

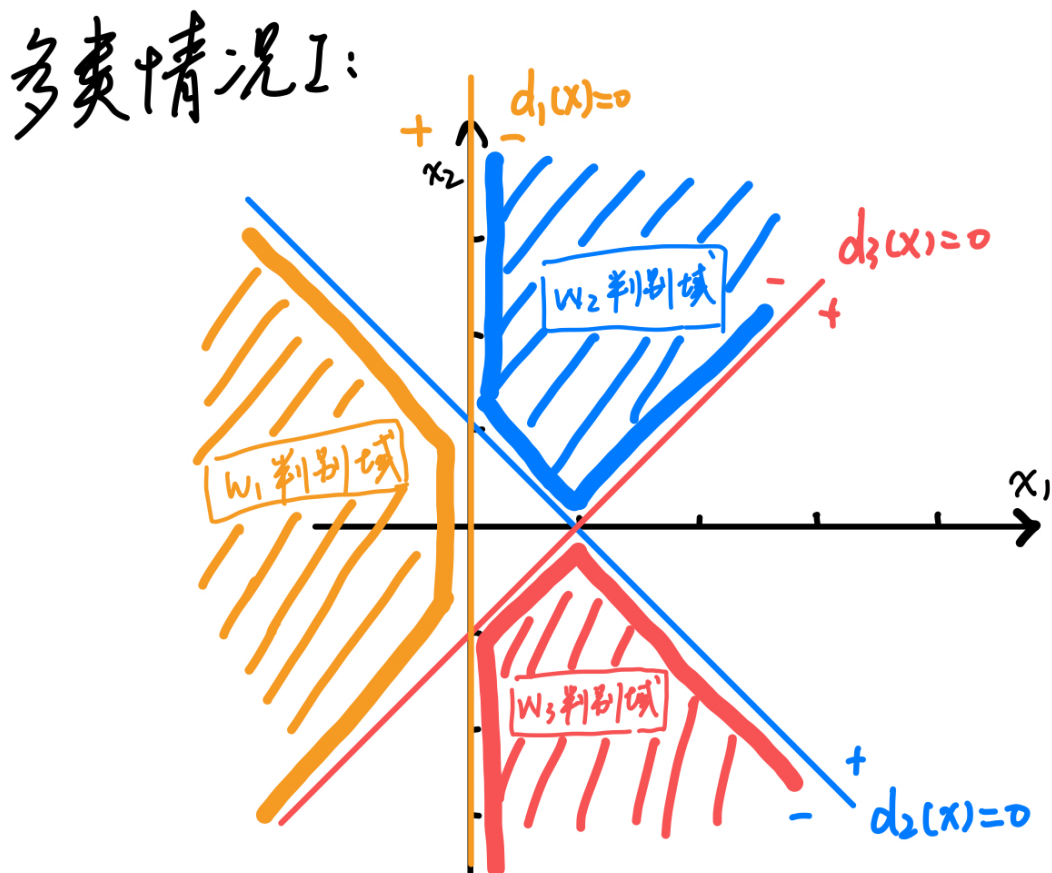
一、在一个 10 类的模式识别问题中，有 3 类单独满足多类情况 1，其余的类别满足多类情况 2。问该模式识别问题所需判别函数的最少数目是多少？

答：将 10 类问题可看作 4 类满足多类情况 1 的问题，即将剩下的满足多类情况 2 的 7 类单独划作一个子类  $\theta$ ，因此需要 4 个判别函数。在子类  $\theta$  中，运用多类情况 2 的判别法进行分类，因此需要  $7 \times (7 - 1)/2 = 21$  个判别函数。因此一共需要  $4 + 21 = 25$  个判别函数。

二、一个三类问题，其判别函数如下：

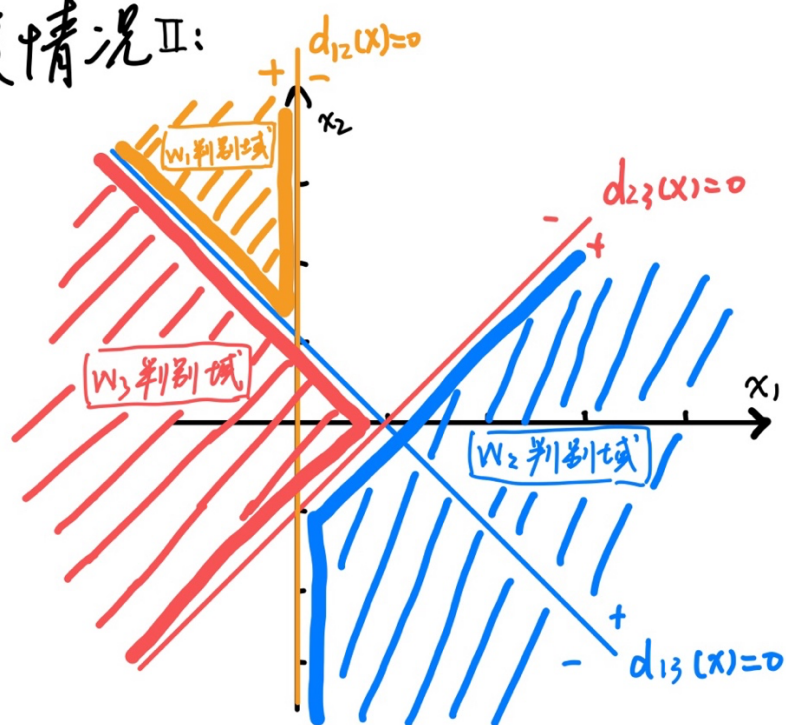
$$d_1(x) = -x_1, \quad d_2(x) = x_1 + x_2 - 1, \quad d_3(x) = x_1 - x_2 - 1$$

1. 设这些函数是在多类情况 1 条件下确定的，绘出其判别界面和每一个模式类别的区域。



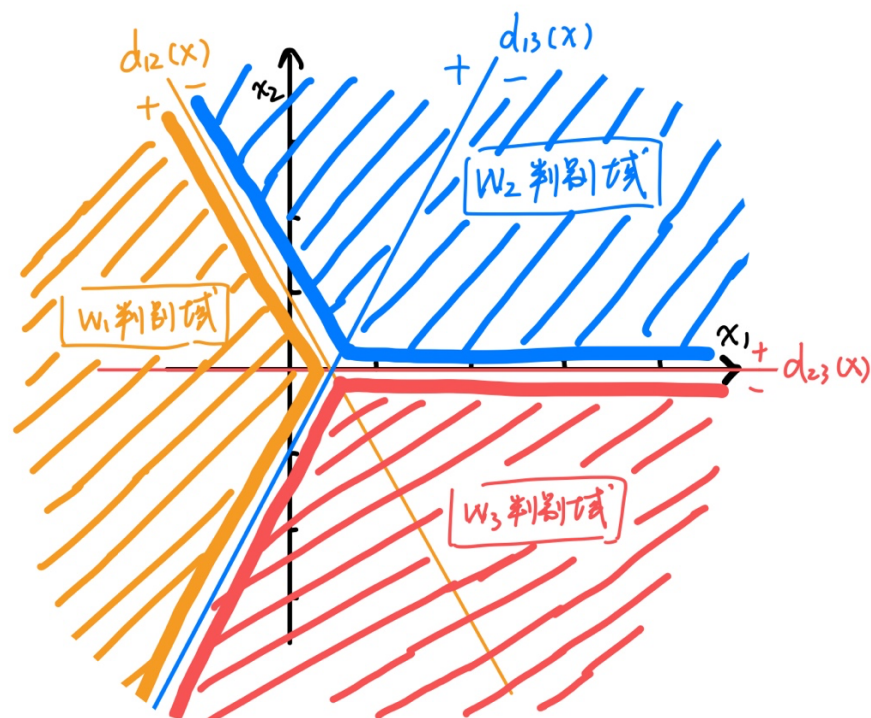
2. 设为多类情况 2，并使： $d_{12}(x) = d_1(x)$ ,  $d_{13}(x) = d_2(x)$ ,  $d_{23}(x) = d_3(x)$ 。绘出其判别界面和多类情况 2 的区域。

多类情况 II:



3. 设  $d_1(x)$ ,  $d_2(x)$  和  $d_3(x)$  是在多类情况 3 的条件下确定的, 绘出其判别界面和每类的区域。

多类情况 3 有:  $d_{12}(x) = d_1(x) - d_2(x) = -x_1 - (x_1 + x_2 - 1) = -2x_1 - x_2 + 1$   
 同理有  $d_{13}(x) = -2x_1 + x_2 + 1$ ,  $d_{23}(x) = 2x_2$  得到判别界面和分类域如下图:



三、两类模式，每类包括 5 个 3 维不同的模式向量，且良好分布。如果它们是线性可分的，问权向量至少需要几个系数分量？假如要建立二次的多项式判别函数，又至少需要几个系数分量？（设模式的良好分布不因模式变化而改变。）

若为线性可分，则至少需要  $n + 1 = 4$  个系数分量；若建立二次多项式判别函数，则至少需要  $\frac{(3+2)!}{3!2!} = 10$  个系数分量。

四、

1. 用感知器算法求下列模式分类的解向量  $w$ :

$\omega_1: \{(0\ 0\ 0)^T, (1\ 0\ 0)^T, (1\ 0\ 1)^T, (1\ 1\ 0)^T\}$

$\omega_2: \{(0\ 0\ 1)^T, (0\ 1\ 1)^T, (0\ 1\ 0)^T, (1\ 1\ 1)^T\}$

2. 编写求解上述问题的感知器算法程序（选做）。

具体程序见文件 Sensor.py，初始化解向量  $\omega = [0,0,0]$ ，得到该分类需要 6 次迭代，得到迭代求解过程以及结果如下：

```
*****
***** 测例二 *****
*****
增广矩阵w1:  [[0, 0, 0, 1], [1, 0, 0, 1], [1, 0, 1, 1], [1, 1, 0, 1]]
负增广矩阵w2:  [[0.0, 0.0, -1.0, -1.0], [0.0, -1.0, -1.0, -1.0], [0.0,
0.0, -1.0], [-1.0, -1.0, -1.0, -1.0]]
----- the 1_th epoch -----
w( 0 ) <= 0, w( 1 ) = w( 0 ) + C*x_ 0 = [0. 0. 0. 1.]
w( 1 ) > 0, w( 2 ) = w( 1 ) = [0. 0. 0. 1.]
w( 2 ) > 0, w( 3 ) = w( 2 ) = [0. 0. 0. 1.]
w( 3 ) > 0, w( 4 ) = w( 3 ) = [0. 0. 0. 1.]
w( 4 ) <= 0, w( 5 ) = w( 4 ) + C*x_ 4 = [ 0.  0. -1.  0.]
w( 5 ) > 0, w( 6 ) = w( 5 ) = [ 0.  0. -1.  0.]
w( 6 ) <= 0, w( 7 ) = w( 6 ) + C*x_ 6 = [ 0. -1. -1. -1.]
w( 7 ) > 0, w( 8 ) = w( 7 ) = [ 0. -1. -1. -1.]
----- the 2_th epoch -----
w( 0 ) <= 0, w( 1 ) = w( 0 ) + C*x_ 0 = [ 0. -1. -1.  0.]
w( 1 ) <= 0, w( 2 ) = w( 1 ) + C*x_ 1 = [ 1. -1. -1.  1.]
w( 2 ) > 0, w( 3 ) = w( 2 ) = [ 1. -1. -1.  1.]
w( 3 ) > 0, w( 4 ) = w( 3 ) = [ 1. -1. -1.  1.]
w( 4 ) <= 0, w( 5 ) = w( 4 ) + C*x_ 4 = [ 1. -1. -2.  0.]
w( 5 ) > 0, w( 6 ) = w( 5 ) = [ 1. -1. -2.  0.]
w( 6 ) > 0, w( 7 ) = w( 6 ) = [ 1. -1. -2.  0.]
w( 7 ) > 0, w( 8 ) = w( 7 ) = [ 1. -1. -2.  0.]
----- the 3_th epoch -----
w( 0 ) <= 0, w( 1 ) = w( 0 ) + C*x_ 0 = [ 1. -1. -2.  1.]
w( 1 ) > 0, w( 2 ) = w( 1 ) = [ 1. -1. -2.  1.]
w( 2 ) <= 0, w( 3 ) = w( 2 ) + C*x_ 2 = [ 2. -1. -1.  2.]
w( 3 ) > 0, w( 4 ) = w( 3 ) = [ 2. -1. -1.  2.]
w( 4 ) <= 0, w( 5 ) = w( 4 ) + C*x_ 4 = [ 2. -1. -2.  1.]
w( 5 ) > 0, w( 6 ) = w( 5 ) = [ 2. -1. -2.  1.]
```

```

w( 6 ) <= 0, w( 7 ) = w( 6 ) + C*x_ 6 = [ 2. -2. -2.  0.]
w( 7 ) > 0, w( 8 ) = w( 7 ) = [ 2. -2. -2.  0.]
----- the 4 _th epoch -----
w( 0 ) <= 0, w( 1 ) = w( 0 ) + C*x_ 0 = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 1 ) > 0, w( 2 ) = w( 1 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 2 ) > 0, w( 3 ) = w( 2 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 3 ) > 0, w( 4 ) = w( 3 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 4 ) > 0, w( 5 ) = w( 4 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 5 ) > 0, w( 6 ) = w( 5 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 6 ) > 0, w( 7 ) = w( 6 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 7 ) > 0, w( 8 ) = w( 7 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
----- the 5 _th epoch -----
w( 0 ) > 0, w( 1 ) = w( 0 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 1 ) > 0, w( 2 ) = w( 1 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 2 ) > 0, w( 3 ) = w( 2 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 3 ) > 0, w( 4 ) = w( 3 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 4 ) > 0, w( 5 ) = w( 4 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 5 ) > 0, w( 6 ) = w( 5 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 6 ) > 0, w( 7 ) = w( 6 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
w( 7 ) > 0, w( 8 ) = w( 7 ) = [ 2. -2. -2.  1.]
最终该解向量为: [ 2. -2. -2.  1.]
相应判别函数为: d(x) = 2.0*x1 - 2.0*x2 - 2.0*x3 + 1.0

```

最终得到解向量为  $\omega = [2, -2, -2, 1]^T$ ，相应的判别函数为：

$$d(x) = 2x_1 - 2x_2 - 2x_3 + 1 = 0$$

程序主要函数截图：

```
def Sensor(w1, w2, C):
    for i in range(len(w1)):
        w1[i] = w1[i] + [1]
    for i in range(len(w2)):
        w2[i] = w2[i] + [1]
    print("增广矩阵w1: ", w1)
    a = -1 * np.eye(len(w2[0]))
    oppo_w2 = np.dot(w2, a).tolist()
    print("负增广矩阵w2: ", oppo_w2)
    total_samples = w1
    total_samples.extend(oppo_w2)
    total_samples = np.array(total_samples)
    w = np.zeros(len(w2[0]))
    wrong_sum = len(total_samples)
    epoch = 0
    while (wrong_sum != 0):
        wrong_sum = len(total_samples)
        epoch += 1
        print("----- the ", epoch, "_th epoch -----")
        for i in range(len(total_samples)):
            i_th_sum = sum(np.multiply(w, total_samples[i]))
            if i_th_sum > 0:
                print("w(", i, ") > 0, w(", i + 1, ") = w(", i, ") =", w)
                wrong_sum -= 1
                continue
            else:
                w = w + C * total_samples[i]
                print("w(", i, ") <= 0, w(", i + 1, ") = w(", i, ") + C*x_", i, "=", w)
                continue
    return w
```

五、用多类感知器算法求下列模式的判别函数：

$$\omega_1: (-1 \ -1)^T, \quad \omega_2: (0 \ 0)^T, \quad \omega_3: (1 \ 1)^T$$

增广形式：  $x^1 = [-1, -1, 1]^T$ ,  $x^2 = [0, 0, 1]^T$ ,  $x^3 = [1, 1, 1]^T$ , 初始化  $\omega_1(1) = \omega_2(2) = \omega_3(3) = [0, 0, 0]^T$ ,  $C = 1$ , 进行迭代：

第一次迭代：以  $x_1$  为训练样本， $d_1(1) = d_2(1) = d_3(1) = 0$ ，故：

$$\omega_1(2) = \omega_1(1) + x^1 = [-1, -1, 1]^T$$

$$\omega_2(2) = \omega_2(1) - x^1 = [1, 1, -1]^T$$

$$\omega_3(2) = \omega_3(1) - x^1 = [1, 1, -1]^T$$

第二次迭代：以  $x_2$  为训练样本， $d_1(2) = 1, d_2(2) = -1, d_3(2) = -1$ ，因此：

$$\omega_1(3) = \omega_1(2) - x^2 = [-1, -1, 0]^T$$

$$\omega_2(3) = \omega_2(2) + x^2 = [1, 1, 0]^T$$

$$\omega_3(3) = \omega_3(2) - x^1 = [1, 1, -2]^T$$

第三次迭代：以  $x_3$  为训练样本， $d_1(3) = -2, d_2(3) = 2, d_3(3) = 0$ ，因此：

$$\omega_1(4) = \omega_1(3) = [-1, -1, 0]^T$$

$$\omega_2(4) = \omega_2(3) - x^3 = [0, 0, -1]^T$$

$$\omega_3(4) = \omega_3(3) + x^3 = [2, 2, -1]^T$$

第四次迭代：以  $x_1$  为训练样本， $d_1(4) = 2, d_2(-1) = 2, d_3(4) = -5$ ，因此：

$$\omega_1(5) = \omega_1(4) = [-1, -1, 0]^T$$

$$\omega_2(5) = \omega_2(4) = [0, 0, -1]^T$$

$$\omega_3(5) = \omega_3(4) = [2, 2, -1]^T$$

第五次迭代：以  $x_2$  为训练样本， $d_1(5) = 0, d_2(5) = -1, d_3(5) = -1$ ，因此：

$$\omega_1(6) = \omega_1(5) - x^2 = [-1, -1, -1]^T$$

$$\omega_2(6) = \omega_2(5) + x^2 = [0, 0, 0]^T$$

$$\omega_3(6) = \omega_3(5) - x^2 = [2, 2, -2]^T$$

第六次迭代：以  $x_3$  为训练样本， $d_1(6) = -3, d_2(6) = 0, d_3(6) = 2$ , 因此：

$$\omega_1(7) = \omega_1(6) = [-1, -1, -1]^T$$

$$\omega_2(7) = \omega_2(6) = [0, 0, 0]^T$$

$$\omega_3(7) = \omega_3(6) = [2, 2, -2]^T$$

第七次迭代：以  $x_1$  为训练样本， $d_1(7) = 1, d_2(7) = 0, d_3(7) = -6$  因此：

$$\omega_1(8) = \omega_1(7) = [-1, -1, -1]^T$$

$$\omega_2(8) = \omega_2(7) = [0, 0, 0]^T$$

$$\omega_3(8) = \omega_3(7) = [2, 2, -2]^T$$

第八次迭代：以  $x_2$  为训练样本， $d_1(8) = -1, d_2(8) = 0, d_3(8) = -2$  因此：

$$\omega_1(9) = \omega_1(8) = [-1, -1, -1]^T$$

$$\omega_2(9) = \omega_2(8) = [0, 0, 0]^T$$

$$\omega_3(9) = \omega_3(8) = [2, 2, -2]^T$$

最后三次的迭代结果相同，因此权向量的解为：

$$\omega_1 = [-1, -1, -1]^T$$

$$\omega_2 = [0, 0, 0]^T$$

$$\omega_3 = [2, 2, -2]^T$$

对应的判别函数为：

$$d_1(x) = -x_1 - x_2 - 1$$

$$d_2(x) = 0$$

$$d_3(x) = 2x_1 + 2x_2 - 2$$



## 六、 采用梯度法和准则函数

$$J(w, x, b) = \frac{1}{8\|x\|^2} \left[ (w^T x - b) - |w^T x - b| \right]^2$$

式中实数  $b > 0$ ，试导出两类模式的分类算法。

有：

$$\frac{\partial J}{\partial w} = \frac{1}{4\|x\|^2} [(w^T x - b) - |w^T x - b|] * [x - x * \text{sgn}(w^T x - b)]$$

其中， $\text{sgn}$  为示性函数，即：

$$\text{sgn}(w^T x - b) = \begin{cases} 1, & w^T x - b > 0 \\ -1, & w^T x - b \leq 0 \end{cases}$$

因此得到迭代式为：

$$\begin{aligned} w(k+1) &= w(k) + \frac{C}{4\|x\|^2} [(w^T x - b) - |w^T x - b|] * [x - x * \text{sgn}(w^T x - b)] \\ &= w(k) + C * \begin{cases} 0, & w^T x - b > 0 \\ \frac{-(w^T x - b)}{\|x\|^2}, & w^T x - b \leq 0 \end{cases} \end{aligned}$$

## 七、(选做)

1. 用二次埃尔米特多项式的势函数算法求解以下模式的分类问题

$$\omega_1: \{(0 \ 1)^T, (0 \ -1)^T\}$$

$$\omega_2: \{(1 \ 0)^T, (-1 \ 0)^T\}$$

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

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

$$\varphi_3(x) = \varphi_3(x_1, x_2) = H_0(x_1)H_2(x_2) = 4x_2^2 - 2$$

$$\varphi_4(x) = \varphi_4(x_1, x_2) = H_1(x_1)H_0(x_2) = 2x_1$$

$$\varphi_5(x) = \varphi_5(x_1, x_2) = H_1(x_1)H_1(x_2) = 4x_1x_2$$

$$\varphi_6(x) = \varphi_6(x_1, x_2) = H_1(x_1)H_2(x_2) = 2x_1(4x_2^2 - 2)$$

$$\varphi_7(x) = \varphi_7(x_1, x_2) = H_2(x_1)H_0(x_2) = 4x_1^2 - 2$$

$$\varphi_8(x) = \varphi_8(x_1, x_2) = H_2(x_1)H_1(x_2) = 2x_2(4x_1^2 - 2)$$

$$\varphi_9(x) = \varphi_9(x_1, x_2) = H_2(x_1)H_2(x_2) = (4x_1^2 - 2)(4x_2^2 - 2)$$



按照第一类势函数的定义，得到势函数：

$$K(x, x^k) = \sum_{i=1}^9 \phi_i(x) \phi_i(x^k)$$

第一步：取  $x^1 = [0, 1]^T \in \omega_1$ ，因此：

$$K_1(x) = K(x, x^1) = -15 + 20x_2 + 40x_2^2 + 24x_1^2 - 32x_1^2x_2 - 64x_1^2x_2^2$$

第二步：取  $x^2 = [0, -1]^T \in \omega_1$ ，因此  $K_1(x^2) = 5 > 0$ ，则：

$$K_2(x) = K_1(x)$$

第三步：取  $x^3 = [1, 0]^T \in \omega_2$ ，因此  $K_2(x^3) = 9 > 0$ ，则：

$$K_3(x) = K_2(x) - K(x, x^3) = 20x_2 + 16x_2^2 - 20x_1 - 16x_1^2$$

第四步：取  $x^4 = [-1, 0]^T \in \omega_2$ ，因此  $K_3(x^4) = 4 > 0$ ，则：

$$K_4(x) = K_3(x) - K(x, x^4) = 15 + 20x_2 - 56x_1^2 - 8x_2^2 - 32x_1^2x_2 + 64x_1^2x_2^2$$

重复迭代一次：

第五步：取  $x^5 = [0, 1]^T \in \omega_1$ ， $K_4(x^5) = 27 > 0$  因此：

$$K_5(x) = K_4(x)$$

第六步：取  $x^6 = [0, -1]^T \in \omega_1$ ，因此  $K_5(x^6) = -13 < 0$ ，则：

$$K_6(x) = K_5(x) + K(x, x^6) = -32x_1^2 + 32x_2^2$$

第七步：取  $x^7 = [1, 0]^T \in \omega_2$ ，因此  $K_6(x^7) = -32 < 0$ ，则：

$$K_7(x) = K_6(x)$$

第八步：取  $x^8 = [-1, 0]^T \in \omega_2$ ，因此  $K_7(x^8) = -32 < 0$ ，则：

$$K_8(x) = K_7(x)$$

检验  $\omega_1$  类的情况，继续重复迭代：

第九步：取  $x^9 = [0, 1]^T \in \omega_1$ ，因此  $K_8(x^9) = 32 > 0$ ，则：

$$K_9(x) = K_8(x)$$

第十步：取  $x^{10} = [0, -1]^T \in \omega_1$ ，因此  $K_9(x^{10}) = 32 > 0$ ，则：

$$K_{10}(x) = K_9(x)$$

由于第七、八、九、十步迭代结果都能正确分类样本，因此收敛于判别函数：

$$d(x) = -32x_1^2 + 32x_2^2$$

## 2. 用下列势函数

$$K(x, x^k) = e^{-\alpha \|x - x^k\|^2}$$

求解以下模式的分类问题

$$\omega_1: \{(0 \ 1)^T, (0 \ -1)^T\}$$

$$\omega_2: \{(1 \ 0)^T, (-1 \ 0)^T\}$$

取  $\alpha = 1$ ，在二维情况下，其势函数对应为：

$$K(x, x^k) = \exp\left\{-\|x - x^k\|^2\right\} = \exp\left\{-\left[(x - x_2^k)^2 + (x - x_2^k)^2\right]\right\}$$

开始迭代：由于带有平方，因此改为采用下标表示各样本。

第一步：取  $x^1 = [0, 1]^T \in \omega_1$ ，因此：

$$K_1(x) = \exp\{-x_1^2 - (x_2 - 1)^2\}$$

第二步：取  $x^2 = [0, -1]^T \in \omega_1$ ，因此  $K_1(x^2) = e^{-4} > 0$ ，则：

$$K_2(x) = K_1(x)$$

第三步：取  $x^3 = [1, 0]^T \in \omega_2$ ，因此  $K_2(x^3) = e^{-2} > 0$ ，则：

$$\begin{aligned} K_3(x) &= K_2(x) - K(x, x^3) \\ &= \exp\{-x_1^2 - (x_2 - 1)^2\} - \exp\{-(x_1 - 1)^2 - x_2^2\} \end{aligned}$$

第四步：取  $x^4 = [-1, 0]^T \in \omega_2$ ，因此  $K_3(x^4) = e^{-2} - e^{-4} > 0$ ，则：

$$\begin{aligned} K_4(x) &= K_3(x) - K(x, x^4) \\ &= \exp\{-x_1^2 - (x_2 - 1)^2\} - \exp\{-(x_1 - 1)^2 - x_2^2\} - \exp\{-(x_1 + 1)^2 - x_2^2\} \end{aligned}$$

重复迭代一次：

第五步：取  $x^5 = [0, 1]^T \in \omega_1$ ， $K_4(x^5) = 1 - 2e^{-2} > 0$  因此：

$$K_5(x) = K_4(x)$$

第六步：取  $x^6 = [0, -1]^T \in \omega_1$ ，因此  $K_5(x^6) = e^{-4} - 2e^{-2} < 0$ ，则：

$$\begin{aligned} K_6(x) &= K_5(x) + K(x, x^6) \\ &= \exp\{-x_1^2 - (x_2 - 1)^2\} - \exp\{-(x_1 - 1)^2 - x_2^2\} - \exp\{-(x_1 + 1)^2 - x_2^2\} \\ &\quad + \exp\{-x_1^2 - (x_2 + 1)^2\} \end{aligned}$$

第七步：取  $x^7 = [1, 0]^T \in \omega_2$ ，因此  $K_6(x^7) = 2e^{-2} - 1 - e^{-4} < 0$ ，则：

$$K_7(x) = K_6(x)$$

第八步：取  $x^8 = [-1, 0]^T \in \omega_2$ ，因此  $K_7(x^8) = 2e^{-2} - e^{-4} - 1 < 0$ ，则：

$$K_8(x) = K_7(x)$$

检验  $\omega_1$  类的情况，继续重复迭代：

第九步：取  $x^9 = [0, 1]^T \in \omega_1$ ，因此  $K_8(x^9) = e^{-4} + 1 - 2e^{-2} > 0$ ，则：

$$K_9(x) = K_8(x)$$

第十步：取  $x^{10} = [0, -1]^T \in \omega_1$ ，因此  $K_9(x^{10}) = 1 + e^{-4} - 2e^{-2} > 0$ ，则：

$$K_{10}(x) = K_9(x)$$

由于第七、八、九、十步迭代结果都能正确分类样本，因此收敛于判别函数：

$$\begin{aligned} d(x) = & \exp\{-x_1^2 - (x_2 - 1)^2\} - \exp\{-(x_1 - 1)^2 - x_2^2\} \\ & - \exp\{-(x_1 + 1)^2 - x_2^2\} + \exp\{-x_1^2 - (x_2 + 1)^2\} \end{aligned}$$