

問 多値分類問題をベイズ方式で解く。  
ただしニユールネット使用

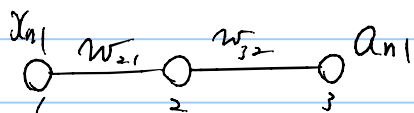
多値分類問題のベイズ的扱い

⇒  $w$  の事前分布はガウス分布  $p(w) = N(w|0, \alpha^{-1}I)$   $t_k$  は  $1 \leq k \leq K$  (2.25)  
尤度関数は多値分布  $p(t|w) = \prod_{k=1}^K y_k^{t_k}$  ... (2.26)  
各項はソフトマックス関数  $y_k = \frac{\exp(a_k)}{\sum_j \exp(a_j)}$ ,  $a_k = w_k^T x$   
 $w = \{w_1, w_2, \dots, w_K\}$

ニユールネットの利用

⇒ 尤度のルウ X- $\theta$  をニユールネットの出力で作る

ここでソフトマックスの  $a_k$  をニユールネットの出力で作る



入力  $x$  はソフトマックスの  $\lambda$  を用いる

$D$  は  $D = \{t_1, t_2, \dots, t_N\}$  の尤度関数は

$$p(D|w) = \prod_{n=1}^N p(t_n|w) = \prod_{n=1}^N \prod_{k=1}^K y_{nk}^{t_{nk}}$$

事後分布は

$$p(w|D, \alpha) \propto p(w|\alpha) p(D|w)$$

ニユールネットの近似  $\lambda$  を用いる。

$w_{MAP}$  を求めるには、事後分布の対数を最大化すればよい

$$\ln p(w|D, \alpha) = -\ln p(w|\alpha) - \ln p(D|w) + \text{定数}$$

$$= -\frac{\alpha}{2} w^T w - \sum_{n=1}^N \sum_{k=1}^K t_{nk} \ln y_{nk} + \text{定数}$$

$w$  に  $\lambda$  の微分はソフトマックス上で誤差の逆伝播が行われる。

(4.128) F1

$w_{MAP}$  が決まれば、 $p(w/D, \alpha)$  の負の対数と 2階ビタの行列を  
積の形式で  $\sum_{j=2}^{\infty} \dots$  として作る