

7.2.2.2 のラプラス近似を用いた予測分布の近似について詳細を確認する。この付近については PRML の 6.4、特に 6.4.6 で同様の議論されている。

一般に、

$$p(f_*|Y, X, x_*) = \int p(f_*|Y, X, x_*, F)p(F|Y, X, x_*)dF \quad (1)$$

となるが、ガウス過程の仮定より、

$$p(f_*|Y, X, x_*, F) = p(f_*|X, x_*, F) \quad (2)$$

$F$  は  $X, Y$  のみから推定されるので、

$$p(F|Y, X, x_*) = p(F|Y, X) \quad (3)$$

これをまとめると、

$$p(f_*|Y, X, x_*) = \int p(f_*|X, x_*, F)p(F|Y, X)dF \quad (4)$$

となる。

ここで、(7.23) を用いて、

$$p(F|Y, X) \approx q(F|X, Y) = \mathcal{N}(F|\hat{F}, \Lambda^{-1}) \quad (5)$$

よって、 $p(f_*|Y, X, x_*)$  も近似し、(7.31) のように、

$$p(f_*|Y, X, x_*) \approx q(f_*|Y, X, x_*) \equiv \int p(f_*|X, x_*, F)q(F|X, Y)dF \quad (6)$$

となる。

ここで、(7.20) の下も考慮し、ガウス過程から  $p(x_*, X|f_*, F)$  を考える。

$$p(f_*, F|x_*, X) = \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} f_* \\ F \end{bmatrix} \middle| 0, \begin{bmatrix} k_\beta(x_*, x_*) & k_*^T \\ k_* & K_\beta^{-1} \end{bmatrix}\right) \quad (7)$$

これは、(7.7) と同形状で、(7.8) のように

$$p(f_*|x_*, X, F) = \mathcal{N}(f_*|k_*^T K_\beta^{-1} F, k_\beta(x_*, x_*) - k_*^T K_\beta^{-1} k_*) \quad (8)$$

よって、(A.24) も考慮して、

$$q(f_*|Y, X, x_*) = \int \mathcal{N}(f_*|k_*^T K_\beta^{-1} F, k_\beta(x_*, x_*) - k_*^T K_\beta^{-1} k_*) \mathcal{N}(F|\hat{F}, \Lambda^{-1})dF = \mathcal{N}(f_*|\mu_*, \sigma_*^2) \quad (9)$$

ここで、

$$\mu_* = k_*^T K_\beta^{-1} \hat{F} \quad (10)$$

$K_\beta$  が対称行列であることも踏まえ、

$$\begin{aligned} \sigma_*^2 &= k_\beta(x_*, x_*) - k_*^T K_\beta^{-1} k_* + k_*^T K_\beta^{-1} \Lambda^{-1} (k_*^T K_\beta^{-1})^T \\ &= k_\beta(x_*, x_*) - k_*^T K_\beta^{-1} k_* + k_*^T K_\beta^{-1} \Lambda^{-1} K_\beta^{-1} k_* \\ &= k_\beta(x_*, x_*) - k_*^T (K_\beta^{-1} - K_\beta^{-1} \Lambda^{-1} K_\beta^{-1}) k_* \end{aligned} \quad (11)$$

さて、(7.25) を見ると (7.28) は  $\Lambda$  を表していることがわかる。(7.30) を復習すると、これは対角行列になっており、これを  $-W$  とすると、

$$\Lambda = W + K_\beta^{-1} \quad (12)$$

これを踏まえると、

$$\sigma_*^2 = k_\beta(x_*, x_*) - k_*^T (K_\beta^{-1} - K_\beta^{-1}(W + K_\beta^{-1})^{-1}K_\beta^{-1})k_* \quad (13)$$

この式のカッコの中を (A.1) と見比べると、 $A = K_\beta, U = I, B = W^{-1}, V = I$  の対応がつくことがわかり、その結果、

$$\sigma_*^2 = k_\beta(x_*, x_*) - k_*^T (K_\beta + W^{-1})^{-1}K_\beta^{-1})k_* \quad (14)$$

となることがわかる。(本に誤りがあるのでは??PRML では少し、変数の割り当て方が違うが、これと同様になっている。)