

Part. 04
Ensemble Learning

당요변수 추출 방법

FASTCAMPUS ONLINE 머신러닝과 데이터분석 A-ZI

강사. 이경택

l 중요 변수 추출 방법

- 선형회귀
 - '다른 변수가 고정되어 있고 TV광고가 1단위 증가할 때, 매출이 0.046단위 증가한다.'
 - 변수의 유의성은 p-value를 통해 파악 가능

	Coefficient	Std. error	t-statistic	p-value
Intercept	2.939	0.3119	9.42	< 0.0001
TV	0.046	0.0014	32.81	< 0.0001
radio	0.189	0.0086	21.89	< 0.0001
newspaper	-0.001	0.0059	-0.18	0.8599

- Decision Tree
 - 독립 변수의 조건에 따라 종속변수를 분리 (비가 내린다 -> 축구를 하지 않는다)
 - 해석이 매우 용이



- 복잡한 모델은 해석이 쉽지 않음
 - Bagging, RandomForest, Gradient Boosting, Neural Network 등은 모형에 대한 해석과 prediction에 대한 해석이 어려움

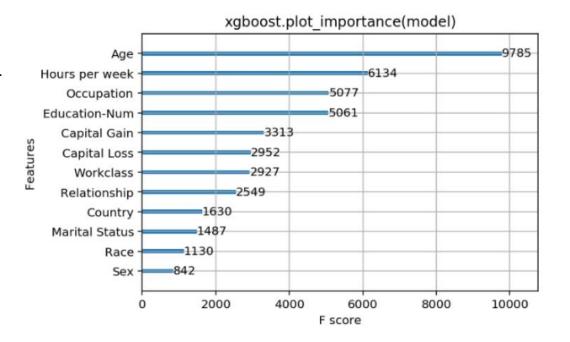
Accuracy가 낮고 설명하기 쉬운 모델 (Linear regression, DT)

vs Accuracy가 높고 설명하기 어려운 모델 (Ensemble Learning, NN)

FAST CAMPUS ONLINE 이경택 강사.



- Xgboost의 feature importance
 - Ensemble learning 모델들은 중요 feature를 추출 할 수 있는 알고리즘이 내장 되어있음
 - 은행 이용 고객 데이터에대해 수입이 50만달러가 넘는 지(Target)를 예측하는데 중요한 feature들을 나타냄
 - Age, Hours per week 등이 중요한 feature라는 것
 을 알 수 있음





FAST CAMPUS

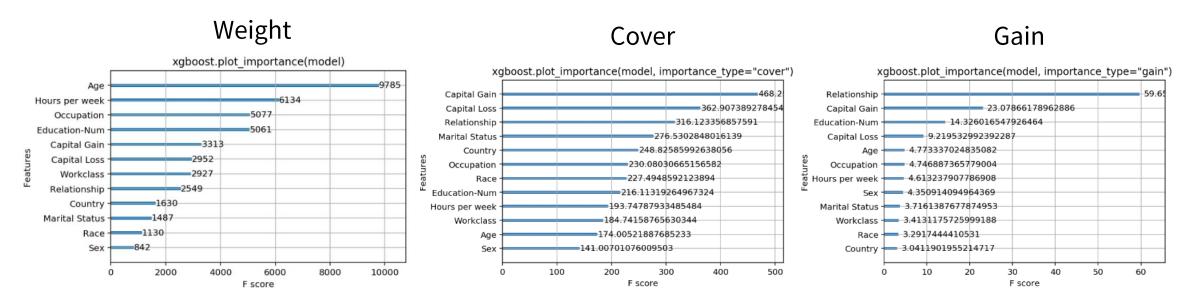
Ⅰ중요 변수 추출 방법

- Xgboost의 feature importance 측정 기준
 - Weight: 변수 별 데이터를 분리하는 데 쓰인 횟수
 - Cover: 변수 별 데이터를 분리하는 데 쓰인 횟수(해당 변수로 분리된 데이터의 수로 가중치)
 - Gain : Feature를 사용했을 때 줄어드는 평균적인 training loss



Xgboost의 feature importance 의 문제점

변수 중요도 측정 기준별로 중요 변수가 상이함.



Age, Hours per week…

Capital Gain, Capital Loss...

Relationship, Capital Gain…

FAST CAMPUS ONLINE 이경택 강사.

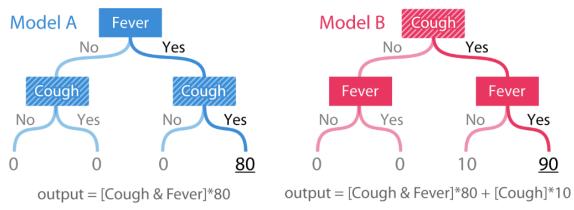


- Feature importance의 좋고 나쁨의 기준
 - Consistency : 특정 feature가 영향이 많이 가도록 모델을 수정하였다면, 중요도 측정 시 해당 feature의 중요도가 줄지 않아야함
 - Consistency가 없다면, 두 모델의 feature에 대해 비교가 힘들고 feature importance가 높다고 해서 중요하다라고 말하기 힘듦
 - 대부분의 feature importance지표는 inconsistency



I 중요 변수 추출 방법

- Feature importance의 좋고 나쁨의 기준
 - Model의 output = 특정 질병의 risk score
 - 두 모델은 거의 비슷한 모델 (cough 변수는 model A보다 B에서 더 중요한 역할을 함)
 - 변수중요도를 보면 각 모델별로 상이한 결과가 도출(inconsistency)







FAST CAMPUS ONLINE 이경택 강사.





Part. 04
Ensemble Learning

Shap value

FASTCAMPUS ONLINE

머신러닝과 데이터분석 A-Z

강사. 이경택