

模式识别与机器学习作业

BraveY

2020 年 1 月 17 日

1 第四章特征选择和提取

1.1 题目1

设有如下三类模式样本集 $_1$, $_2$ 和 $_3$, 其先验概率相等, 求 S_w 和 S_b

$$w_1 : \{(1, 0)^T, (2, 0)^T, (1, 1)^T\}$$

$$w_2 : \{(-1, 0)^T, (0, 1)^T, (-1, 1)^T\}$$

$$w_3 : \{(-1, -1)^T, (0, -1)^T, (0, -2)^T\}$$

1.1.1 解

首先求出三类对应的均值向量分别为:

$$m_1 = \left(\frac{4}{3}, \frac{1}{3}\right)^T$$

$$m_2 = \left(\frac{-2}{3}, \frac{2}{3}\right)^T$$

$$m_3 = \left(\frac{-1}{3}, \frac{-4}{3}\right)^T$$

分别计算出每一类对应的有偏协方差矩阵为：

$$C_1 = \begin{bmatrix} \frac{2}{9} & -\frac{1}{9} \\ -\frac{1}{9} & \frac{2}{9} \end{bmatrix}$$

$$C_2 = \begin{bmatrix} \frac{2}{9} & \frac{1}{9} \\ \frac{1}{9} & \frac{2}{9} \end{bmatrix}$$

$$C_3 = \begin{bmatrix} \frac{2}{9} & -\frac{1}{9} \\ -\frac{1}{9} & \frac{2}{9} \end{bmatrix}$$

所以带入公式：

$$\begin{aligned} S_w &= \sum_{i=1}^c P(\omega_i) E\{(x - m_i)(x - m_i)^T | \omega_i\} = \sum_{i=1}^c P(\omega_i) C_i \\ &= \frac{1}{3} C_1 + \frac{1}{3} C_2 + \frac{1}{3} C_3 \\ &= \begin{bmatrix} \frac{2}{9} & -\frac{1}{27} \\ -\frac{1}{27} & \frac{2}{9} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

所有样本的总体均值为：

$$m_0 = \left(\frac{1}{9}, \frac{1}{9}\right)^T$$

带入公式有：

$$\begin{aligned} S_b &= \sum_{i=1}^c P(\omega_i) (m_i - m_0)(m_i - m_0)^T \\ &= \frac{1}{3} \begin{bmatrix} \frac{11}{9} \\ -\frac{4}{9} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{11}{9} & -\frac{4}{9} \end{bmatrix} + \frac{1}{3} \begin{bmatrix} -\frac{7}{9} \\ \frac{7}{9} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -\frac{7}{9} & \frac{7}{9} \end{bmatrix} + \frac{1}{3} \begin{bmatrix} -\frac{4}{9} \\ -\frac{11}{9} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -\frac{4}{9} & -\frac{11}{9} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \frac{62}{81} & \frac{13}{81} \\ \frac{13}{81} & \frac{62}{81} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

1.2 题目2

设有如下两类样本集，其出现的概率相等：

$$w_1 : \{(1, 0, 0)^T, (1, 0, 0)^T, (1, 0, 1)^T, (1, 1, 0)^T\}$$

$$w_2 : \{(0, 0, 1)^T, (0, 1, 0)^T, (0, 1, 1)^T, (1, 1, 1)^T\}$$

用K-L变换，分别把特征空间维数降到二维和一维，并画出样本在该空间中的位置。

1.2.1 解

计算所有样本的总体均值 $m_0 = (\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T$, 因为不是零均值，所以直接K-L变换不是最佳的变换。先对所有样本进行均值平移有：

$$w_1 : \{(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T\}$$

$$w_2 : \{(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T, (-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T, (-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T\}$$

计算所有样本的协方差矩阵为：

$$\begin{aligned} R &= \sum_{i=1}^2 P(\omega_i) E(xx^T) \\ &= \frac{1}{2} \times \frac{1}{4} \sum_{j=1}^3 x_{1j} x_{1j}^T + \frac{1}{2} \times \frac{1}{4} \sum_{j=1}^3 x_{2j} x_{2j}^T \\ &= \begin{bmatrix} \frac{1}{4} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{4} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{4} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

求得R的3个特征值为 $\lambda_1 = \frac{1}{4}, \lambda_2 = \frac{1}{4}, \lambda_3 = \frac{1}{4}$, 把特征值带回去后求得特征向量可以取任意的向量。为了简化计算选择三个向量构成的矩阵为：

$$\Phi = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

因此二维的时候选择前两个特征向量构成变换矩阵：

$$\Phi_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

根据公式 $y = \Phi^T x$ 得到变换后两维的新样本:

$$w_1 : \{(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T\}$$

$$w_2 : \{(-\frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T, (-\frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T, (-\frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2}, \frac{1}{2})^T\}$$

画出的图为: Figure 1所示。同理降到1维的时候变换矩阵取:

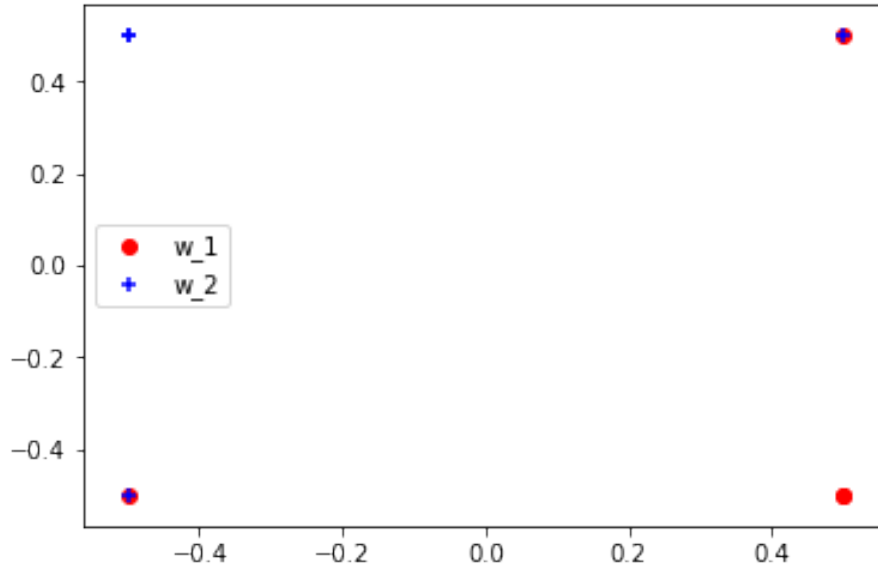


图 1: 降维到2维

$$\Phi_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

根据公式 $y = \Phi^T x$ 得到变换后一维的新样本:

$$w_1 : \{(-\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2})^T\}$$

$$w_2 : \{(-\frac{1}{2})^T, (-\frac{1}{2})^T, (-\frac{1}{2})^T, (\frac{1}{2})^T\}$$

画出的图为: Figure 2所示。

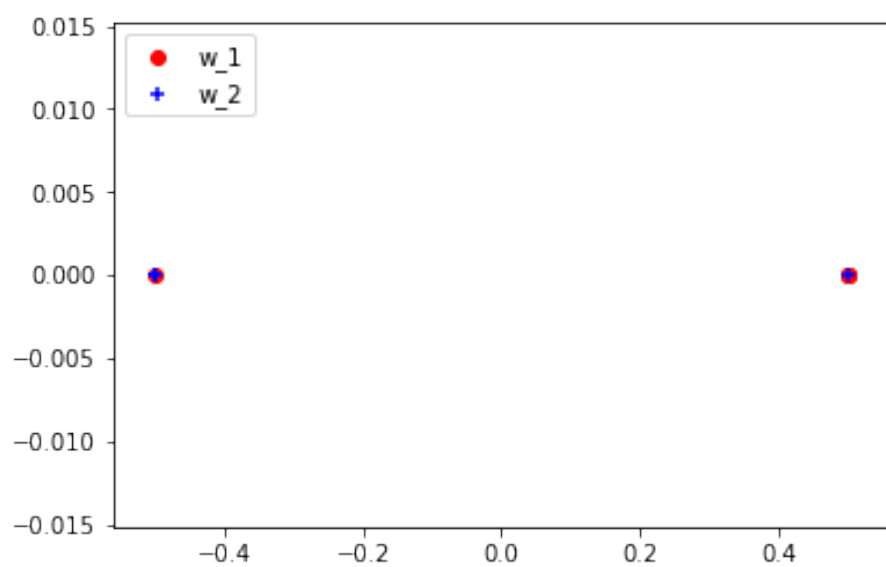


图 2: 降维到1维