第1章

ログや観測データ、ドキュメントなど テキスト形式のものなら幅広く応用できる

# 異常検知における ローカル LLM の使いどころ

氏森 充

リスト1 事前学習なしでセンサ時系列データの異常を検知した 例(詳細は第3章で紹介)

T.T.M 分析結果:

分析結果は以下の通りです。

- 1. 正常または異常を判定する:
- \* [1] [5]、[7] [9]、[11] [13]は正常なパターンです。
- \* [6]、[8]、[10]、[14]、[15]、[16] は異常なパターンです。
- \* [17] [19] は危険なパターンです。
- 2. 異常なパターン・トレンド:
- \* 温度が急激に上昇する傾向があります。特に[6]、[8]、[10]、[14]
- \* 振動も異常なパターンを示しています。特に [17] [19] の場合、振
- 3. 予測される故障モードと推奨メンテナンス時期:
- \* 温度が急激に上昇する傾向があるため、予測される故障モードは軸受の故
- \* メンテナンス時期としては、[6]、[8]、[10]、[14]、[15]、[16] 4. リスクレベル:
- \* 正常: [1] [5]、[7] [9]、[11] [13]
- \* 注意: [6]、[8]、[10]、[14]、[15]、[16]
- \* 警告: [17] [19]
- \* 危険: [20]

注: リスクレベルは個々のデータポイントに基づいて評価されます。

ローカルLLM (Large Language Models, 大規模言語モデル)を異常検出に利用する主なメリットは、セキュリティとリアルタイム性の確保、LLM特有の高度な分析能力にあります。特に機密性の高いデータを扱う産業(製造業, 金融, 医療)や、即時応答が必要なエッジ環境において有効です。

生産設備の故障やシステム・ログの監視, サイバー 攻撃の検知など, 多岐にわたる分野への導入が進んで います.

#### ● トライすること

本編ではローカルLLMを利用した異常検知にトライします.

第1章:どんな用途に向くのか

第2章:どんな検出方法があるのか

第3章:実装1…事前学習なしで異常を判断する

(リスト1)

第4章:実装2…テキストを数値ベクトル化して類似度 を計算し高精度な異常判定を行う(リスト2)

## 基礎知識

## ● LLM を異常検知に使うことで期待できる効果

LLMは、従来の統計的手法や機械学習モデルと比較して、文脈理解能力を生かした高度な推論や、自然言語による説明生成を行える点が強みです。具体的には、次のような応用が期待されています。

- 異常候補の要約:多様なログやアラートを整理し、 要点を自動抽出する
- •原因仮説の提示:観測された現象から、可能性の 高い原因を推定する
- •対応手順の自動生成:過去の事例やドキュメント を参照し、対応プロセスを提示する
- ・未知異常の検出と解釈支援:既存ルールにない異常を浮かび上がらせ、人間の判断を補助する

### ● ローカルでもLLMを使える環境が整ってきた

当初はクラウド型LLMを利用した事例が主流でしたが、プライバシ保護や通信遅延、運用コストといった課題が指摘されていました。近年ではLlamaやMistralなど、ローカル環境で実行可能なオープン・

リスト2 ネットワーク・パケットの異常を検知した例(詳細は第4章で紹介)

src_ip 192.168.1.30 192.168.1.30	dst_ip 10.0.0.5 8.8.8.8	port 443 443	protocol SSH DNS	packets 175 123	bytes 65662 37657	label normal normal	predicted_label normal normal	is_correct TRUE TRUE
:	:	:	:	:	:	: ,	:	:
192.168.1.29	172.217.31.142	22	HTTP	85	55517	normal	normal	TRUE
192.168.1.24	185.220.102.165	051	TCP	6170	3938128	anomaly	anomaly	TRUE
192.168.1.44	8.8.8.8	53	SSH :	264	5112 :	normal :	normal : 異常)	TRUE :
192.168.1.70	8.8.4.4	3306	SSH	94	80060	normal	normal	TRUE
192.168.1.60	multiple	445	NetBIOS	12891	396278	anomaly	anomaly	TRUE