



23.12.14

다변량 스팀 사용 이상 감지 및 영향 변수의 원인 분석

서울과학기술대학교 데이터사이언스학과

이성호 <u>sean0310@seoultech.ac.kr</u>

배소희 <u>shbae2819@g.seoultech.ac.kr</u>

심재웅 <u>jaewoong@seoultech.ac.kr</u>

- Tg04 예측
- IMV-LSTM 활용
- 이상 탐지 정의 방안
- Tg04 vs 지절

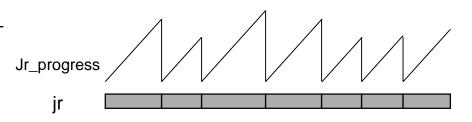
데이터

- 이용 데이터
- 제품 2종에 대한 6달간 센서 데이터

df_ext(2023-03,04)(5123,0385)_2023-11-16 seoultech df_ext(2023-05,06)(5123,0385)_2023-11-16 seoultech df_ext(2023-07,08)(5123,0385)_2023-11-16 seoultech 기간: 2023-03-02 08:00:00 ~ 2023-08-27 03:00:00 (분)

date	날짜
tg	Sensor (38개)
stop	공정 분석값 0 : 가동 1 : 중지 이벤트 발생 2 : 중지 복구
jr	단위 공정값 / 제품 생산 주기 (생산품 번호)

- 이용 데이터 전처리
 - jr_progress : jr을 기준으로 시간에 따른 정수를 새로운 변수로 추가
 - 전체 데이터에 대해 Minmaxscaler 적용



데이터

- 이용 데이터
- 이용 데이터 정의
 - input(X): tg (37개 sensor 데이터), 공정진행도(jr_progress)
 - Window size: 20
 - output(y) : 10분 후의 <u>tg 04(스팀 순간값)</u>
- Data split
 - Train/Validation/Test = 60:20:20

Train: $2023-03-02\ 08:00:00 \sim 2023-06-16\ 18:22:00\ (52980)$

Validation: ~ 2023-07-16 12:37:00 (17660)

Test: ~ 2023-08-27 03:00:00 (17663)

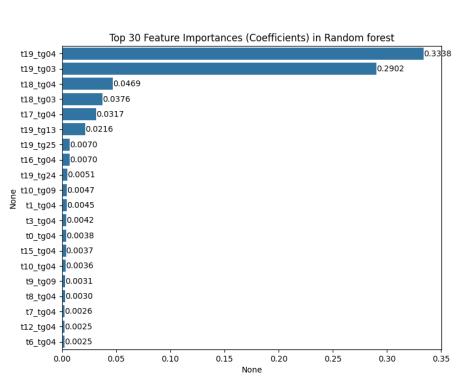
머신 러닝 모델 (Random forest)

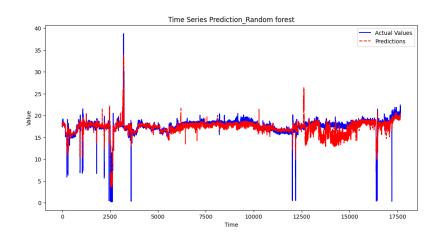
■ 예측 성능 지표

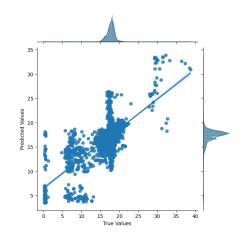
 $- R^2 : 0.4051$

- MSE: 2.2104

■ 변수 중요도







tag04 & tg03가 가장 중요하게 작용

딥러닝 모델 (1D CNN)

Experiment setting

- 1D Conv layers(64-128-256-512-1024 / kernel=3) + linear layers (1024-512-128-64-1)

- Epoch: 100

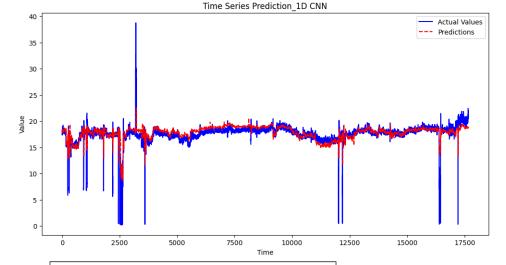
- optimizer : Adam(lr=1e-4)

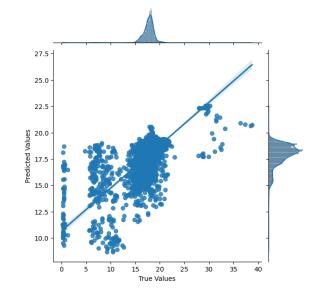
Result

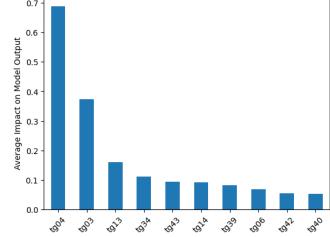
 $- R^2 : 0.4045$

- MSE: 2.2125

• SHAP을 통한 모델 해석







tg04: 스팀 순간값 tg03: 끝단 설비 속도

tg13: 설비B1 절대습도

tg34: 설비AE 절대습도

tg43: 설비 PE2 온도

딥러닝 모델 (LSTM)

Experiment setting

LSTM layer(hidden=256, layer=8) + attention layar

- Epoch: 100

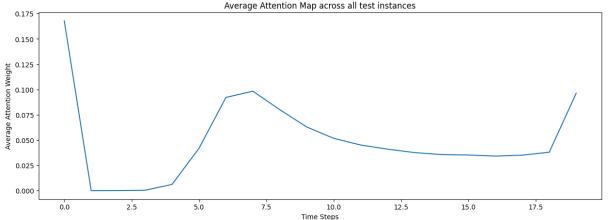
- optimizer : Adam(lr=1e-4)

Result

 $- R^2 : 0.4018$

- MSE: 2.2226

■ 모델 해석



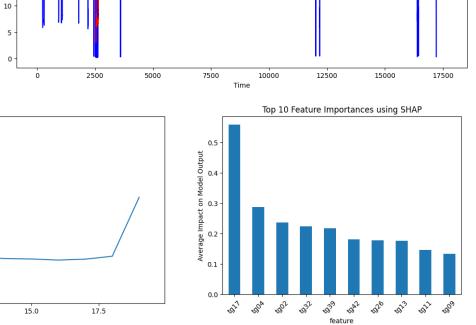
35

30

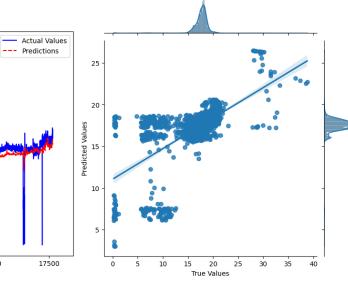
25

Value 02

15



Time Series Prediction LSTM



tg17: 스팀 누적값

tg04: 스팀 순간값 tg02: 종이별 측정 무게 tg32: 설비 S1 온도 tg39: 설비 AS 절대습도

딥러닝 모델 (DARNN)

Experiment setting

- Encoder & Decoder Layer: 16

- Epoch : 200

- Optimizer : Adam(Ir=1e-3)

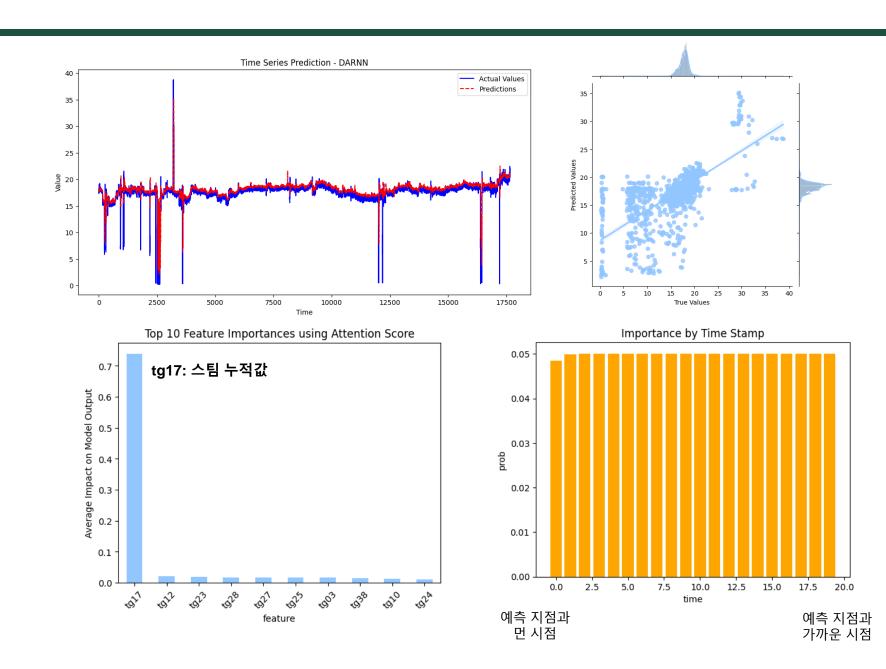
Result

 $- R^2 : 0.4331$

- MSE: 2.1064

• Attention Score을 통한 모델 해석

- tg17이 중요하게 작용



딥러닝 모델 (IMV-LSTM)

Guo, Tian, Tao Lin, and Nino Antulov-Fantulin. "Exploring interpretable LSTM neural networks over multi-variable data." *International conference on machine learning*. PMLR, 2019.

Experiment setting

Lstm layer node : 32

- Epoch: 100

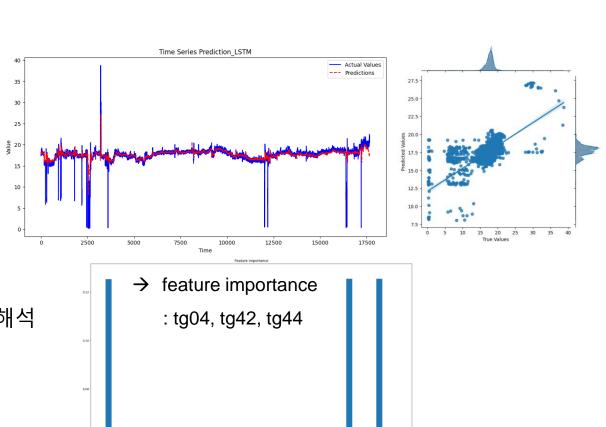
- Optimizer : Adam(lr=1e-3)

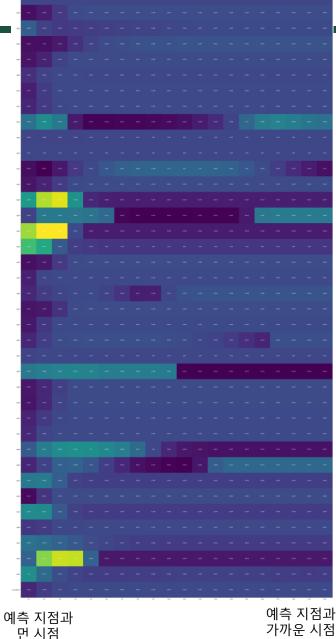
Result

 $- R^2 : 0.4136$

- MSE: 2.1787

■ Attention Map을 통한 모델 해석

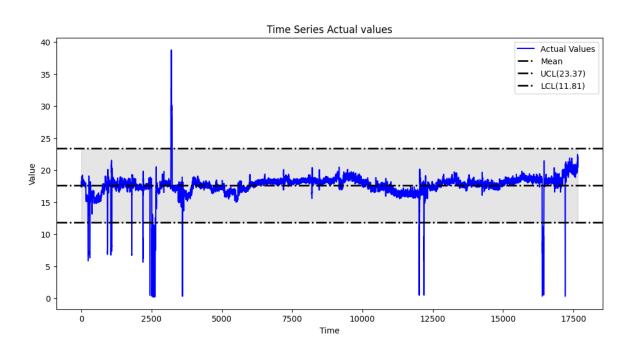




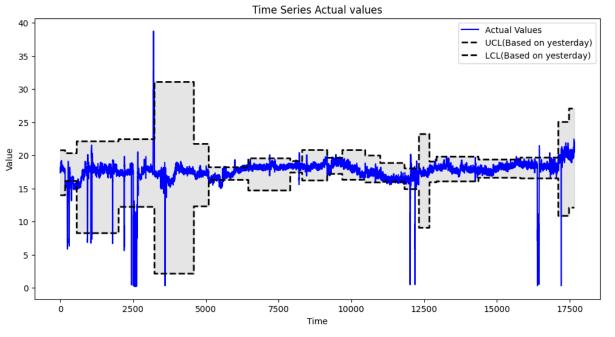
<변수 별 temporal importance>

이상 임계값 설정 방안

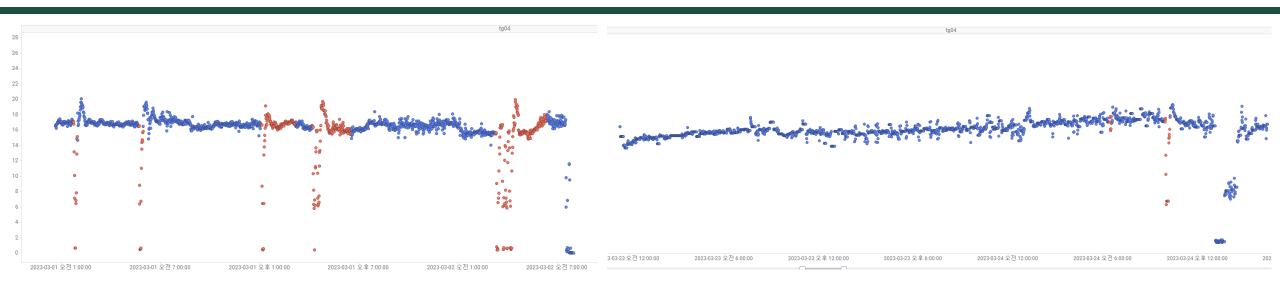
- 전체 테스트 데이터셋 기준 mean += 3sigma

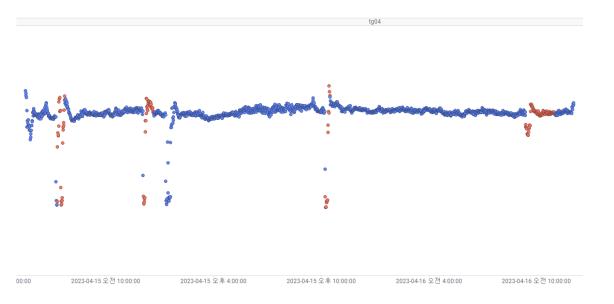


- 하루 전 (60 * 24개 시점) 데이터셋 기준 mean += 3sigma
- 지속 업데이트



Tg04 vs 지절





기타

- 단일 제품 데이터 혹은 제품 명 태그 필요
 - 현재 데이터는 두 개 제품이 혼재 되어 있음





감사합니다

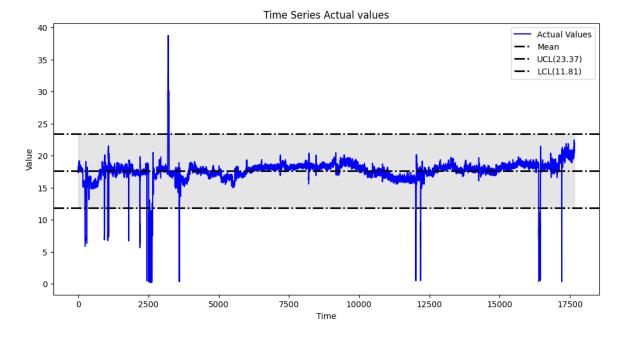
이상 탐지

- Actual values
- UCL/LCL(control limits) 기준의 시점과 stop 여부에 대해 확인
- UCL/LCL은 전체 테스트 데이터셋으로 계산되며, Sigma 3기준
 - Test구간
 - **2**023-07-16 13:06:00 ~ 2023-08-27 03:00:00 (17663)

Test 내 Stop 변수 0 16134 1 654 2 875

• LCL이하, UCL이상인 경우인 index (350)





이상 탐지

- Actual values
- UCL/LCL(control limits) 기준의 시점과 stop 여부에 대해 확인
- UCL/LCL은 <u>하루 전의 데이터셋</u>으로 계산되며, Sigma 3기준
 - Test구간
 - **2**023-07-16 13:06:00 ~ 2023-08-27 03:00:00 (17663)

Test 나 stop 0 16134 1 654 2 875

• LCL이하, UCL이상인 경우인 index (1144)

