

基于时间序列的解决方案

benjili20224109/李冕正 微众银行

2022 CCF国际AIOps挑战赛决赛暨AIOps研讨会

团队介绍





来自微众银行智能运维团队,队员从左到右分别是:全栈工程师-曹旭东、全栈工程师-林佳宇、全栈工程师-张紫婷、全栈工程师-李冕正、全栈工程师-王国峰

赛题分析及解决方案





原始数据

日均1500万+日志,1000 万+调用链消息、700万 +metric数据



曲线异动

对时间序列进行异常检测, 提取其中的异动,作为异常 决策和根因定位的证据



异常检测

证据集合

根因推断



时间序列

用时间序列描述从原始数据 中提取出来的所有特征信息, 并进行时间序列异常检测



故障根因

综合链路异动、日志异动、 KPI异动以及其上下游关系, 推断最终的故障根因

日志信息挖掘

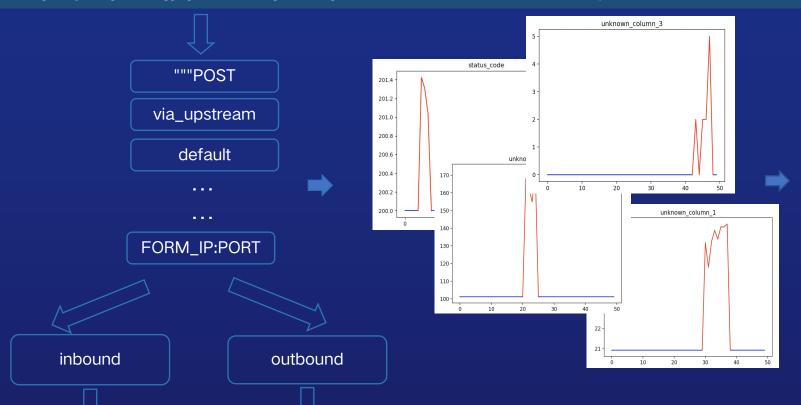


利用词频创建特征树,将特征树转化为时间序列

"""POST /hipstershop.AdService/GetAds HTTP/2"" 200 - via_upstream - ""-"" 15 97 2 2 ""-"" ""grpc-go/1.31.0"" ""3eaca49c-f2a2-9cf2-a110-ebbde01db1aa"" ""adservice:9555"" ""172.20.3.4:9555"" inbound|9555|| 127.0.0.6:60627 172.20.3.4:9555 172.20.3.12:52936 outbound_.9555___adservice.ts.svc.cluster.local default"

"""POST /api/v2/spans HTTP/1.1"" 202 - via_upstream - ""-"" 306 0 0 0 ""-"" "okhttp/3.14.7"" ""2eda6e95-b457-92b1-bcaa-565437d2865f"" ""jaeger-collector:9411"" ""172.20.4.66:9411"" outbound|9411||jaeger-collector.ts.svc.cluster.local 172.20.3.4:38766 10.68.163.189:9411 172.20.3.4:52446 - default"

"warning envoy config StreamAggregatedResources gRPC config stream closed: 14, connection error: desc = ""transport: authentication handshake failed: context deadline exceeded"""

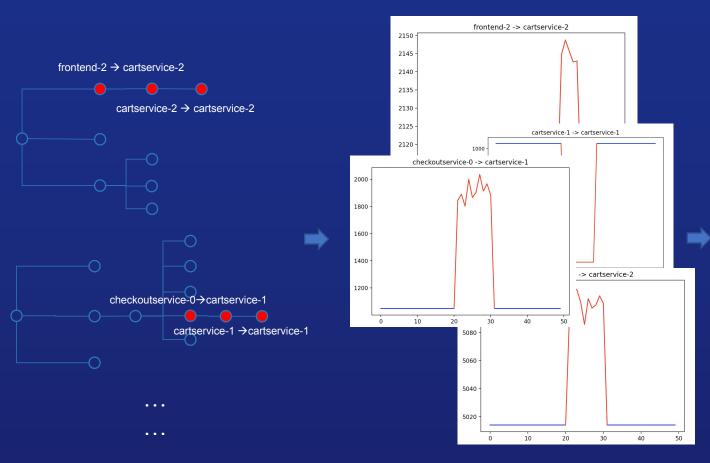


| | 10:01 | 10:02 | 10:03 |
|------------------|--------------|--------------|--------------|
| status_code | 1 1.4 | 1.2 | 1 1.1 |
| unknown_column_3 | 1 2 | | 1 2 |
| unknown_column_1 | 1 170 | 1 160 | 1 150 |
| | | | |

200、15、97、2、2、""3eaca49c-f2a2-9cf2-a110-ebbde01db1aa""

调用链信息挖掘





| | 10:01 | 10:02 | 10:03 | 10:04 |
|----------------------------------|---------------|---------------|---------------|---------------|
| frontend-2 → cartservice-2 | 1 1390 | 1 1380 | 1 1370 | 1 1370 |
| cartservice-2 → cartservice-2 | 1 1200 | 1 1100 | 1300 | 1 1000 |
| cartservice1→ cartservice1 | 1 1000 | ↓ 1000 | ↓ 1000 | ↓ 1000 |
| | | | | |



1.并非所有异常都体现在本节点上

2.上游耗时包含下游耗时

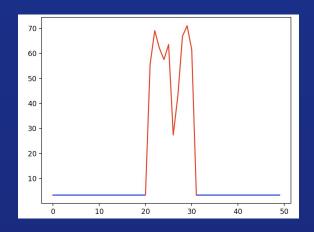


1.以消息对形式检测

2.上游节点耗时减掉所有下游节点耗时之和

时间序列异常检测

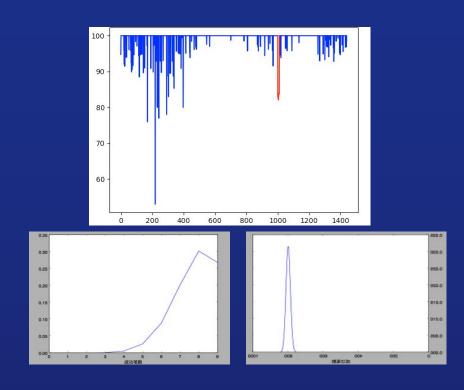




$$f(x; \mu, \sigma) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)_{\epsilon}$$

高斯分布

采用普通高斯分布,用数据分布的概率 进行异常检测

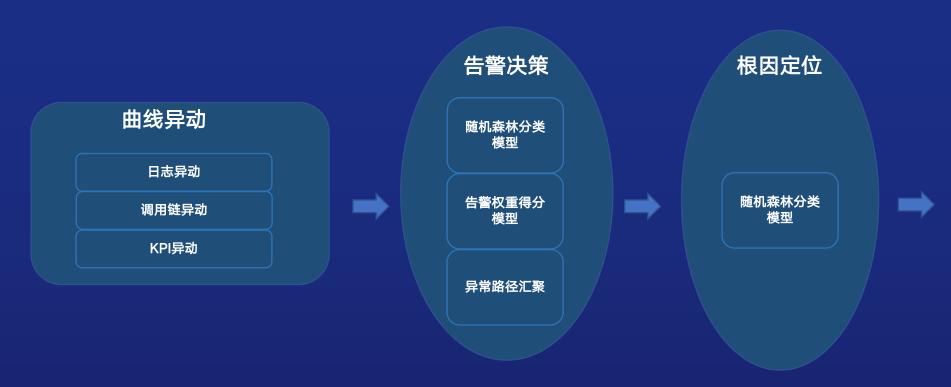


伯努利二项分布

部分布尔型或者按照少量种类分布的数据,使用伯努利二项分布,可以更好地放大异常。

告警决策及根因定位





告警权重得分模型

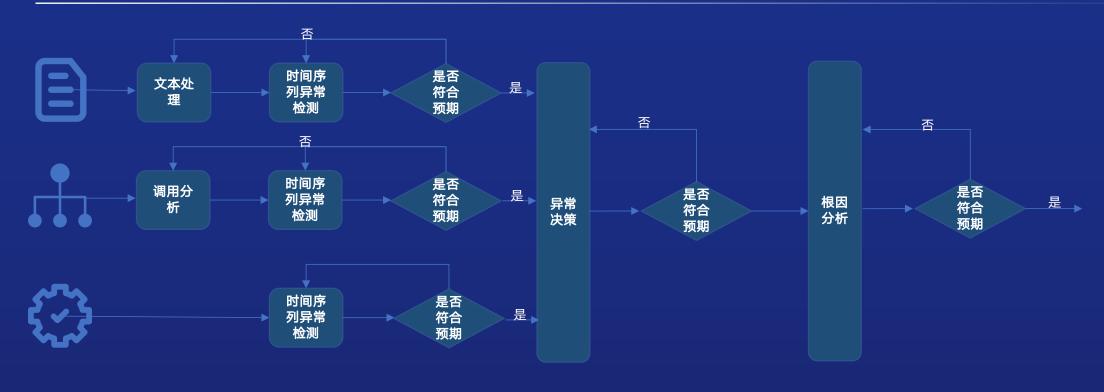
自定义得分模型,根据指标的历史异动情况计算其权重,跟历史故障匹配度越高,同时跟非异常情况 下抖动次数越少,则权重越高

异常链路汇聚

该方法只用于调用链判断,主要是根据调用链上下游的抖动情况,计算cmdb_id节点的汇聚度,通过汇聚度决策是否异常。

总体运转流程





- 1.松耦合、多闭环,隔离影响同时提升算法调试效率
- 2.多种数据源统一转化为时序检测,既保证了上层的灵活性,也兼顾开发的便捷性
- 3.全流程可视化,数据分析更加直观

不足及改进



- 1.数据特征需要进一步扩展
- 2.融入专家经验,结合系统框架进行针对性监控
- 3.注重时效、细化策略,将数据特征融入到告警决策中



2022 CCF国际AIOps挑战赛决赛暨AIOps研讨会

THANKS