CNC공정에서의 시계열 데이터 불량신호 자동감지

목차

01 Problem

02 Check This!

03 Analysis

04 Conclusion

01 Problem

- 1 5개의 공정, 각 공정마다 한 샘플의 단위시간마다의 load
- 월량률이 아주 작은 데이터 (대략 1~10/1000) ➡ 학습의 어려움
- 5개의 공정데이터의 공통적 특성 찾기 어려움
- 4 특정 구간에서의 데이터가 중요하다 그 구간을 어떻게 찾을까?
- 5 실시간으로 ANOMALY 찾고 싶다

01 Problem

1 X축 – 단위 시간 , Y축 – load (모터에서 전달된 힘 각 라인 – 각개 샘플)

2 time corr. 존재 ?

표준화를 통해 분석

4 기존 데이터 셋과 차이가 있을 때 anomaly로 인식

- We want · 실시간 데이터 누적계산
 - parameter 없이 측정 가능한 모델
 - 실시간 측정 가능한 cost가 작은 feature
 - · Warning (주의), Danger (위험)

Key model

Z-score

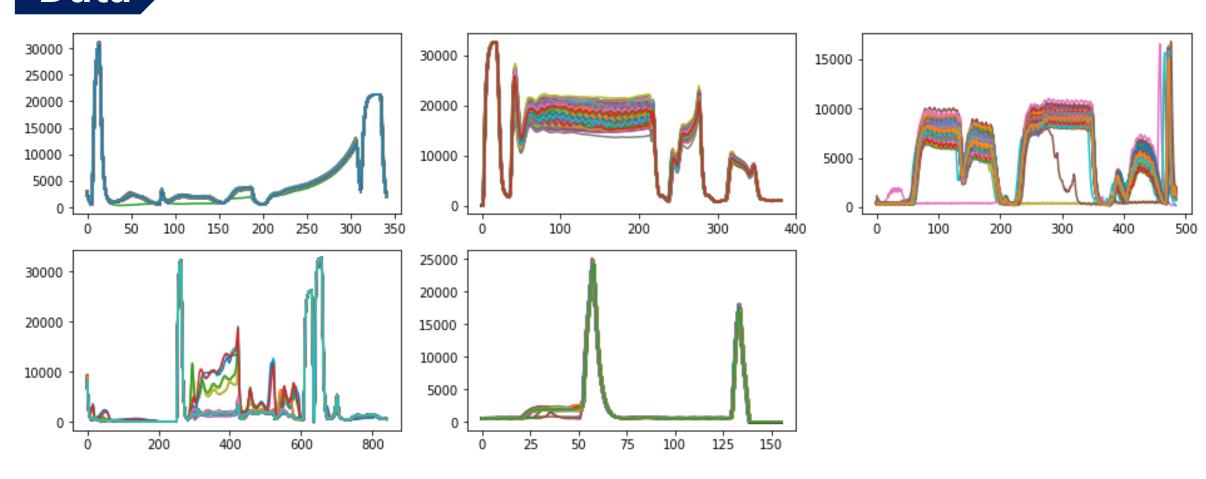
- 1. Z-value * Z-score만큼의 안전구간 UUB(upper and under boundary), time 누적 체크
- 2. OB(Over Bound) 비율 측정
- 3. 이 비율이 문턱 값(threshold : T-value) 보다 높으면 anomaly로 간주
- 4. 초기 10개 데이터는 anomaly check를 하지 않는다. (데이터 부족)

Key model

feature

- 1.Z-value에 따른 결과 변동
- 2.Z-value 와 T-value의 차이
- 3.초기에 학습 데이터가 없어도 적용이 가능
- 4.기계학습을 통한 적절한 Z-value 와 T-value 찾기

Data

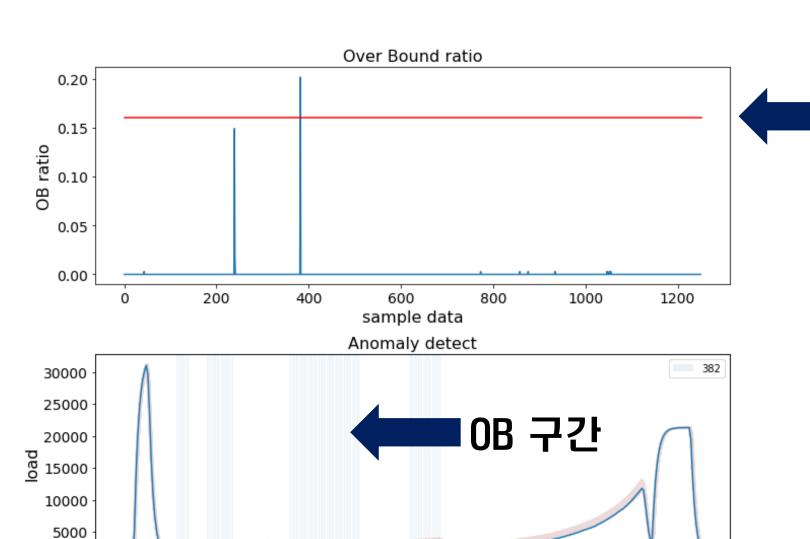


Data_1

Z-value : 11

T-value : 0.16

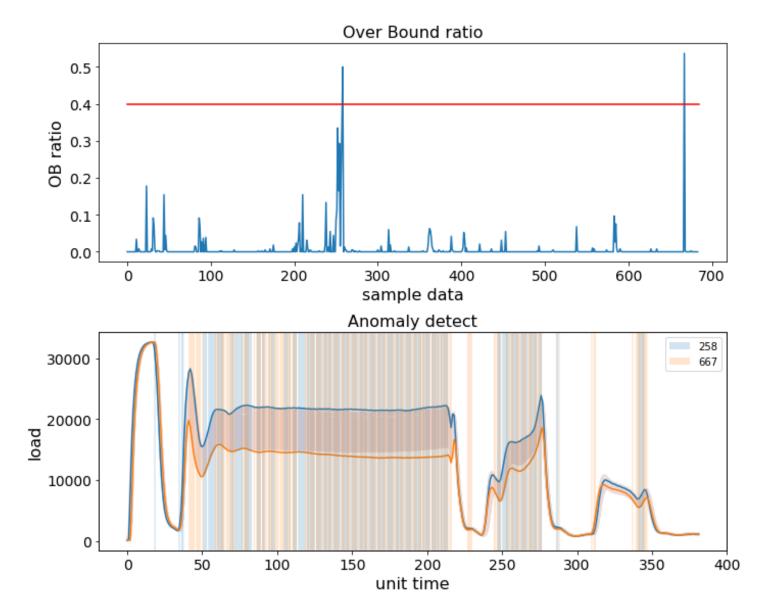
unit time



T-value

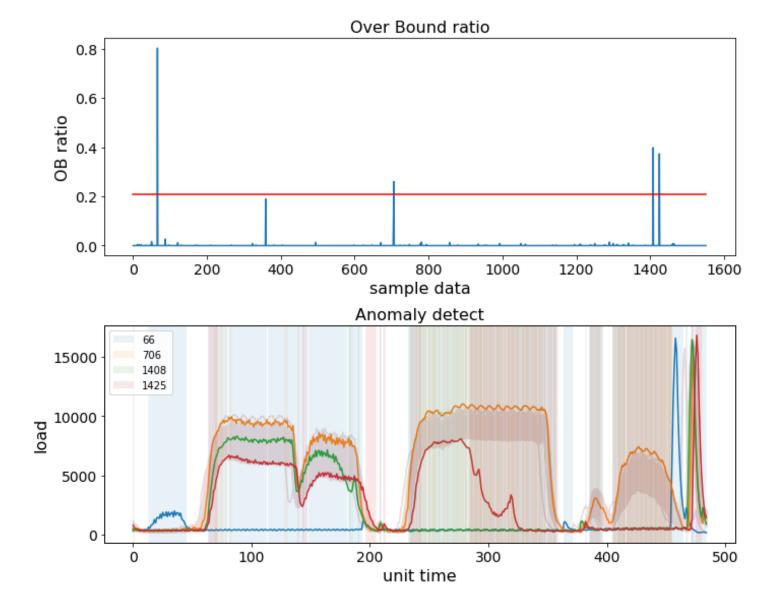
Data_2

Z-value : 3



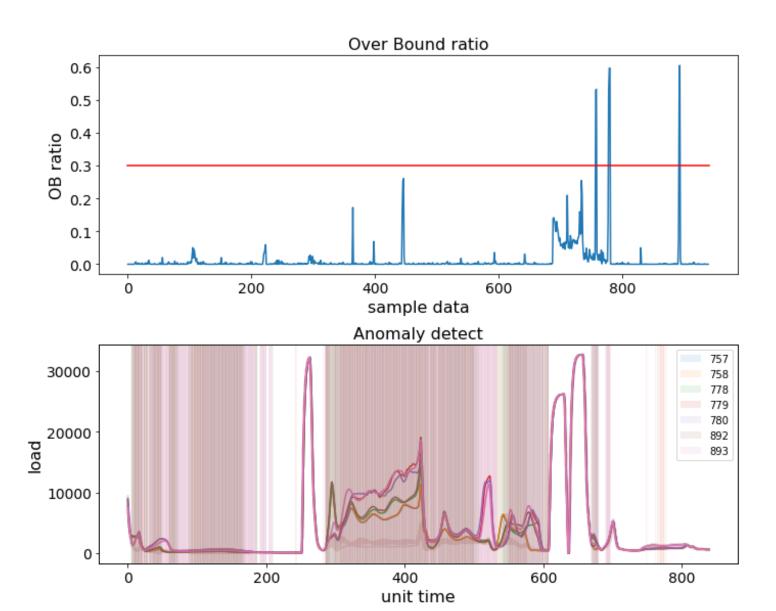
Data_3

Z-value: 3.9



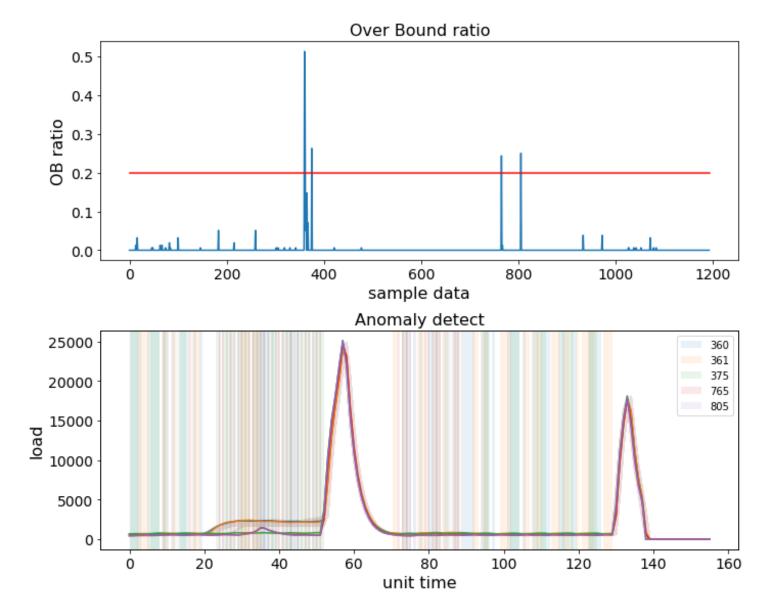
Data_4

Z-value : 3



Data_5

Z-value: 3.9



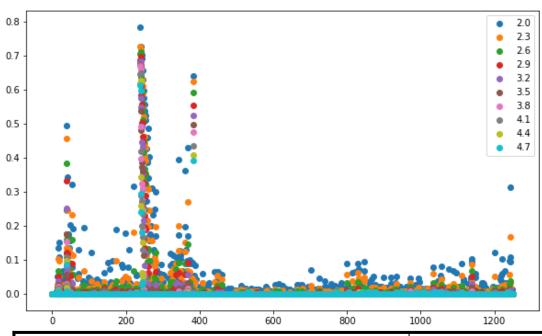
04 Conclusion

- We made · 실시간 데이터 누적계산 ➡ O
 - parameter 없이 측정 가능한 모델

 ➡ 파라미터 2개에서 그래프의 개형을 이용하 여 Z, T-value를 학습하면 파라미터가 0개
 - 실시간 측정 가능한 cost가 작은 feature ■ 평균, 분산
 - Warning (주의), Danger (위험) 필요 없는 듯..ㅎ ٩ (๑ 6 J 6 ๑) ⁹

04 Conclusion

To do



- 1. 모델의 Z, T-value를 기계학습으로 점점 더 학습해나가도록 모델을 발전
- 2. cost func 정의가 관건
- 3. TP와 FN만 고려하는 cost func
- 4. Time interval 정하면 더욱 효과적인 예측 가능!

	Predicted(불량품)	Predicted(정상품)
Actual(불량품)	True Positive	False Negative
Actual(정상품)	False Positive	True Negative