Neural Network Basic Assignment

이름: 이혁준

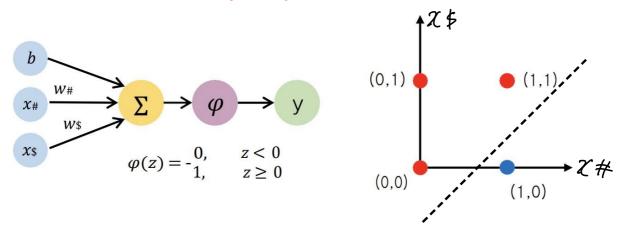
1. Sigmoid Function을 z에 대해 미분하세요.

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

$$= \frac{1}{1 + e^{-z}} \cdot \frac{e^{-z}}{1 + e^{-z}}$$

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

2. 다음과 같은 구조의 Perceptron과 (=1), (=0)을 평면좌표상에 나타낸 그림이 있습니다.



Σ#	_ 	¼	. απη υ, ω ₂ το ση τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ τ	<i>X</i> #	ス \$	5	0
0	0	1	W\$ = 1.0	0	0	ı	1
0	(1	- (b=1.0	0	l	2	1
1	0	0	•	ı	0	0	
1	1	1 1	_	١		ı	1

 $\eta = 0.05$

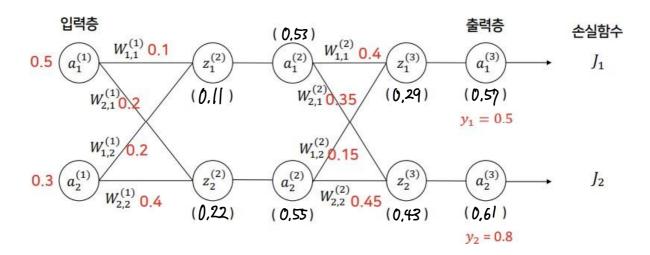
2-2. Perceptron 학습 규칙에 따라 임의의 학습률을 정하고 b,w를 1회 업데이트 해주세요.

$$W\# = -1.0$$
, $W\$ = 1.0$, $b = 1.0$

	X#	ス \$	5	0	X	
	0	0	1	1	l	
	0	l	2	_	I	<u>,</u>
•	. 1	0	0		0	\mathcal{C}
	1				<u> </u>	_

$$\langle W# = 0.95, W$ = -1.05, b = 1.0 \rangle$$

3. 다음과 같이 입력과 가중치가 주어진 퍼셉트론이 있을 때, 아래의 물음에 답해주세요. 모든 문제는 풀이과정을 자세하게 적어주세요! (3-3까지 있습니다.)



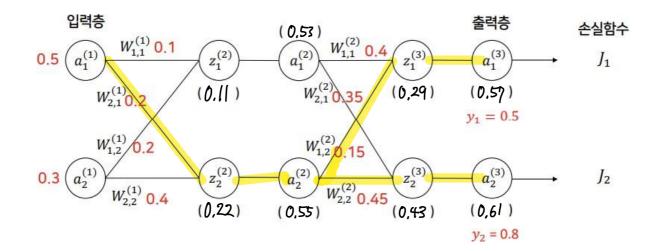
3-1. FeedForward가 일어날 때, 각 노드가 갖는 값을 빈칸에 써주세요. 단, 활성화함수는 sigmoid 함수입니다. (모든 계산의 결과는 소수점 셋째자리에서 반올림하여 둘째자리까지만 써주세요.) $\phi(z) = \frac{1}{1+e^{-z}}$

3-1에서 구한 값을 이용하여 손실함수 J_1 과 J_2 의 값을 구해주세요. $(J_1$ 과 J_2 는 반올림하지 말고 써주세요.) 손실하수 $MSE = \frac{1}{2N} \sum_{i=1}^{N} (y_i - \hat{y}_i)^2$

$$J_{1} = \frac{1}{2} (a_{1}^{(2)} - y_{1})^{2} \qquad J_{2} = \frac{1}{2} (a_{2}^{(2)} - y_{2})^{2}$$

$$= \frac{(0.57 - 0.5)^{2}}{2} \qquad = \frac{(0.61 - 0.8)^{2}}{2}$$

$$= 0.00245 \qquad = 0.01805$$



3-3. 위에서 구한 값을 토대로, BackPropagation이 일어날 때 $W_{2,2}^{(2)}$ 과 $W_{2,1}^{(1)}$ 의 조정된 값을 구해주세요. 단, learning rate는 0.1입니다. (계산 과정에서 소수점 넷째자리에서 반올림하여 셋째자리까지만 써주시고, 마지막 결과인 $W_{2,1}^{(1)}$ 과 $W_{2,2}^{(2)}$ 의 값만 반올림하지 말고 써주세요.)

learning rate
$$\rightarrow \cdot W_{2,2}^{(2)} = W_{2,2}^{(2)} - \eta \frac{\partial J_2}{\partial W_{2,2}^{(2)}} = W_{2,2}^{(2)} - \eta \left[(a_2^2 - y_2) (Q_2^3 (1 - a_2^3)) Q_2^{(3)} \right]$$

$$= 0.45 - (0.1) \left\{ (0.61 - 0.8) (0.61 (1 - 0.61)) \cdot (0.61) \right\}$$

$$\approx 0.447$$

$$\begin{array}{lll} & \text{Learning rate} \rightarrow W_{2,1}^{(1)} = W_{2,1}^{(1)} - \eta \, \frac{\partial J_{tobs}}{\partial W_{2,1}^{(1)}} = W_{2,1}^{(1)} - \eta \, \Big(\frac{\partial J_{tobs}}{\partial \alpha_{2}^{2}}, \frac{\partial \alpha_{2}^{2}}{\partial \alpha_{2}^{2}}, \frac{\partial Z_{2}^{2}}{\partial \omega_{2}^{1}} \Big) \\ & \times \frac{\partial J_{tobs}}{\partial \alpha_{2}^{(1)}} = \frac{\partial J_{1} + 2J_{2}}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} \\ & \times \frac{\partial J_{tobs}}{\partial \alpha_{2}^{(1)}} = \frac{\partial J_{1}}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} \times \frac{\partial Z_{1}^{(2)}}{\partial \alpha_{2}^{(1)}} = \delta_{1}^{(0)} \cdot W_{12}^{(2)} \\ & = 0.2 - (0.1) \Big((0.07 \cdot 0.57 \cdot 0.43) \cdot 0.4 + (-0.19) \cdot (0.61 \cdot 0.39 \cdot 0.45) \Big) \\ & \times \Big(0.55 \cdot 0.45 \cdot 0.5 \Big) \\ & = (d_{1}^{(2)} - \eta_{1}) (\Omega_{1}^{(1)}) (1 - d_{1}^{(1)}) \\ & = 0.20016 \dots \\ & \frac{\partial J_{2}}{\partial \alpha_{2}^{(1)}} = \frac{\partial J_{2}}{\partial Z_{2}^{(1)}} \times \frac{\partial Z_{2}^{(1)}}{\partial \alpha_{2}^{(1)}} = \delta_{2}^{(0)} \cdot W_{22}^{(1)} \\ & = 0.20016 \dots \\ & = (d_{2}^{(2)} - \eta_{2}) (\Omega_{2}^{(3)}) (1 - d_{2}^{(3)}) \end{array}$$