Neural Network Basic Assignment

이름기가

1. Sigmoid Function을 z에 대해 미분하세요.

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

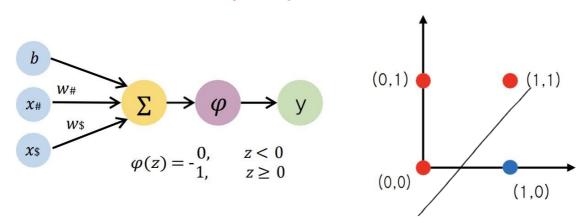
$$= e^{-2} (/+e^{-2})^{-2}$$

$$= e^{-2} (/+e^{-2})^{-2}$$

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

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

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



2-1. ● 9을 분류하는 임의의 b,w를 선정하고 분류해보세요. ₩ x+b ⇒

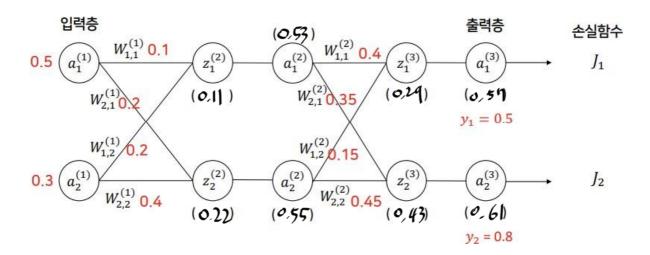
	X,	κ,	5	Y => W1=-2.0, W3=2.0, b=1.0
	0	0		1 -> 6(10)=1
	0	1		1 -> \$ (3,0)=1
•	1	0	-	0 -> \$(4.0)=0
•	1	1	+	1=(0.1) = 1
•				

	1 .	χ_{2}	0	Y	
	0	0	0	1	\mathcal{O}
	0	1	1	1	
	1	0	0	D	
•	1	1	0	1	⁻ ②

D.
$$b \in b + 0.05(1-0) \cdot 1 = 0.65$$

 $w_1 \in w_1 + 0.05(1-0) \times 0 = -0.5$
 $w_2 \in w_2 + 0.05(1-0) \times 0 = 0.5$

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.)

$$Z_{1}^{(2)} = W_{1,1}(x_{1}^{(1)} + W_{1,2}(x_{2}^{(2)}) = 0.05 + 0.06 = 0.11$$

$$Z_{2}^{(3)} = 0.53 \cdot 0.4 + 0.55 \cdot 0.45 = 0.21 + 0.03 = 0.29$$

$$Z_{2}^{(3)} = 0.5 \cdot 0.2 + 0.3 \cdot 0.4 = 0.14 \cdot 0.12 = 0.21$$

$$Z_{2}^{(3)} = 0.53 \cdot 0.35 + 0.55 \cdot 0.45 = 0.43$$

$$Z_{2}^{(3)} = 0.53 \cdot 0.35 + 0.55 \cdot 0.45 = 0.43$$

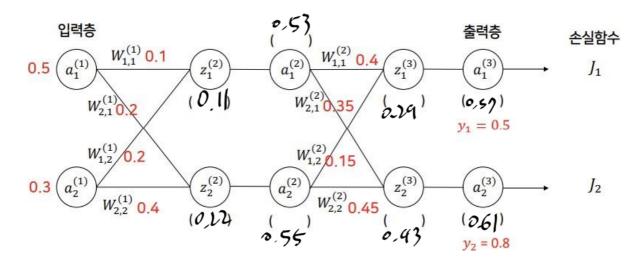
$$Z_{2}^{(3)} = 0.57$$

3-1에서 구한 값을 이용하여 손실함수 J_1 과 J_2 의 값을 구해주세요. $(J_1$ 과 J_2 는 반올림하지 말고 써 주세요.)

$$\int_{1}^{2} \frac{1}{2} \left(\alpha_{1}^{(3)} - \gamma_{1} \right)^{2}$$

$$\cdot \int_{1}^{2} \frac{1}{2} \left(0.51 - 0.5 \right)^{2} = 0.00245$$

$$\cdot \int_{2}^{2} \frac{1}{2} \left(0.61 - 0.8 \right)^{2} = 0.01805$$



위에서 구한 값을 토대로, BackPropagation이 일어날 때 $W_{22}^{(2)}$ 과 $W_{21}^{(1)}$ 의 조정된 값을 구해주세요. 3-3. 단, learning rate는 0.1입니다. (계산 과정에서 소수점 넷째자리에서 반올림하여 셋째자리까지만 써 주시고, 마지막 결과인 $W_{2,1}^{(1)}$ 과 $W_{2,2}^{(2)}$ 의 값만 반올림하지 말고 써주세요.) W_{3} $U_{2,1}^{(1)}$ $U_{2,1}^{(1)}$ $U_{2,1}^{(2)}$ $U_{2,2}^{(2)}$ U_{3} U_{3} U

$$W_{j}^{(1)} = W_{j}^{(1)} \cdot |\frac{\partial J_{total}}{\partial W_{j,3}^{(2)}} = \frac{\partial J_{2}}{\partial J_{2}^{(3)}} \cdot \frac{\partial J_{2}^{(3)}}{\partial Z_{2}^{(3)}} \cdot \frac{\partial Z_{j}^{(3)}}{\partial W_{j,2}^{(3)}}$$

$$\vdots J_{j} = \frac{1}{2} \left(A_{j}^{(3)} - Y_{2} \right)^{\frac{1}{2}} \cdot A_{j}^{(3)} \cdot \frac{\partial Z_{j}^{(3)}}{\partial W_{j,2}^{(3)}} \cdot \frac{\partial Z_{j}^{(3)}}{\partial W_{j,2}^{(3)}}$$

$$\vdots J_{j} = \frac{1}{2} \left(A_{j}^{(3)} - Y_{2} \right)^{\frac{1}{2}} \cdot A_{j}^{(3)} \cdot \frac{\partial Z_{j}^{(3)}}{\partial W_{j,2}^{(3)}} \cdot \frac{\partial Z_{j}^{(3)}$$

W=1 = W21 AW2.

$$\frac{\partial \mathcal{J}t \circ t_{\Delta}|}{\partial w_{2,1}^{(1)}} = \frac{\partial \mathcal{J}t \circ t_{\Delta}|}{\partial \alpha_{1}^{(2)}} \times \frac{\partial \alpha_{2}^{(2)}}{\partial z_{2}^{(2)}} \times \frac{\partial z_{2}^{(2)}}{\partial w_{2,1}^{(1)}}, \quad \frac{\partial \mathcal{J}t \circ t_{\Delta}|}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} = \frac{\partial \mathcal{J}z}{\partial \alpha_{1}^{(2)}} + \frac{\partial \mathcal{J}z}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} \cdot \frac{\partial z_{2}^{(2)}}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} + \frac{\partial \mathcal{J}z}{\partial \alpha_{1}^{(2)}} \cdot \frac{\partial z_{2}^{(2)}}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} + \frac{\partial z_{1}^{(2)}}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} \cdot \frac{\partial z_{2}^{(2)}}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} + \frac{\partial z_{1}^{(2)}}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} \cdot \frac{\partial z_{1}^{(2)}}{\partial \alpha_{2}^{(2)}} \times \frac{\partial z_{$$

$$\begin{array}{lll} \cdot \cdot W_{2,1}^{(1)} = W_{2,1}^{(1)} - \beta_2^{(0)} \alpha_1^{(1)} \cdot 0.1 & W_{2,2}^{(0)} = W_{2,2}^{(0)} - \beta_2^{(0)} \alpha_2^{(0)} \cdot 0.1 \\ &= 0.2 - (-0.005) \cdot 0.1 & = 0.45 - (-0.025) \cdot 0.1 = 0.4525 \\ &= 0.2005 \end{array}$$