



$w_{ij}$  :  $i$  番目のノードに対する  $j$  番目の入力 of 重み

$$\begin{cases} x_1 w_{11} + x_2 w_{21} + b_1 = a_1 \\ x_1 w_{12} + x_2 w_{22} + b_2 = a_2 \\ x_1 w_{31} + x_2 w_{32} + b_3 = a_3 \end{cases}$$

これを行列表記すると、

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_{11} & w_{21} & w_{31} \\ w_{12} & w_{22} & w_{32} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix}$$

つまり、

$$\mathbf{X} \cdot \mathbf{W} + \mathbf{B} = \mathbf{A}$$

となる。

また、 $h$  は活性化関数であり、 $\mathbf{A} \rightarrow \mathbf{Z}$  に変換している。

仮に活性化関数が線形関数(例えば、 $h(x) = cx$ )で定義される場合、層を3層にしたところで、

$$h(h(h(x))) = c^3 x$$

となり、1層の場合と変わらない。これが、活性化関数が非線形関数である理由である。

・シグモイド関数

$$h(x) = \frac{1}{1 + \exp(-x)}$$

・ソフトマックス関数

$$h(x) = \frac{\exp(a_k)}{\sum \exp(a_i)} = \frac{\exp(a_k + C')}{\sum \exp(a_i + C')}$$