

1.

1. Sigmoid Function을  $z$ 에 대해 미분.

$$\sigma(z) = \frac{1}{1+e^{-z}}$$

$$\frac{d\sigma}{dz} = \frac{-(-e^{-z})}{(1+e^{-z})^2}$$

$$= \frac{e^{-z}}{(1+e^{-z})^2}$$

$$= \frac{1}{1+e^{-z}} \left( 1 - \frac{1}{1+e^{-z}} \right)$$

$$= \sigma(1-\sigma)$$

2.

Date. / /

2. 다음과 같은 구조의 Perceptron  $O=1$ ,  $\textcircled{0}=0$  을 좌표평면에 나타낸 그림이 있습니다.

(b)  $x_1$   $w_1$   $\Sigma$   $\Psi$   $\gamma$

$x_2$   $w_2$

2-1.  $\textcircled{0}$ ,  $\textcircled{1}$ 을 분류하는 임의의  $b, w$ 를 선정하고 분류

$b = 0.5 \quad w = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

| $x_1$ | $x_2$ | $S$  | $\gamma$ | Ground Truth |
|-------|-------|------|----------|--------------|
| 0     | 0     | 0.5  | 1        | 1            |
| 0     | 1     | 1.5  | 1        | 1            |
| 1     | 0     | -0.5 | 0        | 0            |
| 1     | 1     | 0.5  | 1        | 1            |

2-2. Perceptron 학습 규칙에 따라 임의의 학습률은 정하고  $b, w$ 를 1회 업데이트.

$b_0 = -0.5 \quad w_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \eta = 0.5$  라 하자.

①  $b_0 \leftarrow b_0 + 0.5 \times (1 - 0) \times 1$

$w_1 \leftarrow w_1 + 0.5 \times (1 - 0) \times 0$

$w_2 \leftarrow w_2 + 0.5 \times (1 - 0) \times 0$

②  $b_0 \leftarrow b_0 + 0.5 \times (0 - 1) \times 1$

$w_1 \leftarrow w_1 + 0.5 \times (0 - 1) \times 1$

$w_2 \leftarrow w_2 + 0.5 \times (0 - 1) \times 0$

$b_1 = -0.5$

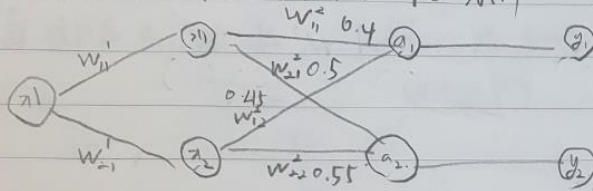
$w_1 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 1 \end{bmatrix}$

1차정 전후 parunson

3.

Date. / /

3. 다음과 같은 구조와 크기값을 가진 MLP가 있습니다.



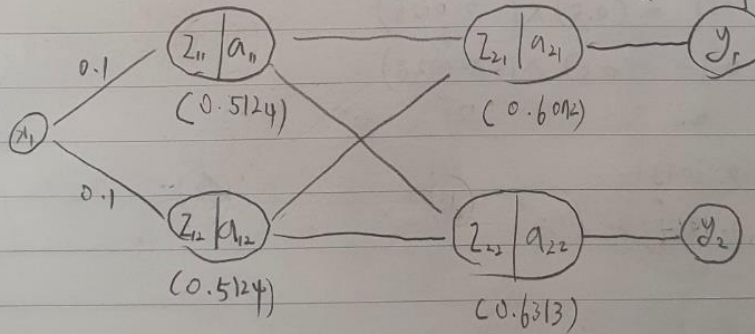
3-1. Forward Propagation 이 일어난다. 각 노드는 어떤 값을 갖게 되는지 순서를 따라 계산해보자.

$$X = [0.5], \quad W_1 = \begin{bmatrix} 0.1 \\ 0.1 \end{bmatrix} \text{ 이다.}$$

$$Z_1 = W_1 X = \begin{bmatrix} 0.05 \\ 0.05 \end{bmatrix}, \quad a_1 = \text{sigmoid}(Z_1) = \begin{bmatrix} 0.5124 \\ 0.5124 \end{bmatrix}$$

$$W_2 = \begin{bmatrix} 0.4 & 0.45 \\ 0.5 & 0.55 \end{bmatrix} \text{ 이다.}$$

$$Z_2 = W_2 a_1 = \begin{bmatrix} 0.4356 \\ 0.5381 \end{bmatrix}, \quad a_2 = \text{sigmoid}(Z_2) = \begin{bmatrix} 0.6072 \\ 0.6313 \end{bmatrix}$$



3-2. output layer 에 있는 노드들의 MSE를 계산해보자.

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{2} (y_i - \hat{y}_i)^2 = \frac{1}{2} \left\{ \frac{1}{2} (0.5 - 0.6072)^2 + \frac{1}{2} (0.9 - 0.6313)^2 \right\}$$

$$= 0.0209$$

3-3. Back propagation의 원리를 가중치  $w_{11}$  과  $w_{12}$  가 조정된 값  
( $\eta = 0.5$ )

$$E = \frac{1}{2} \sum_{k=1}^m (y_k - a_{2k})^2$$

\*  $\times$ 는 element wise product 이고 dot product 이다.

$$\frac{\partial E}{\partial w_{1j}} = \frac{\partial E}{\partial a_{2k}} \cdot \frac{\partial a_{2k}}{\partial z_{2k}} \cdot \frac{\partial z_{2k}}{\partial a_{1j}} \cdot \frac{\partial a_{1j}}{\partial z_{1j}} \cdot \frac{\partial z_{1j}}{\partial w_{1j}}$$

$$= -(y - a_2) \times (a_2 \times (1 - a_2)) \cdot w_2 \times (a_1 \times (1 - a_1)) \times x$$

$$= \begin{bmatrix} 0.1072 \\ -0.2686 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0.2385 \\ 0.2327 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 0.4 & -0.45 \\ 0.5 & 0.55 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 0.2498 \\ 0.2498 \end{bmatrix} \times [0.5]$$

$$= \begin{bmatrix} -0.0026 \\ -0.0028 \end{bmatrix}$$

$$w_{11}' \leftarrow 0.1 - (0.5) \times (-0.0026)$$

$$w_{12}' \leftarrow 0.1 - (0.5) \times (-0.0028)$$

$$w_{11}' = 0.10131 \dots$$

$$w_{12}' = 0.10142 \dots$$