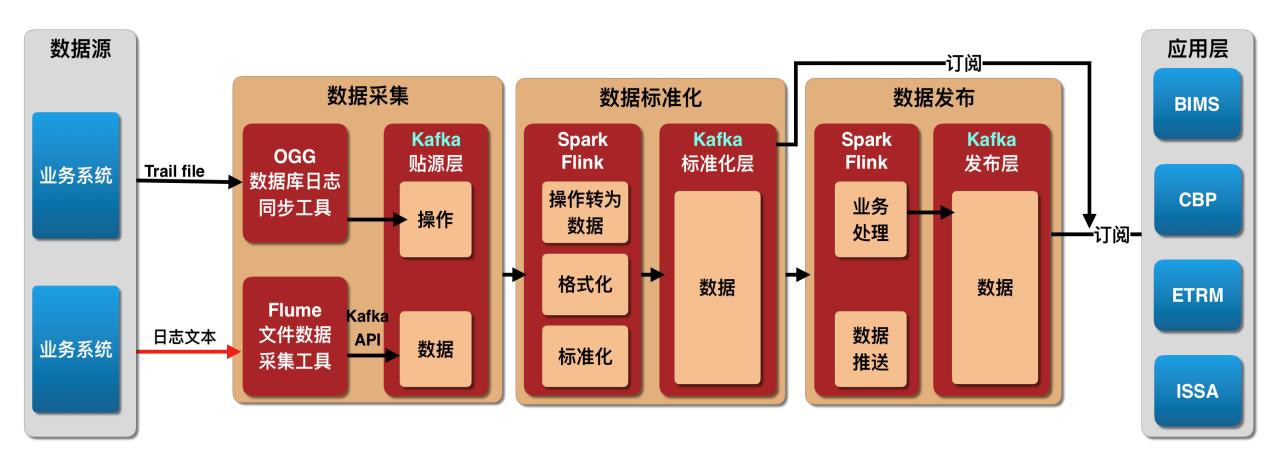






准实时数据平台









168.com



准实时数据平台的特点



- 1. 以"消息"为传输实体
- 2. 向应用暴露原生接口
- 3. 数据多层次存储
- 4. 分布式消息队列为核心(Kafka)
- 5. 内置流计算引擎 (Flink)









准实时数据平台的问题



存在问题

原有解决办法

不足之处

1. 数据管理能力不足

- 1.1 消息不等同于数据
- 1.2 部分字段变更操作

- 1.1 定制化数据转换程序, avro->json
- 1.1 开发成本高,耦合流计算资源

1.2 平台内置存储全量数据基线

2. 数据结构上下游耦合紧密

上游变动引发的改造成本高风险大

3. 原生接口变动, 波及所有应用

应用被动跟随Kafka版本变动

4. 数据平台和资源平台叠加

造成系统定位不清晰









实时流数据平台的新办法



存在问题

- 1. 数据管理能力不足
- 1.1 消息不等同于数据
- 1.2 部分字段变更操作
- 2. 数据结构上下游耦合紧密

上游变动引发的改造成本高风险大

3. 原生接口变动, 波及所有应用

应用被动跟随Kafka版本变动

4. 数据平台和资源平台叠加

造成系统定位不清晰

解决办法

- 1. 消息管理转变为数据管理
- 1.1 schema registry 统一管理,将逻辑与算力分离
- 1.2 转移到实时数据湖解决
- 2. 平台作为数据属主,上下游解耦

下游系统个性化订阅 (schema registry), 避免无效变更

3. 提供SDK, 封装接口

屏蔽内部设计复杂性,高于组件的平台边界

4. 剥离资源平台属性

定位清晰, 功能聚焦



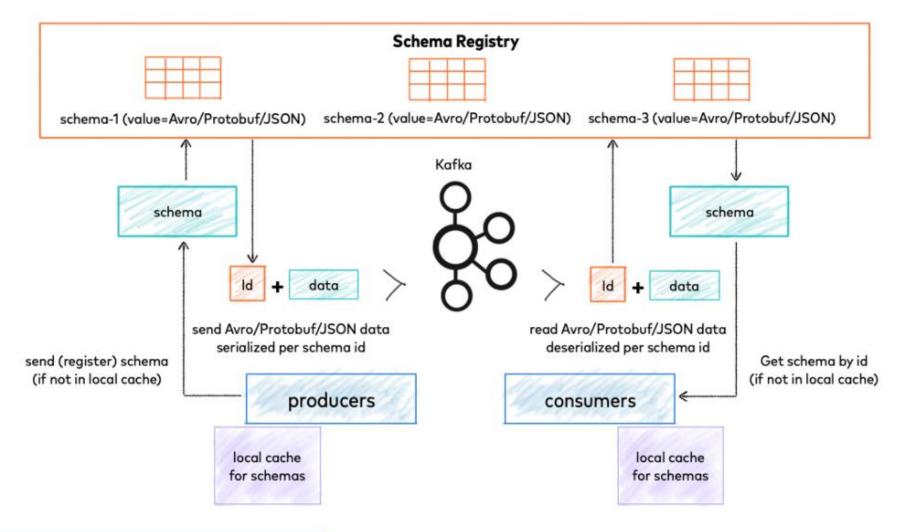








Kafka Schema Registry













Schema Registry 特性

- ➤ Schema Registry 是一个独立的服务器进程,可以运行在Kafka之外的机器上。
- ➤ Schema Registry 设计为分布式,单主架构, ZooKeeper/Kafka 协调主选举,只有master节点能进行数据写入。
- ➤ Schema Registry的工作是维护所有Schema的 "数据库"。该"数据库"保存在内部 Kafka topic中,并缓存在 Schema Registry 本地中以实现低延迟访问。
- ▶ 多个Schema Registry集群可服务于同一个kafka集群。
- ▶ Schema Registry为每个注册的模式分配全局唯一ID。分配的ID保证单调递增且唯一,但不一定 是连续的,基于写入 Kafka 存储的最后一个 ID
- ➤ 在master重新选举期间,只有在新master节点同步旧master存储中的所有记录后才会进行批量 分配Schema ID











模式演化 schema evolution

兼容类型	允许更改	描述	示例
BACKWARD	添加带默认值字段 删除字段	使用新Schema的消费者可以读取使用最后一个Schema生成的数据	如果Topic的三个Schema按X-2、X-1和X的顺序更改,则该兼容性确保使用新Schema X的消费者可以处理使用Schema X 或X-1的生产者写入的数据
BACKWARD_TRANSITIVE	添加带默认值字段 删除字段	使用新Schema的消费者能够处理由 所有注册Schema写入的数据	该兼容性确保使用新Schema X的消费者可以处理使用 Schema X、X-1或X-2的生产者写入的数据
FORWARD	添加字段 删除带默认值字段	可以使用次新Schema读取使用新 Schema生成的数据	兼容性可确保使用新SchemaX的生产者写入的数据可以由使用SchemaX或X-1的消费者处理
FORWARD_TRANSITIVE	添加字段 删除带默认值字段	使用所有已注册的Schema读取使用新Schema生成的数据	兼容性可确保使用新SchemaX的生产者写入的数据可以由使用SchemaX、X-1或X-2的消费者处理。
FULL	添加带默认值字段删除带默认值字段	以用新Schema读取,新数据也可以	该兼容性确保使用新SchemaX的消费者可以处理使用 SchemaX或X-1的生产者写入的数据;生产者使用新SchemaX 写入的数据可以由消费者使用SchemaX或X-1处理
FULL_TRANSITIVE	添加带默认值字段删除带默认值字段	以用新Schema读取,新数据也可以	该兼容性确保使用新SchemaX的消费者可以处理使用 SchemaX、X-1或X-2,并且生产者使用新SchemaX写入的数 据可以由消费者使用SchemaX、X-1或X-2。
NONE	所有更改	Schema兼容性检查被禁用	消费者需要和生产者同时使用同一种Schema





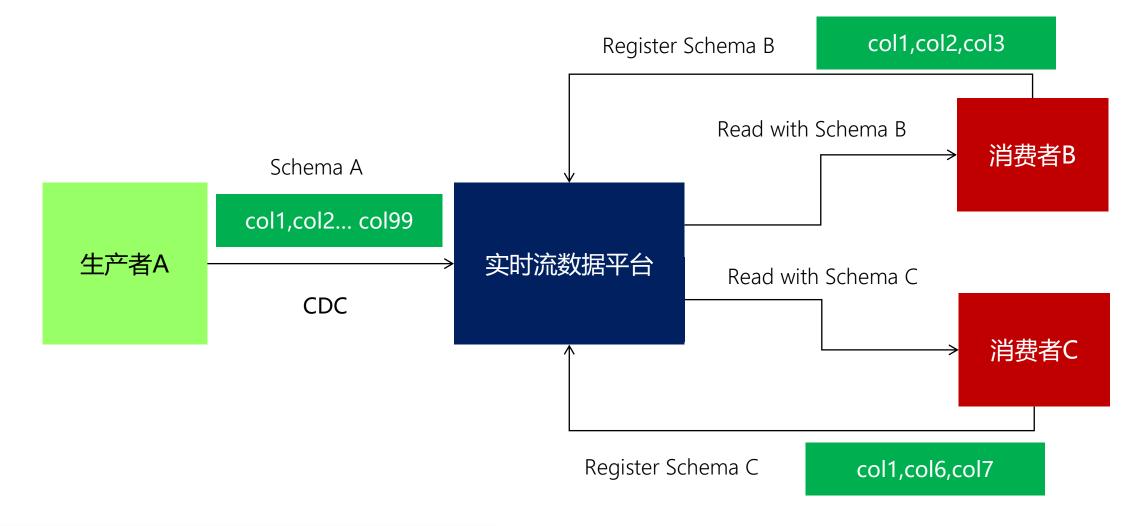








数据编排——消费者个性化订阅





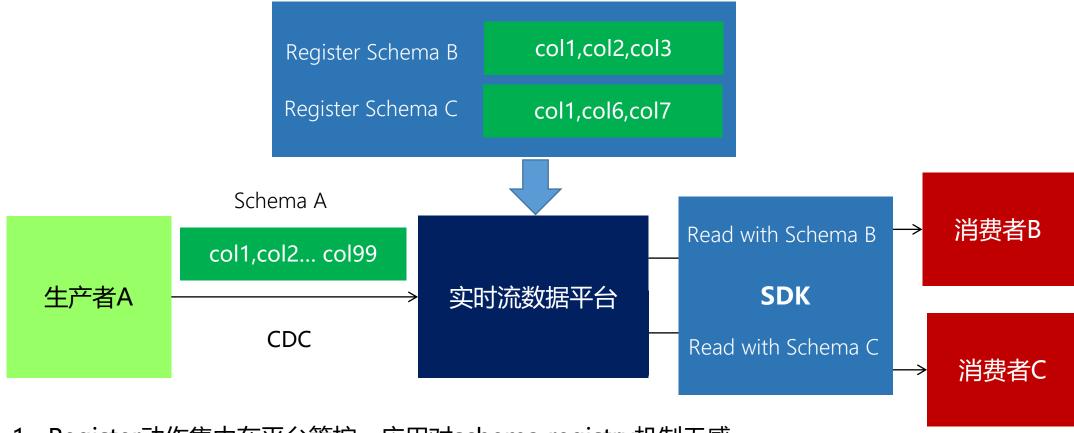






SDK封装





- 1. Register动作集中在平台管控,应用对schema registry机制无感
- 2. 平台封装接口, 屏蔽原生组件变动带来的部分影响





168...





实时流数据平台与实时数据湖的差异

实时流数据平台 (数据总线)

操作模式:

面向单条数据, 单笔操作/微批操作(复杂度高)

时效性

毫秒级~秒级

技术组件

Kafka

存储特点:

日志模式,顺序读写

支持计算引擎:

Flink为主

实时数据湖

操作模式:

面向数据集合,微批操作

时效性

分钟级

技术组件

Hudi/Iceberg+HMS+HDFS

存储特点:

支持parquet等多种文件结构,对复杂查询有优化

支持计算引擎:

Hive/Spark/Flink









方案总结



纯消息队列管理实时流数据存在的问题

- 1. 数据管理能力不足
- 2. 数据结构上下游耦合紧密
- 3. 原生接口变动,波及所有应用
- 4. 微批操作不友好,读写性能差
- 5. 数据平台和资源平台叠加(个性化问题)

我们的解决思路

- 1. 基于schema库实现真正的数据管理
- 2. 基于SDK屏蔽技术复杂性和原生接口变化
- 3. 将微批操作转移到实时数据湖方案









We are hiring



大数据研发工程师 & Java后端工程师

Java技术栈为主,有组件研发经验尤佳 熟悉Hadoop大数据生态技术

联系邮箱: zh-wanglei@cebbank.com



金融数士









