## ニューラルネットワーク構成図

#### 【事前に用意する情報】

説明変数(入力値):  $x_n = (x_{n1}, x_{n2}, x_{n3})$ 

 $x_{n1} \rightarrow \text{epal length (cm)}: がく片の長さ$ 

 $x_{n2} \rightarrow \text{sepal width (cm)}: がく片の幅$ 

 $x_{n3}$   $\rightarrow$  petal length (cm): 花弁の長さ

目的変数(出力値との誤差算出に利用):  $d_n = (d_{n1})$ 

 $d_{n1} o \mathsf{petal}$  width (cm) : 花弁の幅

#### 【多層ネットワークのパラメータ】

$$m{w}^{(l)}$$
 { 重み:  $m{W}^{(l)} = \begin{pmatrix} w_{11}^{(l)} & \cdots & w_{J_l 1}^{(l)} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ w_{1J_{l-1}}^{(l)} & \cdots & w_{J_l J_{l-1}}^{(l)} \end{pmatrix}$  パイアス:  $m{b}^{(l)} = (b_1^{(l)} & \cdots & b_{J_l}^{(l)})$ 

活性化関数:  $f^{(l)}\left(u_n^{(l)}\right) = (f^{(l)}(u_{n1}^{(l)})$  …  $f^{(l)}(u_{nJ_l}^{(l)})$ )

総入力:  $\boldsymbol{u}_n^{(l)} = \boldsymbol{z}_n^{(l-1)} \boldsymbol{W}^{(l)} + \boldsymbol{b}^{(l)}$ 

中間層出力:  $\mathbf{z}_n^{(l)} = (z_1^{(l)} \dots z_{l_l}^{(l)}) = f^{(l)}(\mathbf{u}_n^{(l)})$ 

出力層出力:  $y_n = (y_{n1}) = \mathbf{z}_n^{(L)}$ 

誤差関数:  $E_n(w)$ 

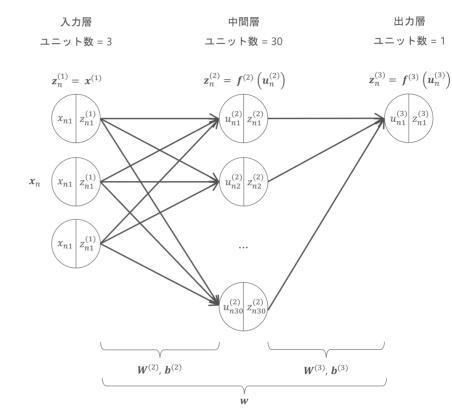
学習係数: $\epsilon$ 

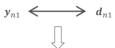
### 【各インデックス】

訓練データのインデックス:n(=1...N)

層のインデックス:l(=1...L)

中間層のユニットのインデックス:  $j_l$ (=1 ... $J_l$ )





誤差関数





誤差

$$\nabla E_n(\mathbf{w}) = \frac{\partial E_n(\mathbf{w})}{\partial \mathbf{w}}$$



重みの更新

$$\mathbf{w}^{(t+1)} = \mathbf{w}^{(t)} - \varepsilon \nabla E_n (\mathbf{w})$$

# 補記

- 中間層の層数は何層か?
  - ・ 1層にしました。入力層⇒中間層⇒出力層の合計3層となります。
- 中間層の活性化関数には何を使用したか?
  - RELU を利用しました。
- 出力層の活性化関数に何を使用したか?
  - 恒等写像を利用しました。
- 誤差関数に何を使用したか?
  - 二乗誤差を利用しました。
- その他
  - クラスを使って実装したノートと、クラスを使わず実装したノートを提出します。
    - IRIS\_TwoLayer\_NotUsingClass.ipynb
    - IRIS\_TwoLayer\_UsingClass.ipynb
  - 勾配(*dW*、*db* )を計算するタイミングで、ミニバッチのデータ数で除算しています。これは「深層学習(岡谷貴之)」の記載を参考にしました。(一方、「ゼロから作るDeep Learning(斎藤康毅)」では、出力層のデルタを求める段階で、早々に、ミニバッチのデータ数で除算しているようです)