



模式识别作业 5

贝叶斯分类

姓名：罗雁天

院系：清华大学电子系

学号：2018310742

日期：April 28, 2019



目录

1	问题描述	1
2	分类结果	2
3	总结与反思	4
3.1	$\Sigma_1 = \Sigma_2 = \sigma^2 I$	4
3.2	$\Sigma_1 = \Sigma_2 \neq \sigma^2 I$	4
3.3	$\Sigma_1 \neq \Sigma_2$	5
3.3.1	分类界面为圆	5
3.3.2	分类界面为椭圆	6
3.3.3	分类界面为双曲线	6
3.3.4	分类界面为退化的双曲线 (双曲线的渐近线)	7
4	代码说明	8

第 1 章 问题描述



设有符合正太分布的两类样本，并且设 $P(\omega_1) = P(\omega_2) = 0.5$.

$$\begin{aligned}\omega_1 &= \{(3, 4), (3, 8), (2, 6), (4, 6)\} \\ \omega_2 &= \{(3, 0), (3, -4), (1, -2), (5, -2)\}\end{aligned}\tag{1.1}$$

求解以下问题：

- 求识别函数
- 求识别界面方程
- 绘制识别界面

第 2 章 分类结果

首先计算两个类的类均值：

$$M_1 = [3, 6], M_2 = [3, -2] \quad (2.1)$$

根据无偏估计的协方差矩阵计算方法：

$$\Sigma_i = \frac{1}{N-1} (\omega_i - M_i)^T (\omega_i - M_i) \quad i = 1, 2 \quad (2.2)$$

计算两个类的协方差矩阵：

$$\Sigma_1 = \begin{bmatrix} 0.6667 & 0 \\ 0 & 2.6667 \end{bmatrix}, \Sigma_2 = \begin{bmatrix} 2.6667 & 0 \\ 0 & 2.6667 \end{bmatrix} \quad (2.3)$$

计算正态分布时贝叶斯判别准则所需要的参数如下：

$$\begin{aligned} \mathbf{W}_1 &= -\frac{1}{2} \Sigma_1^{-1} = \begin{bmatrix} -0.7500 & 0 \\ 0 & -0.1875 \end{bmatrix} \\ \mathbf{W}_2 &= -\frac{1}{2} \Sigma_2^{-1} = \begin{bmatrix} -0.1875 & 0 \\ 0 & -0.1875 \end{bmatrix} \\ \mathbf{w}_1 &= \Sigma_1^{-1} M_1 = [4.50, 2.25]^T; \\ \mathbf{w}_2 &= \Sigma_2^{-1} M_2 = [1.125, -0.75]^T; \\ w_{10} &= -\frac{1}{2} M_1^T \Sigma_1^{-1} M_1 - \frac{1}{2} \ln |\Sigma_1| + \ln P(\omega_1) = -14.4808 \\ w_{20} &= -\frac{1}{2} M_2^T \Sigma_1^{-1} M_2 - \frac{1}{2} \ln |\Sigma_2| + \ln P(\omega_2) = -4.1115 \end{aligned} \quad (2.4)$$

对任意数据点 $\mathbf{x} = [x_1, x_2]^T$ ，计算两类的识别函数如下：

$$\begin{aligned} d_1(\mathbf{x}) &= \mathbf{x}^T \mathbf{W}_1 \mathbf{x} + \mathbf{w}_1^T \mathbf{x} + w_{10} \\ &= -0.75x^2 - 0.1875x_2^2 + 4.5x_1 + 2.25x_2 - 14.4808 \\ d_2(\mathbf{x}) &= \mathbf{x}^T \mathbf{W}_2 \mathbf{x} + \mathbf{w}_2^T \mathbf{x} + w_{20} \\ &= -0.1875x^2 - 0.1875x_2^2 + 1.125x_1 - 0.75x_2 - 4.1115 \end{aligned} \quad (2.5)$$

则判别函数如下:

$$f(\mathbf{x}) = \begin{cases} x \in \text{class1} & \text{if } d_1(\mathbf{x}) > d_2(\mathbf{x}) \\ x \in \text{class2} & \text{else} \end{cases} \quad (2.6)$$

计算识别界面如下:

$$d_1(\mathbf{x}) = d_2(\mathbf{x}) \Rightarrow -0.5625x_1^2 + 3.375x_1 + 3x_2 - 10.3693 = 0 \quad (2.7)$$

由此可以看出, 分类界面在此种情况下是抛物线。

绘制出两个二维高斯分布的曲面如图2.1所示, 识别界面如图2.2所示

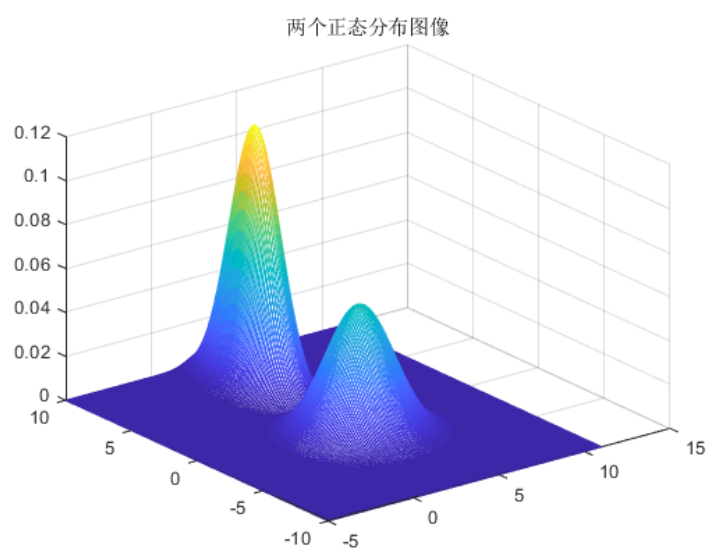


图 2.1: 二维高斯分布密度函数曲面

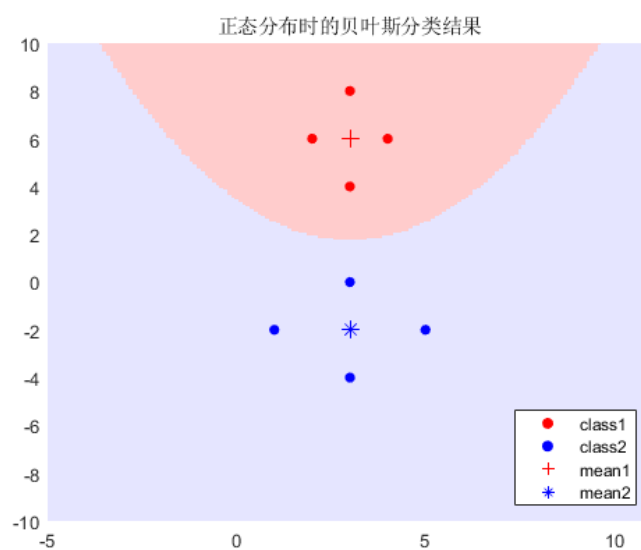


图 2.2: 识别界面

第3章 总结与反思

根据课上的结论我们可以知道，对于二维数据的二分类问题，根据正态分布时贝叶斯判别准则我们可以知道，分类界面主要有三种情况：

- 当 $\Sigma_i = \sigma^2 I, i = 1, 2$ 时，分类界面是两类均值连线的中垂线；
- 当 $\Sigma_1 = \Sigma_2$ 时，分类界面是过两类均值连线中点的直线（一般不垂直）；
- 当 $\Sigma_1 \neq \Sigma_2$ 时，分类界面是二次曲线（圆、椭圆、双曲线、抛物线等）。

以下，我们通过修改数据分别模拟以上几种情况的分类界面。

3.1 $\Sigma_1 = \Sigma_2 = \sigma^2 I$

修改数据为：

$$\begin{aligned}\omega_1 &= \{(3, 4), (3, 8), (1, 6), (5, 6)\} \\ \omega_2 &= \{(1, 0), (1, -4), (-1, -2), (3, -2)\}\end{aligned}\tag{3.1}$$

绘制出两个二维高斯分布的曲面如图3.1所示，识别界面如图3.2所示，从中可以看出，分类界面是两类均值连线的中垂线；

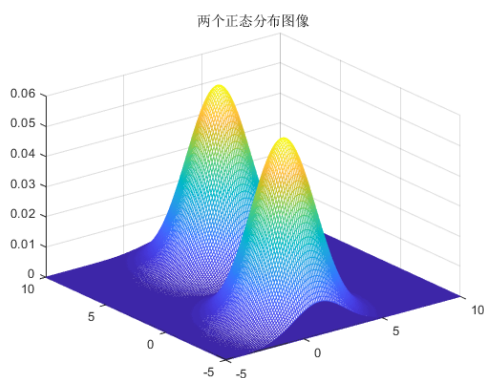


图 3.1: 二维高斯分布密度函数曲面

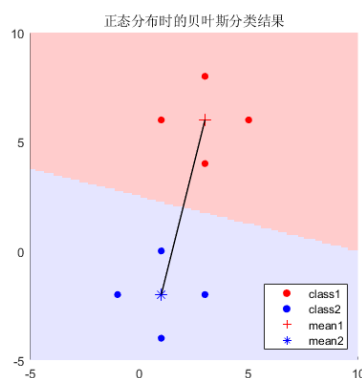


图 3.2: 识别界面

3.2 $\Sigma_1 = \Sigma_2 \neq \sigma^2 I$

修改数据为：

$$\begin{aligned}\omega_1 &= \{(3, 4), (3, 8), (2, 6), (4, 6)\} \\ \omega_2 &= \{(1, 0), (1, -4), (0, -2), (2, -2)\}\end{aligned}\tag{3.2}$$

绘制出两个二维高斯分布的曲面如图3.3所示，识别界面如图3.4所示，从中可以看出，分类界面是过两类均值连线中点的直线（一般不垂直）；

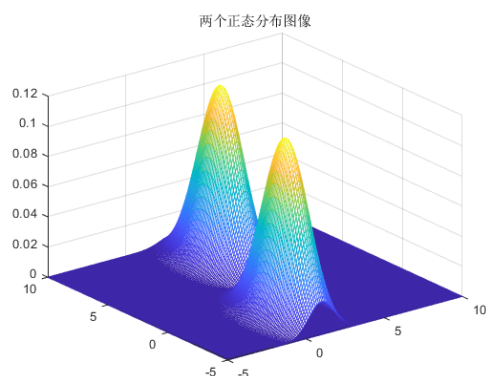


图 3.3: 二维高斯分布密度函数曲面

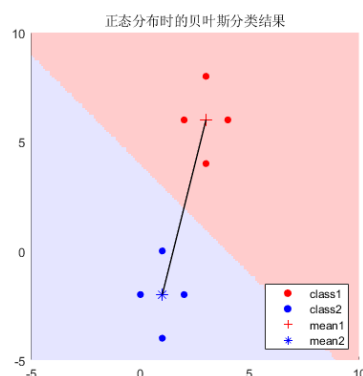


图 3.4: 识别界面

3.3 $\Sigma_1 \neq \Sigma_2$

原问题即是分类界面为抛物线的情况，在此不再考虑。

3.3.1 分类界面为圆

修改数据为：

$$\begin{aligned}\omega_1 &= \{(3,5), (3,7), (2,6), (4,6)\} \\ \omega_2 &= \{(3,0), (3,-4), (1,-2), (5,-2)\}\end{aligned}\tag{3.3}$$

绘制出两个二维高斯分布的曲面如图3.5所示，识别界面如图3.6所示，从中可以看出，分类界面是圆；

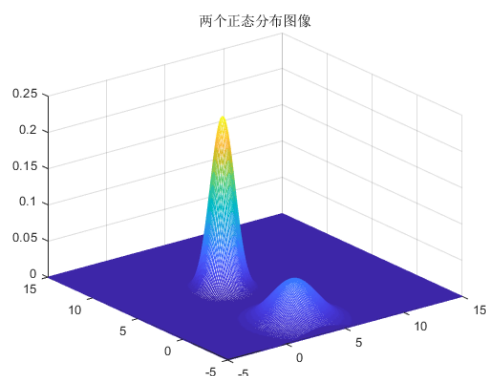


图 3.5: 二维高斯分布密度函数曲面

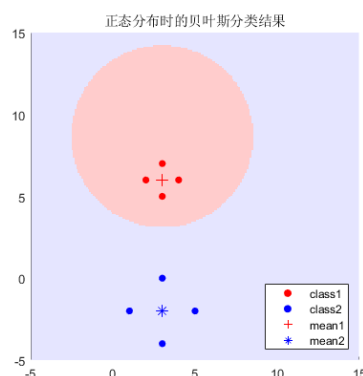


图 3.6: 识别界面

3.3.2 分类界面为椭圆

修改数据为:

$$\begin{aligned}\omega_1 &= \{(3, 4), (3, 8), (2, 6), (4, 6)\} \\ \omega_2 &= \{(3, 1), (3, -5), (1, -2), (5, -2)\}\end{aligned}\quad (3.4)$$

绘制出两个二维高斯分布的曲面如图3.7所示, 识别界面如图3.8所示, 从中可以看出, 分类界面是椭圆;

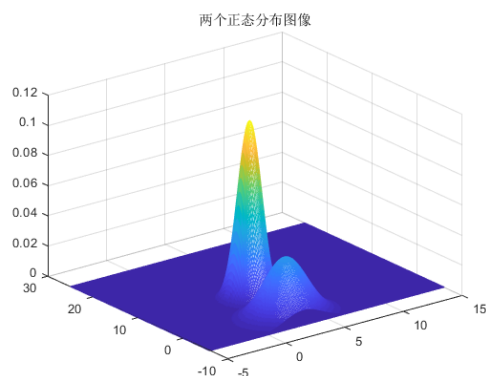


图 3.7: 二维高斯分布密度函数曲面

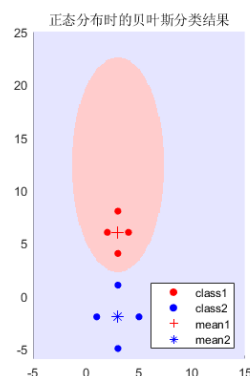


图 3.8: 识别界面

3.3.3 分类界面为双曲线

修改数据为:

$$\begin{aligned}\omega_1 &= \{(3, 4), (3, 8), (2, 6), (4, 6)\} \\ \omega_2 &= \{(3, -1), (3, -3), (1, -2), (5, -2)\}\end{aligned}\quad (3.5)$$

绘制出两个二维高斯分布的曲面如图3.9所示, 识别界面如图3.10所示, 从中可以看出, 分类界面是双曲线;

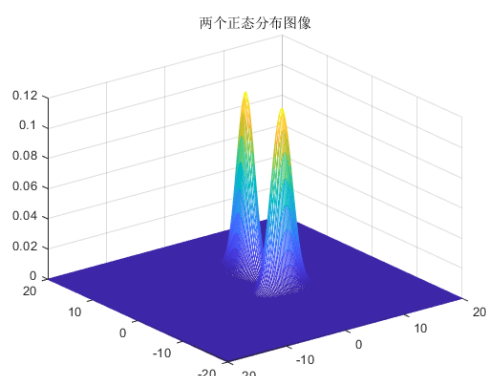


图 3.9: 二维高斯分布密度函数曲面

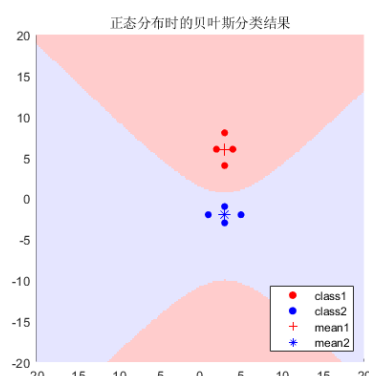


图 3.10: 识别界面

3.3.4 分类界面为退化的双曲线 (双曲线的渐近线)

修改数据为:

$$\begin{aligned}\omega_1 &= \{(3, 4), (3, 8), (2, 6), (4, 6)\} \\ \omega_2 &= \{(4, 3), (8, 3), (6, 2), (6, 4)\}\end{aligned}\quad (3.6)$$

绘制出两个二维高斯分布的曲面如图3.11所示, 识别界面如图3.12所示, 从中可以看出, 分类界面是两条直线;

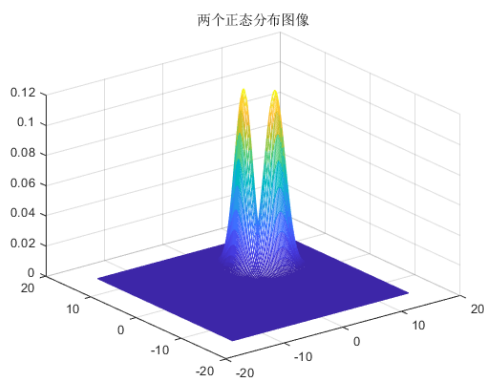


图 3.11: 二维高斯分布密度函数曲面

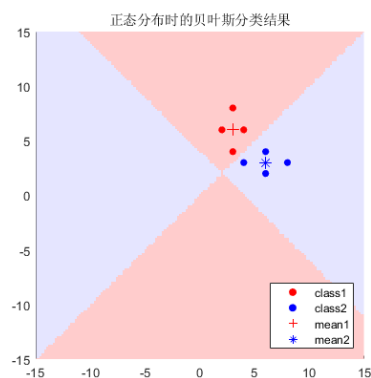


图 3.12: 识别界面

第 4 章 代码说明

本次实验使用 Matlab 语言编写，所有代码放置在“code/”文件夹下：

- **main.m**: 以上讨论的各种情况执行的主函数，运行即可得到所有的分类界面图像以及二维正态密度函数的图像；
- **Bayes_Gauss.m**: 使用高斯分布时的贝叶斯判别准则绘制分类界面的函数。