

演習 5.3

本文中の独立の仮定を捨てるという事は「 w_0, w_1, \dots が独立という仮定 \Rightarrow w_0, w_1, \dots が独立でない = 共分散 Σ が対角でない

(問題) 確率変数 t (ベクトル) の x (ベクトル) に対する条件付き確率関数

$$p(t|x, w) = N(t|x, w, \Sigma) \dots (5.192)$$

このとき観測値 $(t_1, x_1), (t_2, x_2), \dots$ に対する w の誤差関数を書く。
但し各観測値は独立とする。

次にこの誤差関数を使、 Σ を最尤法で決める。

観測値 $(t_1, x_1), (t_2, x_2)$ の尤度関数は

$$p(t, x) = \prod_{n=1}^N N(t_n|x_n, \Sigma) = \prod_{n=1}^N \frac{1}{(2\pi)^{k/2}} \frac{1}{|\Sigma|^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(t_n - y_n)^T \Sigma^{-1} (t_n - y_n)\right\}$$

↑
各要素は独立である

誤差関数は

$$E = -\ln p = -\frac{k}{2} \cdot 2\pi \cdot N - \frac{1}{2} \ln(|\Sigma| \cdot N) + \sum_{n=1}^N \left\{ -\frac{1}{2} (t_n - y_n)^T \Sigma^{-1} (t_n - y_n) \right\} \dots \textcircled{1}$$

と Σ を

Σ を最尤法で決める

各要素の Σ の微分は以下の通り

$$\frac{\partial \ln|\Sigma|}{\partial \Sigma} = (\Sigma^{-1})^T = \Sigma^{-1}$$

(C.28) F1) 対称行列 Σ^{-1} 対称行列

web = pdf 2.4.4 F1) The matrix cook book $\frac{\partial}{\partial x} \text{Tr}(A \bar{x}^T B) = -(\bar{x}^T B A \bar{x})^T$

$$\frac{\partial}{\partial \Sigma} (t_n - y_n)^T \Sigma^{-1} (t_n - y_n) = \frac{\partial}{\partial \Sigma} \text{Tr}\{(t_n - y_n)^T \Sigma^{-1} (t_n - y_n)\} = -(\Sigma^{-1} (t_n - y_n) (t_n - y_n)^T \Sigma^{-1})^T = -\Sigma^{-1} (t_n - y_n) (t_n - y_n)^T \Sigma^{-1}$$

これを Σ に代入、 $\textcircled{1}$ の停留条件は

$$0 = \frac{\partial E}{\partial \Sigma} = -\frac{N}{2} \Sigma^{-1} + \sum_{n=1}^N \left\{ -\frac{1}{2} \Sigma^{-1} (t_n - y_n) (t_n - y_n)^T \Sigma^{-1} \right\} = -\frac{N}{2} \Sigma^{-1} + \frac{1}{2} \Sigma^{-1} \left\{ \sum_{n=1}^N (t_n - y_n) (t_n - y_n)^T \right\} \Sigma^{-1}$$

両辺に Σ をかけると

$$N I = \left\{ \sum_{n=1}^N (t_n - y_n) (t_n - y_n)^T \right\} \Sigma^{-1}$$

これを

$$\Sigma = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N (t_n - y_n) (t_n - y_n)^T$$

を得る

The matrix cook book 2.4.4 の $\frac{\partial}{\partial x} \text{Tr}(A \bar{x}^T B) = -(\bar{x}^T B A \bar{x})^T$ の証明

$$ij \text{成分} = \frac{\partial}{\partial x_{ij}} \text{Tr}(A \bar{x}^T B) = \frac{\partial}{\partial x_{ij}} \text{Tr}(\bar{x}^T B A) = \text{Tr} \left(\frac{\partial \bar{x}^T}{\partial x_{ij}} B A \right) = \text{Tr} \left(-\bar{x}^T \frac{\partial x}{\partial x_{ij}} B A \right) = \text{Tr} \left(-\bar{x}^T J^{ij} B A \right)$$

Tr の回転 微分と Tr の交換 逆行列の成分 Single entry matrix

The matrix cook book 2.4(4) The matrix cook book 2.2

$$= -\text{Tr} \left(J^{ij} \bar{x}^T B A \bar{x} \right) = -(\bar{x}^T B A \bar{x})^T_{ij}$$

Tr の回転
Tr の線型性

Single entry の性質
The matrix cook book 8.2.5

$$\therefore \frac{\partial}{\partial x} \text{Tr}(A \bar{x}^T B) = -(\bar{x}^T B A \bar{x})^T \text{を得る。}$$

The matrix cookbook 8.2.7 $\text{Tr}(AJ^{ij}) = (A^T)_{ij}$ の証明

A は 3×3 の ij の場合

$$\text{Tr}(AJ^{23}) = \text{Tr} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & A_{13} \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \\ A_{31} & A_{32} & A_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \text{Tr} \begin{pmatrix} 0 & 0 & A_{12} \\ 0 & 0 & A_{22} \\ 0 & 0 & A_{32} \end{pmatrix} = A_{32} = (A^T)_{23}$$