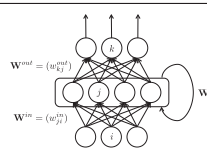
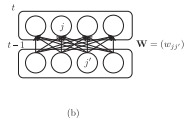
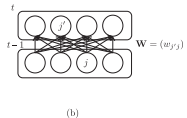


## 『深層学習』 第6～8刷正誤表

この度は、標記書籍をお買い求めいただき誠にありがとうございました。  
標記書籍に誤りがありました。訂正し、深くお詫び申し上げます。

ページ数	位置	誤	正																		
1	下から2行目～	入力層から逆に伝播させ、各層の重みの勾配を計算するという方法です。この計算の際、入力層から離れた	出力層から逆に伝播させ、各層の重みの勾配を計算するという方法です。この計算の際、出力層から離れた																		
2	2行目	いわゆる勾配消失問題と呼ばれる現象が	いわゆる勾配消失問題と呼ばれる現象が																		
3	8行目	異なる原理に基づいて行われるものの、	異なる原理に基づいて行われるものの、																		
18	5～6行目	その場合は出力層はユニット2つとなり、	その場合は出力層はユニットが2つとなり、																		
37	下から7行目	$\Delta \mathbf{w}^{(t-1)} \equiv \mathbf{w}^{(t-1)} - \mathbf{w}^{(t-2)}$	$\Delta \mathbf{w}^{(t-1)} \equiv \mathbf{w}^{(t)} - \mathbf{w}^{(t-1)}$																		
51	11行目	逆伝播計算は $\Delta^{(L)} = \mathbf{D} - \mathbf{Y}$ とした後、	逆伝播計算は $\Delta^{(L)} = \mathbf{Y} - \mathbf{D}$ とした後、																		
51	下から4行目	$E = \sum_{n=1}^N E_n(\mathbf{W})$	$E = \sum_{n=1}^N E_n(\mathbf{W})/N$																		
52	3行目	$E = \sum_{n=1}^N E_n(\mathbf{W})$	$E = \sum_{n=1}^N E_n(\mathbf{W})/N$																		
52	下から1行目	$\frac{\partial E}{\partial w_{ji}^{(l)}} = \frac{E(\dots, w_{ij}^{(l)} + \varepsilon, \dots) - E(\dots, w_{ij}^{(l)}, \dots)}{\varepsilon}$	$\frac{\partial E}{\partial w_{ji}^{(l)}} = \frac{E(\dots, w_{ji}^{(l)} + \varepsilon, \dots) - E(\dots, w_{ji}^{(l)}, \dots)}{\varepsilon}$																		
53	1行目	ここで $E(\dots, w_{ij}^{(l)} + \varepsilon, \dots)$ という表記は、 $E(\mathbf{w})$ の変数 $\mathbf{w}$ のうち $w_{ij}^{(l)}$ だけに $\varepsilon$ を加算するという意味です。 $\varepsilon \rightarrow 0$ の極限をとると、上の式は偏微分 $\partial E(\mathbf{w})/\partial w_{ij}^{(l)}$ の定義に一致します。	ここで $E(\dots, w_{ji}^{(l)} + \varepsilon, \dots)$ という表記は、 $E(\mathbf{w})$ の変数 $\mathbf{w}$ のうち $w_{ji}^{(l)}$ だけに $\varepsilon$ を加算するという意味です。 $\varepsilon \rightarrow 0$ の極限をとると、上の式は偏微分 $\partial E(\mathbf{w})/\partial w_{ji}^{(l)}$ の定義に一致します。																		
62	10行目	任意の正則な $D_y \times D_y$ 行列 $\mathbf{Q}$ に対し、	任意の $D_y \times D_y$ の直交行列 $\mathbf{Q}$ に対し、																		
65	12行目	$\frac{\partial \hat{\rho}_j}{\partial u_j^{(l)}} = f'(u_j^{(l)})$	$\frac{\partial \hat{\rho}_j}{\partial u_j^{(l)}} = \frac{1}{N} f'(u_j^{(l)})$																		
85	図 6.5 図 6.6	<table border="1" style="border-collapse: collapse; margin: auto;"> <tr><td>0.01</td><td>0.08</td><td>0.01</td></tr> <tr><td>0.08</td><td>0.62</td><td>0.08</td></tr> <tr><td>0.01</td><td>0.08</td><td>0.01</td></tr> </table>	0.01	0.08	0.01	0.08	0.62	0.08	0.01	0.08	0.01	<table border="1" style="border-collapse: collapse; margin: auto;"> <tr><td>0.01</td><td>0.08</td><td>0.01</td></tr> <tr><td>0.08</td><td>0.64</td><td>0.08</td></tr> <tr><td>0.01</td><td>0.08</td><td>0.01</td></tr> </table>	0.01	0.08	0.01	0.08	0.64	0.08	0.01	0.08	0.01
0.01	0.08	0.01																			
0.08	0.62	0.08																			
0.01	0.08	0.01																			
0.01	0.08	0.01																			
0.08	0.64	0.08																			
0.01	0.08	0.01																			
95	7行目	$\bar{x}_{ij} = \frac{1}{K} \sum_{k=0}^{K-1} \sum_{(p,q) \in P_{ij}} w_{pqk} x_{i+p, j+q, k}$	$\bar{x}_{ij} = \frac{1}{K} \sum_{k=0}^{K-1} \sum_{(p,q) \in P_{ij}} w_{pqk} x_{i+p, j+q, k}$																		
114	図 7.3 (a)																				

114	図 7.3 (b)		
116	10 行目	をそれぞれ $\mathbf{v}^t = (v_j^t)$ と $\mathbf{y}^t = (y_j^t)$ のように	をそれぞれ $\mathbf{v}^t = (v_k^t)$ と $\mathbf{y}^t = (y_k^t)$ のように
120	1 行目	$\frac{\partial E}{\partial w_{jj'}} = \sum_{t=1}^T \frac{\partial E}{\partial u_j^t} \frac{\partial u_j^t}{\partial w_{jj'}} = \sum_{t=1}^T \delta_j^t z_j^{t-1}$	$\frac{\partial E}{\partial w_{jj'}} = \sum_{t=1}^T \frac{\partial E}{\partial u_j^t} \frac{\partial u_j^t}{\partial w_{jj'}} = \sum_{t=1}^T \delta_j^t z_j^{t-1}$
120	3 行目	$\frac{\partial E}{\partial w_{kj}^{out}} = \sum_{t=1}^T \frac{\partial E}{\partial v_k^t} \frac{\partial v_k^t}{\partial w_{kj}^{out}} = \sum_{t=1}^T \delta_j^t z_j^t$	$\frac{\partial E}{\partial w_{kj}^{out}} = \sum_{t=1}^T \frac{\partial E}{\partial v_k^t} \frac{\partial v_k^t}{\partial w_{kj}^{out}} = \sum_{t=1}^T \delta_k^{out,t} z_j^t$
127	9 行目	'ccba' です.	'cbab' です.
135	下から 4 行目	例えば $M = 10$ では	例えば $M = 20$ では