

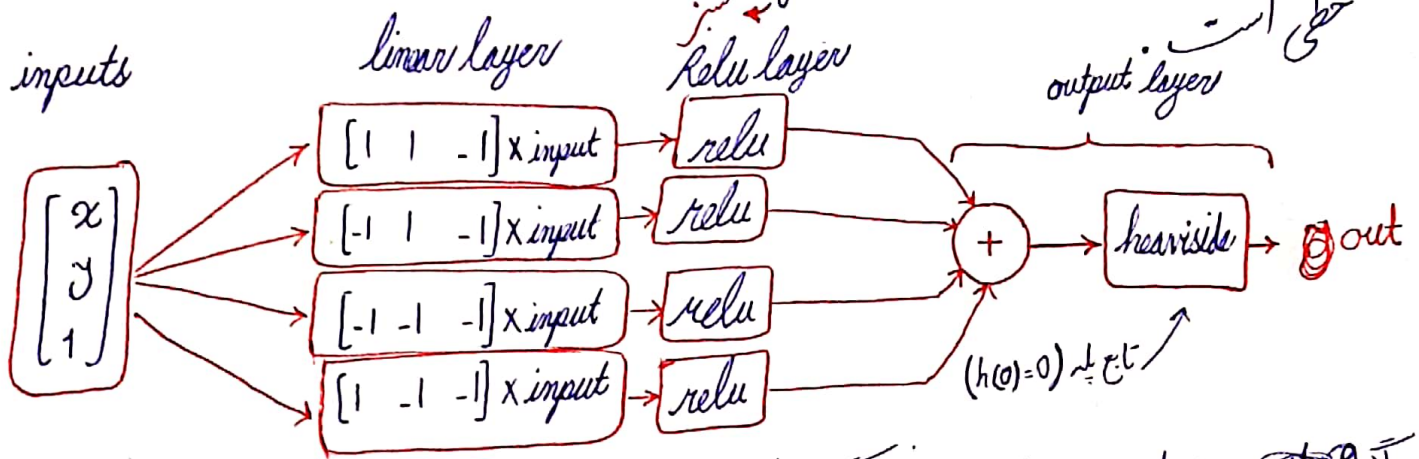
# هوش مصنوعی - تمرین تئوری سری 5

## محاسبه مقدار خطا

### 1. علت استفاده از $activation\ function$ :

زیرا در صورت عدم استفاده تابع اکتیویشن غیر خطی، استفاده از شبکه عصبی بدون ترجیه خواهد بود چرا که شبکه مشکل از چندین لایه خطی خواهد بود که قابل پیاده سازی توسط یک لایه خطی هم خواهند بود (ترکیب چندین لایه خطی، لایه خطی خواهد بود) و قدرت (robustness) شبکه عصبی از دست خواهد رفت؛ دلیل دیگر استفاده از تابع اکتیویشن غیر خطی این است که مسائلی که با این روش حل می شوند، جداپذیر خطی نیستند

2- هدف تشکیل مسئله طبقه بندی  $0 \leq y \leq 1$  با استفاده از شبکه عصبی مشکل از لایه های خطی است



اگر  $out = 0$  بود، لایه نایبی و اگر  $out = 0$  بود لایه سبز است

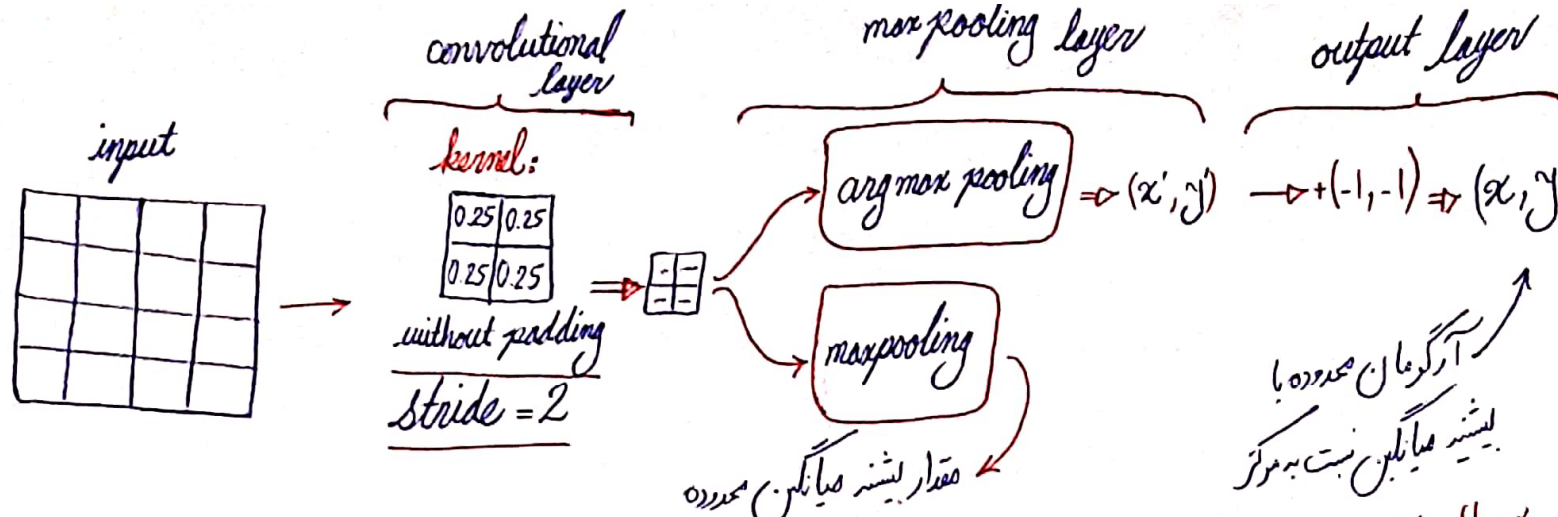
3 یک لایه برای میانجین گیری لازم خواهیم داشت که میانجین این 4 محدوده را محاسبه کند در ماتریسی قرار دهد؛ این لایه کانولوشنی خواهد بود، پس با  $max\ pooling$  مقدار بیشینه میانجین را با  $argmax\ pooling$  آن محدوده ای که بیشترین مقدار را دارد را به خروجی می دهیم:

در لایه اول که یک لایه کانولوشنی است، کرنل  $2 \times 2$   $\begin{bmatrix} 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 \end{bmatrix}$  را بدون  $padding$  و با  $stride = 2$  با تصویر کانوالوی کنیم، پس خروجی این لایه یک ماتریس  $2 \times 2$  است، که میانجین هر چهار تایی مد نظر در آن خانه را قرار دارد.

در لایه دوم با استفاده از  $argmax\ pooling$ ، اندیس لمی  $\rightarrow$  در لایه بیشینه ماتریس خروجی لایه قبل را پیدا می کنیم

در لایه سوم نیز با توجه به اینکه مرکز محضات را مرکز تصویر مد نظر گرفته ایم خروجی لایه قبل را با بایاس (-1) جمع می کنیم

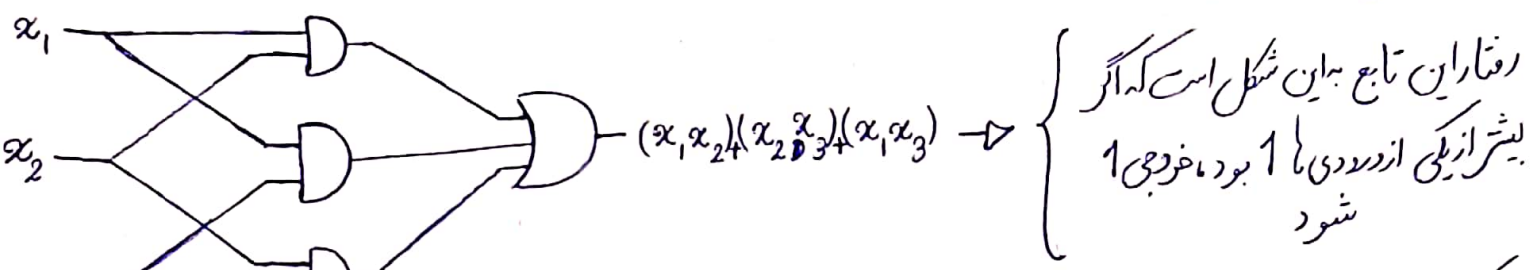
لایه سوم همان لایه خروجی است.



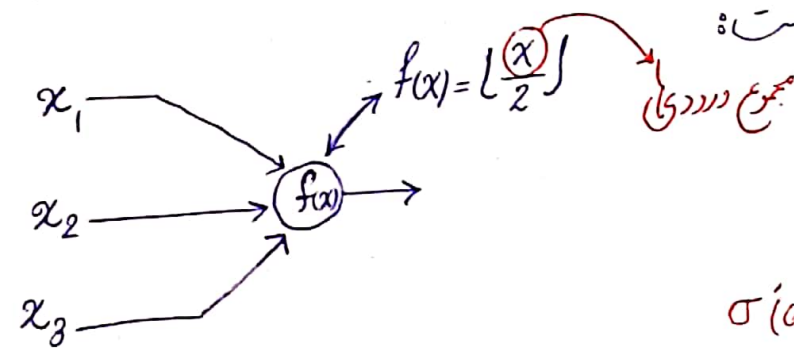
سوال 4

لایه های میانی در مدلی دارند خروجی آن را برابر  $f(x) = \lfloor \frac{x}{2} \rfloor$  است پس معادل AND است.

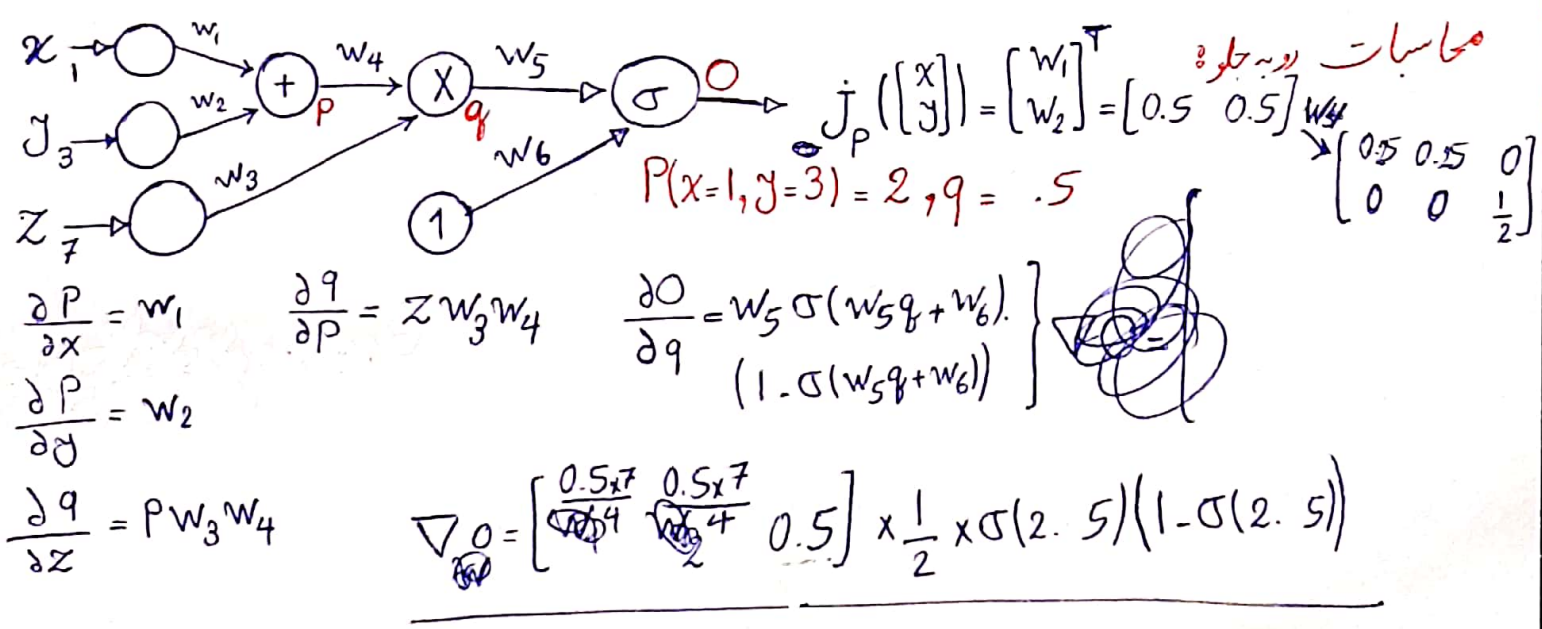
لایه پایانی در مدلی دارند خروجی آن برابر  $g(x) = \lceil \frac{x}{3} \rceil$  است که معادل گیت OR است.



شبکه «بر» شبکه ساده شده با همان عملکرد فون است:



سوال 5 مشتق تابع  $\sigma(a) = \sigma(a)(1 - \sigma(a))$



محاسبات در به عقب (back propagation)

$$f_1: \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \frac{x_0}{2} + \frac{y_0}{2} \\ z \end{bmatrix}, f_2: \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \frac{1}{2} x_1 + \frac{1}{2} x_2 \\ \frac{1}{2} x_1 - \frac{1}{2} x_2 \end{bmatrix}, f_3: x_1 \rightarrow \sigma\left(\frac{x_1+1}{2}\right)$$

$$f(x) = f_3 \circ f_2 \circ f_1$$

$$J_{f_1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$J_f(x_q) \text{ for } x_q = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 7 \end{bmatrix}$$

$$J_{f_2} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{x_2}{4} & \frac{x_1}{4} \end{bmatrix}, J_{f_3} = \frac{1}{2} \sigma\left(\frac{x_1+1}{2}\right) \left(1 - \sigma\left(\frac{x_1+1}{2}\right)\right)$$

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = f_1 \left( \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} \right) = \begin{bmatrix} 2 \\ 7 \end{bmatrix}$$

$$x_1 = f_2 \left( \begin{bmatrix} 2 \\ 7 \end{bmatrix} \right) = 3.5$$

$$J_{f_2} = \begin{bmatrix} \frac{7}{4} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

$$J_{f_3} = \frac{1}{2} \sigma(2.25) (1 - \sigma(2.25))$$

$$J_f \left( \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 7 \end{bmatrix} \right) = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \times J_{f_3} \times J_{f_2} \times J_{f_1} = \frac{1}{2} \sigma(2.25) (1 - \sigma(2.25)) \times \begin{bmatrix} \frac{7}{4} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \frac{1}{2} \sigma(2.25) (1 - \sigma(2.25)) \times \begin{bmatrix} \frac{7}{8} & \frac{7}{8} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$