#### Logic/\(\lambda\)onitor

# LogicMonitor-AI 异常检测

AIOps挑战赛答辩

姚睿 2018/05/19

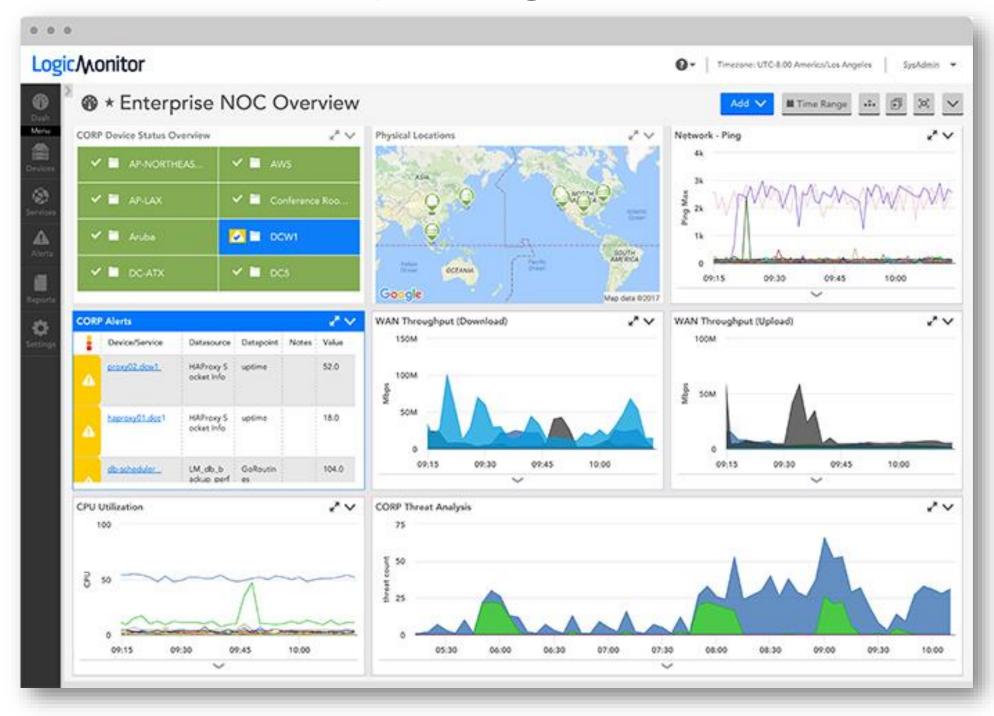
#### Logic/\text{\te}\xi}\\ \text{\texi}\x{\text{\text{\text{\text{\text{\texitt{\text{\text{\text{\text{\texict{\tex{\text{\texi{\text{\tex{\text{\text{\texi{\texi{\texi{\texi\tiex{\ti}\tex{\texi{\texi}

### 团队介绍

#### 云智易控科技 (LogicMonitor)

LogicMonitor是业界领先的基于SaaS模式的企业级IT性能监控平台目前服务1000多家客户,遍布全球

#### Monitor Everything



#### LogicMonitor-AI Team

专注于AIOps产品研发 推动AIOps在监控领域的落地

#### Content

需求分析与设计原则

方案详解

改进与展望

#### Logic/\(\)\onitor

## 需求分析与设计原则

时间序列异常检测需求分析

有标注

禁用手工干预

禁用未来信息

时效性

设计原则

监督学习

自动化

流处理

普适性

#### Logic/\(\lambda\)onitor

# 方案总览

流程

预处理

特征提取

模型训练

异常检测

技术栈

Keras

Numpy

Pandas

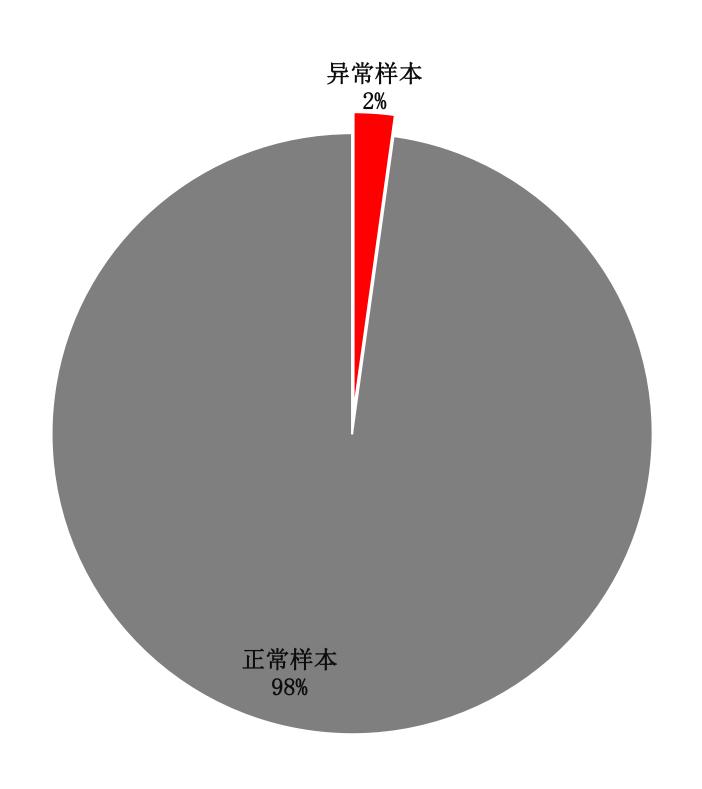
Sklearn

#### Logic/\text{\ticl{\ti}\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\texi\text{\text{\text{\text{\texi}\x{\text{\texit{\text{\texict{\text{\texi\texict{\texit{\text{\ti}\x{\til\text{\texi{\text{\texi{\texi{\texi\tin{\texict{\texit{\

### 预处理: 平衡类别

### 挑战

异常检测中正负样本极度不平衡



方案1: 正常样本欠采样

方案2: 欠采样 + 集成学习

方案3: 异常样本过采样



#### Logic/\(\)\onitor

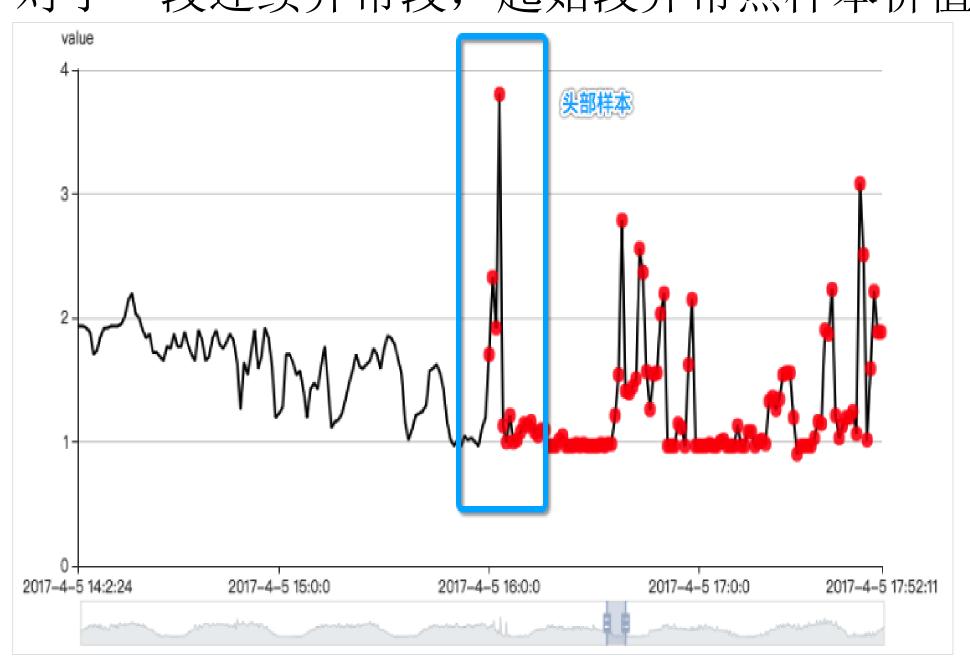
### 预处理: 样本权重调整

### 时效性需求

需要在首个异常点出现的后续N个数据点内检出异常

#### 思考

对于一段连续异常段,起始段异常点样本价值最大



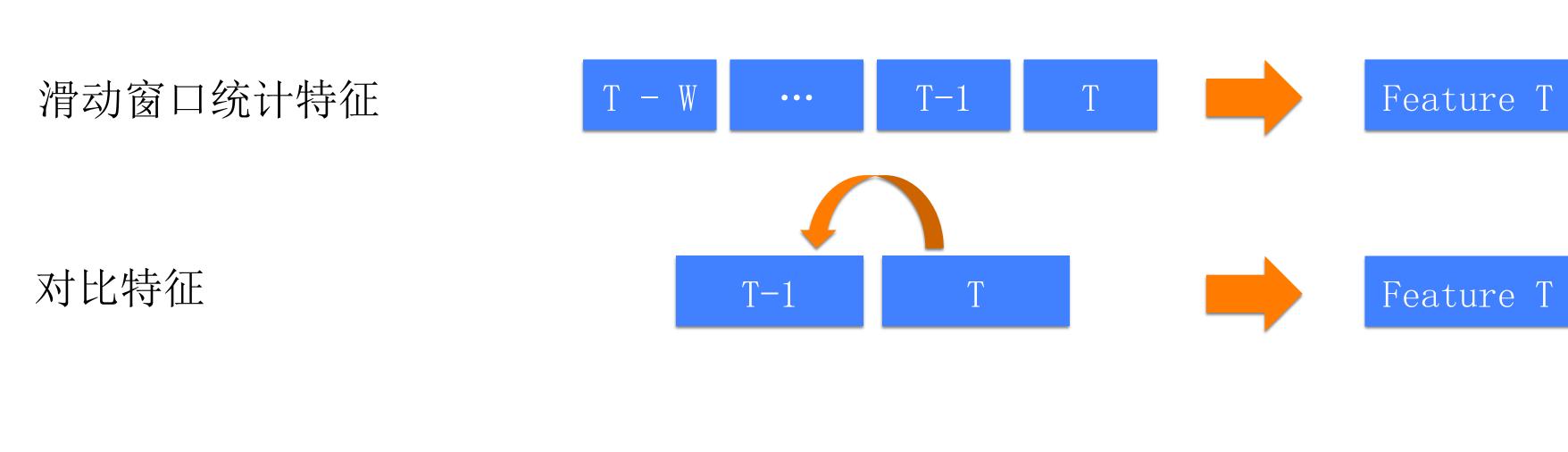
### 方案

增加头部异常样本的权重

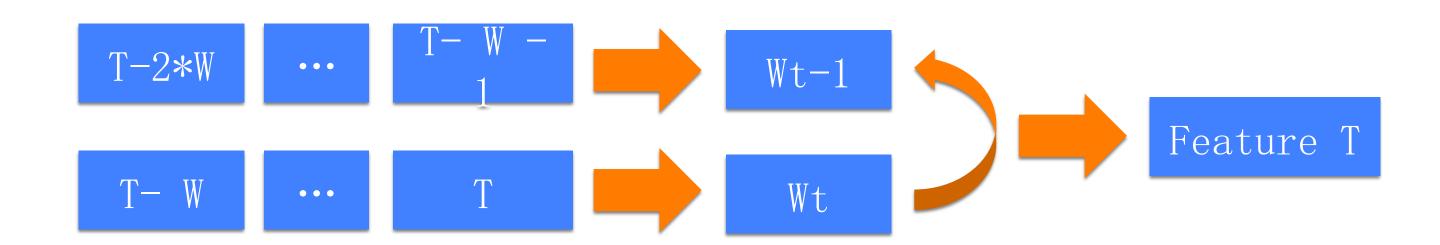
#### Logic/\text{\te}\xi}\\ \text{\texi}\xitilex{\text{\text{\text{\text{\texitt{\text{\texi\text{\text{\texit{\texi\tiex{\tiint{\texit{\tet{\text{\texi{\texi{\texi{\texi{\texi\tiex{\tiin}\x{\titil\tin\t

### 特征提取

#### 时间序列特征提取方案



滑动窗口 + 对比



#### Logic/Nonitor

### 特征提取

#### 统计特征

均值、方差等

#### 对比特征

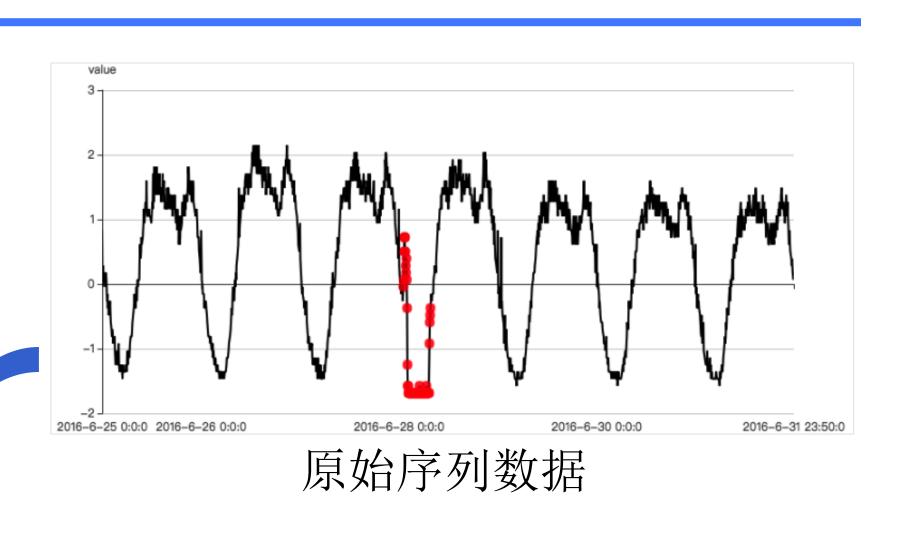
差分、变化比例等

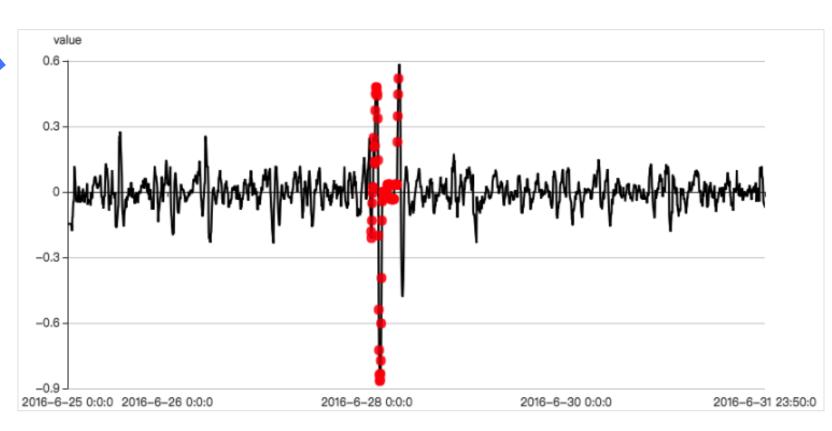
#### 组合特征

统计特征 X 对比特征

#### 特征集

多重窗口宽度 X 统计特征 X 对比特征





特征空间(方差、差分组合特征)

#### Logic/\text{\ticl{\ti}\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\texi\text{\text{\text{\text{\texi}\x{\text{\texit{\text{\texict{\text{\texi\texict{\texit{\text{\ti}\x{\ti}\text{\text{\text{\texi{\texi{\texi{\texi{\texi{\texi{\t

### 模型选择

#### 需求

- 适应较大的样本量:最低1.7万,最高29万,平均18万
- 能较好的控制过拟合

#### 候选模型

#### Isolation Forest

对局部异常不敏感

#### Random Forest

总体表现较好,实测泛化能力略低于DNN

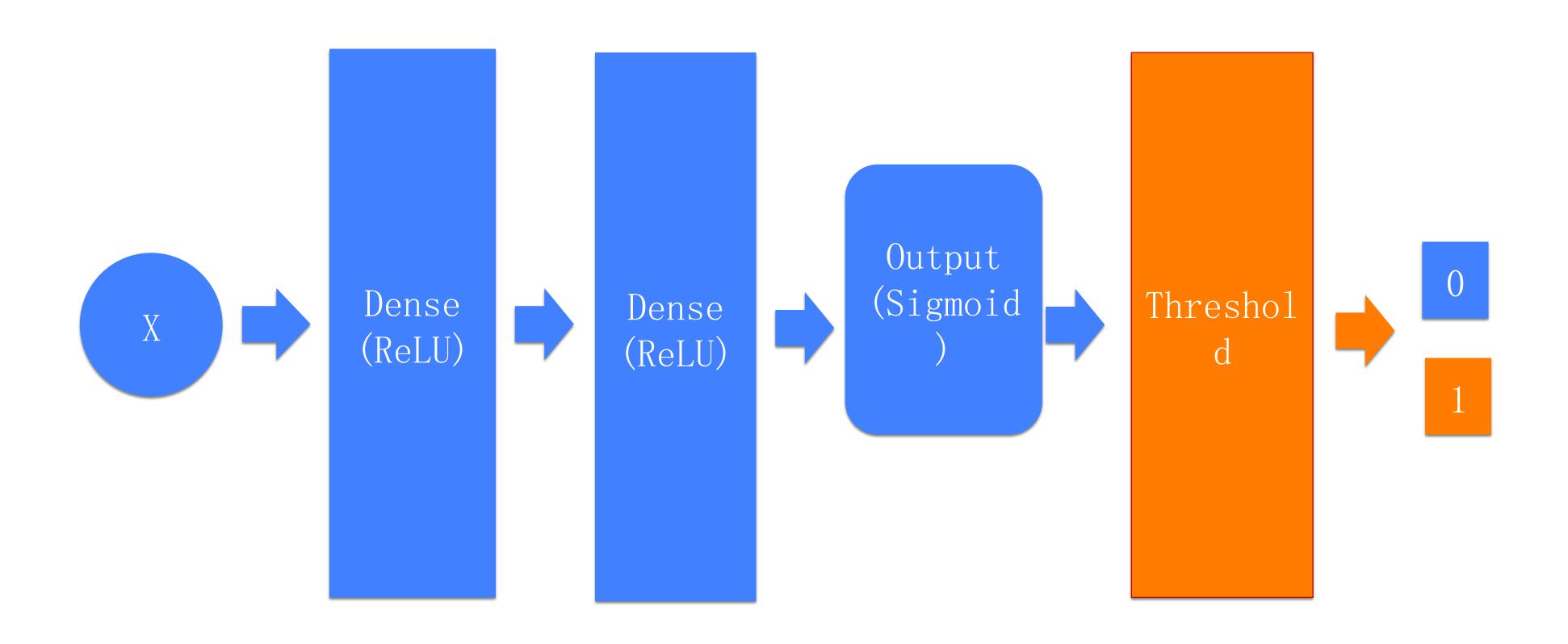
#### DNN



模型表达能力强,能适应大数据,泛化能力强

#### Logic/Monitor

### 模型 DNN



- 通过正则化和Dropout控制模型的泛化性能
- 通过阈值化方法修正样本不均的问题

### 普适性

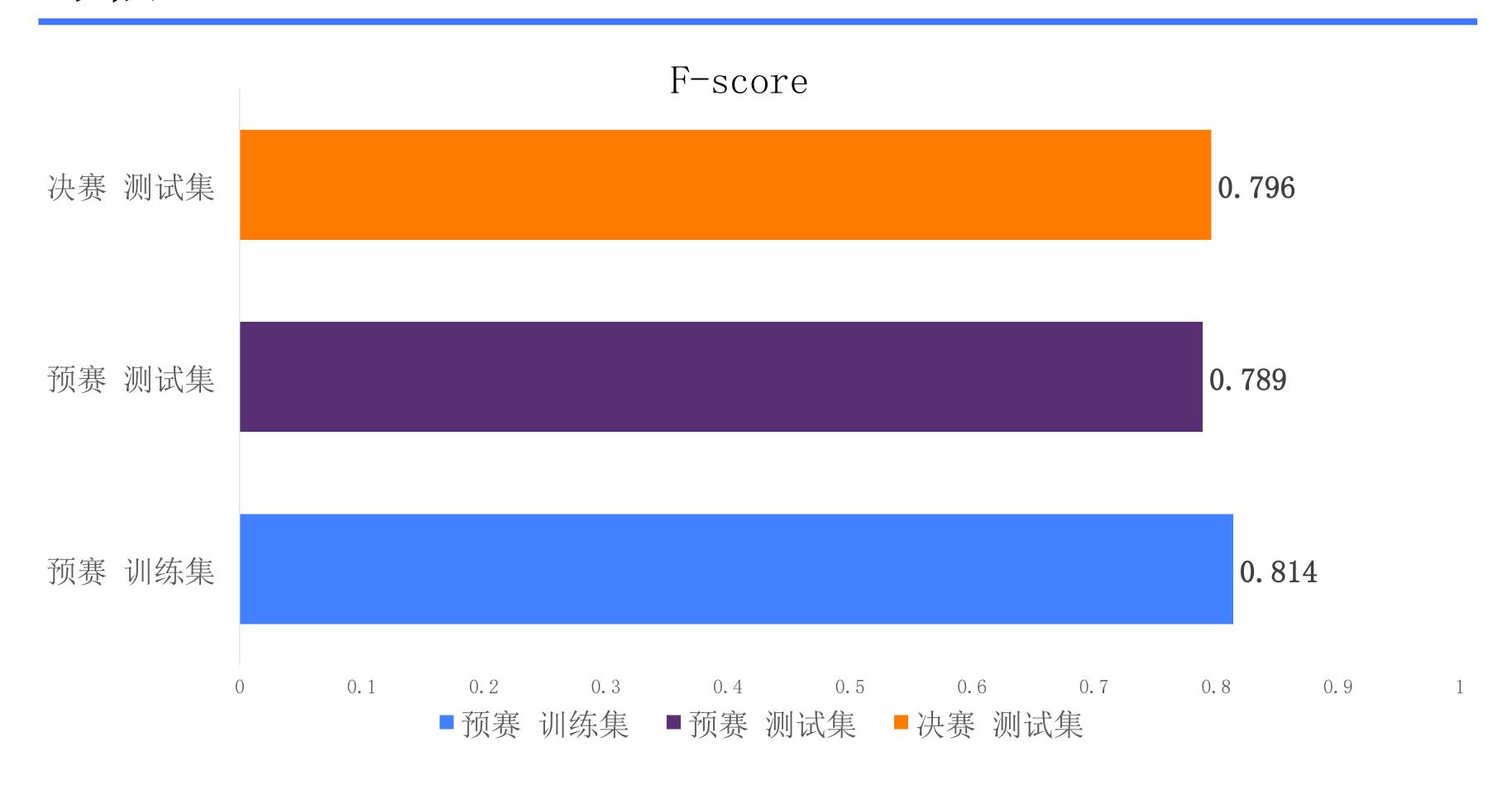
通用框架适用于所有KPI数据

完全地自动化

不针对单独KPI进行特殊优化

#### Logic/\(\lambda\)onitor

## 评估



不同数据集,模型表现稳定一致,泛化能力优秀

## 改进和展望

引入时间序列周期性特征

集成无监督模型

集成业务规则

Q&A

# Thanks