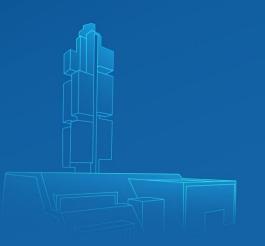


基于多源异构数据的异常智能分析

马宇驰

华为云 PaaS技术创新LAB (DevAI Lab负责人)





1. 背景与挑战

- ☆ 1.1 背景
- ☆ 1.2 现状与挑战

2. 方案介绍

- ☆ 2.1 嵌入式场景下异常分析方法
- ☆ 2.2 云化场景下异常分析方法

3. 总结

- ☆ 3.1 在研工作
- ☆ 3.2 总结



1. 背景与挑战



CNCC 1.1 背景

※ 嵌入式场景: 快节奏大规模的版本上线、测试资产不断积累、软硬件多态、多元组合场景下带来了大量失败和不稳定的测试用例,但分析失败用例工作量大、耗时长、重复度高,严重制约测试效率,难以满足快速质量反馈的诉求

☆ 以某嵌入式产品为例:

● 总逻辑用例数量: **W+

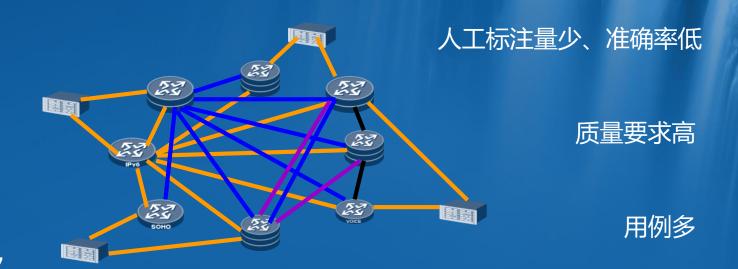
● 自动化用例数量: **W+

● 物理测试床: ***+ 个

● 被测设备: * K+ 台

● 每天执行: *W+ 例次

● 非Pass用例次: * K+例次



CNCC 1.1 背景

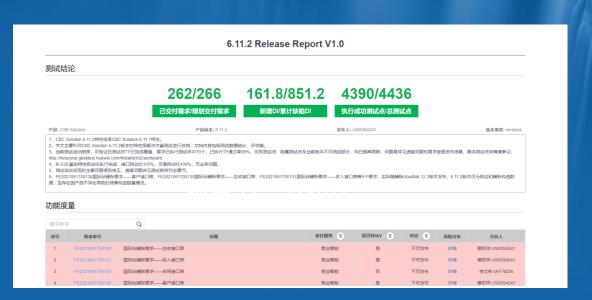
- ※ 云化场景下: 微服务架构与DevOps开发模式下微服务上线节奏快, 快节奏大规模 的版本上线与测试带来了大量失败和不稳定的测试用例, 但分析单个失败用例耗时长达4人时 (单微服务测试)或30人时(E2E集成测试), 难以满足快速迭代的质量要求
 - ☆ E2E集成测试(微服务集成复杂场景): 失败用例规模: 150个,分析耗时:平均约30人时
 - ☆ 单微服务测试(微服务API测试):失败用例规模:150个,分析耗时:平均约4人时

用例分析存在瓶颈

快速质量反馈

服务快速发布





② CNCC 1.2 现状与挑战

测试TSE

期望快速定界责任田

高质量交付

研发SE



版本经理

过点成本高

按时交付

研发PL



测试工程师

失败日志量大, 多源日志种类多,分析难度大

产品日志与问题单 协同处理难

研发工程师

② CNCC 1.2 现状与挑战

- 小作坊时代,手工测试为主 部分商用工具进行专项测试
- 用例在Excel中管理

- 7x24测试自动化工厂模式建立,进入全面 自动化时代
- 实现了管理工具、执行工具的集成拉通,测 试桌面问世
- 执行效率大幅提升,产品验收周期从周到天





- 大数据及机器学习驱动,人工智能支撑辅助测试
- 精准测试,安全测试

手工测试

自动化工厂

2016年

智能化测试

2000年

自动化测试

2008年

2012年 敏捷测试

2022年 超自动化测试

- 功能、性能测试进入自动化时代
- 脚本开发,AW封装
- 测试用例管理工具、自动化执行 器问世



- 大规模自动化并发执行, 环境并发调度
- 测试与编译构建拉通,
 - 构建CD能力
- 验收周期从天到小时

使用先进技术,如人工智能 (AI)、机器学习(ML)和机器人过程自动化(RPA),来自动化曾经由人类完成的任务 质量做加法



测试成本做减法

※ 挑战1: 嵌入式场景测试量大, 过点时间紧、任务重

※ 挑战2: 云化场景下, 微服务及中间件调用链复杂, 定位难度大

※ 挑战3:云化场景下,版本迭代快,未知问题占主导,定位时间长



2. 方案介绍



CNCC 2.1 嵌入式场景下异常分析方法

- ※ 基于CLAIM的测试失败分析
- * Composite Q-learning based Log AnalysIs fraMework



- 从日志管理工 具数据库中导 出历史日志和 用户分析结论
- 数据清洗
- 基于用户词典 和默认词典生 成的字典树和 隐马尔科夫模 型进行分词
- 基于词频统计 和多种文本嵌 入方法,得到 日志的特征向 量
- Lazy Learning 变化的类标问 颞
- 特征比对: 基于日志的特征向量对比
- 的方法解决样 滑动窗口: 丢弃过期日志, 避免干扰
- 本稀疏及快速 强化学习: 引入奖惩机制, 趋利避害, 持续学习
 - 模型失效机制: 弱化时间久远的经验



CNCC 2.1 嵌入式场景下异常分析方法

Diff 模块

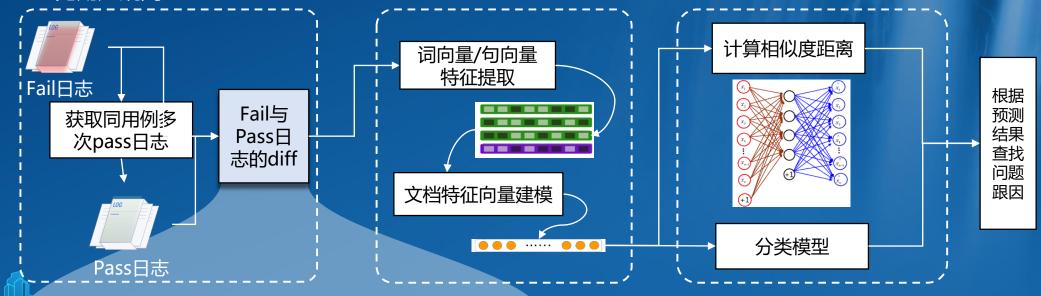
- 日志动态基准与当前失败 日志差异对比
- ✓ 免用户规则

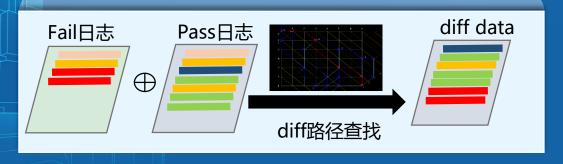
特征提取模块

- ✓ 差异特征提取
- ✓ 文档特征自动建模

模型训练

- ✓ 用例级、产品级分类模型训练
- ✓ 强分类器







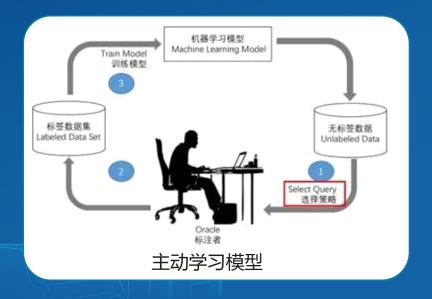
② CNCC 2.1 嵌入式场景下异常分析方法

- ※ 支持较少标注数据获取更高准确率:
- ※ 基于 **置信度最低、边缘采样、信息熵** 最大三种选择策略,采用主动学习算法从训练数据集中 主动地选择一些不带标签的数据进行标注,然后模型增量在带标签的数据上训练,从而通过少量

的人工提升机器学习样本的质量。

与现有流程相比

- 更少的人工分析样本, 相近的准确率
- 相近的人工样本数量, 更高的准确率



置信度最低

在多分类问题场景下, 每条日志智能分析的输 出除了类别信息外还有 置信度信息。 同等情况下, 优先选择 置信度低的样本进行人 工标注和分析。

边缘采样

边缘采样是指极容易被 判定成两类的日志样本 或者这些数据样本被判 定成不同类的概率相差 不大。边缘采样就是选 择模型预测最大和次大 的概率差值最小的日志 样本

信息熵最大

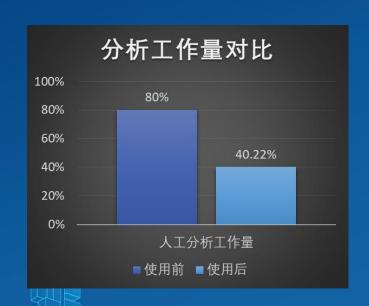
信息熵越大表示系统的 不确定性越大, 信息熵 越小表示系统的不确定 性越小. 在失败测试日志分析的

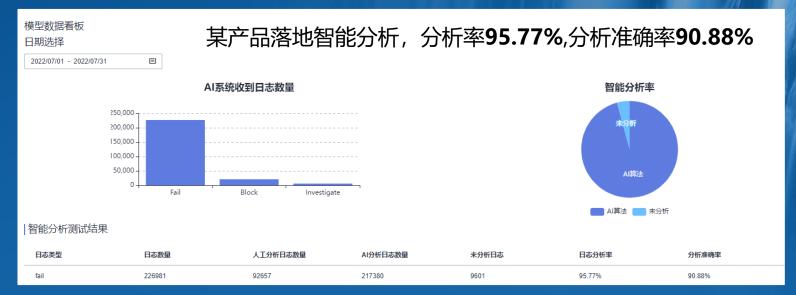
多分类场景下,可以选 择熵比较大的日志样本 作为优先标记数据

Tes	tCase Name	Ţ Te	estCase Number	Task Name	Test Suite	BVersion Name	Test Result	Major Cause	Minor Cause	Ticket Number	Manual Analyzer
588	x芯片转发丢包异常识	别 R	RT_CASE_Intelligent_Moni	1TA_none_1204_2021-12	/Router.CarrierEth-AutoFac	NE5000E V800R021C10 A.	. D Fail	支撑库问题	支撑库错误	RouterEnv20211214151557	81 100630935
默说	人情况下不支持远程镜	(ģ R	RT_CASE_MIRROR.A88309	236_1711_1203_1tq_none	/Router.CarrierEth-AutoFac	NE40E V800R021C10 AUT.	① Fail	版本缺陷	版本缺陷	DTS2021081324670	100630935
脚之	·策略模板下命令行增	∰ R	RT_CASE_AAA.A80457	236_1711_1203_1tq_none	/Router.CarrierEth-AutoFac	NE40E V800R021C10 AUT.	[] Fail	环境问题	环境准备问题		100630935
840-2	策略模板下命令行增	∰ R	RT_CASE_AAA.A80457	236_1711_1203_1tq_none	/Router.CarrierEth-AutoFac	NE40E V800R021C10 AUT.	① Fail	环境问题	环境准备问题		100630935
城门	塔值业务计费为radiu	s R	RT_CASE_BRAS_VALUE	236_1711_1203_1tq_none	/Router.CarrierEth-AutoFac	NE40E V800R021C10 AUT.	① Fail	脚本问题	脚本写作错误	RouterEnv20211204161407	94 wWX975520
域门	增值业务计费为radiu	s R	RT_CASE_BRAS_VALUE	236_1711_1203_1tq_none	/Router.CarrierEth-AutoFac	NE40E V800R021C10 AUT.	() Fail	脚本问题	脚本写作错误	RouterEnv20211204161407	94 wWX975520
域门	F增值业务计费为radiu	s R	RT_CASE_BRAS_VALUE	236_1711_1203_1tq_none	/Router.CarrierEth-AutoFac	NE40E V800R021C10 AUT.	[] Fail	脚本问题	脚本写作错误	RouterEnv20211204161407	94 wWX975520

② CNCC 2.1 嵌入式场景下异常分析方法: 落地效果

※ 单个产品落地, 机器分析分析**.7万份日志/月, 智能分析率达到 95.77%, 免人工复核占比57.37%

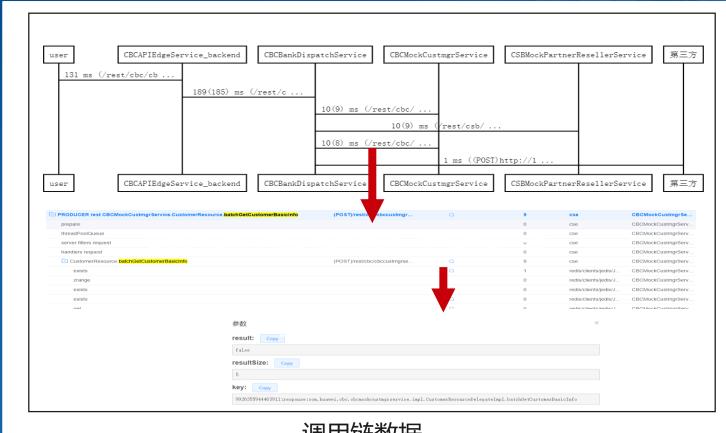


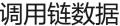




② CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于调用链日志的无监督分析

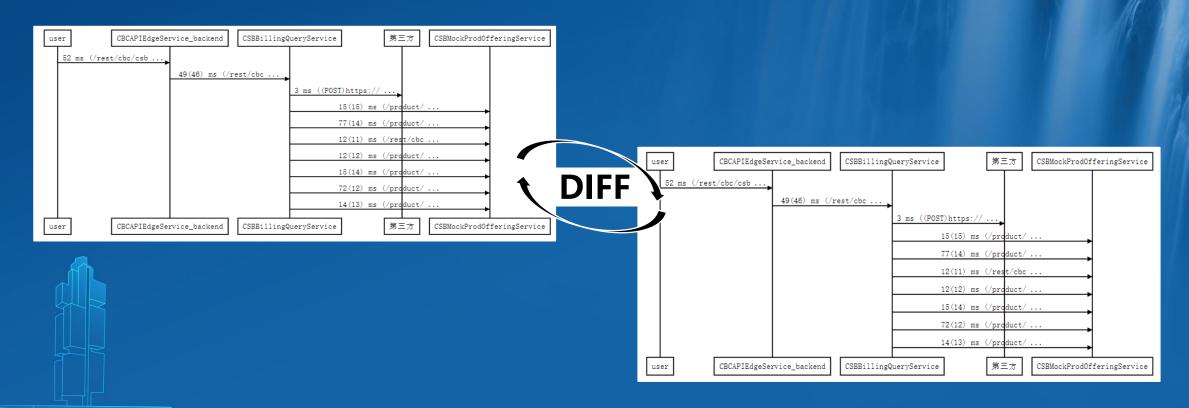
- 一个完整调用链由一系列服务调用组成,服务调用由一系列调用事件组成
- 导致测试失败的根因会反映在调用链数据变化,调用链自动化分析关键在于提取其正常模式





PCNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于调用链日志的无监督分析

- 代码执行逻辑导致的调用链模式不唯一(重试、并行、缓存机制、采集缺失、依 赖参数)
- 版本迭代快 -> 用例变更频繁 ->调用链正常模式不稳定 -> 同一模式的样本量稀疏

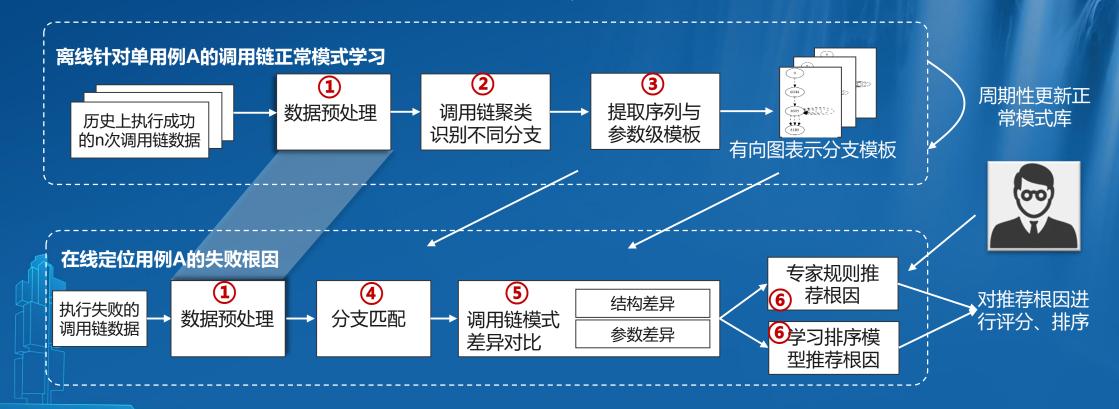




② CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于调用链目志的无监督分析

※基于有向属性图的失败用例细粒度根因定位算法

● 数据驱动下自动化提取调用链参数级正常模式,识别失败用例的调用链异常点推荐潜在根因





② CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于调用链日志的无监督分析

₩Step1: 离线学习模块

1 数据预处理:

Script

master Result2021-... Failed

master Result2021-... Failed

master Result2021-... Failed

master Result2021-... Passed

master Result2021-... Passed

master Result2021-... Passed

naster Result2021- Passed

对用例的历史n条成功执行例次 相关数据记录,进行预处理

History Info

FAILURE

FAILURE

PipeLine

PipeLine

PipeLine

PipeLine

PipeLine

Pinel ine

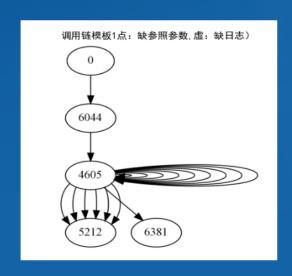
PipeLine



2021-10-10 03:52:46

② 调用链聚类识别不同分支:

根据调用链特征将调用链聚类, 分成不同正常分支



3 提取序列与参数级模板:

根据参数类型进行解析,记录时延统计量和 通过文本模式匹配技术提取参数正常模式

```
'parameters': {'result': 'true',
               'resultSize': '4',
               'key': '00rsjqvs8j7,FA6C1F2B2C39412FAB9746A12EBED2CA:response:com.huawei.csb.csbmock
'parameters invariant parts': {'result': '*',
                                'key': '00rsjqvs8j7,*:response:com.huawei.csb.csbmocksrmservice.impl
'parameters': {'value': '/rest/cbc/csbsrmservice/v1/partner/trade mode',
```

'key': '00rsjqvs8j7,FA6C1F2B2C39412FAB9746A12EBED2CA:request:path:com.huawei.csb.csbmo parameters invariant parts': {'value': '/rest/cbc/csbsrmservice/v1/partner/trade_mode', 'key': '00rsjqvs8j7,*:request:path:com.huawei.csb.csbmocksrmservice.im

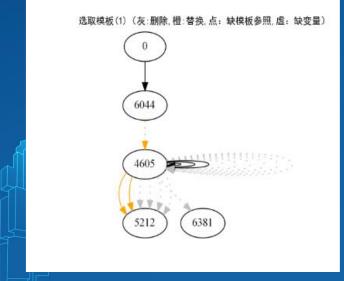


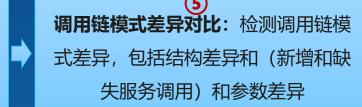
CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于调用链日 志的无监督分析

₩Step2: 在线定位模块

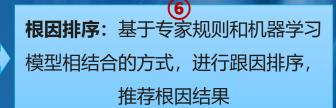
分支匹配: 计算相似度,匹配经过服务 节点最相似以及服务调用顺序最一致的 分支模板







d= 1/11		10	
参数	*	推荐优先级分数	ΨŢ
mysqlResult			5
result			5
argument			5
responseBody			4
sql			4
originSql			4
key			4
value			4
resultCode			3
code			3
bizCode			3
requestBody			2
responseHeader			1
requestHeader			1
DBName			1
其他非忽略参数			1



- Redis exists的key发生变化;
- queryOBOperatorByPartyId接 口的responseBody变成空值
- requestHeader的host发生改变

成功提取不同分支的调用模板: 1/2 是否提取模板成功: [False, True] 用于提取模板的成功调用链信息: 模板与检测调用链的相似度分数: [0.939, 0.934] 检测选取模板: 1 <u>traceId</u> n_log n_node

00rsjqvrf9q rca.txt



② CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于业务日志的无监督分析方法

፠基于模板提取的高鲁棒异常定位算法

☆ 通过预处理模板化日志,学习单行日志的固定模式,降低数据分析维度,进而学习正常日 志间的序列共现模式用于定位异常

基于自适应语义字典的日志模板提取

日志模板序列共现模式识别



异常日志定位

历史最近 X次 pass用例的执行机/业务 日志提取日志模板 (剔除噪声变量)

历史pass用例的执行机日志模板 上下文正常序列共现模式提取

Fail用例的执行机/业务日志->模 板映射





CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于业务日志的无监督分析方法

※ Step1: 基于自适应语义字典的日志模板提取

基于自适应语义字典的日志模板提取

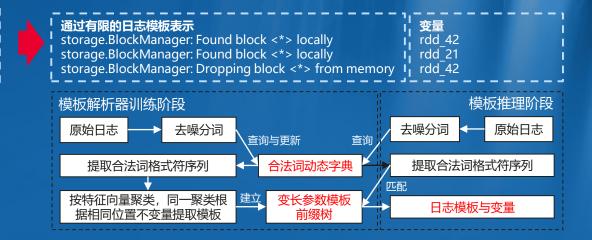
历史最近 X次 pass用例的执行机/业务日志提取日志模板(剔除噪声)

海量原始日志(时间戳、等级、模板/常量、其余变量):

I 17/06/09 20:11:11 INFO storage.BlockManager: Found block rdd 42 locally 17/06/09 20:15:11 INFO storage.BlockManager: Found block rdd 21 locally 17/06/09 20:20:11 INFO storage.BlockManager: Dropping block rdd 42 from memory

1. 日志模板中常量与变量存在频率、语义上差别, 通过启发式方法自适应扩充语义字典,尽量将包 含语义信息的以及不变的部分视作日志语句中的 常量

2. 并通过前缀树实现变长变量的模板推理与提升推理 效率



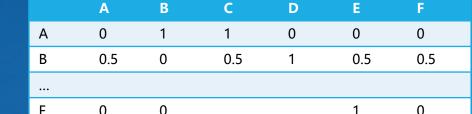
日志解析算法: 线性时间复杂度流式更新与推理, 超参数不敏感



CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于业务日志的无监督分析方法

- ※ Step2: 日志模板序列共现模式识别
 - ☆ 日志反映了程序执行逻辑,日志之间顺序满足上下文约束。
 - ☆ 基于时间步长的自适应滑动窗口,从历史正常例次的日志中统计每个日志模板邻近域 内与其他日志模板的共现频率
 - ☆ 学习日志间上下文转移关系,用于检测异常





易受日志偶现型随机乱序、缺失噪声影响 于共现频率模式的方法能避免此类误报,提升 日志异常检测准确率。



CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 基于业务日志的无监督分析方法

- ※ Step3: 异常日志定位
 - ☆ 通过异常降噪、排序与正常日志上下文对比,更有利于理解异常产生原 因与表现, 进而进行异常日志定位

异常日志定位 Fail用例的执行机/业务日志->模板映射 失败日志模板 storage.BlockManager: Found block <*> locally storage.BlockManager: Delete block <*> locally







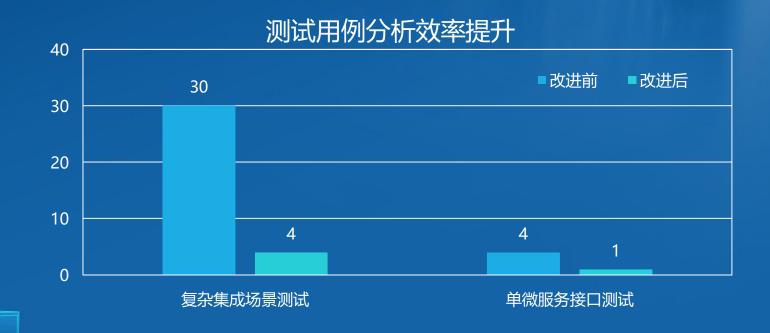
CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 落地效果

※ 以某产品测试执行为例:失败用例91个,聚类后待分析的数量为13类



CNCC 2.2 云化场景下异常分析方法: 落地效果

- ※ 复杂集成场景失败用例分析耗时从30小时降低至4小时(以150个失 败用例规模计算),分析效率提升86%
- ※ 单微服务接口测试失败用例耗时分析分析从4小时降低至1小时(以150个失败 用例规模计算),分析效率提升75%





3. 在研工作与总结

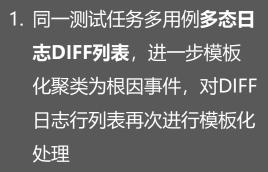




题 CNCC 3.1 在研工作:多态日志关联分析方法

※ 跨用例 谱分析计算根因的异常分数+失败用例聚类

失败用例聚类



2. 计算TFIDF相似度,将相似 度大于阈值的DIFF日志行模 板聚类为根因事件

构建根因事件异质图

- 1. 构建 '**用例-根因事件**'的 异构图, 通过High-order Personalized PageRank (HPPR) 得到每个根因事 件的异常权重
- 2. 通过加权的谱分析计算每个 根因事件类的异常分数

加权谱分析计算根因事件排序

- 1. 加权的谱分析计算根因事件 异常分数排序
- 2. 相同TOP根因的用例聚类, 相同TOP根因事件的失败用 例会被聚合为同一类失败原 因导致的用例,将根因结果 推荐给用户



题 CNCC 3.1 在研工作:多态日志关联分析方法

☆Step1: 失败用例聚类

同一测试任务多用例多态日志DIFF列表 进一步模板化聚类为根因事件

日志来源: 测试日志, 产品日志, 调用日志, 代码覆盖 ...

(成功) 用例T1的DIFF日志行: **L3** (失败) 用例T2的DIFF日志行: L2, L4 (失败) 用例T3的DIFF日志行: L1, **L5**, L6

- L2: bpcustomerapplyfailmanager.addapplyfailinfo start,bpid=2bb945231,customerid=686ca,cooperatio ntype=3,errorcode=1
- L5: bpcustomerapplyfailmanager.addapplyfailinfo start,bpid=2bd332131,customerid=126cx,cooperatio ntype=2,errorcode=1



模板化并根据TF-IDF向量进行层次聚类

(成功) 用例T1的DIFF日志行: **E3**

(失败) 用例T2的DIFF日志行: **E2**, **E3**

(失败) 用例T3的DIFF日志行: E1, **E2**, E4



度量用例相似性进行失败用例聚类



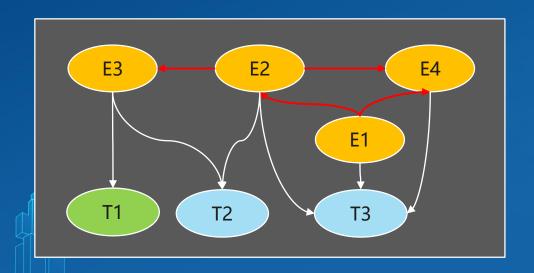
靈 CNCC 3.1 在研工作:多态日志关联分析方法

※Step2: 构建根因事件异质图

'用例-根因事件' 的异质图 计算异常权重



求解根因事件的异常权重, 再进行谱分析异常分数计算



- 用例权重:如果一个失败用例只包含很少根因 事件, 那么这个用例需要排查的异常范围更小, 在计算异常分数时权重应该更高;
- 根因事件权重:如果一个根因事件被多个权重 高的失败用例覆盖,那么这个根因事件更可能 是根因,权重也应该高;
- 3. 发生时间早或是含有异常关键字的根因事件权 重更高;



题 CNCC 3.1 在研工作:多态日志关联分析方法

※Step3: 加权谱分析计算根因事件排序

加权谱分析计算根因事件异常分数排序与相同 TOP根因的用例聚类

根

根因事件\用例	T1	T2	T3	
E1				
E2				
E3				
E4		1 2		
测试结果	Pass	Fail	Fail	



谱分析异常分数公式,反映根因事件导致测试失 效的比例

Formula	Definition $\frac{O_{ef}^{2}}{O_{ep}+O_{nf}}$ $\frac{2O_{ef}^{2}-O_{nf}-O_{ep}}{2O_{ef}+O_{nf}+O_{ep}}$		Formula	$\frac{O_{ef}}{\sqrt{(O_{ef} + O_{ep})(O_{ef} + O_{nf})}}$	
Dstar2			Ochiai		
Goodman			Sørensen	$\frac{2O_{ef}}{2O_{ef} + O_{nf} + O_{ep}}$	
Jaccard	$\frac{O_{ef}}{O_{ef} + O_{nf} + O_{ep}}$		RussellRao	$\frac{O_{ef}}{O_{ef} + O_{nf} + O_{ep} + O_{np}}$	
M2	$\frac{O_{ef}}{O_{ef} + O_{np} + 2O_{ep} + 2O_{nf}}$		Dice	$\frac{2O_{ef}}{O_{ef} + O_{ep} + O_{nf}}$	

根因事件	异常分数
E1	0.4
E2	0.9
E3	0.2
E4	0.6



每个用例的DIFF日志行依据根因事件的异常分数排序,相同TOP根因的用例聚为一类

CNCC 3.2 总结

- ※ 挑战1: 嵌入式场景测试量大, 过点时间紧、任务重
 - ☆ 嵌入式场景下异常分析方法
 - ➤ 基于CLAIM的测试失败分析
 - ▶ 基于DIFF的特征学习
 - ▶ 主动学习
- ※ 挑战2:云化场景下,微服务及中间件调用链复杂,定位难度大
 - ☆ 云化场景下异常分析方法:基于调用链日志的无监督分析
 - ▶ 基于有向属性图的失败用例细粒度根因定位
- ※ 挑战3:云化场景下,版本迭代快,未知问题占主导,定位时间长
 - ☆ 云化场景下异常分析方法:基于业务日志的无监督分析方法
 - 基于模板提取的高鲁棒异常定位算法

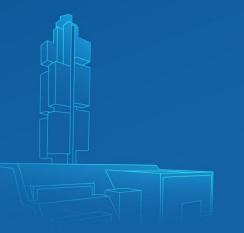




基于同源数据的DIFF并特征化,形成统一的多源异构分析方法: 多源异构日志关联分析方法

CNCC 相关高校合作

合作老师	合作高校	合作课题
贺品嘉	香港中文大学 (深圳)	在线异常检测及定位算法研究 二期
董震	复旦大学	历史数据驱动的Flaky测试检测与根因定位技术研究 New
张圣林	南开大学	基于知识图谱的多态失败日志根因定位机制研究 New



PANGU-CODER: Program Synthesis with Function-Level Language Modeling

TECHNICAL REPORT

Fenia Christopoulou¹* Gerasimos Lampouras¹* Milan Gritta¹* Guchun Zhang¹ Yinpeng Guo¹* Zhongqi Li²* Qi Zhang²* Meng Xiao¹ Bo Shen² Lin Li² Hao Yu² Li Yan² Pingyi Zhou¹ Xin Wang¹ Yuchi Ma²¹ Ignacio Iacobacci¹¹ Yasheng Wang¹¹ Guangtai Liang² Jiansheng Wei¹ Xin Jiang¹ Qianxiang Wang² Qun Liu¹

¹Huawei Noah's Ark Lab ²Huawei Cloud

华为云PaaS技术创新Lab×诺亚语音语义 Lab发表文章: **多项重要指标国际领先**



PANGU-CODER受到国内外媒体广泛 关注与报道



【 CNCC 2022专属白名单通道】 欢迎大家扫码注册华为云账号 申请成为CodeArts Snap内测用户! NEW

智能编程助手

CodeArts Snap

@软件开发生产线CodeArts

CodeArts Snap能根据中英文描述生成完整的 函数级代码;可以替代重复繁琐的人工编码, 高效生成测试代码;还能提供代码的自动检查 和修复,其检查准确率达到业界领先。





谢谢!

