

## 提出課題 VI：連続潜在変数

問題文中の空欄に入る数式を選択せよ．選択した解答 ((A)–(D)) は「機械学習 2024 KA240201-teams」の「一般」チャンネルに出現する課題へのリンクから提出すること．

### 問題 1, 2

$\mathbf{y}$  のガウス周辺分布と,  $\mathbf{y}$  が与えられた下での  $\mathbf{v}$  の条件付きガウス分布が

$$p(\mathbf{y}) = \mathcal{N}(\mathbf{y}|\boldsymbol{\eta}, \boldsymbol{\Lambda}^{-1}) \quad (\text{a})$$

$$p(\mathbf{v}|\mathbf{y}) = \mathcal{N}(\mathbf{v}|\mathbf{A}\mathbf{y} + \mathbf{b}, \mathbf{L}^{-1}) \quad (\text{b})$$

と与えられたとき,  $\mathbf{v}$  が与えられた下での  $\mathbf{y}$  の条件付きガウス分布は

$$p(\mathbf{y}|\mathbf{v}) = \mathcal{N}\left(\mathbf{y}|\boxed{(1)}, \boldsymbol{\Sigma}\right) \quad (\text{c})$$

となる．ただし,  $\boldsymbol{\Sigma} = (\boldsymbol{\Lambda} + \mathbf{A}^T \mathbf{L} \mathbf{A})^{-1}$  である．この一般的な結果を用いて, 確率的主成分分析モデルの事後分布  $p(\mathbf{z}|\mathbf{x})$  が

$$p(\mathbf{z}|\mathbf{x}) = \mathcal{N}(\mathbf{z}|\mathbf{M}^{-1} \mathbf{W}^T (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}), \sigma^2 \mathbf{M}^{-1})$$

となることを示す (ただし,  $\mathbf{M} = \mathbf{W}^T \mathbf{W} + \sigma^2 \mathbf{I}$ ) ．

$p(\mathbf{z}) = \mathcal{N}(\mathbf{z}|\mathbf{0}, \mathbf{I})$  と式 (a),  $p(\mathbf{x}|\mathbf{z}) = \mathcal{N}(\mathbf{x}|\mathbf{W}\mathbf{z} + \boldsymbol{\mu}, \sigma^2 \mathbf{I})$  と式 (b) を対応付けることで, 式 (c) から

$$\begin{aligned} p(\mathbf{z}|\mathbf{x}) &= \mathcal{N}\left(\mathbf{z}|\boxed{(2)}, (\mathbf{I} + \sigma^{-2} \mathbf{W}^T \mathbf{W})^{-1}\right) \\ &= \mathcal{N}(\mathbf{z}|\mathbf{M}^{-1} \mathbf{W}^T (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}), \sigma^2 \mathbf{M}^{-1}) \end{aligned}$$

が得られる．

---

問題 1. 空欄 (1) に入る数式を選択せよ．

- (A)  $\boldsymbol{\Sigma}\{\mathbf{A}^T \mathbf{L}(\mathbf{v} - \mathbf{b})\}$
- (B)  $\boldsymbol{\Sigma}\{\mathbf{A}^T \mathbf{L}^{-1}(\mathbf{v} - \mathbf{b})\}$
- (C)  $\boldsymbol{\Sigma}\{\mathbf{A}^T \mathbf{L}(\mathbf{v} - \mathbf{b}) + \boldsymbol{\Lambda} \boldsymbol{\eta}\}$
- (D)  $\boldsymbol{\Sigma}\{\mathbf{A}^T \mathbf{L}^{-1}(\mathbf{v} - \mathbf{b}) + \boldsymbol{\Lambda} \boldsymbol{\eta}\}$

問題 2. 空欄 (2) に入る数式を選択せよ．

- (A)  $(\sigma^2 \mathbf{I} + \mathbf{W}^T \mathbf{W})^{-1} \mathbf{W}^T \sigma^{-2} \mathbf{I}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})$
- (B)  $(\sigma^2 \mathbf{I} + \mathbf{W}^T \mathbf{W})^{-1} \mathbf{W}^T \sigma^2 \mathbf{I}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})$
- (C)  $(\mathbf{I} + \sigma^{-2} \mathbf{W}^T \mathbf{W})^{-1} \mathbf{W}^T \sigma^{-2} \mathbf{I}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})$
- (D)  $(\mathbf{I} + \sigma^{-2} \mathbf{W}^T \mathbf{W})^{-1} \mathbf{W}^T \sigma^2 \mathbf{I}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})$

### 問題 3, 4

確率的主成分分析モデルの M ステップの式

$$\mathbf{W}_{\text{new}} = \left[ \sum_{n=1}^N (\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}}) \mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T \right] \left[ \sum_{n=1}^N \mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \right]^{-1} \quad (\text{d})$$

$$\begin{aligned} \sigma_{\text{new}}^2 = \frac{1}{ND} \sum_{n=1}^N \{ & \|\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}}\|^2 - 2\mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T \mathbf{W}_{\text{new}}^T (\mathbf{x}_n - \bar{\mathbf{x}}) \\ & + \text{Tr}(\mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}_{\text{new}}^T \mathbf{W}_{\text{new}}) \} \end{aligned} \quad (\text{e})$$

を, 以下の期待完全データ対数尤度関数

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\ln p(\mathbf{X}, \mathbf{Z} | \boldsymbol{\mu}, \mathbf{W}, \sigma^2)] = - \sum_{n=1}^N \left\{ & \frac{D}{2} \ln(2\pi\sigma^2) + \frac{1}{2} \text{Tr}(\mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T]) \right. \\ & + \frac{1}{2\sigma^2} \|\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}\|^2 - \frac{1}{\sigma^2} \mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T \mathbf{W}^T (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \\ & \left. + \frac{1}{2\sigma^2} \text{Tr}(\mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T \mathbf{W}) + \frac{M}{2} \ln(2\pi) \right\} \end{aligned} \quad (\text{f})$$

を最大化することによって導出する.

標準的な導関数と行列微分のルールを用いると, 式 (f) の導関数は以下のように計算できる.

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial \mathbf{W}} \mathbb{E}[\ln p(\mathbf{X}, \mathbf{Z} | \boldsymbol{\mu}, \mathbf{W}, \sigma^2)] &= \sum_{n=1}^N \boxed{(3)} \\ \frac{\partial}{\partial \sigma^2} \mathbb{E}[\ln p(\mathbf{X}, \mathbf{Z} | \boldsymbol{\mu}, \mathbf{W}, \sigma^2)] &= \sum_{n=1}^N \boxed{(4)}. \end{aligned}$$

これらをゼロとして整理し,  $\boldsymbol{\mu}$  に  $\bar{\mathbf{x}}$ ,  $\mathbf{W}$  に  $\mathbf{W}_{\text{new}}$ ,  $\sigma^2$  に  $\sigma_{\text{new}}^2$  を代入すると, 式 (d) と (e) がそれぞれ得られる.

問題 3. 空欄 (3) に入る数式を選択せよ.

- (A)  $((\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T - \mathbf{W} \mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T]) / \sigma^2$
- (B)  $((\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T - \mathbf{W} \mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T]) / (2\sigma^2)$
- (C)  $((\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T - \mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}) / \sigma^2$
- (D)  $((\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) \mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T - \mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}) / (2\sigma^2)$

問題 4. 空欄 (4) に入る数式を選択せよ.

- (A)  $(\mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T \mathbf{W} + \|\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}\|^2 - 2\mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T \mathbf{W}^T (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) - D\sigma^2) / (2\sigma^4)$

$$(B) \quad (\mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T \mathbf{W} + \|\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}\|^2 - 2\mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T \mathbf{W}^T (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) - ND\sigma^2)/(2\sigma^4)$$

$$(C) \quad (\text{Tr}(\mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T \mathbf{W}) + \|\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}\|^2 - 2\mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T \mathbf{W}^T (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) - D\sigma^2)/(2\sigma^4)$$

$$(D) \quad (\text{Tr}(\mathbb{E}[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T \mathbf{W}) + \|\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}\|^2 - 2\mathbb{E}[\mathbf{z}_n]^T \mathbf{W}^T (\mathbf{x}_n - \boldsymbol{\mu}) - ND\sigma^2)/(2\sigma^4)$$