

封神-运维大脑 | 日志检测工具

原创

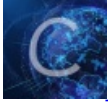
阿里云云栖号 于 2021-04-01 16:29:14 发布 1938 收藏

分类专栏: [云栖号技术分享](#) 文章标签: [前端](#) [日志](#)

版权声明: 本文为博主原创文章, 遵循 [CC 4.0 BY-SA](#) 版权协议, 转载请附上原文出处链接和本声明。

本文链接: <https://blog.csdn.net/yunqiinsight/article/details/115377398>

版权



[云栖号技术分享](#) 专栏收录该内容

1955 篇文章 80 订阅

订阅专栏

简介: 封神-运维大脑 | 日志检测工具



高德臣 阿里云智能 GTS-平台技术部-SRE 团队运维开发工程师

曾任职于北京新水源景大数据开发工程师, 负责 ELK 日志管理系统、智慧农业平台以及图像识别等项目的开发工作。现就职于 SRE 混合云 TAM 团队, 负责封神运维监控系统开发以及中国邮政混合云运维工作。

1. 背景目标

阿里云应用业务有问题, 云平台监控可以发现问题, 但并不能定位到问题根本原因, 运维大脑监控底层日志, 可快速定位问题原因, 帮助现场运维同学解决问题。

运维大脑融合SRE方法, 专注于深度运维的技术服务领域, 帮助客户与现场, 增强租户视角运维监控能力、提升平台视角问题定位效率、加强双维度容量性能运营能力。浓缩TAM现场运维经验, 多样化地、标准化地、智能化地向客户输出运维能力与技术服务。

2. 开发设计

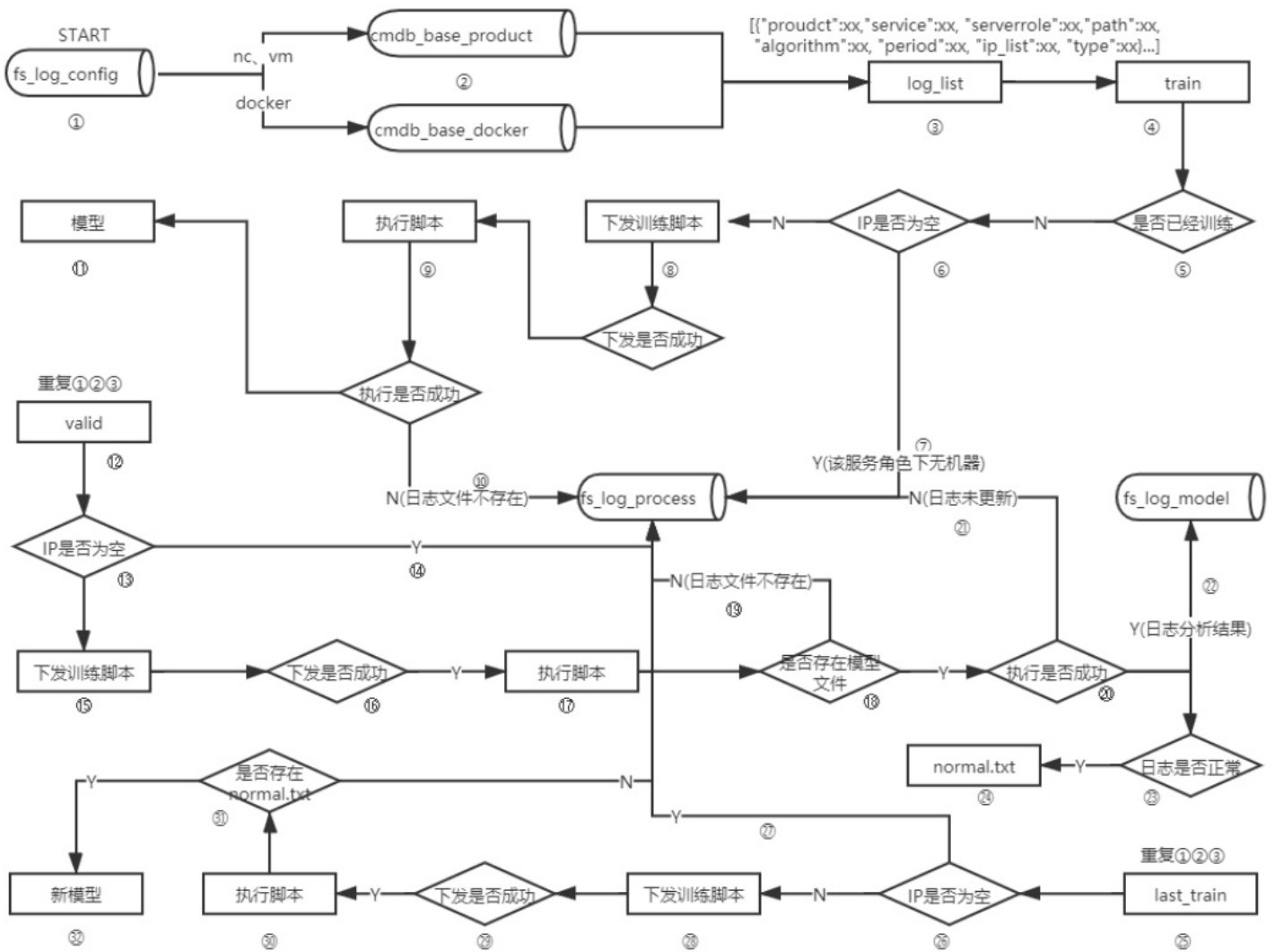


图1：流程图

2.1 日志配置

如图2所示，可通过运维大脑前端页面配置需要监控的日志，可单独新增也可批量导入。配置信息包括产品、服务、服务角色、日志类型（DOCKER 物理机 VM）、日志路径、监控周期、算法（ML-TOP ML-CP ML-KEY）、状态（开启/关闭）。

产品	服务	服务角色	文件类型	文件路径	采集周期 (m)	算法	状态	操作
ads	ads-service	AdminGateway#	docker容器	/cloud/fog/ads-service/Adm...	30	ML-TOP、ML-CP	ON	编辑 删除
ads	ads-service	BU#	docker容器	/cloud/fog/ads-service/BU#...	30	ML-TOP、ML-CP	ON	编辑 删除
ads	ads-service	RM#	docker容器	/home/admin/analyticdb/fo...	30	ML-TOP、ML-CP	ON	编辑 删除
base	base-baseBizApp	BaseBizAlis#	docker容器	/home/admin/base-biz-alis...	30	ML-TOP、ML-CP	ON	编辑 删除

图2：日志配置

2.2 日志训练

前端配置日志信息存储到后台数据库，后台程序通过产品、服务、服务角色等条件查询相应的主机名。

```
sql_host = "select hostname from cmdb_base_product where product='{product}' and service='{service}' and serverrole='{serverrole}';"
```

图3: 数据库

定时任务启动，根据获取到的主机名通过PSSH命令下发训练脚本到各个机器上。下发前判断各台机器是否已存在训练脚本，如果脚本已存在，则停止下发命令。

```
pscp.pssh -H '{}' /apsara/fs_monitor/fs_log_model/train.py /tmp/train.py'
```

图4: pssh

训练脚本开始工作：首先读取日志，通过正则进行英文分词（英文文本可通过NLTK库分词，中文文本可通过JIEBA分词进行切分，在这里选择最简单的PYTHON自带的RE模块根据特殊符号进行切分），统计总词数，并计算每个单词的词频。按词频排序将单词以二进制形式写入TOP模型文件，词频写入CP模型文件，如图5所示。

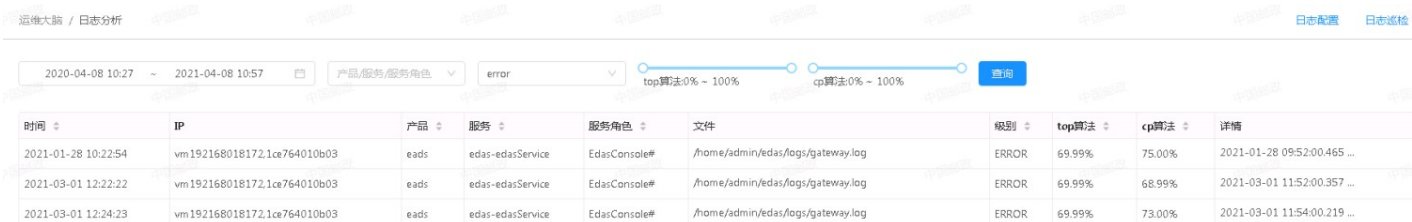
警告：文件命名最好以服务角色+文件路径的方式命名，否则在后续读取的时候可能会冲突。

```
-rw-r--r-- 1 root root 7322 Jan 12 11:34 EagleeyeConsole#_home_admin_logs_eagleeye-console_log_cp.model  
-rw-r--r-- 1 root root 3571 Jan 12 11:34 EagleeyeConsole#_home_admin_logs_eagleeye-console_log_top.model
```

图5: 文件命名

2.3 日志分析

定时任务启动，同训练过程初始化一样，首先判断各台机器是否存在分析脚本，如若不存在，进行下发命令。分析脚本开始工作：首先读取日志，区别于日志训练，分析脚本会根据前端配置的监控周期进行选取（比如监控周期为30分钟，则分析脚本会选取当前时间至30分钟之前的日志进行分析）。同训练脚本一样，读取日志后，进行文本分词，计算词数，统计词频。读取模型文件，根据不同的算法（算法这块在文章第三部分会单独进行讲述），计算算法权重值。对算法权重值进行阈值判断，超过阈值，会判断日志异常信息并从日志文件获取。分析结束，最后把产品、服务、服务角色、日志文件、日志级别（ERROR\INFO）、算法值、日志错误详情、监控时间等监控数据进行入库，并在前端页面进行展示，如图6所示。



时间	IP	产品	服务	服务角色	文件	级别	top算法	cp算法	详情
2021-01-28 10:22:54	vm192168018172.1ce764010b03	eads	edas-edasService	EdasConsole#	/home/admin/edas/logs/gateway.log	ERROR	69.99%	75.00%	2021-01-28 09:52:00.465 ...
2021-03-01 12:22:22	vm192168018172.1ce764010b03	eads	edas-edasService	EdasConsole#	/home/admin/edas/logs/gateway.log	ERROR	69.99%	68.99%	2021-03-01 11:52:00.357 ...
2021-03-01 12:24:23	vm192168018172.1ce764010b03	eads	edas-edasService	EdasConsole#	/home/admin/edas/logs/gateway.log	ERROR	69.99%	73.00%	2021-03-01 11:54:00.219 ...

图6: 日志分析

2.4 模型优化

训练模型初始化的弊端在于无法手动去打标签（正常\异常），所以对于初始化后的模型文件肯定不能是一个完全正常的模型，需要后续不断的去优化。

定时任务启动：还是一样的流程，完成读取文件、分词等工作后，生成的模型文件与源模型文件对比，对比方法与算法相同，阈值比分析阈值更低，低于阈值后，单词词频字典进行合并，按次序排序后分别写入源模型文件。至此，整个日志过程完成闭环操作。

2.5 日志巡检

日志巡检是对自身系统运行状况的监控，环绕整个闭环操作。日志训练、分析、模型优化通过定时任务去驱动，日志巡检对每一步操作过程进行成功判断，并对异常的操作进行原因分析，相关数据存储入库，并在前端进行展示，如图7所示。



时间	IP	产品	服务	服务角色	文件	状态	过程	详情
2021-03-09 13:21:02	vm192168019039	ecs	EcsRiver	RiverCluster#	/cloud/app/EcsRiver/RiverCluster#/river_cluster/cur...	失败	日志识别	lag is not update
2021-03-09 13:40:33	vm192168019039	ecs	EcsRiver	RiverCluster#	/cloud/app/EcsRiver/RiverCluster#/river_cluster/cur...	失败	模型优化	normal_model.txt is not exists
2021-03-09 13:22:24	vm192168019039	ecs	EcsRiver	RiverCluster#	/cloud/app/EcsRiver/RiverCluster#/river_cluster/cur...	失败	日志识别	lag is not update
2021-03-09 13:21:02	vm192168019038	ecs	EcsRiver	RiverCluster#	/cloud/app/EcsRiver/RiverCluster#/river_cluster/cur...	失败	日志识别	lag is not update

图7：日志巡检

3. 算法逻辑

运维大脑所开发的算法借鉴了贝叶斯和文本相似度两大算法，以传统的自然语言处理方式对文本进行分析。

3.1 分词方式两种常用方式：结巴分词和nltk库分词

结巴分词适用于中文分词，分词原理为：

- ①基于Trie树结构实现高效的词图扫描，生成句子中汉字所有可能成词情况所构成的有向无环图（DAG）。
 - ②采用动态规划查找最大概率路径，找出基于词频的最大切分组合。
 - ③对于未登录词，采用了基于汉字成词能力的HMM模型，使用了Viterbi算法
- nltk库只能用于英文分词，除此以外还可用于词性标注和文本分析。
个人认为英文分词以空格或部分特殊符号进行切分即可：re.split()。

3.2 TF-IDF

TF-IDF是Term Frequency-Inverse Document Frequency的缩写，即词频-逆文档频率，用来刻画一个词语在某篇文档中重要程度，也就是说是否可以用该词语来代表某篇文档的主要内容。

- TF表示词频。给定几个关键词，在某篇文档中出现的次数最高者，则说明该文档与出现次数最高的词语关系最密切。用词语出现的次数除以文档的总词汇数，就是TF，当然此处统计文档总词汇时，把类似于“了”、“的”、“地”、“即”等词语排除在外不予考虑。引入词频后，则某个词的词频越高，该文档与其关系也就越大。

TF计算公式为：TF = 词语在文档中出现的次数 / 文档词语次数

- IDF表示逆文档频率。如果一个词语在某篇文档中出现的TF高，但是在语料库的其它文档中出现的次数少，则说明该词语对于文档分类具有重要作用，因此引入IDF来刻画此项数据，其值越大，说明该词语对于语料库来说具有越好的区分能力。如果某个词语在每篇文档里均出现，且出现的次数很接近，则该词语用来区分文档时效果便不好。

IDF计算公式为：IDF = log(语料库文档总数/包含某词语的文档数+1)

- TF-IDF 值越大说明某个词语用类识别文档的区分度便越大。
- TF-IDF计算公式为：TF * IDF

3.3 文本相似度

Latent Semantic Indexing (LSI) 从文本潜在的主题进行分析。LSI是概率主题模型的一种，另一种常见的是LDA，核心思想是：每篇文本中有多个概率分布不同的主题；每个主题中都包含所有已知词，但是这些词在不同主题中的概率分布不同。LSI通过奇异值分解的方法计算出文本中各个主题的概率分布，严格的数学证明需要看相关论文。假设有5个主题，那么通过LSI模型，文本向量就可以降到5维，每个分量表示对应主题的权重。可参考文末资料[1]了解详情。

总结下文本相似度和贝叶斯算法的处理过程：

1. ML-LSI

- ①使用nltk库分词将日志文本切割。
- ②建立词袋模型。
- ③建立TF-IDF模型。
- ④构建一个query文本，确认主题，利用词袋模型的字典将其映射到向量空间。
- ⑤构建LSI模型，设置主题数为2（ERROR、INFO）。
- ⑥计算文本相似度。

2. ML-BAYES

- ①使用nltk库分词将日志文本切割。
- ②对处理之后的文本开始用TF-IDF算法进行单词权值的计算。
- ③去掉停用词。
- ④贝叶斯预测种类。

运维大脑日志分析算法包括：

1. ML-TOP

$weight = x * w$
x: 验证集top10新出现个数
w: 单个词权重值 0.1

2. ML-CP

$weight = x / w$
x: 词频变化超过0.02数
w: 词频变化总数

3. ML-KEY

$weight = x / w$
x: 关键词日志行数
w: 日志总行数

4. ML-NUM

$weight = x * w$
x: 异常日志行数
w: 0.1
开发思路：
①获取日志k: v求v平均值 报错num模型。
②对比新日志v值。

4. 总结

本期给大家介绍了封神系统运维大脑模块的相关知识，分享了机器学习中两个常用的文本分析算法。目前运维大脑所能达到的效果是可以把日志中报错进行识别并展示，但是我们的最终目标是可以识别出故障，虽然普通的报错可能对平台并没有太大的影响，但是频繁的报警并不利于运维工作的开展。

关于运维大脑暂时就介绍这么多，当前也确实存在一定问题，待后续完善后会再跟大家介绍，然后如果同学有更好的算法或者思路，欢迎讨论！

接下来的文章会陆续给大家介绍封神的其他模块，包括实时告警、运维大盘、报表分析、数据网关、姐已纣王、时序数据库等相关知识，敬请期待！

[原文链接](#)

本文为阿里云原创内容，未经允许不得转载。