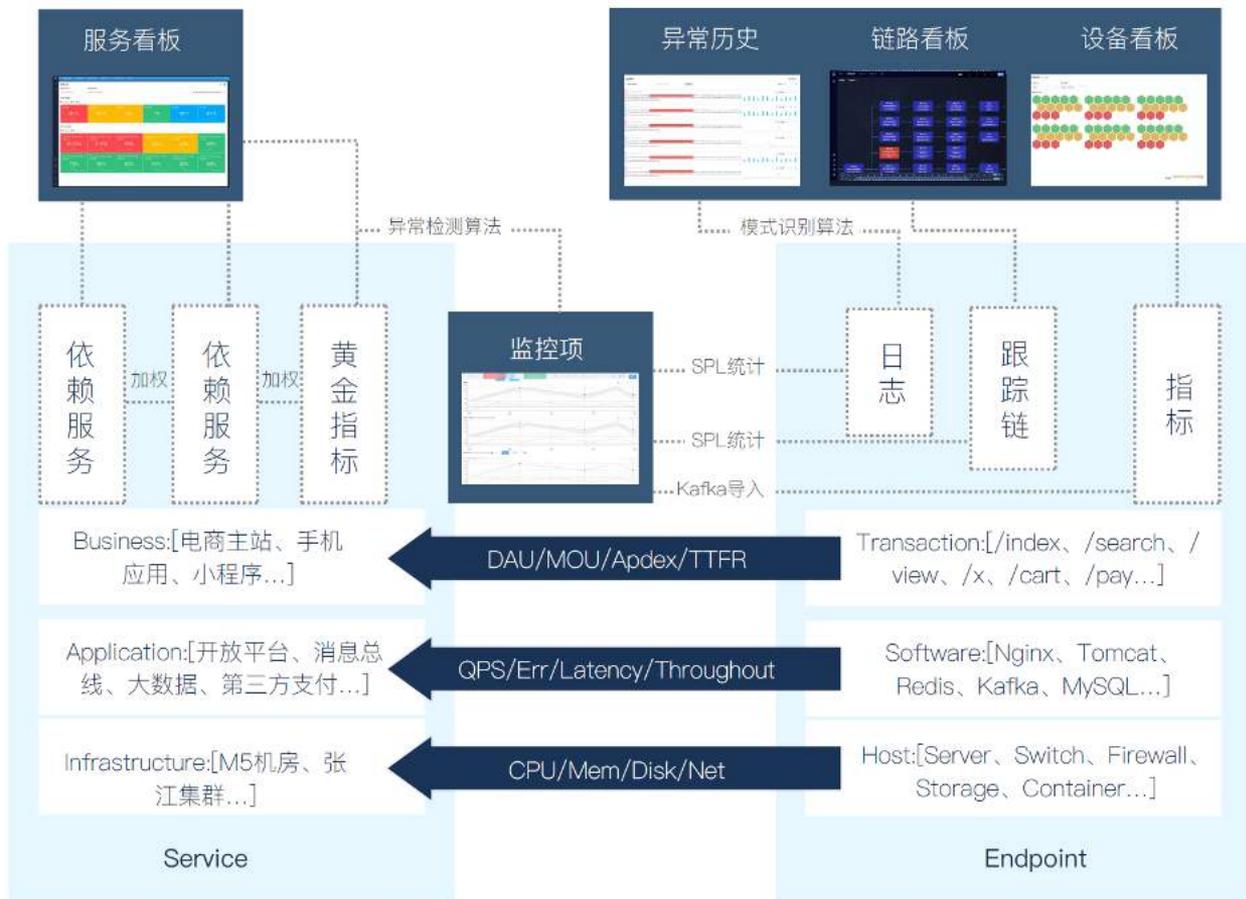


AIOPS: 智能运维做智能决策



智能运维AIOps，是指将人工智能算法应用于分析运维大数据。有了AIOps，当IT出现故障隐患，运维人员不需要再等待系统发出故障告警，通过内置的机器学习算法以及大数据技术，系统就能自动发现各类异常，进而实现从异常入手判断故障发生的可能性、严重性和影响，依赖智能分析结果，判断最佳的应对方案。





机器学习

智能运维应用回归、分类、聚类等几十种算法，开箱即用，适用场景丰富



智能异常检测

依据平台的智能算法，智能运维可自动判断各类指标异常与否，无需用户手动设定监控阈值

智能告警

通过告警归并、LogReduce数据概要归并、KPI相关度计算等，实现海量告警的智能应对

智能决策分析

对多维数据集指定目标字段的临界点后，自动定位得到影响最大的组合，实现快速修复



智能运维-建设认知

在AIOps体系逐步建设和完善的过程中，我们在不同的极端会碰到不同的问题，比如取数据问题，检测训练问题，模型迭代问题，告警风暴问题等等

指标抽取

数据训练

模型迭代

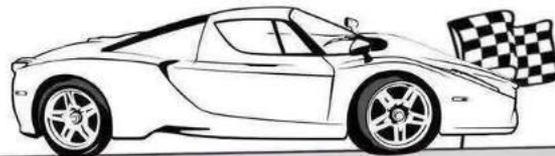
准确性

告警风暴

你眼中的机器学习



数据提取



模型建立

深度学习，人工智能

实际的机器学习



需求讨论

提取数据



数据清洗



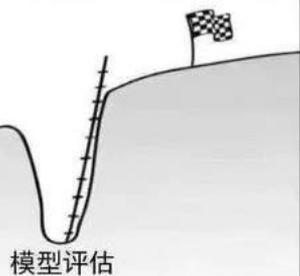
数据整合



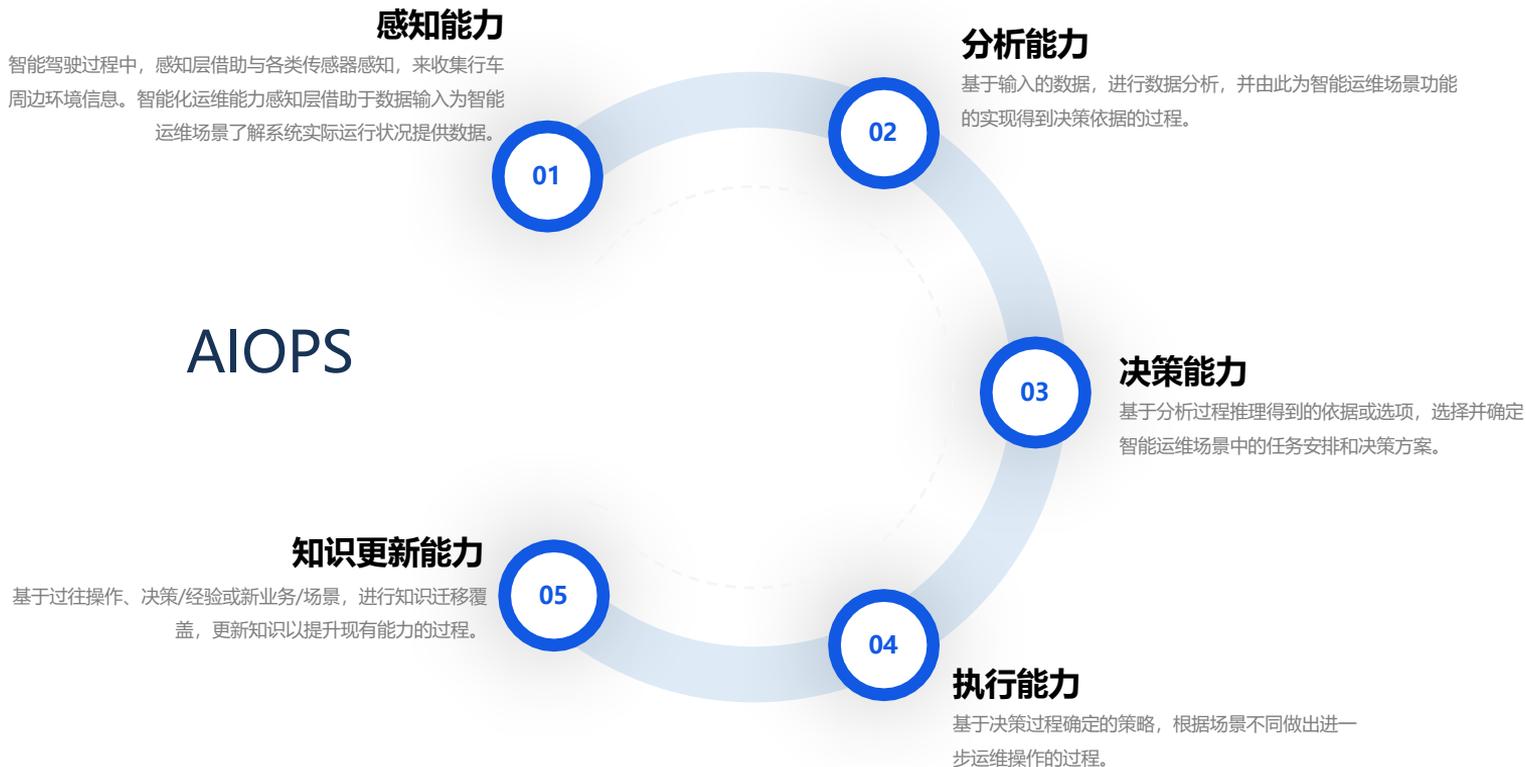
缺失值处理



特征工程



模型评估





智能运维-建设等级划分

维度/分级	L1-初始智能化运维 系统工具辅助数据采集, 人工分析决策	L2-辅助智能化运维 部分场景基于静态策略自动 化分析, 人工决策	L3-进阶智能化运维 特定场景实现动态策略自动分 析, 预先设计场景系统辅助人 工决策	L4-全面智能化运维 系统实现动态策略完整闭环, 预先设计场景系统辅助人工决 策	L5-高度智能化运维 全部场景完成全部闭环, 系统自动完成 运维决策操作
执行	系统为主+人工为辅	系统	系统	系统	系统
感知	人工为主+系统为辅	系统为主+人工为辅	系统	系统	系统
分析	人工	人工为主, 系统为辅	系统为主+人工为辅	系统	系统
决策	人工	人工	人工为主, 系统为辅	系统为主+人工为辅	系统
知识更新	人工	人工	人工	人工为主, 系统为辅	系统



智能运维-建设目标

□ 事前保障:

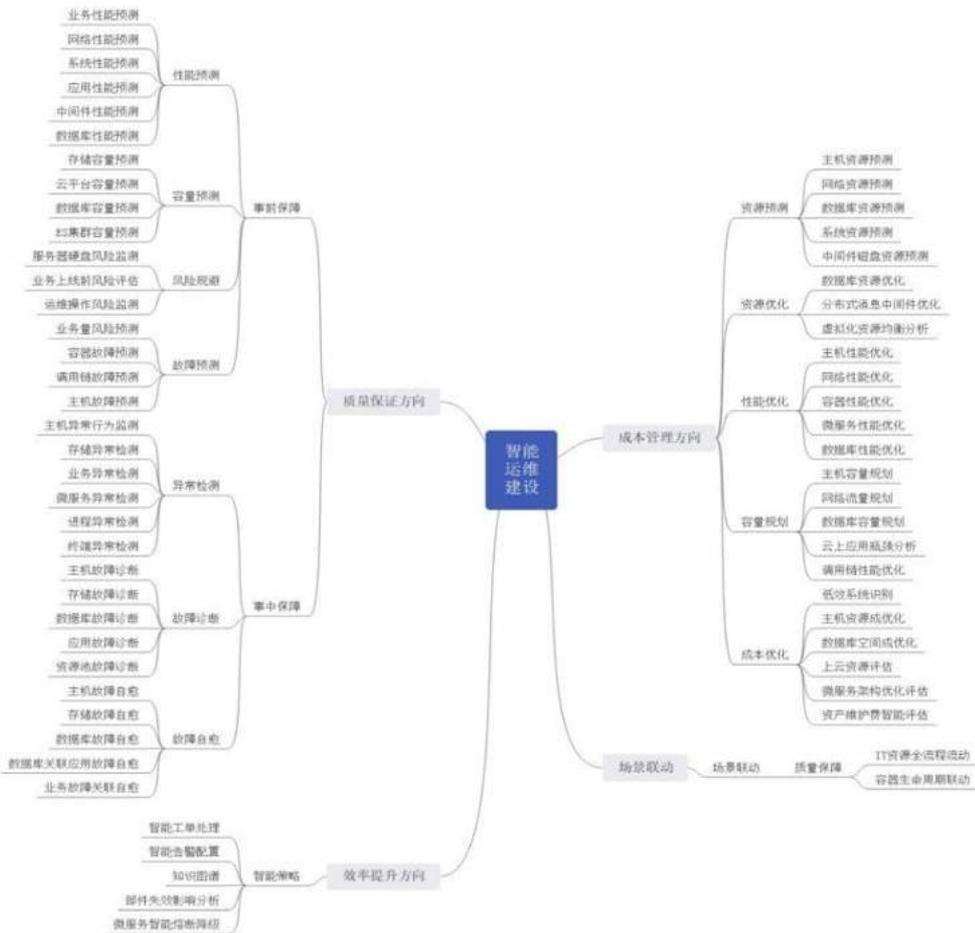
性能预测、容量预测、风险规避、故障预测

□ 事中保障:

异常检测、故障诊断、故障自愈

□ 事后优化:

资源优化、容量规划、成本优化

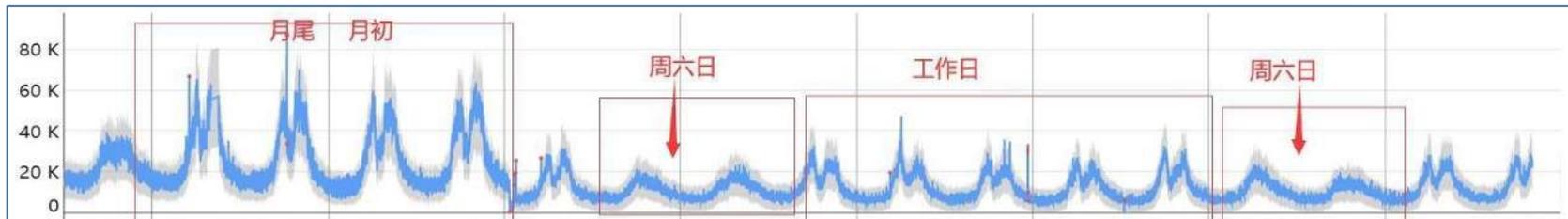




1

解决周期性指标监控问题

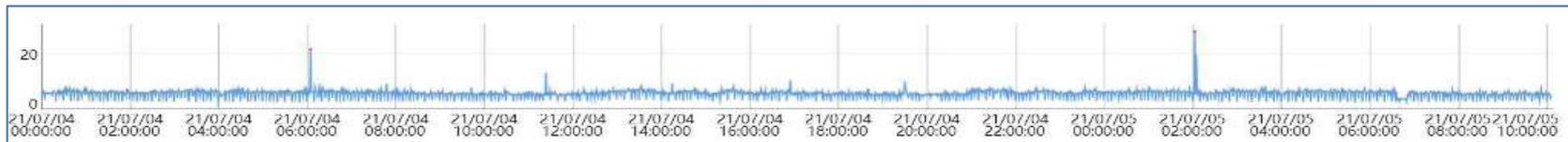
相较于传统监控，使用AI进行指标监控能够更完美的解决周期型指标的监控问题，能够适应不同的季节性。



2

解决动态阈值配置问题

同类对象的常规值存在差异，如果使用传统的阈值监控，配置阈值需要较多的历史经验及配置成本。AI解决了这个难题。





4

劣变过程中发现问题

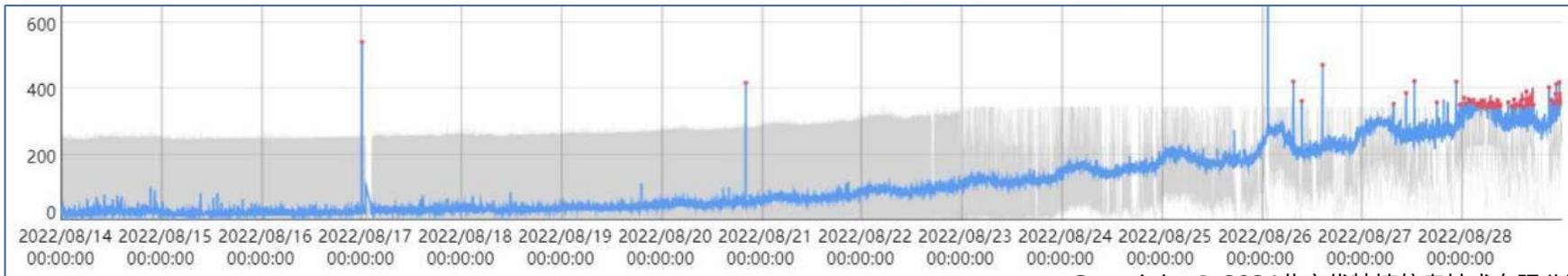
在我们使用传统监控时，容易存在一些难以覆盖的盲区，导致我们难以故障发生前感知风险。

盲区1：偏离历史模式并持续，但未超过阈值。



盲区2：突增未超过阈值

盲区3：缓慢增长未超过阈值

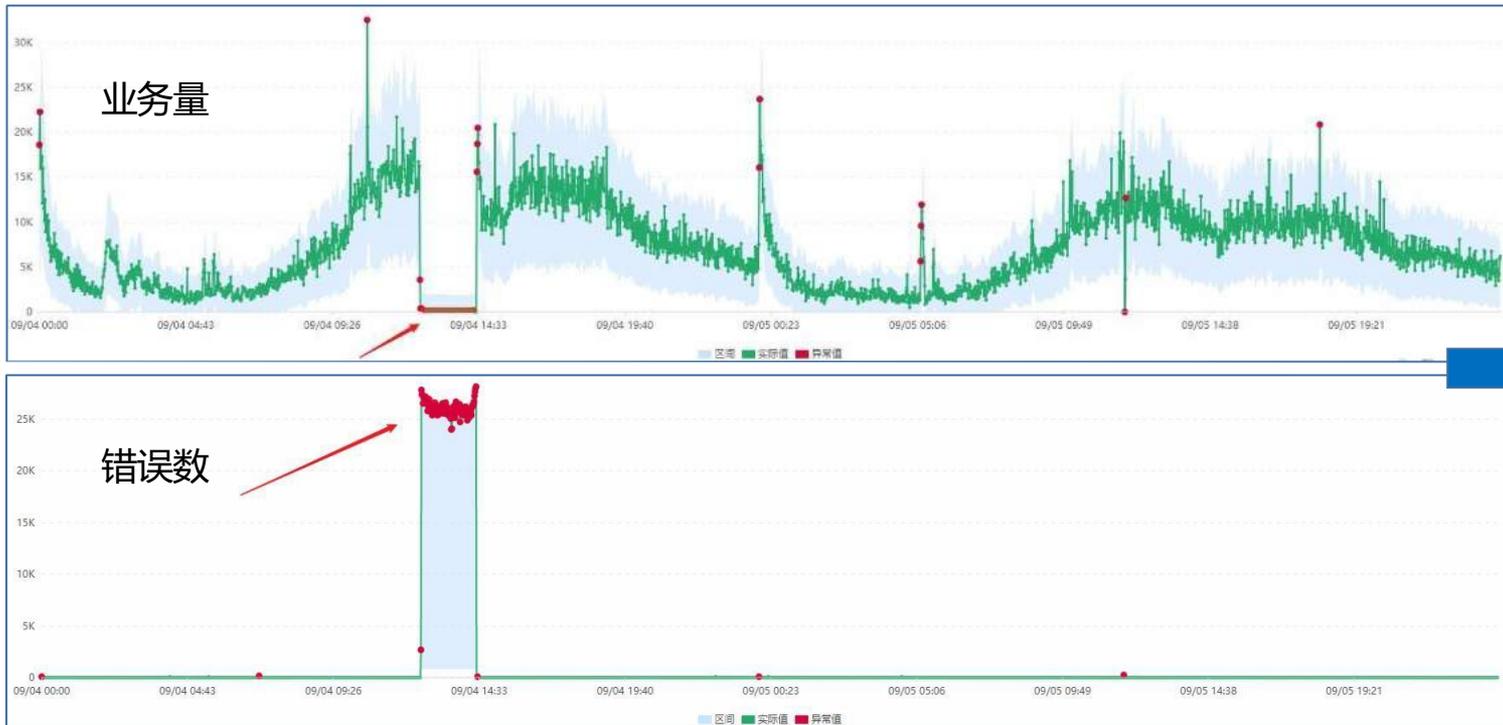




AIops优势-感知诊断能力

3

健康度分析/相关性分析 传统监控的指标都是独立的，只能比较片面的体现问题。使用AIops，能够将统一对象的不同指标进行关联，达到共同 计算健康度的效果。



原理-根因分析

我们以重点业务指标**监报告警为切入点**，对该业务进行横向根因分析，在整个业务串联的线条中，找到出现问题最深的子服务，以异常子服务作为焦点，找到该服务所属的应用，主机，网络，调用中间件等，并联合相关对象，进行立体的纵向分析，从而得到问题根因。

点

我们以关键业务的关键指标作为监控目标，实现关键业务最小粒度的点对点监控。

线

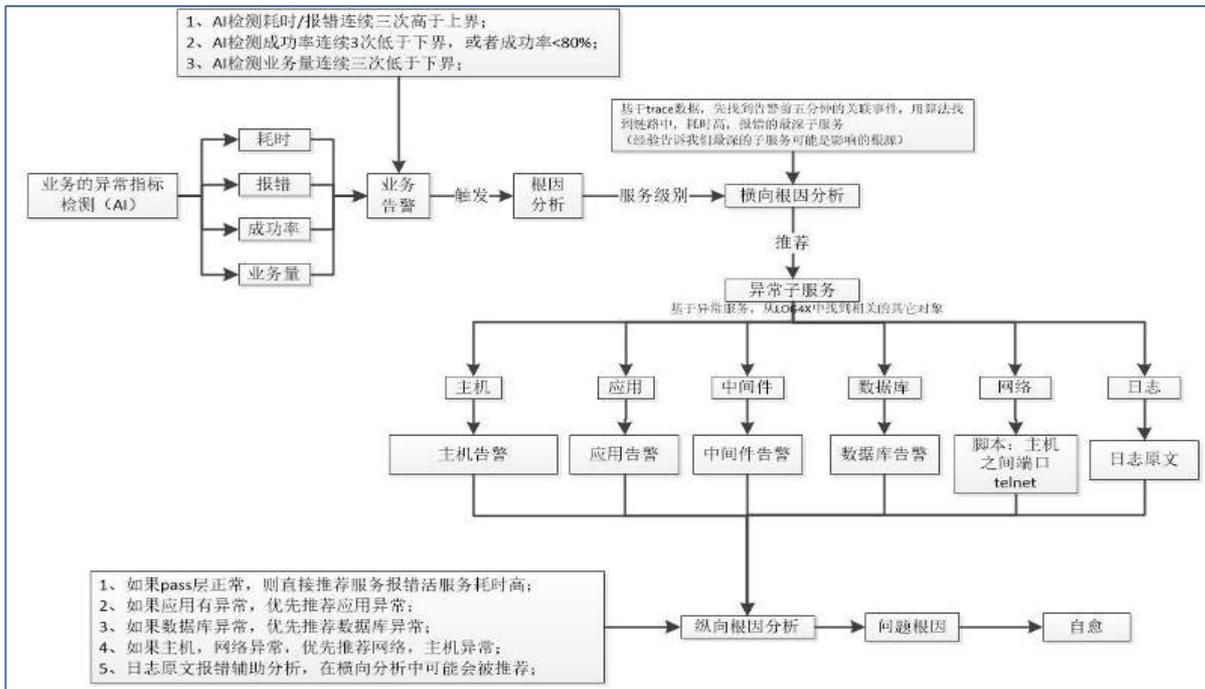
以异常服务为触发点，构建对应服务的所有调用关系图，并通过MicroDigger算法，找到调用链路中最深的异常子节点。

面

以异常子服务作为焦点，从日志中找到与该异常子服务相关的所有资源对象，如主机，网络，调用的数据源，调用的中间件等。

体

找到异常服务的所有相关联对象后，我们会从告警平台获取所有对象状态，并结合业务日志原文，通过时间，优先级，深度判断，最终帮用户找到问题根源。



案例-根因分析

2022-04-29 11:03:00

省公司A: 平台现在是不是有问题, 很多... 错误

省公司B: 也出现... 超时

省公司C: NS ID ... 02:30

省公司D: 也出现了

省公司E: 也出现了

业务运营群问题发现时间

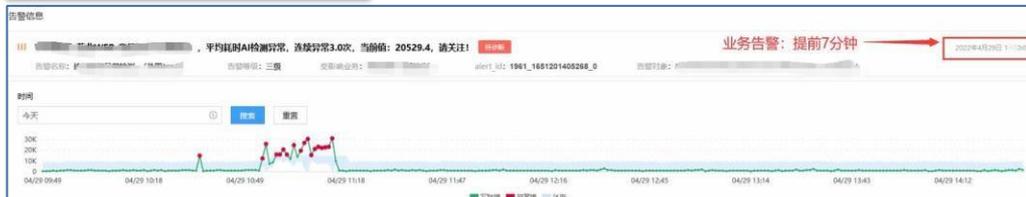
11:03:40

11:04:36

2022-04-29 10:56:00

告警名称: ... 告警等级: 严重 报警联系人: ... alert_id: 1862_16512011001607_1 告警对象: ... 2022年04月29日 10:56:00
告警名称: ... 告警等级: 严重 报警联系人: ... alert_id: 1862_16512011001607_0 告警对象: ... 2022年04月29日 10:56:00
告警名称: ... 告警等级: 严重 报警联系人: ... alert_id: 1862_16512011001607_0 告警对象: ... 2022年04月29日 10:57:00
告警名称: ... 告警等级: 严重 报警联系人: ... alert_id: 1862_16512011001607_0 告警对象: ... 2022年04月29日 10:57:00
告警名称: ... 告警等级: 严重 报警联系人: ... alert_id: 1862_16512011001607_1 告警对象: ... 2022年04月29日 10:57:00
告警名称: ... 告警等级: 严重 报警联系人: ... alert_id: 1862_16512011001607_0 告警对象: ... 2022年04月29日 10:56:00

2022-04-29 11:00:00



根因分析结果:

总耗时: 114.86s 100秒完成问题定位

/cboss/realtime.up OraclePreparedStatement.executeQuery asset IPaymentCSV queryOweFee

服务异常: 服务平均耗时过高: 平均耗时25462ms 服务有返回错误: 1)java.net.SocketTimeoutException: Read timed out

根因推荐: /cboss/realtime.up服务平均耗时过高: 平均耗时25462ms 服务有返回错误: 1)java.net.SocketTimeoutException: Read timed out

应用 共检测了2个: 1个异常 1个正常

ir_19012: 正常 in_19011: 异常

服务-..._e_19011, 平均耗时AI检测连续三次异常, 当前值: 2706.54 2022-04-29:10:56:00.000

应用级别告警提前7分钟

服务端 共检测了1个: 1个异常 0个正常

Http: /cboss/realtime.up: 异常

HTTP-cboss上发请求, 平均耗时AI检测异常, 连续异常5.0次, 当前值: 14159.87, 请关注! 2022-04-29:10:59:00.000

主机 共检测了1个: 0个异常 1个正常

10.255.34.72: 正常

案例-故障预测

我们能够通过趋势预测算法，预测在未来一定周期内的指标趋势变化，当预测的趋势变化超出置信区间后，产生预测告警，提示未来某个周期可能产生异常。

2023-03-02 00:03:00

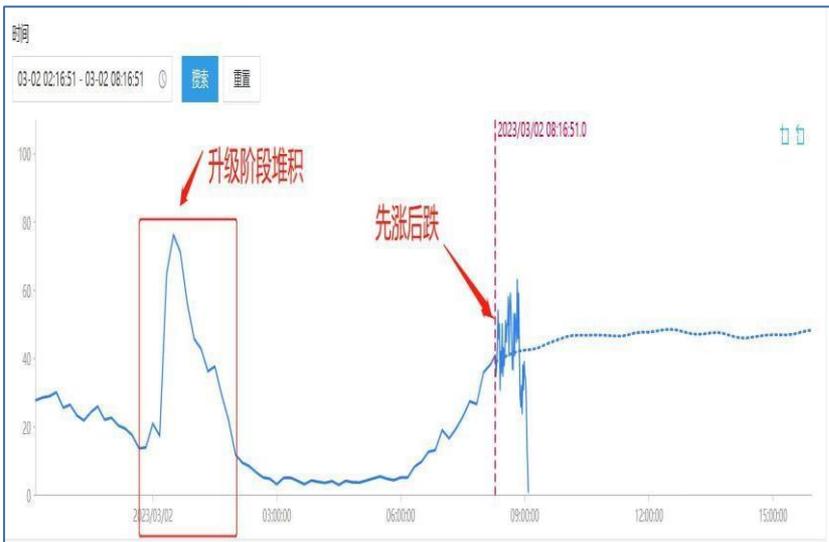
【告警】业务升级，导致业务积压，产生检测告警。

2023-03-02 08:16:00

【预警】业务积压后业务批量提交，导致业务量超出预测区间，产生大量预测告警。

2023-03-02 09:00:00

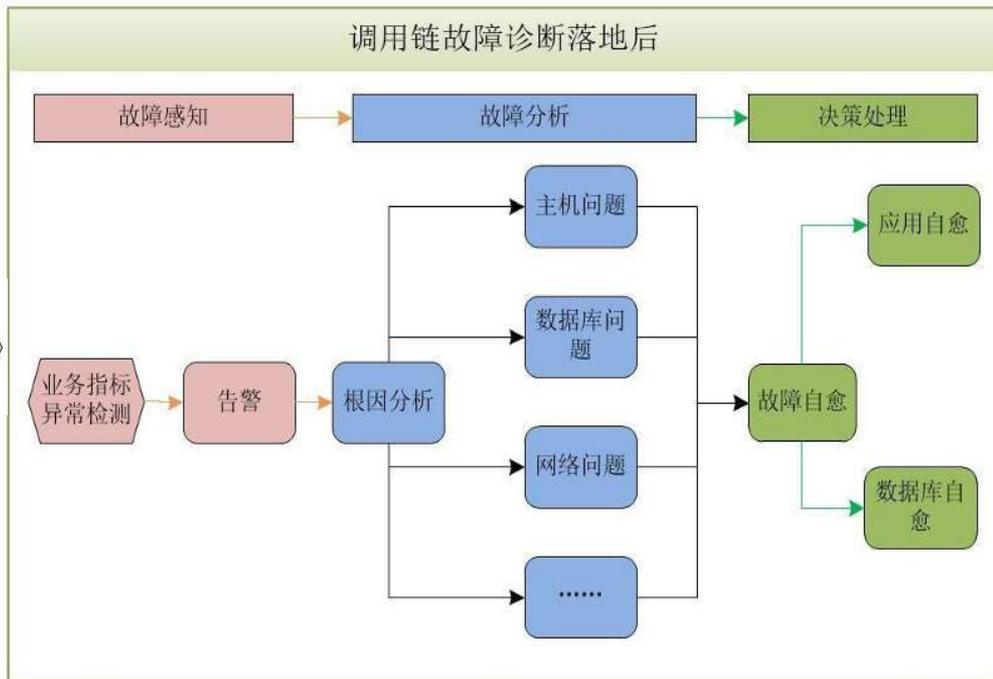
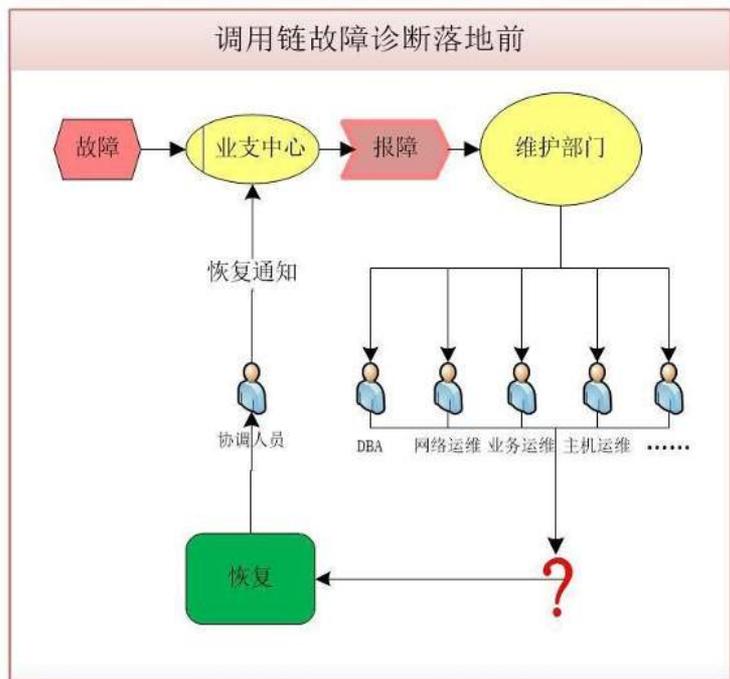
【故障】业务积压导致server端负载过高，进程挂死，产生业务故障。





智能运维-建设收益

调用链故障诊断场景落地之后，用户的最大收益是处理故障流程上的改变。原来是依赖人工定位，且整个处理周期耗时长。使用日志易调用链故障诊断之后，从问题的感知，到问题的分析，再到问题的处理以及后续知识库的积累，基本实现全自动化。





从我们公司多个智能运维项目中调查分析，发现AIOps平台建设完成后，对于我们的运维团队能够从监控的完整度，故障的发现及时率，故障处理时长等几个方面分别得到提升。

+60%

指标监控率

AIOps的引入，使得原本不好监控的指标变成更加简单。如服务级别的耗时，成功率和调用量，使用传统监控难以完全覆盖。而日志易的大数据+AI平台，恰恰能够进行补充。

-15%

故障率

由于AI对于趋势是敏感的，所以一般在趋势变化，但是还没有造成故障的时候，通过AI告警，我们能够及时的发现一些**潜在异常**，并做出及时处理，从而达到降低故障率的目标。

-10min

故障处理时长

在故障发生后，我们能够通过根因分析工具和诊断工具，缩小故障定位范围，**缩短问题定位时长**，并且提升问题定位的准确性。通过自愈功能能够更快的做出处理响应。

+7min

故障发现速度

对指标的异常检测和预测，往往是对于趋势敏感的。这就使得AI在发现问题的时候，相较于传统的阈值会有先天优势。正是这种优势使得我们能够**更早的发现问题**。

公司介绍

北京优特捷信息技术有限公司（简称“日志易”）是国家级专精特新“小巨人”企业，领先的信创日志管理与分析平台开发商，致力于帮助各行业用户挖掘和利用机器数据价值，实现运维分析、智能运维、可观测性、安全分析、数据治理等场景，提升数字化运营能力，加速实现数字化转型，轻松应对IT及业务挑战。

北京优特捷信息技术有限公司是专注于机器大数据平台、服务和解决方案的开发商，致力于帮助 各行各业用户挖掘和利用机器数据价值，提升数字化运营能力，轻松应对IT及业务挑战。公司推出智能日志中心、SIEM安全大数据分析平台、日志易LAS日志审计一体机、观察易、智能运维 AIOps、数据工厂、日志易大屏等系列产品，一站式解决机器数据采集、清洗、存储、搜索、分析、可视化等需求，帮助企业轻松实现查询统计、业务关联分析、监控告警、安全信息与事件管理(SIEM)、等保日志审计、用户与实体行为分析(UEBA)、智能运维、IT可观测性等应用场景。

▼ 2014
完成天使轮融资
发布日志易

▼ 2016
发布日志易英文版
订单过千万

▲ 2015
收入过百万
完成A轮融资

▲ 2017
客户数过百
收入过千万

▼ 2018
发布自研搜索引擎Beaver
完成B轮融资

▲ 2019
发布安全产品SIEM
完成B+轮融资

▼ 2020
发布数据治理产品数据工厂
签约海外客户

▲ 2021
发布可观测性产品观察易
订单过亿

▼ 2022
收入过亿完
成C轮融资
大模型ChatSPL

公司资质

软件著作权：28项
专利证书：56项



— 谢谢 —

吴浩

Tel 18610836173

Wechat 18610836173

Email wu.hao@yottabyte.cn

北京优特捷信息技术有限公司