#### Percent百分点



08-10















# 万亿级大数据平台的建设实践

百分点 - 赵群

01	万亿级实时数据分析面临的问题和挑战		
02	百分点超大规模实时数据分析典型架构	Ü	K
03	基于业务场景进行核心组件的设计分享		H
04	数据平台的持续运维与监控设计和实现		

# 问题与挑战 - 大数据平台维度划分







## ┃问题与挑战 – 超大规模对平台提出的高要求



日增: 100TB+

写入吞吐: 200W/s

历史存储:PB级

文件存储:2TB/天

数据量巨大

小时/分钟/天的统计任务

系统结构复杂 组件众多 | 依赖关系复杂 | 部署复杂

硬件利用率(200台/两中心)

故障常态化:设备宕机 | 磁盘损坏

系统安全

二地双中心

数据存储

实时流处理

离线处理

数据查询

系统运维

跨中心数据同步

跨中心透明访问

2中心处理数据:2000亿+/天

处理到查询延时: <30s

处理峰值:>200W/s

熔断/限流

• 海量数据低延时复杂的即席查询

• 跨数据中心的查询分析

• 全文搜索查询

• 离线统计任务的影响



# ▋百分点超大规模实时数据分析典型架构

Flume

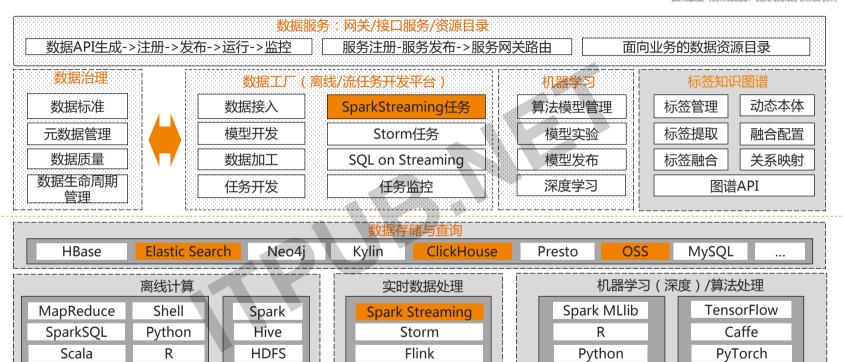
Percent百分点

Sgoop



数 据资产 管理平

> 大 数据技术平



Kafka

**FTP** 

DataX

JDBC/ODBC

# 实时数据分析典型架构应对的核心组件





结构化存储: ClickHouse



消息通道: kafka



流处理框架: SparkStreaming



全文搜索: ElasticSearch



文件存储: OSS (HBase + Ceph)

# 组件设计 - 存储ClickHouse



业 务: 1、超大规模的单表查询/分析;

- 2、有一定的并发要求;
- 3、实时性要求;

- 1. PB级的数据存储
- 2. 高性能的查询/分析能力
- 3. 低延时写入及吞吐能力
- 4. 数据压缩
- 5. 跨中心能力

#### ClickHouse

**Presto** 

**HAWQ** 

Druid

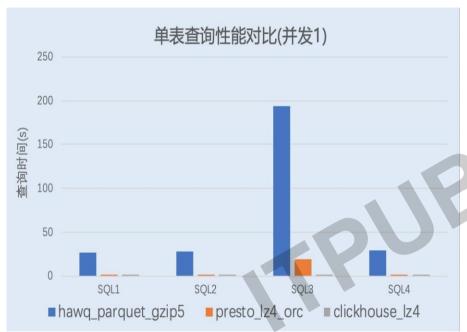
**Elastic Search** 





# 组件设计 - OLAP引擎的选型与评估



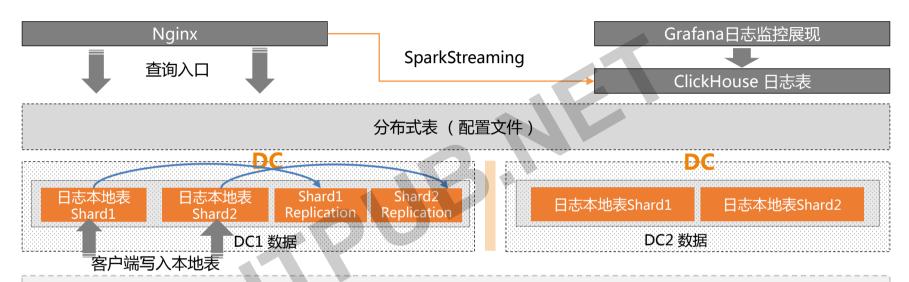






## 组件设计 - ClickHouse整体设计

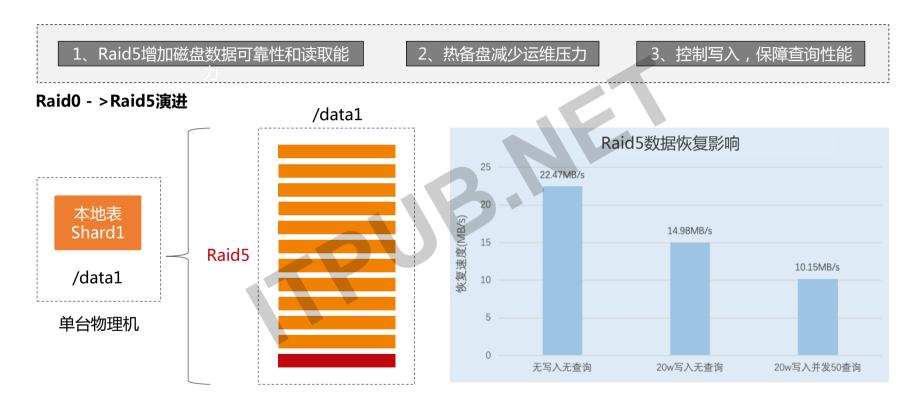




- 1. ClickHouse跨中心透明访问。
- 2. 业务端可以查询多中心数据,也可以查询特定分中心数据。
- 3. 禁止分布式写。
- 4. 性能影响: 1/4~1/3

# ■组件设计 – ClickHouse磁盘Raid的选择

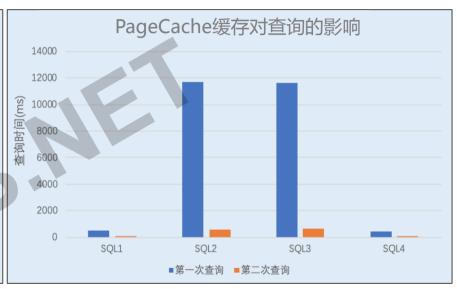




# ▋组件设计 – ClickHouse的相关测试分析







横向扩展对查询性能几乎无影响 可以基于单节点/分区评估查询性能

数据预热对查询有数量级提升 针对缓存更换条件同样生效

# ▋组件设计 - 如何保障ClickHouse写入的稳定性



- 1、20W/s (35次)提交,并发50
- 2、10W/s(17次)提交,并发90
- 3、5W/s(8次)提交,并发90

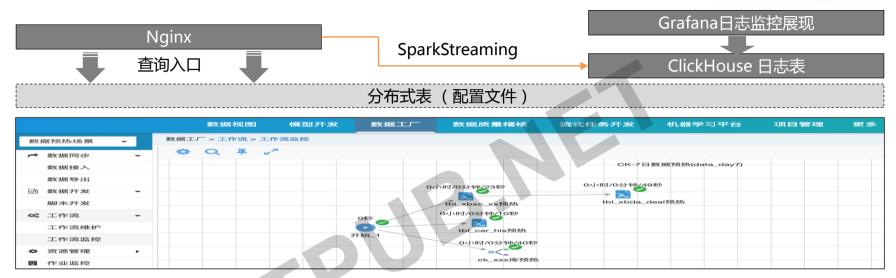
确保业务命中在安全区域



- 1、平衡好合并速度和Part数量的关系,一定是需要相对均衡的。
- 2、Part数量,实际代表着提交频率,一定是稳定,且经过估算的。
- 3、ClickHouse的查询和写入共同受限于Query数限制,需要分配好配额。
- 4、不推荐直接写入分布式表。

### 组件设计 - ClickHouse的查询





- 1、限制单条查询内存使用量和单节点查询内存使用量,预防节点Down机。
- 2、Query数量限制异常:控制好配额/连接池。
- 3、集群的Query日志,找出慢查询。我们直接通过Nginx收集了原始日志。
- 4、针对热数据进行查询预热。

# 组件设计 - 最佳实践之参数配置



参数名称	默 认 值	调整后 的值	参数说明	参数所在配置 文件
max_memory_usage_for_all_queries	0	200G	单台服务器上所有查询的内存使用量,默认没有限制	users.xml
max_memory_usage	10G	100G	一个查询在单台服务器的最大内存使用量,默认是10GB	users.xml
max_execution_time	0	300	单次查询耗时的最长时间,单位为秒。默认没有限制	users.xml
distributed_product_mode	deny	local	默认SQL中的子查询不允许使用分布式表,修改为local表示将子查询中对分布式表的查询转换为对应的本地表	users.xml
background_pool_size	16	32	后台用于merge的线程池大小	users.xml
log_queries	0	1	system.query_log表的开关。默认值为0,不存在该表。修改为1,系统会自动创建system.query_log表,并记录每次query的日志信息	users.xml
skip_unavailable_shards	0	1	当通过分布式表查询时,遇到无效的shard是否跳过。默认值为0表示不跳过,抛异常。设置值为1表示跳过 无效shard	users.xml
keep_alive_timeout	10	600	服务端与客户端保持长连接的时长,单位为秒	config.xml
max_concurrent_queries	100	150	最大支持的Query数量	config.xml
session_timeout_ms	3000	120000	ClickHouse服务和Zookeeper保持的会话时长,超过该时间Zookeeper还收到不ClickHouse的心跳信息,会将与ClickHouse的Session断开	metrika.xml

# ▋组件设计 – 消息通道Kafka



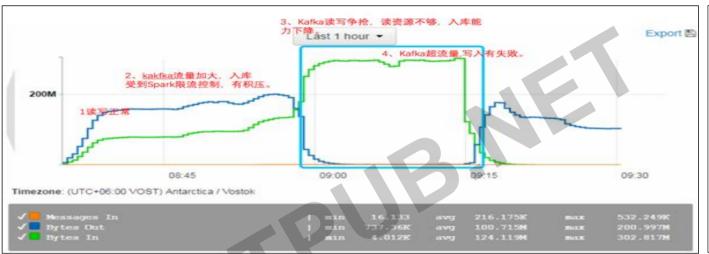
- 解耦
- 吞吐量
- 数据缓冲
- 数据路由
- 大数据生态关系

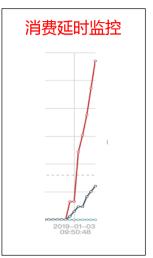
Kafka Pulsar



# ▋组件设计 - Kafka设计与评估思路







阶段一:读写正常(正常设计状态)

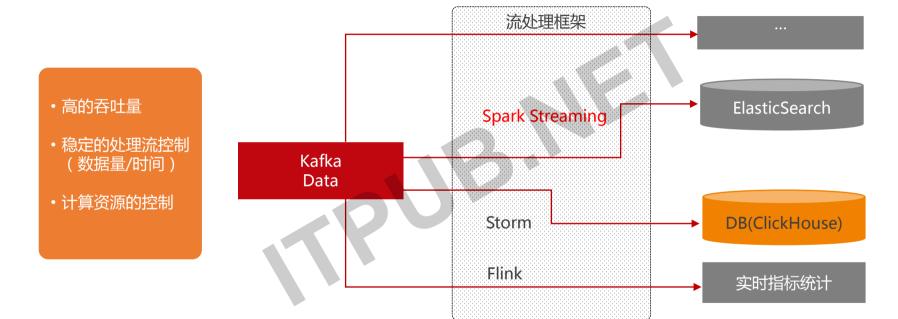
阶段二:流量增大,根据限流影响、高峰期存在积压(如果长期,根据业务情况扩容) 阶段三:读写争抢,读资源不够,入库能力下降(必须扩容;思考:读写配额控制?)

阶段四:超流量,写入失败,服务开始出现异常



# 组件设计 - 流处理框架SparkStreaming



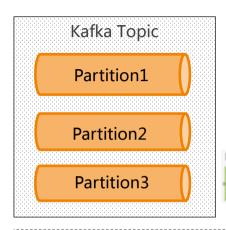


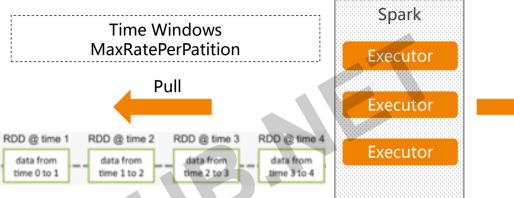


# ■组件设计 - 流处理框架SparkStreaming



目标源

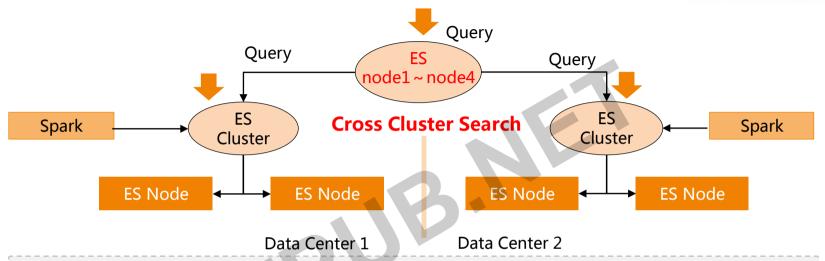




- 1. 时间窗口保障持续稳定提交频率。(保障对ClickHouse写入的稳定)
- 2. SparkStreaming反压机制,实现处理能力动态平衡。(设定合理的拉取数量)
- 3. Spark on Yarn 资源可控。
- 4. 一个Executor可以处理多个Partition,一个Partition不能同时由多个Executor处理。
- 5. 以写入ClickHouse为例,目前一个Executor处理在30000/s 左右。
- 6. 假设我们需要一个满足300W/s的处理能力。 在源读取没有瓶颈的情况下,可以 Executor数: 300/3 = 100(4).

### 组件设计 - ElasticSearch的设计





- 1. 性能影响: TPS: 2到3倍降低
- 2. 配置多个Cross Cluster Search负载均衡
- 3. 集群Down、节点Down机器容错配置
- 4. 基于SparkStreaming持续稳定的时间窗口提交

# ▋组件设计 – 二进制文件存储OSS



- 存储二进制数据
- 友好的API支持 (Http)
- 异步调用
- 大量的小文件
- 写多读少

**GlusterFS HDFS** Swift OSS(HBase + Ceph)



# 组件设计 – 存储OSS的设计



1、Hbase K-V存储支撑高并发读写。

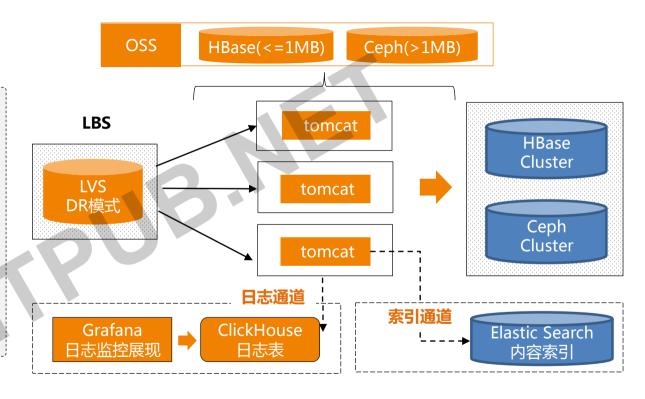
1. Ceph支撑大文件存储

2. 基于Nio诵信,异步提交存储。

3. LVS支撑高吞吐量。

4. HBase和Ceph的TTL支持文件的

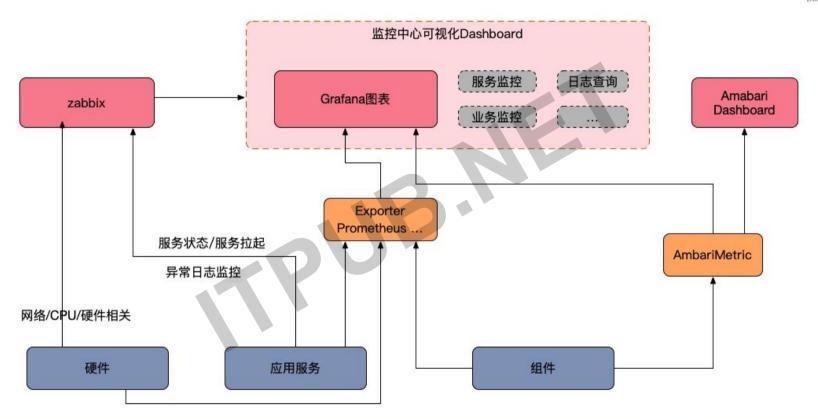
生命周期管理





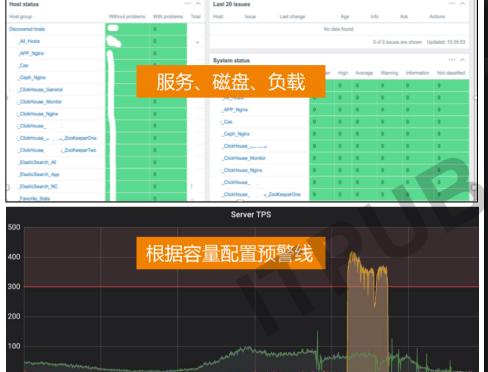
# ▋数据平台的持续运维与监控设计和实现:拥抱开源





## 数据平台的持续运维与监控设计和实现:拥抱开源

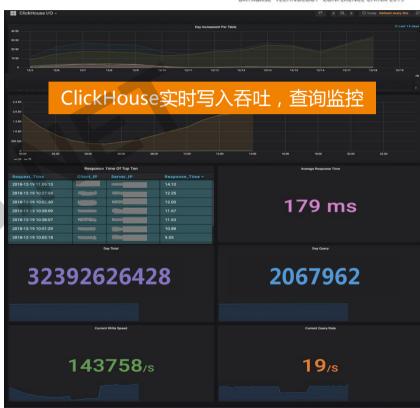




12:00

16:00

20:00



08:00

04:00

00.00



# 数据平台的持续运维与监控设计和实现:拥抱开源

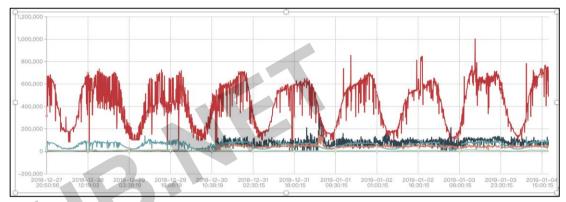


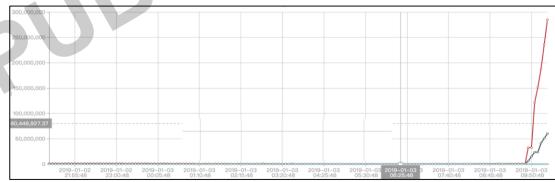
#### 正常状态

有波峰/波谷,和SparkStreaming 时间窗口相关 大的波峰和波谷流量高峰造成 处理量大于60W/s

#### 异常状态

消费延时持续扩大,没有缩减。 意味着处理有问题,或者需要增加 处理能力。







# 数据平台的持续运维与监控设计和实现:拥抱开源







# 关于百分点





赵 群 —— 百分点研发总监,大数据平台技术负责人。2015年加入百分点,负责大数据操作系统BD-OS、数据开放服务平台、机器学习平台等多款产品的架构设计和研发;百分点是一家中国领先的数据 智能技术企业,致力于帮助企业和政府机构在智能时代下,最大限度从海量的数据资源中挖掘内在价值,





