

## ● 势函数法

实例 1：用第一类势函数的算法进行分类

(1) 选择合适的正交函数集  $\{\varphi_i(\mathbf{x})\}$

选择 Hermite 多项式，其正交域为  $(-\infty, +\infty)$ ，其一维形式是

$$\varphi_k = \frac{e^{-x^2/2}}{\sqrt{2^k \cdot k! \sqrt{\pi}}} H_k(x), \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$H_n(x) = (-1)^n e^{x^2} \frac{d^n}{dx^n} e^{-x^2}$$

$$\text{其正交性: } \int_{-\infty}^{+\infty} H_m(x) H_n(x) e^{-x^2} dx = \begin{cases} 0 & m \neq n \\ 2^n n! \sqrt{\pi} & m = n \end{cases}$$

其中， $H_k(\mathbf{x})$  前面的乘式为正交归一化因子，为计算简便可省略。因此，Hermite 多项式前面几项的表达式为

$$H_0(x)=1, \quad H_1(x)=2x, \quad H_2(x)=4x^2-2,$$

$$H_3(x)=8x^3-12x, \quad H_4(x)=16x^4-48x^2+12$$

(2) 建立二维的正交函数集

二维的正交函数集可由任意一对一维的正交函数组成，这里取四项最低阶的二维的正交函数

$$\varphi_1(\mathbf{x}) = \varphi_1(x_1, x_2) = H_0(x_1)H_0(x_2) = 1$$

$$\varphi_2(\mathbf{x}) = \varphi_2(x_1, x_2) = H_1(x_1)H_0(x_2) = 2x_1$$

$$\varphi_3(\mathbf{x}) = \varphi_3(x_1, x_2) = H_0(x_1)H_1(x_2) = 2x_2$$

$$\varphi_4(\mathbf{x}) = \varphi_4(x_1, x_2) = H_1(x_1)H_1(x_2) = 4x_1x_2$$

(3) 生成势函数

按第一类势函数定义，得到势函数

$$K(\mathbf{x}, \mathbf{x}^k) = \sum_{i=1}^4 \varphi_i(\mathbf{x}) \varphi_i(\mathbf{x}^k) = 1 + 4x_1x_1^k + 4x_2x_2^k + 16x_1x_2x_1^kx_2^k$$

其中  $\mathbf{x} = (x_1, x_2)^T$ ,  $\mathbf{x}^k = (x_1^k, x_2^k)^T$

(4) 通过训练样本逐步计算累积位势  $K(x)$

给定训练样本:  $\omega_1$  类为  $\mathbf{x}^1 = (1 \ 0)^T$ ,  $\mathbf{x}^2 = (0 \ -1)^T$

$\omega_2$  类为  $\mathbf{x}^3 = (-1 \ 0)^T$ ,  $\mathbf{x}^4 = (0 \ 1)^T$

累积位势  $K(x)$  的迭代算法如下

第一步: 取  $\mathbf{x}^1 = (1 \ 0)^T \in \omega_1$ , 故

$$K_1(\mathbf{x}) = K(\mathbf{x}, \mathbf{x}^1) = 1 + 4x_1 \cdot 1 + 4x_2 \cdot 0 + 16x_1x_2 \cdot 1 \cdot 0 = 1 + 4x_1$$

第二步: 取  $\mathbf{x}^2 = (0 \ -1)^T \in \omega_1$ , 故  $K_1(\mathbf{x}^2) = 1 + 4 \cdot 0 = 1$

因  $K_1(\mathbf{x}^2) > 0$  且  $\mathbf{x}^2 \in \omega_1$ , 故  $K_2(\mathbf{x}) = K_1(\mathbf{x}) = 1 + 4x_1$

第三步: 取  $\mathbf{x}^3 = (-1 \ 0)^T \in \omega_2$ , 故  $K_2(\mathbf{x}^3) = 1 + 4 \cdot (-1) = -3$

因  $K_2(\mathbf{x}^3) < 0$  且  $\mathbf{x}^3 \in \omega_2$ , 故  $K_3(\mathbf{x}) = K_2(\mathbf{x}) = 1 + 4x_1$

第四步: 取  $\mathbf{x}^4 = (0 \ 1)^T \in \omega_2$ , 故  $K_3(\mathbf{x}^4) = 1 + 4 \cdot 0 = 1$

因  $K_3(\mathbf{x}^4) > 0$  且  $\mathbf{x}^4 \in \omega_2$ ,

$$\text{故 } K_4(\mathbf{x}) = K_3(\mathbf{x}) - K(\mathbf{x}, \mathbf{x}^4) = 1 + 4x_1 - (1 + 4x_2) = 4x_1 - 4x_2$$

将全部训练样本重复迭代一次, 得

第五步: 取  $\mathbf{x}^5 = \mathbf{x}^1 = (1 \ 0)^T \in \omega_1$ ,  $K_4(\mathbf{x}^5) = 4$

$$\text{故 } K_5(\mathbf{x}) = K_4(\mathbf{x}) = 4x_1 - 4x_2$$

第六步: 取  $\mathbf{x}^6 = \mathbf{x}^2 = (0 \ -1)^T \in \omega_1$ ,  $K_5(\mathbf{x}^6) = 4$

$$\text{故 } K_6(\mathbf{x}) = K_5(\mathbf{x}) = 4x_1 - 4x_2$$

第七步: 取  $\mathbf{x}^7 = \mathbf{x}^3 = (-1 \ 0)^T \in \omega_2$ ,  $K_6(\mathbf{x}^7) = -4$

$$\text{故 } K_7(\mathbf{x}) = K_6(\mathbf{x}) = 4x_1 - 4x_2$$

第八步：取  $\mathbf{x}^8 = \mathbf{x}^4 = (0 \ 1)^T \in \omega_2$ ,  $K_7(\mathbf{x}^8) = -4$

$$\text{故 } K_8(\mathbf{x}) = K_7(\mathbf{x}) = 4x_1 - 4x_2$$

以上对全部训练样本都能正确分类，因此算法收敛于判别函数

$$d(\mathbf{x}) = 4x_1 - 4x_2$$