● 判别函数产生逐步分析

设初始势函数  $K_0(x) = 0$ 

第一步:加入第一个训练样本 x<sub>1</sub>,则有

$$K_1(x) = \begin{cases} K(x, x_1) & \text{if } x_1 \in \omega_1 \\ -K(x, x_1) & \text{if } x_1 \in \omega_2 \end{cases}$$

这里第一步积累势函数  $K_1(x)$ 描述了加入第一个样本时的边界划分。当样本属于 $\omega_1$ 时,势函数为正; 当样本属于 $\omega_2$ 时,势函数为负。第二步: 加入第二个训练样本  $x_2$ ,则有

- (i) 若 $\mathbf{x}_2 \in \omega_1$ 且  $\mathbf{K}_1(\mathbf{x}_2) > 0$ ,或 $\mathbf{x}_2 \in \omega_2$ 且  $\mathbf{K}_1(\mathbf{x}_2) < 0$ ,则分类正确,此时  $\mathbf{K}_2(\mathbf{x}) = \mathbf{K}_1(\mathbf{x})$ ,即积累势函数不变。
- (ii) 若 $x_2 \in \omega_1$ 且 $K_1(x_2) < 0$ ,则 $K_2(x) = K_1(x) + K(x,x_2) = \pm K(x,x_1) + K(x,x_2)$
- (iii) 若 $\mathbf{x}_2 \in \omega_2$ 且  $\mathbf{K}_1(\mathbf{x}_2) > 0$ ,则  $\mathbf{K}_2(\mathbf{x}) = \mathbf{K}_1(\mathbf{x}) \mathbf{K}(\mathbf{x}, \mathbf{x}_2) = \pm \mathbf{K}(\mathbf{x}, \mathbf{x}_1) \mathbf{K}(\mathbf{x}, \mathbf{x}_2)$

以上(ii)、(iii)两种情况属于错分。假如  $x_2$ 处于  $K_1(x)$ 定义的边界的错误一侧,则当  $x \in \omega_1$ 时,积累位势  $K_2(x)$ 要加  $K(x,x_2)$ ,当  $x \in \omega_2$ 时,积累位势  $K_2(x)$ 要减  $K(x,x_2)$ 。

第 K 步:设  $K_k(x)$ 为加入训练样本  $x_1$ ,  $x_2$ , ...,  $x_k$  后的积累位势,则加入第(k+1)个样本时, $K_{k+1}(x)$ 决定如下:

- (i) 若  $x_{k+1} \in \omega_1$  且  $K_k(x_{k+1}) > 0$ ,或  $x_{k+1} \in \omega_2$  且  $K_k(x_{k+1}) < 0$ ,则分类正确,此时  $K_{k+1}(x) = K_k(x)$ ,即积累位势不变。
- (ii) 若 $x_{k+1} \in \omega_1$ 且  $K_k(x_{k+1}) < 0$ ,则  $K_{k+1}(x) = K_k(x) + K(x, x_{k+1})$
- (iii) 若 $\mathbf{x}_{k+1} \in \omega_2$ 且  $\mathbf{K}_k(\mathbf{x}_{k+1}) > 0$ ,则  $\mathbf{K}_{k+1}(\mathbf{x}) = \mathbf{K}_k(\mathbf{x}) \mathbf{K}(\mathbf{x}, \mathbf{x}_{k+1})$

因此,积累位势的迭代运算可写成:  $K_{k+1}(x) = K_k(x) + r_{k+1}K(x,x_{k+1})$ ,  $r_{k+1}$ 为校正系数:

$$r_{k+1} = \begin{cases} 0 & \text{if } x_{k+1} \in \omega_1 \text{ and } K_k(x_{k+1}) > 0 \\ 0 & \text{if } x_{k+1} \in \omega_2 \text{ and } K_k(x_{k+1}) < 0 \\ 1 & \text{if } x_{k+1} \in \omega_1 \text{ and } K_k(x_{k+1}) < 0 \\ -1 & \text{if } x_{k+1} \in \omega_2 \text{ and } K_k(x_{k+1}) > 0 \end{cases}$$

若从给定的训练样本集 $\{x_1, x_2, ..., x_k, ...\}$ 中去除不使积累位势发生变化的样本,即使 $K_j(x_{j+1})>0$ 且 $x_{j+1}\in\omega_1$ ,或 $K_j(x_{j+1})<0$ 且 $x_{j+1}\in\omega_2$ 的那些样本,则可得一简化的样本序列 $\{\hat{x}_1, \hat{x}_2, ..., \hat{x}_j, ...\}$ ,它们完全是校正错误的样本。此时,上述迭代公式可归纳为:

$$K_{k+1}(x) = \sum_{\hat{x}_j} a_j K(x, \hat{x}_j)$$

其中

$$a_j = \begin{cases} +1 & for \ \hat{x}_j \in \omega_1 \\ -1 & for \ \hat{x}_j \in \omega_2 \end{cases}$$

也就是说,由 k+1 个训练样本产生的积累位势,等于 $\omega_1$ 类和 $\omega_2$ 类两者中的校正错误样本的总位势之差。