

A.1.3 を確認する。(A.14),(A.15) を踏まえると、(A.16) は x の関数と考えると以下ようになる。なお、共分散行列は対称行列であることに注意する。

$$\begin{aligned}
\ln p(x|y) &= \ln \frac{p(x,y)}{p(y)} = \ln p(x,y) + c = \ln p(y|x)p(x) + c \\
&= -\frac{1}{2}\{(y - (Wx + b))^T \Sigma_y^{-1} (y - (Wx + b))\} - \frac{1}{2}\{(x - \mu)^T \Sigma_x^{-1} (x - \mu)\} + c \\
&= -\frac{1}{2}\{x^T W^T \Sigma_y^{-1} Wx + 2x^T W \Sigma_y^{-1} (y - b)\} - \frac{1}{2}\{x^T \Sigma_x^{-1} x - 2x^T \Sigma_x^{-1} \mu\} + c \\
&= -\frac{1}{2}\{x^T (\Sigma_x^{-1} + W^T \Sigma_y^{-1} W)x - 2x^T (\Sigma_x^{-1} \mu + W \Sigma_y^{-1} (y - b))\} + c \\
&= -\frac{1}{2}\{(x - (\Sigma_x^{-1} + W^T \Sigma_y^{-1} W)^{-1} (\Sigma_x^{-1} \mu + W \Sigma_y^{-1} (y - b)))^T (\Sigma_x^{-1} + W^T \Sigma_y^{-1} W) \\
&\quad (x - (\Sigma_x^{-1} + W^T \Sigma_y^{-1} W)^{-1} (\Sigma_x^{-1} \mu + W \Sigma_y^{-1} (y - b)))\} + c
\end{aligned} \tag{1}$$

この結果から確率 $p(x|y)$ はガウス分布となり、(A.17) から (A.19) がわかる。

ベイズの定理からわかる (A.20) も利用して、(A.21) を考える。

$$\ln p(y) = \ln p(y|x) - \ln p(x|y) + c \tag{2}$$

y の関数だということに注意すると、

$$\ln p(y|x) = -\frac{1}{2}\{(y - (Wx + b))^T \Sigma_y^{-1} (y - (Wx + b))\} + c = -\frac{1}{2}\{y^T \Sigma_y^{-1} y - 2y^T \Sigma_y^{-1} (Wx + b)\} + c \tag{3}$$

$$\begin{aligned}
\ln p(x|y) &= -\frac{1}{2}\{(x - \mu_{x|y})^T \Sigma_{x|y}^{-1} (x - \mu_{x|y})\} + c = -\frac{1}{2}\{-2\mu_{x|y}^T \Sigma_{x|y}^{-1} x + \mu_{x|y}^T \Sigma_{x|y}^{-1} \mu_{x|y}\} + c \\
&= -\frac{1}{2}\{-2(\Sigma_x^{-1} \mu + W^T \Sigma_y^{-1} (y - b))^T x + (\Sigma_x^{-1} \mu + W^T \Sigma_y^{-1} (y - b))^T \Sigma_{x|y} (\Sigma_x^{-1} \mu + W^T \Sigma_y^{-1} (y - b))\} + c \\
&= -\frac{1}{2}\{y^T \Sigma_y^{-1} W \Sigma_{x|y} W^T \Sigma_y^{-1} y - 2y^T \Sigma_y^{-1} W (x + \Sigma_{x|y} (W^T \Sigma_y^{-1} b - \Sigma_x^{-1} \mu))\} + c
\end{aligned} \tag{4}$$

よって、

$$\begin{aligned}
\ln p(y) &= \ln p(y|x) - \ln p(x|y) + c = -\frac{1}{2}\{y^T \Sigma_y^{-1} y - 2y^T \Sigma_y^{-1} (Wx + b)\} + \\
&\quad \frac{1}{2}\{y^T \Sigma_y^{-1} W \Sigma_{x|y} W^T \Sigma_y^{-1} y - 2y^T \Sigma_y^{-1} W (x + \Sigma_{x|y} (W^T \Sigma_y^{-1} b - \Sigma_x^{-1} \mu))\} + c \\
&= -\frac{1}{2}\{y^T (\Sigma_y^{-1} - \Sigma_y^{-1} W \Sigma_{x|y} W^T \Sigma_y^{-1}) y - 2y^T \Sigma_y^{-1} (b - W \Sigma_{x|y} (W^T \Sigma_y^{-1} b - \Sigma_x^{-1} \mu))\} + c \\
&= -\frac{1}{2}\{y^T (\Sigma_y^{-1} - \Sigma_y^{-1} W \Sigma_{x|y} W^T \Sigma_y^{-1}) y - 2y^T \Sigma_y^{-1} (b + W \Sigma_{x|y} (\Sigma_x^{-1} \mu - W^T \Sigma_y^{-1} b))\} + c
\end{aligned} \tag{5}$$

ここで (A.1) を用いると、

$$A \equiv \Sigma_y^{-1} - \Sigma_y^{-1} W \Sigma_{x|y} W^T \Sigma_y^{-1} = \Sigma_y^{-1} - \Sigma_y^{-1} W (\Sigma_x^{-1} + W^T \Sigma_y^{-1} W)^{-1} W^T \Sigma_y^{-1} = (\Sigma_y + W \Sigma_x W^T)^{-1} \tag{6}$$

また、(A.2) を用いると、

$$\begin{aligned}
B &\equiv A^{-1}\Sigma_y^{-1}(b + W\Sigma_{x|y}(\Sigma_x^{-1}\mu - W^T\Sigma_y^{-1}b)) \\
&= (\Sigma_y + W\Sigma_x W^T)\Sigma_y^{-1}(b + W(\Sigma_x^{-1} + W^T\Sigma_y^{-1}W)^{-1}(\Sigma_x^{-1}\mu - W^T\Sigma_y^{-1}b)) \\
&= (\Sigma_y + W\Sigma_x W^T)(\Sigma_y^{-1}b + \Sigma_y^{-1}W(\Sigma_x^{-1} + W^T\Sigma_y^{-1}W)^{-1}(\Sigma_x^{-1}\mu - W^T\Sigma_y^{-1}b)) \\
&= (\Sigma_y + W\Sigma_x W^T)(\Sigma_y^{-1}b + (\Sigma_y + W\Sigma_x W^T)^{-1}W\Sigma_x(\Sigma_x^{-1}\mu - W^T\Sigma_y^{-1}b)) \\
&= b + W\Sigma_x W^T\Sigma_y^{-1}b + W\Sigma_x(\Sigma_x^{-1}\mu - W^T\Sigma_y^{-1}b) = b + W\Sigma_x W^T\Sigma_y^{-1}b + W\mu - W\Sigma_x W^T\Sigma_y^{-1}b \\
&= W\mu + b
\end{aligned} \tag{7}$$

$$\ln p(y) = -\frac{1}{2}\{y^T A y - 2y^T A B\} + c = -\frac{1}{2}\{(y - B)^T A (y - B)\} + c \tag{8}$$

よって、 $p(y)$ は (A.24) で表される。

さて、ここで $p(y_*|x_*, X, Y)$ を考えると、(3.71) が (A.14)、(3.67) が (A.15) に対応するとして、(A.21) を考える。

すると、(A.14) の x が w, μ が $\hat{\mu}, \Sigma_x$ が $\hat{\Sigma}$ に (A.15) の W が $\phi(x_*)^T$, b が $0, \Sigma_y$ が σ^{-2} , y が y_* に対応する。

$$\begin{aligned}
\ln p(y_*|x_*, Y, X) &= -\frac{1}{2}\{y_*(\sigma_y^{-2} - \sigma_y^{-2}\phi(x_*)^T(\hat{\Sigma}^{-1} + \phi(x_*)\sigma_y^{-2}\phi(x_*)^T)^{-1}\phi(x_*)\sigma_y^{-2})y_* \\
&\quad - 2y_*\sigma_y^{-2}\phi(x_*)^T(\hat{\Sigma}^{-1} + \phi(x_*)\sigma_y^{-2}\phi(x_*)^T)^{-1}\hat{\Sigma}^{-1}\mu\} + c \\
&= -\frac{1}{2}\{(\sigma_y^{-2} - \sigma_y^{-4}\phi(x_*)^T(\phi(x_*)\sigma_y^{-2}\phi(x_*)^T + \hat{\Sigma}^{-1})^{-1}\phi(x_*))y_*^2 \\
&\quad - 2\phi(x_*)^T\sigma_y^{-2}(\phi(x_*)\sigma_y^{-2}\phi(x_*)^T + \hat{\Sigma}^{-1})^{-1}\hat{\Sigma}^{-1}\mu y_*\} + c
\end{aligned} \tag{9}$$

この付近で誤植と思われるところをまとめておく。

- (A.2) に関して、行列 P, R は正定値行列でなく正則行列であれば、逆行列を持つので、(A.2) が成立すると思われる。PRML でも (C.5) に同様の式があるが、特に条件は記載されていない。
- ((A.3) は利用していないが、)(A.3) の右辺の全体には -1 は不要と思われる。PRML で (2.76) に同様の式がある。
- (A.21) について、2 番目の等号のあと、2 項目の $\{\}$ の中の 2 項目は - でなく + であると思われる。前後で、符号が一致しない。
- (A.22) について、この式での式変形は (A.2) でなく、(A.1) を利用している。
- (3.74) について、 y_*^2 の係数の $(\sigma_y^{-2}\phi(x_*)\phi(x_*)^T + \hat{\Sigma}^{-1})$ は $(\sigma_y^{-2}\phi(x_*)\phi(x_*)^T + \hat{\Sigma}^{-1})^{-1}$ であると思われる。(A.21) に代入するとそうなる。