

12.15

($\text{Tr}(\cdot)$ の二次形式の微分) \rightarrow $\text{Tr}(A^T X)$ (i, j 成分のみ $\neq 0$)

$$Q(X) = \text{Tr}(A X^T X) \text{ と } \delta \text{ と } h = h J^{ij} \in \mathbb{R}^2$$

$$\begin{aligned} Q(X+h) &= \text{Tr}(A(X+h)^T(X+h)) \\ &= \text{Tr}(A(X^T X + X^T h + h^T X + h^T h)) \end{aligned}$$

とある。これより h の二次の項を無視して

$$\begin{aligned} Q(X+h) - Q(X) &\sim \text{Tr}(A(X^T h + h^T X)) \\ &= \text{Tr}(A X^T h) + \text{Tr}(A h^T X) \quad \leftarrow \text{Trは転置しても変わらない} \\ &= \text{Tr}(A X^T h) + \text{Tr}(X^T h A^T) \\ &= \text{Tr}(h A X^T) + \text{Tr}(h A^T X^T) \quad \leftarrow \text{Trの回転則} \\ &= \text{Tr}(h(A + A^T) X^T) \end{aligned}$$

これより $\left(\frac{\partial Q(X)}{\partial X} \right)_{ij} = \frac{\partial Q(X)}{\partial X_{ij}}$ (denominator layout)

$$\frac{\partial Q(X)}{\partial X_{ij}} = \frac{Q(X+hJ^{ij}) - Q(X)}{h} = \frac{\text{Tr}(hJ^{ij}(A+A^T)X^T)}{h}$$

$$= \text{Tr}(J^{ij}(A+A^T)X^T)$$

$$= \{X(A+A^T)^T\}_{ij} \quad \leftarrow \begin{array}{l} \Rightarrow \text{Tr}(J^{ij}A) = (A^T)_{ij} \\ \text{Tr}(J^{ij}A) = (A^T)_{ij} \end{array}$$

$$= \{X(A^T+A)\}_{ij}$$

より

$$\frac{\partial \text{Tr}(A X^T X)}{\partial X} = \frac{\partial Q(X)}{\partial X} = X(A^T+A) \quad (\text{denominator layout})$$

と得る

(行列の線形種の微分)

$$Q(x) = a^T x^T b \text{ とする. } h = h J^{ij} \text{ (} J^{ij} \text{ は } \delta^{ij} \text{ のように) とし}$$

$$Q(x+h) = a^T (x+h)^T b$$

とすると、

$$Q(x+h) - Q(x) = a^T h^T b$$

よって

$$\frac{\partial Q(x)}{\partial x_{ij}} = \frac{Q(x+h J^{ij}) - Q(x)}{h} = \frac{a^T h J^{ij T} b}{h} = a^T J^{ij T} b = a^T J^{ji} b = b_i a_j = (b a^T)_{ij}$$

成分計算

よって

$$\frac{\partial a^T x^T b}{\partial x} = \frac{\partial Q(x)}{\partial x} = b a^T$$

denominator layout とし

((12.56)式の導出)

(12.53)をWについて微分すると

$$0 = \frac{\partial E}{\partial W} = - \sum_{n=1}^N \left\{ -\frac{1}{\sigma^2} \frac{\partial}{\partial W} E[z_n^T W^T (x_n - \mu)] + \frac{1}{2\sigma^2} \frac{\partial}{\partial W} \text{Tr}(E[z_n z_n^T] W^T W) \right\}$$

上の微分の式を用いて

$$0 = \sum_{n=1}^N \left\{ \frac{1}{\sigma^2} (x_n - \mu) E[z_n^T] + \frac{1}{2\sigma^2} W \cdot 2 E[z_n z_n^T] \right\}$$

E[z_n z_n^T] は行列 (z_n z_n^T の成分計算)

よって

$$W \sum_{n=1}^N E[z_n z_n^T] = \sum_{n=1}^N (x_n - \mu) E[z_n^T]$$

$$\therefore W = \left\{ \sum_{n=1}^N (x_n - \mu) E[z_n^T] \right\} \left\{ \sum_{n=1}^N E[z_n z_n^T] \right\}^{-1}$$

を得る。

(12.57) 式の導出

(12.53) 式を σ^2 で微分して 0 とおく

$$0 = -\sum_{n=1}^N \left\{ \frac{D}{2} \frac{2\pi}{2\pi\sigma^2} + \frac{1}{2} \frac{-1}{\sigma^4} |\alpha_n - \mu|^2 - \frac{1}{\sigma^4} E[\mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T (\alpha_n - \mu) + \frac{1}{2} \frac{1}{\sigma^4} \text{Tr}(E[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W} \mathbf{W}^T) \right\}$$

両辺に σ^4 を掛ける

$$0 = \sum_{n=1}^N \left\{ \frac{D}{2} \sigma^2 - \frac{1}{2} |\alpha_n - \mu|^2 + E[\mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T (\alpha_n - \mu) - \frac{1}{2} \text{Tr}(E[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W} \mathbf{W}^T) \right\}$$

よって

$$-ND\sigma^2 = \sum_{n=1}^N \left\{ -|\alpha_n - \mu|^2 + 2E[\mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T (\alpha_n - \mu) - \text{Tr}(E[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W} \mathbf{W}^T) \right\}$$

$$\therefore \sigma^2 = \frac{1}{ND} \sum_{n=1}^N \left\{ |\alpha_n - \mu|^2 - 2E[\mathbf{z}_n^T] \mathbf{W}^T (\alpha_n - \mu) + \text{Tr}(E[\mathbf{z}_n \mathbf{z}_n^T] \mathbf{W} \mathbf{W}^T) \right\}$$

$\mu = \bar{x}$ であり、(12.29) の最尤値 (MLE)

を得る。