

3.21

2022 年 5 月 23 日

(問題)

(3.92) はエビデンスの枠組みにおける最適な α の値である。この結果は、次の等式を使って導出することもできる。

$$\frac{d}{d\alpha} \ln |\mathbf{A}| = \text{Tr} \left(\mathbf{A}^{-1} \frac{d}{d\alpha} \mathbf{A} \right) \quad (3.117)$$

実対称行列 \mathbf{A} の固有値展開、および \mathbf{A} の行列式とトレースの固有値表現の標準的結果 (付録 C 参照) を用いて、この等式を証明せよ。そして、(3.117) を用いて (3.86) から (3.92) を導け。

(参考)

$$\mathbf{A} = \alpha \mathbf{I}_M + \beta \Phi^\top \Phi \quad (3.81)$$

$$E(\mathbf{m}_N) = \frac{\beta}{2} \|\mathbf{t} - \Phi \mathbf{m}_N\|^2 + \frac{\alpha}{2} \mathbf{m}_N^\top \mathbf{m}_N \quad (3.82)$$

$$\ln p(\mathbf{t}|\alpha, \beta) = \frac{M}{2} \ln \alpha + \frac{N}{2} \ln \beta - E(\mathbf{m}_N) - \frac{1}{2} \ln |\mathbf{A}| - \frac{N}{2} \ln(2\pi) \quad (3.86)$$

$$\gamma = \sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{\lambda_i + \alpha} \quad (3.91)$$

$$\alpha = \frac{\gamma}{\mathbf{m}_N^\top \mathbf{m}_N} \quad (3.92)$$

$$\mathbf{A} = \sum_{i=1}^M \lambda_i \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \quad (\text{C.45})$$

$$\mathbf{A}^{-1} = \sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \quad (\text{C.46})$$

$$|\mathbf{A}| = \prod_{i=1}^M \lambda_i \quad (\text{C.47})$$

(解答)

A の固有値を $\lambda_i (i = 1, \dots, M)$ とする。また、それぞれの固有値に対応する固有ベクトルを $\mathbf{u}_i (i = 1, \dots, M)$ とする。式 (3.81) より、A の固有値はパラメータ α に依存することに注意。なお、 $\mathbf{u}_i (i = 1, \dots, M)$ は正規直行基底であり、

$$\begin{cases} \mathbf{u}_i^T \mathbf{u}_j = \delta_{ij} \\ \sum_{i=1}^M \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^T = \mathbf{I} \end{cases}$$

となる。式 (3.117) の左辺 $\frac{d}{d\alpha} \ln |\mathbf{A}|$ を計算する。

$$\begin{aligned} \frac{d}{d\alpha} \ln |\mathbf{A}| &= \frac{d}{d\alpha} \ln \underbrace{\prod_{i=1}^M \lambda_i}_{(C.47)} \\ &= \frac{d}{d\alpha} \sum_{i=1}^M \ln \lambda_i \\ &= \sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \frac{d\lambda_i}{d\alpha} \end{aligned} \tag{1}$$

$$\begin{aligned}
\text{Tr} \left(\mathbf{A}^{-1} \frac{d}{d\alpha} \mathbf{A} \right) &= \text{Tr} \left(\underbrace{\sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top}_{(C.46)} \frac{d}{d\alpha} \sum_{j=1}^M \lambda_j \mathbf{u}_j \mathbf{u}_j^\top \right) \\
&= \text{Tr} \left(\sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \sum_{j=1}^M \left(\frac{d\lambda_j}{d\alpha} \mathbf{u}_j \mathbf{u}_j^\top + \lambda_j \frac{d\mathbf{u}_j}{d\alpha} \mathbf{u}_j^\top + \lambda_j \mathbf{u}_j \frac{d\mathbf{u}_j^\top}{d\alpha} \right) \right) \\
&= \text{Tr} \left(\sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \sum_{j=1}^M \left(\frac{d\lambda_j}{d\alpha} \mathbf{u}_j \mathbf{u}_j^\top + 2\lambda_j \mathbf{u}_j \frac{d\mathbf{u}_j^\top}{d\alpha} \right) \right) \\
&= \text{Tr} \left(\sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \sum_{j=1}^M \frac{d\lambda_j}{d\alpha} \mathbf{u}_j \mathbf{u}_j^\top + \sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \sum_{j=1}^M 2\lambda_j \mathbf{u}_j \frac{d\mathbf{u}_j^\top}{d\alpha} \right) \\
&= \text{Tr} \left(\sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \frac{d\lambda_j}{d\alpha} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \mathbf{u}_j \mathbf{u}_j^\top + \sum_{i=1}^M \sum_{j=1}^M \frac{1}{\lambda_i} 2\lambda_j \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \mathbf{u}_j \frac{d\mathbf{u}_j^\top}{d\alpha} \right) \\
&= \text{Tr} \left(\sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \frac{d\lambda_i}{d\alpha} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top + \sum_{i=1}^M 2\mathbf{u}_i \frac{d\mathbf{u}_i^\top}{d\alpha} \right) \\
&= \text{Tr} \left(\sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \frac{d\lambda_i}{d\alpha} \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \right) + \text{Tr} \left(\sum_{i=1}^M 2\mathbf{u}_i \frac{d\mathbf{u}_i^\top}{d\alpha} \right) \\
&= \sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \frac{d\lambda_i}{d\alpha} + \text{Tr} \left(\sum_{i=1}^M \left(\frac{d\mathbf{u}_i}{d\alpha} \mathbf{u}_i^\top + \mathbf{u}_i \frac{d\mathbf{u}_i^\top}{d\alpha} \right) \right) \\
&= \sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \frac{d\lambda_i}{d\alpha} + \text{Tr} \left(\frac{d}{d\alpha} \sum_{i=1}^M \mathbf{u}_i \mathbf{u}_i^\top \right) \\
&= \sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \frac{d\lambda_i}{d\alpha} + \text{Tr} \left(\frac{d}{d\alpha} \mathbf{I} \right) \\
&= \sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i} \frac{d\lambda_i}{d\alpha} \tag{2}
\end{aligned}$$

式 (1),(2) より、式 (3.117) が示された。

式 (3.86) を α で微分して $= 0$ とおく。

$$\begin{aligned}
& \frac{d}{d\alpha} \ln p(\mathbf{t}|\alpha, \beta) = 0 \\
& \Leftrightarrow \frac{M}{2} \frac{d}{d\alpha} \ln \alpha + \frac{d}{d\alpha} E(\mathbf{m}_N) - \frac{1}{2} \frac{d}{d\alpha} \ln |\mathbf{A}| = 0 \\
& \Leftrightarrow \frac{M}{2\alpha} + \frac{d}{d\alpha} \left(\frac{\beta}{2} \|\mathbf{t} - \Phi \mathbf{m}_N\|^2 + \frac{\alpha}{2} \mathbf{m}_N^\top \mathbf{m}_N \right) - \frac{1}{2} \text{Tr} \left(\mathbf{A}^{-1} \frac{d}{d\alpha} \mathbf{A} \right) = 0 \\
& \Leftrightarrow \frac{M}{2\alpha} + \frac{1}{2} \mathbf{m}_N^\top \mathbf{m}_N - \frac{1}{2} \text{Tr}(\mathbf{A}^{-1}) = 0 \quad \left(\because \frac{d}{d\alpha} \mathbf{A} = \mathbf{I} \right) \\
& \Leftrightarrow \frac{M}{2\alpha} - \frac{1}{2} \mathbf{m}_N^\top \mathbf{m}_N - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^M \frac{1}{\lambda_i + \alpha} = 0 \\
& \Leftrightarrow \alpha \mathbf{m}_N^\top \mathbf{m}_N = M - \sum_{i=1}^M \frac{\alpha}{\lambda_i + \alpha} \\
& \Leftrightarrow \alpha \mathbf{m}_N^\top \mathbf{m}_N = \sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{\lambda_i + \alpha} \\
& \Leftrightarrow \alpha = \frac{\overbrace{\gamma}^{(3.91)}}{\mathbf{m}_N^\top \mathbf{m}_N} \tag{3}
\end{aligned}$$

式 (3) より、式 (3.92) が示された。

(問題 3-23)

対数周辺尤度関数 (3.86) の に関する最大化が再推定方程式 (3.95) に帰着されることを示すのにすべての段階を、(3.86) から始めて確かめよ。

(参考)

$$\ln p(\mathbf{t}|\alpha, \beta) = \frac{M}{2} \ln \alpha + \frac{N}{2} \ln \beta - E(\mathbf{m}_N) - \frac{1}{2} \ln |\mathbf{A}| - \frac{N}{2} \ln(2\pi) \tag{3.86}$$

$$\gamma = \sum_{i=1}^M \frac{\lambda_i}{\lambda_i + \alpha} \tag{3.91}$$

$$\frac{1}{\beta} = \frac{1}{N - \gamma} \sum_{n=1}^N (t_n - \mathbf{m}_N^\top \phi(\mathbf{x}_n))^2 \tag{3.95}$$

(解答 3-23)

式 (3.86) の β に関する最大化を考えるため、(3.86) を β に関して偏微分することを考える。

行列 $\beta \Phi^\top \Phi$ の固有値を λ_i とする。行列 $\beta \Phi^\top \Phi$ を行列 \mathbf{P} で対角化する。

$$\mathbf{P}^{-1}(\beta \Phi^\top \Phi) \mathbf{P} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_M) \tag{1}$$

すると、式 (3.81) から、行列 \mathbf{A} にも対角化できる。

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \text{diag}(\alpha + \lambda_1, \dots, \alpha + \lambda_M) \quad (2)$$

$\beta\Phi^\top\Phi$ の固有値 β に比例するため、 $\lambda_i = \beta a_i$ において、 β で微分すると

$$\begin{aligned} \frac{d}{d\beta}\lambda_i &= \frac{d}{d\beta}\beta a_i \\ &= a_i \\ &= \frac{\lambda_i}{\beta} \end{aligned} \quad (3)$$

となる。また式 (2) から、 $\ln|\mathbf{A}|$ を β で微分すると

$$\begin{aligned} \frac{d}{d\beta}\ln|\mathbf{A}| &= \frac{d}{d\beta}\ln\prod_{i=1}^M(\lambda_i + \alpha) \\ &= \frac{d}{d\beta}\sum_{i=1}^M\ln(\lambda_i + \alpha) \\ &= \sum_{i=1}^M\frac{d}{d(\lambda_i + \alpha)}\ln(\lambda_i + \alpha)\frac{d}{d\beta}(\lambda_i + \alpha) \\ &= \frac{1}{\beta}\sum_{i=1}^M\frac{\lambda_i}{\lambda_i + \alpha} \\ &= \frac{\gamma}{\beta} \end{aligned} \quad (4)$$

対数周辺尤度 (3.86) を β で微分して $= 0$ とおく。

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial\beta}\ln p(\mathbf{t}|\alpha, \beta) &= 0 \\ \Leftrightarrow \frac{N}{2\beta} - \frac{1}{2}\|\mathbf{t} - \Phi\mathbf{m}_N\|^2 - \frac{\gamma}{2\beta} &= 0 \\ \Leftrightarrow \frac{1}{\beta} &= \frac{1}{N - \gamma}\|\mathbf{t} - \Phi\mathbf{m}_N\|^2 \\ \Leftrightarrow \frac{1}{\beta} &= \frac{1}{N - \gamma}\sum_{n=1}^N(t_n - \mathbf{m}_N^\top\phi(\mathbf{x}_n))^2 \end{aligned} \quad (5)$$

式 (5) より、式 (3.95) が示された。