

$$(9.62) E[\ln p(t, w | \alpha, \beta)] = \frac{M}{2} \ln \frac{\alpha}{2\pi} - \frac{\alpha}{2} E[w^T w] + \frac{N}{2} \ln \frac{\beta}{2\pi} - \frac{\beta}{2} \sum_{n=1}^N E[(t_n - w^T \phi_n)^2]$$

$$(3.49) p(w|t) = N(w | m_N, S_N)$$

β について E を最大化する。ただし m_N, S_N は α, β について定数と考へる。

(9.62) E を β で微分して 0 とおく

$$\frac{\partial E}{\partial \beta} = \frac{N}{2} \frac{1}{\beta} - \frac{1}{2} \sum_n E[(t_n - w^T \phi_n)^2] = 0 \quad \text{--- (1)}$$

ここで

$$\begin{aligned} E[(t_n - w^T \phi_n)^2] &= E[t_n^2 - 2t_n w^T \phi_n + \phi_n^T w w^T \phi_n] \\ &= E[t_n^2] - 2t_n E[w^T \phi_n] + \phi_n^T E[w w^T] \phi_n \\ &= t_n^2 - 2t_n \overset{(3.49)}{m_N^T} \phi_n + \phi_n^T \overset{(2.62)}{(m_N m_N^T + S_N)} \phi_n \\ &= (t_n - m_N^T \phi_n)^2 + \phi_n^T S_N \phi_n \end{aligned}$$

したがって (1) は

$$\frac{N}{\beta} - \sum_n \{(t_n - m_N^T \phi_n)^2 + \phi_n^T S_N \phi_n\} = 0$$

とある。

これを (1) より

$$\begin{aligned} \frac{1}{\beta} &= \frac{1}{N} \sum_n \{(t_n - m_N^T \phi_n)^2 + \phi_n^T S_N \phi_n\} \\ &= \frac{1}{N} \left\{ \sum_n (t_n - m_N^T \phi_n)^2 + \text{Tr}(\Phi S_N \Phi^T) \right\} \end{aligned}$$

を得る。

$$\begin{aligned} (3.16) \text{より} \quad \Phi &= \begin{pmatrix} \phi_1^T \\ \vdots \\ \phi_N^T \end{pmatrix} \quad \left. \begin{matrix} \text{M} \times \text{N} \\ \text{N} \times \text{N} \end{matrix} \right\} \text{行列} \\ \Phi S_N \Phi^T &= \begin{pmatrix} \phi_1^T \\ \vdots \\ \phi_N^T \end{pmatrix} S_N (\phi_1 \cdots \phi_N) = \begin{pmatrix} \phi_1^T S_N \phi_1 & \cdots & \phi_1^T S_N \phi_N \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \phi_N^T S_N \phi_1 & \cdots & \phi_N^T S_N \phi_N \end{pmatrix} \\ (2.45) \quad \text{Tr}(\Phi S_N \Phi^T) &= \phi_1^T S_N \phi_1 + \cdots + \phi_N^T S_N \phi_N = \sum_n \phi_n^T S_N \phi_n \end{aligned}$$