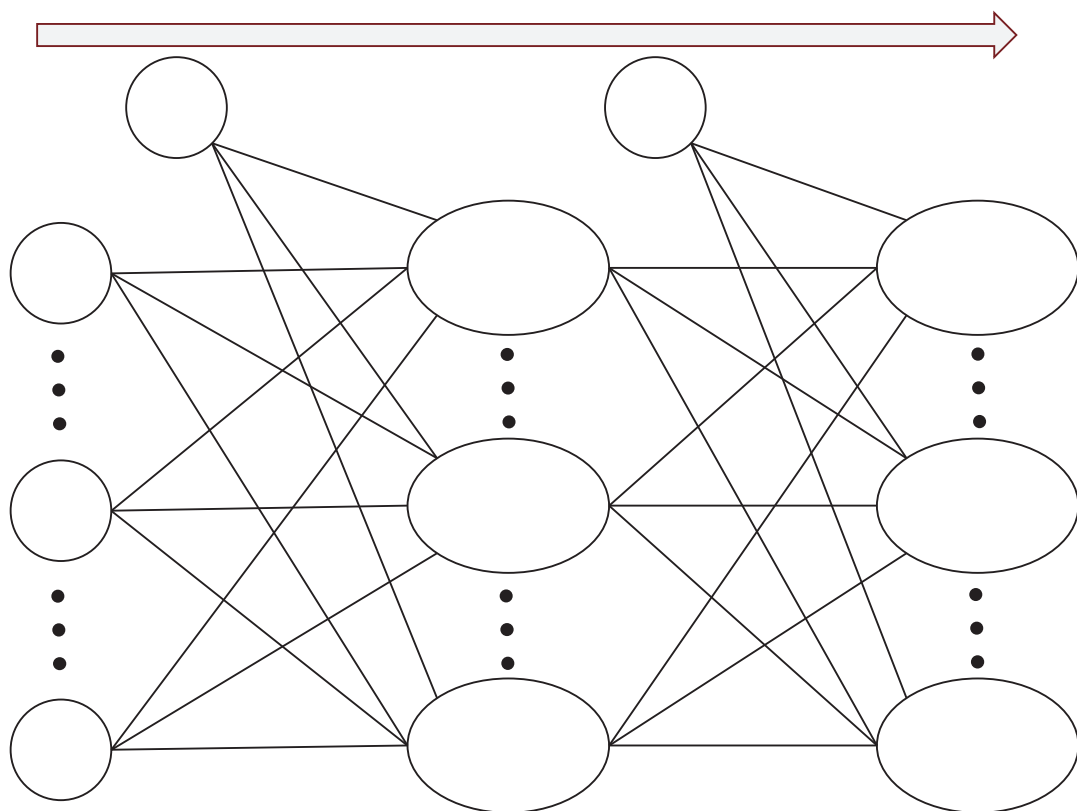


伝搬

の流れ：

層→

層



入力層：0層

個のノード

中間層：1層

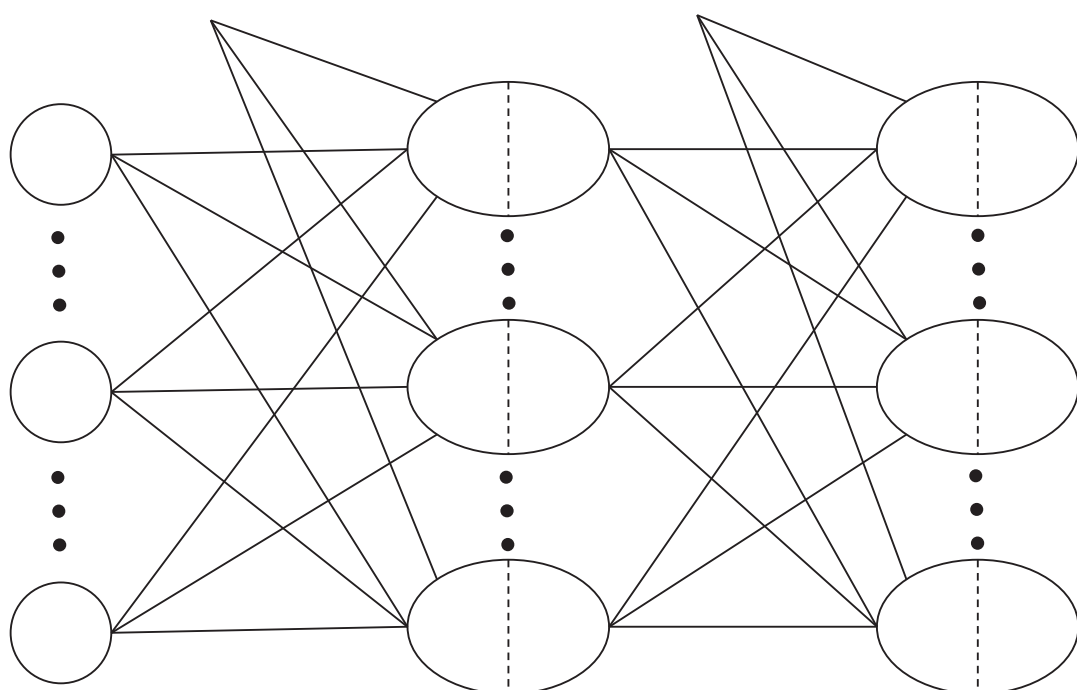
個のノード

出力層：2層

個のノード

1

変数と定数

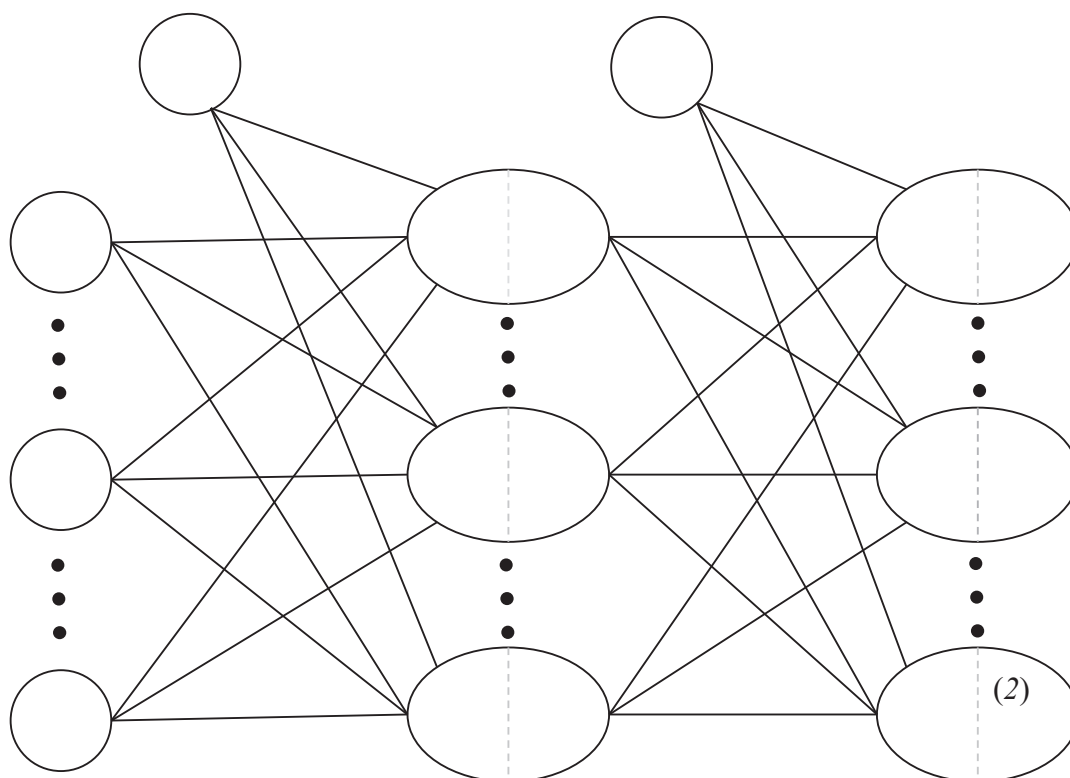


入力層：0層

中間層：1層

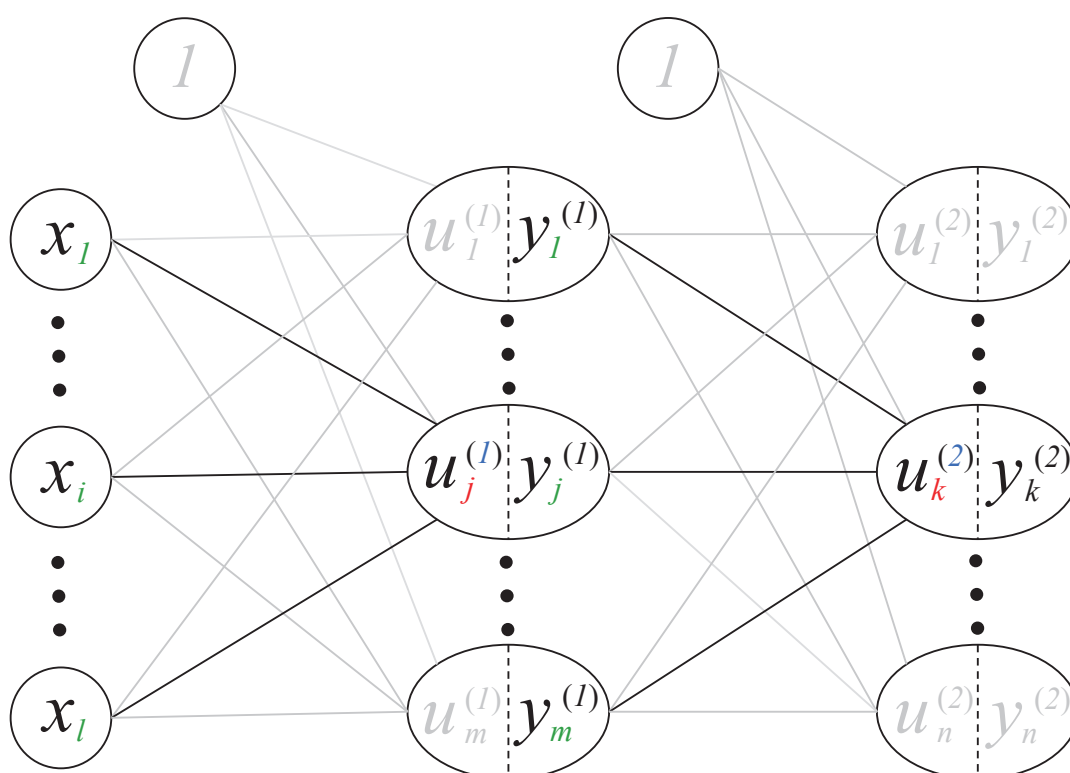
出力層：2層

2

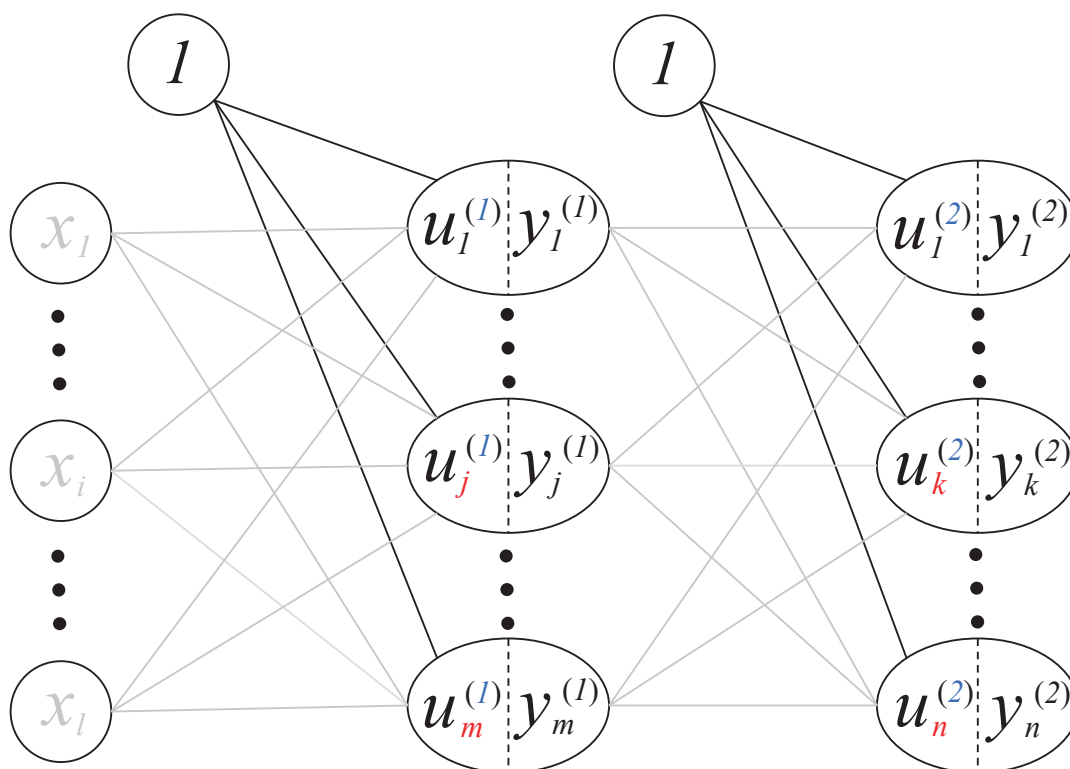


3

ウェイトパラメータ



4



5

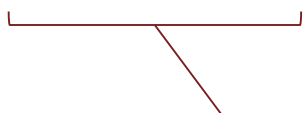
活性化関数

■ の場合： 関数と 関数

$$h^{(2)}(u_k^{(2)}) = \quad \quad \quad h^{(1)}(u_j^{(1)}) = \quad \quad \quad$$

■ の場合： 関数と 関数

$$h^{(2)}(u_k^{(2)}) = \quad \quad \quad h^{(1)}(u_j^{(1)}) = \quad \quad \quad$$



の関数であることに注意！

6

中間層の変数

■ 中間層での活性化関数への入力

$$u_j^{(l)} = \quad + \cdots + \quad + \cdots + \quad +$$

■ 中間層からの出力

$$y_j^{(l)} =$$

7

出力層の変数

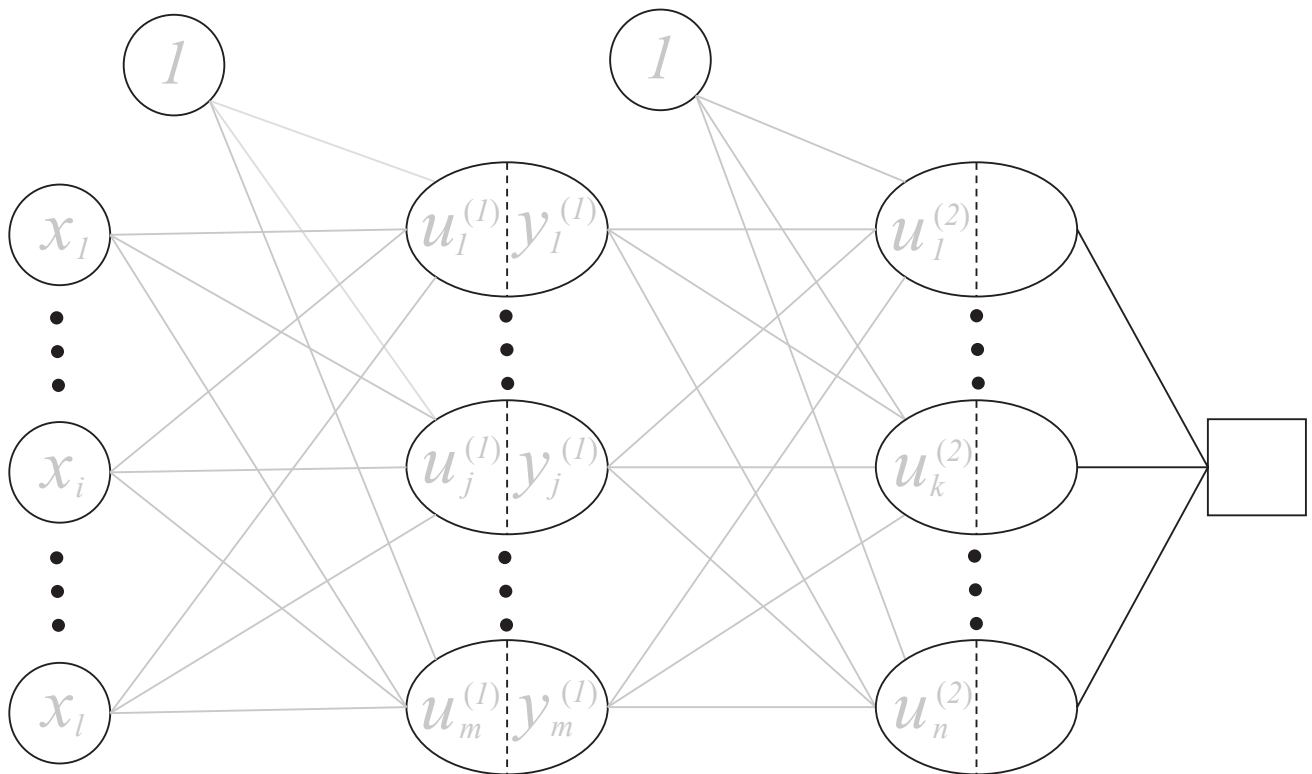
■ 出力層での活性化関数への入力

$$u_k^{(2)} = \quad + \cdots + \quad + \cdots + \quad +$$

■ 出力層からの出力

$$y_k^{(2)} =$$

8



9

の 依存性

$$E = E(\quad, \quad, \quad, \quad) = f(\quad, \quad)$$

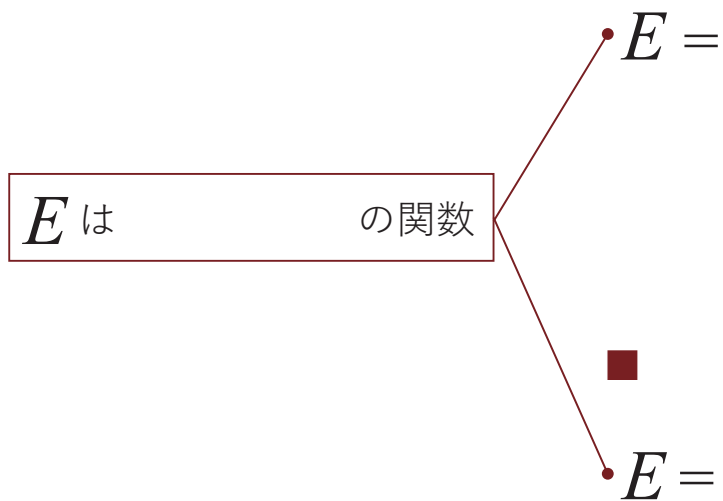
$$W^{(\cdot)} = \begin{bmatrix} w^{(\cdot)} & \dots & w^{(\cdot)} \\ \vdots & w^{(\cdot)} & \vdots \\ w^{(\cdot)} & \dots & w^{(\cdot)} \end{bmatrix}$$

$$B^{(\cdot)} = \begin{bmatrix} b^{(\cdot)} \\ \vdots \\ b^{(\cdot)} \end{bmatrix}$$

$$W^{(\cdot)} = \begin{bmatrix} w^{(\cdot)} & \dots & w^{(\cdot)} \\ \vdots & w^{(\cdot)} & \vdots \\ w^{(\cdot)} & \dots & w^{(\cdot)} \end{bmatrix}$$

$$B^{(\cdot)} = \begin{bmatrix} b^{(\cdot)} \\ \vdots \\ b^{(\cdot)} \end{bmatrix}$$

■ 問題の場合：



11

の 化 \rightarrow パラメータの

法により誤差 E を する



化にかかる 時間を大幅に短縮する目的で、
を に 必要がある！

—— = ? STEP 2 —— = ?

STEP 1.5

—— = ? STEP 1 —— = ?

12

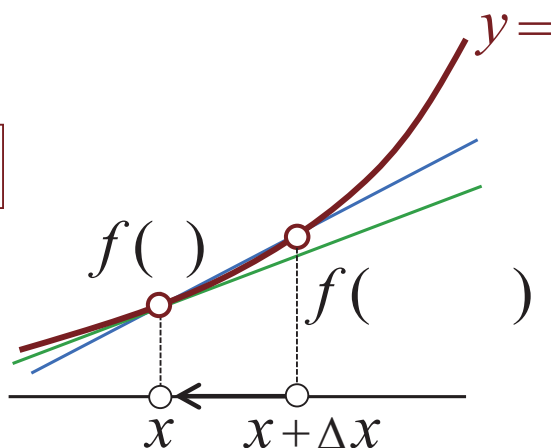
微分の基本 微分（変数関数の微分）

線分の傾き $\frac{f(\quad) - f(\quad)}{\quad}$

線分の傾き $\frac{\quad}{\quad} = \frac{f(\quad) - f(\quad)}{\quad}$



での に対する の変化率



13

微分の基本 率（1変数の場合）

$\begin{cases} y = \\ u = \end{cases}$

$\frac{\quad}{\quad} = \frac{\quad}{\quad} \frac{\quad}{\quad}$

に対する の 率

に対する の 率

に対する の 率

14

率が成立する理由

$$\begin{aligned} \text{---} &= \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \text{---} \\ &= \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \left(\text{---} \text{---} \right) \\ &= \lim_{\Delta u \rightarrow 0} \text{---} \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \text{---} \\ &= \text{---} \end{aligned}$$

15

微分の基本 微分（変数関数の微分）

$$z = f(x, y)$$

$$\frac{\partial z}{\partial x} = \text{---}$$

$$\frac{\partial z}{\partial y} = \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \text{---}$$

16

$z = f(x, y)$ 変数 x と y に対して z はどれだけ変化するか？

$$\begin{aligned}\Delta z &= f(x_1 + \Delta x, y_1 + \Delta y) - f(x_1, y_1) \\ &= \underbrace{f(x_1 + \Delta x, y_1) - f(x_1, y_1)}_{\Delta z_x} \\ &\quad + \underbrace{f(x_1 + \Delta x, y_1 + \Delta y) - f(x_1 + \Delta x, y_1)}_{\Delta z_y}\end{aligned}$$

$dz = \Delta z_x + \Delta z_y$

17

全微分 (n 変数の場合)

$$y = f(x_1, \dots, x_n)$$

$$dy = \frac{\partial y}{\partial x_1} dx_1 + \dots + \frac{\partial y}{\partial x_n} dx_n$$

$dy =$

18

微分の基本 率 (変数の場合)

■ となる変数が の場合

$$y = f(,) \quad u = g() \quad v = h()$$

$$dy = \quad + \quad \Rightarrow \quad \boxed{\frac{dy}{dx} = \quad + \quad}$$

■ すると

$$y = f(, \dots,) \quad u = f() \cdots u = f()$$

$$\boxed{\frac{dy}{dx} =}$$

19

微分の基本 鎖率 (変数の場合)

■ となる変数が の場合

$$z = f(,) \quad u = g(,) \quad v = h(,)$$

$$dz = \quad + \quad \Rightarrow \quad \boxed{\frac{\partial z}{\partial x} = \quad + \quad}$$
$$\boxed{\frac{\partial z}{\partial y} = \quad + \quad}$$

■ 一般化すると

$$z = f(, \dots,) \quad u = f(,) \cdots f(,)$$

$$\boxed{\frac{\partial z}{\partial x} =}$$

$$\boxed{\frac{\partial z}{\partial y} =}$$

20

$$\frac{\partial E}{\partial w_{kj}^{(2)}} = \sum^n \frac{\partial E}{\partial z_j} \frac{\partial z_j}{\partial w_{kj}^{(2)}} = \frac{\partial E}{\partial z_j} \frac{\partial z_j}{\partial w_{kj}^{(2)}} + \sum^n \frac{\partial E}{\partial z_j} \frac{\partial z_j}{\partial w_{kj}^{(2)}} \frac{\partial z_j}{\partial w_{kj}^{(2)}}$$

は の関数ではないため は

$$\frac{\partial E}{\partial w_{kj}^{(2)}} = \frac{\partial E}{\partial z_j} \frac{\partial z_j}{\partial w_{kj}^{(2)}} = \frac{\partial E}{\partial z_j} \frac{\partial z_j}{\partial w_{kj}^{(2)}} \frac{\partial z_j}{\partial w_{kj}^{(2)}}$$

21

$$u_k^{(2)} = \frac{\partial E}{\partial z_k} \frac{\partial z_k}{\partial w_{kj}^{(2)}} + \dots + \frac{\partial E}{\partial z_k} \frac{\partial z_k}{\partial w_{kj}^{(2)}} + \dots + \frac{\partial E}{\partial z_k} \frac{\partial z_k}{\partial w_{kj}^{(2)}} + \dots$$



$$\frac{\partial E}{\partial z_k} \frac{\partial z_k}{\partial w_{kj}^{(2)}} =$$

$$\frac{\partial E}{\partial z_k} \frac{\partial z_k}{\partial w_{kj}^{(2)}} =$$

22

$$\frac{\partial E}{\partial b_k^{(2)}} = \sum^n \text{---} = \text{---} + \sum^n \text{---} \boxed{\text{---}}$$

は の関数ではないため は

$$\frac{\partial E}{\partial b_k^{(2)}} = \boxed{\text{---}} = \boxed{\text{---}}$$

23

$$\frac{\partial E}{\partial b_k^{(2)}} = \boxed{\text{---}} = \boxed{\text{---}}$$

$$u_k^{(2)} = \text{---} + \dots + \text{---} + \dots + \text{---}$$



$$\text{---} =$$

$$\boxed{\text{---} =}$$

24

$$\frac{\partial E}{\partial y_j^{(1)}} = \sum_{r=1}^n \boxed{} = \sum_{r=1}^n \boxed{}$$

$$u_k^{(2)} = + \dots + + \dots + $$

$k = 1, \dots, n$



$$ =$$

$$ = \sum_{r=1}^n $$

25

$$\frac{\partial E}{\partial w_{ji}^{(1)}} = \sum_{m=1}^m = + \sum_{m=1}^m $$

は の関数ではないため は

$$\frac{\partial E}{\partial w_{ji}^{(1)}} = \boxed{} = \boxed{}$$

26

$$u_j^{(l)} = \quad + \cdots + \quad + \cdots + \quad +$$



$$\text{————} =$$

$$\text{————} =$$

27

$$\frac{\partial E}{\partial b_j^{(l)}} = \sum^m \text{————} = \text{————} + \sum^m \text{————} \boxed{\text{————}}$$

は の関数ではないため は



$$\frac{\partial E}{\partial b_j^{(l)}} = \boxed{\text{————}} = \boxed{\text{————}}$$

28

STEP 2 中間層での対バイアス勾配を求める

$$u_j^{(l)} = w_{jl}^{(l)} x_l + \cdots + w_{ji}^{(l)} x_i + \cdots + w_{jl}^{(l)} x_l + b_j^{(l)}$$



$$\frac{\partial u_j^{(l)}}{\partial b_j^{(l)}} = 1$$

$$\frac{\partial E}{\partial b_j^{(l)}} = \delta_j^{(l)}$$

29

対パラメータ勾配の表現

■ 層

$$\frac{\partial E}{\partial W^{(2)}} = \left(\begin{array}{c} \end{array} \right)_{\times} \quad \frac{\partial E}{\partial B^{(2)}} = \left(\begin{array}{c} \end{array} \right)_{\times}$$

■ 層

$$\frac{\partial E}{\partial W^{(l)}} = \left(\begin{array}{c} \end{array} \right)_{\times} \quad \frac{\partial E}{\partial B^{(l)}} = \left(\begin{array}{c} \end{array} \right)_{\times}$$

30

$$\delta_k^{(2)} = \text{---} = \sum^n \text{---} \text{---}$$

$$= \text{---} \text{---} + \sum^n \text{---} \text{---}$$

31

出力層デルタ： 問題の場合

$$E = \sum_{r=1}^n$$

$$y_k^{(2)} = h^{(2)}(u_k^{(2)}) =$$

$$\frac{\partial E}{\partial y_k^{(2)}} \frac{\partial y_k^{(2)}}{\partial u_k^{(2)}} =$$

$$\sum_{r \neq k}^n \frac{\partial E}{\partial y_r^{(2)}} \frac{\partial y_r^{(2)}}{\partial u_k^{(2)}} = \sum_{r \neq k}^n$$

$$\delta_k^{(2)} =$$

32

出力層デルタ： 問題の場合

$$E = \sum_{r=1}^n$$

$$y_k^{(2)} = h^{(2)}(u_k^{(2)}) = \underline{\hspace{2cm}}$$

$$\frac{\partial E}{\partial y_k^{(2)}} \frac{\partial y_k^{(2)}}{\partial u_k^{(2)}} =$$

$$\sum_{r \neq k}^n \frac{\partial E}{\partial y_r^{(2)}} \frac{\partial y_r^{(2)}}{\partial u_k^{(2)}} = \sum_{r \neq k}^n \left(\right) =$$

$$\delta_k^{(2)} =$$

=

問題と同じ

33

中間層デルタ

$$\delta_j^{(1)} = \frac{\partial E}{\partial u_j^{(1)}} = \sum^n \underline{\hspace{2cm}}$$

$$= \underline{\hspace{2cm}} + \sum^m \underline{\hspace{2cm}} \boxed{\hspace{2cm}}$$

は の関数ではないため は

$$= \boxed{\hspace{2cm}} = \sum_{k=1}^n \boxed{\hspace{2cm}}$$

STEP 1.5

を求めるには を先に算出しておく必要あり

34

■活性化関数が 関数の場合

$$y_j^{(l)} = h(u_j^{(l)}) = \text{—————}$$

$$\frac{\partial y_j^{(l)}}{\partial u_j^{(l)}} =$$

$$\delta_j^{(l)} = \left(\sum_{k=1}^n \right) \left(\right)$$

35

■活性化関数が 関数の場合

$$y_j^{(l)} = h(u_j^{(l)}) = \begin{cases} \text{if } u_j^{(l)} \geq 0 \\ \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\frac{\partial y_j^{(l)}}{\partial u_j^{(l)}} = \begin{cases} \text{if } u_j^{(l)} \geq 0 \\ \text{otherwise} \end{cases}$$

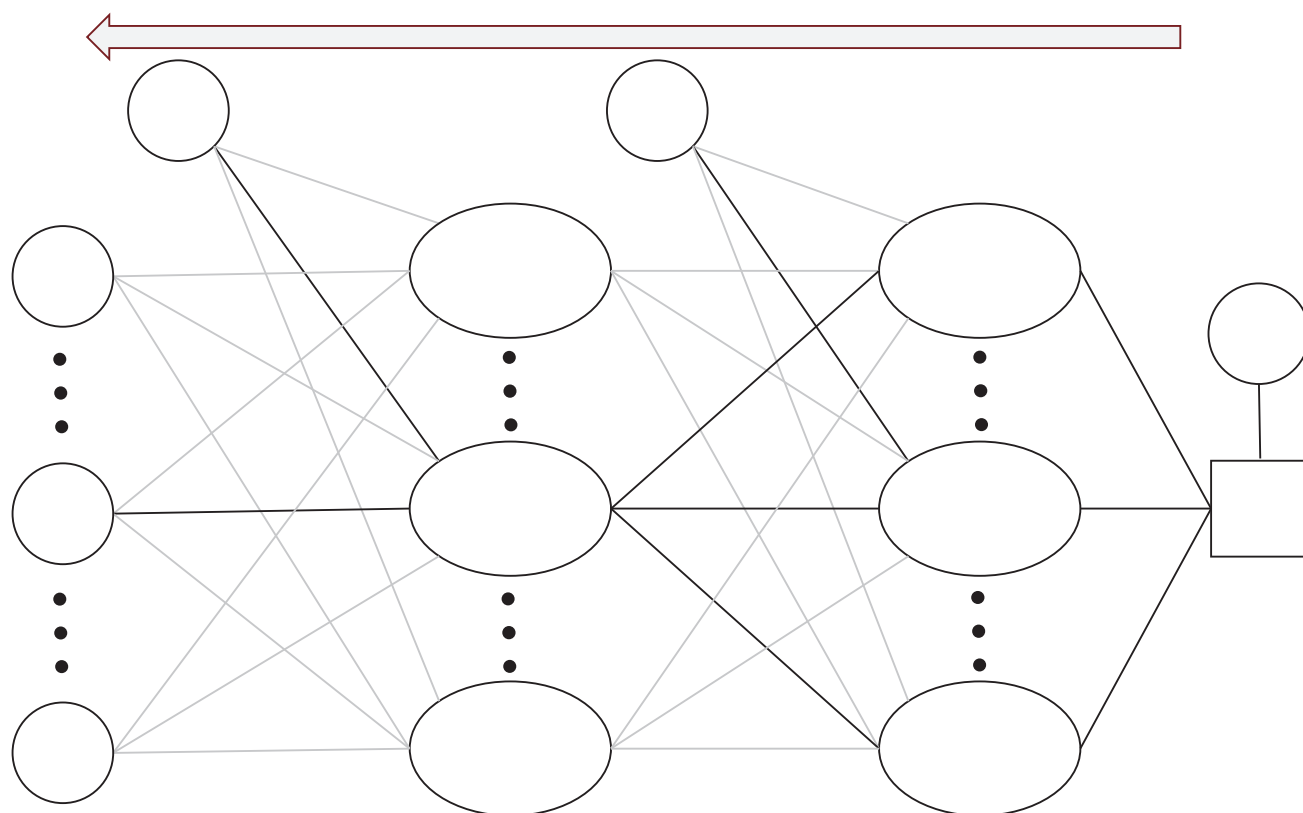
$u_j^{(l)}$ の場合

$$\delta_j^{(l)} =$$

$u_j^{(l)}$ の場合

$$\delta_j^{(l)} =$$

36



$$\text{教師信号 } D = [d_1 \cdots d_n]^T$$

37

まとめ 対パラメータ勾配の計算：出力層

$$\frac{\partial E}{\partial W^{(2)}} = \left(\begin{array}{c} \\ \\ \end{array} \right) \times$$



$$\frac{\partial E}{\partial W^{(2)}} = \left(\left(\begin{array}{c} - \\ - \\ - \end{array} \right) \right) \times$$

$$\frac{\partial E}{\partial B^{(2)}} = \left(\begin{array}{c} \\ \\ \end{array} \right) \times$$



$$\frac{\partial E}{\partial B^{(2)}} = \left(\begin{array}{c} - \\ - \\ - \end{array} \right) \times$$

38

$$\frac{\partial E}{\partial W^{(l)}} = \left(\begin{array}{c} \\ \end{array} \right)_{\times} = \left(\left(\sum_{r=1}^n \begin{array}{c} \\ \end{array} \right) \left(\begin{array}{c} - \\ \end{array} \right) \right)_{\times}$$



$$\boxed{\frac{\partial E}{\partial W^{(l)}} = \left(\left(\sum_{r=1}^n \left(\begin{array}{c} - \\ \end{array} \right) \right) \left(\begin{array}{c} - \\ \end{array} \right) \right)_{\times}}$$

$$\frac{\partial E}{\partial B^{(l)}} = \left(\begin{array}{c} \\ \end{array} \right)_{\times}$$



$$\boxed{\frac{\partial E}{\partial B^{(l)}} = \left(\left(\sum_{r=1}^n \left(\begin{array}{c} - \\ \end{array} \right) \right) \left(\begin{array}{c} - \\ \end{array} \right) \right)_{\times}}$$

39

$$\frac{\partial E}{\partial W^{(l)}} = \left(\begin{array}{c} \\ \end{array} \right)_{\times} = \left(\left(\sum_{r=1}^n \begin{array}{c} \\ \end{array} \right) \right)_{\times}$$



$$\boxed{\frac{\partial E}{\partial W^{(l)}} = \left(\left(\sum_{r=1}^n \left(\begin{array}{c} - \\ \end{array} \right) \right) \right)_{\times}}$$

$$\frac{\partial E}{\partial B^{(l)}} = \left(\begin{array}{c} \\ \end{array} \right)_{\times}$$



$$\boxed{\frac{\partial E}{\partial B^{(l)}} = \left(\left(\sum_{r=1}^n \left(\begin{array}{c} - \\ \end{array} \right) \right) \right)_{\times}}$$

40