

# 美团大数据平台架构

演进过程与最新进展

### 关于我



### ● 谢语宸

11年加入美团,统计报表与数据仓库

12年 数据仓库分布式化

13年 数据开发开放平台

14年 负责离线计算平台团队

### 目录



- 美团大数据平台架构
- 平台演进时间线
- 近期挑战与应对
- 平台化思路总结

### 数据体系组织架构



到店 餐饮

分析师

数据

到店 综合

分析师

数据

酒店 旅游

分析师

数据

猫眼

电影

分析师

数据

外卖 配送

分析师

数据

广告

平台

分析师

数据

数据 接入

流式计算

离线计算

开发平台

BI产品

数据挖掘

基础数据部

美团云-基础设施

### 美团数据流架构图



数据接入

流式计算

离线计算

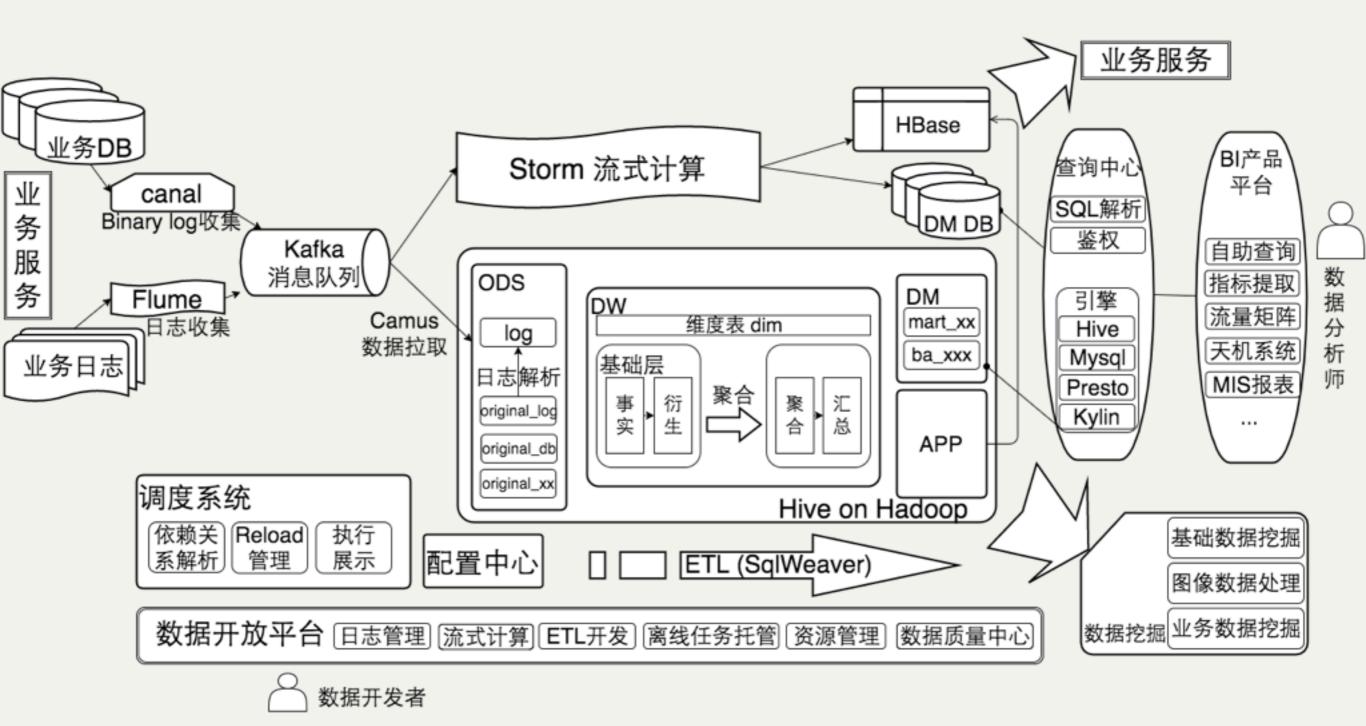
BI产品

数据挖掘

开发平台

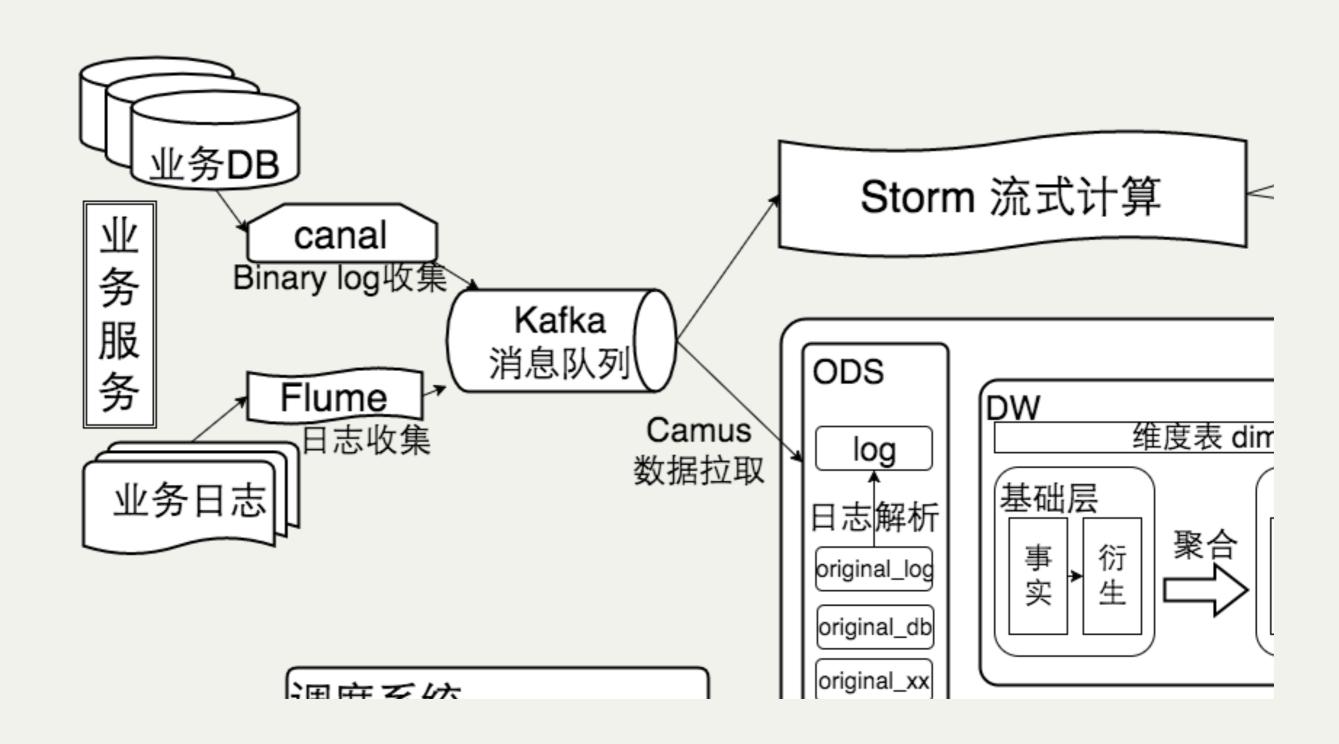
### 美团数据流架构图





### 数据接入与流式计算





### 数据收集特性



- 日志型数据多接口支持
- 关系型数据基于Binlog获取增量
- 消息队列集中化分发支持多下游

- 850+ 日志数
- 百万+峰值每秒消息接入

### 流式计算平台特性

美团网 meituan.com

- 测试开发平台化
- 拓扑开发框架
- 延迟统计与报警
- 拓扑间依赖关系解析

- 1100+ 实时拓扑
- 秒级别实时数据流延迟

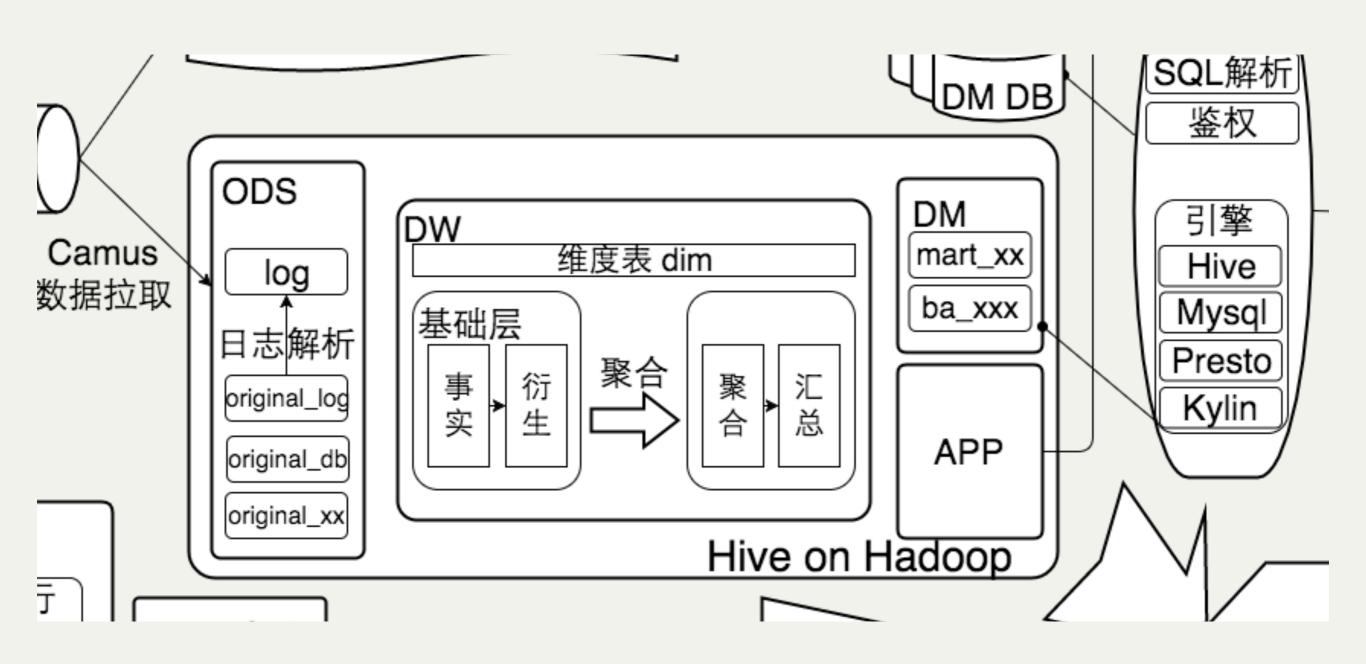
### 流式计算平台



DataOpenPlatform 谢语宸[退出] ETL + Hadoop ▼ Querier -Scheduler -数据接入▼ Storm -HBase ▼ DLM -作业基本配置 拓扑管理 **○**8 线上配置 ♣ 依赖 ♦ 基本配置 ▶ 测试配置 ● 线上版本 雅 日志 ■ 历史 ✓ Metrics ② 延迟 作业状态 注册作业 Kafka Topics App 型类 Storm 名称 test\_tp\_cyz Storm Wiki ssh://git@git.sankuai.com/data/stormapp.git /TopologyMaxMin Git仓库 相对目录 管理员菜单 美团/集团/技术工程及基础数据平台/北京技术工程部/数据组/数据平台组 组织架构 集群管理 data 用户组 0 机器管理 LogParser管理 chenyuzhao@meituan.com 负责人邮箱 0 Kafka2ES管理 我的Review 启用 \$ @ 调度状态 配置管理 集群维护 报警方式 ▽大象 ▽邮件 ② Topic依赖 修改基本配置 指标管理

### 离线计算





### 离线计算部署架构



平台应用层	在线业务	OL/ 分	T	数据仓库	数据挖掘机器学习	T T	
\	Cloud Table Kyl		in	Hive	Spark	Presto	
计算引擎层	HBase		Mapred		Οραικ	1 10310	
基础服务层	HDFS	S		YARN	Hi	ve Meta	

### 离线计算平台特性

美团网 meituan.com

- 高可用,高可扩展
- 多计算框架支持
- 数据仓库开发模板

- 42P+ 总存储量
- I50K /天任务数
- 2500+ 节点, 3机房统一名字空间
- 16K 数据仓库数据表数

### 数据仓库开发模板



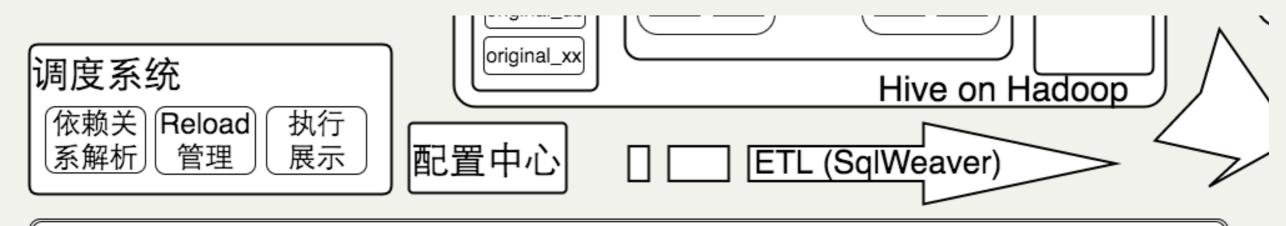
DataOpenPlatform ETL+ Hadoop+ Querier+ Scheduler+ Log+ Storm+ HBase+ DLM+ 谢语宸[退出]

#### hmart\_movie.detail\_order\_deal\_info

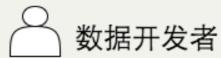
```
版本列表 历史Review 依赖关系 调度配置 执行日志
  6 ##Description##
    ##-- 美团电影交易基础信息表(团购和选座)
    ##TaskInfo##
 10 creator = 'lipengl0@meituan.com'
 12 source = {
         'db': META['horigin mobile'], ##-- 这里的单引号内填写在哪个数据库链接执行 Extract阶段,具体有哪些链接请点击"查看
 14 }
 15
 16 stream = {
        'format':
    'dt,order_id,deal_id,deal_time,use_time,come,market_city,business_id,business_name,main_poiid,main_poinam
    e, cinema id, cinema name, cinema city, bd name, deal price, closing price, cost price, cost voucher, deal ticket,
    user id, is new, is real new, activity id, my activity', **-- 这里的单引号中填写目标表的列名,以逗号分割,按照Extract 节点的结果顺序做对应,特殊情况Extract的列数可以小于目标表列数
 18 }
 19
 20 target = {
         'db': META['hmart_movie'], ##-- 单引号中填写目标表所在库
 21
        'table': 'detail order deal info', ##-- 单引号中填写目标表名
 23 }
 24
 25 ##Load##
 26 #if $isRELOAD
 27 set hive.exec.dynamic.partition.mode=nonstrict;
 28 set hive.exec.dynamic.partition=true;
 29
 30 set hive.exec.max.dynamic.partitions=10000;
 31 set hive.exec.max.dynamic.partitions.pernode=1000;
 32 set hive.exec.reducers.max =1000;
 34 set hive.exec.max.created.files=10000;
 35 set hive.merge.mapfiles=true;
 36 #end if
 38 INSERT OVERWRITE TABLE `$target.table`
 39 #if $isRELOAD
 40
        PARTITION(dt)
 41 #else
        PARTITION(dt = '$now.datekey')
 43 #end if
 44 select
 45
       order id,
 46
        deal id,
 47
        buy time deal time,
 48
        come,
        market eiter
 4.0
```

### 数据管理体系





数据开放平台 [日志管理] [流式计算] [ETL开发] [离线任务托管] [资源管理] [数据质量中心

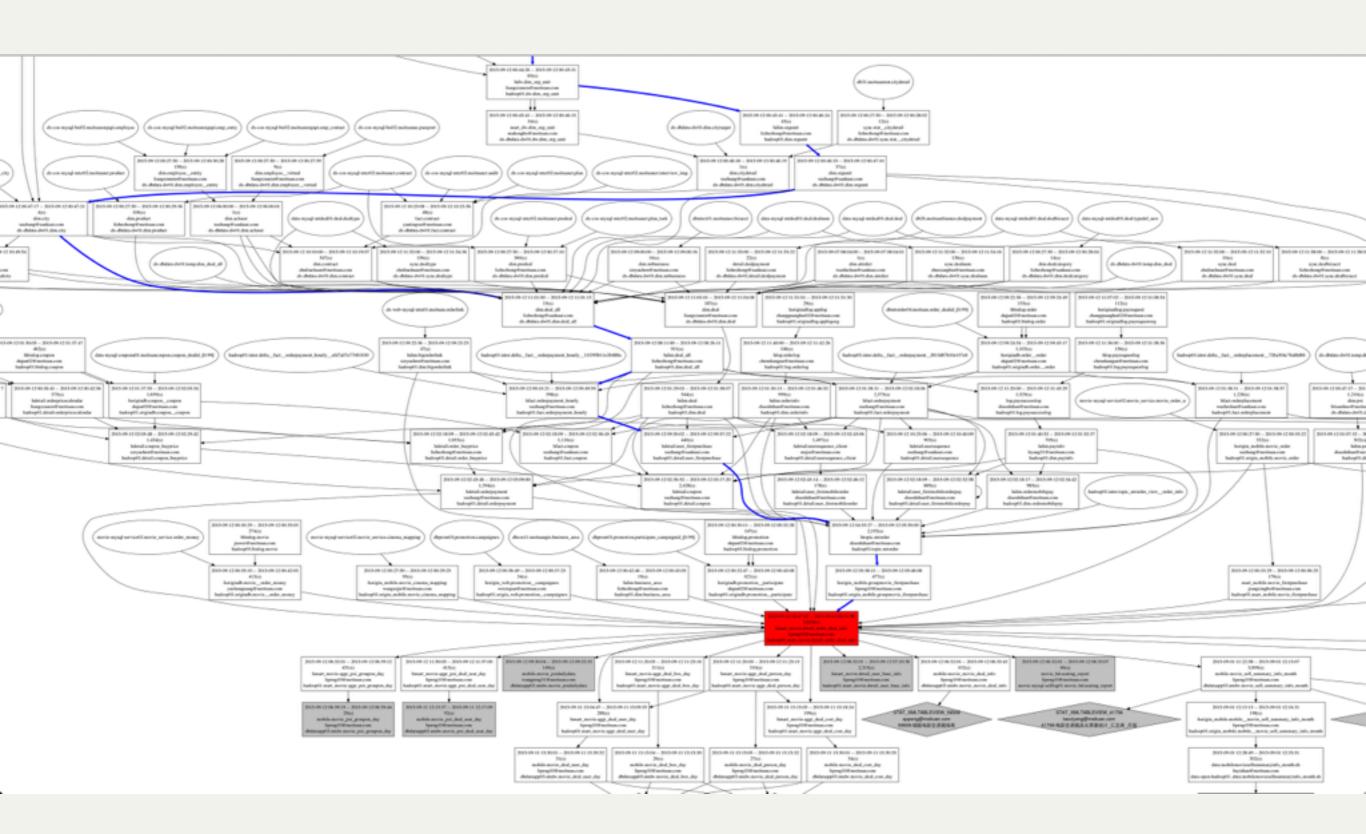


### 数据管理体系特性

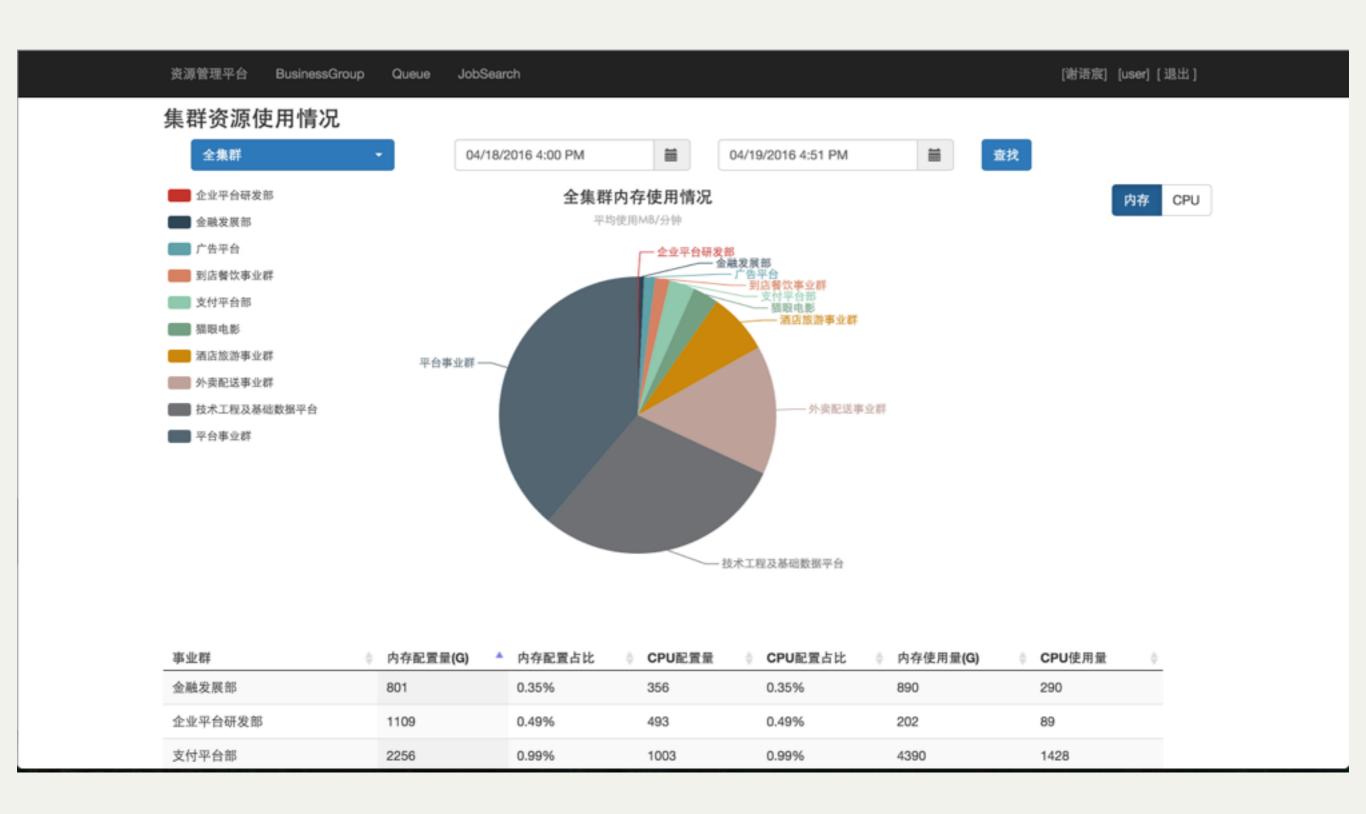


- 自动依赖关系识别
- 业务线成本核算
- 任务SLA保障
- 数据质量监控











数据质量监控中心		问题反馈	谢语宸	退出
☑ 设置监控 ~	监控设置 全国维度DAU指标监控(android) 田订阅			
<ul><li>☑ ETL表监控</li><li>☑ 指标监控</li><li>☑ 监控列表 </li></ul>	指标sql名称: 全国维度DAU指标监控( META: hmart_waimai 报警接收人: x xieyuchen *指标sql中不依赖与任何ETL,不会触发监控的执行			
■ 监控组管理	指标sql描述: 🕜			
■ 监控统计 〈	SELECT			
<b>国</b> 帮助文档	FROM  waimai_dw_topic.topic_dtcntry_client where client=1 and dt = \$now.datekey			
	监控列表 + 点击 "+" 创建一个新的监控项			



#### 搜索广告部数据组 数据仓库SLA日报 20160420

产出时间颜色说明

红色表示晚于期望产出时间(即打破SLA) 黄色表示有时效性风险(即实际产出时间距期望产出时间不足2小时,可能因为平台运维而打破SLA)

#### 摘要:

sla名称	按时产出对标表数/总对标表数	期望产出时间	实际产出时间	环比	7日均值	与均值比
BI-北京广告-广告ABTEST数据	5/5	9:30:00	5:56:41	+5分24秒	6:04:06	-7分25秒
BI-北京广告-广告效果数据	1/1	7:30:00	6:44:01	+8分46秒	6:52:24	-8分23秒
BI-北京广告-广告点击用户行为数据	1/1	7:00:00	6:38:45	+9分1秒	6:35:41	+3分4秒
BI-北京广告-广告请求点击下单转化	3/3	8:00:00	5:25:29	+1分55秒	5:31:22	-5分53秒
BI-北京广告-搜索筛选数据	5/5	7:30:00	4:43:24	-8分7秒	4:53:25	-10分1秒
BI-北京广告-用户userid_uuid映射数据	1/1	7:00:00	6:15:24	+9分8秒	6:07:44	+7分40秒

#### 异常表:

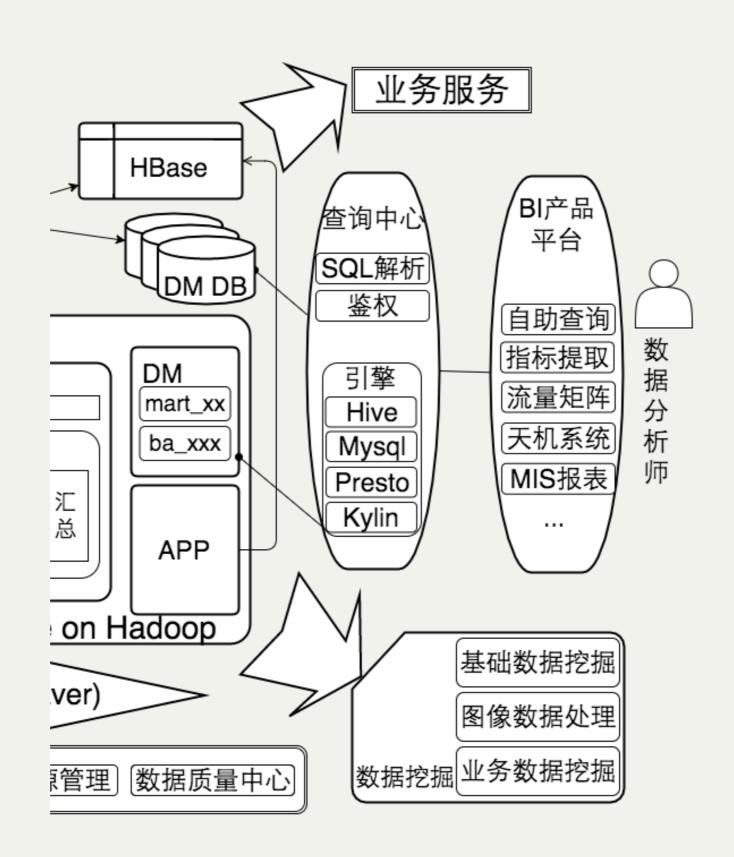
sla名称表名期望产出时间调度产出时间任务成功

存在时效性风险(期望时间-产出时间<2h)的表:

sla名称	表名	期望产出时间	调度产出时间	任务成功
BI-北京广告-广告效果数据	hmart_ads.mtdm_cpm_cpc_daily_effect_detail [火星]	7:30:00	6:44:01	是
BI-北京广告-广告点击用户行为数据	hmart_ads.mtdm_cpm_cpc_daily_traffic_detail [火星]	7:00:00	6:38:45	是
BI-北京广告-用户userid_uuid映射数据	staging.userid_uuid_mapping [火星]	7:00:00	6:15:24	是

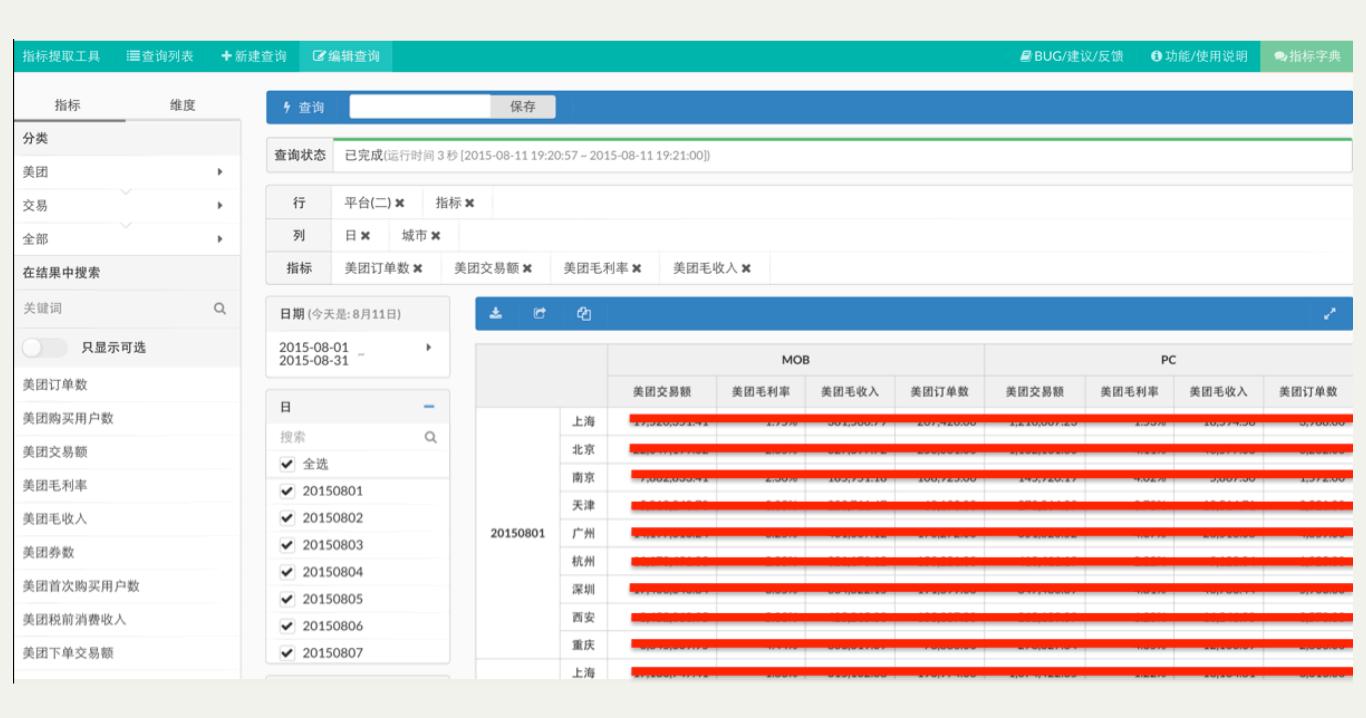
### BI产品





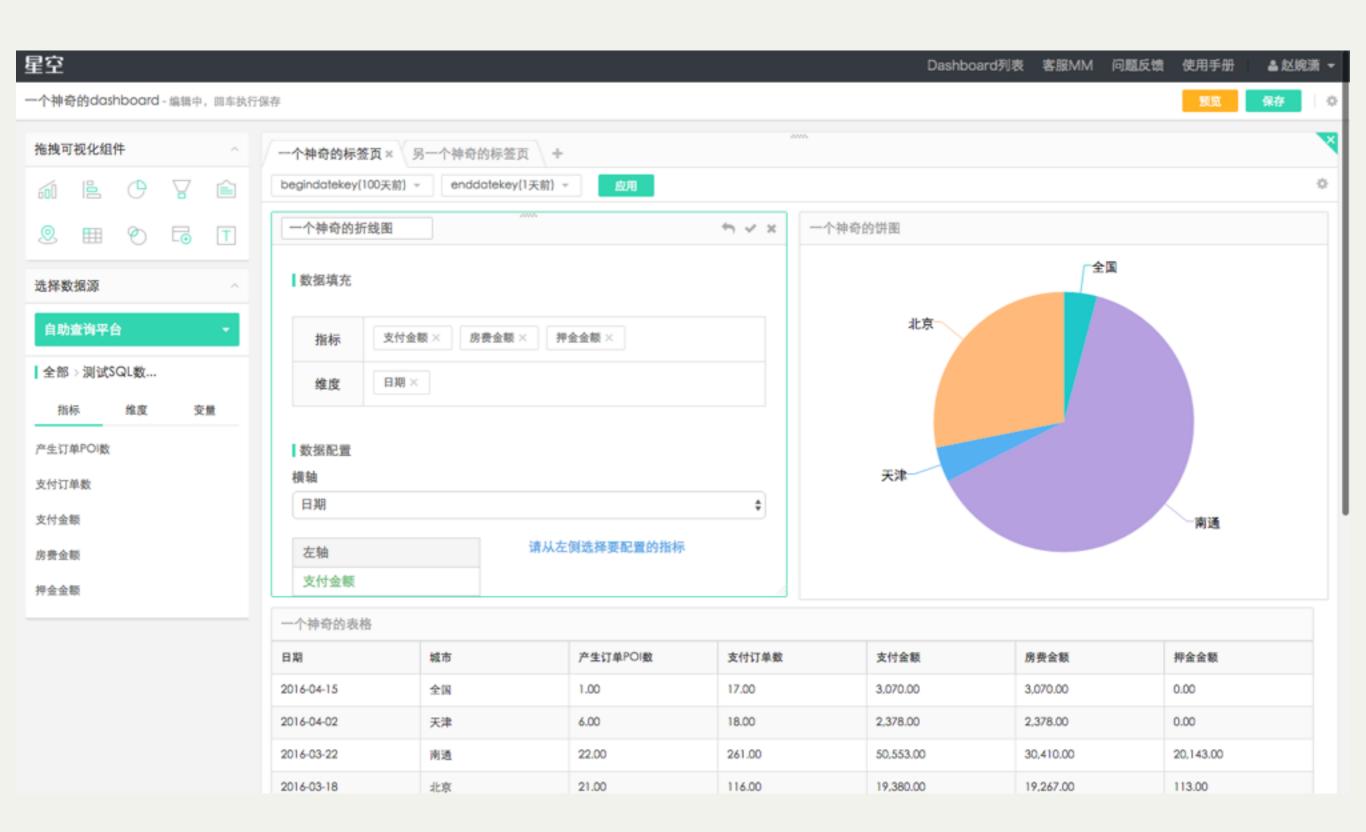
### BI产品-指标提取





### BI产品-星空图表







"手写" PHP 报表

SQL 报表 自研 调度 系统

T 开发 平台

Binlog 收集

引入 Spark Hadoop 多机房

OLAP 引擎

2011

2012

2013

2014

Hadoop2.0

2015

2016

交互式 开发

<u>L</u>Hadoo

计算 平台

台 & SL 保R



"手写"	SQL	
PHP	报表	
报表	工具	

2012



2013







SQL	数据
ETL	仓库
工具	概念

2011





2014



2015

数据 质量 & SI A



2016



F	手写" PHP 报表	SQL 报表 工具	调	度开	TL 发 台	Binlog 收集	引入 Spark		doop 机房	OLA 引擎	
3778	2011		2012	2013		2014		2015		2016	
		SQL ETL 工具	数据 仓库 概念	上Hadoop							



	手写" PHP 报表	SQL 报表 工具	ij	目研 周度 系统	ETL 开发 平台		Binlog 收集	引入 Spark		doop 机房	OLA 引擎	
•	2011		2012	and the state of t	2013		2014		2015		2016	
		SQL ETL 工具	数据 仓库 概念	上Hado	ор	实时 计算 平台	Hadoo YAR	-				



Р	写" HP 设表	SQL 报表 工具	诓	研  度             	ETL 开发 平台		Binlog 收集	引入 Spark	_	doop 机房	OLAP 引擎
	2011		2012	2	2013		2014		2015		2016
		SQL ETL 工具	数据 仓库 概念	上Hadoo	p	实时 计算 平台	Hadoo <sub>l</sub> YAR		离线 任务 平台		



"手写" PHP 报表	SQL 报表 工具	ì	目研 周度 系统	ETL 开发 平台		Binlog 收集	引入 Spark	•	doop 机房	OLAP 引擎
2011	SQL	2012 数据	上 <b>Hadoo</b>	013 <b>p</b>	实时	2014 Hadoo YAF	•	2015	数据	2016 交互式
	ETL 工具	仓库 概念			计算 平台	IΛI	II V	任务平台	质量 & SLA 保障	开发

### 最新与进展



- Hadoop 单 NameSpace 多机房
- 任务托管 与 交互式开发
- OLAP引擎探索



### ● 背景

- 15年初,被告知机房总机架位500节点
- 新离线机房最早9月交付
- 15年6月预估1000节点, 15年12月预估 1500节点
- 业务任务耦合重,难以快速拆分



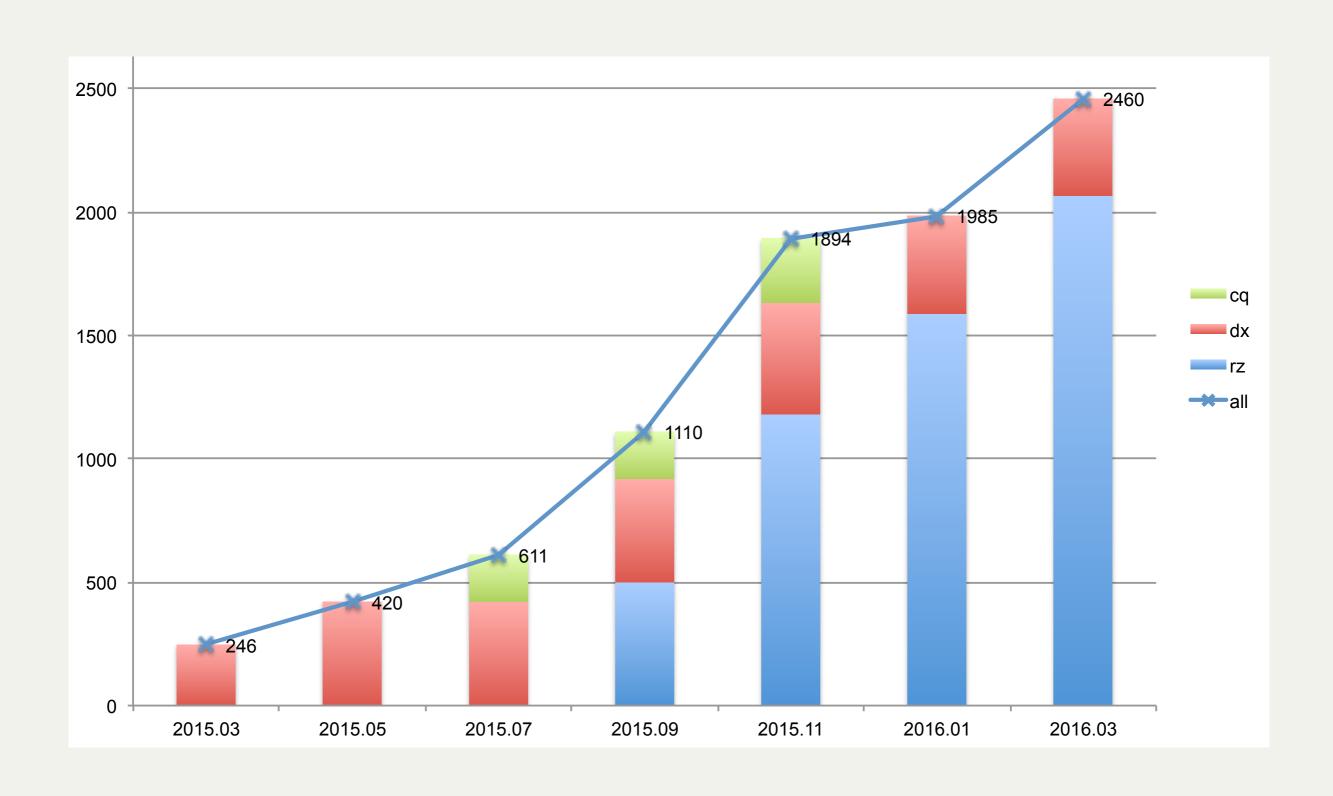
- Hadoop多机房核心问题
  - 跨机房带宽小,延迟高
  - Hadoop分布式系统, 跨节点就可能跨机房
- Hadoop跨节点数据流场景
  - App内部container间网络交换
  - 非DataNode本地读取
  - HDFS写入pipeline



- 架构决策
  - 先多机房, 再拆NameSpace
  - 每个节点计算所属机房
  - YARN队列增加机房属性,修改调度策略单任务只调度到单机房
  - HDFS修改addBlock策略,只返回client所在机房DataNode 构成的pipeline. 读数据时优先读client所在机房.
  - 修改HDFS Balancer策略只在单机房内部迁移
  - 走Balancer挪块的接口,构造文件Block分布/迁移控制工具

# Hadoop多机房架构 - 效果







- 特点
  - 代码改动小,范围可控
  - 快速开发, 顶住资源问题
  - 业务透明迁移

### 任务托管与交互式开发



- 背景
  - 业务基于Hadoop/Spark客户端开发
  - 编译,测试,开发效率低
  - 环境部署效率低,管理成本高
  - 代码编译环境/执行环境不确定, 问题追查周期长
  - Spark开发效率更高, 但是学习/尝试成本高

## 任务托管与交互式开发

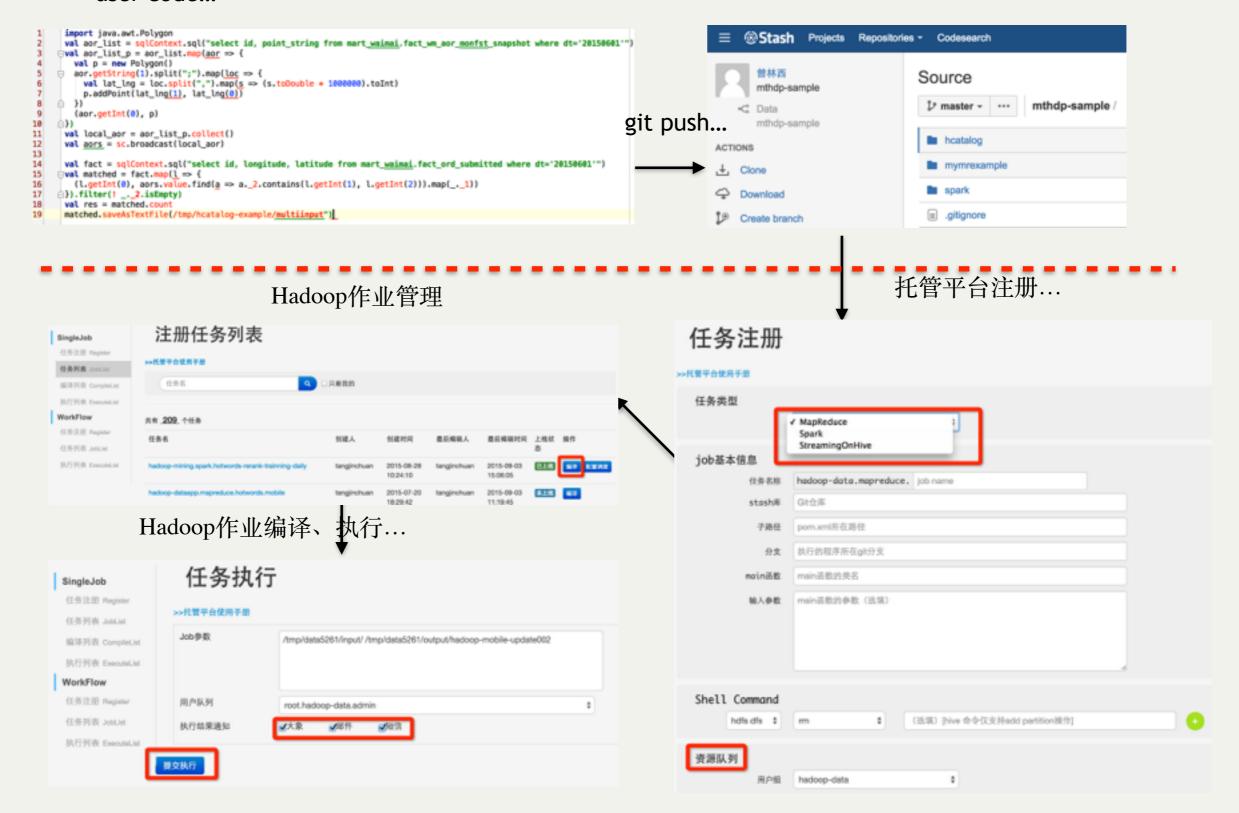


- 架构决策
  - 任务托管平台
    - 任务代码, 打包, 执行统一平台化管理
  - 交互式开发工具
    - 调研了ipython notebook+spark和zeppelin
    - 基于后者开发, 修复一系列bug / 补充登陆&认证
    - 解决了开发者尝试代码逻辑, 互相参考代码实现的需求

#### 任务托管平台



user code...



#### 交互式开发





Notebook -

Interpreter

#### adp#zhengdong#搜索补余数据统计 ▷ェ■◢ਾ@▲

```
val hotel = """hotelsearch""".r
 val poi_supp_imp_with_hotel = sqlContext.sql(
     select
          _mt_servername`, recommendstids, uuid
     from
         log.dataapp_recapi_search
         dt='20160306' and length(recommendstids)>7 and length(searchct_pois)<3 and length(searchstids)<3
     """).map(
             r => (r.getString(0), r.getString(1), r.getString(2))
         ).map{
             case(servername, stids, uuid) => (hotel.findFirstIn(servername), servername, stids, uuid)
 poi_supp_imp_with_hotel.count()
hotel: scala.util.matching.Regex = hotelsearch
poi_supp_imp_with_hotel: org.apache.spark.rdd.RDD[(Option[String], String, String, String)] = MapPartitionsRDD[2420] at map at <console>:48
res141: Long = 1016319
Took 54 seconds
```



- 需求特点
  - 亿级别事实,50以内指标
  - 千万级别维度, 20个以内类别
  - TP99 < 3S
  - 多种维度组合聚合查询
  - 去重指标要求精确



- 可能的方案
  - Presto / Hive / Spark on ORC File 宽表
  - Hive grouping set 导入HBase + 二级索引
  - Druid
  - ElasticSearch
  - Kylin

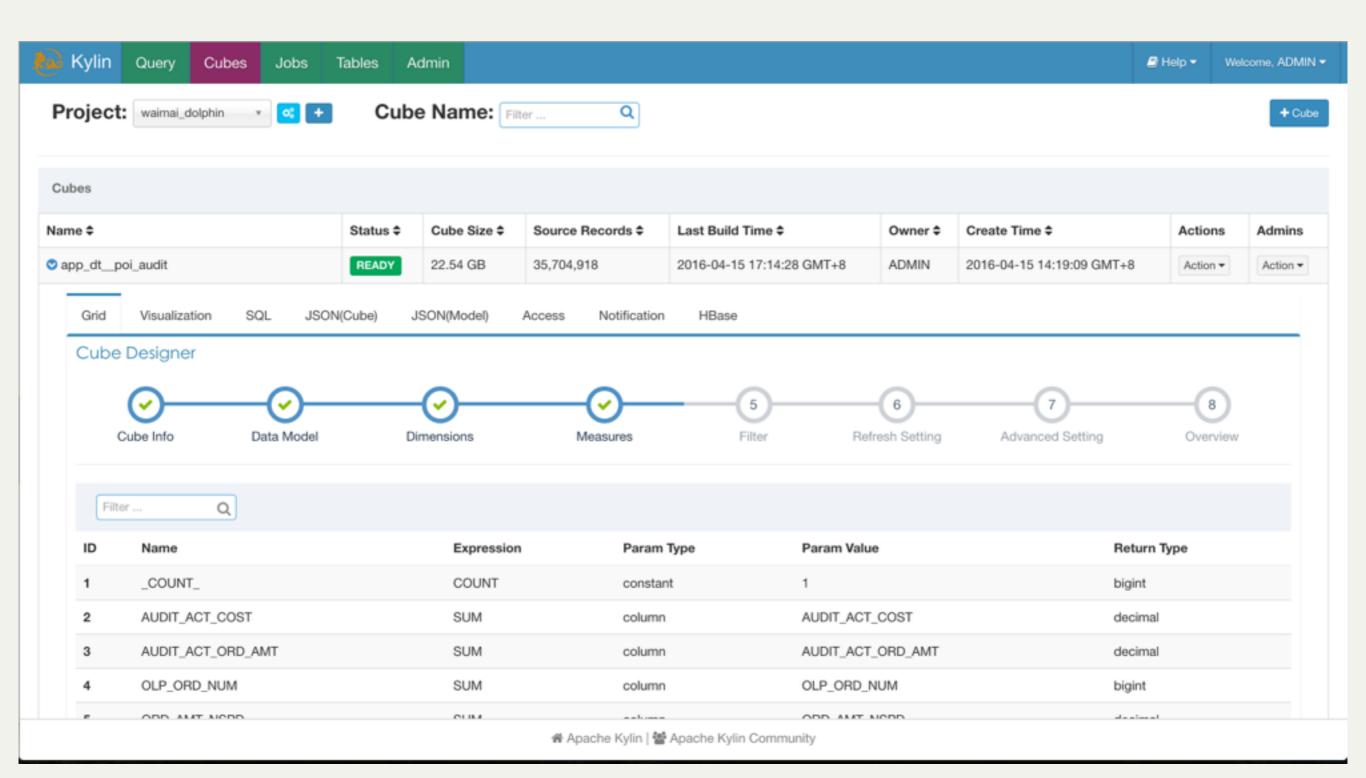


#### ● 探索思路

- 考虑稳定性,成熟度,掌控力,社区活跃度, 先大力尝试Kylin,并在业务线尝试落地
- 基于Star Schema Benchmark, 构造OLAP 场景测试数据, 对社区方案对比测试
- 分享进展并收集业务特殊需求后, 迭代测试用例

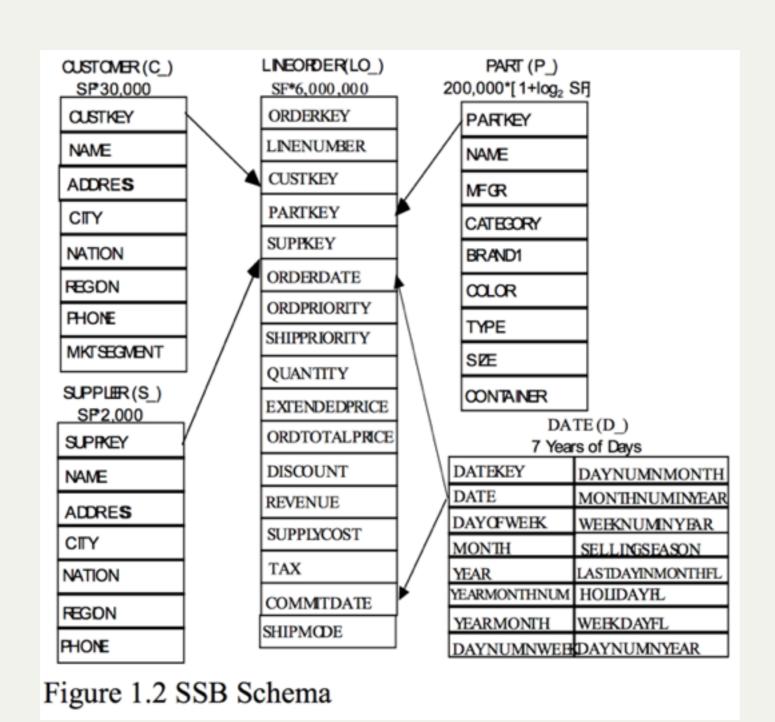
# Kylin - OLAP分析引擎





#### StarSchemaBenchmark







#### ● 目前进展

- 完成Presto、Kylin1.3、Kylin1.5、Druid测试
- 支持某BI项目7个数据立方体
- 业务开发周期7天 -> 1~2天
- 3亿行数据, TP95%查询响应时间在1s内, 日 查询量2万

## 平台化思考



- 平台的价值
  - 重复的事情做一次, 做得精
  - 统一化,减少业务间对接成本
  - 为业务效率负责,第一时间考虑业务成本

## 平台化思考



- 平台的发展
  - 支持业务是第一位的
  - 与先进业务同行,辅助并沉淀技术
  - 设立规范, 用积累的技术支撑后发业务

## 平台化思考



- 关于开源
  - 持续关注 & 前瞻性调研
  - 共性patch进行贡献
  - 选择性重构
  - 理智权衡&选型



