

# 作业

计算机科学与技术系 52 班杨定澄      学号：2015011274

E-mail:892431401@qq.com

## 第一题

(a)

协方差矩阵是  $0.2I$ ，故最小错误概率的分类器满足：

$w^T(x - x_0) \geq 0$  时分为  $\omega_1$  类。

其中  $w = \mu_1 - \mu_2, x_0 = \frac{\mu_1 + \mu_2}{2} - \frac{\sigma^2}{\|\mu_1 - \mu_2\|^2} \ln \frac{P(\omega_1)}{P(\omega_2)} (\mu_1 - \mu_2)$

将条件代入并化简后得到结果：

若  $x_1 + x_2 \leq 2.5$ ，就归为  $\omega_1$ ；否则归为  $\omega_2$ 。

(b)

$$\begin{aligned} P(\text{error}) &= 1 \int_{R_1} P(\omega_2|x)dx + 0.5 \int_{R_2} P(\omega_1|x)dx \\ &= \int_{R_1} P(\omega_2)P(x|\omega_2)dx + 0.5 \int_{R_2} P(\omega_1)P(x|\omega_1)dx \end{aligned}$$

目的是小化正数  $P(\text{error})$ ，而  $P(\omega_1)$  和  $P(\omega_2)$  又是相等的正数，故不用考虑，可以改写为最小化

$$\begin{aligned} P' &= \int_{R_1} P(x|\omega_2)dx + 0.5 \int_{R_2} P(x|\omega_1)dx \\ &= \int_{R_1} P(x|\omega_2)dx + 0.5[1 - \int_{R_1} P(x|\omega_1)dx] \\ &= 0.5 + \int_{R_1} [P(x|\omega_2) - 0.5P(x|\omega_1)]dx \end{aligned}$$

为了使  $P'$  最小，我们可以这么定义分类器：

当  $P(x|\omega_2) - 0.5P(x|\omega_1) < 0$  时,  $x \in R_1$ ; 否则  $x \in R_2$ 。  
 接下来只要解  $P(x|\omega_2) - 0.5P(x|\omega_1) < 0$  即可。

$$\begin{aligned}
 &P(x|\omega_2) - 0.5P(x|\omega_1) < 0 \\
 \implies &P(\omega_1) > 2P(x|\omega_2) \\
 \implies &\frac{P(\omega_1)}{P(\omega_2)} > 2 \\
 \implies &\ln\left[\frac{P(\omega_1)}{P(\omega_2)}\right] > \ln 2 \\
 \implies &-\frac{[(x_1 - 1)^2 + (x_2 - 1)^2] - [(x_1 - 1.5)^2 + (x_2 - 1.5)^2]}{0.4} < \ln 2 \\
 \implies &x_1 + x_2 < 2.5 - 0.4 \ln 2
 \end{aligned}$$

故在该 loss matrix 下的分类器是, 当  $x_1 + x_2 < 2.5 - 0.4 \ln 2$  时为  $\omega_1$ , 否则为  $\omega_2$ 。

(c)

我用 python 实现了一个小程序, 就在附件里的 classifier.py 中。

会分别跑 10 次计算正确率, 在第 8 行和第 9 行中可以通过注释选择  $\mu_2$  为  $[1.5, 1.5]^T$  还是  $[3.0, 3.0]^T$ 。

当  $\mu_2 = [1.5, 1.5]^T$  时, 一组结果如图

```
0.85
0.8
0.78
0.81
0.86
0.85
0.79
0.81
0.74
0.86
```

当  $\mu_2 = [3.0, 3.0]^T$  时, 一组结果如图

```

1.0
1.0
1.0
0.99
1.0
1.0
1.0
1.0
1.0
0.99
1.0

```

可以看出，第二种情况下， $\mu_1$  和  $\mu_2$  的偏差较大，故该分类器准确率更高。

## 第二题

已知  $\int_{R_1} P(\omega_2|x)dx = \epsilon$ ，要求最小化  $\int_{R_2} P(\omega_1|x)dx$ 。

我们有  $\int_{R_2} P(\omega_1|x)dx = 1 - \int_{R_1} P(\omega_1|x)dx$ ，故只需要最大化  $\int_{R_1} P(\omega_1|x)dx$ 。

由拉格朗日乘数法知，在满足  $\int_{R_1} P(\omega_2|x)dx = \epsilon$  下  $\int_{R_1} P(\omega_1|x)dx$  的最大值，等于  $\int_{R_1} P(\omega_1|x)dx + \lambda(\epsilon - \int_{R_1} P(\omega_2|x)dx) = \lambda\epsilon + \int_{R_1} [P(\omega_1|x) - \lambda P(\omega_2|x)]dx$ 。

很显然，最后的分类方式是，若  $P(\omega_1|x) - \lambda P(\omega_2|x) \geq 0$ ，就分为  $\omega_1$  类，否则分为  $\omega_2$  类。

也即  $\frac{P(\omega_1|x)}{P(\omega_2|x)} > \theta$  时分为  $\omega_1$  类。

## 第三题

这道题满足  $\sum_i = \sum$ ，结合  $P(\omega_1) = P(\omega_2) = P(\omega_3)$ ，我们可以用如下方式定义  $g_i(x)$ 。

$$g_i(x) = -(x - \mu_i)^T \Sigma^{-1} (x - \mu_i)$$

只需比较三者大小即可。

将所有数据代入原式，用 MATLAB 计算可知， $g_1(x) = -2.3610$ ,  $g_2(x) = -0.2410$ ,  $g_3(x) = -9.4190$ 。

因此，我们选择将它分类到  $\omega_2$  类中。