

機械学習

正誤対応ならびに追記とコメント

共立出版

最終更新：2024年4月16日

正誤表

巻	ページ	行数, 図・表・式番号	誤	正
1	11	1行目	$\ \mathbf{w}\ ^2 = \sqrt{w_0^2 + w_1^2 + w_2^2 + w_3^2}$	$\ \mathbf{w}\ ^2 = w_0^2 + w_1^2 + w_2^2 + w_3^2$
1	14	第3パラグラフ, 3行目から4行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	23	1.3.3 確率の解釈: 頻度主義とベイズ主義	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	29	2行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	30	5行目 式	$\dots = \underset{\mathbf{w}}{\operatorname{argmax}} p(\mathcal{D} \mathbf{w}) p(\mathbf{w})$	$\dots = \underset{\mathbf{w}}{\operatorname{argmax}} p(\mathcal{D} \mathbf{w}) p(\mathbf{w})$
1	32	下から8行目から 7行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	34	下から4行目(脚注を 除く)	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	58	脚注 下から2行目	勾配 $E(\mathbf{w})$ は	勾配 $\nabla E(\mathbf{w})$ は
1	60	2行目	ベクトル \mathbf{x} による微分	ベクトル \mathbf{x}^T による微分
1	60	7行目 式 (2.2.6)	$\frac{d}{d\mathbf{x}} \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{A}$	$\frac{d}{d\mathbf{x}^T} \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{A}$
1	60	10行目 式 (2.2.7)	$\frac{d\mathbf{x}}{d\mathbf{x}} = \frac{d}{d\mathbf{x}} \mathbf{I}\mathbf{x} = \mathbf{I}$	$\frac{d\mathbf{x}}{d\mathbf{x}^T} = \frac{d}{d\mathbf{x}^T} \mathbf{I}\mathbf{x} = \mathbf{I}$
1	60	15行目 式 (2.2.8)	$\begin{aligned} \frac{df(\boldsymbol{\mu})}{d\boldsymbol{\mu}} &= \frac{df(\mathbf{m})}{d\mathbf{m}} \frac{d\mathbf{m}}{d\boldsymbol{\mu}} \\ &= \frac{d}{d\mathbf{m}} \mathbf{m}^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{m} \cdot \frac{d}{d\boldsymbol{\mu}} (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \\ &= 2\boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{m} \cdot (-\mathbf{I}) = -2\boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \end{aligned}$	$\begin{aligned} \frac{df(\boldsymbol{\mu})}{d\boldsymbol{\mu}} &= \frac{d\mathbf{m}^T}{d\boldsymbol{\mu}} \frac{df(\mathbf{m})}{d\mathbf{m}} \\ &= \frac{d}{d\boldsymbol{\mu}} (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \cdot \frac{d}{d\mathbf{m}} \mathbf{m}^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{m} \\ &= -\mathbf{I} \cdot 2\boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{m} = -2\boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \end{aligned}$
1	69	10行目 式	$= \lambda^{N/2} \left(-\frac{\lambda \mu^2 N}{2} + \dots \right)$	$= \lambda^{N/2} \exp \left(-\frac{\lambda \mu^2 N}{2} + \dots \right)$
1	82	4行目 式 (3.2.2)	$\dots = \mathcal{N}(t \mathbf{w}^T \mathbf{x}, \sigma^2)$	$\dots = \mathcal{N}(t \boldsymbol{\phi}(\mathbf{w}^T \mathbf{x}), \sigma^2)$

正誤表

1	85	下から4行目	未知数 (\mathbf{x} の各成分) が方程式よりも多い.	方程式が, 未知数 (\mathbf{x} の各成分) よりも多い.
1	89	下から2行目式 (3.4.4)	$\cdots = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{M}{2}} \mathbf{S}_0 } \exp \cdots$	$\cdots = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{M}{2}} \mathbf{S}_0 ^{\frac{1}{2}}} \exp \cdots$
1	90	3行目式 (3.4.5)	$\cdots = \frac{\alpha^M}{(2\pi)^{\frac{M}{2}}} \exp\left(-\frac{\alpha \mathbf{w}^T \mathbf{w}}{2}\right)$	$\cdots = \frac{\alpha^{\frac{M}{2}}}{(2\pi)^{\frac{M}{2}}} \exp\left(-\frac{\alpha \mathbf{w}^T \mathbf{w}}{2}\right)$
1	90	9行目式 (3.4.6)	$\cdots = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{M}{2}} \mathbf{S}_M } \exp \cdots$	$\cdots = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{M}{2}} \mathbf{S}_M ^{\frac{1}{2}}} \exp \cdots$
1	92	下から1行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	101	3行目式	$\cdots = \iiint p(t, \mathbf{w}, \alpha \mathbf{x}, t, \mathbf{X}, \beta) d\mathbf{w} d\alpha$	$\cdots = \iint p(t, \mathbf{w}, \alpha \mathbf{x}, t, \mathbf{X}, \beta) d\mathbf{w} d\alpha$
1	102	12行目式 (3.4.5)	$\cdots = \frac{\alpha^M}{(2\pi)^{\frac{M}{2}}} \exp\left(-\frac{\alpha \mathbf{w}^T \mathbf{w}}{2}\right)$	$\cdots = \frac{\alpha^{\frac{M}{2}}}{(2\pi)^{\frac{M}{2}}} \exp\left(-\frac{\alpha \mathbf{w}^T \mathbf{w}}{2}\right)$
1	114	下から2行目式	$\phi_1(x_1, x_2) = \exp\left\{-\frac{(x_1+1)^2 + (x_2+1)^2}{2}\right\},$ $\phi_2(x_1, x_2) = \exp\left\{-\frac{x_1^2 + x_2^2}{2}\right\}.$	$\phi_1(x_1, x_2) = \exp\left\{-\frac{x_1^2 + x_2^2}{2}\right\},$ $\phi_2(x_1, x_2) = \exp\left\{-\frac{(x_1-1)^2 + (x_2+1)^2}{2}\right\}.$
1	115	図 4.3 キャプション 4行目	$\phi_1(\mathbf{x}) = \exp\left\{-\frac{\ \mathbf{x}\ ^2}{2s^2}\right\}$	$\phi_1(\mathbf{x}) = \exp\left\{-\frac{\ \mathbf{x}\ ^2}{2s^2}\right\}$
1	115	図 4.3 キャプション 5行目	$\phi_2(\mathbf{x}) = \exp\left\{-\frac{\ \mathbf{x}-\boldsymbol{\mu}\ ^2}{2s^2}\right\}$	$\phi_2(\mathbf{x}) = \exp\left\{-\frac{\ \mathbf{x}-\boldsymbol{\mu}\ ^2}{2s^2}\right\}$
1	121	9行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	127	下から2行目	$\mathbf{H} = \nabla \nabla f(\mathbf{x})$	$\mathbf{H} \equiv \nabla \nabla f(\mathbf{x}) \equiv \frac{d^2 f(\mathbf{x})}{d\mathbf{x} d\mathbf{x}^T}$
1	128	1行目式	$\nabla \nabla f(\mathbf{x}) = \frac{d^2 f(\mathbf{x})}{d\mathbf{x}^2} = \cdots$	$\nabla(\nabla f(\mathbf{x}))^T = \frac{d^2 f(\mathbf{x})}{d\mathbf{x} d\mathbf{x}^T} = \cdots$
1	133	6行目	すなわち, 尤度は無限大の「最大値」をとる.	すなわち, 尤度は1の「最大値」をとる.
1	133	10行目	$\sigma(k\mathbf{w}^T \boldsymbol{\Phi}(\mathbf{x})) \rightarrow -1$ である.	$\sigma(k\mathbf{w}^T \boldsymbol{\Phi}(\mathbf{x})) \rightarrow 0$ である.
1	136	下から2行目	決定境界は $x = 0.5$ であり (図 4.9 参照),	決定境界は $w_1 x + w_0 = 0$ (図 4.9 参照; 図では $w_0 = 0$),
1	138	下から4行目	$\cdots, n = 0, \dots, N,$	$\cdots, n = 1, \dots, N,$
1	147-149	付記	(注釈)	下の追記と注釈の表を参照
1	154	図 5.2(a) 左下の ユニット	x_{w^2}	x_D

正誤表

1	155	12行目 式	$\dots, j = 1, \dots, K$	$\dots, k = 1, \dots, K$
1	155	14行目 式	$\dots, j = 1, \dots, K$	$\dots, k = 1, \dots, K$
1	167	14行目	w_{ji} 以外の重みを固定すれば u_j で E の値が定まる. 逆に, w_{ji} 以外の重みを固定すれば, E の値から u_j が定まる.	入力 \mathbf{x} について, w_{ji} 以外の重みを固定したとき, w_{ji} の値に対し u_j は一意に定まり, 逆に, u_j の値に対し w_{ji} は一意に定まる.
1	188	9行目	中間層のユニットの出力を,	中間層のユニットの入力を,
1	188	下から3行目 式	$\tilde{u}_j^{(l)} = r_j^{(l)} \hat{z}_j^{(l)} + \beta_j^{(l)}$	$\tilde{u}_j^{(l)} = r_j^{(l)} \hat{u}_j^{(l)} + \beta_j^{(l)}$
1	199	1行目 式	$\frac{d\mathbf{a}}{d\mathbf{b}} \equiv \dots$	$\frac{d\mathbf{a}}{d\mathbf{b}^T} \equiv \dots$
1	199	2行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	199	4行目 式 C1)	$\frac{d}{d\mathbf{x}} \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{A}.$	$\frac{d}{d\mathbf{x}^T} \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{A}.$
1	199	4行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	199	5行目 式 C2)	$\frac{d\mathbf{x}}{d\mathbf{x}} = \mathbf{I}.$	$\frac{d\mathbf{x}}{d\mathbf{x}^T} = \mathbf{I}.$
1	199	5行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
1	199	下から2行目	ベクトル $\nabla f(\mathbf{x})$ を...	ベクトル $(\nabla f(\mathbf{x}))^T$ を...
1	199	下から1行目 式	$\frac{d^2 f(\mathbf{x})}{d\mathbf{x}^2} = \nabla \nabla f(\mathbf{x}) = \dots$	$\frac{d^2 f(\mathbf{x})}{d\mathbf{x} d\mathbf{x}^T} = \nabla (\nabla f(\mathbf{x}))^T = \dots$
1	200	1行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
2	217	3行目	$ \mathbf{x} \cdot \mathbf{x}' \cos \theta$	$\ \mathbf{x}\ \cdot \ \mathbf{x}'\ \cos \theta$
2	220	4行目	$r = \ \mathbf{x} - \mathbf{x}'\ $ の関数として連続ではあるが微分不可能なので,	\mathbf{x} の関数として連続ではあるが, $\mathbf{x} = \mathbf{x}'$ で微分不可能なので,
2	226	脚注 下から2行目	$S_\omega = \{(t, X_t(\omega)) t \in T\}$	$S_\omega = \{(t, X_t(\omega)) t \in T\}$
2	241	4行目	$= -\lambda g(\mathbf{x})$ が成立する必要がある.	$= -\lambda \nabla g(\mathbf{x})$ が成立する必要がある.
2	254	6行目	(a) $\xi_n \leq 0$ のときは...	(a) $\xi_n \leq 1$ のときは...
2	254	7行目	(b) $\xi_n > 0$ のときには...	(b) $\xi_n > 1$ のときには...
2	258	下から8行目	z_1 を Δz_1 に置きかえ, z_2 を $-\Delta z_1$ に置きかえて, ...	z_1 を $z_1 + \Delta z_1$ に置きかえ, z_2 を $z_2 - \Delta z_1$ に置きかえて, ...
2	259	2行目 式 (7.4.48)	$\Delta z_1 = \begin{cases} L, & L > \frac{\beta}{\alpha}, \\ U, & U < \frac{\beta}{\alpha}, \\ \frac{\alpha}{\beta}, & \text{otherwise} \end{cases}$	$\Delta z_1 = \begin{cases} L, & L > \frac{\beta}{\alpha}, \\ U, & U < \frac{\beta}{\alpha}, \\ \frac{\beta}{\alpha}, & \text{otherwise} \end{cases}$
2	291	11行目	この行列 \mathbf{W} は, ... 直交行列である.	一文削除

正誤表

2	292	11 行目	したがって, $\Sigma = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \mathbf{x}\mathbf{x}^T$ であり, ...	したがって, $\Sigma = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T$ であり, ...
2	292	下から 9 行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
2	300	本文 下から 9 行目	$p \cdot (\ln p - \ln q) + (1-p) \cdot (\ln(1-p) + \ln(1-q))$	$p \cdot (\ln p - \ln q) + (1-p) \cdot (\ln(1-p) - \ln(1-q))$
2	329	5 行目	$\dots = \gamma(z_{nk})^{\text{old}} \cdot \left(\frac{1}{\pi_k} - \lambda \right) = 0.$	$\dots = \gamma(z_{nk})^{\text{old}} \cdot \frac{1}{\pi_k} - \lambda = 0.$
2	332	下から 6 行目	$h(\mathbf{x}) = 1$	$h(\mathbf{x}) = \text{定数}$
2	344	下から 8 行目 式	$\mathbb{E}_{\mathbf{x}}[f(\mathbf{x})] \equiv \int p(\mathbf{x})f(\mathbf{x}) d\mathbf{x} \approx \sum_{m=1}^M f(\hat{\mathbf{x}}_m).$	$\mathbb{E}_{\mathbf{x}}[f(\mathbf{x})] \equiv \int p(\mathbf{x})f(\mathbf{x}) d\mathbf{x} \approx \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M f(\hat{\mathbf{x}}_m).$
3	384	4 行目 式	$J = \begin{bmatrix} \frac{\partial X}{\partial U} & \frac{\partial X}{\partial Z} \\ \frac{\partial Y}{\partial U} & \frac{\partial Y}{\partial Z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} = -1$	$J = \begin{bmatrix} \frac{\partial X}{\partial U} & \frac{\partial X}{\partial Z} \\ \frac{\partial Y}{\partial U} & \frac{\partial Y}{\partial Z} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} = 1$
3	401	9 行目	$\begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \theta} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \theta} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{vmatrix} = 1$	$\begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial r} & \frac{\partial x}{\partial \theta} \\ \frac{\partial y}{\partial r} & \frac{\partial y}{\partial \theta} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \cos \theta & -r \sin \theta \\ \sin \theta & r \cos \theta \end{vmatrix} = r$
3	410	下から 3 行目	$p(\mathbf{x}) = p(\mathbf{x}_a \mathbf{x}_b)$ がガウス分布であることと, ...	$p(\mathbf{x}) = p(\mathbf{x}_a, \mathbf{x}_b)$ がガウス分布であることと, ...
3	411	9 行目	ガウス分布 $p(\mathbf{x}) = p(\mathbf{x}_a \mathbf{x}_b)$ の指数部を...	ガウス分布 $p(\mathbf{x}) = p(\mathbf{x}_a, \mathbf{x}_b)$ の指数部を...
3	420	下から 2 行目 式	$\mathbf{R}^{-1} = \begin{pmatrix} \Lambda^{-1} & \Lambda^{-1}\mathbf{A}^T \\ \mathbf{A}\Lambda^{-1} & \mathbf{L}^{-1}\mathbf{A}\Lambda^{-1}\mathbf{A}^T \end{pmatrix}$	$\mathbf{R}^{-1} = \begin{pmatrix} \Lambda^{-1} & \Lambda^{-1}\mathbf{A}^T \\ \mathbf{A}\Lambda^{-1} & \mathbf{L}^{-1} + \mathbf{A}\Lambda^{-1}\mathbf{A}^T \end{pmatrix}$
3	421	8 行目 式	$\mathbf{R}^{-1} = \begin{pmatrix} \Lambda^{-1} & \Lambda^{-1}\mathbf{A}^T \\ \mathbf{A}\Lambda^{-1} & \mathbf{L}^{-1}\mathbf{A}\Lambda^{-1}\mathbf{A}^T \end{pmatrix}$	$\mathbf{R}^{-1} = \begin{pmatrix} \Lambda^{-1} & \Lambda^{-1}\mathbf{A}^T \\ \mathbf{A}\Lambda^{-1} & \mathbf{L}^{-1} + \mathbf{A}\Lambda^{-1}\mathbf{A}^T \end{pmatrix}$
3	437	2 行目	..., \mathbf{A} を正方形行列として,, \mathbf{A} を正方形行列として, ...
3	437	5 行目	$f(\mathbf{A}) = f(a_{11}, a_{12}, \dots, a_{mn})$ で, ...	$f(\mathbf{A}) = f(a_{11}, a_{12}, \dots, a_{nm})$ で, ...
3	445	6 行目 式	$\frac{d\mathbf{a}}{d\mathbf{b}} \equiv \dots$	$\frac{d\mathbf{a}}{d\mathbf{b}^T} \equiv \dots$
3	445	7 行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
3	445	9 行目 式 C1)	$\frac{d}{d\mathbf{x}} \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{A}.$	$\frac{d}{d\mathbf{x}^T} \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{A}.$
3	445	9 行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
3	445	10 行目 式 C2)	$\frac{d\mathbf{x}}{d\mathbf{x}} = \mathbf{I}.$	$\frac{d\mathbf{x}}{d\mathbf{x}^T} = \mathbf{I}.$
3	445	10 行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照

正誤表

3	445	下から1行目	ベクトル $\nabla f(\mathbf{x})$ を …	ベクトル $(\nabla f(\mathbf{x}))^T$ を …
3	446	1行目 式	$\frac{d^2 f(\mathbf{x})}{d\mathbf{x}^2} = \nabla \nabla f(\mathbf{x}) = \dots$	$\frac{d^2 f(\mathbf{x})}{d\mathbf{x}d\mathbf{x}^T} = \nabla(\nabla f(\mathbf{x}))^T = \dots$
3	446	2行目	(追記)	下の追記と注釈の表を参照
3	455	1行目 式	$w = \frac{\sum_{n=1}^N t_n x_n}{\sum_{n=1}^N x_n^2}$	$w = \frac{\sum_{n=1}^N t_n x_n}{\sum_{n=1}^N x_n^2}$
3	456	13行目 式	$p(\boldsymbol{\theta} \mathcal{D}) \propto p(\mathcal{D} w)p(w) = \dots$	$p(\boldsymbol{\theta} \mathcal{D}) \propto p(\mathcal{D} \theta)p(\theta) = \dots$
3	458	4行目 式	$\dots \exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right\},$	$\dots \exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1}(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})\right\},$
3	458	6行目 式	$\dots -\frac{ND}{2} - \frac{N}{2} \ln \boldsymbol{\Sigma} .$	$\dots -\frac{ND}{2} \ln(2\pi) - \frac{N}{2} \ln \boldsymbol{\Sigma} .$
3	458	14行目 式	$\frac{\partial}{\partial \boldsymbol{\mu}} \ln p(\mathbf{X} \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) = \dots$	$-\frac{\partial}{\partial \boldsymbol{\mu}} \ln p(\mathbf{X} \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) = \dots$
3	460	2行目 式	$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} \dots$	$= \frac{1}{(\sqrt{2\pi}\sigma)^N} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} \dots$
3	460	8-9行目	$-\frac{1}{2}\left(\frac{N}{\sigma^2} + \frac{1}{\sigma_0^2}\right)$ $\left(\mu - \frac{\sigma_0 \sum_{n=1}^N x_n + \mu_0 \sigma}{N\sigma_0^2 + \sigma^2}\right)^2 + \text{const.}$ $= -\frac{1}{2} \frac{\left(\mu - \frac{\sigma_0 \sum_{n=1}^N x_n + \mu_0 \sigma}{N\sigma_0^2 + \sigma^2}\right)^2}{\left(\frac{1}{\frac{N}{\sigma^2} + \frac{1}{\sigma_0^2}}\right)} + \text{const.}$	$-\frac{1}{2}\left(\frac{N}{\sigma^2} + \frac{1}{\sigma_0^2}\right)$ $\left(\mu - \frac{\sigma_0^2 \sum_{n=1}^N x_n + \mu_0 \sigma^2}{N\sigma_0^2 + \sigma^2}\right)^2 + \text{const.}$ $= -\frac{1}{2} \frac{\left(\mu - \frac{\sigma_0^2 \sum_{n=1}^N x_n + \mu_0 \sigma^2}{N\sigma_0^2 + \sigma^2}\right)^2}{\left(\frac{1}{\frac{N}{\sigma^2} + \frac{1}{\sigma_0^2}}\right)} + \text{const.}$
3	465	9行目	$\ln p(\boldsymbol{\Lambda} \mathbf{X}) = \ln p(\mathbf{X} \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda})$ $+ \ln p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) - p(\boldsymbol{\mu} \boldsymbol{\Lambda}, \mathbf{X}) - p(\mathbf{X}).$	$\ln p(\boldsymbol{\Lambda} \mathbf{X}) = \ln p(\mathbf{X} \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda})$ $+ \ln p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) - \ln p(\boldsymbol{\mu} \boldsymbol{\Lambda}, \mathbf{X}) - \ln p(\mathbf{X}).$
3	465	13-14行目	$\ln p(\mathbf{X} \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda})$ $= -\frac{1}{2} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Lambda} (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})$ $+ \frac{N}{2} \boldsymbol{\Lambda} + \text{const.}$ $= -\frac{1}{2} \text{Tr} \left(\sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Lambda} \right)$ $+ \frac{N}{2} \boldsymbol{\Lambda} + \text{const.}$	$\ln p(\mathbf{X} \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda})$ $= -\frac{1}{2} \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Lambda} (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})$ $+ \frac{N}{2} \ln \boldsymbol{\Lambda} + \text{const.}$ $= -\frac{1}{2} \text{Tr} \left(\sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})(\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Lambda} \right)$ $+ \frac{N}{2} \ln \boldsymbol{\Lambda} + \text{const.}$

正誤表

3	465	下から 8-3 行目	$\begin{aligned} \ln p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) &= -\frac{\beta_0}{2}(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)^T \boldsymbol{\Lambda}(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0) \\ &+ \frac{1}{2} \ln \boldsymbol{\Lambda} + \frac{\nu_0 - D - 1}{2} \boldsymbol{\Lambda} \\ &\quad - \frac{1}{2} \text{Tr}(\mathbf{W}_0^{-1} \boldsymbol{\Lambda}) + \text{const.} \\ &= -\frac{1}{2} \beta_0 \text{Tr}((\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)^T \boldsymbol{\Lambda}) \\ &\quad + \frac{1 + \nu_0 - D - 1}{2} \boldsymbol{\Lambda} \\ &\quad - \frac{1}{2} \text{Tr}(\mathbf{W}_0^{-1} \boldsymbol{\Lambda}) + \text{const.} \\ &= -\frac{1}{2} \text{Tr}(\mathbf{W}_0^{-1} + \beta_0(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)^T) \boldsymbol{\Lambda} \\ &\quad + \frac{\nu_0 - D}{2} \boldsymbol{\Lambda} + \text{const.} \end{aligned}$	$\begin{aligned} \ln p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) &= -\frac{\beta_0}{2}(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)^T \boldsymbol{\Lambda}(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0) \\ &+ \frac{1}{2} \ln \boldsymbol{\Lambda} + \frac{\nu_0 - D - 1}{2} \ln \boldsymbol{\Lambda} \\ &\quad - \frac{1}{2} \text{Tr}(\mathbf{W}_0^{-1} \boldsymbol{\Lambda}) + \text{const.} \\ &= -\frac{1}{2} \beta_0 \text{Tr}((\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)^T \boldsymbol{\Lambda}) \\ &\quad + \frac{1 + \nu_0 - D - 1}{2} \ln \boldsymbol{\Lambda} \\ &\quad - \frac{1}{2} \text{Tr}(\mathbf{W}_0^{-1} \boldsymbol{\Lambda}) + \text{const.} \\ &= -\frac{1}{2} \text{Tr}(\mathbf{W}_0^{-1} + \beta_0(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)(\boldsymbol{\mu} - \boldsymbol{\mu}_0)^T) \boldsymbol{\Lambda} \\ &\quad + \frac{\nu_0 - D}{2} \ln \boldsymbol{\Lambda} + \text{const.} \end{aligned}$
3	469	6 行目 式	$-\frac{\beta}{2} \sum_{n=1}^N (\mathbf{w}^T (\boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_n) - t_n))^2 + \text{const.}$	$-\frac{\beta}{2} \sum_{n=1}^N (\mathbf{w}^T \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_n) - t_n)^2 + \text{const.}$
3	469	8 行目	$p(\mathbf{w}, \beta) = \dots$	$p(\mathbf{w}, \beta \mathbf{t}) = \dots$
3	472	16 行目	$\sigma'(x) = -\left(\frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2}\right) \dots$	$\sigma'(x) = -\left(\frac{1}{(1+e^{-x})^2}\right) \dots$
3	485	8 行目 式	$L(\mathbf{w}, b, a_1, a_2) = \frac{1}{\ \mathbf{w}\ } - \dots$	$L(\mathbf{w}, b, a_1, a_2) = \frac{1}{2} \ \mathbf{w}\ ^2 - \dots$
3	485	11 行目 式	$\mathbf{w} - a_1 \mathbf{x}_1 - a_2 \mathbf{x}_2 = 0,$	$\mathbf{w} - a_1 \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_1) - a_2 \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_2) = 0,$
3	485	14 行目 式	$\mathbf{w} = a_1 (\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2)$	$\mathbf{w} = a_1 (\boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_1) - \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_2))$
3	485	16 行目 式	$b = -\frac{1}{2} \mathbf{w}^T (\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2).$	$b = -\frac{1}{2} \mathbf{w}^T (\boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_1) + \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_2)).$
3	485	18 行目 式	$b = -\frac{a_1}{2} (\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2)^T (\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2).$	$b = -\frac{a_1}{2} (\boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_1) - \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_2))^T (\boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_1) + \boldsymbol{\phi}(\mathbf{x}_2)).$
3	510	6 行目	$\dots, 0 \leq \theta < \pi.$	$\dots, 0 \leq \theta < 2\pi.$
3	511	1 行目 式	$\dots = -\frac{1}{2} \left\{ \left(\frac{1}{\sigma_X^2} + \frac{2}{\sigma_Y^2} \right) x^2 - \frac{2z}{\sigma_Y^2} x + \frac{z^2}{\sigma_Y^2} \right\}$	$\dots = -\frac{1}{2} \left\{ \left(\frac{1}{\sigma_X^2} + \frac{1}{\sigma_Y^2} \right) x^2 - \frac{2z}{\sigma_Y^2} x + \frac{z^2}{\sigma_Y^2} \right\}$

追記と注釈

1 巻・14 ページ・第 3 パラグラフ：「画像などの高次元データを入力とし，... 深層学習も例外ではない。」に対し，以下の脚注をつける。

「大規模な深層ネットワークでは，訓練データ数を一定としたもとの，パラメータを増やすと過学習がおき，パラメータ数とともに汎化誤差が増大するが，さらにパラメータ数を増やしていくと汎化誤差が減りはじめることがある（2 重下降とよばれる）。ただし，2 重下降がおこる原因は（いくつかの仮説はあるもの）わかっておらず，この現象については研究途上である。」

1 巻・23 ページ・1.3.3 確率の解釈：頻度主義とベイズ主義：この節の冒頭に以下を追記。

「前述した公理で定義される確率を，現実の世界と結びつけ解釈する立場は，頻度主義とベイズ主義とに大きく 2 つにわかれる。」

1 巻・29 ページ・2 行目：追記。

具体的には， θ の確率密度関数は， $p(\theta) \propto \theta^3$ と $\int_0^1 p(\theta) d\theta = 1$ から $p(\theta) = 4\theta^3, 0 \leq \theta \leq 1$ ，である。また，先の例にあげた線形回帰モデルのパラメータ w の平均 0 のガウス事前分布は， w の事後分布の平均が 0 から極端にはなれないようにするいかりの役割をはたす。

1 巻・32 ページ・下から 8 行目から 7 行目：「正規化係数」に以下のカッコ書きを追記。

「正規化係数（正規化定数の逆数）」

1 巻・34 ページ・下から 4 行目（脚注を除く）：「さらに，データ (\mathbf{x}, t) がしたがう」に追記し以下とする。

「さらに，ここでは， \mathbf{x} も確率変数（さきの線形回帰モデルでは通常の変数とした）として，データ (\mathbf{x}, t) がしたがう」

1 巻・92 ページ・図 3.4 キャプション「を示す。」の後に以下を追記。

(d) の左端の図では，2 本の直線が，表示範囲をはずれているため表示されていない。また，表示されている 5 本の直線がすべて右肩下がりなのは偶然である。

1 巻・121 ページ 9 行目：「初期値」の後に「，たとえば，」を追記。

「すなわち，初期値，たとえば， $\mathbf{w}_0 = \mathbf{0}$ から出発し，...」

1 巻・147-149 ページ・付記：凸関数に関する定理の証明。

この項は，純粋に数学的事項なので，文字フォントのポイントを 1 段小さくすべきところでした。

1 巻・199 ページ・2 行目：「である。」の後に以下を追記。

「同様に， $\frac{d\mathbf{a}^T}{d\mathbf{b}} \equiv \left(\frac{d\mathbf{a}}{d\mathbf{b}^T} \right)^T$ である。」

1 巻・199 ページ・4 行目：式 C1) の後に以下を追記。

「C1') $\frac{d}{d\mathbf{x}}(\mathbf{A}\mathbf{x})^T = \mathbf{A}^T$ 。」

1 巻・199 ページ・5 行目：式 C2) の後に以下を追記。

「C2') $\frac{d\mathbf{x}^T}{d\mathbf{x}} = \mathbf{I}^T = \mathbf{I}$ 。」

1 巻・200 ページ・1 行目：「ヘッセ行列といわれる。」の後に以下を追記。

「本書では，簡単のため， $\nabla(\nabla f(\mathbf{x}))^T$ を $\nabla\nabla f(\mathbf{x})$ と略記する。」

追記と注釈

2 巻・292 ページ・下から 9 行目：「... ならべた行列である。」の後に以下を追記。

「また、 $\mathbf{z}_n = \mathbf{W}^T \mathbf{x}_n$ である。」

3 巻・445 ページ・7 行目：「である。」の後に以下を追記。

「同様に、 $\frac{d\mathbf{a}^T}{d\mathbf{b}} \equiv \left(\frac{d\mathbf{a}}{d\mathbf{b}^T}\right)^T$ である。」

3 巻・445 ページ・9 行目：式 C1) の後に以下を追記。

「C1') $\frac{d}{d\mathbf{x}}(\mathbf{Ax})^T = \mathbf{A}^T$ 。」

3 巻・445 ページ・10 行目：式 C2) の後に以下を追記。

「C2') $\frac{d\mathbf{x}^T}{d\mathbf{x}} = \mathbf{I}^T = \mathbf{I}$ 。」

3 巻・446 ページ・2 行目：「ヘッセ行列といわれる。」の後に以下を追記。

「本書では、簡単のため、 $\nabla(\nabla f(\mathbf{x}))^T$ を $\nabla\nabla f(\mathbf{x})$ と略記する。」
