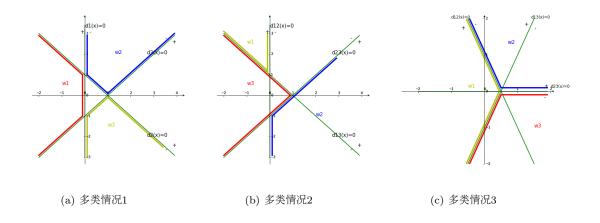
第三章模式识别作业

李佳政201828013229075

1 判别函数数目

因为共3类单独满足多数情况1,也就是说明通过线性判别可以完全分开这三类与剩余7类。3类共需要3个判别函数,额外1个判别函数用来分开另外7类。7类满足多数情况2,所以共需要 $7\times(7-1)/2=21$,所以总共需要3+1+21=25个判别函数。

2 三个多分类情况



3 判别函数组合

3.1

线性可分的情况下, 共需要n+1个权向量(增广矩阵), 即4个系数分量。

3.2

二次判別函数共需要 $N = \frac{(r+n)!}{r!} \times n! = \frac{5!}{2!3!} = 10$

4 二分类感知器

```
将\omega_2的训练样本乘以-1,得到增广向量。
x_1 = [0, 0, 0, 1], x_2 = [1, 0, 0, 1], x_3 = [1, 0, 1, 1], x_4 = [1, 1, 0, 1]
x_5 = [0, 0, -1, -1], x_6 = [0, -1, -1, -1], x_7 = [0, -1, 0, -1], x_8 = [-1, -1, -1, -1]
迭代学习率C = 1,设置初始权重系数w_1 = [0,0,0,0]^T 然后开始迭代,
(1)w(1)^T x_1 = 0 \ge 0, w(2) = w(1) + x_1 = [0, 0, 0, 1]
(2)w(2)^Tx_2 = 1 > 0, w(3) = w(2) = [0, 0, 0, 1]
到第四轮都正确分类... 权重变化如下:
第1轮迭代, 权重为, [0.0.0.1.]
第2轮迭代, 权重为, [0.0.0.1.]
第3轮迭代, 权重为, [0.0.0.1.]
第4轮迭代, 权重为, [0.0.0.1.]
第5轮迭代, 权重为, [0.0.-1.0.]
第6轮迭代, 权重为, [0.0.-1.0.]
第7轮迭代, 权重为, [0.-1.-1.]
第8轮迭代, 权重为, [0.-1.-1.-1.]
第9轮迭代, 权重为, [0.-1.-1.0.]
第10轮迭代, 权重为, [1.-1.-1.1.]
第11轮迭代, 权重为, [1.-1.-1.1.]
第12轮迭代,权重为,
                  [ 1. -1. -1. 1.]
第13轮迭代,权重为,
                 [ 1. -1. -2. 0.]
第14轮迭代, 权重为, [1.-1.-2.0.]
第15轮迭代, 权重为, [1.-1.-2.0.]
第16轮迭代,权重为,
                 [ 1. -1. -2. 0.]
第17轮迭代, 权重为, [1.-1.-2.1.]
第18轮迭代, 权重为, [1.-1.-2.1.]
第19轮迭代,权重为,
                  2. -1. -1. 2.
第20轮迭代,权重为,
                  2. -1. -1. 2.
第21轮迭代,权重为,
                  2. -1. -2. 1.]
第22轮迭代,权重为,
                  2. -1. -2. 1.
第23轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 0.
第24轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 0.
第25轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.]
第26轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.]
第27轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.]
第28轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.]
第29轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.]
第30轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.
第31轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.
第32轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.]
第33轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.]
第34轮迭代,权重为,
                  2. -2. -2. 1.]
第35轮迭代, 权重为, [2.-2.-2.1.]
第36轮迭代,权重为,[ 2. -2. -2. 1.]
第37轮迭代,权重为,[2.-2.-2.1.]
```

第38轮迭代,权重为,[2.-2.-2.1.] 第39轮迭代,权重为,[2.-2.-2.1.] 第40轮迭代,权重为,[2.-2.-2.1.] 程序如下所示:

```
import numpy as np
      xs = np.array([
                \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \\ \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \\ \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \\ \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}, \\ \end{bmatrix} 
                [1, 1, 0, 1],
                \begin{bmatrix} 0\;,\;\;0\;,\;\;-1\;,\;\;-1 ]\;,\\ [0\;,\;\;-1\;,\;\;-1\;,\;\;-1 ]\;,\\ [0\;,\;\;-1\;,\;\;0\;,\;\;-1 ]\;,\\ [-1\;,\;\;-1\;,\;\;-1\;,\;\;-1 ]\;,
      ])
13
     w = np.zeros((xs.shape[1], 1))
15
      for i in range (100):
               err = False
17
               for j, x in enumerate(xs, 1):
                         if np.matmul(w.T, x) \le 0:
19
                                  w += x.reshape(-1, 1)
                                  err = True
21
               if not err: break
```

5 多分类感知器

将模式样本写成增广形式,即
$$x_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$$
, $x_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$, $x_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

取初始值为 $w_1 = w_2 = w_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

1) 第一次迭代,以 x_1 为样本, $d_1(x_1)=d_2(x_1)=d_3(x_1)=0$. 因为 $d_1(x_1)\neq d_2(x_1)$ 且 $d_1(x_1)\neq d_3(x_1)$,所以更新权重得到:

$$w_{1}(2) = w_{1}(1) + x_{1} = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix},$$

$$w_{2}(2) = w_{2}(1) - x_{1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix},$$

$$w_{3}(2) = w_{3}(1) - x_{1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

2) 第二次迭代以 x_2 为样本, $d_1(x_2) = 1, d_2(x_2) = -1, d_3(x_3) = -1.$ 因为 $d_2(x_2) \not > d_1(x_2)$ 且 $d_2(x_2) \not >$ $d_3(x_2)$, 所以更新权重得到:

$$w_1(3) = w_1(2) - x_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$w_2(3) = w_2(2) + x_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$w_2(3) = w_2(2) + x_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$w_3(3) = w_3(2) - x_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}$$

3) 第三次迭代以 x_3 为样本, $d_1(x_3) = -2, d_2(x_3) = 2, d_3(x_3) = 0$. 因为 $d_3(x_3) > d_2(x_3)$,所以更新权

$$w_1(4) = w_1(3) = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$w_2(4) = w_2(3) - x_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$w_2(4) = w_2(3) - x_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix},$$

$$w_3(4) = w_3(3) + x_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}$$

4) 第四次迭代以 x_1 为样本, $d_1(x_1) = 2$, $d_2(x_1) = -1$, $d_3(x_1) = -5$. 分类正确,更新权重得到:

$$w_1(5) = w_1(4) = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix},$$

4) 弟四次迭代以
$$x_1$$
为件本
$$w_1(5) = w_1(4) = \begin{pmatrix} -1\\ -1\\ 0 \end{pmatrix},$$
$$w_2(5) = w_2(4) = \begin{pmatrix} 0\\ 0\\ -1 \end{pmatrix},$$
$$w_3(5) = w_3(4) = \begin{pmatrix} 2\\ 2\\ -1 \end{pmatrix}$$

$$w_3(5) = w_3(4) = \begin{pmatrix} 2\\2\\-1 \end{pmatrix}$$

5) 第五次迭代以 x_2 为样本, $d_1(x_1) = 0$, $d_2(x_1) = -1$, $d_3(x_1) = -1$. 因为 $d_2(x_2) \not > d_2(x_1)$, 且 $d_2(x_2) \not > d_2(x_1)$ $d_3(x_2)$, 所以更新权重得到:

$$w_1(6) = w_1(5) - x_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix},$$

$$w_2(6) = w_2(4) + x_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$w_3(6) = w_3(4) - x_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$w_3(6) = w_3(4) - x_2 = \begin{pmatrix} 2\\2\\-2 \end{pmatrix}$$

6) 第六次迭代以 x_3 为样本, $d_1(x_3) = -3$, $d_2(x_3) = 0$, $d_3(x_3) = 2$. 分类正确,更新权重得到: $w_1(7) = 0$ $w_1(6)$, $w_2(7) = w_2(6)$, $w_3(7) = w_3(6)$

7) 第七次迭代以 x_1 为样本, $d_1(x_1) = 1$, $d_2(x_3) = 0$, $d_3(x_3) = -6$. 分类正确,更新权重得到: $w_1(8) = w_1(7)$, $w_2(8) = w_2(7)$, $w_3(8) = w_3(7)$

8) 第八次迭代以 x_2 为样本, $d_1(x_2)=-1, d_2(x_2)=0, d_3(x_2)=-2$. 分类正确,更新权重得到: $w_1(9)=w_1(8), \ w_2(9)=w_2(8), \ w_3(9)=w_3(8)$

由于第6、7、8次迭代对三个样本均正确分类,所以结果向量 $w_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \end{pmatrix}, w_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, w_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix}$ 三个判别函数为 $d_1 = -x_1 - x_2 - 1, d_2 = 0, d_3 = 2x_1 + 2x_2 - 2$

6 梯度法准则函数

准则函数的导数

$$\frac{\partial J}{\partial w} = \frac{1}{4||x||^2}[(w^Tx - b) - |w^Tx - b|] \times [x - x \times sgn(w^Tx - b)], 其中 sgn(x) = \begin{cases} 1 & x > 0 \\ -1 & x \leqslant 0 \end{cases}$$
 所以 $w(k+1) = w(k) + C \times \frac{\partial J}{\partial w}$ 即分类函数迭代公式如下,

$$w(k+1) = w(k) + C \times \begin{cases} 0 & w^T x - b > 0 \\ \frac{(b-w^T x)}{||x||^2} x & w^T x - b \leqslant 0 \end{cases}$$

如果分类正确,则w(k+1) = w(k)

7 二次势函数

 $\omega_1 = \{(0,1)^T, (0,-1)^T\}, \ \omega_2 = \{(1,0)^T, (-1,0)^T\}$ 。 二次Hermite多项式,所以取前九项最低阶的二维的正交函数: $\varphi_1(x) = \varphi_1(x_1,x_2) = H_0(x_1)H_0(x_2) = 1$ $\varphi_2(x) = \varphi_2(x_1,x_2) = H_1(x_1)H_0(x_2) = 2x_1$ $\varphi_3(x) = \varphi_3(x_1,x_2) = H_0(x_1)H_1(x_2) = 2x_2$ $\varphi_4(x) = \varphi_4(x_1,x_2) = H_1(x_1)H_1(x_2) = 4x_1x_2$ $\varphi_5(x) = \varphi_5(x_1,x_2) = H_2(x_1)H_0(x_2) = 4x_1^2 - 2$ $\varphi_6(x) = \varphi_6(x_1,x_2) = H_0(x_1)H_2(x_2) = 4x_2^2 - 2$ $\varphi_7(x) = \varphi_7(x_1,x_2) = H_2(x_1)H_1(x_2) = 8x_1^2x_2 - 4x_2$ $\varphi_8(x) = \varphi_8(x_1,x_2) = H_1(x_1)H_2(x_2) = 8x_2^2x_1 - 4x_1$ $\varphi_9(x) = \varphi_9(x_1,x_2) = H_2(x_1)H_2(x_2) = (4x_1^2 - 2)(4x_2^2 - 2)$ 按照第一类生成势函数:

$$K(x, x_k) = \sum_{i=1}^{9} \varphi_i(x)\varphi_i(x_k)$$
$$= \dots$$

第一步: 取 $x_0 = (0,1)^T \in \omega_1$,则 $K_1(x) = K(x,x_0) = 1 + 4x_2 - 4(2x_1^2 - 1) + 4(2x_2^2 - 1) - 16(2x_1^2 - 1)(2x_2^2 - 1) - 16x_2(2x_1^2 - 1)$ 第二步: 取 $x_1 = (0,-1)^T \in \omega_1$,则 $K_1(x_1) = 5 > 0$,所以 $K_2(x) = K_1(x)$

第三步: 取 $x_2 = (1,0)^T \in \omega_2$,则 $K_2(x_2) = 9 > 0$,所以 $K_3(x) = K_2(x) - K(x,x_2) = 20x_2 - 20x_1 - 16x_1^2 + 16x_2^2 - 32x_1^2x_2 + 32x_1x_2^2$

第四步: 取 $x_3 = (-1,0)^T \in \omega_2$,则 $K_3(x_3) = 4 > 0$,所以 $K_4(x) = K_3(x) - K(x,x_3) = 15 + 20x_2 - 56x_1^2 - 8x_2^2 - 32x_1^2 + 64x_1^2x_2^2$

第五步: 取 $x_0 = (0,1)^T \in \omega_1$,则 $K_4(x_0) = 27 > 0$,所以 $K_5(x) = K_4(x)$

第六步: 取 $x_1 = (0, -1)^T \in \omega_1$,则 $K_5(x_1) = -13 < 0$,所以 $K_6(x) = K_5(x) + Kx$, $x_6 = -32x_1^2 + 32x_2^2$.

... ...

第七步到第十步模式都分类正确,所以最终的判别函数为 $d(x) = -32x_1^2 + 32x_2^2$.

8 指数势函数

取 $\alpha = 1$, 得到势函数 $K(x, x_k) = e^{-[(x_1 - x_{k1})^2 + (x_2 - x_{k2})^2]}$, 数据集与上一题相同,步骤如下:

第一步: 取 $x_0 = (0,1)^T \in \omega_1$,则 $K_1(x) = K(x,x_0) = e^{-(x_1^2 + (x_2 - 1)^2)}$.

第二步: 取 $x_1 = (0,-1)^T \in \omega_1$,则 $K_1(x_1) = e^{-(0+4)} > 0$,所以 $K_2(x) = K_1(x)$.

第三步: 取 $x_2 = (1,0)^T \in \omega_2$,则 $K_2(x_2) = e^{-2} > 0$,所以 $K_3(x) = K_2(x) - K_2(x,x_2) = e^{-(x_1^2 + (x_2 + 1)^2)} - e^{-[(x_1 - 1)^2 + x_2^2]}$.

第四步: 取 $x_3 = (-1,0)^T \in \omega_2$,则 $K_3(x_3) = e^{-2} - e^{-4} > 0$,所以 $K_4(x) = K_3(x) - K(x,x_3) = e^{-(x_1^2 + (x_2 + 1)^2)} - e^{-[(x_1 - 1)^2 + x_2^2]} - e^{[(x_1 + 1)^2 + x_2^2]}$.

第五步: 取 $x_0 = (0,1)^T \in \omega_1$,则 $K_4(x_0) = 1 - 2e^{-2} > 0$,所以 $K_5(x) = K_4(x)$.

第六步: 取 $x_1 = (0, -1)^T \in \omega_1$,则 $K_5(x_1) = e^{-4} - 2e^{-2} < 0$,所以 $K_6(x) = K_5(x) + K_5(x, x_1) = e^{-(x_1^2 + (x_2 + 1)^2)} - e^{-[(x_1 - 1)^2 + x_2^2]} - e^{[(x_1 + 1)^2 + x_2^2]} + e^{-[(x_1^2 + (x_2 + 1)^2)]}$.

. . . .

第七步到第十步模式都分类正确,所以最终的判别函数为

$$d(x) = e^{-(x_1^2 + (x_2 + 1)^2)} - e^{-[(x_1 - 1)^2 + x_2^2]} - e^{[(x_1 + 1)^2 + x_2^2]} + e^{-[(x_1^2 + (x_2 + 1)^2)]}$$