

(9.82) $p(x) = \sum_{k=1}^K \pi_k p(x|k)$

$p(x|k)$ について

$E_{x|k}[x] = \mu_k \dots \textcircled{1}$

$\text{cov}_{x|k}[x] = \Sigma_k \dots \textcircled{2}$

とある。これを

$p(x)$ について平均は (9.82) x は k に E の平均 $\sum \pi_k \mu_k$ である

$E_x[x] = \sum_x x p(x) = \sum_x x \left\{ \sum_{k=1}^K \pi_k p(x|k) \right\} = \sum_x \sum_k x \pi_k p(x|k)$

$= \sum_k \pi_k \sum_x x p(x|k) = \sum_k \pi_k E_{x|k}[x] = \sum_k \pi_k \mu_k$

↑
①

総和の順序を
交換して

と (9.49) を得る

$p(x)$ について共分散

$\text{cov}_x[x] = E_x[(x - E_x[x])(x - E_x[x])^T] = E_x[x x^T - x E_x[x]^T - E_x[x] x^T + E_x[x] E_x[x]^T]$

↑
(9.63)

$= E_x[x x^T] - E_x[x] E_x[x]^T$

$E_x[x E_x[x]^T] = E_x[x] E_x[x]^T = E_x[x] E_x[x]^T = (E_x[x] E_x[x]^T)$

$E_x[x E_x[x]^T] = E_x[x] E_x[x]^T$

$E_x[E_x[x] x^T] = E_x[x] E_x[x]^T$

ここから

$E_x[x x^T] = \sum_x x x^T p(x)$

$= \sum_x x x^T \sum_{k=1}^K \pi_k p(x|k)$

$= \sum_k \pi_k \sum_x x x^T p(x|k)$

$= \sum_k \pi_k E_{x|k}[x x^T]$

↑
② (9.61) 共分散の式

$\Sigma_k = \text{cov}_{x|k}[x] = E_{x|k}[(x - E_{x|k}[x])(x - E_{x|k}[x])^T]$

$= E_{x|k}[x x^T] - E_{x|k}[x] E_{x|k}[x]^T$

$= \sum_k \pi_k (\Sigma_k + \mu_k \mu_k^T) \leftarrow = E_{x|k}[x x^T] - \mu_k \mu_k^T \leftarrow \textcircled{1}$

したがって

$\text{cov}_x[x] = \sum_k \pi_k (\Sigma_k + \mu_k \mu_k^T) - E_x[x] E_x[x]^T$

と (9.50) を得る。