

機械学習（5回目）

創域理工学部 情報計算科学科

桂田 浩一

1

10/5/2023

前回の復習（1）

■ 誤差逆伝播法

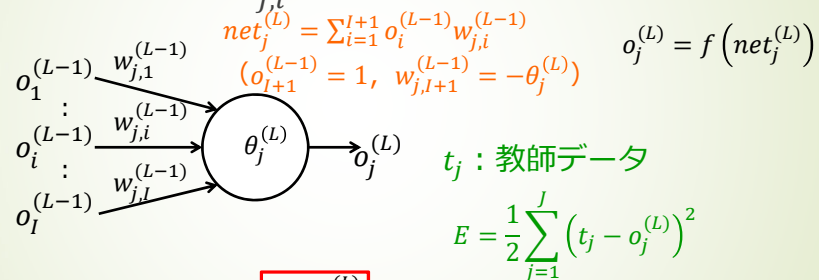
- 上位層から下位層に向かって（ニューラルネットの入出力と方向に）誤差関数の重み, 閾値に対する偏微分と更新値を求めていく方法

■ これからの説明でのネットワーク設定

- 誤差関数： 二乗誤差 ($E = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^J (t_j - o_j^{(L)})^2$)
- 活性化関数： $f(x)$
- 層の数： L
- 各ノードの出力： $o_i^{(l)}$ (第 l 層の i 番目のノードの出力)
- 結合荷重： $w_{j,i}^{(l-1)}$
(第 $l-1$ 層の i 番目のノードと第 l 層の j 番目のノードの間のリンク)

前回の復習（２）

- 出力層（第 L 層）とその一つ前の層（第 $L-1$ 層）の間の重み $w_{j,i}^{(L-1)}$ について



$$\frac{\partial E}{\partial w_{j,i}^{(L-1)}} = \frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}} \boxed{\frac{\partial net_j^{(L)}}{\partial w_{j,i}^{(L-1)}}} \leftarrow \text{チェーンルール}$$

\parallel
 $o_i^{(L-1)}$ (ノード j の $net_j^{(L)}$ 以外が $w_{j,i}^{(L-1)}$ に依存しないことに注意!!)

前回の復習（３）

- 出力層（第 L 層）とその一つ前の層（第 $L-1$ 層）の間の重み $w_{j,i}^{(L-1)}$ について

$$net_j^{(L)} = \sum_{i=1}^{I+1} o_i^{(L-1)} w_{j,i}^{(L-1)} \quad o_j^{(L)} = f(net_j^{(L)}) \quad E = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^J (t_j - o_j^{(L)})^2$$

$(o_{I+1}^{(L-1)} = 1, w_{j,I+1}^{(L-1)} = -\theta_j^{(L)})$

$$\frac{\partial E}{\partial w_{j,i}^{(L-1)}} = \boxed{\frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}}} \boxed{\frac{\partial net_j^{(L)}}{\partial w_{j,i}^{(L-1)}}} = o_i^{(L-1)}$$

$$\boxed{\frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}}} = \boxed{\frac{\partial E}{\partial o_j^{(L)}}} \boxed{\frac{\partial o_j^{(L)}}{\partial net_j^{(L)}}} = f'(net_j^{(L)})$$

\parallel
 $-(t_j - o_j^{(L)})$

前回の復習（４）

- 出力層（第 L 層）とその一つ前の層（第 $L-1$ 層）の間の重み $w_{j,i}^{(L-1)}$ について

$$\frac{\partial E}{\partial w_{j,i}^{(L-1)}} = \frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}} \frac{\partial net_j^{(L)}}{\partial w_{j,i}^{(L-1)}} o_i^{(L-1)}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}} &= \frac{\partial E}{\partial o_j^{(L)}} \frac{\partial o_j^{(L)}}{\partial net_j^{(L)}} f'(net_j^{(L)}) - (t_j - o_j^{(L)}) \\ &= -f'(net_j^{(L)}) (t_j - o_j^{(L)}) \end{aligned}$$

ここで $f'(net_j^{(L)}) (t_j - o_j^{(L)}) = \delta_j^{(L)}$ と置くと

$$\frac{\partial E}{\partial w_{j,i}^{(L-1)}} = -\delta_j^{(L)} o_i^{(L-1)}$$

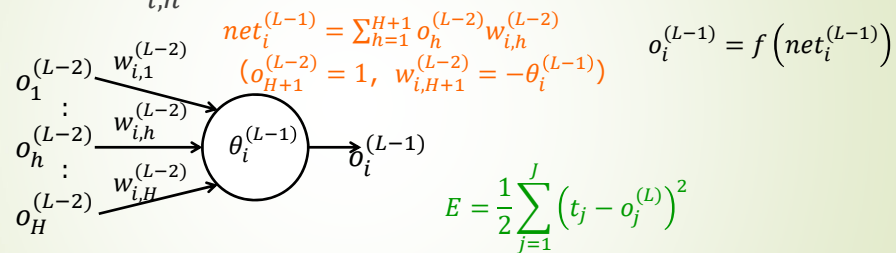
$$\frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}} = -\delta_j^{(L)}$$

本日の内容

- 誤差逆伝播法の続き
 - 中間層の偏微分の求め方
 - 誤差逆伝播法アルゴリズム

誤差逆伝播法（５）

- 第 $L-1$ 層とその一つ前の層（第 $L-2$ 層）の間の重み $w_{i,h}^{(L-2)}$ について



$$\frac{\partial E}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}} = \frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}} \boxed{\frac{\partial net_i^{(L-1)}}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}}} \leftarrow \text{チェーンルール}$$

\parallel
 $o_h^{(L-2)}$

（ノード i の $net_i^{(L-1)}$ 以外が $w_{i,h}^{(L-2)}$ に依存しないことに注意！！）

誤差逆伝播法（６）

- 第 $L-1$ 層とその一つ前の層（第 $L-2$ 層）の間の重み $w_{i,h}^{(L-2)}$ について

$$net_i^{(L-1)} = \sum_{h=1}^{H+1} o_h^{(L-2)} w_{i,h}^{(L-2)}$$

$$o_i^{(L-1)} = f(net_i^{(L-1)})$$

$$(o_{H+1}^{(L-2)} = 1, w_{i,H+1}^{(L-2)} = -\theta_i^{(L-1)})$$

$$E = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^J (t_j - o_j^{(L)})^2$$

$$\frac{\partial E}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}} = \boxed{\frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}}} \boxed{\frac{\partial net_i^{(L-1)}}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}}} = o_h^{(L-2)}$$

$$\boxed{\frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}}} = \boxed{\frac{\partial E}{\partial o_i^{(L-1)}}} \boxed{\frac{\partial o_i^{(L-1)}}{\partial net_i^{(L-1)}}} = f'(net_i^{(L-1)})$$

\parallel
 $?$

誤差逆伝播法（7）

- 第 $L-1$ 層とその一つ前の層（第 $L-2$ 層）の間の重み $w_{i,h}^{(L-2)}$ について

$$\frac{\partial E}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}} = \frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}} \frac{\partial net_i^{(L-1)}}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}} = o_h^{(L-2)}$$

$$\frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}} = \frac{\partial E}{\partial o_i^{(L-1)}} \frac{\partial o_i^{(L-1)}}{\partial net_i^{(L-1)}} = f'(net_i^{(L-1)})$$

$$\frac{\partial E}{\partial o_i^{(L-1)}} = \sum_j \frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}} \frac{\partial net_j^{(L)}}{\partial o_i^{(L-1)}} \leftarrow \text{チェーンルール}$$

\parallel \parallel
 $-\delta_j^{(L)}$ $w_{j,i}^{(L-1)}$

(全ての $net_j^{(L)}$ が $o_i^{(L-1)}$ に依存する!!)

$$net_i^{(L-1)} = \sum_{h=1}^{H+1} o_h^{(L-2)} w_{i,h}^{(L-2)}$$

$$(o_{H+1}^{(L-2)} = 1, w_{i,H+1}^{(L-2)} = -\theta_i^{(L-1)})$$

$$o_i^{(L-1)} = f(net_i^{(L-1)})$$

$$E = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^J (t_j - o_j^{(L)})^2$$

$$net_j^{(L)} = \sum_{i=1}^{I+1} o_i^{(L-1)} w_{j,i}^{(L-1)}$$

$$(o_{I+1}^{(L-1)} = 1, w_{j,I+1}^{(L-1)} = -\theta_j^{(L)})$$

誤差逆伝播法（8）

- 第 $L-1$ 層とその一つ前の層（第 $L-2$ 層）の間の重み $w_{i,h}^{(L-2)}$ について

$$\frac{\partial E}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}} = \frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}} \frac{\partial net_i^{(L-1)}}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}} = o_h^{(L-2)}$$

$$\frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}} = \frac{\partial E}{\partial o_i^{(L-1)}} \frac{\partial o_i^{(L-1)}}{\partial net_i^{(L-1)}} = f'(net_i^{(L-1)})$$

$$\frac{\partial E}{\partial o_i^{(L-1)}} = \sum_j \frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}} \frac{\partial net_j^{(L)}}{\partial o_i^{(L-1)}} = - \sum_j \delta_j^{(L)} w_{j,i}^{(L-1)}$$

\parallel \parallel
 $-\delta_j^{(L)}$ $w_{j,i}^{(L-1)}$

$$net_i^{(L-1)} = \sum_{h=1}^{H+1} o_h^{(L-2)} w_{i,h}^{(L-2)}$$

$$(o_{H+1}^{(L-2)} = 1, w_{i,H+1}^{(L-2)} = -\theta_i^{(L-1)})$$

$$o_i^{(L-1)} = f(net_i^{(L-1)})$$

$$E = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^J (t_j - o_j^{(L)})^2$$

$$net_j^{(L)} = \sum_{i=1}^{I+1} o_i^{(L-1)} w_{j,i}^{(L-1)}$$

$$(o_{I+1}^{(L-1)} = 1, w_{j,I+1}^{(L-1)} = -\theta_j^{(L)})$$

誤差逆伝播法（9）

- 第 $L-1$ 層とその一つ前の層（第 $L-2$ 層）の間の重み $w_{i,h}^{(L-2)}$ について

$$\frac{\partial E}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}} = \frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}} \frac{\partial net_i^{(L-1)}}{\partial w_{i,h}^{(L-2)}} = -\delta_i^{(L-1)} o_h^{(L-2)}$$

$\delta_i^{(L-1)}$ と置くと

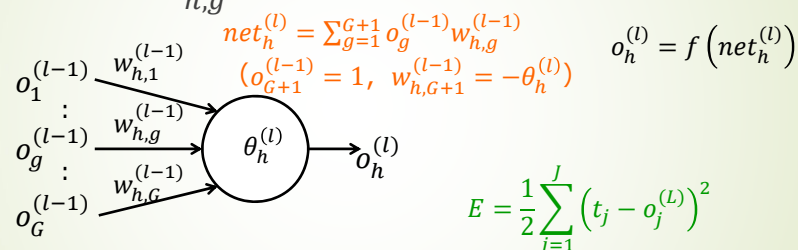
$$\frac{\partial E}{\partial net_i^{(L-1)}} = \frac{\partial E}{\partial o_i^{(L-1)}} \frac{\partial o_i^{(L-1)}}{\partial net_i^{(L-1)}} = -f'(net_i^{(L-1)}) \sum_j \delta_j^{(L)} w_{j,i}^{(L-1)}$$

$$\frac{\partial E}{\partial o_i^{(L-1)}} = \sum_j \frac{\partial E}{\partial net_j^{(L)}} \frac{\partial net_j^{(L)}}{\partial o_i^{(L-1)}} = -\sum_j \delta_j^{(L)} w_{j,i}^{(L-1)}$$

\parallel
 $-\delta_i^{(L)}$
 \parallel
 $w_{j,i}^{(L-1)}$

誤差逆伝播法（10）

- 中間層の第 l 層とその一つ前の層（第 $l-1$ 層）の間の重み $w_{h,g}^{(l-1)}$ について



$$\frac{\partial E}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = \frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} \frac{\partial net_h^{(l)}}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} \leftarrow \text{チェーンルール}$$

\parallel
 $o_g^{(l-1)}$
 (ノード h の $net_h^{(l)}$ 以外が $w_{h,g}^{(l-1)}$ に依存しないことに注意!!)

誤差逆伝播法（１１）

- 中間層の第 l 層とその一つ前の層（第 $l-1$ 層）の間の重み $w_{h,g}^{(l-1)}$ について

$$net_h^{(l)} = \sum_{g=1}^{G+1} o_g^{(l-1)} w_{h,g}^{(l-1)} \quad o_h^{(l)} = f(net_h^{(l)}) \quad E = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^J (t_j - o_j^{(L)})^2$$

$$(o_{G+1}^{(l-1)} = 1, w_{h,G+1}^{(l-1)} = -\theta_h^{(l)})$$

$$\frac{\partial E}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = \frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} \frac{\partial net_h^{(l)}}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = o_g^{(l-1)}$$

$$\frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} = \frac{\partial E}{\partial o_h^{(l)}} \frac{\partial o_h^{(l)}}{\partial net_h^{(l)}} = f'(net_h^{(l)})$$

||
?

誤差逆伝播法（１２）

- 中間層の第 l 層とその一つ前の層（第 $l-1$ 層）の間の重み $w_{h,g}^{(l-1)}$ について

$$\frac{\partial E}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = \frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} \frac{\partial net_h^{(l)}}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = o_g^{(l-1)}$$

$$\frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} = \frac{\partial E}{\partial o_h^{(l)}} \frac{\partial o_h^{(l)}}{\partial net_h^{(l)}} = f'(net_h^{(l)})$$

$$\frac{\partial E}{\partial o_h^{(l)}} = \sum_i \frac{\partial E}{\partial net_i^{(l+1)}} \frac{\partial net_i^{(l+1)}}{\partial o_h^{(l)}} \leftarrow \text{チェーンルール}$$

||
 $-\delta_i^{(l+1)}$

||
 $w_{i,h}^{(l)}$

（全ての $net_i^{(l+1)}$ が $o_h^{(l)}$ に依存する！！）

誤差逆伝播法（1 3）

- 中間層の第 l 層とその一つ前の層（第 $l-1$ 層）

の間の重み $w_{h,g}^{(l-1)}$ について

$$\frac{\partial E}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = \frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} \frac{\partial net_h^{(l)}}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = o_g^{(l-1)}$$

$$net_h^{(l)} = \sum_{g=1}^{G+1} o_g^{(l-1)} w_{h,g}^{(l-1)}$$

$$(o_{G+1}^{(l-1)} = 1, w_{h,G+1}^{(l-1)} = -\theta_h^{(l)})$$

$$E = \frac{1}{2} \sum_{j=1}^J (t_j - o_j^{(L)})^2$$

$$\frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} = \frac{\partial E}{\partial o_h^{(l)}} \frac{\partial o_h^{(l)}}{\partial net_h^{(l)}} = f'(net_h^{(l)})$$

$$net_i^{(l+1)} = \sum_{h=1}^{H+1} o_h^{(l)} w_{i,h}^{(l)}$$

$$(o_{H+1}^{(l)} = 1, w_{i,H+1}^{(l)} = -\theta_i^{(l+1)})$$

$$\frac{\partial E}{\partial o_h^{(l)}} = \sum_i \frac{\partial E}{\partial net_i^{(l+1)}} \frac{\partial net_i^{(l+1)}}{\partial o_h^{(l)}} = - \sum_i \delta_i^{(l+1)} w_{i,h}^{(l)}$$

\parallel
 $-\delta_i^{(l+1)}$ $w_{i,h}^{(l)}$

誤差逆伝播法（1 4）

- 中間層の第 l 層とその一つ前の層（第 $l-1$ 層）

の間の重み $w_{h,g}^{(l-1)}$ について

$$\frac{\partial E}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = \frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} \frac{\partial net_h^{(l)}}{\partial w_{h,g}^{(l-1)}} = -\delta_h^{(l)} o_g^{(l-1)}$$

$\delta_h^{(l)}$ と置くと

$$\frac{\partial E}{\partial net_h^{(l)}} = \frac{\partial E}{\partial o_h^{(l)}} \frac{\partial o_h^{(l)}}{\partial net_h^{(l)}} = -f'(net_h^{(l)}) \sum_i \delta_i^{(l+1)} w_{i,h}^{(l)}$$

$$\frac{\partial E}{\partial o_h^{(l)}} = \sum_i \frac{\partial E}{\partial net_i^{(l+1)}} \frac{\partial net_i^{(l+1)}}{\partial o_h^{(l)}} = - \sum_i \delta_i^{(l+1)} w_{i,h}^{(l)}$$

\parallel
 $-\delta_i^{(l+1)}$ $w_{i,h}^{(l)}$

誤差逆伝播法（アルゴリズム（１））

1. 結合荷重 $w_{j,i}^{(l)}$ ($i = 1, \dots, n(l) + 1$, $j = 1, \dots, n(l + 1)$, $l = 1, \dots, L - 1$) の初期値をランダムに小さい値に設定する.
 ここで $w_{j,i}^{(l)}$ は第 l 層と第 $l + 1$ 層の間の結合荷重, $n(l)$ は第 l 層のユニット数, L は層の数を表す.
 また, $w_{j,n(l)+1}^{(l)} = -\theta_j^{(l+1)}$ (第 $l + 1$ 層のユニット j の閾値の符号を逆転したもの) とする.
 さらに学習率 η ($0 < \eta \leq 1$) を小さな値に設定する.

誤差逆伝播法（アルゴリズム（２））

2. 入力パターンベクトル $x_p = (x_{p,1}, \dots, x_{p,n(1)})$ と, それに対応する教師信号 $t_p = (t_{p,1}, \dots, t_{p,n(L)})$ の組を選ぶ.
3. 結合荷重 $w_{j,i}^{(l)}$ と入力パターンベクトル x_p を用いて, 入力層から出力層に向けて, 各ユニットの出力値を次式で計算する. ただし $net_{p,j}^{(l)} = \sum_{i=1}^{n(l)+1} w_{j,i}^{(l-1)} o_{p,i}^{(l-1)}$ とする.

$$o_{p,j}^{(1)} = x_{p,j} \quad (j = 1 \dots n(1))$$

$$o_{p,j}^{(l)} = f(net_{p,j}^{(l)}) \quad (j = 1 \dots n(l), 2 \leq l \leq L)$$

$$o_{p,n(l)+1}^{(l)} = 1 \quad (1 \leq l \leq L - 1) \quad f: \text{活性化関数}$$

誤差逆伝播法（アルゴリズム（3））

4. 出力層から入力層に向けて誤差 $\delta_{p,j}^{(l)}$ を次式に従って計算する.

E : 誤差関数

$$\delta_{p,j}^{(L)} = -f' \left(\text{net}_{p,j}^{(L)} \right) \frac{\partial E}{\partial o_{p,j}^{(L)}} \quad (j = 1 \cdots n(L))$$

$$\delta_{p,j}^{(l)} = f' \left(\text{net}_{p,j}^{(l)} \right) \sum_{k=1}^{n(l+1)} \delta_{p,k}^{(l+1)} w_{k,j}^{(l)} \quad (j = 1 \cdots n(l), \quad l = 2 \cdots L-1)$$



層ごとに f を変えたり E を変更したりしても
他層に影響しない

5. 結合荷重を修正する.

$$w_{j,i}^{(l)} \leftarrow w_{j,i}^{(l)} + \eta \delta_{p,j}^{(l+1)} o_{p,i}^{(l)} \\ (i = 1 \cdots n(l) + 1, \quad j = 1 \cdots n(l + 1), \quad l = 1 \cdots L - 1)$$

誤差逆伝播法（アルゴリズム（4））

6. 学習パターンに対して誤差 E が設定値以下になれば終了. そうでなければ2.~5.を繰り返す.

21

出題予定の演習課題

- 誤差逆伝播法について

10/5/2023