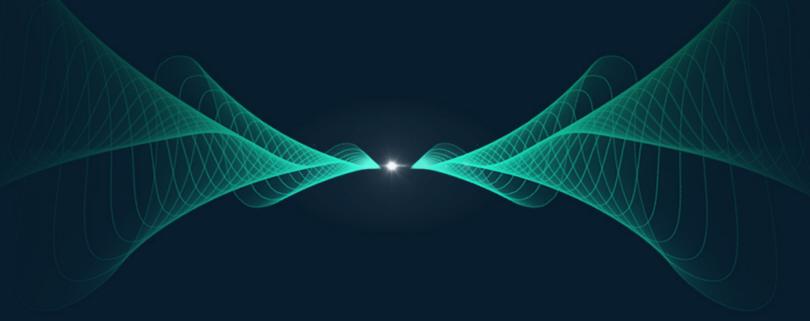


## 基于Flink的实时特征平台



姓名:刘康

公司:携程

职位:技术中心大数据资深研发工程师



## 平台开发背景及平台现状



## 原实时特征作业的开发运维

计算平台:依据项目的性能指标(latency, throughput等), 在已有的实时计算

平台:Storm或Spark中选择

#### 开发运维流程

- 1.80%以上的作业需要用到消息队列数据源,但是消息是非结构化数据且没有统一的数据字典,需要通过消费对应的topic,解析消息和确定所需的内容
- 2. 基于需求中的场景,设计开发计算逻辑
- 3. 在实时数据不能完全满足数据需求的情况,开发单独的离线作业以及融合逻辑
- 4. 设计开发数据的校验和纠错逻辑
- 5. 测试上线&监控和预警

平均每个作业耗时:3天-5天



## 痛点

- 消息队列数据源结构没有统一的数据字典
- 特征计算逻辑高度定制化, 开发测试周期长
- 实时数据不能满足需求时,需要定制离线作业和融合逻辑
- 校验和纠错方案没有形成最佳实践,实际效果比较依赖个人能力
- 监控和预警方案需要基于业务逻辑定制



### 平台的目标

实时数据字典:提供统一的数据源注册、管理功能,支持单一结构消息的 topic和包含多种不同结构消息的topic

• 逻辑抽象:抽象为SQL,减少工作量&降低使用门槛

• 特征融合:提供融合特征的功能

• 数据校验和纠错:提供离线数据校验和纠错实时特征的功能

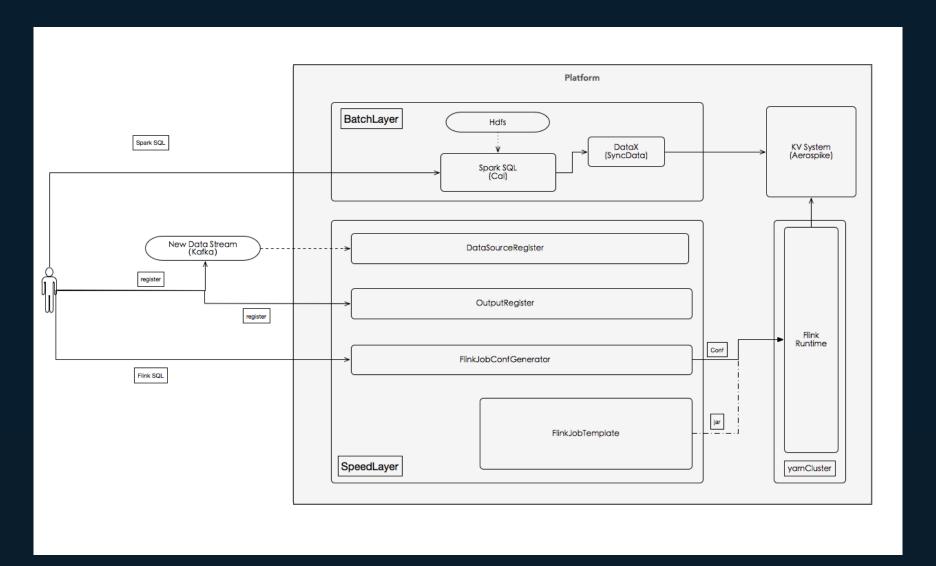
• 实时计算延迟:ms级

• 实时计算容错:端到端 exactly-once

• 统一的监控预警和HA方案



#### 特征平台系统架构



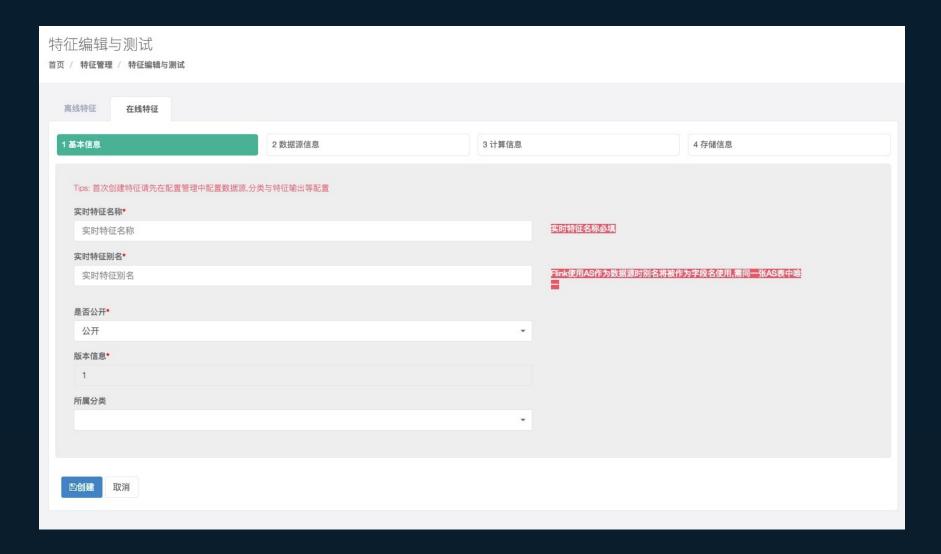


### 平台功能展示-数据源注册

数据源名称	Topic名称						
女据源名称必填	Topic名称必填						
opic类型*○ HermesKafka	Schema类型* ○ multiply   single						
<b>Topic编码*</b> Avro <b>⊙</b> Json	Topic的Table别名(用于SQL)*						
	Topic的Table别名(用于SQL)  Table别名必填						
传JsonSchema文件	列投影设置						
选择文件 vac_test.json ■ ts:long	显示 10 💠 行 搜索:						
custom_key:string pkgid:int sloityid:int dtcityname:string bu:string sloityname:string dtcityid:int	Field名称 ↓	Tab列名	11	类型	11	自定义类型类型	默认EventTime属性
	bu	bu		STRING	\$		0
	custom_key	custom_key		STRING	*	<b>*</b>	0
	dtcityid	dtcityid		INT	*	<b>\(\phi\)</b>	0
	dtcityname	dtcityname		STRING	\$	<b></b>	0
	pkgid	pkgid		INT	\$	<b>\$</b>	0
	slcityid	slcityid		INT	*	<b>*</b>	0
	slcityname	slcityname		STRING	\$	<b>\$</b>	0
	ts	ts		LONG	*	<b>*</b>	0
	显示 1 to 8 of 8 行						上一页 1 下一页
据源类型* ◎ 注册 ○ 转换							

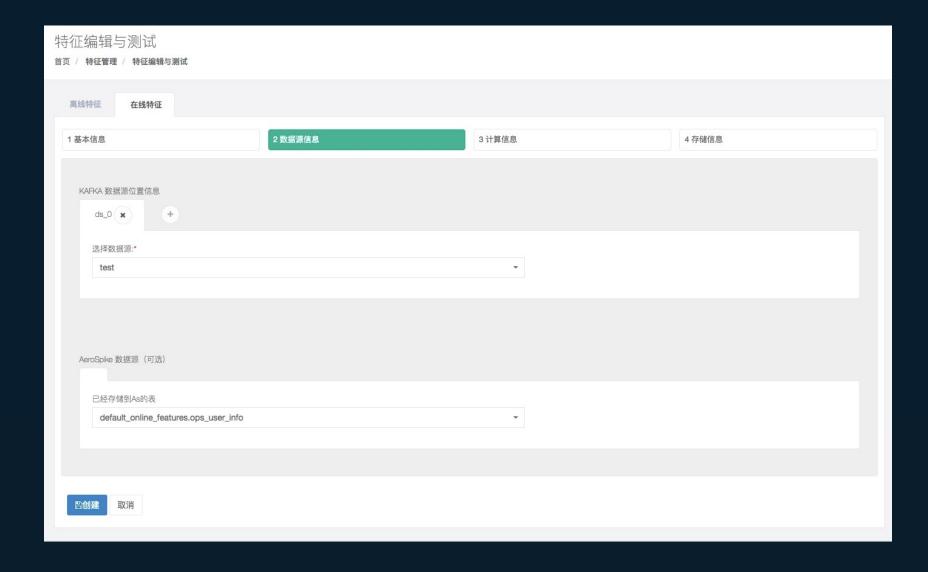


#### 实时特征编辑-基本信息



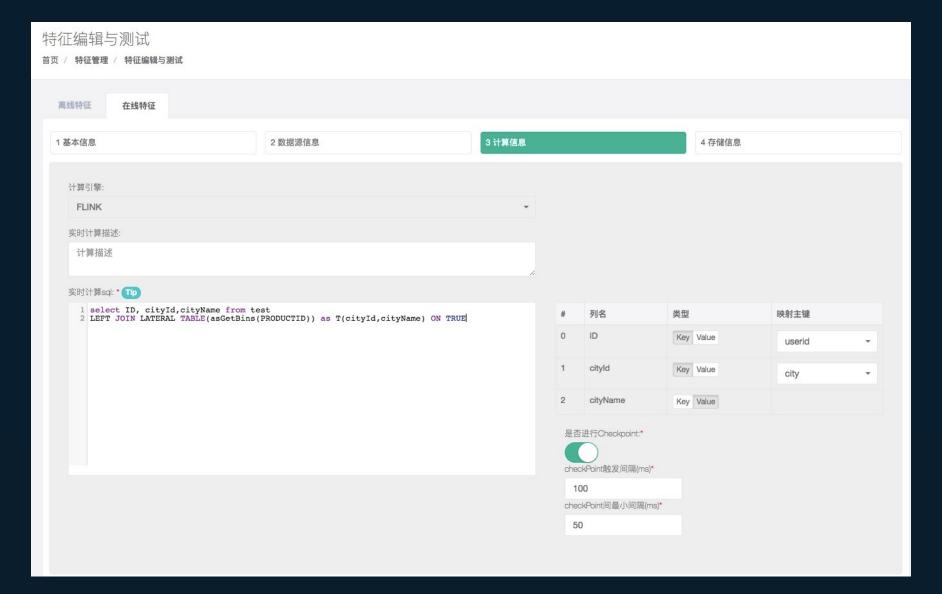


#### 实时特征编辑-数据源选择



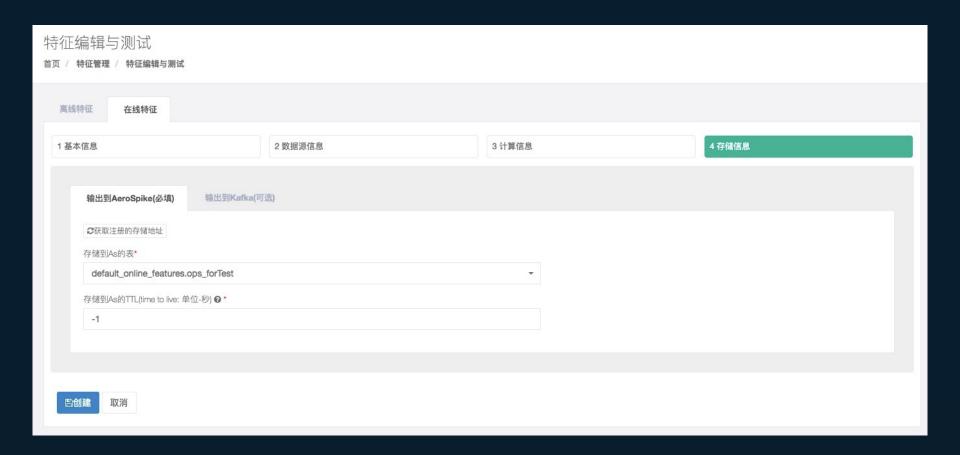


#### 实时特征编辑-SQL计算



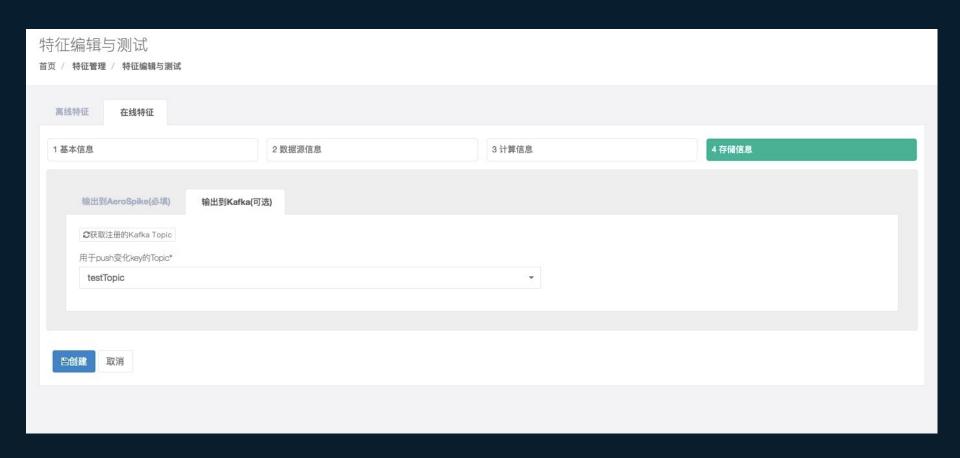


#### 实时特征编辑-选择输出





#### 实时特征编辑-选择可选的输出







## 选择Flink的原因



	storm V1.2.2	spark Structured Streaming v2.3.1	flink v1.5
延迟	Streaming ms级	MicroBatch 100ms级 Streaming ms级(实验)	Streaming ms级
容错	Ack atLeastOnce	CheckPoint&WAL exactlyOnce	CheckPoint&SavePoint exactlyOnce
SQL成熟度 (Unsupported Functions)	aggregation、join	distinct、limit、order by(partial)	distinct aggregate





## Flink实践



#### 使用用例





会话窗口用途广泛,可以用于推荐召回、用户召回等;原设计方案需要使用分布式锁做进程间的并发控制,复杂度高

select user,count(ts) from vac\_ts group by SESSION(userEventTime\_ts, INTERVAL '10' SECOND),user





实时计算job执行异常设置的重启策略无法恢复需要修复bug时,如果设置了 externalCheckPoint,很大几率保证exactly Once的语义



#### 兼容开发

AS Async Upsert TableSink



基于flink Asynchronous I/O开发(支持exactlyOnce语义)

异步写入AS

写入AS成功后可选择push key至Kafka 支持Upsert Stream的TableSink

UDF-AS Table Functions



通过定义Table Function类型的UDF支持, SQL中用到AS数据的情况示例:

AS=Aerospike

SELECT ID, cityId, cityName FROM product LEFT JOIN LATERAL TABLE(asGetBins(productId)) as T(cityId,cityName) ON TRUE



#### 碰到的坑





内部默认反序列化JSON中SQL\_TIMESTAMP类型时,值必须是格式为yyyy-MM-dd' T'HH:mm:ss.SSS'Z'的字符串

场景:直接使用StreamTableEnvironment的方法registerTableSource注册表时,表中的时间属性(eventTime)字段的类型需要配置为SQL\_TIMESTAMP





窗口的offset需要小于winSize,不能用于时区适配

下面是当前计算win的start值的公式

timestamp - (timestamp - offset + windowSize) % windowSize





# 平台当前效果&未来规划



#### 特征平台当前效果&规划

• 当前效果:将实时特征上线周期从原平均3天-5天降至小时级

- 未来规划:
  - 1. 完善特征平台的功能:融合特征等
  - 2. 简化步骤,提高用户体验
  - 3. 根据需求,进一步完善SQL的功能例如支持win的开始时间offset,可以通过countTrigger的win等



#### 模型生态的进一步规划

