

先知-智能营销平台

周辉

数据中台研发部





周辉

2017年加入同程,现任职于数据中台研发部,先后参与过大数据一站式平台建设,统一轨迹采集,现在主要负责先知系统等数据中台产品开发及实时应用研发。





1. 先知是什么

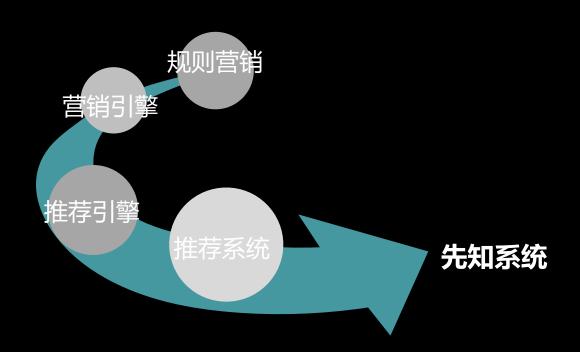
2. 为什么设计先知

3. 先知的主要组成部分

4. 先知技术端演进过程

先知-业务代号





基于用户画像智能分配人群的营销平台





2. 为什么设计先知

3. 先知的主要组成部分

4. 先知技术端演进过程

举例说明-case1

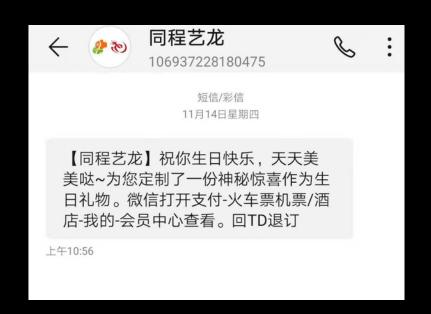




• 【实时】我的页面今日未签到弹屏

举例说明-case2





• 【离线】当天生日祝福短信

举例说明-case3



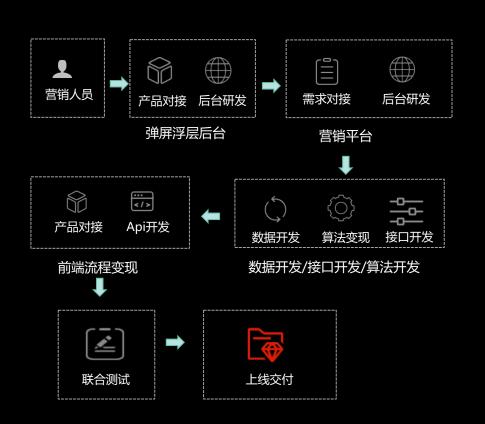
【**同程艺龙**】APP订票<u>100</u>里程可当1 元用,至多可抵5元,单单可抵! 戳 https://s.ly.com/LDCn1Dno 前往,回 TD退订

下午3:22

【延迟】里程抵现权益使用提醒短信

一般流程



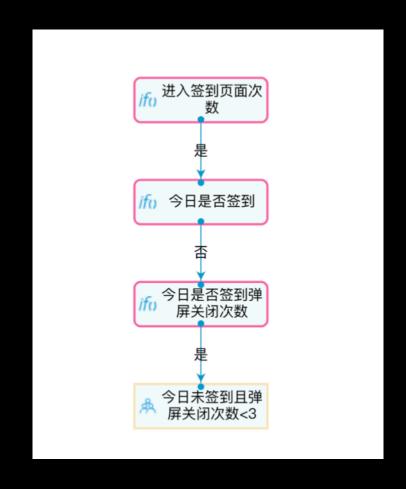


业务痛点:

- 1. 流程长,修改维护困难
- 2. Case by case, 硬编码
- 3. 数据分散, ETL口径不统一

先知流程-【实时】我的页面今日未签到弹屏

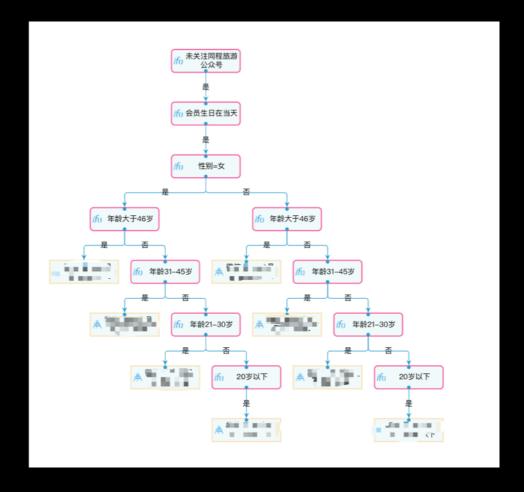




Case1:

- 1. 进入【我的】页面
- 2. 今日未签到
- 3. 今日关闭弹屏次数小于3

先知流程-【离线】当天生日祝福短信



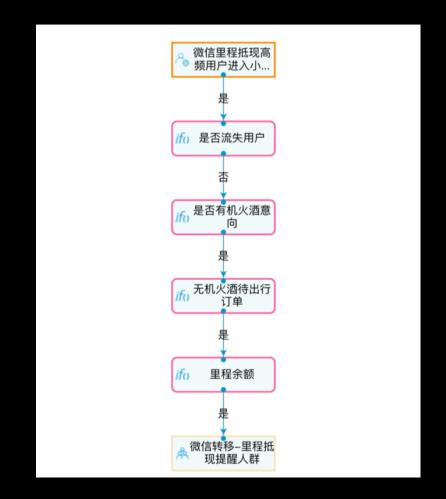


Case2:

- 1. 当天过生日的会员
- 2. 根据性别不同年龄段发 短信

先知流程-【延迟】里程抵现权益使用提醒短信





Case3:

- 1. 打开火车票tab页30分钟后
- 2. 不是流失用户
- 3. 浏览过机票火车票酒店页面
- 4. 没有待出行订单
- 5. 有里程余额

为什么设计先知





先知提供一站式解决方案

先知优势



- 1. 配置简单,上线快速
- 2. 数据全,扩展方便
- 3. 接入平台多,实现自动化
- 4. 智能化,支持算法模型
- 5. 性能强,数据处理秒级
- 6. 输出丰富,满足多种需求





1. 先知是什么

2. 先知解决了什么问题

3. 先知的主要组成部分

4. 先知技术端演进过程

先知-主要组成部分





先知-数据源设计



数据源特点



低延迟



规范化

- 实时数据源全流程高效低延迟
- 订单冷热数据分离,保障查询 效率
- 参照OneData标准,制定数据 源规范,统一数据口径



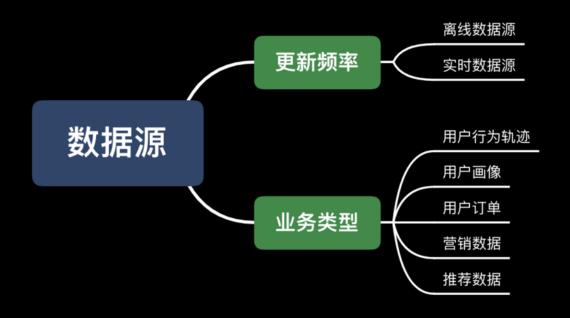
自动化

- 实时数据源接入自动化
- 离线数据源清洗完后导入自 动化

数据源是先知的基础,稳定高效的数据源为整 个系统提供了强有力的保障

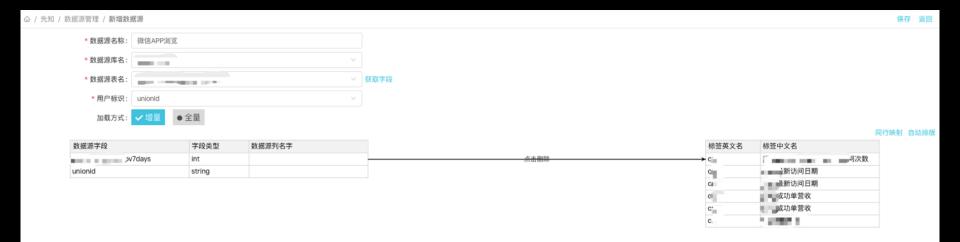
先知-数据源分类





先知-数据源





先知-标签设计



标签特点



高效率

_ -

规范化

■ 实时标签配置即生成

- 参照OneData标准,规范分类
- 标签复用性高,避免重复造轮子



准确性

每条标签数据版本管理,保证数据的准确性



智能化

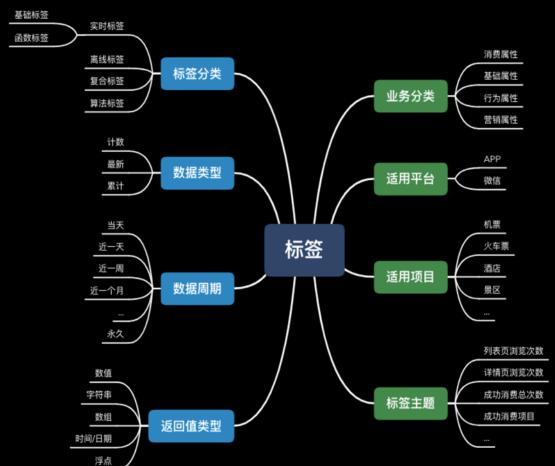
- 支持PMML算法标签
- 支持外部ETL标签导入

标签:

- 先知系统的核心模块,经过数据源的抽取计算得到。
- 业务范围覆盖流量,订单,会员,活动, 红包,里程等。

先知-标签分类体系





先知-标签



基础信息									
		标签ID:	EP.		标签英文名: co.				
	* 标:	签分类:	行为信息		创建人: ′				
	* 150	效夕砂.	维持第16工量应注价为		★ 等理信目・ 八士				
过滤条件 提取规则 函数配置									
	2、点3、验	表击函数列 企证通过的	x式、測试参数、期望结果后,点击【测试】,对输入内容进行验证; l表中函数名称,自动填入函数示例; J函数会随标签自动保存;验证失败的不会随标签保存;		少与固定时间比较函数 必英文名称: compareDateTimeByFix	▽返回值类型: class java.jang.Boolean	 查看参 数说明		
* 输入公式:		subResu	的标签,函数不可删除,只可修改: lt(getByIndex(getByDateLatestOrEarlist(dateFilterByPeriodAndIndex(filterList		⊘与当前时间前(后)x天比较函数 ❷英文名称: compareDateTimeByToday	▽返回值类型: class java.lang.Boolean	① 宣看参数说明		
	(#10) i		-dd HH:mm:ss"),8,"latest","yyyy-MM-dd HH:mm:ss"),8),10) 刚试通过时才可生效(请先参考函数及函数参数说明)		⊘按日期过滤函数 ❷英文名称: dateFilterByPeriodAndIndex	▽返回值类型:interface java.util.List	□查看参数说明		
测试参数:	1		NI IL MILLEY) 및 도치(내 70 분명 전화, X 전화 포함, V. 여기		⊘按时间戳过滤函数 <i>∞</i> 英文名称: timestampFilterByPeriodAndIndex	▽返回值类型: interface java.util.List	自查看参数说明		
	请输入》	则试参数(支持string,boolean,数组类型:有的函数无需测试参数)		◇按序号删除 ❷英文名称: cutString	▽返回值类型:class java.lang.Object	自查看参数说明		
期望结果:	期望報 沙 測试	吉果(目前)	朝望结果支持string、boolean、list类型)		⊘按时间过滤函数 ♂英文名称: timeFilterByStartAndEnd	▽返回值类型: interface java.util.List	查看参数说明		

先知-场景设计



场景特点



高效率



功能齐全

■ 场景标签配置审核后立即生效

- 支持判断 , ab分流 , 人群等多种节点
- 支持大于,小于,等于,时间 比较,模糊匹配多种操作符
- 支持定制自定义函数



输出丰富

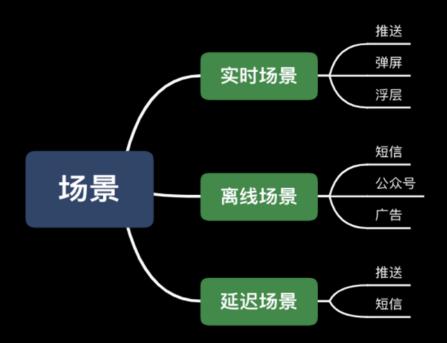
- 以接口, kafka, hdfs的方式输出人群包, 可快速扩展
- 支持广告,公众号等多种输出场景,一站 式解决用户分群、精准营销需求

场景:

- 场景即营销流程,场景也就是将各个营销节点进行个性化的组合。
- 标签组成节点,节点组成流程。

先知-场景分类





先知-场景



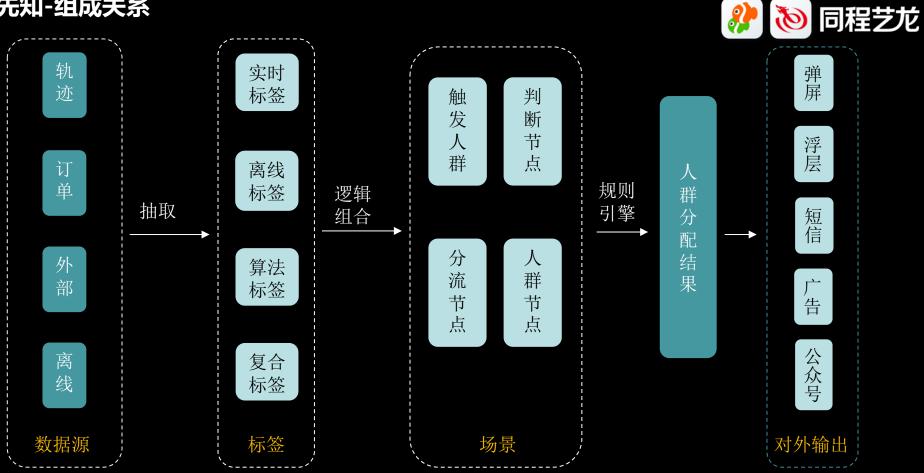


先知-监控





先知-组成关系







2. 先知解决了什么问题

3. 先知的主要组成部分

4. 先知技术端演进过程

系统架构设计-技术框架选择



计算引擎



Flink/Spark

计算引擎

- 标签计算,场景计算。
- 数据抽取,数据处理。
- 规则计算。

数据中转



Kafka

数据中转

- 标签的数据源。
- 标签和场景之间的数据缓冲。
- 场景计算结果和场景输出之间的数据缓冲。

存储引擎



Redis/Hbase/hdfs/rocksdb

标签存储引擎

- 实时标签存储。
- 标签缓存信息,降低hbase的压力。
- 离线标签数据存储。

结果存储



ES/HDFS

场景结果存储

- 场景结果输出,动态配置实时生效。
- 实时标签计算结果输出。



系统架构设计-规则引擎选择



组件名称	优点	缺点
Drools	功能较为完善,自带系统监控、操作平台等功能	 学习曲线陡峭,其引入的DRL语言较复杂,独立的系统很难进行二次开发 无法有效支持定时触达(如用户在浏览发生后30分钟触达支付条件判断)
Flink CEP	Flink自身支持	 依靠定义Pattern实现,需要硬编码,无法实现 动态规则 无法用在spark或者web项目中

Mvel 动态执行, 更灵活

只是动态表达式, 需要手动实现规则引擎

V1遇到的问题和解决思路



数据乱序

■版本号:数据源,标签,场景均用时间戳作为版本号,全流程保证准确性

■kafka:同一用户发送到相同partition中

■Es&hbase:写入es/hbase数据带有版本号,只有高版本数据可以写入

数据结构设计

■标签设计:尽量保证标签原子性,计数标签分天存储,灵活组合

■场景设计:es数据一个场景对应一个索引存储,方便查询

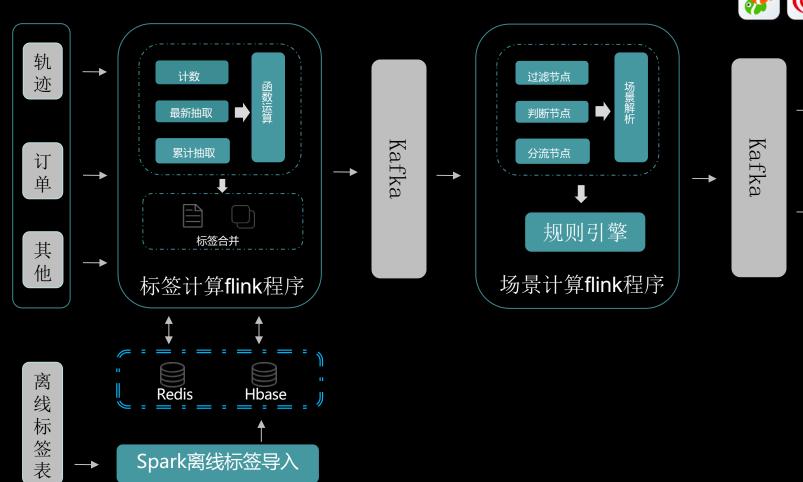
系统架构-V1

Spark离线标签导入



ES

Kafka



V1 → V2遇到的问题和解决思路



数据源过多,flink反压

■数据源拆分:按类型拆分,在上游标签计算发送下游进行标签合并,解决反压引起其他

数据消费延迟

• 数据源数量翻倍

• 标签数量翻倍



• 标签初始化数据量过大

标签翻倍,存储有压力

■优化存储:String压缩;自动生成标签短英文名;实时标签拆分成基础标签

和函数标签,只存储基础标签

■业务过滤:过滤无效流量,抽取不到标签的数据不发往下游

■扩充存储:采用多redis集群组存储,打样tikv代替redis

离线标签初始化过慢

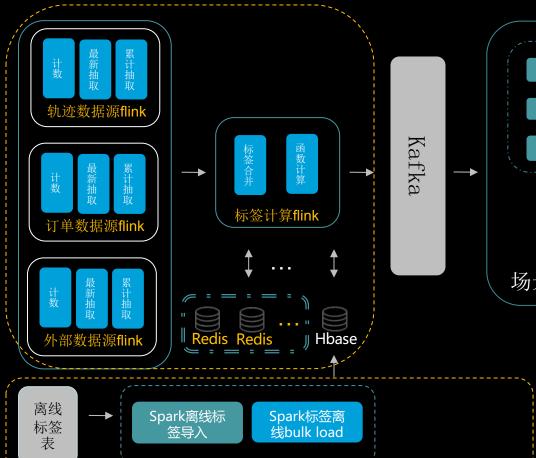
■Bulkload: 离线标签存储到hbase, bulkload的方式代替put, 提高插入速

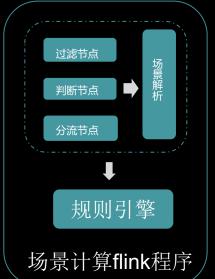
度

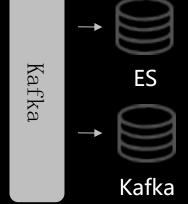
■平台化:自动化操作初始化流程,无需手动跑任务

先知系统架构-V2









V2 → V3遇到的问题和解决思路



场景数量翻倍,写入查询性能下降

■优化数据结构:优化场景es数据数据结构,按场景切分索引合并数据,降低写入和索引 数量的同时提高查询性能

■业务流量过滤:对人群结果没有变化的数据进行过滤,对变化的标签没有被对应场景使

用的数据进行过滤

场景数量翻倍





新增延迟触达

离线标签延迟导致离线场景延迟

■大表拆分:离线标签由一张大表拆分成多张小表,一张表etl完成后回调场景

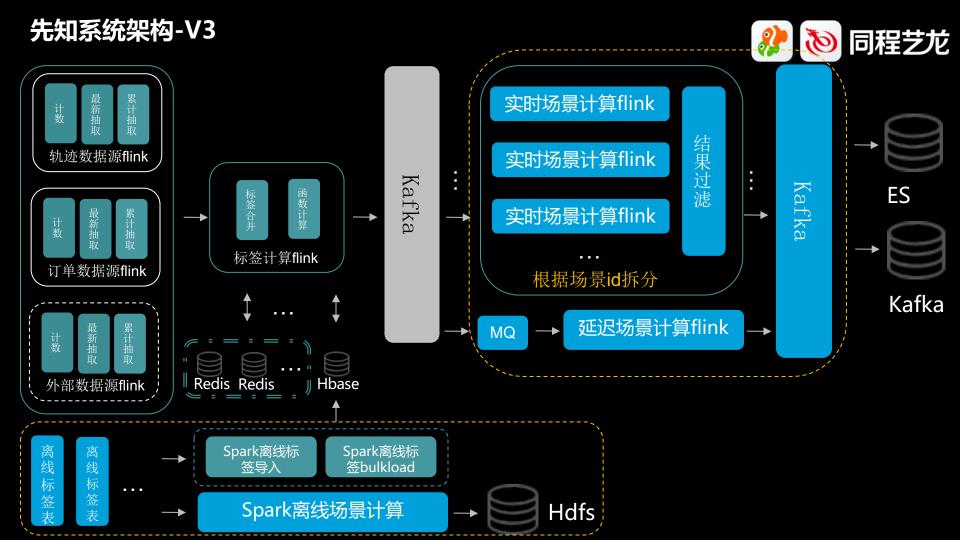
运行接口,判断当前可以运行的场景,按队列控制场景并发运行的数量

实现延迟触达

■延迟队列:轨迹类延迟采用turboMq,对延迟数据和最新数据进行比较

■定时job:订单类延迟采用定时job

■特殊处理:对N分钟没有回来的场景,进行特殊处理



小结与展望



先知系统从研发到上线稳定运行已经近一年,取得了较好的效果:

- 1. 日均处理流量50亿+
- 2. 触达计算延迟秒级
- 3. 对外接口QPS5000,99线在30ms
- 4. 标签数500+,场景数200+
- 5. 建立了一套大而全的标签体系,平台化系统化地解决了智能营销方面的问题
- 6. 帮助业务线开展丰富运营活动,对转化率,GMV,拉新等指标进行了强力的支持
- 7. 未来系统规划主要往更智能化,自动化,全面化的方向发展



Q&A



谢谢聆听