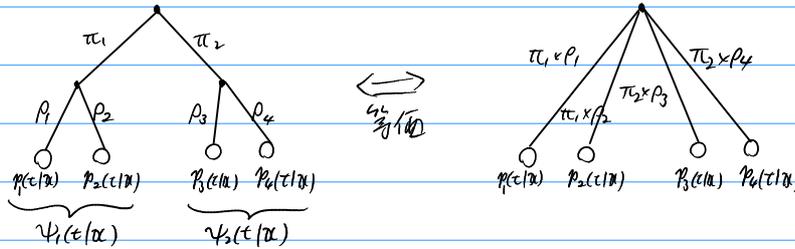


14.17

2LVLの階層の混合  
( $\psi$ が関数か定数の場合)



混合分布は

$$p(t|\alpha) = \sum_{k=1}^K \pi_k \psi_k(t|\alpha)$$

ここで

$$\psi_k(t|\alpha) = \sum_{l \in \mathcal{L}^k} \rho_l p_l(t|\alpha)$$

より

$$p(t|\alpha) = \sum_{k=1}^K \pi_k \sum_{l \in \mathcal{L}^k} \rho_l p_l(t|\alpha) = \sum_{k=1}^K \sum_{l \in \mathcal{L}^k} \pi_k \rho_l p_l(t|\alpha)$$

$$= \pi_1 \rho_1 p_1(t|\alpha) + \pi_1 \rho_2 p_2(t|\alpha) + \dots + \pi_k \rho_L p_L p_L(t|\alpha)$$

$$= \sum_{r=1}^L \pi_{\text{組}r} \rho_r p_r(t|\alpha)$$

$$= \sum_{r=1}^L \sigma_r p_r(t|\alpha), \quad \sigma_r = \pi_{\text{組}r} \times \rho_r$$

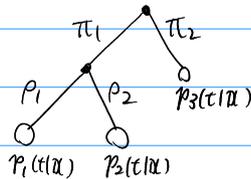
とするとこれは1LVLの混合分布になっている

( $\psi$ が関数か $\alpha$ の関数の場合)

$\psi$ が関数か定数の場合と同様。

(4-1関数が線形分類モデルの場合)

2レベルの線形ロジスティックモデルの4-1関数のHME



$\pi_1, \pi_2$  は線形ロジスティックモデル、 $\rho_1, \rho_2$  も線形ロジスティックモデルとすると

$$\pi_1(\alpha) = \sigma(w^T \alpha), \quad \pi_2(\alpha) = 1 - \pi_1(\alpha) = 1 - \sigma(w^T \alpha)$$

$$\rho_1(\alpha) = \sigma(v^T \alpha), \quad \rho_2(\alpha) = 1 - \rho_1(\alpha) = 1 - \sigma(v^T \alpha)$$

である。混合分布は

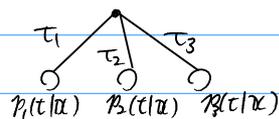
$$p(t|\alpha) = \pi_1(\alpha) \{ \rho_1(\alpha) p_1(t|\alpha) + \rho_2(\alpha) p_2(t|\alpha) \} + \pi_2(\alpha) p_3(t|\alpha)$$

$$= \pi_1(\alpha) \rho_1(\alpha) p_1(t|\alpha) + \pi_1(\alpha) \rho_2(\alpha) p_2(t|\alpha) + \pi_2(\alpha) p_3(t|\alpha)$$

$$= \sigma(w^T \alpha) \sigma(v^T \alpha) p_1(t|\alpha) + \sigma(w^T \alpha) \{ 1 - \sigma(v^T \alpha) \} p_2(t|\alpha) + \{ 1 - \sigma(w^T \alpha) \} p_3(t|\alpha) \dots \textcircled{1}$$

と表す。

1レベルの線形ソフトマックスモデルの4-1関数のHME



$\tau_1(\alpha), \tau_2(\alpha), \tau_3(\alpha)$  は線形ソフトマックスモデルとすると

$$\tau_k(\alpha) = \frac{\exp(u_k^T \alpha)}{\sum_j \exp(u_j^T \alpha)}$$

である。混合分布は

$$p(t|\alpha) = \tau_1(\alpha) p_1(t|\alpha) + \tau_2(\alpha) p_2(t|\alpha) + \tau_3(\alpha) p_3(t|\alpha)$$

$$= \frac{\exp(u_1^T \alpha)}{\sum_j \exp(u_j^T \alpha)} p_1(t|\alpha) + \frac{\exp(u_2^T \alpha)}{\sum_j \exp(u_j^T \alpha)} p_2(t|\alpha) + \frac{\exp(u_3^T \alpha)}{\sum_j \exp(u_j^T \alpha)} p_3(t|\alpha) \dots \textcircled{2}$$

と表す。

上記2つのHMEが等価であると仮定すると

① = ② とする。

$p_1, p_2, p_3$  は独立で0でないので

$$\sigma(w^T x) \sigma(v^T x) = \frac{\exp(u_1^T x)}{\sum_j \exp(u_j^T x)}$$

$$\sigma(w^T x) \{1 - \sigma(v^T x)\} = \frac{\exp(u_2^T x)}{\sum_j \exp(u_j^T x)}$$

$$\{1 - \sigma(w^T x)\} = \frac{\exp(u_3^T x)}{\sum_j \exp(u_j^T x)}$$

とすると、ここで  $\sigma(w^T x) = W, \sigma(v^T x) = V, \exp(u_j^T x) = U_j$  と書くと

$$WV = \frac{U_1}{U_1 + U_2 + U_3}$$

$$W(1-V) = \frac{U_2}{U_1 + U_2 + U_3}$$

$$1-W = \frac{U_3}{U_1 + U_2 + U_3}$$

とすると、これより

$$(U_1 + U_2 + U_3)WV = U_1$$

$$(U_1 + U_2 + U_3)W(1-V) = U_2$$

$$(U_1 + U_2 + U_3)(1-W) = U_3$$

より、

$$\begin{pmatrix} WV-1 & WV & WV \\ W(1-V) & W(1-V)-1 & W(1-V) \\ 1-W & 1-W & -W \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$

とすると、

左辺の係数行列の行列式は

← 余因子展開

$$\underbrace{\{w(1-v)-1\}(-w)}_x - \underbrace{w(1-v)(1-w)}_v - \underbrace{w(1-v)(1-w)}_x + \underbrace{w(1-v)(1-w)}_v + \underbrace{w(1-v)(1-w)}_w - \underbrace{\{w(1-v)-1\}(-w)}_v$$

$$= w + (1-w) = 1 \neq 0$$

したがって係数行列は逆行列を持つ。この逆行列を左から掛けて

$$\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

を得る。

これは、 $u_1 + u_2 + u_3 = 1$  と矛盾する。なので上記2つのHMEは等価ではない。

よって

2レベルの線形ロジスティックモデルのゲート関数のHMEに等価な

1レベルの線形ソフトマックスモデルのゲート関数のHMEが必ず存在するとは言えない。