

회의록

날짜	@2024년 9월 19일
주차	3주차

Transformer MODEL

트랜스포머 + LSTM

트랜스포머 모델 중 변수가 여러 개 있을 때

- FEED PRESSURE
- UF FEED FLOW 유입량

→ TFT

TFT - Temporal Fusion Transformer

*튜토리얼 링크

<https://pytorch-forecasting.readthedocs.io/en/stable/tutorials/stallion.html>

순서

-1. 프로그램 만들건지

→ 응용 프로그램?

0. "데이터 전처리"

1. FEED PRESSURE 를 이용해 TFT 학습
2. Optuna 를 이용해 하이퍼 파라미터 튜닝
3. 기존 모델(LSTM)과의 RMSE 성능 비교
4. FEED PRESSURE, UF FEED FLOW 를 이용해 TFT 학습

5. **Optuna** 를 이용해 **하이퍼 파라미터 튜닝**

6. (3) 에서 더 성능이 좋은 모델과의 **RMSE** 성능 비교

*Optuna 는 베이지안 최적화의 일종

계획

- **중간발표 25 일**
- 데이터 20일날 받을 수 있다는 전제 하

20일 → 전처리 하루

21일 → (여분 일)

22일 → **TFT, Transformer + LSTM** 학습

23일 → (여분 일)

RMSE 기준으로 내용 발표

발표 이후

성능 지표~ 하이퍼 파라미터 튜닝을 할 예정이다.

24일 → 하이퍼 파라미터 튜닝 -불가

인증 사진

