

Part. 06 Class Imbalanced Problem

# SMOTE변형 기법들

FASTCAMPUS ONLINE

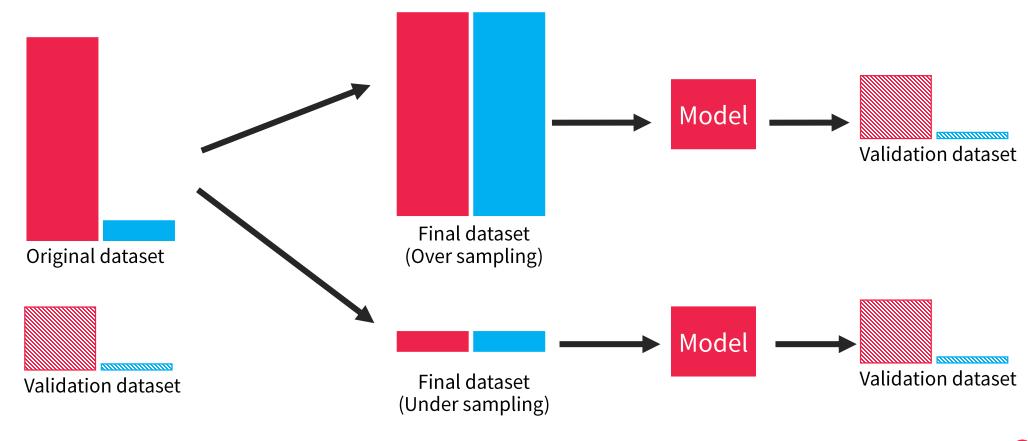
머신러닝과 데이터분석 A-Z

강사. 이경택

- Class Imbalanced Problem을 해결하기 위한 방법
  - Resampling method
    - Over sampling : 소수의 데이터를 부풀리는 방법
    - Under sampling : 다수의 데이터를 줄이는 방법
    - Hybrid resampling: Over & Under sampling을 결합해서 사용하는 방법
  - Cost-sensitive learning
    - Class의 오 분류에 대한 cost의 가중치를 조절하여 학습하는 방법

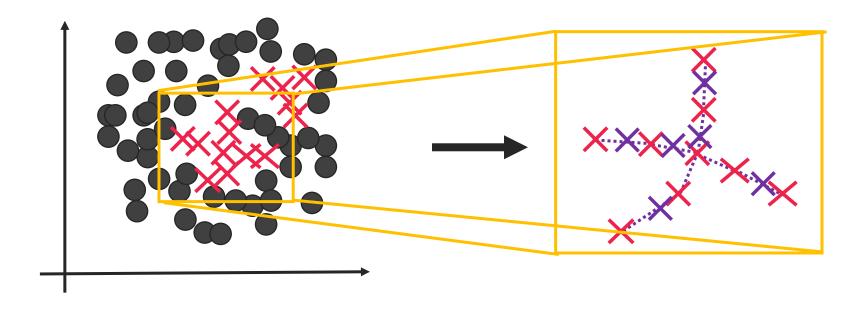


- Class Imbalanced Problem을 해결하기 위한 방법
  - Resampling method





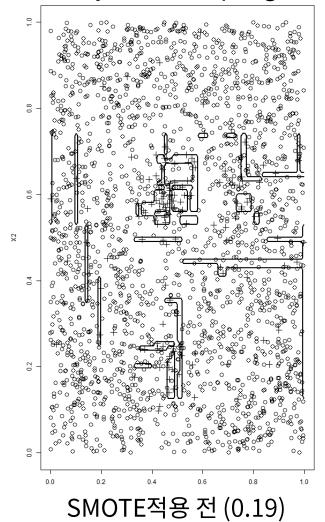
- SMOTE(Synthetic Minority Over-sampling Technique)
  - minority 데이터마다 가장 가까운 다른 minority data point를 찾는다(KNN을 적용)
  - 두 point를 연결하는 segment상에 존재 하는 data를 random sampling

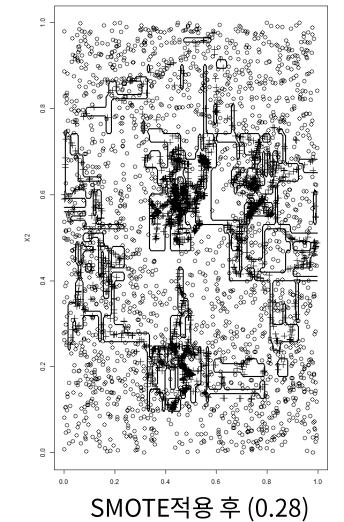






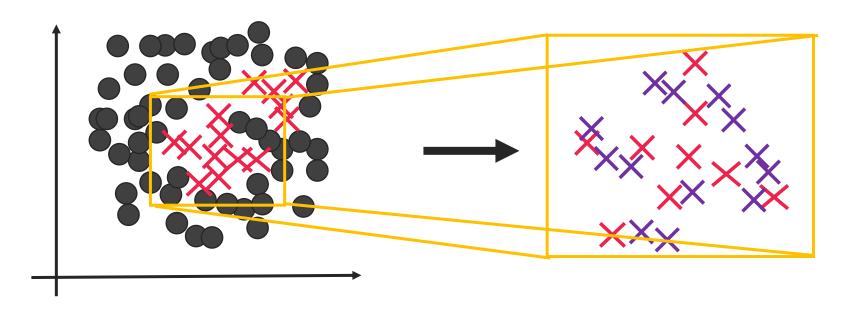
SMOTE(Synthetic Minority Over-sampling Technique)







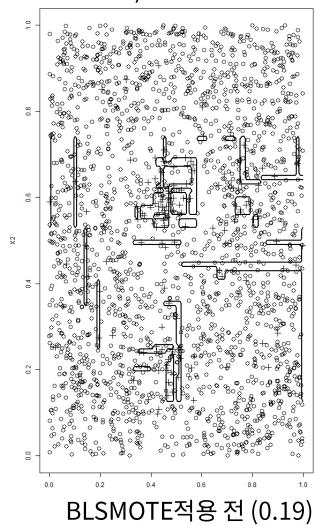
- BLSMOTE(Borderline SMOTE)
  - Minority 데이터에 대하여 세개의 category로 분류(safe, borderline, noise)
  - Minority 데이터에 대하여 이웃 데이터를 찾아 그 중 절반이상이 Majority 데이터라면 borderline에 있다고 판단
  - Borderline data에 대하여 SMOTE적용

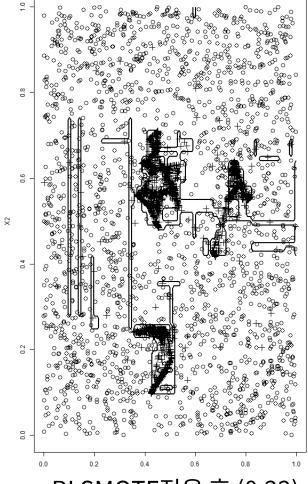


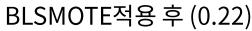




BLSMOTE(Borderline SMOTE)

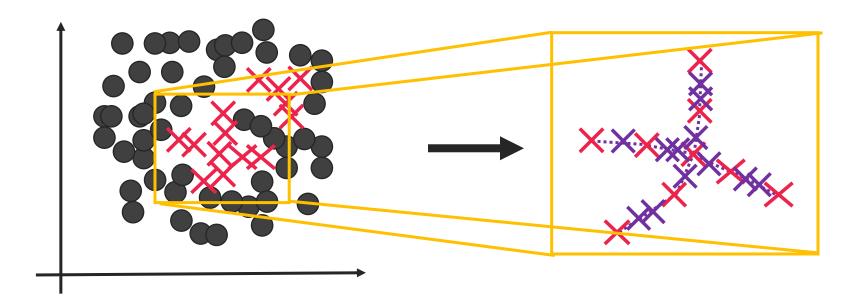








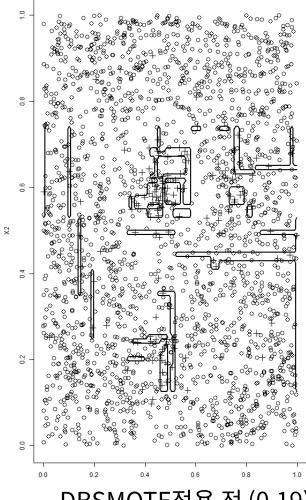
- DBSMOTE(DBSCAN SMOTE)
  - Minority data에 대하여 DBSCAN cluster 생성
  - 각 cluster의 centroid와 data 사이의 segment 상에서 random sampling



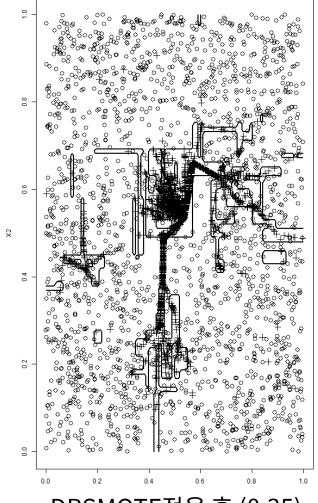




DBSMOTE(DBSCAN SMOTE)



DBSMOTE적용 전 (0.19)



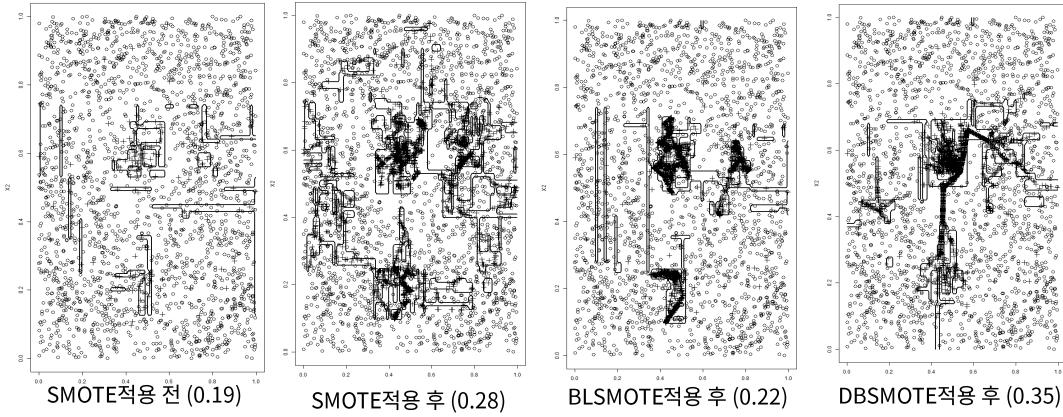
DBSMOTE적용 후 (0.35)



ONLINE

FAST CAMPUS

- Oversampling의 단점
  - 데이터마다 성능 편차가 심하며, minority 데이터에 대하여 over-generalization되는 경향성이 있음







Part. 06 Class Imbalanced Problem

## |Undersampling기법

FASTCAMPUS ONLINE

머신러닝과 데이터분석 A-Z

강사. 이경택