# 电子科技大学 UNIVERSITY OF ELECTRONIC SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

# 模式识别第一次作业 实验报告



专	业	控制工程					
学	号	202422280516					
姓	名	陈劭杰					
承担	内容	报告撰写					
专	业	控制工程					
学	号	202422280540					
姓	名	郭 昊					
承担	内容	代码编写、报告修改					
		· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·					

# 目录

一,	实验目的1-	_
二、	实验原理1-	_
	2.1 最大似然估计1 - 1 -	_
	2.2 贝叶斯决策1 -	_
三、	实验过程2 -	_
	3.1 数据处理2 -	_
	3.2 画图 2 -	_
	3.3 求最大似然估计参数3 -	_
	3.4 求被贝叶斯估计参数3 -	_
	3.5 决策 4 -	_
四、	实验结论5 -	_
五、	实验总结6-	_
附录	₹ 6 -	_
	①main.m 6	_
	②process_data.m 7 -	_
	③plot_weight.m 8 -	_
	(4) max_estimate.m	_
	©plot decision.m. – 11 -	_

# 一、实验目的

- ①学习最大似然估计和贝叶斯估计的参数估计方法。
- ②掌握贝叶斯最小错误率决策方法,并通过给定的数据集进行分析预测, 深刻理解统计方法在实际问题中的应用。
  - ③学习 MATLAB, Python 等编程语言的使用,掌握常用的接口函数。

## 二、实验原理

#### 2.1 最大似然估计

最大似然估计(Maximum Likelihood Estimation, MLE)是一种用于估计统计模型参数的方法。其基本思想是通过最大化样本数据的似然函数,找到最有可能产生观测数据的参数值。在本实验中,我们假设男生和女生的体重服从正态分布,通过最大似然估计方法求出其均值和方差。

$$\hat{\mu} = \hat{\theta}_1 = \frac{1}{N} \sum_{l=1}^{N} x_k \tag{2.1.1}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \hat{\theta}_2 = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} (x_k - \hat{\mu})^2$$
 (2.1.2)

#### 2.2 贝叶斯估计

贝叶斯估计(Bayesian Estimation)是一种结合先验知识和样本数据来估计参数的方法。贝叶斯估计通过贝叶斯定理,将先验分布与样本数据的似然函数结合,得到后验分布。在本实验中,我们假设先验分布为已知的正态分布,并结合样本数据,计算男女生体重的后验均值和方差。

$$\hat{\mu} = \mu_{N}$$

$$= \frac{\sigma_{0}^{2}}{N\sigma_{0}^{2} + \sigma^{2}} \sum_{k=1}^{N} x_{k} + \frac{\sigma^{2}}{N\sigma_{0}^{2} + \sigma^{2}} \mu_{0}$$

$$= \frac{N\sigma_{0}^{2}}{N\sigma_{0}^{2} + \sigma^{2}} m_{N} + \frac{\sigma^{2}}{N\sigma_{0}^{2} + \sigma^{2}} \mu_{0}$$
(2.2.1)

#### 2.3 最小错误率贝叶斯决策

贝叶斯决策(Bayesian Decision Theory)是一种基于概率论的决策方法。它通过结合先验概率和样本数据,计算后验概率,并基于最小化期望损失的原则进行决策。在本实验中,我们将使用贝叶斯估计方法求出男女生体重的分布参数,并基于这些参数进行分类决策。

$$g(x) = g_2(x) - g_1(x)$$

$$= \frac{1}{2} (x - \overline{x_1})^T \sum_{1}^{-1} (x - \overline{x_1})$$

$$- \frac{1}{2} (x - \overline{x_2})^T \sum_{2}^{-1} (x - \overline{x_2})$$

$$+ \frac{1}{2} \ln \frac{|\Sigma_1|}{|\Sigma_2|} - \ln \frac{P(\omega_1)}{P(\omega_2)} \stackrel{<}{>} 0 \Rightarrow x \in \frac{\omega_1}{\omega_2}$$

$$(2.3.1)$$

### 三、实验过程

#### 3.1 数据预处理

首先,对原始数据进行预处理,去除异常值和噪声数据,以确保数据的准确性和可靠性。

- ①读取数据:使用 readtable 函数读取 Excel 文件中的数据。确认数据集的列数是否为预期的 11 列。如果列数不匹配,则打印错误信息。
- ②修改列名:将数据集的列名进行编码,改为更具描述性的名称,包括编号、性别、来源地、身高、体重、鞋码、50米成绩、肺活量、颜色、喜欢运动和喜欢文学等。
- ③过滤数据: 只保留性别为 0 或 1 的数据(即合法值),并对喜欢运动和喜欢文学的数据进行类似的过滤(代码中暂时注释掉)。
- ④设定异常值过滤阈值: 计算身高和体重的均值和标准差,根据 3 标准差准则进行过滤,保留在此范围内的数据。
  - ⑤过滤异常值:过滤掉超出3个标准差范围的异常值,确保合理性。
  - ⑥保存数据:处理后的数据保存在 filtered data.xlsx 文件中。

	Α	В	С	D	E	F	G	Н	1	J	K		
		filtereddata											
	Num	Gender	Origin	Height	Weight	Size	m	Lungs	Color	Sport	Art		
	数值  ▼	数值	分类	▼数值  ▼	数值 ▼	数值 ▼	数值 ▼	数值 ▼	·分类	▼数值	▼数值		
1	Num	Gender	Origin	Height	Weight	Size	50m	Lungs	Color	Sport	Art		
2	1	1	湖北	163	51	41	7.5000	2500	蓝		1		
3	2	1	河南	171	64	41	7.5000	3500	蓝		)		
4	3	1	云南	182	68	45	7.8000	4900	蓝		1		
5	4	1	广西	172	66	42	8.2000	4800	绿		ס		
6	5	1	四川	185	80	44	8.5000	5100	蓝		)		
7	6	(	河北	164	47	38	9	2500	紫		1		
8	7	(	河南	160	46	38	9	2500	白		1		
9	8	1	重庆	170	46	41	7	3000	蓝		1		
10	9	1	重亲	178	60	41	7	4200	绿		ס		
11	10	1	江苏	180	71	43	7.5000	3500	紫		ס		
12	11	1	四川	185	90	45	7.5000	4500	黑		ס		
13	12	1	四川	170	60	41	7.5000	3000	橙		1		
14	13	1	四川	181	72	44	8	4500	蓝		)		
15	14	1	广东	174	58	43	7	3500	蓝		1		
16	15	1	四川	180	70	42	7	4000	蓝		1		
17	16	1	江西	175	65	42	7	3000	红		)		
18	17	1	江西	165	50	41	7.5000	3500	蓝		1		
19	18	1	四川	180	75	42	6.8700	4000	白		)		
20	19	1	四川	177	80	44.5000	8.5200	3700	黑		1		

图 1: 数据预处理结果(仅展示前 20 行)

#### 3.2 体重分布脂肪图

在数据处理完成后,绘制男女生体重的直方图,直观展示数据的分布情况。

读取数据: 使用 readtable 函数读取处理后的 Excel 文件中的数据。

①获取体重数据:分别提取男生和女生的体重数据,便于后续绘图。

- ②绘制直方图:使用 histogram 函数分别绘制男生和女生的体重直方图,并设置不同的颜色和透明度,以便于对比。
- ③设置图表属性:添加图表标题、坐标轴标签和图例,确保图表信息清晰易读。

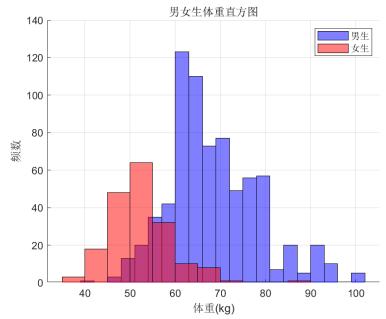


图 2: 男女生体重的直方图

#### 3.3 求最大似然估计参数

使用最大似然估计方法,计算男女生体重的均值和方差。

在数据处理和绘图之后,我们使用最大似然估计(MLE)方法来计算男女 生体重的分布参数。具体步骤如下:

- ①读取数据: 使用 readtable 函数读取处理后的 Excel 文件中的数据。
- ②获取体重数据:分别提取男生和女生的体重数据,便于后续计算。
- ③计算最大似然估计参数:假设体重数据服从正态分布,分别计算男生和 女生体重数据的均值和标准差,作为最大似然估计的参数。
- ④显示结果:使用 fprintf 函数输出计算结果,显示男生和女生体重的均值和方差。

#### 命令行窗口

男生总体的最大似然估计(MLE): 均值 = 67.97, 方差 = 10.03 女生总体的最大似然估计(MLE): 均值 = 51.45, 方差 = 6.66

图 3: 男生和女生体重的均值和方差。

#### 3.4 求被贝叶斯估计参数

在已知方差的情况下,使用贝叶斯估计方法计算男女生体重的均值和方差。

①读取数据: 使用 readtable 函数读取处理后的 Excel 文件中的数据。

- ②获取体重数据:分别提取男生和女生的体重数据,便干后续计算。
- ③设定先验参数:分别提取的男生和女生的身高和体重数据,计算均值向量和协方差矩阵,用于多元正态分布的概率密度函数计算。

假设先验方差为 1, 女生的先验均值为 59, 男生的先验均值为 69.6。数据来源如下: 国家国民体质监测中心发布《第五次国民体质监测公报》 国家体育总局 (sport.gov.cn)。

④计算贝叶斯估计参数:对男生、女生分别进行:计算样本数量、样本均值和样本方差;使用先验均值和样本数据,计算后验均值和方差。并显示结果,使用fprintf函数输出计算结果,显示男生和女生体重的后验均值和方差。

#### 命令行窗口

选取男生先验均值: 69.60, 方差: 1.00, 女生先验均值: 59.00, 方差: 1.00 男生的贝叶斯后验估计:均值: 68.17, 方差: 0.12 女生的贝叶斯后验估计:均值: 52.91, 方差: 0.19

图 4: 男牛和女牛体重的后验均值和方差。

#### 3.5 最小错误率贝叶斯决策

在求得最大似然估计和贝叶斯估计参数后,使用最小错误率贝叶斯决策方法,基于身高和体重数据,绘制决策面并进行分类决策。

- ①读取数据:使用 readtable 函数读取处理后的 Excel 文件中的数据。
- ②获取身高和体重数据:分别提取男生和女生的身高和体重数据,便于后续计算。
- ③计算均值向量和协方差矩阵:分别计算男生和女生的均值向量和协方差 矩阵,用于多元正态分布的概率密度函数计算。
- ④定义多元正态分布 PDF 函数: 手动定义一个函数 my\_mvnpdf, 用于计算 多元正态分布的概率密度函数值。
  - ⑤绘制决策面:

生成网格数据, 计算网格上男生和女生的判别值;

计算决策面,并绘制等高线决策面,决策面为等高线值为0的位置;

绘制男生和女生的散点图,添加标题和图例;

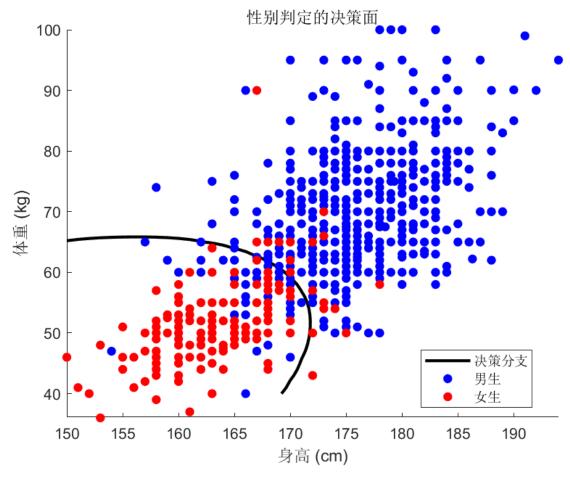


图 5: 男生和女生的散点图以及决策面

#### ⑥样本分类:

输入样本的身高和体重,计算样本属于男生和女生的概率,根据概率大小进行分类决策,判断样本属于男生还是女生。



图 6: 分类决策结果

# 四、实验结论

- ①男女生的直方图绘制结果近似正态分布。
- ②使用最大似然估计(MLE)方法来计算男女生体重的分布参数,得到男生和女生体重的均值和方差分别为: 67.97,10.03;51.45,6.66;

使用贝叶斯估计方法来计算男女生体重的分布参数,得到男生和女生体重

的均值和方差分别为: 68.17,0.12;52.91,0.19;

③用最小错误率贝叶斯决策方法,基于身高和体重数据,绘制决策面并进行分类决策,判断身高为 167.00cm,体重为 52.00kg 的样本属于女生。

## 五、实验总结

本实验通过具体的数据分析任务,深入理解了最大似然估计和贝叶斯决策 方法的应用。实验结果表明,这些方法在处理实际问题时具有较高的准确性和 可靠性。未来的工作可以进一步优化数据处理和模型参数,以提高分类决策的 精度。

# 附录

#### 代码:

#### (1)main.m

```
1. clear;clc
2. % 1. 处理异常数据
3. process_data('data.xlsx', 'filtered_data.xlsx');
4. % 重新加载过滤后的数据
5. data = readtable('filtered_data.xlsx');
6.
7. ‰ 2. 画直方图
8. plot_weight('filtered_data.xlsx');
9.
10.%% 3.1 求最大似然估计参数
11.[max_male_params, max_female_params] = max_estimate('filter
   ed data.xlsx');
12.
13.%% 3.2 求贝叶斯估计参数
14.% 选定方差为 1, 先验均值, 女生 59 男生 69.6
15.% 先验参数设置
16.female xy u0 = 59;%kg 女生均值
17.male_xy_u0 = 69.6;%kg 男生均值
18. variance = 1;%先验方差
19.% 计算
20. [bys_male_mean, bys_male_variance, bys_female_mean, bys_fem
   ale_variance] = bayesian_estimate('filtered_data.xlsx',fema
```

le xy u0, male xy u0, variance);

21.

22.%% 4.输入样本决策

```
23.%样本数据
        24.height = 167;
        25.weight = 52;
        26.%打印决策面
        27.plot_decision('filtered_data.xlsx',height,weight);
        28.
        29.clear;
2process data.m

    function process_data(input_filename, output_filename)

        2.
               % 读取 Excel 文件
        3.
               data_l = readtable(input_filename);
        4.
        5.
               % 确认列的数量
               num_columns = width(data_1); % 获取数据集列数
        6.
        7.
        8.
               if num_columns == 11
        9.
                   % 修改所有列名
                   data_1.Properties.VariableNames(1:11) = {'Num', 'Gen
        10.
           der', 'Origin', 'Height', 'Weight', 'Size', '50m', 'Lungs', 'Color
            ', 'Sport', 'Art'};
               else
        11.
        12.
                   error('Number of new column names does not match th
           e number of columns in the dataset.');
        13.
               end
        14.
        15.
               % 过滤性别、喜欢运动和喜欢文学的数据(只保留合法值 0 和 1)
               data = data_1(data_1.Gender == 0 | data_1.Gender == 1,
        16.
           :);
        17.
               % data = data(data.Sport == 0 | data.Sport == 1, :);
```

% 设定异常值的过滤阈值(对身高和体重的异常值进行过滤) 20.

21. 22. % 计算身高的均值和标准差

height\_mean = mean(data.Height, 'omitnan'); 23.

height std = std(data.Height, 'omitnan'); 24.

25.

% 计算体重的均值和标准差 26.

weight\_mean = mean(data.Weight, 'omitnan'); 27.

28. weight\_std = std(data.Weight, 'omitnan');

29.

19.

% 设置过滤条件,保留在3个标准差范围内的数据 30.

31. height threshold = 3;

32. weight\_threshold = 3;

```
33.
        34.
               % 过滤掉超出范围的异常值
               data = data(abs(data.Height - height_mean) <= height_th</pre>
        35.
           reshold * height std & ...
        36.
                           abs(data.Weight - weight_mean) <= weight_th</pre>
           reshold * weight_std, :);
        37.
               % 显示过滤后的数据
        38.
               disp(data);
        39.
        40.
               % 保存过滤后的数据到新的 Excel 文件
        41.
        42.
               writetable(data, output_filename);
        43.end
③plot_weight.m

    function plot weight(input filename)

        2.
        3.
               data = readtable(input_filename);
               % 分别获取男生和女生的体重数据
        4.
        5.
               male_weight = data.Weight(data.Gender == 1);
        6.
               female weight = data.Weight(data.Gender == 0);
        7.
               % 绘制直方图
        8.
        9.
               figure;
        10.
               hold on;
        11.
        12.
               % 男生体重直方图
               histogram(male_weight, 'FaceColor', 'b', 'EdgeColor', '
        13.
           k', 'FaceAlpha', 0.5);
        14.
               % 女生体重直方图
        15.
               histogram(female weight, 'FaceColor', 'r', 'EdgeColor',
            'k', 'FaceAlpha', 0.5);
        17.
               % 图表标题和标签
        18.
        19.
              title('男女生体重直方图');
               xlabel('体重(kg)');
        20.
        21.
              ylabel('频数');
        22.
               %添加图例
        23.
        24.
               legend('男生', '女生');
        25.
        26.
               %显示网格
        27.
               grid on;
        28.
               hold off;
```

29.end

#### 4 max estimate.m

```
1. function [male params, female params] = max estimate(input
   filename)
2.
      % 读取 Excel 文件
3.
      data = readtable(input filename);
4.
5.
      % 分别获取男生和女生的体重数据
      male weight = data.Weight(data.Gender == 1);
6.
7.
      female weight = data.Weight(data.Gender == 0);
8.
9.
      % 对男生体重进行最大似然估计(假设为正态分布)
10.
      male mean = mean(male weight);
11.
      male_std = std(male_weight);
12.
      male params = [male mean, male std];
13.
14.
      % 对女生体重进行最大似然估计(假设为正态分布)
      female_mean = mean(female_weight);
15.
16.
      female std = std(female weight);
17.
      female params = [female mean, female std];
18.
19.
      %显示结果
      fprintf(' 男生总体的最大似然估计(MLE):均值 = %.2f,方
20.
    = %.2f\n', male mean, male std);
      fprintf('女生总体的最大似然估计(MLE):均值 = %.2f,方
   差 = %.2f\n', female_mean, female_std);
22.end
```

#### **⑤**bayesian\_estimate.m

```
1. function [bys_male_mean, bys_male_variance, bys_female_mean
   , bys_female_variance] = bayesian_estimate(input_filename,f
  emale_u0, male_u0)
      % 读取 Excel 文件中的数据
2.
3.
      data = readtable(input filename);
4.
5.
      % 分别提取男生和女生的体重数据
6.
      male_weights = data.Weight(data.Gender == 1);
7.
      female_weights = data.Weight(data.Gender == 0);
8.
9.
      % 贝叶斯估计的固定先验方差为 1
10.
      prior variance = 1;
11.
      %% 男生的贝叶斯参数估计
12.
13.
      % 男生样本数量
14.
      n_male = length(male_weights);
```

```
15.
16.
      % 男生样本均值和方差
      male_mean_sample = mean(male_weights);
17.
      male variance sample = var(male weights);
18.
19.
20.
      % 先验均值 (假设为固定值或输入参数)
21.
      mu0_male_prior = male_u0;
22.
23.
      % 计算男生的后验均值和方差
      bys_male_mean = (mu0_male_prior / prior_variance + n_ma
24.
  le * male_mean_sample / male_variance_sample) / ...
25.
                      (1 / prior_variance + n_male / male_var
  iance_sample);
26.
      bys male variance = 1 / (1 / prior variance + n male /
  male_variance_sample);
27.
28.
      %% 女生的贝叶斯参数估计
29.
      % 女生样本数量
      n_female = length(female_weights);
30.
31.
      % 女生样本均值和方差
32.
      female_mean_sample = mean(female_weights);
33.
34.
      female variance sample = var(female weights);
35.
      % 先验均值 (假设为固定值或输入参数)
36.
      mu0 female prior = female u0;
37.
38.
39.
      % 计算女生的后验均值和方差
40.
      bys_female_mean = (mu0_female_prior / prior_variance +
  n female * female mean sample / female variance sample) / .
41.
                       (1 / prior_variance + n_female / fema
  le_variance_sample);
42.
      bys_female_variance = 1 / (1 / prior_variance + n_femal
  e / female_variance_sample);
43.
      % 显示计算结果
44.
45.
      fprintf('选取男生先验均值: %.2f, 方差: %.2f, 女生先验均
  值: %.2f, 方
  差: %.2f\n', mu0_male_prior, prior_variance,mu0_female_prior
  ,prior variance);
      fprintf('男生的贝叶斯后验估计:均值: %.2f,方
46.
  差: %.2f\n', bys_male_mean, bys_male_variance);
```

```
47. fprintf('女生的贝叶斯后验估计:均值:%.2f,方
差:%.2f\n', bys_female_mean, bys_female_variance);
48.End
```

#### **6** plot decision.m

```
1. function plot_decision(input_filename,s_hight,s_weight)
2.
3. data = readtable(input_filename);
5. % 分别获取男生和女生的身高和体重数据
6. male data = data(data.Gender == 1, {'Height', 'Weight'});
7. female_data = data(data.Gender == 0, {'Height', 'Weight'});
8.
9. % 计算男生和女生的均值向量和协方差矩阵
10.mu_male = mean(male_data{:,:}); % 男生均值向量
11.mu female = mean(female_data{:,:}); % 女生均值向量
12.
13.sigma_male = cov(male_data{:,:}); % 男生协方差矩阵
14. sigma female = cov(female data{:,:}); % 女生协方差矩阵
15.
16.% 手动计算多元正态分布 PDF
17. function p = my_mvnpdf(x, mu, sigma)
      d = length(mu); % 维度 (2 维)
19. x_mu = x - mu; % (x - mu)
      p = (1 / ((2*pi)^(d/2) * sqrt(det(sigma)))) * exp(-
  0.5 * (x mu / sigma) * x mu');
21.end
22.
23.% 绘制决策面
24. figure;
25.hold on;
26.
27.% 生成网格数据
28. [x1Grid, x2Grid] = meshgrid(150:1:190, 40:1:80);
29.XGrid = [x1Grid(:), x2Grid(:)]; % 网格点
30.
31.% 计算网格上男生和女生的判别值
32.g_male = arrayfun(@(i) my_mvnpdf(XGrid(i, :), mu_male, sigm
   a male), 1:size(XGrid, 1)); % 男生联合概率密度
33.g_female = arrayfun(@(i) my_mvnpdf(XGrid(i, :), mu_female,
  sigma_female), 1:size(XGrid, 1)); % 女生联合概率密度
34.
35.% 计算决策面
36.decision_surface = reshape(g_male - g_female, size(x1Grid))
```

```
37.
38.% 绘制等高线决策面,决策面为等高线值为 0 的位置
39.contour(x1Grid, x2Grid, decision_surface, [0 0], 'k', 'Line
  Width', 2);
40.
41.% 绘制男生和女生的散点图
42.scatter(male_data.Height, male_data.Weight, 'b', 'filled');
43.scatter(female_data.Height, female_data.Weight, 'r', 'fille
  d');
44.
45.% 添加标题和图例
46.title('性别判定的决策面');
47.xlabel('身高 (cm)');
48.ylabel('体重 (kg)');
49.legend('决策分支', '男生', '女生', 'Location', 'best');
51.hold off;
52.
53.% 样本身高体重的分类
54.sample = [s_hight, s_weight];
55.fprintf('选择身高为%.2fcm, 体重为%.2fkg 的测试集
  \n',s_hight,s_weight);
56.
57.% 计算样本属于男生和女生的概率
58.p male = my mvnpdf(sample, mu male, sigma male); % 男生概率
59.p_female = my_mvnpdf(sample, mu_female, sigma_female); % 女
  生概率
60.
61.% 分类决策
62.if p male > p female
63. fprintf('分类结果为男生\n');
64.else
65. fprintf('分类结果为女生\n');
66.end
67.
```

68.end