## 파라미터(Parameter)

아래는 Machine Learning Mastery에서 기술한 파라미터에 대한 정의 및 특성입니다.

A model parameter is a configuration variable that is internal to the model and whose value can be estimated from data.

- They are required by the model when making predictions.
- They values define the skill of the model on your problem.
- They are estimated or learned from data.
- They are often not set manually by the practitioner.
- They are often saved as part of the learned model.

파라미터는 한국어로 매개변수입니다. 파라미터는 모델 내부에서 결정되는 변수입니다. 또한 그 값은 데이터로부터 결정됩니다. 무슨 말인지 예를 들어 설명해보겠습니다. 한 클래스에 속해 있는 학생들의 키에 대한 정규분포를 그린다고 합시다. 정 규분포를 그리면 평균(μ)과 표준편차(σ) 값이 구해집니다. 여기서 평균과 표준편차는 파라미터(parameter)입니다. 파라미터는 베이터를 통해 구해지며 (They are estimated or learned from data), 모델 내부적으로 결정되는 값입니다. 사용자에 의해 조정되지 않습니다. (They are often not set manually by the practitioner)

선형 회귀의 계수도 마찬가지입니다. 수많은 데이터가 있고, 그 데이터에 대해 선형 회귀를 했을 때 계수가 결정됩니다. 이 계수는 (사용자가 직접 설정하는 것이 아니라) 모델링에 의해 자동으로 결정되는 값입니다. (They are required by the model when making predictions)

## 하이퍼 파라미터(Hyper parameter)

아래는 Machine Learning Mastery에서 기술한 하이퍼 파라미터에 대한 정의 및 특성입니다.

A model hyperparameter is a configuration that is external to the model and whose value cannot be estimated from data.

- They are often used in processes to help estimate model parameters.
- They are often specified by the practitioner.
- They can often be set using heuristics.
- They are often tuned for a given predictive modeling problem.

하이퍼 파라미터는 모델링할 때 사용자가 직접 세팅해주는 값을 뜻합니다. (They are often specified by the practitioner) learning rate나 서포트 벡터 머신에서의 C, sigma 값, KNN에서의 K값 등등 굉장히 많습니다. 머신러닝 모델을 쓸 때 사용자가 직접 세팅해야 하는 값은 상당히 많습니다. 그 모든 게 다 하이퍼 파라미터입니다. 하지만, 많은 사람들이 그런 값들을 조정할 때 그냥 '모델의 파라미터를 조정한다'라는 표현을 씁니다. 원칙적으로는 '모델의 하이퍼 파라미터를 조정한다'라고 해야 합니다.

아이퍼 파라미터는 정해진 최적의 값이 없습니다. 휴리스틱한 방법이나 경험 법칙(rules of thumb)에 의해 결정하는 경우가 많습니다. (They can often be set using heuristics) 베이지안 옵티미제이션과 같이 자동으로 하이퍼 파라미터를 선택해주는 라이브러리도 있긴 합니다.

파라미터와 하이퍼 파라미터를 구분하는 기준은 사용자가 직접 설정하느냐 아니냐입니다. 사용자가 직접 설정하면 하이퍼 파라미터, 모델 혹은 데이터에 의해 결정되면 파라미터입니다.