

演習 3.5

@sa_i

平成 24 年 11 月 12 日

1 3.6

ガウス分布に従う複数の目標変数 t をもつ次の形の線形基底関数モデルを考える。

$$p(t|W, \Sigma) = N(t|y(x, W), \Sigma)$$

ただし、

$$y(x, W) = W^T \phi(x)$$

である。入力基底ベクトル $\phi(x_n) (n = 1, \dots, N)$ とそれに対応する目標ベクトル t_n が訓練データ集合として与えられるとき、パラメータ行列 W の最尤推定解 W_{ML} のそれぞれの列が、等方性のノイズ分布に対応する解の (3.15) の形で与えられることを示せ。これは共分散行列 Σ にはよらないことに注意せよ。さらに、 Σ の最尤推定解が

$$\Sigma = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N (t_n - W_{ML}^T \phi(x_n))(t_n - W_{ML}^T \phi(x_n))^T$$

で与えられることを示せ。

対数をとった尤度関数は以下のように書ける。

$$\ln L(W, \Sigma) = -\frac{1}{N} \ln |\Sigma| - \frac{1}{2} \sum_{n=1}^N (t_n - W_{ML}^T \phi(x_n))(t_n - W_{ML}^T \phi(x_n))^T$$

W に関して微分

$$0 = -\sum_{n=1}^N (t_n - W_{ML}^T \phi(x_n)) \phi(x_n)^T$$

両辺に Σ をかけ、計画行列 Φ と訓練データ集合 T を用いて以下のように表すことができる。

$$\Phi^T \Phi W = \Phi^T T$$

(3.15) の式を得る。

$$W_{ML} = (\Phi^T \Phi)^{-1} \Phi^T T$$

Σ の最尤推定解は式 (2.122) から問題文にあるように与えられることがわかる。