饿了么监控体系的演进

黄杰







收获国内外一线大厂实践 与技术大咖同行成长

◎ 演讲视频 ◎ 干货整理 ◎ 大咖采访 ◎ 行业趋势



自我介绍

- 近期加入了字节跳动
- 2015年加入饿了么,负责饿了么监控平台构建及周边工具链建设
- 曾在携程框架部,负责 Logging/Tracing/Metrics



目录

- 1. 背景
- 2. 遇到的问题
- 3. 场景化
- 4. 系统设计

背景

单IDC

1. Statsd/Graphite/Grafana
1. Statsd/Graphite/Grafana
2. ETrace
2. ETrace/LinDB
2. SLS
3. Zabbix
3. ESM/InfluxDB/Grafana
4. ELog
4. ELK

异地多活

现状

- 1. 覆盖了饿了么所有的监控(业务监控,全链路监控,PaaS,IaaS等)
- 2. 覆盖所有应用及服务器
- 3. 每天采集原始数据 800T
- 4. 高峰计算事件 7000W/s

目录

- 1. 背景
- 2. 遇到的问题
- 3. 场景化
- 4. 系统设计

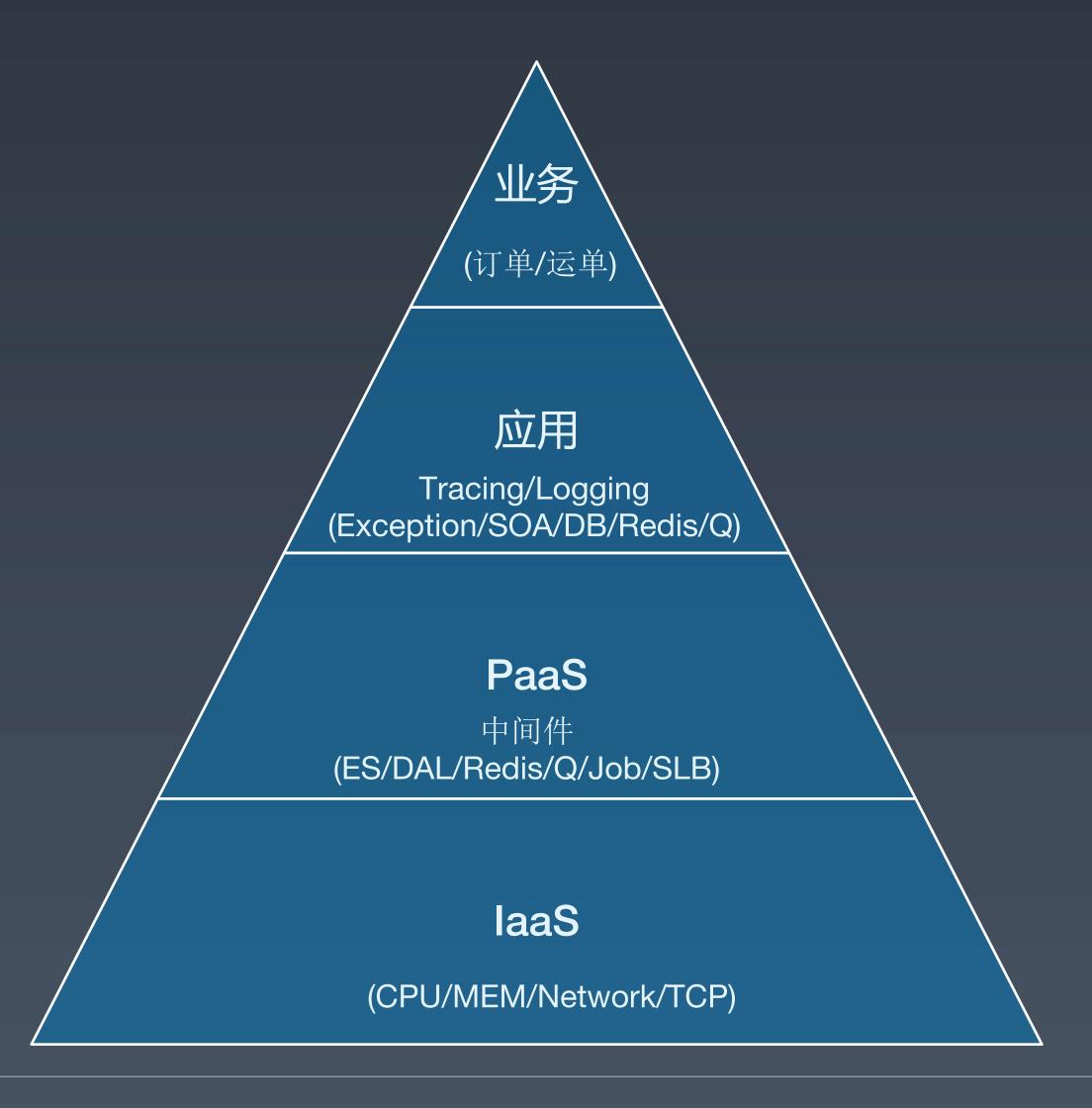


遇到的问题



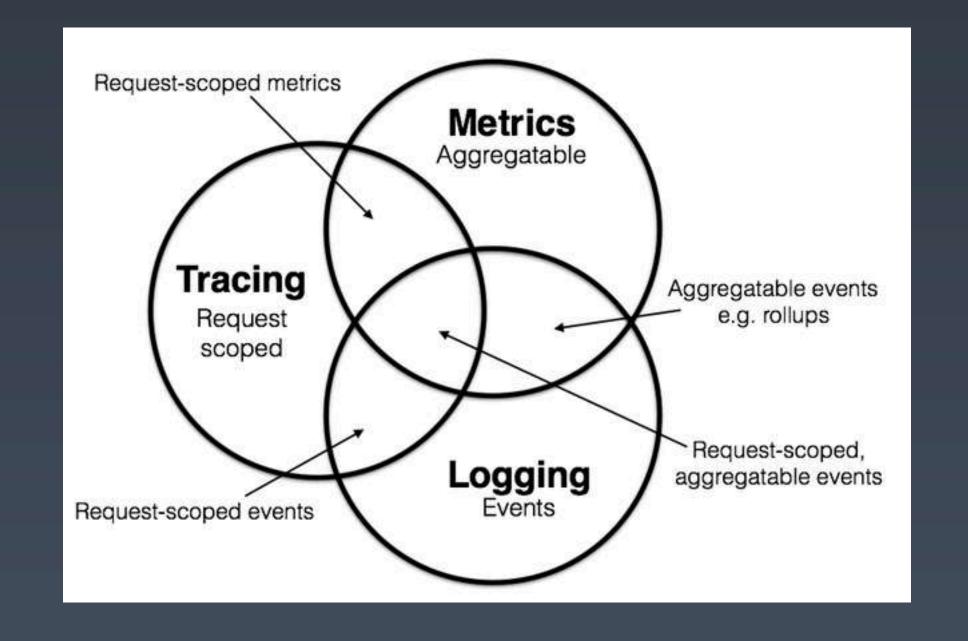
- 1. 多套监控系统,包括收集,可视化及报警等
- 2. 各种上下文切换
- 3. 适合熟练工,不适合新同学

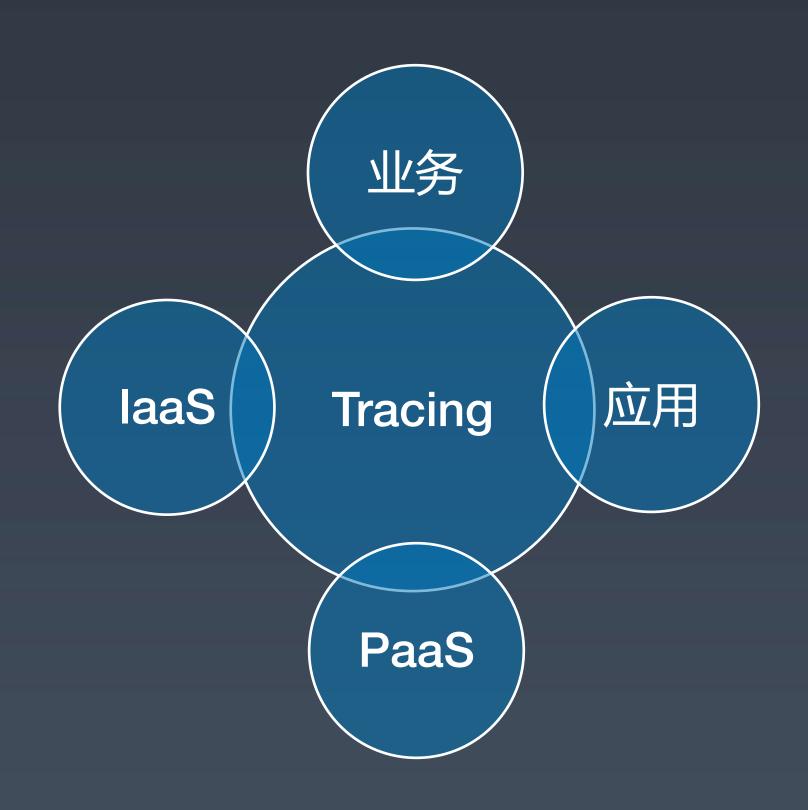
如何解决



- 1. 各层面向的用户及其视角是不一样的
- 2. 做好业务侧监控,并能联动
- 3. 标准化应用/PaaS/IaaS各层监控
- 4. 需要一个纽带来把各层串联起来
- 5. 端对端监控
- 6. 充分与周边系统集成

如何解决

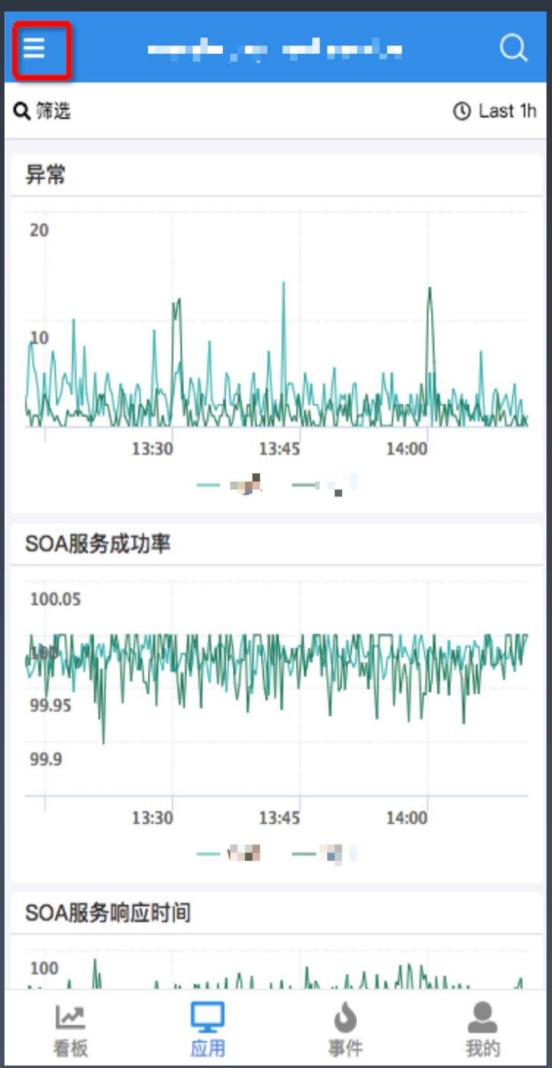




如何解决

一套系统覆盖所有监控,支持多平台







目录

- 1. 背景
- 2. 遇到的问题
- 3. 场景化
- 4. 系统设计

业务大盘

VS Grafana

- 1. 与业务更贴合
- 2. Dashboard App
- 3. Chart Repo
- 4. 自动的关联及Drill Down
- 5. 小工具





业务大盘



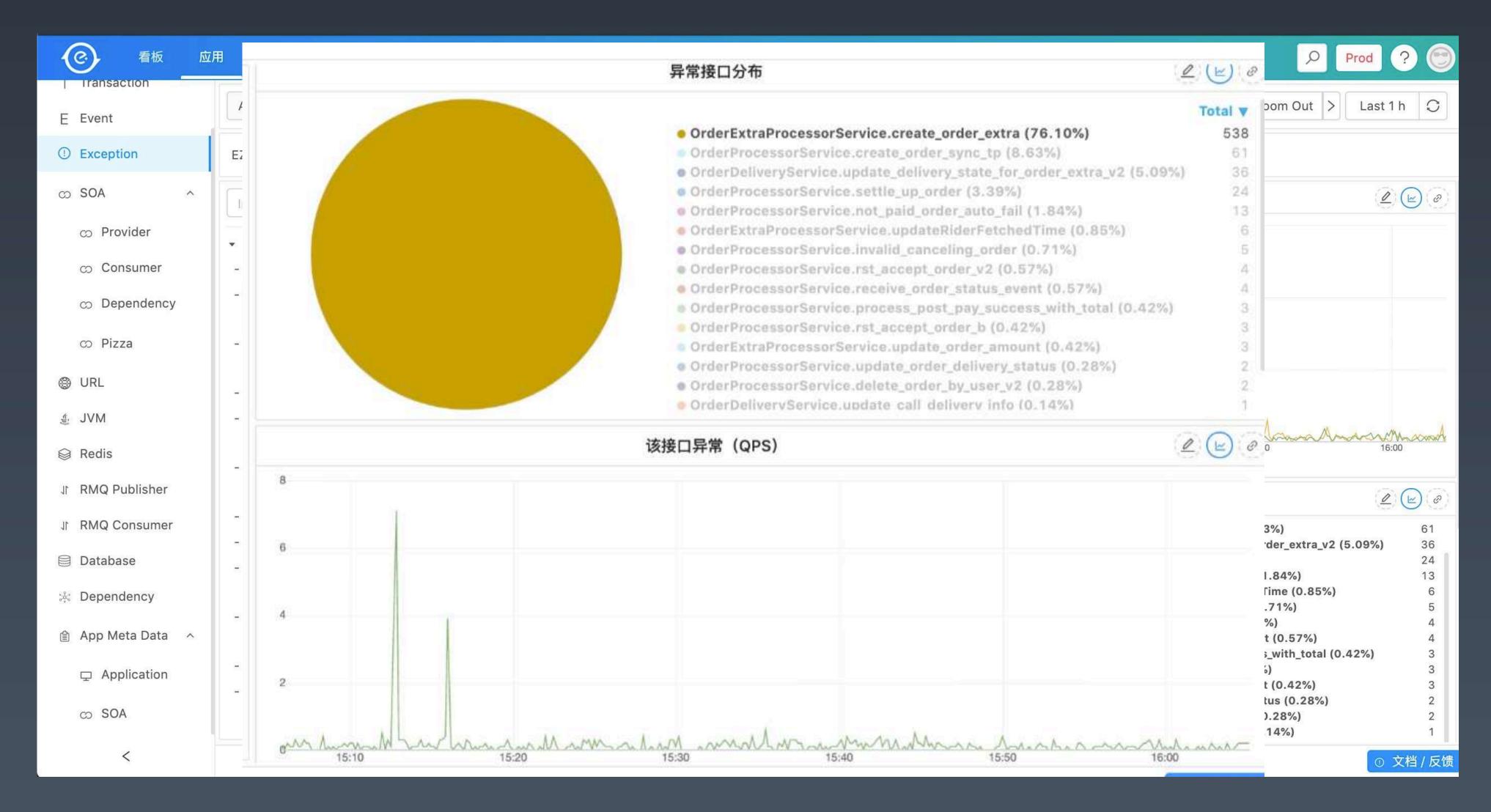


应用监控



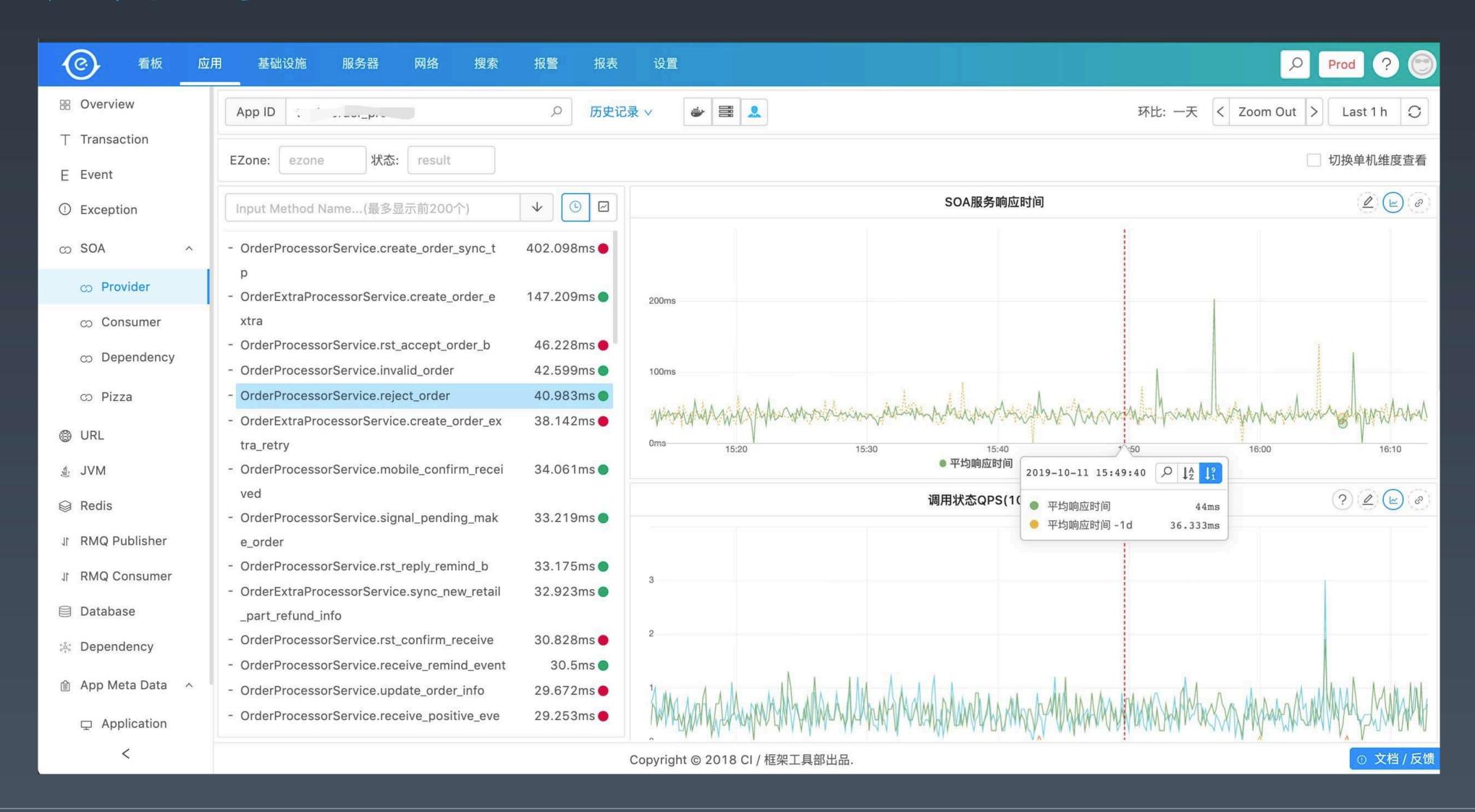


应用监控 - Exception





应用监控 - SOA



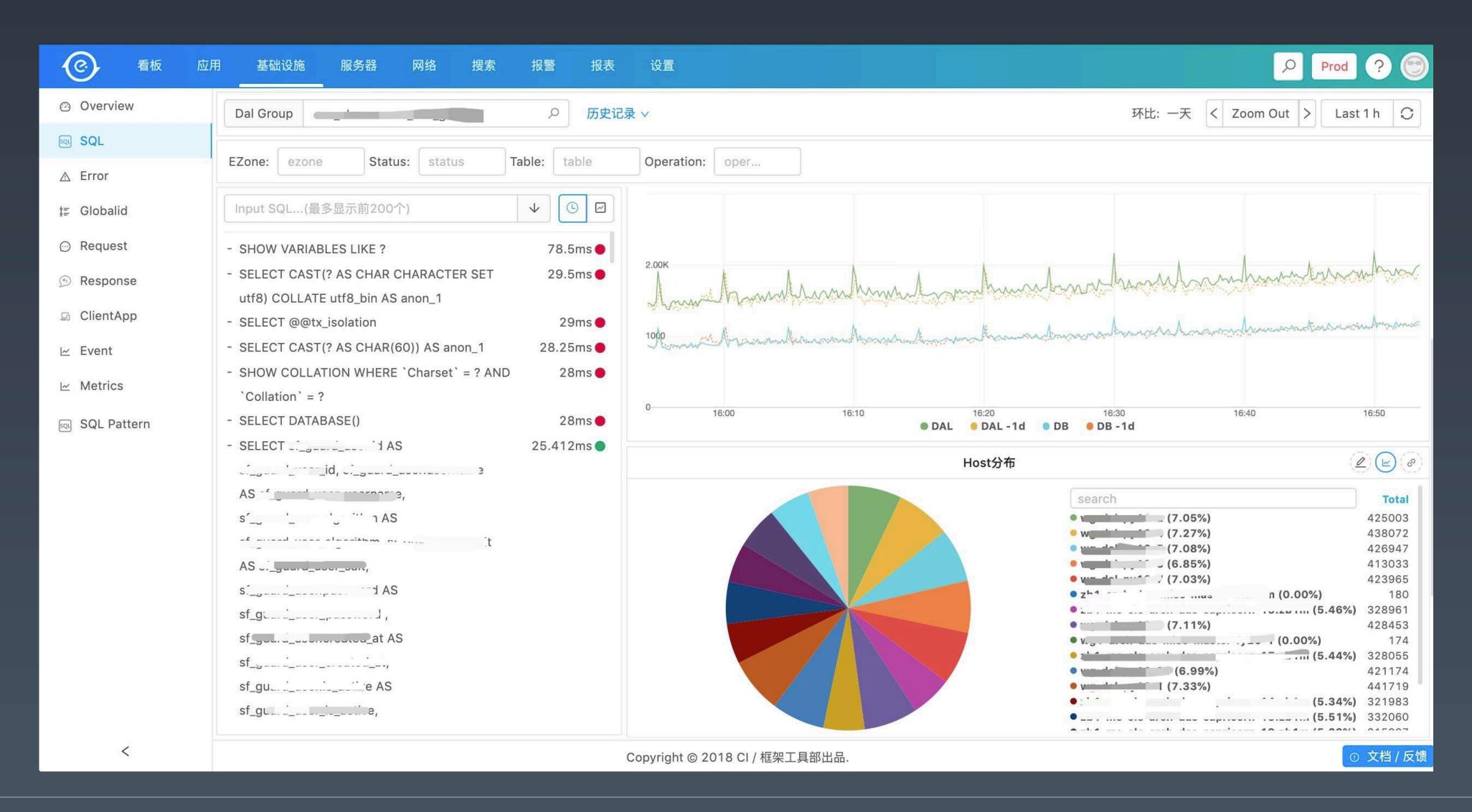


应用监控 - SOA





基础设施 - DAL





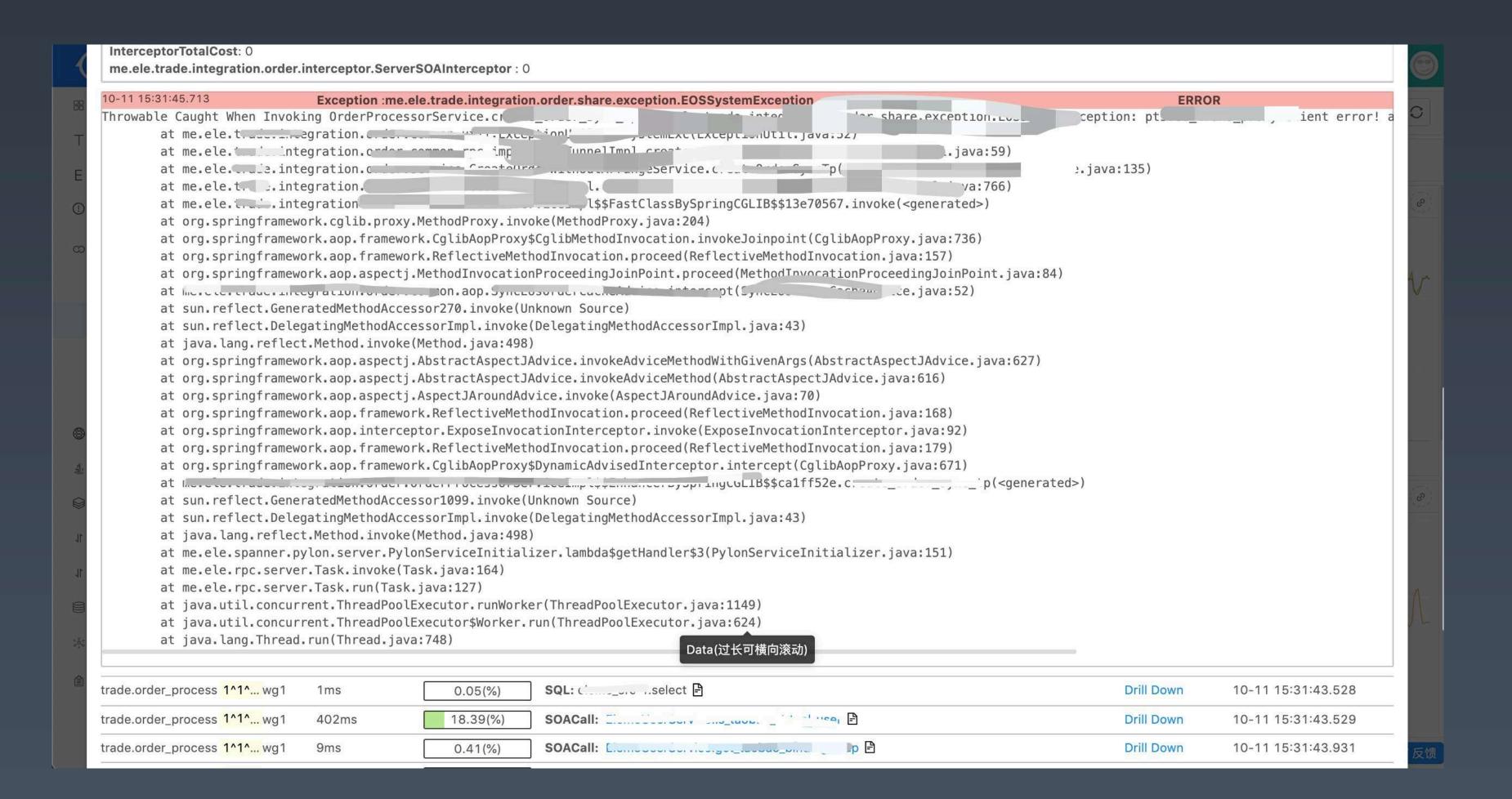
Tracing

所有的 Metrics 曲线上都可以点击查看 10S 窗口内有问题的采样数据

10-10 15:24:56.234	starlightSer	ver :me.ele.trade.inte	gration.order.process.api.OrderProcessorService	0	
Tags					
InterceptorTotalCost: 0 me.ele.trade.integration.order. Cost: 54	interceptor.Se	rverSOAInterceptor :	0		
rade.order_process 1.1 wg1	1ms	1.85(%)	SQL: ^select 🖹	Drill Down	10-10 15:24:56.235
rade.order_process 1.1 wg1	0ms	0.00(%)	SQL: J !.insert 🖹		10-10 15:24:56.237
ne.ele.arch.das.capricornwg1	0ms	0.00(%)	DAL: C. Js_record.insert		10-10 15:24:56.234
ne.ele.arch.das.capricornwg1	0ms	0.00(%)	SQL: U. G. Grecord_12.insert		10-10 15:24:56.234
rade.order_process 1.1 wg1	1ms	1.85(%)	SQL: commit ₽		10-10 15:24:56.237
ne.ele.arch.das.capricorn <mark></mark> wg1	Oms	0.00(%)	DAL: unkowntable.commit		10-10 15:24:56.235
ne.ele.arch.das.capricornwg1	Oms	0.00(%)	SQL: unkowntable.other 🖹		10-10 15:24:56.235
rade.order_process 1.1 wg1	2ms	3.70(%)	SQL: €эr.update 🖹		10-10 15:24:56.238
ne.ele.arch.das.capricornwg1	1ms	1.85(%)	DAL: elupdate		10-10 15:24:56.237
ne.ele.arch.das.capricornwg1	Oms	0.00(%)	SQL: eleme_o.ac 3.update ₽		10-10 15:24:56.237
ne.ele.arch.das.capricornwg1	Oms	0.00(%)	SQL: elemepdate 🖹		10-10 15:24:56.238
rade.order_process 1.1 wg1	1ms	1.85(%)	SQL: commit 🖹	Drill Down	10-10 15:24:56.240
rade.order_process 1.1 wg1	Oms	0.00(%)	RMQ_PRODUCE: EChannel.basicPublish	Consume	10-10 15:24:56.242
rade.order_process 1.1 wg1	Oms	0.00(%)	ETraceLink: AsyncCall	Drill Down	10-10 15:24:56.242
rade.order_process 1.1 wg1	1ms	1.85(%)	SQL: order_process_record.select	Drill Down	10-10 15:24:56.242
rade.order_process 1.1 wg1	Oms	0.00(%)	Redis: Stats 🖹		10-10 15:24:56.242
rade.order_process 1.1 wg1	Oms	0.00(%)	RMQ_PRODUCE: EChannel.basicPublish	Consume	10-10 15:24:56.243
rade.order_process 1.1 wg1	Oms	0.00(%)	RMQ_PRODUCE: EChannel.basicPublish	Consume	10-10 15:24:56.243
rade.order_process 1.1 wg1	43ms	79.63(%)	SOACall: ISpoutService.pushOrder	Drill Down	10-10 15:24:56.243
rade.order_process 1.1 wg1	2ms	3.70(%)	SOACall: ElemeOrderService.refresh_cache	Drill Down	10-10 15:24:56.286



Tracing



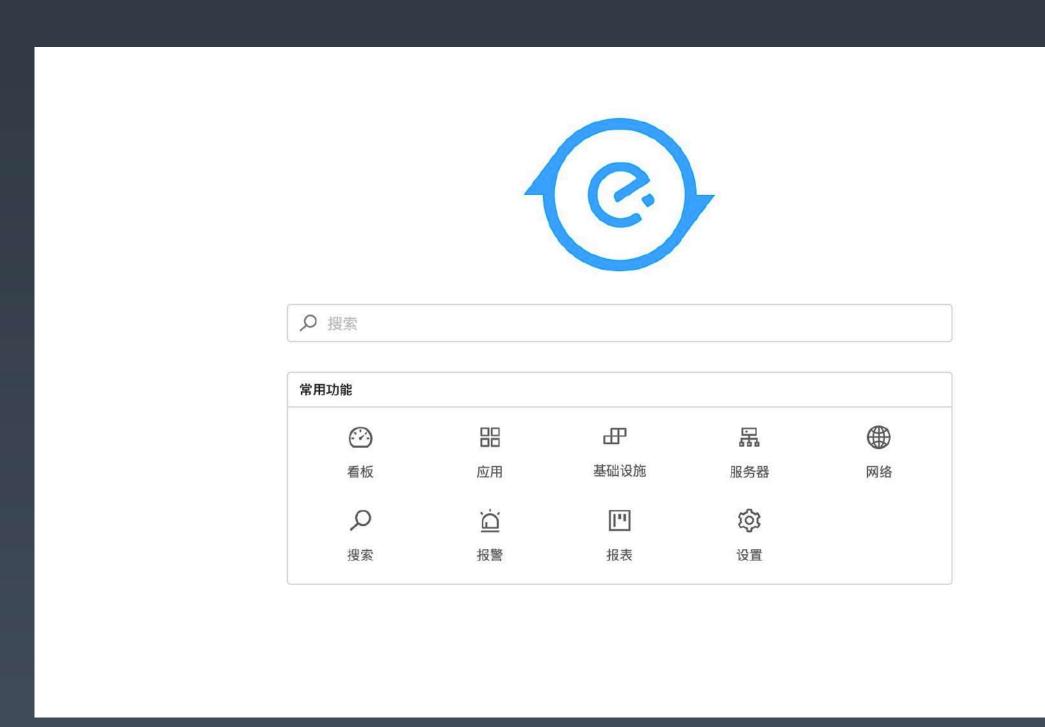


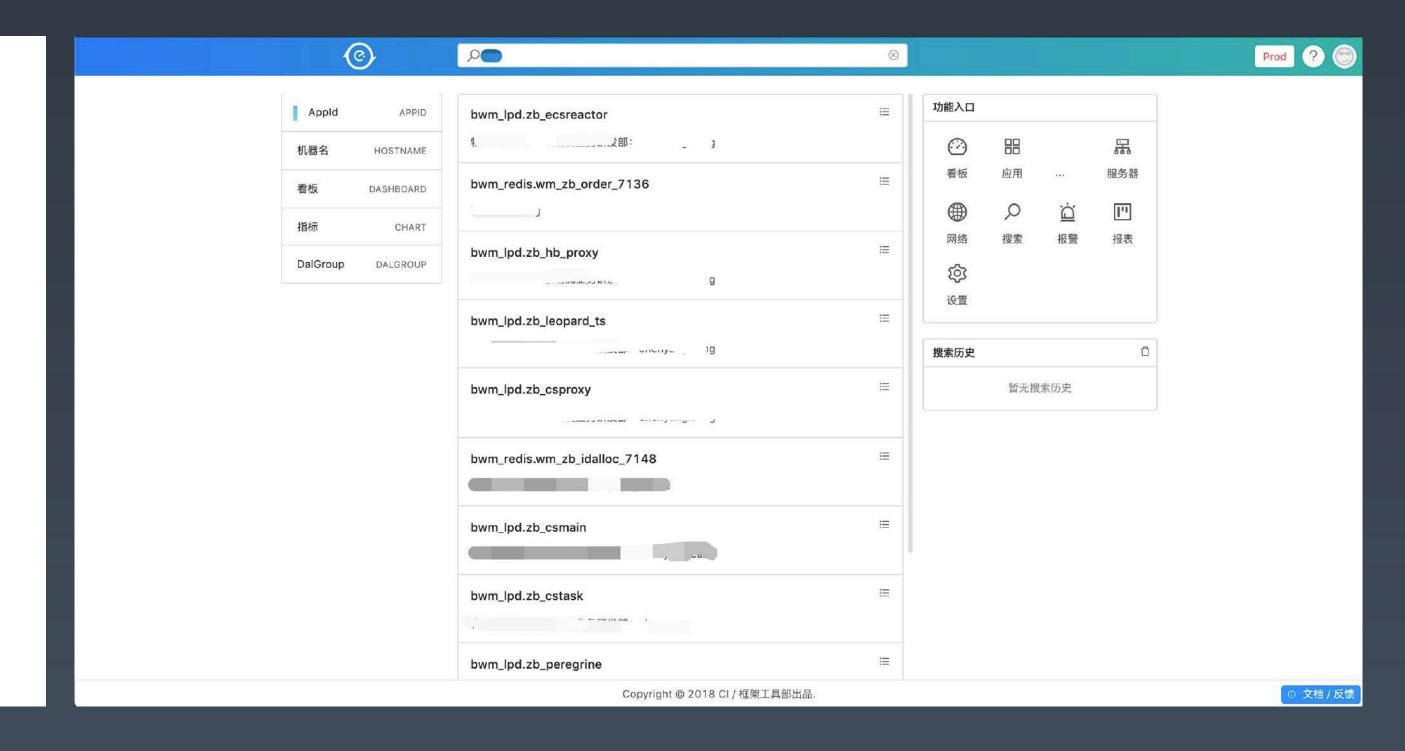
服务器监控





一键搜索





场景的好处

- 1. SLS 集成,可以很方便通过 Trace ID 关联查询到相关的日志
- 2. 开发发现异常,通过 Trace 定位到某个机器,直接可以通过机器信息关联到 Docker Container,直接集成 AppOS
- 3. 开发发现基础设施问题,可以通过 Runtime Dependency 看到所有的依赖,从而可以看到自己使用的那些基础设施有没有问题
- 4. 同时的基础设施的同学发现了问题,也可以及时的反馈给业务方
- 5. 千人千面



- 1. 报警发现问题
- 2. EMonitor 定位问题
- 3. 快速恢复问题, 快带定位问题



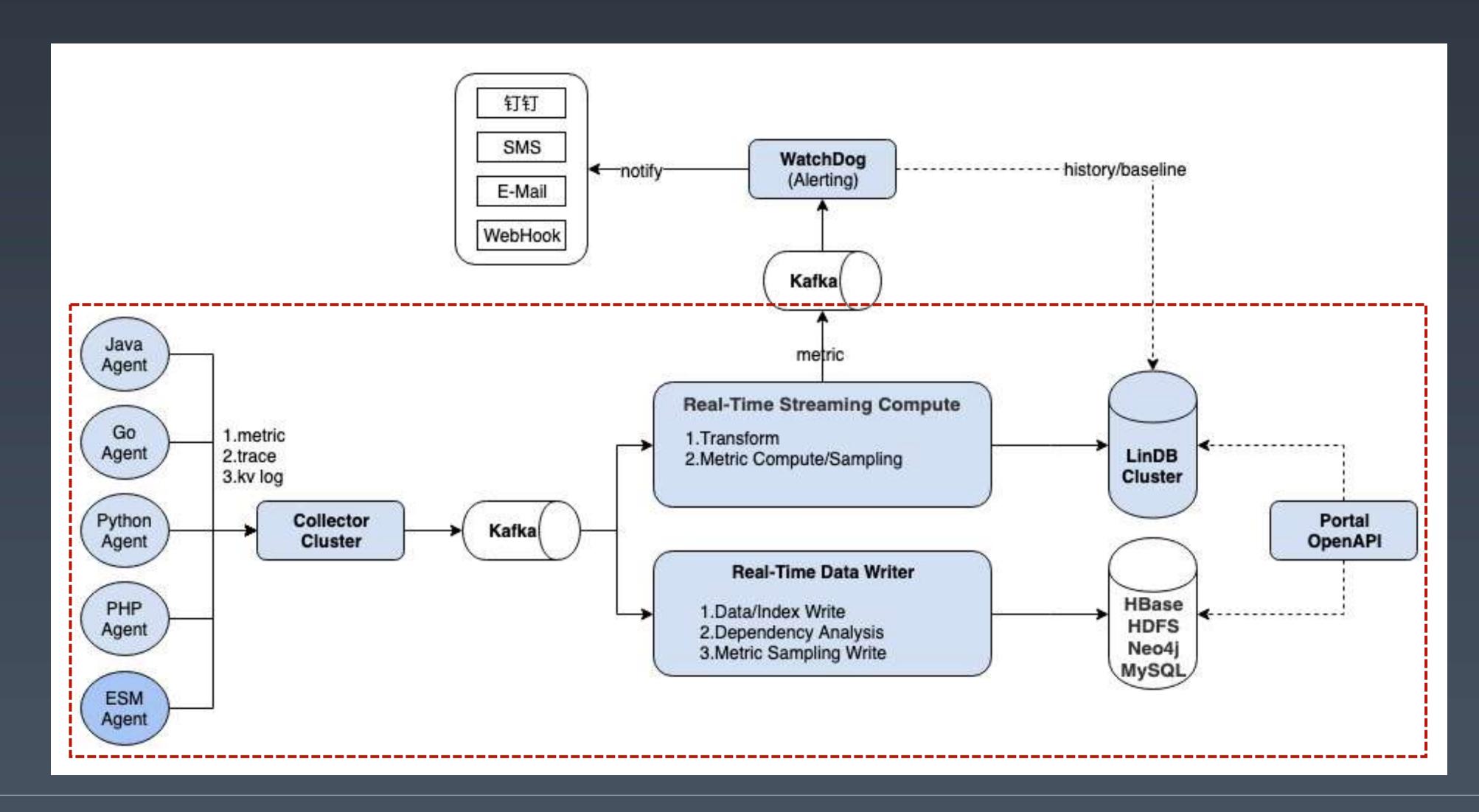
目录

- 1. 背景
- 2. 遇到的问题
- 3. 场景化
- 4. 系统设计

整体架构

- 1. Pipeline -> Lambda
- 2. 支持多IDC
- 3. 全量日志,通过指标+采样的方式
- 4. 支持 Java/Golang/Python/PHP/C++/Node.js
- 5. 所有监控数据计算窗口为 10S
- 6. 自研 + 开源组件构建了整套系统

整体架构





遇到的坑



- 1. Kafka broker 某一节点 IO Hang 住,导致所有 Producer 线程全部 Hang 住,流量掉底
- 2. HBase 上构建了索引,导致 HBase 热点严重
- 3. 系统稳定性
- 4. 生产效率



- 1. 基于 Kafka Client 封装了一个 Broker 与 Thread 绑定的版本,即一个线程负责某一 Broker 的写入,当某一节点写入有问题,数据自动 Balance 到别的节点
- 2. 不支持全文检索,有时看起很用的功能,其实不一定是用户真正需要的
- 3. 从 Pipeline 处理所有数据流,到计算和写存储分离类似 Lambda,计算采用类 SQL
- 4. 所有的数据都转换成 Metrics ,外加自定义的可视化组件,阶段性的前进,每个阶段只做 1-2 件重要 的事情

计算 - Shaka

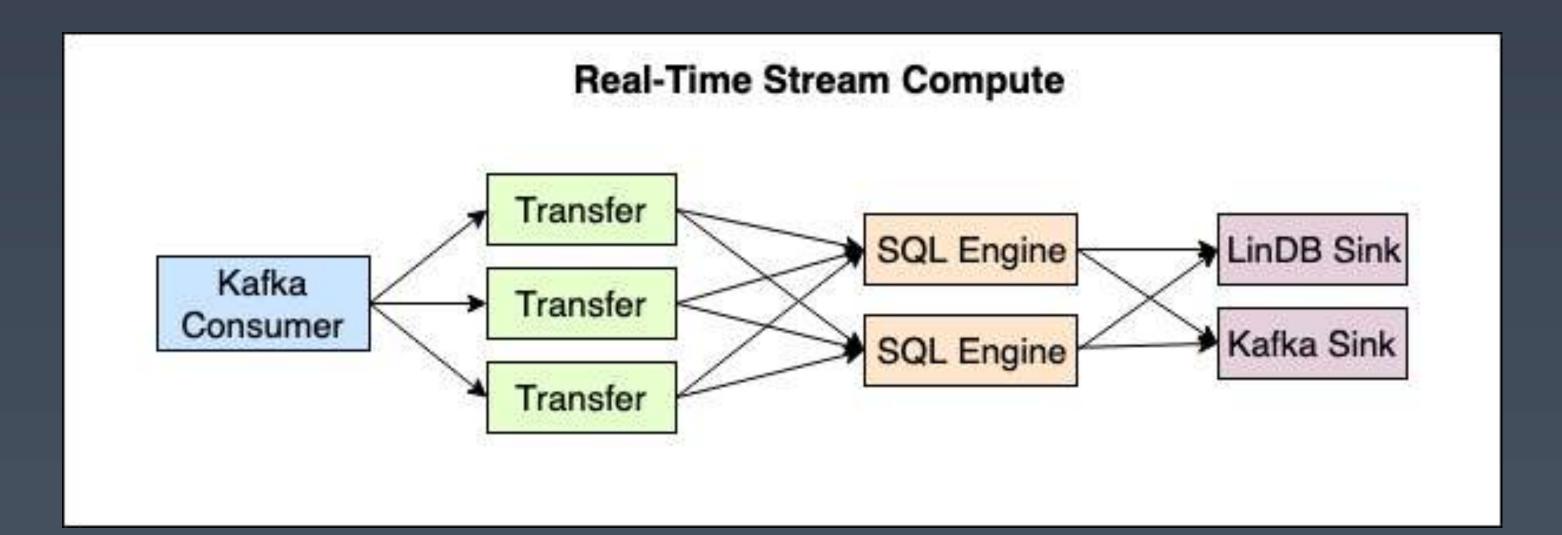


- 1. 随着数据量不断增加,系统开始出现不稳定的情况,有时出问题之后需要较长时间来恢复
- 2. 计算是整系统的资源大户,也是整个系统最核心的组件之一



做好数据的 Sharding 对一个计算类组件非常重要,越早做 Sharding 效果越好

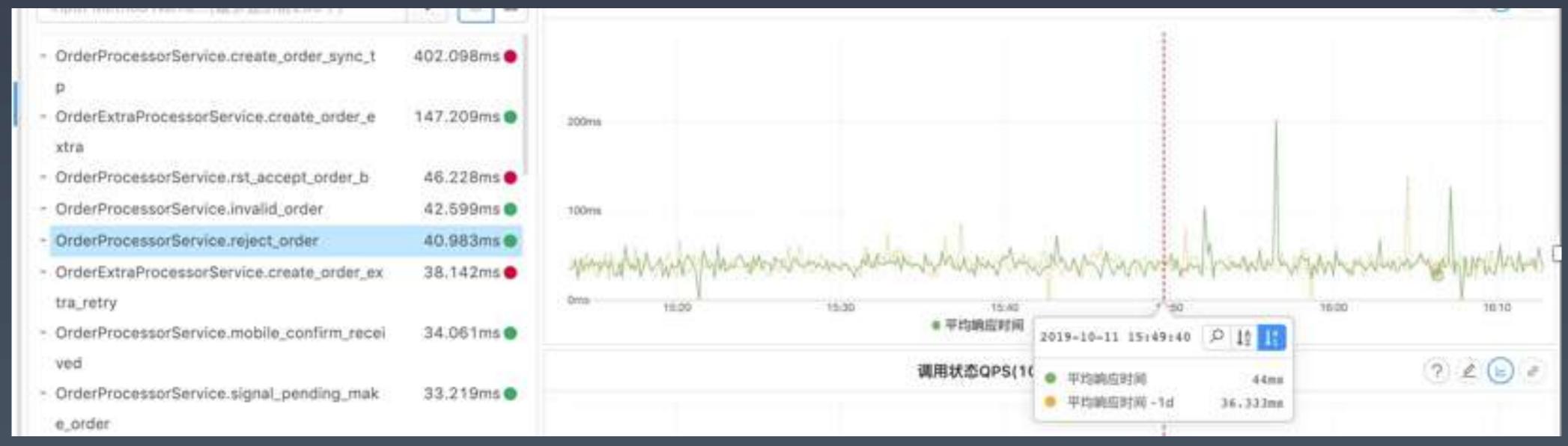
- 1. 写 Kafka 之前就按一定的数据特性来 Sharding,不同类型的数据写不同的 Topic/Partition
- 2. Shaka 内部又按不同 Event 类型 Sharding 到不同的 SQL Engine



- 1. 基于 CEP(Esper) 实现类 SQL 的计算
- 2. 非结构化的数据转换成结构化数据
- 3. UDF 处理异常数据分析及采样

计算 - Shaka

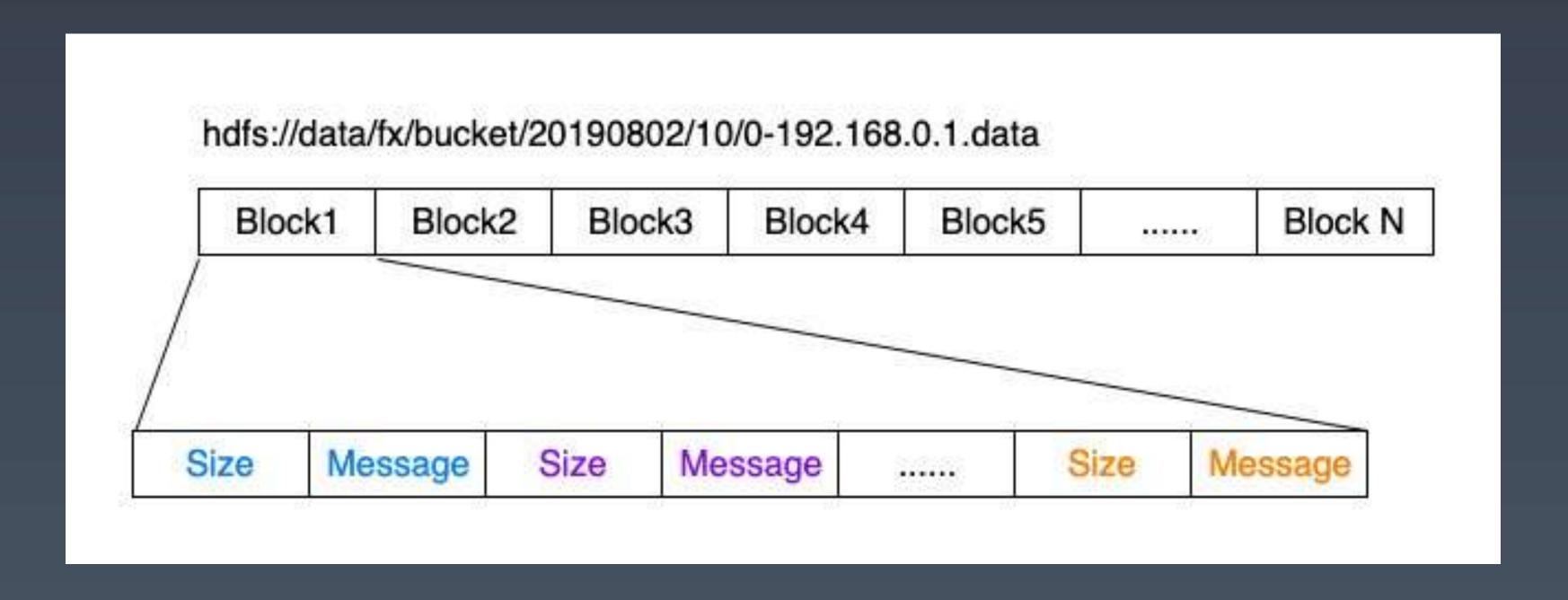
```
@ Name ('soa_provider')
@Metric(name = '{appId}.soa_provider', tags = {'result', 'method', 'ezone'}, fields = {'timerCount', 'timerMin', 'timerMax', 'hist'}, fieldMap = {'histogramCount', 'timerCount'}, sampling = 'sampling')
@Metric(name = 'etrace.dashboard.soa_provider', tags = {'result', 'appId', 'ezone'}, fields = {'timerCount', 'timerMin', 'timerMax', 'hist'}, fieldMap = {'histogramCount', 'timerCount'})
      header ezone
                                                ezone,
      header.appId
                                                appId,
                                                result,
      result
      method
                                                method,
      trunc_sec(timestamp, 10)
                                               timestamp,
      f_max(max(duration))
                                                timerMax,
      f_min(min(duration))
                                                timerMin,
      f_sum(sum(duration))
                                                timerSum,
      f_sum(count(1))
                                                timerCount,
      hist(duration)
                                                hist,
      sampling('Timer', duration, header.msg) as sampling
    soa_service
       y header.appId, method, result, header.ezone, trunc_sec(timestamp, 10);
```





存储 - Data

- 1. HDFS + HBase 存储所有的 Raw Data, HDFS 存储所有的 Raw Data, HBase 存储简单的索引 (Request ID + RPC ID => file + block offset + message Offset)
- 2. 64 KB Block + Snappy
- 3. Metrics Sampling (Metric Name + Tags + Timestamp) => Request ID/RPC ID)





Metrics - LinDB

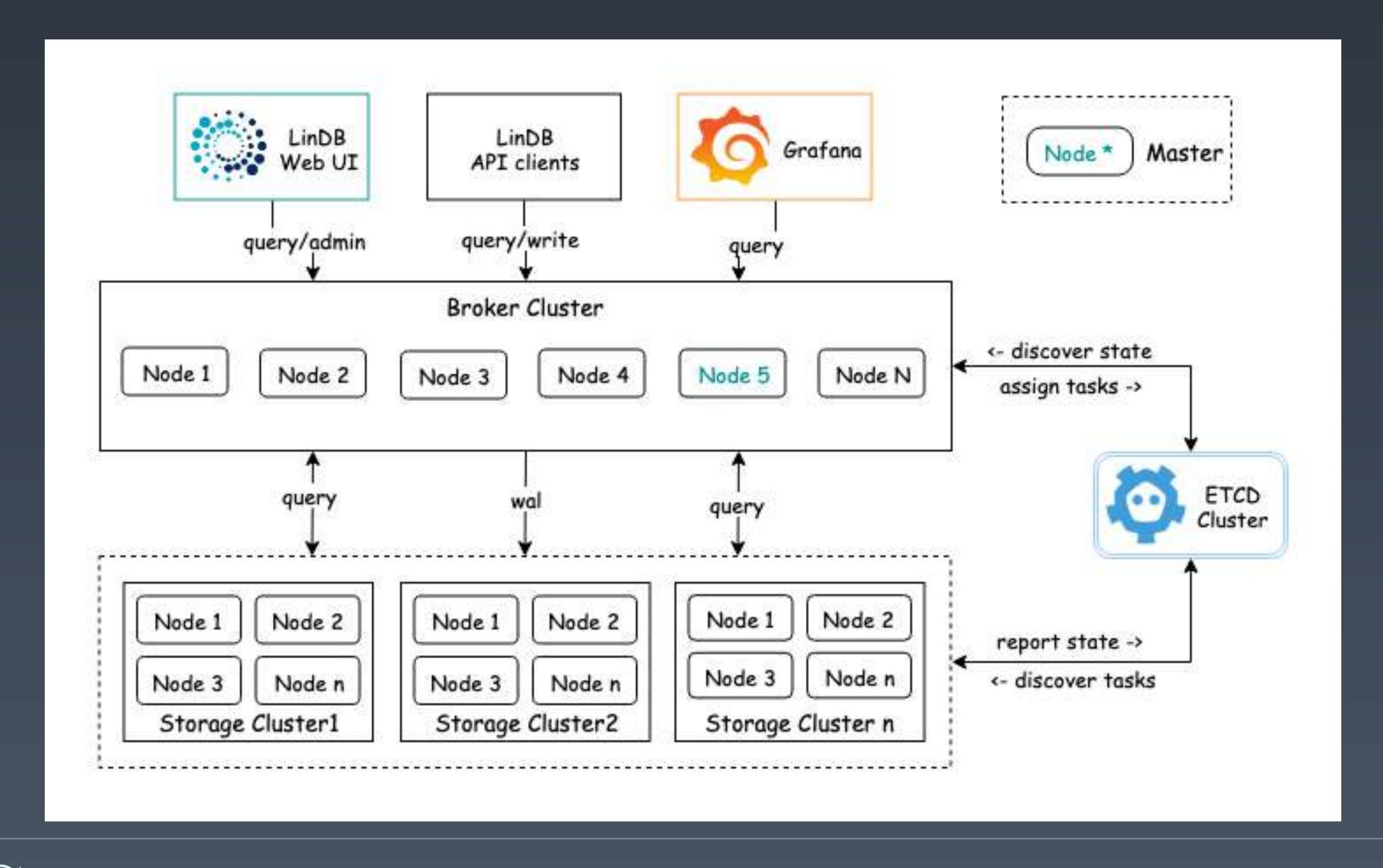
- 1. 采用 Metric + Tags + Fields 方式
- 2. 基于 Series Sharding, 支持水平扩展
- 3. 自动的 Rollup , s->m->h->d
- 4. 高可靠性,支持多副本,支持跨机房
- 5. 自监控,数据治理
- 6. 列式存储,具有时序特性的 LSM 存储结构
- 7. 倒排索引



- 1. 抓住时序特性
- 2. 利用好这些数值
- 3. 系统是慢慢演进出来的



Metric - LinDB





Metric - LinDB

时序数据特性(根据其时间特性可以分为不随时间变化和随时间变化的数据)

- 1. Time Series => Metric + Tags:这部分数据基本都是字符串,而且该数据占数据包的大头,但是不会随时间变化而变化, 尽量把字符串变换成数值来存储,以降低存储成本
- 2. Fields:这部分数据基本都是数值,并且随着时间变化而变化,但是数值类型容易做压缩

Metrics	Tags	Timestamp + Fields	
1	1		
cpu.load	host=1.1.1.1,zone=sh	2019-01-10 21:00:00.000 => 1.0	
cpu.load	host=1.1.1.1,zone=sh	2019-01-10 21:00:10.000 => 1.0	
cpu.load	host=1.1.1.1,zone=sh	2019-01-10 21:00:20.000 => 1.0	
cpu.load	host=1.1.1.1,zone=sh	2019-01-10 21:00:30.000 => 1.0	
cpu.load	host=1.1.1.1,zone=sh	2019-01-10 21:00:40.000 => 1.0	

- 1. 36台服务器,分不同集群
- 2. 每天增量写入 140T
- 3. 高峰TPS: 750 DPS/s
- 4. 10S 存 30天, 历史可查2年以上
- 5. 磁盘占用 50T (压缩率在60倍左右)
- 6. 查询P99: 500ms~1s

社区

参考

- 1. https://github.com/dianping/cat
- 2. https://github.com/influxdata/influxdb
- 3. Facebook gorilla

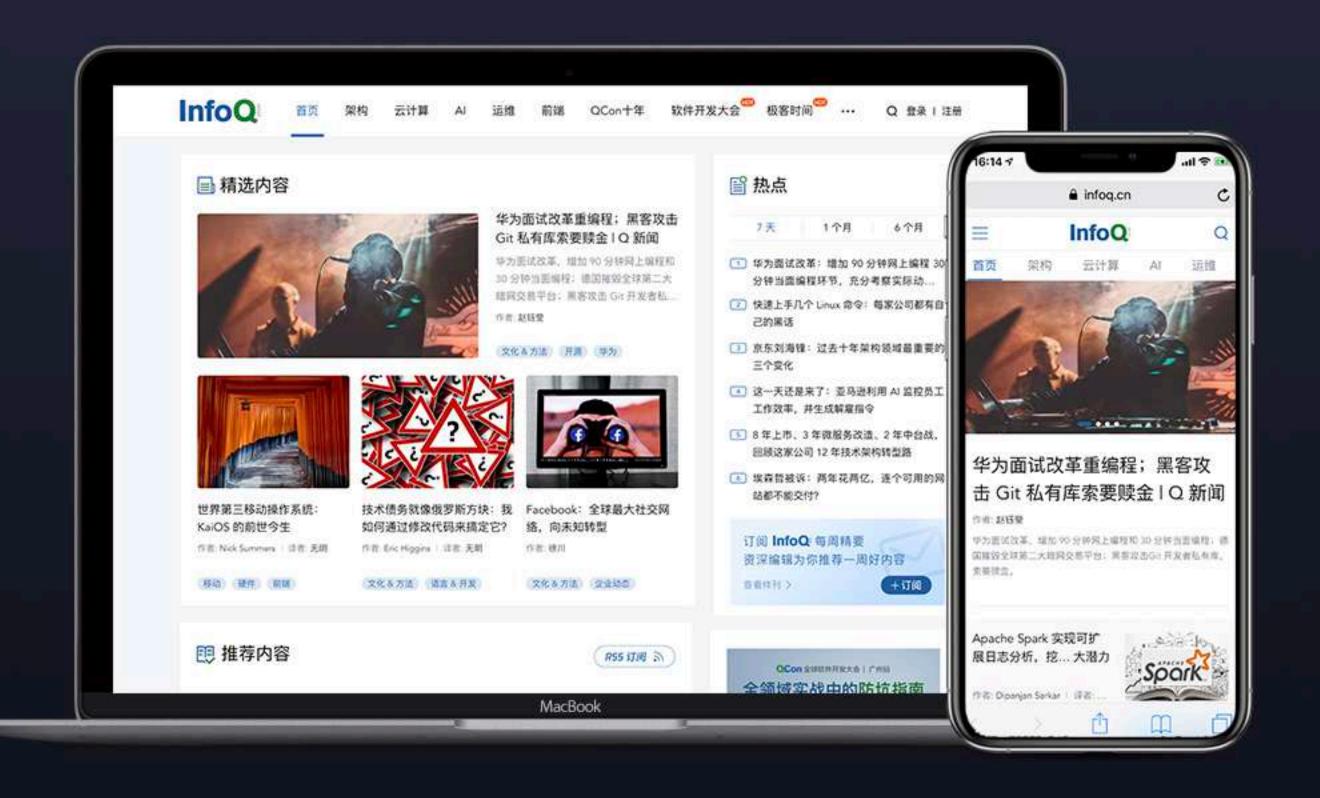
开源

- 1. https://github.com/lindb/lindb
- 2. https://zhuanlan.zhihu.com/p/35998778



nfoQ官网全新改版上线

促进软件开发领域知识与创新的传播





关注InfoQ网站 第一时间浏览原创IT新闻资讯



免费下载迷你书 阅读一线开发者的技术干货

THANKS! QCon O