# PyTorch로 딥러닝 제대로 배우기 - 중급편 -

Part2-1. 머신러닝 개론

강사: 김 동 희

## 목차

#### ■ 머신 러닝 개념

- 1) Machine Learning
- 2) Prediction vs. Forecast
- 3) ML vs. DL
- 4) Task
- 5) 딥러닝 파이프 라인

#### ■ 머신 러닝 원리

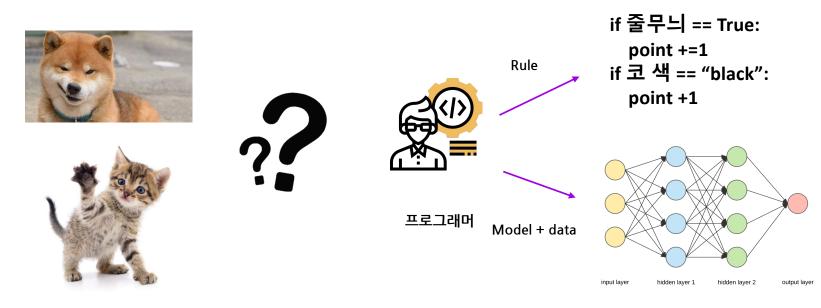
- 1) 입력 데이터
- 2) 모델
- 3) 오차 측정
- 4) 최적화

# I. 머신 러닝 개념

## 1. Machine Learning

#### □ 정의

• 명시적인 프로그래밍 없이 컴퓨터가 데이터를 바탕으로 경험을 갖추게 하는 연구 분야

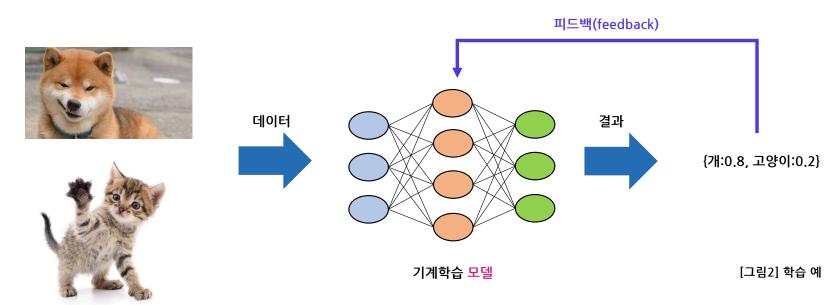


[그림1] 기계학습

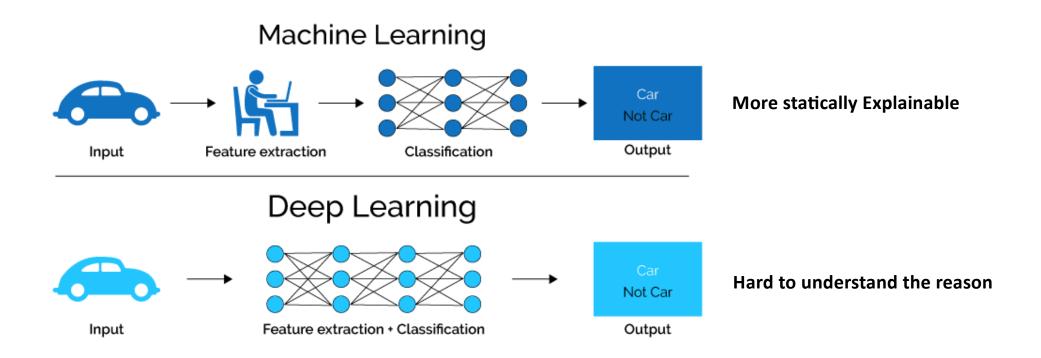
#### 2. Prediction vs Forecast

#### □ 예측(Prediction)

- 주어진 데이터(경험)을 바탕으로 지식(knowledge)을 습득하여 개인이 미래에 발생할 일을 생각
- 'pre' + 'diction': 'pre'는 '이벤트가 발생하기 사전에'라는 뜻, 'diction'는 '말을 내 뱉다라'는 뜻을 가짐
- 데이터를 기반으로 '분석'해서 미래를 예견하는 'forecast'와는 개념이 다름
- 즉, 딥러닝은 데이터를 통한 경험 바탕의 미래 예측을 수행



# 3. ML vs. DL

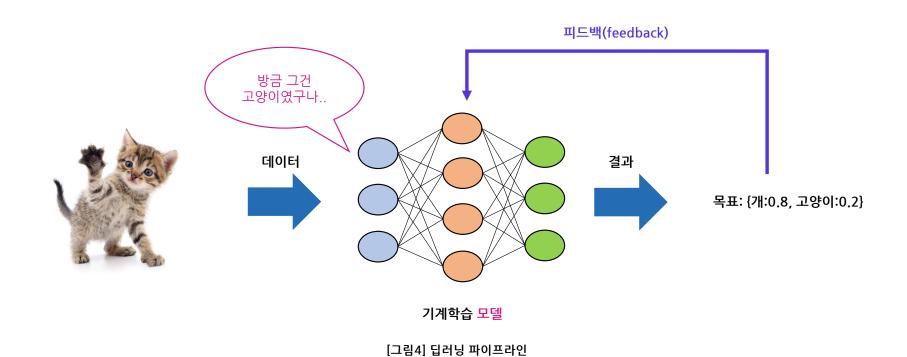


[그림3] 기계학습과 딥러닝의 차이

#### 4. Task

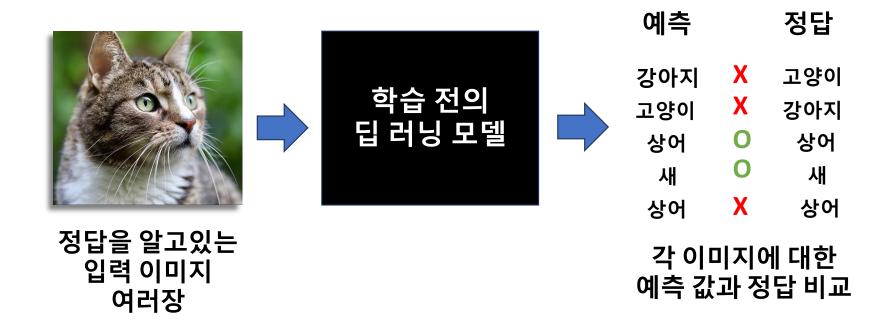
#### □ 인공지능 모델을 활용하여 하고 싶은 것(문제)

- 분류(Classification): 입력 데이터로부터 범주형 레이블을 예측하기
  - · 문장이 주어졌을 때, 긍정적인 의미인지, 부정적인 의미인지 분류하기(sentiment analysis)
- 회귀(Regression): 입력 데이터로부터 연속형 값을 예측하기
  - · 집의 정보가 주어졌을 때, 집 값을 예측하기
- 생성(Generation): 입력 데이터로부터 새로운 데이터를 생성하기
  - · 한국어 문서가 주어졌을 때, 번역된 영어 문서를 생성하기
- □ 클러스터링, 이상점 탐지, 추천, ...

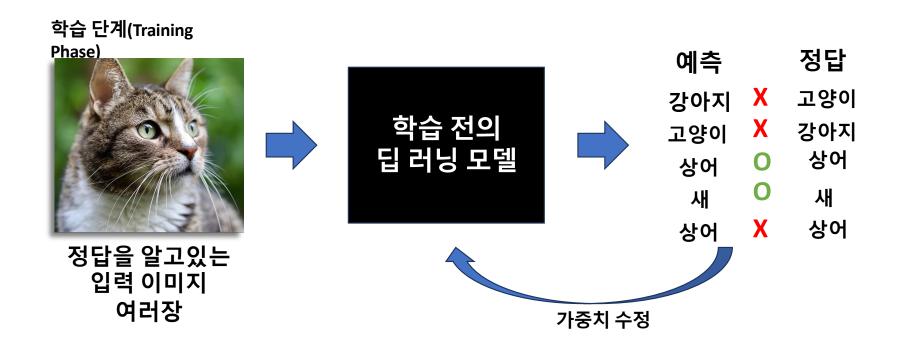


8

#### □ 학습 전

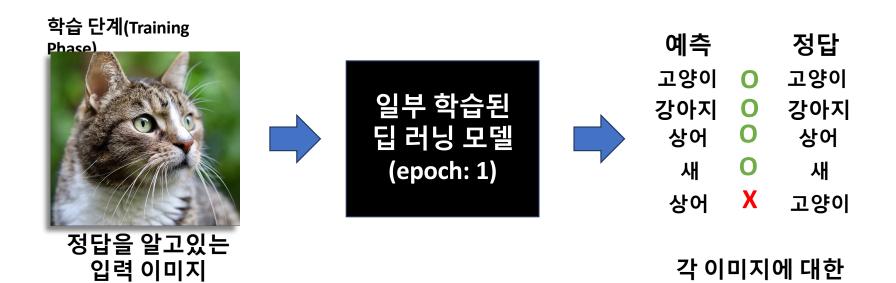


□ 학습단계 - 가중치 수정



여러장

□ 학습단계 - 오차 & 최적화



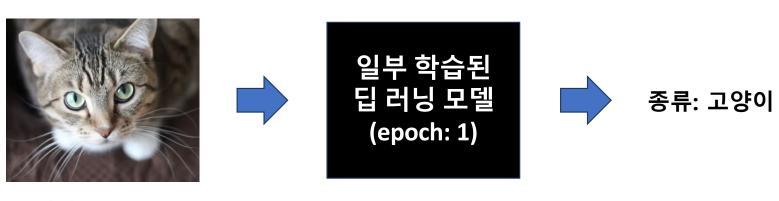
예측 값과 정답 비교

#### □ 학습 단계

- 학습 단계에서는, 정답을 알고있는(레이블을 알고있는) 입력 데이터를 가지고 임의로 초기화된 집 러닝 모델의 가중치를 조정한다.
  - ㆍ이 때, 목표는 모델이 예측하는 레이블이 정답 레이블과 최대한 비슷해지게 만드는 것이다.
- 이 과정을 반복하여 정확도를 높인다. 오랜 시간이 소요될 수 있다 (~ 몇 달).
- 이처럼, 정답을 알고있는 데이터를 가지고 모델을 학습시키는 방식을 **지도 학습(Supervised Learning)** 이라고 한다.
  - · vs 비지도 학습, 강화학습

#### □ 추론 단계

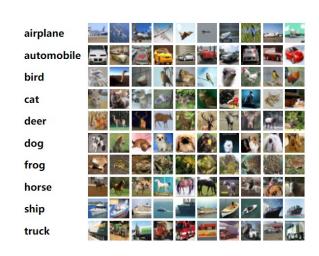
- 추론 단계에서는 학습된(가중치의 값이 결정된) 딥 러닝 모델을 가지고, 정답을 모르는 입력 데이터의 레이블을 예측한다.
- 학습 단계에 비해 짧은 시간이 걸린다.
  - · 추론에 시간이 오래 걸리는 모델은 유용하지 않은 경우가 많다.



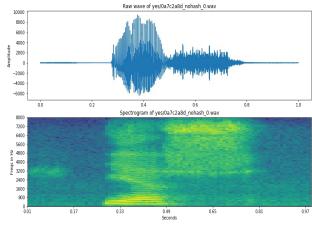
정답을 모르는 입력 이미지

# Ⅱ. 머신러닝 기본 원리

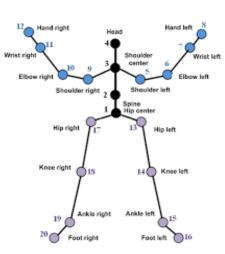
- □ 데이터: 어떤 유용한 작업을 하기 위해 수집된 사실이나 통계들
  - 좋은 모델을 만들기 위해서는 좋은 데이터를 확보하는 것이 필수적!
  - 데이터의 양(크기가크면 좋다)
  - 데이터의 완결성 (비어있는 값이 없으면 좋다)
  - 데이터의 신뢰도 (현실을 잘 계측한 데이터가 좋다)
  - 데이터의 시기 적절함 (timeliness, 필요할 때 수집하고 사용할 수 있어야 좋다)



[그림5] Cifar-10



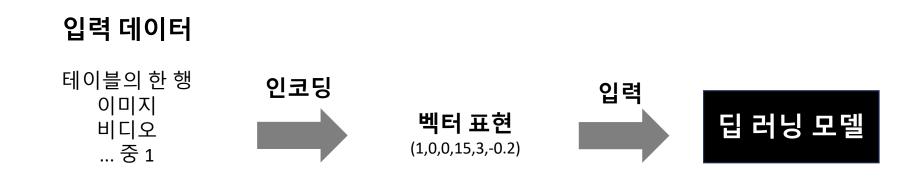
[그림10] 음성 데이터



[그림11] 스켈레톤 데이터

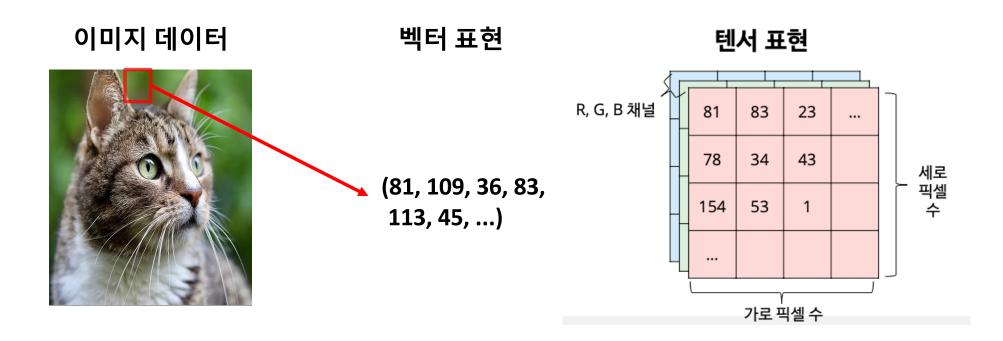
#### □ 인코딩 or 벡터화

- 컴퓨터는 결국 수를 다루는 계산기이다. 테이블, 이미지, 비디오 등의 입력 데이터를 수치로 변환하는 과정을 **인코딩(encoding)** 작업이라고 한다.
- 인코딩을 하고 나면, 입력 데이터는 정해진 개수의 차원으로 이루어진 벡터(vector)로 변환된다.



#### □ 인코딩 or 벡터화

• 이미지의 경우는? 이미지의 픽셀에 해당하는 R, G, B 값을 이용하여 벡터화



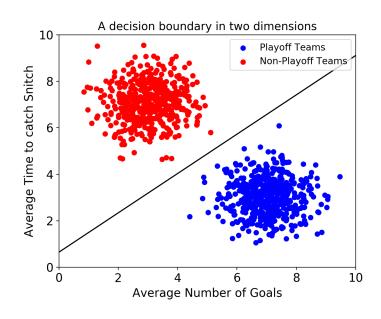
#### □ 멀티모달 데이터

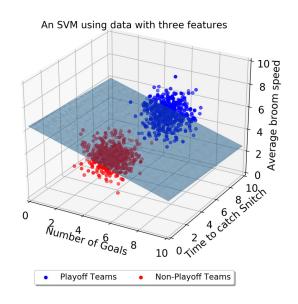
- 입력으로 두개 이상의 유형의 데이터를 사용할 때가 있다.
  - · 얼굴 영상 (비디오) + 대화 음성 (오디오)
  - ㆍ 사진 (이미지) + 수정 명령어 (텍스트)
  - ٠ ...
- 이러한 데이터를 **멀티모달 데이터(multimodal dataset)**라 부르며, 이러한 데이터에 대해 딥 러닝 모델을 학습시키는 것을 **멀티모달 학습(multimodal learning)**이라고 한다.
  - · 최근 활발하게 연구되고 있는 분야 중 하나

## 2. 모델

#### □ 커널 기반 모델

- 데이터를 특정 평면위에서 데이터를 잘 분류 할 수 있는 초평면(Hyperplane)을 찾는 방법
- 데이터를 사상(mapping)하는 함수를 커널 함수라고 부른다.
- 대표적인 모델로 SVM(Support Vector Machine)이 있다.
- SVM은 데이터를 잘 분류 할 수 있는 서포트 벡터를 구하고, 마진(Margin)을 통해 분류



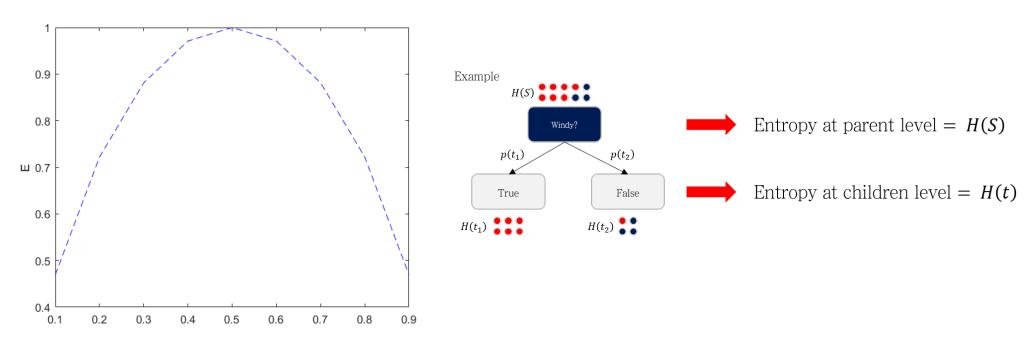


출처: https://hleecaster.com/ml-svm-concept/

## 2. 모델

#### □ 정보량(Entropy) 기반 모델

- 데이터의 정보량(entropy)과 정보획득(information gain)를 계산하여 정보 획득을 최대화 하는 방향으로 학습
- IG = 이전 모델의 엔트로피 분기된 모델의 엔트로피
- 엔트로피는 불확실성을 의미하며, 모델을 학습하면서 불확실성이 최소화 하는 방향으로 결정함

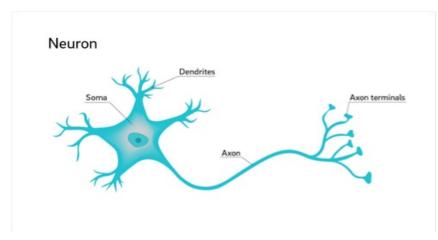


출처: https://tyami.github.io/machine%20learning/decision-tree-2-ID3/

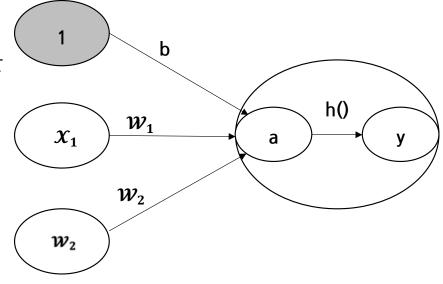
## 2. 모델

#### □ 신경망 모델

- 인간의 뇌 구조를 모방하여 만든 모델
- 정보가 입력되었을 때, 정보를 얼마나 어떻게 전달할지 결정
- 여러 개의 뉴런들이 상호 연결되어 동작
- 입력 값, 활성화 함수, 출력 값으로 구성
- 가중치와 편향에 따라 활성화 여부 결정
- CNN, RNN 등 기타 딥러닝 모델들은 모두 신경망 모델 기반



[그림12] 생물에서의 Neuron



[그림13] 인공신경망에서 Neuron

# 감사합니다.