

# 「統計モデルと推測」 正誤表

## 第4版における誤植

- p.24, 最後の式

$$\begin{aligned}
 m_Y(t) &= E\left(\exp\left[\frac{tX}{\sigma} - \frac{\mu t}{\sigma}\right]\right) \\
 &= \exp\left[-\frac{\mu t}{\sigma}\right] \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{tx}{\sigma} - \frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx \\
 &= \exp\left[\frac{t^2}{2}\right] \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(x-\mu+\sigma t)^2}{2\sigma^2}\right] dx \\
 &= \exp\left[\frac{t^2}{2}\right]
 \end{aligned}$$

⇒

$$\begin{aligned}
 m_Y(t) &= E\left(\exp\left[\frac{tX}{\sigma} - \frac{\mu t}{\sigma}\right]\right) \\
 &= \exp\left[-\frac{\mu t}{\sigma}\right] \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[\frac{tx}{\sigma} - \frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx \\
 &= \exp\left[\frac{t^2}{2}\right] \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left[-\frac{(x-\mu-\sigma t)^2}{2\sigma^2}\right] dx \\
 &= \exp\left[\frac{t^2}{2}\right]
 \end{aligned}$$

## 第1版における誤植

- p.17, 下から4行目  
『この関数は,』 ⇒ 『この関数は,  $\alpha > 0$  に対して』
- p.21, 証明の最後の式

$$\left[\frac{e^{tx}}{t(b-a)}\right]_b^a \Rightarrow \left[\frac{e^{tx}}{t(b-a)}\right]_a^b$$

- p.24, 下から5行目と6行目 (2か所)

$$\exp\left[-\frac{t^2}{2}\right] \Rightarrow \exp\left[\frac{t^2}{2}\right]$$

- p.35, 定理 1.12 の証明の最後の行  
『 $\mathbf{u} = (u_1, \dots, u_k)^\top = \mathbf{t}^\top \Sigma^{\frac{1}{2}}$ 』 ⇒ 『 $\mathbf{u} = (u_1, \dots, u_k)^\top = \Sigma^{\frac{1}{2}} \mathbf{t}$ 』
- p.43, (2.4) 式とその直後の行, および (2.5) 式  
『 $I(\theta)$ 』 ⇒ 『 $I_n(\theta)$ 』

- p.43, 下から6行目の式  
『 $I(\theta)$ 』  $\Rightarrow$  『 $I_1(\theta)$ 』
- p.43, 下から5行目  
『が成り立つことが知られている。』  $\Rightarrow$  『が成り立つことが知られている。ただし,  
 $I_1(\theta)$  は1つの観測  $X$  に対するフィッシャー情報量  $I_1(\theta) = E \left[ \left( \frac{d}{d\theta} \log f(X; \theta) \right)^2 \right]$  で  
ある。』
- p.45, 6行目の式  
『 $I(\theta)^{-1}$ 』  $\Rightarrow$  『 $I_1(\theta)^{-1}$ 』
- p.45, 7行目  
『 $I(\theta)$ 』  $\Rightarrow$  『 $I_n(\theta)$ 』
- p.45, 10行目  
『である。』  $\Rightarrow$  『である。また,  $I_1(\theta)$  は1つの観測  $X$  に対するフィッシャー情報量  
 $I_1(\theta) = E \left[ \frac{d}{d\theta_i} \log f(X; \theta) \frac{d}{d\theta_j} \log f(X; \theta) \right]$  である。』
- p.45, 11行目の式の左辺  
『 $I(\theta)$ 』  $\Rightarrow$  『 $I_n(\theta)$ 』
- p.55, 例2.4の最後の説明  
『信頼度95%でガソリン1Lあたり最悪でも28.58kmは走り, 最高で30.84kmく  
らいは走ることが期待される』  $\Rightarrow$   
『ガソリン1Lあたりで走れる距離は信頼度95%で28.58kmから30.84kmに含まれ  
ることが期待される』
- p.66, 下から7行目  
『2つの標本の平均の差を比較するために』  $\Rightarrow$   
『2つの母集団の平均の差を比較するために』
- p.79, 3行目の最右辺

$$\left( \sum_{i=1}^n x_i \right)^2 - n \sum_{i=1}^n x_i^2 \Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2$$

- p.79, 4行目の最右辺

$$\left( \sum_{i=1}^n x_i \right) \left( \sum_{i=1}^n y_i \right) - n \sum_{i=1}^n x_i y_i \Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y}$$

- p.82, 6行目の第2式

$$\frac{1}{2\sigma^2} \Rightarrow \frac{1}{\sigma^2}$$

- p.82, 7行目の第2式

$$-\frac{n}{\sigma^2} + \frac{1}{(\sigma^2)^2} \{y_i - (\beta_0 + x_i \beta_1)\}^2$$

$$\Rightarrow -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{1}{2(\sigma^2)^2} \sum_{i=1}^n \{y_i - (\beta_0 + x_i \beta_1)\}^2$$

- p.90, 下から10行目

『観測値  $y_0 = \beta_0 + \beta_1 x_0 + \varepsilon_0$  の信頼区間についても考えよう.』  
 $\Rightarrow$  『観測値  $y_0 = \beta_0 + \beta_1 x_0 + \varepsilon_0$  についても同様のことを考えてみよう』

- p.95, 図4.10

2本の灰色の矢印 ( $\varepsilon, \mathbf{r}$ ) の方向が逆

- p.97, 12行目の第2式

$$\frac{1}{2\sigma^2} \Rightarrow \frac{1}{\sigma^2}$$

- p.104, 下から2行目 マロースの  $C_p$  基準の第2項

$$2\{2(p+1) - n\} \Rightarrow 2(p+1) - n$$

- p.106, (4.25) 式の分母および次の行

$$\llbracket n - (p - 1) \rrbracket \Rightarrow \llbracket n - p - 1 \rrbracket$$

- p.131, 7行目および8行目

$$\mathbf{y}_{n(L-1) \times 1}^{(l)} = \begin{pmatrix} y_{1l} \\ \vdots \\ y_{nl} \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{y}_{n \times 1}^{(l)} = \begin{pmatrix} y_{1l} \\ \vdots \\ y_{nl} \end{pmatrix}$$

$$\boldsymbol{\pi}_{n(L-1) \times 1}^{(l)} = \begin{pmatrix} \pi_{1l} \\ \vdots \\ \pi_{nl} \end{pmatrix} \Rightarrow \boldsymbol{\pi}_{n \times 1}^{(l)} = \begin{pmatrix} \pi_{1l} \\ \vdots \\ \pi_{nl} \end{pmatrix}$$

- p.131, 下から2行目の第1式右辺

$$\tilde{X}^T \tilde{M} (\tilde{\mathbf{y}} - \tilde{\boldsymbol{\pi}}) \Rightarrow \tilde{X}^T \tilde{M} (\mathbf{y} - \boldsymbol{\pi})$$

- p.150, 5行目

$$\llbracket W = \text{diag}\{1/\lambda_1, \dots, 1/\lambda_n\} \rrbracket \Rightarrow \llbracket W = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\} \rrbracket$$

- p.151, 11行目

$$D = 2 \sum_{i=1}^n p_i (\hat{\theta}_i - \tilde{\theta}_i) y_i - b(\hat{\theta}_i) + b(\tilde{\theta}_i)$$

$$\Rightarrow D = 2 \sum_{i=1}^n p_i \{(\hat{\theta}_i - \tilde{\theta}_i) y_i - b(\hat{\theta}_i) + b(\tilde{\theta}_i)\}$$

- p.151, 12 行目  
『5.5.1 項でも扱った』 ⇒ 『5.4.1 項でも扱った』

- p.151, 下から 6 行目および下から 2 行目の式

$$CV(\hat{\beta})C^T \Rightarrow nCV(\hat{\beta})C^T$$

- p.153, 下から 4 行目  
『 $E_{\mu_i}(\mu_i) = n_i p_i$ 』 ⇒ 『 $E_{\mu_i}(\mu_i) = p_i$ 』

- p.154, (6.11) 式の最後の 3 行

$$\begin{aligned} &= n_i \{ \mu - (\tau^2 + \mu^2) \} + n_i^2 \tau^2 &= n_i \{ p_i - (\tau^2 + p_i^2) \} + n_i^2 \tau^2 \\ &= n_i \mu (1 - \mu) + n_i (n_i - 1) \tau^2 &\Rightarrow &= n_i p_i (1 - p_i) + n_i (n_i - 1) \tau^2 \\ &> n_i \mu (1 - \mu) &&> n_i p_i (1 - p_i). \end{aligned}$$

- p.154, 下から 3 行目

$$X^2 = \frac{(y_i - \hat{\mu}_i)^2}{v(\hat{\mu}_i)} \Rightarrow X^2 = \sum_{i=1}^n \frac{(y_i - n_i \hat{\mu}_i)^2}{v(\hat{\mu}_i)}$$

- p.155, (6.15) 式  $V(Y_i)$  の第 2 項

$$\frac{\mu}{\nu} \left( 1 + \frac{\mu}{\nu^2} \right) \Rightarrow \frac{\mu}{\nu} \left( 1 + \frac{1}{\nu} \right)$$

- p.156, 下から 8, 9 行目 (計 2 か所)  
『 $\lambda$ 』 ⇒ 『 $\lambda_i$ 』

- p.158, 表 6.3 擬似尤度  $Q(\mu; y)$  の最後の行の第 2 項  
『 $k$ 』 ⇒ 『 $r$ 』

- p.160, 1 行目

$$X_0^2 = \sum_{i=1}^n \frac{(y_i - \hat{\mu}_i)^2}{v(\hat{\mu}_i)^2} \Rightarrow X_0^2 = \sum_{i=1}^n \frac{(y_i - \hat{\mu}_i)^2}{v(\hat{\mu}_i)}$$

- p.193, 1.1 の解答

$p = 0.4$  ではなく  $p = 0.6$ . これに伴い, 解答を次のとおり修正.

(1)  $\Pr(X = 0) = {}_{15}C_0(0.6)^0 \times (0.4)^{15} \approx 1.07 \times 10^{-6}$ .

(2)  $\Pr(X \leq 2) = {}_{15}C_0(0.6)^0 \times (0.4)^{15} + {}_{15}C_1(0.6)^1 \times (0.4)^{14} + {}_{15}C_2(0.6)^2 \times (0.4)^{13}$   
 $\approx 2.79 \times 10^{-4}$ .

(3) 離散型確率変数であることと (2) より,

$$\Pr(X \geq 3) = 1 - \Pr(X \leq 2) \approx 0.9997.$$

- p.194, 1.5 (2) の解答  
 1 行目の最右辺 『 $dx$ 』  $\Rightarrow$  『 $dy$ 』  
 3 行目の最左辺 『 $dx$ 』  $\Rightarrow$  『 $dy$ 』  
 3 行目の第 2 式 最後に 『 $dy$ 』 を追加
- p.196, 4.3 の解答  
 『 $\hat{y}$  も正規分布に従い』  $\Rightarrow$  『 $\hat{y}_0$  も正規分布に従い』  
 『 $\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x$ 』  $\Rightarrow$  『 $\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_0$ 』 (2 箇所)
- p.198~199, 6.5 の解答  
 2 行目 最後に 『 $dz$ 』 を追加  
 p.198 の最後の行と p.199 の最初の行 「 $\Gamma(y_i + \nu)$ 」  $\Rightarrow$  「 $\Gamma(y_i + \mu)$ 」 (2 か所)
- p.199, 7.1 の解答  
 2 つ目の式 ( $\sigma_1^2$  での微分) の第 2 式を 1/2 倍
- p.199, 7.3 の解答  
 2 行目の左辺 『 $\frac{\partial}{\partial \sigma_1^2}$ 』  $\Rightarrow$  『 $\frac{\partial}{\partial \sigma^2}$ 』  
 また, 2 行目の第 2 式を 1/2 倍