

대출 위험도 예측 모델

프로세스

- 데이터 탐색 (EDA)
 - 데이터셋의 다양한 특징들을 탐색하여 Insight을 얻는다.
- 데이터 전처리 (Preprocessing)
 - Feature Engineering
 - EDA를 기반으로 한 데이터 전처리 (업무 지식기반)
- Base-Line 모델로 가장 간단한 머신러닝 모형 구현
 - 아무런 설정없이 생성한 모델
 - EDA/데이터전처리 결과 확인을 위한 모델
 - 모델 선택, 튜닝의 기준이 될 모델
 - Base-Line 모델의 문제점을 파악하여 그것을 개선하는 방향으로 튜닝해 나간다.

프로세스

- 문제에 대한 이해
- 데이터에 대한 이해
- Base-Line 모델을 위한 특성공학(Feature Engineering)
 - 결측치 처리,
 - 이상치 처리
 - 문자열을 실수로 변환
 - Scaling
 - Feature Selection
- Base-Line 모델 선택 및 훈련
- 평가 지표에 맞춰 Base-Line 테스트 및 검증
- 검증 결과를 통해 문제점 발견
 - 데이터 전처리 반복
- Base-Line 모델 최적화
 - 하이퍼파라미터 튜닝
 - 검증 결과에 따라 튜닝 반복

문제에 대한 이해

- 은행에서 대출 대상자 데이터를 기반으로 2년 안에 대출금 연체할 가능성이 있는 여부를 예측하는 알고리즘 개발 의뢰
- 요청 세부사항
 - 대출 요청 고객이 2년내 대출금을 연체할지 여부를 예측하는 모델개발.
 - 현재 수입, 지출 등의 데이터에 대해 은행 자체의 분석을 진행하여 대출자가 미래에 돈을 갚을 수 있는지 확인
 - 수동적이고 시간이 소요되는 이러한 분석을 자동화
- 알고리즘 결과
 - 미래 일정 기간(2년) 내에 채무 불이행 할지 여부
- 평가 지표
 - **roc_auc 점수**

데이터 속성에 대한 이해

- SeriousDlqin2yrs

- 목표 변수
- 최근 2년 동안 90일 이상 연체한 적이 있는지 여부
- 값: 1 (연체한 적 있음), 0 (연체한 적 없음)

- RevolvingUtilizationOfUnsecuredLines

- 부동산과 할부 부채(installment debit)를 제외한 보유 자산 및 신용 대비 현재 운용할 수 있는 돈의 비율

- 전체 운용가능한 돈 대비 현재 운용가능한 돈의 비율

- float

- ex) 신용카드 총한도가 100만원, 통장 잔액이 200만원인 상황에서 남은 신용카드 한도 40만원인 경우

$$(200\text{만원} + 40\text{만원}) / (200 + 100) = 240\text{만원} / 300\text{만원} = 0.8$$

데이터 속성에 대한 이해

- Age
 - 대출자의 나이
 - Integer
- NumberOfTime30-59DaysPastDueNotWorse
 - 최근 2년 동안 30일 ~ 59일 연체한 횟수
 - Integer
- DebtRatio
 - 전체수입 대비 월 부채 상환과 월 지출 합계의 비율
 - float
 - ex) 수입이 1000만원인 사람이 한달에 300만원 씩 부채를 갚고 있고
그 외 지출(생활비등)하는 비용이 500만원인 경우
 $(300\text{만원} + 500\text{만원}) / 1000\text{만원} = 800\text{만원} / 1000\text{만원} = 0.8$

데이터 속성에 대한 이해

- MonthlyIncome
 - 월 수입
 - Integer
- NumberOfOpenCreditLinesAndLoans
 - 대출자가 보유중인 담보 대출 및 신용 대출 건수
 - Integer
- NumberOfTimes90DaysLate
 - 과거 90일 이상 연체한 횟수
 - Integer
- NumberRealEstateLoansOrLines
 - 주택 담보 대출을 포함한 부동산 담보 대출 건수
 - Integer

데이터 속성에 대한 이해

- NumberOfTime60-89DaysPastDueNotWorse
 - 최근 2년간 60 ~ 89일 연체한 횟수
 - Integer
- NumberOfDependents
 - 대출자를 제외한 부양가족 수
 - Integer