

# ベイズ推論による機械学習入門

## 正誤表

須山敦志

2018 年 5 月 3 日 更新

第 1～3 刷において下記の誤りがありました。お詫びして訂正いたします。

### vii まえがきの記号表記

【誤】

$\mathbb{R}$  は実数の集合で、 $\mathbb{R}^+$  は非負の実数の集合を表します。

【正】

$\mathbb{R}$  は実数の集合で、 $\mathbb{R}^+$  は正の実数の集合を表します。

### p.15 式の参照先

【誤】

また、式 (1.19) の両辺を  $p(y)$  で割り、条件付き分布の定義式 (1.17) を用いることによって、独立性を次のように書くこともできます。

【正】

また、式 (1.21) の両辺を  $p(y)$  で割り、条件付き分布の定義式 (1.17) を用いることによって、独立性を次のように書くこともできます。

### p.69 式 (2.88)

【誤】

$$\ln \mathcal{W}(\Lambda|\nu, W) = \frac{\nu}{2} \ln \Lambda - \frac{\Lambda}{2W} + \ln C_{\mathcal{W}}(\nu, W)$$

【正】

$$\ln \mathcal{W}(\Lambda|\nu, W) = \frac{\nu-2}{2} \ln \Lambda - \frac{\Lambda}{2W} + \ln C_{\mathcal{W}}(\nu, W)$$

### p.87 の本文

【誤】

ただし、パラメータ  $\gamma$  および  $a$  は、ここでは次のようになります。

【正】

ただし、パラメータ  $r$  および  $p$  は、ここでは次のようになります。

p.96 式 (3.86) の符号

【誤】

$$\begin{aligned}\ln p(\lambda|\mathbf{X}) = & \left(\frac{N}{2} + a - 1\right) \ln \lambda \\ & + \left\{ \frac{1}{2} \left( \sum_{n=1}^N x_n^2 + \beta m^2 - \hat{\beta} \hat{m}^2 \right) + b \right\} \lambda + \text{const.}\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}\ln p(\lambda|\mathbf{X}) = & \left(\frac{N}{2} + a - 1\right) \ln \lambda \\ & - \left\{ \frac{1}{2} \left( \sum_{n=1}^N x_n^2 + \beta m^2 - \hat{\beta} \hat{m}^2 \right) + b \right\} \lambda + \text{const.}\end{aligned}$$

p.100 式 (3.113)

【誤】

$$\ln p(\mathbf{\Lambda}|\mathbf{X}) = \sum_{n=1}^N \ln \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}, \mathbf{\Lambda}^{-1}) + \mathcal{W}(\mathbf{\Lambda} | \nu, \mathbf{W}) + \text{const.}$$

【正】

$$\ln p(\mathbf{\Lambda}|\mathbf{X}) = \sum_{n=1}^N \ln \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}, \mathbf{\Lambda}^{-1}) + \ln \mathcal{W}(\mathbf{\Lambda} | \nu, \mathbf{W}) + \text{const.}$$

p.101 式 (3.118)

【誤】

$$p(\mathbf{\Lambda}|\mathbf{x}_*) = \mathcal{W}(\mathbf{x}_* | 1 + \nu, \mathbf{W}(\mathbf{x}_*))$$

【正】

$$p(\mathbf{\Lambda}|\mathbf{x}_*) = \mathcal{W}(\mathbf{\Lambda} | 1 + \nu, \mathbf{W}(\mathbf{x}_*))$$

p.109 2 行目

【誤】

実践

【正】

実線

p.110 式 (3.157) の 1 行目

【誤】

$$\ln p(\mathbf{Y}|\mathbf{X}) = -\frac{1}{2}\left\{\lambda \sum_{n=1}^N y_n^2 - \ln \lambda + \ln 2\pi + \mathbf{m}^T \mathbf{\Lambda} \mathbf{m} - \ln |\mathbf{\Lambda}| \right. \\ \left. - \hat{\mathbf{m}}^T \hat{\mathbf{\Lambda}} \hat{\mathbf{m}} + \ln |\hat{\mathbf{\Lambda}}| \right\}$$

【正】

$$\ln p(\mathbf{Y}|\mathbf{X}) = -\frac{1}{2}\left\{ \sum_{n=1}^N (\lambda y_n^2 - \ln \lambda + \ln 2\pi) + \mathbf{m}^T \mathbf{\Lambda} \mathbf{m} - \ln |\mathbf{\Lambda}| \right. \\ \left. - \hat{\mathbf{m}}^T \hat{\mathbf{\Lambda}} \hat{\mathbf{m}} + \ln |\hat{\mathbf{\Lambda}}| \right\}$$

p.113 参考 3.3 の 8 行目

【誤】

最尤推定では事前分布  $\theta$  は導入しません.

【正】

最尤推定では事前分布  $p(\theta)$  は導入しません.

p.113 参考 3.3 の 19 行目

【誤】

一般的には次のようにパラメータの事前分布  $\theta$  を導入し事後分布を  $\theta$  に関して最大化します.

【正】

一般的には次のようにパラメータの事前分布  $p(\theta)$  を導入し事後分布を  $\theta$  に関して最大化します.

p.134 式 (4.48) の 1 行目のブラケットの位置

【誤】

$$\langle \ln p(x_n | \mathbf{s}_n, \boldsymbol{\lambda}) \rangle_{q(\boldsymbol{\lambda})} = \left\langle \sum_{k=1}^K s_{n,k} \ln \text{Poi}(x_n | \lambda_k) \right\rangle_{q(\lambda_k)} \\ = \sum_{k=1}^K s_{n,k} (x_n \langle \ln \lambda_k \rangle - \langle \lambda_k \rangle) + \text{const.}$$

【正】

$$\langle \ln p(x_n | \mathbf{s}_n, \boldsymbol{\lambda}) \rangle_{q(\boldsymbol{\lambda})} = \sum_{k=1}^K \langle s_{n,k} \ln \text{Poi}(x_n | \lambda_k) \rangle_{q(\lambda_k)} \\ = \sum_{k=1}^K s_{n,k} (x_n \langle \ln \lambda_k \rangle - \langle \lambda_k \rangle) + \text{const.}$$

p.134 式 (4.52) の 1 行目の期待値

【誤】

$$\begin{aligned}\ln q(\boldsymbol{\lambda}, \boldsymbol{\pi}) &= \langle \ln p(\mathbf{X}, \mathbf{S}, \boldsymbol{\lambda}, \boldsymbol{\pi}) \rangle_{q(\boldsymbol{\lambda}, \boldsymbol{\pi})} + \text{const.} \\ &= \langle \ln p(\mathbf{X} | \mathbf{S}, \boldsymbol{\lambda}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \ln p(\boldsymbol{\lambda}) \\ &\quad + \langle \ln p(\mathbf{S} | \boldsymbol{\pi}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \ln p(\boldsymbol{\pi}) + \text{const.}\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}\ln q(\boldsymbol{\lambda}, \boldsymbol{\pi}) &= \langle \ln p(\mathbf{X}, \mathbf{S}, \boldsymbol{\lambda}, \boldsymbol{\pi}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \text{const.} \\ &= \langle \ln p(\mathbf{X} | \mathbf{S}, \boldsymbol{\lambda}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \ln p(\boldsymbol{\lambda}) \\ &\quad + \langle \ln p(\mathbf{S} | \boldsymbol{\pi}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \ln p(\boldsymbol{\pi}) + \text{const.}\end{aligned}$$

p.135 式 (4.53) の 1 行目のブラケットの位置

【誤】

$$\begin{aligned}\ln q(\boldsymbol{\lambda}) &= \langle \sum_{n=1}^N \sum_{k=1}^K s_{n,k} \ln \text{Poi}(x_n | \lambda_k) \rangle_{q(\mathbf{s}_n)} + \sum_{k=1}^K \ln \text{Gam}(\lambda_k | a, b) \\ &\quad + \text{const.} \\ &= \sum_{k=1}^K \{ (\sum_{n=1}^N \langle s_{n,k} \rangle x_n + a - 1) \ln \lambda_k - (\sum_{n=1}^N \langle s_{n,k} \rangle + b) \lambda_k \} \\ &\quad + \text{const.}\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}\ln q(\boldsymbol{\lambda}) &= \sum_{n=1}^N \langle \sum_{k=1}^K s_{n,k} \ln \text{Poi}(x_n | \lambda_k) \rangle_{q(\mathbf{s}_n)} + \sum_{k=1}^K \ln \text{Gam}(\lambda_k | a, b) \\ &\quad + \text{const.} \\ &= \sum_{k=1}^K \{ (\sum_{n=1}^N \langle s_{n,k} \rangle x_n + a - 1) \ln \lambda_k - (\sum_{n=1}^N \langle s_{n,k} \rangle + b) \lambda_k \} \\ &\quad + \text{const.}\end{aligned}$$

p.150 式 (4.106) の 2 行目のブラケットの位置

【誤】

$$\begin{aligned}
& \langle \ln p(\mathbf{x}_n | \mathbf{s}_n, \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) \rangle_{q(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda})} \\
&= \left\langle \sum_{k=1}^K s_{n,k} \ln \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k) \right\rangle_{q(\boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k)} \\
&= \sum_{k=1}^K s_{n,k} \left\{ -\frac{1}{2} \mathbf{x}_n^T \langle \boldsymbol{\Lambda}_k \rangle \mathbf{x}_n + \mathbf{x}_n^T \langle \boldsymbol{\Lambda}_k \boldsymbol{\mu}_k \rangle \right. \\
&\quad \left. - \frac{1}{2} \langle \boldsymbol{\mu}_k^T \boldsymbol{\Lambda}_k \boldsymbol{\mu}_k \rangle + \frac{1}{2} \langle \ln |\boldsymbol{\Lambda}_k| \rangle \right\} + \text{const.}
\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}
& \langle \ln p(\mathbf{x}_n | \mathbf{s}_n, \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) \rangle_{q(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda})} \\
&= \sum_{k=1}^K \langle s_{n,k} \ln \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k) \rangle_{q(\boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k)} \\
&= \sum_{k=1}^K s_{n,k} \left\{ -\frac{1}{2} \mathbf{x}_n^T \langle \boldsymbol{\Lambda}_k \rangle \mathbf{x}_n + \mathbf{x}_n^T \langle \boldsymbol{\Lambda}_k \boldsymbol{\mu}_k \rangle \right. \\
&\quad \left. - \frac{1}{2} \langle \boldsymbol{\mu}_k^T \boldsymbol{\Lambda}_k \boldsymbol{\mu}_k \rangle + \frac{1}{2} \langle \ln |\boldsymbol{\Lambda}_k| \rangle \right\} + \text{const.}
\end{aligned}$$

p.148 文中

【誤】

以上をまとめると，ポアソン混合モデルの事後分布に対するギブスサンプリングはアルゴリズム 4.5 になります。

【正】

以上をまとめると，ガウス混合モデルの事後分布に対するギブスサンプリングはアルゴリズム 4.5 になります。

p.150 式 (4.110) の 1 行目の期待値

【誤】

$$\begin{aligned}
\ln q(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}, \boldsymbol{\pi}) &= \langle \ln p(\mathbf{X}, \mathbf{S}, \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}, \boldsymbol{\pi}) \rangle_{q(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}, \boldsymbol{\pi})} + \text{const.} \\
&= \langle \ln p(\mathbf{X} | \mathbf{S}, \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \ln p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) \\
&\quad + \langle \ln p(\mathbf{S} | \boldsymbol{\pi}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \ln p(\boldsymbol{\pi}) + \text{const.}
\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}
\ln q(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}, \boldsymbol{\pi}) &= \langle \ln p(\mathbf{X}, \mathbf{S}, \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}, \boldsymbol{\pi}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \text{const.} \\
&= \langle \ln p(\mathbf{X} | \mathbf{S}, \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \ln p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) \\
&\quad + \langle \ln p(\mathbf{S} | \boldsymbol{\pi}) \rangle_{q(\mathbf{S})} + \ln p(\boldsymbol{\pi}) + \text{const.}
\end{aligned}$$

p.151 式 (4.111) の 2 行目

【誤】

$$\begin{aligned}
& \ln q(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) \\
&= \left\langle \sum_{n=1}^N \sum_{k=1}^K s_{n,k} \ln \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k) \right\rangle_{q(s)} \\
&\quad + \sum_{k=1}^K \ln \text{NW}(\boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k | \mathbf{m}, \beta, \nu, \mathbf{W}) + \text{const.} \\
&= \sum_{k=1}^K \left\{ \sum_{n=1}^N \langle s_{n,k} \rangle \ln \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k) \right. \\
&\quad \left. + \ln \text{NW}(\boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k | \mathbf{m}, \beta, \nu, \mathbf{W}) \right\} + \text{const.}
\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}
& \ln q(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Lambda}) \\
&= \sum_{n=1}^N \left\langle \sum_{k=1}^K s_{n,k} \ln \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k) \right\rangle_{q(\mathbf{s}_n)} \\
&\quad + \sum_{k=1}^K \ln \text{NW}(\boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k | \mathbf{m}, \beta, \nu, \mathbf{W}) + \text{const.} \\
&= \sum_{k=1}^K \left\{ \sum_{n=1}^N \langle s_{n,k} \rangle \ln \mathcal{N}(\mathbf{x}_n | \boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k) \right. \\
&\quad \left. + \ln \text{NW}(\boldsymbol{\mu}_k, \boldsymbol{\Lambda}_k | \mathbf{m}, \beta, \nu, \mathbf{W}) \right\} + \text{const.}
\end{aligned}$$

p.165 式 (5.17) の中括弧

【誤】

$$\begin{aligned}
& \langle \ln p(\mathbf{y}_n | \mathbf{x}_n, \mathbf{W}, \boldsymbol{\mu}) \rangle_{q(\mathbf{x}_n)q(\boldsymbol{\mu})} \\
&= -\frac{1}{2} \{ \sigma_y^{-2} \langle \mathbf{x}_n^T \mathbf{W} \mathbf{W}^T \mathbf{x}_n \rangle - 2\sigma_y^{-2} (\mathbf{y}_n - \langle \boldsymbol{\mu} \rangle)^T \mathbf{W}^T \langle \mathbf{x}_n \rangle + \text{const.} \} \\
&= -\frac{1}{2} \sum_{d=1}^D \{ \mathbf{W}_d^T \sigma_y^{-2} \langle \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T \rangle \mathbf{W}_d - 2\mathbf{W}_d^T \sigma_y^{-2} (y_{n,d} - \langle \mu_d \rangle) \langle \mathbf{x}_n \rangle \} \\
&\quad + \text{const.}
\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}
& \langle \ln p(\mathbf{y}_n | \mathbf{x}_n, \mathbf{W}, \boldsymbol{\mu}) \rangle_{q(\mathbf{x}_n)q(\boldsymbol{\mu})} \\
&= -\frac{1}{2} \{ \sigma_y^{-2} \langle \mathbf{x}_n^T \mathbf{W} \mathbf{W}^T \mathbf{x}_n \rangle - 2 \sigma_y^{-2} (\mathbf{y}_n - \langle \boldsymbol{\mu} \rangle)^T \mathbf{W}^T \langle \mathbf{x}_n \rangle \} + \text{const.} \\
&= -\frac{1}{2} \sum_{d=1}^D \{ \mathbf{W}_d^T \sigma_y^{-2} \langle \mathbf{x}_n \mathbf{x}_n^T \rangle \mathbf{W}_d - 2 \mathbf{W}_d^T \sigma_y^{-2} (y_{n,d} - \langle \mu_d \rangle) \langle \mathbf{x}_n \rangle \} \\
&\quad + \text{const.}
\end{aligned}$$

p.171 文中

【誤】

非負値行列因子分解では、次のように各要素が非負値を持つ行列  $\mathbf{X} \in \mathbb{N}^{D \times N}$  を、同じく非負値を持つ2つの行列  $\mathbf{W} \in \mathbb{N}^{D \times M}$  と  $\mathbf{H} \in \mathbb{N}^{M \times N}$  に分解します。

【正】

非負値行列因子分解では、次のように各要素が非負値を持つ行列  $\mathbf{X} \in \mathbb{N}^{D \times N}$  を、正の値を持つ2つの行列  $\mathbf{W} \in \mathbb{R}^{D \times M}$  と  $\mathbf{H} \in \mathbb{R}^{M \times N}$  に近似分解します。

p.172 式 (5.43) の1行目

【誤】

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{X}) &= \prod_{d=1}^D \prod_{n=1}^N p(X_{d,n}) \\
&= \prod_{d=1}^D \prod_{n=1}^N \text{Del}(X_{d,n} | \sum_{m=1}^M S_{d,m,n})
\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}
p(\mathbf{X}|\mathbf{S}) &= \prod_{d=1}^D \prod_{n=1}^N p(X_{d,n} | \mathbf{S}_{d,:}, n) \\
&= \prod_{d=1}^D \prod_{n=1}^N \text{Del}(X_{d,n} | \sum_{m=1}^M S_{d,m,n})
\end{aligned}$$

p.174 式 (5.51) の3行目

【誤】

$$\begin{aligned}
\ln q(\mathbf{S}) &= \ln p(\mathbf{X}|\mathbf{S}) + \langle \ln p(\mathbf{S}|\mathbf{W}, \mathbf{H}) \rangle_{q(\mathbf{W})q(\mathbf{H})} + \text{const.} \\
&= \sum_{d=1}^D \sum_{n=1}^N \left\{ \ln p(X_{d,n} | \sum_{m=1}^M S_{d,m,n}) \right. \\
&\quad \left. + \sum_{m=1}^M \langle \ln p(S_{d,m,n} | W_{d,m} H_{m,n}) \rangle \right\}_{q(\mathbf{W})q(\mathbf{H})} + \text{const.}
\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}
\ln q(\mathbf{S}) &= \ln p(\mathbf{X}|\mathbf{S}) + \langle \ln p(\mathbf{S}|\mathbf{W}, \mathbf{H}) \rangle_{q(\mathbf{W})q(\mathbf{H})} + \text{const.} \\
&= \sum_{d=1}^D \sum_{n=1}^N \left\{ \ln p(X_{d,n} | \sum_{m=1}^M S_{d,m,n}) \right. \\
&\quad \left. + \sum_{m=1}^M \langle \ln p(S_{d,m,n} | W_{d,m} H_{m,n}) \rangle_{q(\mathbf{W})q(\mathbf{H})} \right\} + \text{const.}
\end{aligned}$$

p.209 式 (5.192) の 1 行目の添え字

【誤】

$$\begin{aligned}
&\sum_{m=1}^M \sum_{k=1}^K \langle \ln \mathcal{N}(R_{n,m,k} | \sum_{d=1}^D U_{d,n} V_{d,m} S_{d,k}, \lambda^{-1}) \rangle_{q(V_{d,m}, S_{d,k}, \lambda)} \\
&= -\frac{1}{2} \left\{ \sum_{d=1}^D \sum_{d'=1}^D U_{d,n} U_{d',n} \langle \lambda \rangle \sum_{m=1}^M \sum_{k=1}^K \langle V_{d,m} V_{d',m} \rangle \langle S_{d,k} S_{d',k} \rangle \right. \\
&\quad \left. - 2 \sum_{d=1}^D U_{d,n} \langle \lambda \rangle \sum_{m=1}^M \sum_{k=1}^K R_{n,m,k} \langle V_{d,m} \rangle \langle S_{d,k} \rangle \right\} + \text{const.}
\end{aligned}$$

【正】

$$\begin{aligned}
&\sum_{m=1}^M \sum_{k=1}^K \langle \ln \mathcal{N}(R_{n,m,k} | \sum_{d=1}^D U_{d,n} V_{d,m} S_{d,k}, \lambda^{-1}) \rangle_{q(V_{:,m}, S_{:,k}, \lambda)} \\
&= -\frac{1}{2} \left\{ \sum_{d=1}^D \sum_{d'=1}^D U_{d,n} U_{d',n} \langle \lambda \rangle \sum_{m=1}^M \sum_{k=1}^K \langle V_{d,m} V_{d',m} \rangle \langle S_{d,k} S_{d',k} \rangle \right. \\
&\quad \left. - 2 \sum_{d=1}^D U_{d,n} \langle \lambda \rangle \sum_{m=1}^M \sum_{k=1}^K R_{n,m,k} \langle V_{d,m} \rangle \langle S_{d,k} \rangle \right\} + \text{const.}
\end{aligned}$$