

「スッキリわかる数理・データサイエンス・AI」(初版) 正誤表

	誤	正
p.22, 8 行目	$\ \cdot\ $ を 2 乗ノルム	$\ \cdot\ _2$ を 2 乗ノルム
p.36, 37	このとき, 回帰係数 $w_j$ の $100(1-\alpha)\%$ の信頼区間は $w_j \pm t_{\alpha/2}(p-N-1) \times se(w_j)$ で求められます. ここで, $t_{\alpha/2}(p-N-1)$ は自由度 $N-p-1$ の $t$ 分布の上側 2.5% 点です.	このとき, 回帰係数 $w_j$ の $100(1-\alpha)\%$ の信頼区間は $w_j \pm t_{\alpha/2}(N-p-1) \times se(w_j)$ で求められます. ここで, $t_{\alpha/2}(N-p-1)$ は自由度 $N-p-1$ の $t$ 分布の上側 2.5% 点です.
p.42	${}^t\mathbf{w}\mathbf{x} > 0$ の場合 $f({}^t\mathbf{w}\mathbf{x}) \geq 0.5$ であり,	${}^t\mathbf{w}\mathbf{x} \geq 0$ の場合 $f({}^t\mathbf{w}\mathbf{x}) \geq 0.5$ であり,
p.43, 例 4.1 の(1)(2)解答	$\mathbf{w} = {}^t[w_0, w_1, w_2, w_3]$ とすれば,	$\mathbf{w} = {}^t[w_0, w_1, w_2, w_3]$ とし, ${}^t[1, {}^t\mathbf{x}_i]$ をあらためて $\mathbf{x}_i (1 \leq i \leq 4)$ とすれば,
p.45, 問 4.2	実際のクラスが $(y_1, y_2, y_3) = (1, 1, 0)$ であるデータに対して, あるロジスティック回帰モデルに	実際のクラスが $(y_1, y_2, y_3) = (0, 0, 1)$ であるデータに対して, あるロジスティック回帰モデルに
p.50, 例 4.6 の解答	$[J(\mathbf{x})]^{-1} = \frac{1}{2x_1x_2 - 9x_1^2} \begin{bmatrix} x_2 & -3x_2^2 \\ -3x_1^2 & 2x_1 \end{bmatrix}$ である. よって, 求めるニュートン反復列は, $\mathbf{x}^{(n+1)} = \mathbf{x}^{(n)} - [J(\mathbf{x}^{(n)})]^{-1}\mathbf{f}(\mathbf{x}^{(n)})$ より $\begin{bmatrix} x_1^{(n+1)} \\ x_2^{(n+1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^{(n)} \\ x_2^{(n)} \end{bmatrix} - \frac{1}{2x_1^{(n)}x_2^{(n)} - 9(x_1^{(n)})^2} \begin{bmatrix} x_2^{(n)} & -3(x_2^{(n)})^2 \\ -3(x_1^{(n)})^2 & 2x_1^{(n)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} (x_1^{(n)})^2 + (x_2^{(n)})^3 - 12 \\ (x_1^{(n)})^3 + \frac{1}{2}(x_2^{(n)})^2 - 10 \end{bmatrix}$ と なる.	$[J(\mathbf{x})]^{-1} = \frac{1}{2x_1x_2 - 9x_1^2x_2^2} \begin{bmatrix} x_2 & -3x_2^2 \\ -3x_1^2 & 2x_1 \end{bmatrix}$ である. よって, 求めるニュートン反復列は, $\mathbf{x}^{(n+1)} = \mathbf{x}^{(n)} - [J(\mathbf{x}^{(n)})]^{-1}\mathbf{f}(\mathbf{x}^{(n)})$ より $\begin{bmatrix} x_1^{(n+1)} \\ x_2^{(n+1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^{(n)} \\ x_2^{(n)} \end{bmatrix} - \frac{1}{2x_1^{(n)}x_2^{(n)} - 9(x_1^{(n)})^2(x_2^{(n)})^2} \begin{bmatrix} x_2^{(n)} & -3(x_2^{(n)})^2 \\ -3(x_1^{(n)})^2 & 2x_1^{(n)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} (x_1^{(n)})^2 + (x_2^{(n)})^3 - 12 \\ (x_1^{(n)})^3 + \frac{1}{2}(x_2^{(n)})^2 - 10 \end{bmatrix}$ となる.

	誤	正
p.51, (4.30)	$\frac{\partial \hat{y}_n}{\partial w_m} = f'({}^t \mathbf{w} \mathbf{x}_n) \frac{\partial ({}^t \mathbf{w} \mathbf{x}_n)}{\partial w_m} = \hat{y}_n (1 - \hat{y}_n) x_m^{(n)}$	$\frac{\partial \hat{y}_n}{\partial w_m} = f'({}^t \mathbf{w} \mathbf{x}_n) \frac{\partial ({}^t \mathbf{w} \mathbf{x}_n)}{\partial w_m} = \hat{y}_n (1 - \hat{y}_n) x_m^{(n)}$
p.59, $x$ を太字 $\mathbf{x}$ に	クラスを $C_k (k = 1, 2, \dots, K)$ とし, $P(x, C_k)$ を入力 $x$ とクラス $C_k$ が	クラスを $C_k (k = 1, 2, \dots, K)$ とし, $P(\mathbf{x}, C_k)$ を入力 $\mathbf{x}$ とクラス $C_k$ が
p.60, 例 6.2 の問題	$y = {}^t[0.1, 0.4, 0.3, 0.2]$ と出力した場合,	$\mathbf{y} = {}^t[0.1, 0.4, 0.3, 0.2]$ と出力した場合,
p.60, 例 6.2 の解答	正解クラスが第2クラスであるため, 正解ラベル $d$ は $d = {}^t[0, 1, 0, 0]$ となる. 交差エントロピー損失は次のようになる.	正解クラスが第2クラスであるため, 正解ラベル $\mathbf{d}$ は $\mathbf{d} = {}^t[0, 1, 0, 0]$ となる. 交差エントロピー損失は次のようになる.
p.60, 問 5.2	$y = {}^t[0, 0.3, 0, 0.7]$ と出力した場合,	$\mathbf{y} = {}^t[0, 0.3, 0, 0.7]$ と出力した場合,
p.64, 図 5.3		$w_{ij}$ を $w_{ji}$ に変更
p.68, 確認問題 5.12	$y = {}^t[0.2, 0.5, 0.3]$	$\mathbf{y} = {}^t[0.2, 0.5, 0.3]$
p.74, 例 6.2 の解答	$I_G = I_G(D_p) - \frac{6}{10} I_G(D_{left}) \dots$	$I_G = I_G(D_p) - \frac{6}{10} I_G(D_{left}) \dots$
p.106, 例 8.1	点 $A(1, 2), B(5, 4), C(2, 5)$ は	点 $A(1, 2), B(5, 4), C(2, 5)$ は
p.120, 系 9.1, タイトルを太字に	対称行列と固有値	対称行列の正定値性と固有値
p.126, 例 9.2 (2) の解答	なので, $\alpha$ を任意の数とすると, $\lambda_1$ に対応する固有ベクトルは $\mathbf{x}_1 = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ と表せる. よって, 第1主成分は, $\mathbf{w}_1 = \frac{\mathbf{x}_1}{\ \mathbf{x}_1\ _2} = \frac{1}{\sqrt{1+2^2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$	なので, $\alpha$ を任意の数とすると, $\lambda_1$ に対応する固有ベクトルは $\mathbf{v}_1 = \alpha \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$ と表せる. よって, 第1主成分は, $\mathbf{w}_1 = \frac{\mathbf{v}_1}{\ \mathbf{v}_1\ _2} = \frac{1}{\sqrt{1+2^2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$

	誤	正
p.126, 最終行	そして, 第 $k$ 主成分までの寄与率の総和	そして, <b>第 1 主成分から</b> 第 $k$ 主成分までの寄与率の総和
p.141, (10.24) の後	と定義します. ここで, $\odot$ はアダマール積 (要素ごとの積) を表します. この行列の成分は $[H]_{ij} = y_i y_j^t \mathbf{x}_i \mathbf{x}_j$ であり, $H$ は対称行列です.	と定義します. ここで, $\odot$ はアダマール積 (要素ごとの積) を表します. <del><math>\odot</math></del> 行列 $H = [H_{ij}]$ の成分は $H_{ij} = y_i y_j^t \mathbf{x}_i \mathbf{x}_j$ であり, $H$ は対称行列です.
p.149, 確認問題 10.11	$f(x, y) = xy + yz + zx$ を	$f(x, y, z) = xy + yz + zx$ を
p.156, 第 11.3 節の冒頭	ハードマージン SVM の内積計算をカーネルによる計算に置き換えるには, 以下のようにします.	ハードマージン SVM の内積計算をカーネルによる計算に置き換えるには, 以下のようにします. <b>ただし, <math>\alpha</math> の更新規則は (10.25), (10.26) と同じです.</b>
p.156, (11.5)	$[H]_{ij} = y_i y_j K(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) \quad (11.5)$	$H = [H_{ij}] = [y_i y_j K(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j)] \quad (11.5)$
p.158, 例 11.2 の解答	において, $H = [y_i y_j K(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j)]$ とおけば,	において, $H = [H_{ij}] = [y_i y_j K(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j)]$ とおけば,
p.158, 例 11.2 の解答の最後に追記.		これは, 2つの直線 $x_1 = 0$ と $x_2 = 0$ が決定境界であり, 高次元特徴空間における点の座標を $\psi = (\psi_1, \psi_2, \psi_3)$ と表したとき, $\psi_2 = 0$ が分離超平面になっていることを意味します.
p.195, 例 13.1(2) の解答	出力サイズは $62 \times 62 \times 4$ となる.	出力の <b>次元</b> は $62 \times 62 \times 4$ となる.
p.215, 例 14.3 の直前	なお, $\delta^{(T+1)}$ はまだ計算できないため, 便宜上 $\delta_j^{(T+1)} = 0$ とします. これは, 最後の時刻 $T$ における逆伝播の勾配が存在しないことを意味します.	なお, $\delta_j^{(T+1)}$ はまだ計算できないため, 便宜上 $\delta_j^{(T+1)} = 0$ とします. これは, <del>最後の</del> 時刻 $T + 1$ における逆伝播の勾配が存在しないことを意味します.
p.223, 問 4.4 の解答	$x_{n+1} = \frac{1}{4x_n} (3x_n^2 + 2x_n + 3)$	$x_{n+1} = \frac{1}{4x_n} (3x_n^2 + 2x_n + 3)$ . $3x^4 - 16x^3 + 18x^2 + 27 = (x-3)^2(3x^2 + 2x + 3)$ , $4x^3 - 24x^2 + 36x = 4x(x-3)^2$ に注意.
p.223, 問 4.5 の解答	$\begin{bmatrix} x_{n+1} \\ y_{n+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_n \\ y_n \end{bmatrix} - \frac{1}{2x_n^2 - 7x_n + 3 + 2y_n^2 - 2y_n} \begin{bmatrix} x_n - 3 & 2y_n \\ -y_n + 2 & 2x_n - 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_n^2 - y_n^2 - x_n + 4 \\ x_n y_n - 2x_n - 3y_n + 6 \end{bmatrix}$	$\begin{bmatrix} x_{n+1} \\ y_{n+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_n \\ y_n \end{bmatrix} - \frac{1}{2x_n^2 - 7x_n + 3 + 2y_n^2 - 4y_n} \begin{bmatrix} x_n - 3 & 2y_n \\ -y_n + 2 & 2x_n - 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_n^2 - y_n^2 - x_n + 4 \\ x_n y_n - 2x_n - 3y_n + 6 \end{bmatrix}$