



2021国际AIOps挑战赛决赛
暨AIOps创新高峰论坛

云环境下商业银行应用系统的故障实时检测 与根因定位

队伍名称：bocolops

答辩选手：陈晓峰、崔世彬、何宁



第一届国际互联网产业科技创新大会暨互联网创新产品展览会
The First International Internet Industry Science And Technology Innovation Conference & Internet Innovation Product Exhibition

亿阳信通

成立于1995年，是国家科技部首批认定的全国重点高新技术企业和全国创新型企业，主要从事OSS系统、企业IT运营支撑系统、信息安全等方面的应用软件开发、解决方案提供和技术服务。经过二十多年的自主创新和技术积累，已发展为中国最大的应用软件开发商和行业解决方案提供商之一，在OSS领域居于龙头地位，解决方案和市场占有率先排名第一。

技术架构部

作为公司技术核心部门，主要有以下职责：

1. 研究行业最新技术发展趋势，规划公司技术发展路线
2. 制定和实施公司重大技术决策和技术方案
3. 负责新技术的预研、创新及在试点产品中的落地、推广
4. 对各事业部项目中的关键问题和技术难题提供技术保障

目前，主导的云化架构，大数据方案及多款AIOps产品：故障预测、告警关联、根因分析等均已在运营商多省成功实施。

陈晓峰 数据分析、算法设计 亿阳信通CTO

崔世彬 数据分析、算法设计 数据架构师

何 宁 算法设计 AI算法工程师

吴 琼 算法设计 AI算法工程师





2021国际AIOps挑战赛决赛
暨AIOps创新高峰论坛

第一节

挑战与方案



第一届国际互联网产业科技创新大会暨互联网创新产品展览会
The First International Internet Industry Science And Technology Innovation Conference & Internet Innovation Product Exhibition



挑战1：故障定位



一. 基于Metric性能指标的故障定位

1. 采用移动差分的故障检测定位方法

算法核心思想：

- ① 对移动指标按时序进行差分计算
- ② 对指标去量纲，研究指标波动。

差分数据：1. 基于临近点 2. 基于移动均值

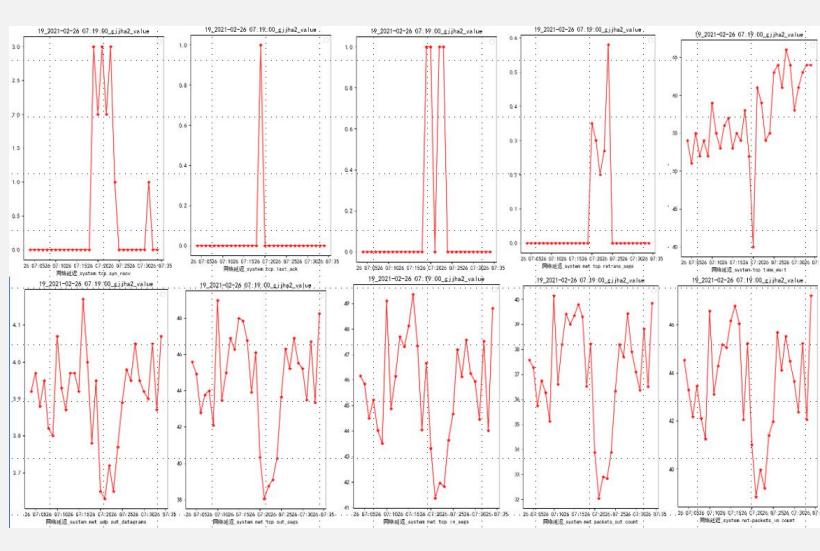
波动数据：1. 斜率值 2. 当前值与移动均值的比值

判断依据：根据波动的变化程度进行异常判断，若指标存在长时间异常波动则判别为干扰噪声。

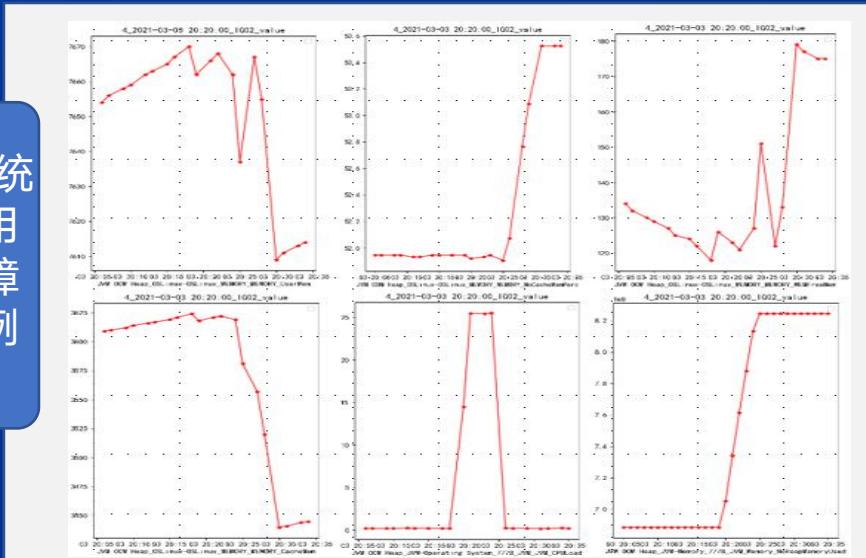
效果：

- ① 更容易发现特征弱故障
- ② 故障开始时，数据变化特别明显
- ③ 提高信噪比，更容易过滤背景干扰噪声，解决静态阈值判断能力的不足

A系统
网络
故障
示例



B系统
应用
故障
示例



挑战1：故障定位

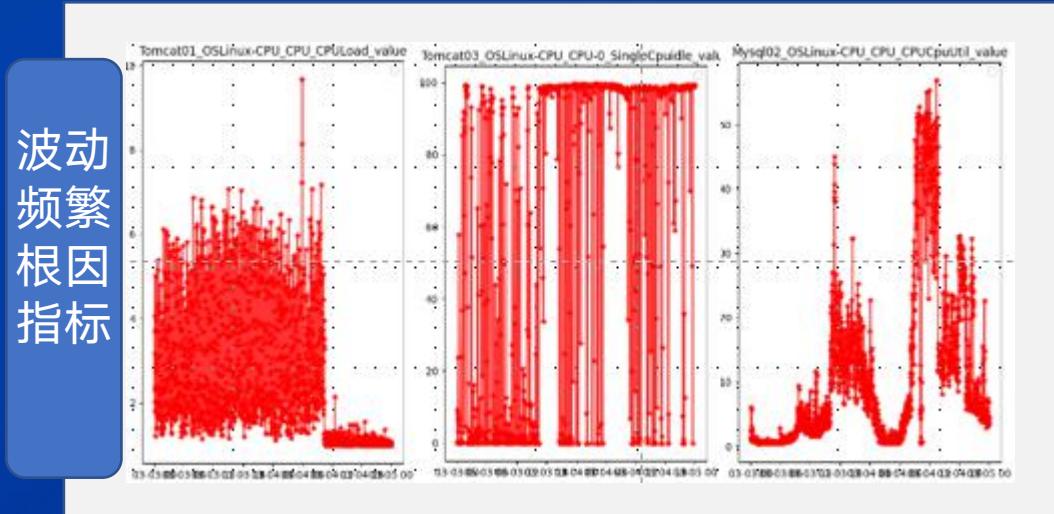
2. 采用根因的加权故障定位法

公式：

$$V = \sum Vi \cdot wi$$

移动差分定位检测出异常指标后，再将每个指标的波动程度乘以该指标的故障权重，最终加和得到该时点对应的故障得分。

当故障得分产生较大的波动时则判定为故障，如果同一时间产生多个故障对象，则选择得分最高的为该时点的故障对象。



效果：

有效地减少波动频繁根因、背景干扰噪声等因素引发的误报，提高查准率。



挑战1：故障定位

二. 基于黄金业务指标的故障定位

采用移动差分的故障检测定位方法

A 系统



timestamp	mrt
2021/2/26 2:47	95
2021/2/26 2:48	67
2021/2/26 5:59	142
2021/2/26 6:00	61
2021/2/26 10:09	96
2021/2/26 10:10	57
2021/2/26 11:11	6122
2021/2/26 11:12	57
2021/2/26 19:10	57241
2021/2/26 19:11	65
2021/2/26 22:03	145
2021/2/26 22:04	61
2021/2/26 23:28	95
2021/2/26 23:29	62

根据平均响应时间抓取应用故障。

黄金业务指标可以抓取部分应用故障以及网络故障

B 系统



timestamp	rr	sr	mrt
2021/3/4 3:10	225	350	74764.25
2021/3/4 3:13	200	200	1549.33
2021/3/4 7:55	786.99	1078.667	111172
2021/3/4 7:56	867.58	1100	74491.69
2021/3/4 7:57	1016.7	1100	17518.07
2021/3/4 10:10	675.57	679.3922	253781.5
2021/3/4 10:11	0	0	660000
2021/3/4 10:21	73.71	53.92414	561462.3
2021/3/4 10:23	296.52	290.8782	437970.7
2021/3/4 10:24	452.22	475.0067	363808.3
2021/3/4 10:25	621.31	641.7401	238637.8
2021/3/4 10:26	853.92	816.9821	81418.02
2021/3/4 10:28	1090.32	1100	13138.19
2021/3/4 10:53	649.14	1100	92021.8

应用故障

数据库网络故障



三. 基于调用链指标的故障定位

A系统Trace数据只有单一调用链

调用链个数: 3337369

存在父节点的调用链个数 0

B系统Trace数据调用链完整

```

2021-03-03 00:08:15.063 -- IG01 60000
2021-03-03 00:08:15.063 -- IG01 60000
2021-03-03 00:08:15.541 -- IG02 533
2021-03-03 00:08:15.541 -- IG02 532
2021-03-03 00:08:15.463 -- Tomcat02 531
2021-03-03 00:08:15.464 -- Tomcat02 0
2021-03-03 00:08:15.465 -- Tomcat02 0
2021-03-03 00:08:15.466 -- Tomcat02 0
2021-03-03 00:08:15.467 -- Tomcat02 0
2021-03-03 00:08:15.467 -- Tomcat02 525
2021-03-03 00:08:15.784 -- MG01 523
2021-03-03 00:08:15.784 -- MG01 523
2021-03-03 00:03:02.137 -- dockerB1 516
2021-03-03 00:03:02.139 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.141 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.144 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.146 -- dockerB1 0
2021-03-03 00:03:02.148 -- dockerB1 0
2021-03-03 00:03:02.151 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.152 -- dockerB1 10
2021-03-03 00:08:13.285 -- MG02 7
2021-03-03 00:08:13.285 -- MG02 6
2021-03-03 00:03:02.164 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.167 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.169 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.171 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.173 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.176 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.179 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.180 -- dockerB1 10
2021-03-03 00:08:15.833 -- MG01 7
2021-03-03 00:08:15.833 -- MG01 7
2021-03-03 00:03:02.192 -- dockerB1 1
2021-03-03 00:03:02.194 -- dockerB1 0
2021-03-03 00:03:02.196 -- dockerB1 0

```

1. 对Trace数据做N分位值处理

本次竞赛的调用链数据存在长短不一、分类不固定、数据质量不好等问题。针对这些问题，我们添加N分位数值进行处理。

通过耗时量的N分位数与最大最小值，平均值中位数方差等数据进行联合对比，从而避免调用链丢失的影响。对比范围包括自身的耗时，自分位的耗时，节点及以下节点耗时，并形成相应的时序数据。

dp65	dp6rmpct	dp75	dp7rmpct	dp85	dp8rmpct	dp95	dp9rmpct	dsum	dsrmrmpct	csum	csrrmrmpct	dmean	dmermpct	cmean	cmrmpct
44.15	1.05	53	0.95	103.3	0.56	1068.45	1.02	33958	0.67	289	0.68	146.3707	0.89	1.24569	0.91
46	1.08	66.75	1.18	550.35	2.99	1081.85	1.03	51341	1.05	300	0.72	213.9208	1.33	1.25	0.92
40	0.94	48	0.83	93.9	0.43	1022.65	0.98	38914	0.8	355	0.87	135.1181	0.82	1.232639	0.91
39	0.93	46	0.83	54.95	0.29	410.85	0.4	27100	0.59	389	1	87.98701	0.56	1.262987	0.95
38	0.91	45	0.83	61.05	0.36	807.75	0.84	29137	0.7	429	1.11	99.78425	0.67	1.469178	1.1
39.65	0.95	48	0.88	76	0.44	513.4	0.55	19701	0.49	279	0.72	88.74324	0.61	1.256757	0.93

N分位值处理



挑战1：故障定位



2. 采用移动差分方法定位调用链异常

根据上一步骤中形成的时序数据进行异常检测，检测调用链上在不同百分位情况下的波动异常，从而定位故障时点。

*****FINAL*****		
	DT	cmdb_id
0	2021-03-03 20:28	IG02
1	2021-03-03 20:28	MG01
2	2021-03-03 20:51	Tomcat02
*****FINAL*****		
14	2021-03-03 21:09	Tomcat01
18	2021-03-03 21:11	IG01
24	2021-03-03 21:15	MG01
25	2021-03-03 21:15	MG02
26	2021-03-03 21:35	Tomcat03
27	2021-03-03 21:35	Tomcat04
*****FINAL*****		
14	2021-03-03 22:15	IG01
*****FINAL*****		
4	2021-03-03 23:41	Tomcat03
*****FINAL*****		
6	2021-03-04 03:10	Tomcat02
8	2021-03-04 03:15	MG02
10	2021-03-04 03:47	MG01
*****FINAL*****		
8	2021-03-04 07:54	IG01
9	2021-03-04 07:54	Tomcat01
*****FINAL*****		
10	2021-03-04 08:47	MG02
*****FINAL*****		
2	2021-03-04 19:22	Tomcat02
4	2021-03-04 19:27	IG02
5	2021-03-04 19:27	IG01
12	2021-03-04 19:51	Tomcat03

B系统调用链异常结果

B系统调用链
异常检测对
于标签数据
实现全覆盖



挑战2：根因定位



1. 采用格兰杰因果关系检验判断哪些Metric性能指标为故障根因

① 互为因果关系的情况

- system.net.packets_out.count 接口发送的数据包的数目
- system.net.bytes_rcvd 网卡入流量

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 1
ssr based F test:      F=77.5833 , p=0.0000 , df_denom=1435, df_num=1
ssr based chi2 test:  chi2=77.7455 , p=0.0000 , df=1
likelihood ratio test: chi2=75.7166 , p=0.0000 , df=1
parameter F test:      F=77.5833 , p=0.0000 , df_denom=1435, df_num=1
```

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 2
ssr based F test:      F=59.3070 , p=0.0000 , df_denom=1432, df_num=2
ssr based chi2 test:  chi2=119.0282, p=0.0000 , df=2
likelihood ratio test: chi2=114.3549, p=0.0000 , df=2
parameter F test:      F=59.3070 , p=0.0000 , df_denom=1432, df_num=2
```

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 1
ssr based F test:      F=6.6033 , p=0.0103 , df_denom=1435, df_num=1
ssr based chi2 test:  chi2=6.6171 , p=0.0101 , df=1
likelihood ratio test: chi2=6.6019 , p=0.0102 , df=1
parameter F test:      F=6.6033 , p=0.0103 , df_denom=1435, df_num=1
```

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 2
ssr based F test:      F=5.5778 , p=0.0039 , df_denom=1432, df_num=2
ssr based chi2 test:  chi2=11.1946, p=0.0037 , df=2
likelihood ratio test: chi2=11.1512 , p=0.0038 , df=2
parameter F test:      F=5.5778 , p=0.0039 , df_denom=1432, df_num=2
```

② 相互不为因果关系的情况

- system.tcp.last_ack LAST_ACK状态套接字个数
- system.net.udp.in_datagrams 接收的UDP数据包

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 1
ssr based F test:      F=0.0090 , p=0.9243 , df_denom=1435, df_num=1
ssr based chi2 test:  chi2=0.0090 , p=0.9242 , df=1
likelihood ratio test: chi2=0.0090 , p=0.9242 , df=1
parameter F test:      F=0.0090 , p=0.9243 , df_denom=1435, df_num=1
```

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 2
ssr based F test:      F=3.9427 , p=0.0196 , df_denom=1432, df_num=2
ssr based chi2 test:  chi2=7.9128 , p=0.0191 , df=2
likelihood ratio test: chi2=7.8911 , p=0.0193 , df=2
parameter F test:      F=3.9427 , p=0.0196 , df_denom=1432, df_num=2
```

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 1
ssr based F test:      F=1.4685 , p=0.2258 , df_denom=1435, df_num=1
ssr based chi2 test:  chi2=1.4715 , p=0.2251 , df=1
likelihood ratio test: chi2=1.4708 , p=0.2252 , df=1
parameter F test:      F=1.4685 , p=0.2258 , df_denom=1435, df_num=1
```

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 2
ssr based F test:      F=0.8838 , p=0.4134 , df_denom=1432, df_num=2
ssr based chi2 test:  chi2=1.7738 , p=0.4119 , df=2
likelihood ratio test: chi2=1.7727 , p=0.4122 , df=2
parameter F test:      F=0.8838 , p=0.4134 , df_denom=1432, df_num=2
```



挑战2：根因定位



③ 在5%的显著水平上，A是引起B的Granger因，
B不是A的Granger因。

- system.tcp.last_ack
字个数
- system.tcp.fin_wait1
字个数

LAST_ACK状态套接

FIN_WAIT1状态套接

2. 对故障根因中的metric性能指标采用移动差分方法定位根因

根据性能指标的波动判别异常。如果出现故障定位时点没有出现异常波动指标的情况，则降低异常波动的条件，直到出现根因指标为止。

3. 根据日志的异常来定位根因

```
Granger Causality
number of lags (no zero) 1
ssr based F test:      F=67.2270 , p=0.0000 , df_denom=1436, df_num=1
ssr based chi2 test:  chi2=67.3674 , p=0.0000 , df=1
likelihood ratio test: chi2=65.8381 , p=0.0000 , df=1
parameter F test:      F=67.2270 , p=0.0000 , df_denom=1436, df_num=1

Granger Causality
number of lags (no zero) 2
ssr based F test:      F=55.6898 , p=0.0000 , df_denom=1433, df_num=2
ssr based chi2 test:  chi2=111.7683, p=0.0000 , df=2
likelihood ratio test: chi2=107.6374, p=0.0000 , df=2
parameter F test:      F=55.6898 , p=0.0000 , df_denom=1433, df_num=2

Granger Causality
number of lags (no zero) 1
ssr based F test:      F=0.2385 , p=0.6254 , df_denom=1436, df_num=1
ssr based chi2 test:  chi2=0.2390 , p=0.6249 , df=1
likelihood ratio test: chi2=0.2390 , p=0.6250 , df=1
parameter F test:      F=0.2385 , p=0.6254 , df_denom=1436, df_num=1

Granger Causality
number of lags (no zero) 2
ssr based F test:      F=0.0655 , p=0.9366 , df_denom=1433, df_num=2
ssr based chi2 test:  chi2=0.1314 , p=0.9364 , df=2
likelihood ratio test: chi2=0.1314 , p=0.9364 , df=2
parameter F test:      F=0.0655 , p=0.9366 , df_denom=1433, df_num=2
```

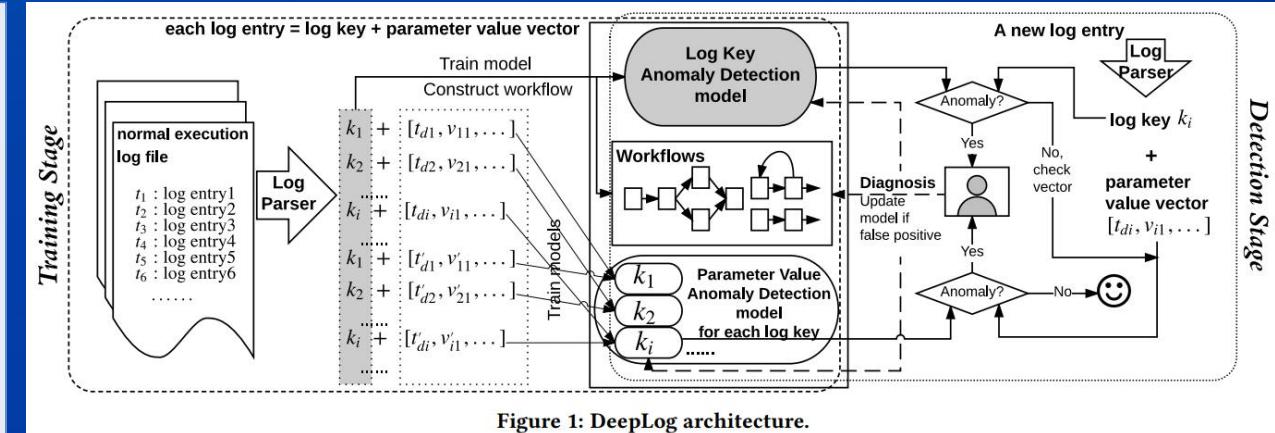


挑战3：日志异常检测



采用DeepLog训练日志

DeepLog模型主要是把log信息当作NLP的自然语言序列来处理的，自动提炼正常运行的log模式信息，当log模式信息偏离训练的模型的时候，可以检测出异常。将检测出来的异常序列构建工作流，为用户提供诊断该异常的语义信息。最后对参数值构建异常检测模型，并将最终异常日志结果进行输出。



日志模式化 → 日志序列的异常检测 → 工作流进行根因诊断 → 对参数值做异常检测 → 输出结果

在比赛中，A系统的**weblogic**日志以及B系统的**GC**日志模板类型最多，参数变量类型较多，也是对判别日志异常最有价值的两种日志类型。

模板8：

: [CMS-concurrent-reset: / secs] [Times: user=*, sys=*, real=* secs]

示例：

1825320.220: [CMS-concurrent-reset: 0.010/0.010 secs] [Times: user=0.01 sys=0.00, real=0.01 secs]

参数提取：

['0.010', '0.010', '0.01', '0.00', '0.01']

说明：

CMS-concurrent-reset - 这个阶段重新设置CMS算法内部的数据结构，为下一个收集阶段做准备；

0.012/0.012 secs - 展示该阶段持续的时间和时钟时间；

通过Drain进行日志模式化提取模板

挑战3：日志异常检测



LineId	EventId	EventTemplate	ParameterList
1	1f421d15	Created <*>resources for pool <*>out of which <*>are available and "0" are unavailable .	["1","","ds_2102001000","1"]
2	1f421d15	Created <*>resources for pool <*>out of which <*>are available and "0" are unavailable .	["1","","ds_2102001000","1"]
3	f0a09b42	Size based data retirement operation completed on archive <*>Retired <*>records in <*>ms.	['HarvestedDataArchive ','2,400','1,472']
4	f0a09b42	Size based data retirement operation completed on archive <*>Retired <*>records in <*>ms.	['EventsDataArchive ','0','1']
6	eceb749b	Size based data retirement operation started on archive <*>	['HarvestedDataArchive :]
8	eceb749b	Size based data retirement operation started on archive <*>	['HarvestedDataArchive :]
9	ece46bbe	Scheduled 1 data retirement tasks as per configuration .	[]
10	f0a09b42	Size based data retirement operation completed on archive <*>Retired <*>records in <*>ms.	['HarvestedDataArchive ','2,400','1,582']
11	eceb749b	Size based data retirement operation started on archive <*>	['EventsDataArchive :]
16	f0a09b42	Size based data retirement operation completed on archive <*>Retired <*>records in <*>ms.	['HarvestedDataArchive ','2,400','1,381']
18	f0a09b42	Size based data retirement operation completed on archive <*>Retired <*>records in <*>ms.	['EventsDataArchive ','0','1']
19	c2da8937	Self-tuning thread pool contains <*>running threads,<*>idle threads, and <*>standby thread	['0','40','1']
21	c2da8937	Self-tuning thread pool contains <*>running threads,<*>idle threads, and <*>standby thread	['0','40','3']

A系统Weblogic日志Drain模式化与变量提取 (处理前)

cmdb_id	log	value	parameter	logtype
Tomcat04	gc	1825318 852:[CMS-concurrent-abortable-preclean : 2.085/5.002 secs] [Times:user=2.24 sys=0.07,real=5 ['2.085','5.002','2.24','0.07','5.00']]	['2.085','5.002','2.24','0.07','5.00']	6
Tomcat04	gc	1825318 854:[GC (CMS Final Remark) [YG occupancy: 248579 K (943744 K)]2021-01-30T00.00.04.211+08([('248579','943744'),('2382816','3145728'),('2382816','3145728')])]	[('248579','943744'),('2382816','3145728'),('2382816','3145728')])	15
Tomcat04	gc	1825320 210:[CMS-concurrent-sweep : 1.096/1.096 secs] [Times:user=1.13 sys=0.03,real=1.10 secs]	['1.096','1.096','1.13','0.03','1.10']	7
Tomcat04	gc	1825320 220:[CMS-concurrent-reset : 0.010/0.010 secs] [Times:user=0.01 sys=0.00,real=0.01 secs]	['0.010','0.010','0.01','0.00','0.01']	8
Tomcat04	gc	1825322 223:[GC (CMS Initial Mark) [1 CMS-initial-mark : 2382816K(3145728K)] 2645893K(4089472K),0.0E[('2382816','3145728','2645893','4089472','2382816','3145728')]]	[('2382816','3145728','2645893','4089472','2382816','3145728')]]	11
Tomcat04	gc	1825323.569:[CMS-concurrent-mark : 1.274/1.284 secs] [Times:user=4.96 sys=0.02,real=1.29 secs]	['1.274','1.284','4.96','0.02','1.29']	9
Tomcat04	gc	1825323.585:[CMS-concurrent-preclean : 0.016/0.016 secs] [Times:user=0.02 sys=0.01,real=0.01 secs]	['0.016','0.016','0.02','0.01','0.01']	10
Tomcat04	gc	1825328.625:[CMS-concurrent-abortable-preclean : 2.133/5.040 secs] [Times:user=2.27 sys=0.08,real=5 ['2.133','5.040','2.27','0.08','5.04']]	['2.133','5.040','2.27','0.08','5.04']	6
Tomcat04	gc	1825328.628:[GC (CMS Final Remark) [YG occupancy: 296992 K (943744 K)]2021-01-30T00.00.13.984+08([('296992','943744'),('2382816','3145728'),('2382816','3145728')])]	[('296992','943744'),('2382816','3145728'),('2382816','3145728')])	15
Tomcat04	gc	1825329.897:[CMS-concurrent-sweep : 1.049/1.049 secs] [Times:user=1.09 sys=0.01,real=1.05 secs]	['1.049','1.049','1.09','0.01','1.05']	7
Tomcat04	gc	1825329.907:[CMS-concurrent-reset : 0.010/0.010 secs] [Times:user=0.01 sys=0.00,real=0.01 secs]	['0.010','0.010','0.01','0.00','0.01']	8
Tomcat04	gc	1825331.909:[GC (CMS Initial Mark) [1 CMS-initial-mark : 2382790K(3145728K)] 2699070K(4089472K),0.0E[('2382790','3145728','2699070','4089472','2382790','3145728')]]	[('2382790','3145728','2699070','4089472','2382790','3145728')]]	11

B系统gc日志Drain模式化与变量提取(处理后)



挑战4：数据接收与结果提交



1. 数据接收

- ① 使用多进程并行计算，提升计算效率。
- ② 使用结果缓存，防止数据丢失。
- ③ 根据需要的时间窗口对缓存数据进行实时清理。

2. 数据提交

添加故障抑制策略：

- ① 当且仅当前后两次出现相同的根因判断结果时进行上报。
- ② 当且仅当前后两次出现相同的根因增加时，才进行补充根因上报。
- ③ 设置最短时间间隔，不同对象之间的故障上报要大于10分钟，同一对象之间的故障上报要大于20分钟。

```
021-03-22 06:49:14 RESULT_TIME 1616366940 2021-03-22 06:49:00
['gjjcoreap02', 'system.net.tcp.retrans_segs'], ['gjjcoreap02', 'system.mem.buffered']]
021-03-22 06:50:03 time_metric 1616367000 2021-03-22 06:50:00
021-03-22 06:50:15 RESULT_TIME 1616367000 2021-03-22 06:50:00
['gjjcoreap02', 'system.net.tcp.retrans_segs'], ['gjjcoreap02', 'system.disk.free'], ['gjjcoreap02', 'system.mem.buffered']]
021-03-22 06:51:04 time_metric 1616367060 2021-03-22 06:51:00
-----submit-----
021-03-22 06:51:15 SUBMIT_TIME 1616367060 2021-03-22 06:51:00
['gjjcoreap02', 'system.net.tcp.retrans_segs'], ['gjjcoreap02', 'system.disk.free'], ['gjjcoreap02', 'system.mem.buffered']]
021-03-22 06:52:04 time_metric 1616367120 2021-03-22 06:52:00
021-03-22 06:52:16 RESULT_TIME 1616367120 2021-03-22 06:52:00
['gjjcoreap02', 'system.net.tcp.retrans_segs'], ['gjjcoreap02', 'system.disk.free'], ['gjjcoreap02', 'system.disk.pct_usage'], ['gjjcoreap02', 'system.mem.buffered']]
021-03-22 06:53:05 time_metric 1616367180 2021-03-22 06:53:00
-----submit-----
021-03-22 06:53:17 SUBMIT_TIME 1616367180 2021-03-22 06:53:00
['gjjcoreap02', 'system.net.tcp.retrans_segs'], ['gjjcoreap02', 'system.disk.free'], ['gjjcoreap02', 'system.disk.pct_usage'], ['gjjcoreap02', 'system.mem.buffered']]
021-03-22 06:54:06 time_metric 1616367240 2021-03-22 06:54:00
same answer as last time.
```

A系统根因增加重复两次后上报





2021国际AIOps挑战赛决赛
暨AIOps创新高峰论坛

第二章节

算法流程图



第一届国际互联网产业科技创新大会暨互联网创新产品展览会
The First International Internet Industry Science And Technology Innovation Conference & Internet Innovation Product Exhibition



算法流程图





2021国际AIOps挑战赛决赛
暨AIOps创新高峰论坛

第三章节

通用性与展望



第一届国际互联网产业科技创新大会暨互联网创新产品展览会
The First International Internet Industry Science And Technology Innovation Conference & Internet Innovation Product Exhibition



通用性介绍：

本套算法核心采用移动差分的故障检测定位方法，并增加加权故障定位、N分位值处理，格兰杰因果关系检验等方法，具有较强的通用性，可以同时满足调用链数据、Metric数据以及业务指标的检测需求。对于特征弱的故障以及波动强的噪声，该算法都可以做有效的区分。通过判断调用链的拓扑关系以及N分位值特征，可以避免Trace丢失造成的影响，便于抓取故障时点，从而为根因定位提供强有力的保障。

展望：

- I. 未来希望通过自动特征工程的方式去产生更多有效的特征
- II. 在日志异常检测部分采用DeepLog算法，检测序列异常与根因等。





2021国际AIOps挑战赛决赛暨AIOps创新高峰论坛

THANKS

谢 谢 观 看



第一届国际互联网产业科技创新大会暨互联网创新产品展览会
The First International Internet Industry Science And Technology Innovation Conference & Internet Innovation Product Exhibition

