## ● 感知器的训练算法

已知两个训练模式集分别属于 $\omega_1$ 类和 $\omega_2$ 类,权向量的初始值为w(1),可任意取值。若 $x_k \in \omega_1$ , $w^T(k)x_k > 0$ ,若 $x_k \in \omega_2$ , $w^T(k)x_k \leq 0$ ,则在用全部训练模式集进行迭代训练时,第k次的训练步骤为:

- 若 $x_k \in \omega_1$ 且 $w^T(k)x_k \le 0$ ,则分类器对第k个模式  $x_k$ 做了错误分类,此时应校正权向量,使得 $w(k+1) = w(k) + Cx_k$ ,其中 C为一个校正增量。
- $_1$  若  $\mathbf{x}_k \in \omega_2$  且  $\mathbf{w}^{\mathrm{T}}(\mathbf{k})\mathbf{x}_k > 0$ ,同样分类器分类错误,则权向量应 校正如下:  $\mathbf{w}(\mathbf{k}+1) = \mathbf{w}(\mathbf{k}) - \mathbf{C}\mathbf{x}_k$
- 若以上情况不符合,则表明该模式样本在第 k 次中分类正确, 因此权向量不变,即: w(k+1) = w(k)

若对 $x \in \omega_2$ 的模式样本乘以(-1),则有:

$$w^{T}(k)x_{k} \le 0 \text{ ft}, w(k+1) = w(k) + Cx_{k}$$

此时,感知器算法可统一写成:

$$w(k+1) = \begin{cases} w(k) & \text{if } w^{T}(k)x_{k} > 0 \\ w(k) + Cx_{k} & \text{if } w^{T}(k)x_{k} \leq 0 \end{cases}$$