

باز به به هماری گسکه و فرمول های forward ، ماتریس وزن های که در نظر گرفته است، برای
 وصل W' ، هر دایره w_{ij}^m آن ، ریزی است که از فرمول نام $m-1$ به نرون نام
 نام m وصل می شود و نشانی به اینجا اعل $transpose$ هنگام ضرب نیست.

(1)

$$\frac{\partial F}{\partial w_{ij}^{[2]}} \Rightarrow \frac{\partial L_i}{\partial w_{ij}^{[2]}} \Rightarrow \frac{\partial L_i}{\partial a_i^{[2]}} \frac{\partial a_i^{[2]}}{\partial n_i^{[2]}} \frac{\partial z_i^{[2]}}{\partial w_{ij}^{[2]}} = \frac{\partial L_i}{\partial a_i^{[2]}} \cdot f'(n_i^{[2]}) \cdot a_j^{[1]}$$

نرون نام لایه آخر L_i به $\frac{\partial L_i}{\partial a_i^{[2]}}$

ولعته به تابع فعال $f'(n_i^{[2]})$

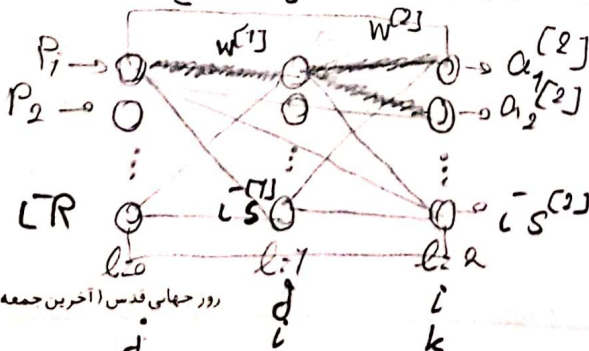
ولعته به تابع وزن انتخابی $a_j^{[1]}$

$$\frac{\partial F}{\partial w_{ij}^{[1]}} = \sum_{k=1}^S \frac{\partial L_k}{\partial w_{ij}^{[1]}} \Rightarrow \text{به تعداد نرون های لایه آخر (S)} \text{ مسیر وجود دارد.}$$

$$= \sum_{k=1}^S \left[\frac{\partial L_k}{\partial a_k^{[2]}} \cdot \frac{\partial a_k^{[2]}}{\partial n_k^{[2]}} \frac{\partial n_k^{[2]}}{\partial a_i^{[1]}} \frac{\partial a_i^{[1]}}{\partial n_i^{[1]}} \frac{\partial n_i^{[1]}}{\partial w_{ij}^{[1]}} \right]$$

$$= \sum_{k=1}^S \left[\frac{\partial L_k}{\partial a_k^{[2]}} \cdot f'(n_k^{[2]}) \cdot w_{ki}^{[2]} \cdot f'(n_i^{[1]}) \cdot p_j \right]$$

$$= \sum_{k=1}^S \left[\frac{\partial L_k}{\partial a_i^{[1]}} \cdot f'(n_i^{[1]}) \cdot a_j^{[0]} \right] = \left(\sum_{k=1}^S \frac{\partial L_k}{\partial a_i^{[1]}} \right) \cdot f'(n_i^{[1]}) \cdot a_j^{[0]}$$



$$\delta_i^{(1)} = \sum_{k=1}^S \left[\delta_k^{(2)} \cdot f'(n_k^{[2]}) \cdot w_{ki}^{[2]} \right]$$

به طور کلی داریم:

$$\Rightarrow \frac{\partial \text{loss}}{\partial w_{ij}^m} = \delta_i^{[m]} \cdot f'(n_i^{[m]}) \cdot a_j^{[m-1]}$$

$$\delta_i^{[m]} = \sum_{k=1}^{S^{[m+1]}} \left[\delta_k^{[m+1]} \cdot f'(n_k^{[m+1]}) \cdot w_{ki}^{[m+1]} \right]$$

$$\Rightarrow \frac{\partial F}{\partial w_{ij}^m} = \frac{1}{N} \sum \frac{\partial \text{loss}}{\partial w_{ij}^m}$$

$$\frac{\partial F}{\partial b_i^2} \Rightarrow \frac{\partial L_i}{\partial a_i^{[2]}} \frac{\partial a_i^{[2]}}{\partial n_i^{[2]}} \frac{\partial n_i^{[2]}}{\partial b_i^{[2]}} = 1 = \delta_i^{[2]} \cdot f'(n_i^{[2]}) \quad (2)$$

$$\frac{\partial \text{loss}}{\partial b_i^1} = \sum_{k=1}^2 \frac{\partial L_k}{\partial a_i^{[1]}} \frac{\partial a_i^{[1]}}{\partial n_i^{[1]}} \frac{\partial n_i^{[1]}}{\partial b_i^{[1]}} = 1$$

به ندرت می توان به طور مستقیم به جواب رسید:

$$\Rightarrow \frac{\partial \text{loss}}{\partial b_i^m} = \delta_i^{[m]} \cdot f'(n_i^{[m]}) \cdot 1 \Rightarrow \frac{\partial F}{\partial b_i^2} = \frac{1}{N} \sum \frac{\partial \text{loss}}{\partial n_i^2}$$

$$\delta_i^{[m]} \Rightarrow \text{مقدار حساسیت}$$

(3)

$$\Rightarrow \frac{\partial n_i^2}{\partial w_{ij}^{2,1}} = \sum_{j=1}^{S^1} p_j$$

$$n_i^{[2]} = \left(\sum_{k=1}^{S^{[2]}} w_{ik}^{[2]} a_k^{[2]} \right) + \left(\sum_{j=1}^{S^{[1]}} w_{ij}^{[2,1]} p_j \right) + b_i^{[2]}$$

$$W^1 \leftarrow W^1 - \eta \nabla C$$

$$W^2 \leftarrow W^2 - \eta \nabla C$$

$$W^{2,1} \leftarrow W^{2,1} - \eta \nabla C$$

$$W^{[1]} = \begin{bmatrix} w_{11}^{[1]} & w_{12}^{[1]} & \dots & w_{1R}^{[1]} \\ w_{21}^{[1]} & w_{22}^{[1]} & \dots & w_{2R}^{[1]} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ w_{S'1}^{[1]} & w_{S'2}^{[1]} & \dots & w_{S'R}^{[1]} \end{bmatrix} - \eta \begin{bmatrix} \frac{\partial C}{\partial w_{11}^{[1]}} & \dots & \frac{\partial C}{\partial w_{1R}^{[1]}} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial C}{\partial w_{S'1}^{[1]}} & \dots & \frac{\partial C}{\partial w_{S'R}^{[1]}} \end{bmatrix}$$

C همان cost function است که مجموع تمام loss ها را در نظر می گیریم.

در طبقه سبب باقی مانده ها نیز اعمال می شود. برای biases نیز داریم:

$$b^{[1]} = \begin{bmatrix} b_1^{[1]} \\ b_2^{[1]} \\ \vdots \\ b_{S'}^{[1]} \end{bmatrix} - \eta \begin{bmatrix} \frac{\partial C}{\partial b_1^{[1]}} \\ \vdots \\ \frac{\partial C}{\partial b_{S'}^{[1]}} \end{bmatrix}$$