

데이터 전처리 파이프라인 구현 및 문서화

1. 개요 - Kaggle의 타이타닉 데이터를 이용하여 생존자 예측 모델링을 위한 데이터 전처리 파이프라인 구현 및 문서화를 진행합니다

a. 목표 : 머신러닝 알고리즘 중 로지스틱 회귀를 선택하여 원본 데이터를 결측치가 없고 수치화 정규화된 데이터로 변환하는 전처리 파이프라인을 구현해본다

b. 데이터셋

i. <https://www.kaggle.com/competitions/titanic>

ii. train.csv / test.csv

c. 사용도구 : pandas, sklearn

2. Exploratory Data Analysis

a. 머신러닝을 위한 전처리를 수행하기 위해 EDA를 진행하였습니다.

b. 데이터 기본 현황

i. 총 891개의 학습 데이터

ii. 결측치

1. Age : 177개(19.9%)

2. Cabin : 687개(77.1%)

3. Embarked : 2개(0.2%)

iii. 데이터 타입

1. 수치형 : Age, Fare, SibSp, Parch

2. 범주형 : Sex, Pclass, Embarked

3. 불필요 : PassengerId, Name, Ticket

c. 데이터별 분석

i. Cabin : 객실번호는 결측치가 너무 많아서 유의미한 정보를 추출하기 어려워 보입니다

ii. Age : 분포가 특정 값에 치우치지 않고 비교적 고른 분포이며 결측치가 20%라서 제거하면 손실이 클것으로 보입니다

iii. Embarked : 탑승구는 결측치 2건을 제외하고 모두 있습니다

iv. Age / Fare : 나이와(0~80), 요금(0~512)는 스케일이 달라서 스케일링 작업이 필요할것으로 보입니다 => 로지스틱 회귀가 스케일에 민감하므로

v. 범주형 데이터는 수치형 변환이 필요합니다

3. 전처리 파이프라인 구성

- a. 수치형 - 결측치O : SimpleImputer, StandardScaler
- b. 수치형 - 결측치X : StandardScaler
- c. 범주형 - 결측치O : SimpleImputer, OneHotEncoder
- d. 범주형 - 결측치X : OneHotEncoder

4. 전처리 파이프라인 구현 (Python) 및 전처리 실행 결과는 별도의 파일 참조

5. 결론

- a. 타이타닉 데이터셋의 결측치, 범주형, 스케일 문제를 해결하기 위한 전처리 파이프라인을 구축하였습니다
- b. 해당 파이프라인은 모델 학습과 평가 과정관련 문서 작업에 재사용할 예정입니다