딥러닝 입문하기

목차

- 01 머신러닝 알아보기
- 02 머신러닝 알아보기 도식화
- 03 딥러닝 시작하기
- 04 딥러닝이란?
- 05 딥러닝 구조 이해

▶ 입력 데이터를 이용하여 출력 데이터를 예측

국어	영어	수학
50	77	55
70	88	75
80	99	85
90	100	95
100	70	105

▼ 국어 점수를 이용하여 수학 점수를 예측한다.

국어	수학
50	55
70	75
80	85
90	95
100	105

- 국어 점수와 수학점수의 관계를 수학 방정식으로 주어진 데이터로 나타내보면 다음과 같다.

Y(수학 점수) = 1 * X(국어점수) + 5

- 회귀 모델을 적용하여 만들어진 선형 방정식 Y = 1 * X + 5

▼ 국어 점수를 이용하여 수학 점수를 예측한다.

국어		수학
50		55
70		75
80		85
90		95
100		105
80		85
85		90

- 회귀 모델을 학습 후, 새로운 데이터로 예측

$$Y = 1 * X + 5$$

▶ 국어와 영어를(특징 두개) 이용하여 수학 점수를 예측한다.

국어	영어	수학
50	77	55
70	88	75
80	99	85
90	100	95
100	70	105

Y(수학 점수) = 2 * 국어 + 1* 영어

▶ 모델 학습 후, 새로운 데이터로 예측을 수행

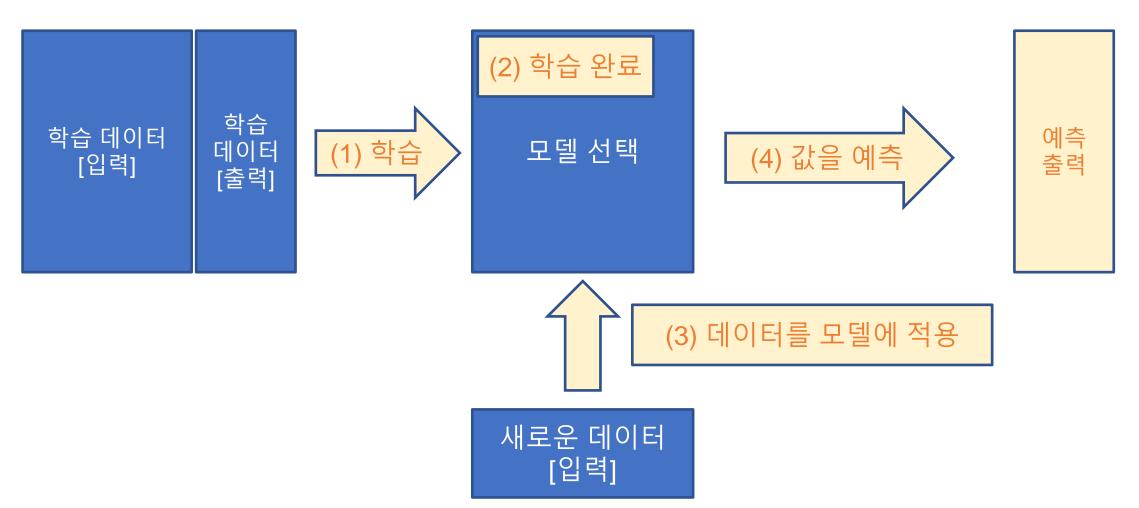
국어	영어	수학
50	70	170
70	80	220
80	90	250
90	100	280
100	70	270
80	50	210
85	60	230

$$Y = 2 * X1 + 1 * X2$$

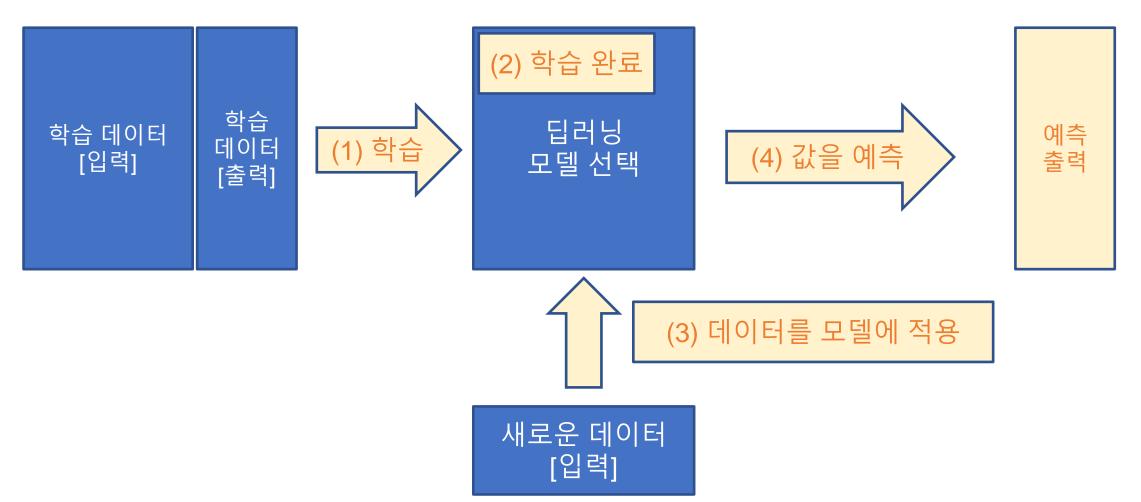
$$Y = 2 * 80 + 1 * 50$$

$$Y = 2 * 85 + 1 * 60$$

02 머신러닝 도식화



03 딥러닝 알아보기



04 딥러닝이란?

- (가) 인공지능의 한 분야로 대량의 데이터를 사용하여 패턴을 학습하고 예측.
- (나) 인공지능은 컴퓨터를 사용해서 사람처럼 생각하고 학습할 수 있는 능력을 가진 컴퓨터 프로그램
- (다) 인공 신경망은 사람의 뇌의 동작 원리에서 영감을 받아 만들어진 수학적 모델.
- (라) 인공 신경망은 뉴런들을 모델링한 작은 단위들인 "인공 뉴런"을 사용하여 정보를 처리하고 판단.
- (마) 딥러닝은 다양한 애플리케이션에 사용된다.
 - 이미지 인식, 음성 인식, 자연어 처리, 기계번역, 의료 진단, 금융 분야, 자율 주행 자동차, 게임 개발 등

04 딥러닝이란?

- (가) 입력 데이터를 이용하여 출력 데이터를 예측이 가능하다.
- (나) 딥러닝은 머신러닝 알고리즘 중의 하나이다.
- (다) 머신러닝이 조금 가볍게 사용이 가능하다면 (땅을 파는데 작은 삽을 이용)
- (라) 딥러닝은 조금 무겁게 사용한다.(땅을 파는데 포크레인을 이용)
- (마) 딥러닝은 초기에 이미지 분야에 막강한 성능을 나타내었다.

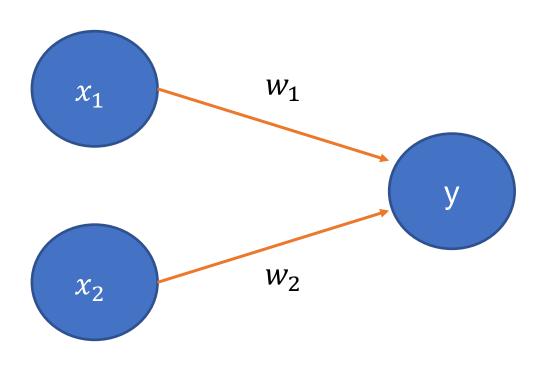
04 딥러닝이란?

▶ 머신러닝과 딥러닝

- (가) 많은 양의 데이터가 있고, 그 안에 숨은 복잡한 패턴을 발견해야 한다면 딥러닝을 사용해야 하는 것이 적합
- (나) 머신러닝은 사람이 정의한 특징(feature)을 사용하여 모델 학습, 딥러닝은 자동으로 특징을 추출하고 학습. 특징 추출에 대한 사전 지식이 없거나 특징이 복잡하고 추상적이라면 딥러닝 유리
- (다) 이미지와 음성과 같은 고차원 데이터는 딥러닝이 효과적, 텍스트 분류나 간단한 예측의 경우 머신러닝 알고리즘으로도 충분히 해결 가능.
- (라) 딥러닝은 대규모의 신경망을 구성하고 학습시키기 위해 많은 계산 리소스와 연산량 필요. 머신러닝은 작은 규모의 모델로도 좋은 성능을 발휘가 가능. 계산 리소스와 시간 제약을 고려하여 선택.

- (가) 퍼셉트론
- (나) 활성화 함수
- (다) 다층 신경망 구조

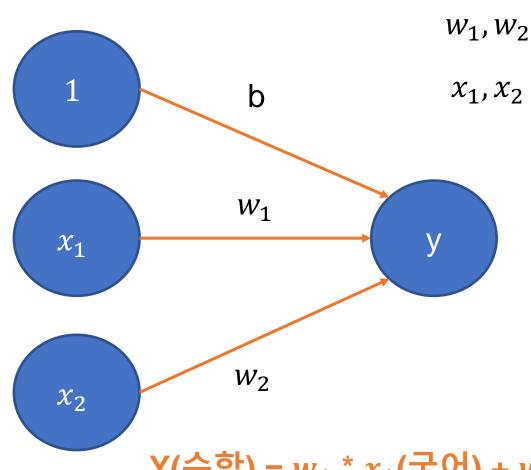
▶ 퍼셉트론(perceptron)



- (가) 인공 신경망의 한 종류
- (나) 1957년 프랑크 로젠블라트에 의해 개발.
- (다) 단층 퍼셉트론(하나의 출력층)과 다층 퍼셉트론(여러 개의 은닉층)으로 구분.
- (라) 강력한 분류 모델로서, 초기 인공지능 연구에 기반을 제공하고, 인공 신경망의 발전에 영향을 줌.

- * *W*₁, *W*₂ 가중치
- * x_1, x_2 피처

▶ 퍼셉트론(perceptron)



가중치 W_1, W_2

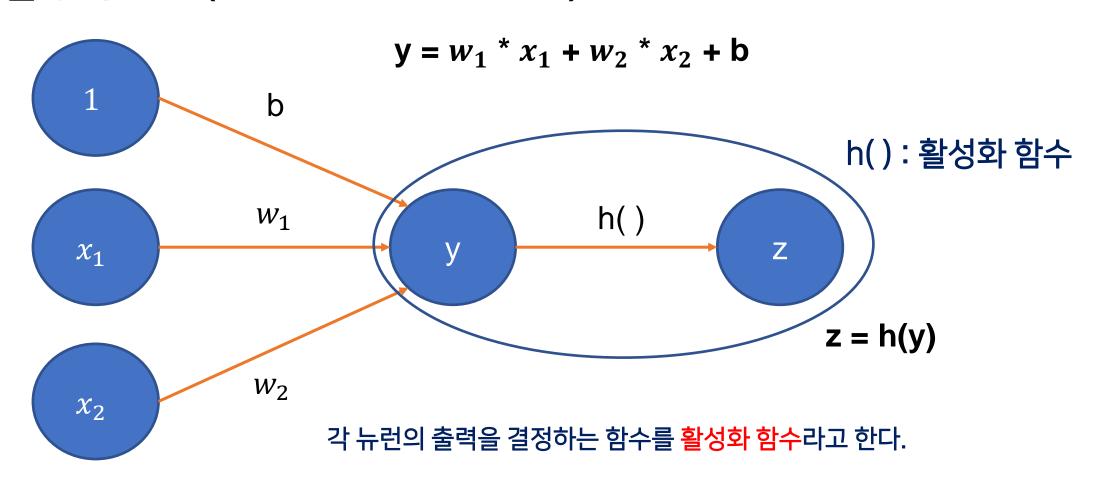
피처

가중치:

- 출력값을 계산하는데 영향을 주는 매개변수
- 입력값과 곱해져서 각 입력의 상대적 영향력을 나타낸다. 높을 수록 입력이 출력에 더 큰 영향을 끼친다. 가중치는 학습 과정에서 조정된다.
- 가중치는 초기에 무작위로 설정된다.
- 가중치는 오차가 최소가 되도록 조정된다.

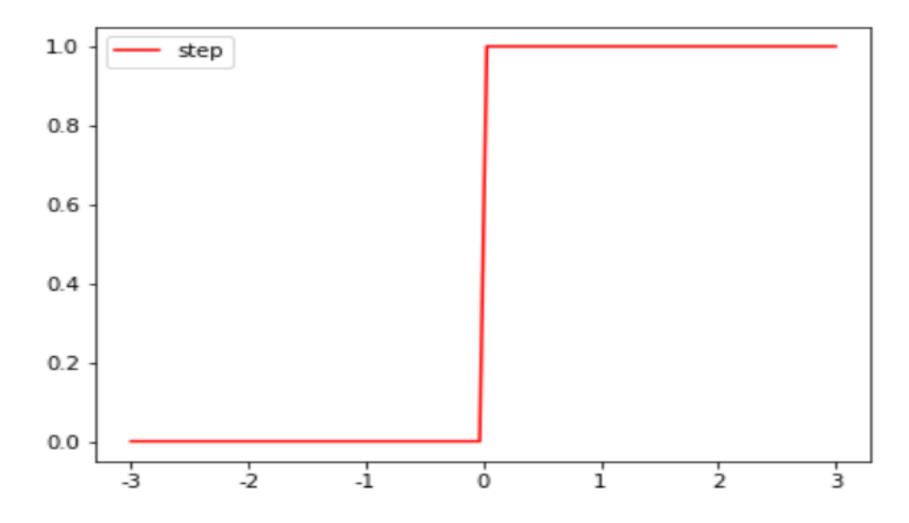
 $Y(수학) = w_1 * x_1(국어) + w_2 * x_2(영어) + b$

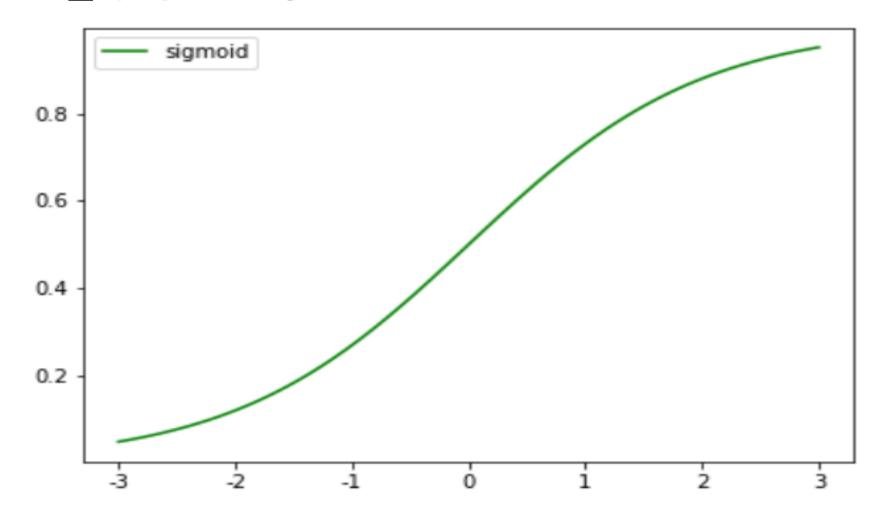
▶ 활성화 함수(Activation function)

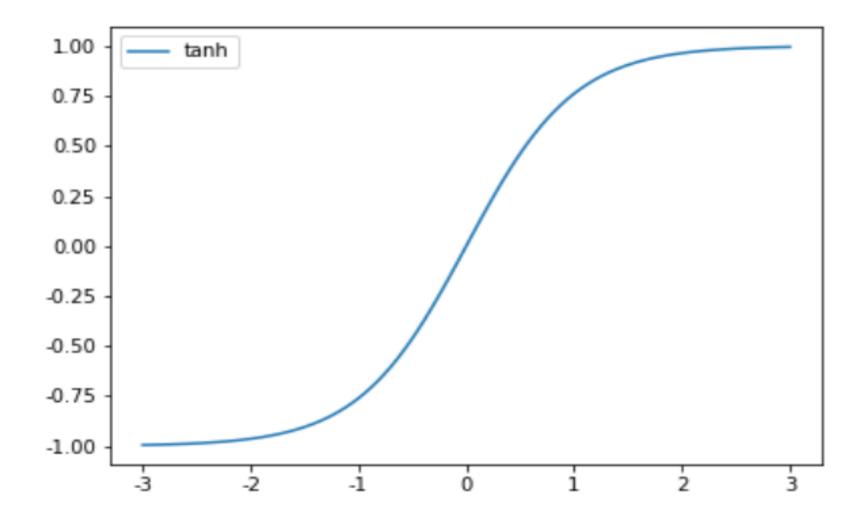


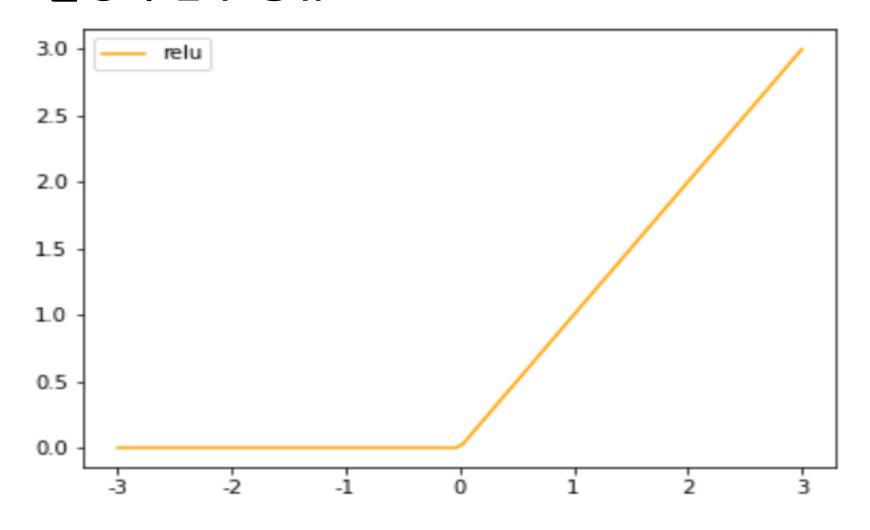
▶ 활성화 함수 역할

- ▶ 이전 층(layer)의 결과값을 변환하여 다른 층의 뉴런으로 신호를 전달.
- ▶ 활성화 함수는 비선형 문제를 해결하는데 중요한 역할
- ▶ 맨 마지막 층에서
 - 이진분류의 경우는 시그모이드(sigmoid) 함수가
 - 다중 클래스 분류에서는 소프트맥스(softmax)가 일반적으로 사용됨.



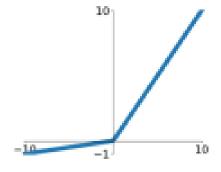






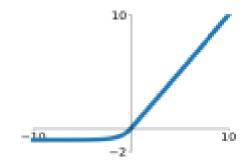
▶ 활성화 함수 종류 - 기타

(가) Leaky ReLU



(나) Maxout

(다) ELU



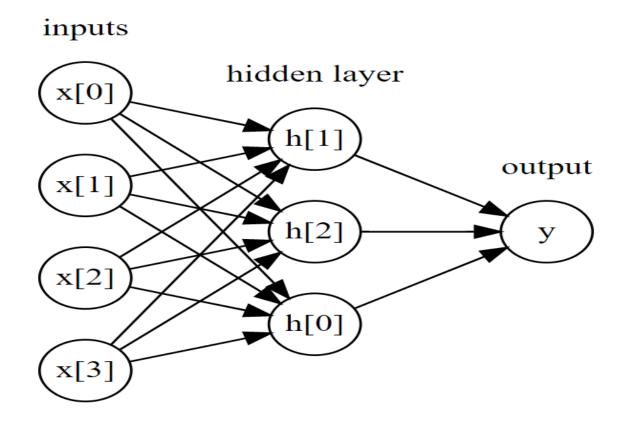
(라) PReLU

(마) ELU(Exponential Linear Unit)

▶ 활성화 함수

(1) 딥러닝에서 가장 많이 사용되는 활성화 함수는 ReLU 함수.

▶ 은닉층인 하나인 다층 퍼셉트론



맨 앞의 층 - inputs

중간층 – hidden layer

맨 뒤의 층 - output

▶ 은닉층인 여러개인 다층 퍼셉트론

inputs

