CART(Classification And Regression Trees)

- : 트리 생성 알고리즘 중 하나
- 이진 트리로만 이루어져 있다.

터미널 노드에 적합하는 상수 C는 어떻게 도출할 수 있을까?



$$f(X) = \sum_{m=1}^{M} c_m I (X \in R_m)$$
 회귀: y값들의 평균 분류: 최빈값

when $\bigcup R_m = \mathbb{R}^p$ and $R_m \cap R_p = \emptyset$ (non – overlapping, distinct)

and \mathbb{R}^p is a p – dimensional input space

2) Decision Tree Classifier

비슷한 관측치들끼리 몰려 있는 형태가 이상적



회귀 모델

: 관측치들이 어떤 <mark>범주</mark>에 속할 지에 대한 불확실성이 줄어드는 것

분류 모델

Н

불순도가 줄어들도록 트리가 나뉘도록 하자 관측치들이 각자의 범주에 따라 <mark>적절히 분류</mark> 되었음을 의미 3) Tree-based Model에서 과적합 피하기

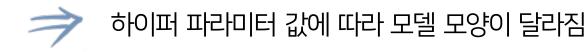
복잡도 (Complexity): 트리모델 > 선형회귀 모델

? Why

분류가 진행되며 관측치들이 나뉘는 과정

11

모델의 파라미터가 늘어나는 효과



Tree-based Models

3) Tree-based Model에서 과적합 피하기

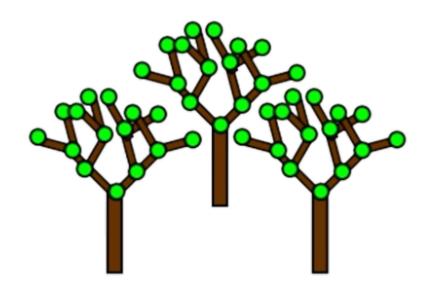
모델 간 분산이 큰 경우를 해결해주자



Idea

여러 개의 트리모델을 적합해 이들을 **종합적**으로 **평가**해보자!







랜덤 포레스트 모델링 기법

Ensemble Model

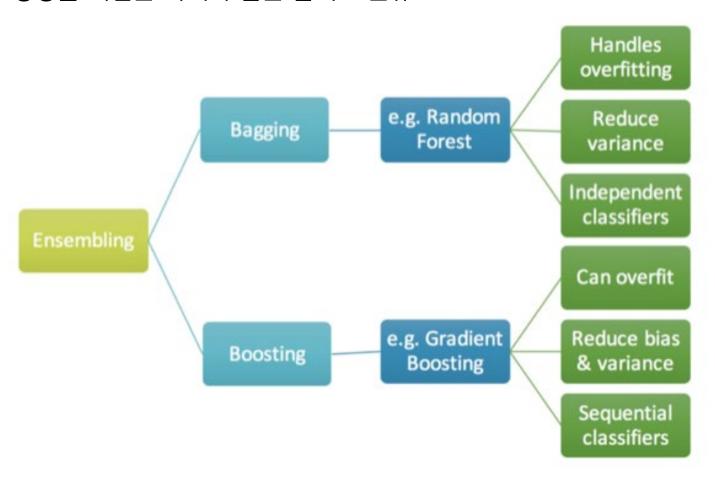
앙상블 모델(Ensemble Model)

지금까진 단일한 트리 기반 모델에 관한 내용이었다!

앙상블 기법은 여러 모델을 독립적으로 학습시킨 후, 각 모델의 결과를 조합하여 최종 결과를 생성

앙상블 모델(Ensemble Model)

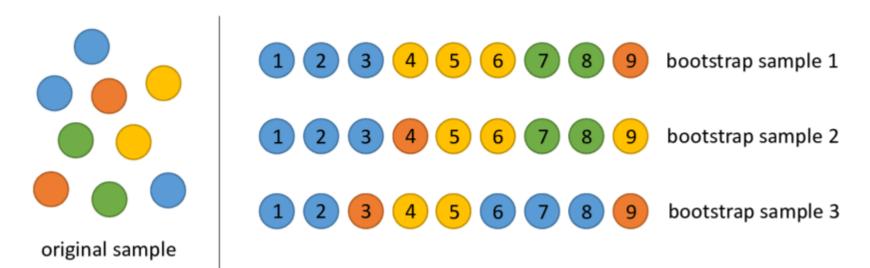
앙상블 기법은 아래와 같은 갈래로 분류



Ensemble Model

배깅(Bagging)

Bootstrap sampling을 하는 이유?



샘플 데이터셋을 각각 다르게 해 모델에 적합 시켰을 때 발생할 수 있는 모델 variance를 최소화

Ensemble Model

랜덤 포레스트(Random Forest)

랜덤 포레스트는 매 모델링마다 사용할 독립변수를 임의로 선택

부트스트랩 샘플에 대한 배깅 실시

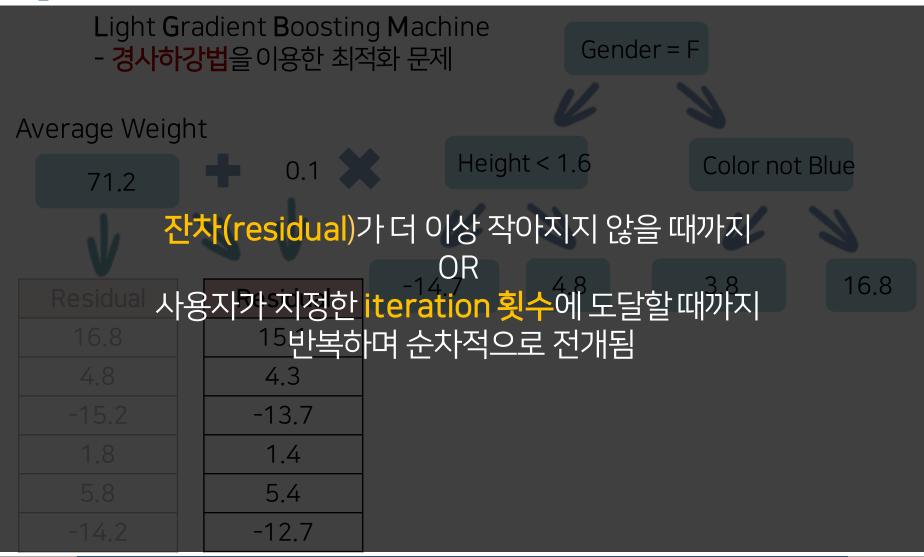


트리 적합 과정에서 일부 X변수만을 사용

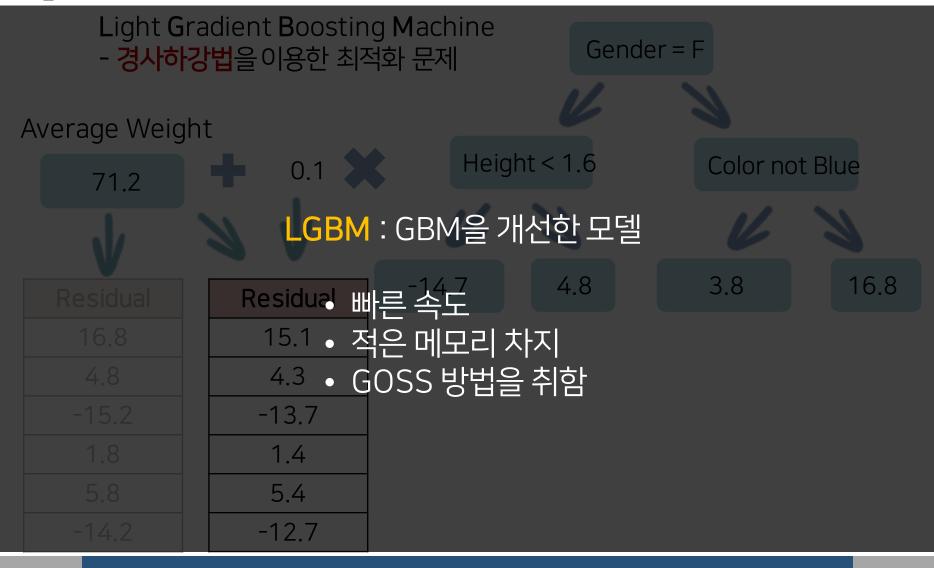


변수의 종류가 다양해지면서 Decorrelation 달성

1) LGBM



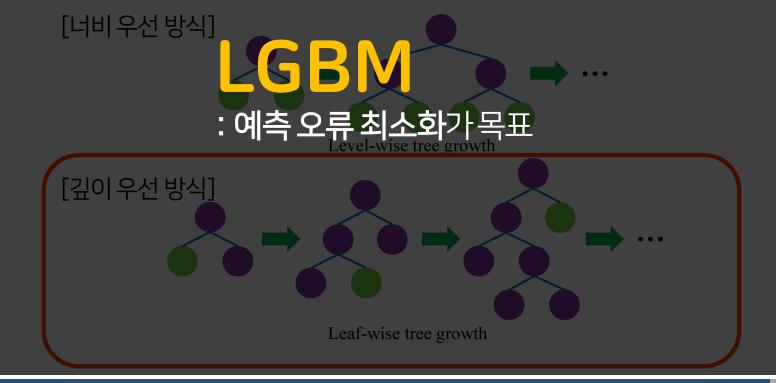
1) LGBM



1) LGBM

Light Gradient Boosting Machine

GOSS (Gradient Based One Side Sampling) : 큰 error를 보이는 관측치들의 error를 줄이는데 집중



2) XGBoost

a.k.a. GBM Killer



회귀, 분류 문제 모두 수행 가능