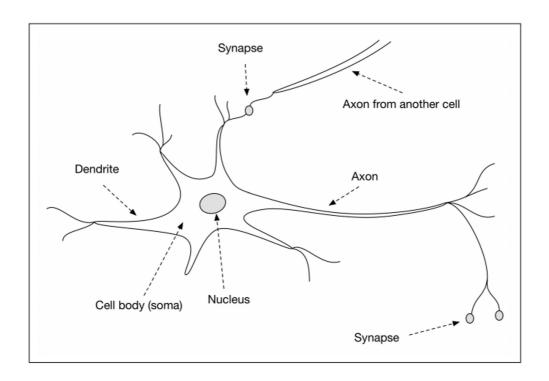
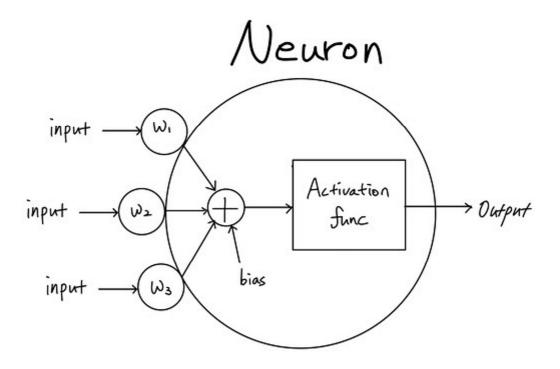
## 03. 신경망

2020년 12월 27일 일요일 오전 11:46

## 1. 신경망



## 2. 뉴런 모델



- 뉴런(node)으로의 입력을  $x_1, x_2, x_3 \cdots, x_n$  (feature)
- lack 각 입력에 대응하는 가중치를  $w_1, w_2, w_3 \cdots, w_n$  (weight)
- 각 입력에 대한 가중치 곱은 xw로 표현
- 각 입력과 가중치의 갯수가 n개 라고 하면 다음과 같이 일반화 가능

$$\sum_{k=1}^{n} x_k w_k$$

● 위 결과에 bias b를 더한 결과는 다음과 같음

$$u = \sum_{k=1}^{n} (x_k w_k) + b$$

● 위 결과 u를 활성화함수(Activation function) f에 입력하여 출력된 결과를 y라 하면

$$y = f(u) = f(\sum_{k=1}^{n} (x_k w_k) + b)$$

● 위의 입력과 가중치의 곱에 bias 를 더하는 부분을 행렬을 이용하면 간단하게 표현 가능

입력을 벡터  $\vec{x}$  로, 가중치를 벡터  $\vec{w}$  로 표현하면

$$\vec{x} = (x_1, x_2, x_3 \cdots, x_n)$$

$$\vec{w} = (w_1, w_2, w_3 \cdots, w_n)$$

이 둘을 행렬곱으로 표현

$$u = \overrightarrow{x}\overrightarrow{w} + \mathbf{b} = (x_1, x_2, x_3 \cdots, x_n) \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} + b$$

 $\vec{x}$  와  $\vec{w}$  를 X, W로 사용하기도 함

$$u = XW + b$$

$$y = f(u) = f(XW + b)$$

- 3. 다중 신경망
  - 뉴런(node)으로의 입력을 X = [ $x_1, x_2, x_3 \cdots, x_m$ ] (feature)
  - 출력 뉴런(노드)의 수를 n개라 가정
  - 각 입력에 대응하는 가중치 W 행렬은 다음과 같음

$$\begin{bmatrix} w_{11} & w_{12} \cdots & w_{1n} \\ w_{21} & w_{22} \cdots & w_{2n} \\ w_{31} & w_{32} \cdots & w_{3n} \\ \vdots & \vdots \cdots & \vdots \\ w_{m1} & w_{m2} \cdots & w_{mn} \end{bmatrix}$$

● bias의 수도 뉴런의 수와 동일

$$\mathsf{B} = [b, b_2, b_3 \cdots, b_n]$$

● 각 입력과 가중치의 갯수가 n개 라고 하면 다음과 같이 일반화 가능

$$XW = \left[\sum_{k=1}^{m} x_k \, w_{k1}, \sum_{k=1}^{m} x_k \, w_{k2}, \sum_{k=1}^{m} x_k \, w_{k3}, \dots, \sum_{k=1}^{m} x_k \, w_{kn}\right]$$

● 위 결과에 bias b를 더한 결과는 다음과 같음

$$U = \left[\sum_{k=1}^{m} (x_k w_{k1}) + b_1, \sum_{k=1}^{m} (x_k w_{k2}) + b_2, \sum_{k=1}^{m} (x_k w_{k3}) + b_3, \dots, \sum_{k=1}^{m} (x_k w_{kn}) + b_n\right]$$

● 위 결과 u를 활성화함수(Activation function) f에 입력하여 출력된 결과를 y라 하면 V = f(y)

$$= [f(\sum_{k=1}^{m} (x_k w_{k1}) + b_1), f(\sum_{k=1}^{m} (x_k w_{k2}) + b_2), f(\sum_{k=1}^{m} (x_k w_{k3}) + b_3), \dots, f(\sum_{k=1}^{m} (x_k w_{kn}) + b_n)]$$

● 위 결과를 그림으로 표현

