

# 《多元统计分析》课后作业

姓名： 李倩倩

学号： 2024017349

班级： 统计 24-1 班

中国石油大学（北京）克拉玛依校区文理学院数学与统计系

Friday 3<sup>rd</sup> April, 2026

# 作业要求

1. 可以和其他同学讨论作业当中的问题，但应当自己独立完成作业
2. 计算、证明等要有过程，要有主要步骤的说明
3. 请将计算、绘图所用的 R 代码以及生成的结果和图像一并添加在作业文件当中
4. 请使用  $\text{\LaTeX}$  编辑并生成 PDF 格式的文件，第X周作业文件命名方式：学号-姓名-X.pdf
5. 评分标准：每一问得分  $\in \{2, 1, 0\}$ 
  - 2: 按时完成并上交作业，且答案基本正确
  - 1: 按时完成并上交作业，且答案部分正确
  - 0: 答案完全错误，或者迟交作业(规定时间72小时之后)
6. 请将完成的 PDF 格式的作业文件发送至邮箱：xiaolei@cup.edu.cn
7. 每位同学可以有一次迟交作业的机会，但不得晚于规定时间三日之后
8. 第2周作业截止时间：2026年3月27日24:00

# 目录



# Chapter 1

## 第 3 周作业

第 3 周作业完成时间: Friday 3<sup>rd</sup> April, 2026 20:39

1. 设  $\mathbf{X} = (X_1, X_2)^T$  是二维随机向量, 且

$$\mathbb{E}(\mathbf{X}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \text{Var}(\mathbf{X}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

(a) [2 分] 定义  $Y = X_1 + X_2$ , 则  $Y$  是  $\mathbf{X}$  的一个线性变换, 写出变换矩阵  $\mathcal{A}$ .

**【解】** 由于  $Y = X_1 + X_2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix}$ , 故变换矩阵为

$$\mathcal{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

(b) [2 分] 计算  $\text{Var}(Y)$ .

**【解】** 由协方差矩阵的线性变换性质,

$$\text{Var}(Y) = \mathcal{A} \text{Var}(\mathbf{X}) \mathcal{A}^T = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = 1 \cdot 1 + 1 \cdot 2 = 3.$$

因此  $\text{Var}(Y) = 3$ .

2. [2 分] 设  $\mathbf{X} = (X_1, X_2)^T$  的联合概率密度函数为

$$f(x_1, x_2) = \begin{cases} e^{-(x_1+x_2)}, & x_1 > 0, x_2 > 0 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad (1.1)$$

令  $U_1 = X_1 + X_2$ ,  $U_2 = X_1 - X_2$ , 求  $\mathbf{U} = (U_1, U_2)^T$  的联合概率密度函数.

**【解】** 由

$$\begin{cases} u_1 = x_1 + x_2, \\ u_2 = x_1 - x_2. \end{cases}$$

反解出  $x_1, x_2$  :

$$x_1 = \frac{u_1 + u_2}{2}, \quad x_2 = \frac{u_1 - u_2}{2}.$$

计算雅可比行列式的绝对值:

$$J = \left| \frac{\partial(x_1, x_2)}{\partial(u_1, u_2)} \right| = \left| \det \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \right| = \left| -\frac{1}{4} - \frac{1}{4} \right| = \frac{1}{2}.$$

原密度非零区域为  $x_1 > 0, x_2 > 0$ , 即

$$\frac{u_1 + u_2}{2} > 0 \quad \text{且} \quad \frac{u_1 - u_2}{2} > 0,$$

等价于  $u_1 + u_2 > 0$  且  $u_1 - u_2 > 0$ , 亦即  $u_1 > |u_2|$ 。同时由  $u_1 = x_1 + x_2 > 0$  自动满足。因此变换后  $(u_1, u_2)$  的定义域为  $\{(u_1, u_2) \mid u_1 > 0, -u_1 < u_2 < u_1\}$ 。

联合密度函数为

$$f_U(u_1, u_2) = f_X\left(\frac{u_1 + u_2}{2}, \frac{u_1 - u_2}{2}\right) \cdot |J| = e^{-\left(\frac{u_1 + u_2}{2} + \frac{u_1 - u_2}{2}\right)} \cdot \frac{1}{2} = e^{-u_1} \cdot \frac{1}{2},$$

在定义域内成立; 否则为 0。故

$$f_U(u_1, u_2) = \begin{cases} \frac{1}{2} e^{-u_1}, & u_1 > 0, |u_2| < u_1, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

3. 假设

$$f(x_1, x_2, x_3) = \begin{cases} k(x_1 + x_2 x_3), & 0 < x_1, x_2, x_3 < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad (1.2)$$

(a) [2分] 确定  $k$  的值, 使得  $f$  是  $\mathbf{X} = (X_1, X_2, X_3)^T$  的概率密度函数。

**【解】** 由归一性:

$$\iiint_{\mathbb{R}^3} f(x_1, x_2, x_3) dx_1 dx_2 dx_3 = 1.$$

计算积分:

$$\begin{aligned} \int_0^1 \int_0^1 \int_0^1 (x_1 + x_2 x_3) dx_1 dx_2 dx_3 &= \int_0^1 \int_0^1 \left[ \frac{1}{2} x_1^2 + x_2 x_3 x_1 \right]_{x_1=0}^1 dx_2 dx_3 = \int_0^1 \int_0^1 \left( \frac{1}{2} + x_2 x_3 \right) dx_2 dx_3. \\ &= \int_0^1 \left[ \frac{1}{2} x_2 + \frac{1}{2} x_2^2 x_3 \right]_{x_2=0}^1 dx_3 = \int_0^1 \left( \frac{1}{2} + \frac{1}{2} x_3 \right) dx_3 = \left[ \frac{1}{2} x_3 + \frac{1}{4} x_3^2 \right]_0^1 = \frac{1}{2} + \frac{1}{4} = \frac{3}{4}. \end{aligned}$$

故  $k \cdot \frac{3}{4} = 1$ , 解得

$$k = \frac{4}{3}.$$

(b) [2分] 计算  $\Sigma_{\mathbf{X}} = \text{Var}(\mathbf{X})$ .

**【解】** 先计算各一阶矩。由于密度为  $\frac{4}{3}(x_1 + x_2x_3)$  在单位立方体上, 积分可分解。

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_1] &= \frac{4}{3} \iiint x_1(x_1 + x_2x_3) \, dV = \frac{4}{3} \left( \int_0^1 x_1^2 dx_1 + \int_0^1 x_1 dx_1 \int_0^1 x_2 dx_2 \int_0^1 x_3 dx_3 \right) \\ &= \frac{4}{3} \left( \frac{1}{3} + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \right) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{3} + \frac{1}{8} \right) = \frac{4}{3} \cdot \frac{11}{24} = \frac{11}{18}. \end{aligned}$$

由对称性 ( $x_2$ 与 $x_3$ 对称):

$$\mathbb{E}[X_2] = \mathbb{E}[X_3] = \frac{4}{3} \iiint x_2(x_1 + x_2x_3) \, dV = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} \cdot 1 \right) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{4} + \frac{1}{6} \right) = \frac{4}{3} \cdot \frac{5}{12} = \frac{5}{9}.$$

二阶矩:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_1^2] &= \frac{4}{3} \iiint x_1^2(x_1 + x_2x_3) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{4} + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \right) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{4} + \frac{1}{12} \right) = \frac{4}{3} \cdot \frac{1}{3} = \frac{4}{9}, \\ \mathbb{E}[X_2^2] &= \frac{4}{3} \iiint x_2^2(x_1 + x_2x_3) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{2} \cdot 1 \right) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{6} + \frac{1}{8} \right) = \frac{4}{3} \cdot \frac{7}{24} = \frac{7}{18}, \\ \mathbb{E}[X_1X_2] &= \frac{4}{3} \iiint x_1x_2(x_1 + x_2x_3) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} \right) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{6} + \frac{1}{12} \right) = \frac{4}{3} \cdot \frac{1}{4} = \frac{1}{3}, \\ \mathbb{E}[X_2X_3] &= \frac{4}{3} \iiint x_2x_3(x_1 + x_2x_3) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} \cdot 1 \right) = \frac{4}{3} \left( \frac{1}{8} + \frac{1}{9} \right) = \frac{4}{3} \cdot \frac{17}{72} = \frac{17}{54}. \end{aligned}$$

由对称性,  $\mathbb{E}[X_1X_3] = \mathbb{E}[X_1X_2] = \frac{1}{3}$ ,  $\mathbb{E}[X_3^2] = \frac{7}{18}$ 。

计算方差与协方差:

$$\begin{aligned} \text{Var}(X_1) &= \frac{4}{9} - \left( \frac{11}{18} \right)^2 = \frac{4}{9} - \frac{121}{324} = \frac{144 - 121}{324} = \frac{23}{324}, \\ \text{Var}(X_2) &= \frac{7}{18} - \left( \frac{5}{9} \right)^2 = \frac{7}{18} - \frac{25}{81} = \frac{63}{162} - \frac{50}{162} = \frac{13}{162}, \\ \text{Cov}(X_1, X_2) &= \frac{1}{3} - \frac{11}{18} \cdot \frac{5}{9} = \frac{1}{3} - \frac{55}{162} = \frac{54 - 55}{162} = -\frac{1}{162}, \\ \text{Cov}(X_2, X_3) &= \frac{17}{54} - \left( \frac{5}{9} \right)^2 = \frac{17}{54} - \frac{25}{81} = \frac{51}{162} - \frac{50}{162} = \frac{1}{162}. \end{aligned}$$

由对称性,  $\text{Cov}(X_1, X_3) = -\frac{1}{162}$ ,  $\text{Var}(X_3) = \frac{13}{162}$ 。

因此协方差矩阵为

$$\Sigma_{\mathbf{X}} = \begin{pmatrix} \frac{23}{324} & -\frac{1}{162} & -\frac{1}{162} \\ -\frac{1}{162} & \frac{13}{162} & \frac{1}{162} \\ -\frac{1}{162} & \frac{1}{162} & \frac{13}{162} \end{pmatrix} = \frac{1}{324} \begin{pmatrix} 23 & -2 & -2 \\ -2 & 26 & 2 \\ -2 & 2 & 26 \end{pmatrix}.$$

(c) [2分] 给定  $X_1 = x_1$  时, 计算  $(X_2, X_3)$  的条件协方差矩阵.

**【解】** 先求  $X_1$  的边缘密度:

$$f_{X_1}(x_1) = \int_0^1 \int_0^1 \frac{4}{3}(x_1 + x_2x_3) dx_2 dx_3 = \frac{4}{3}\left(x_1 + \frac{1}{4}\right) = \frac{4x_1 + 1}{3}, \quad 0 < x_1 < 1.$$

条件密度为

$$f(x_2, x_3 | x_1) = \frac{f(x_1, x_2, x_3)}{f_{X_1}(x_1)} = \frac{\frac{4}{3}(x_1 + x_2x_3)}{(4x_1 + 1)/3} = \frac{4(x_1 + x_2x_3)}{4x_1 + 1}, \quad 0 < x_2, x_3 < 1.$$

记  $c = \frac{4}{4x_1 + 1}$ , 则条件密度为  $c(x_1 + x_2x_3)$ 。

计算条件期望:

$$\mathbb{E}[X_2 | x_1] = c \int_0^1 \int_0^1 x_2(x_1 + x_2x_3) dx_2 dx_3 = c\left(x_1 \cdot \frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2}\right) = c\left(\frac{x_1}{2} + \frac{1}{6}\right),$$

$$\mathbb{E}[X_3 | x_1] = c\left(\frac{x_1}{2} + \frac{1}{6}\right) \quad (\text{对称}),$$

$$\mathbb{E}[X_2^2 | x_1] = c \int_0^1 \int_0^1 x_2^2(x_1 + x_2x_3) dx_2 dx_3 = c\left(x_1 \cdot \frac{1}{3} \cdot 1 + \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{2}\right) = c\left(\frac{x_1}{3} + \frac{1}{8}\right),$$

$$\mathbb{E}[X_2X_3 | x_1] = c \int_0^1 \int_0^1 x_2x_3(x_1 + x_2x_3) dx_2 dx_3 = c\left(x_1 \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} + \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3}\right) = c\left(\frac{x_1}{4} + \frac{1}{9}\right).$$

于是条件方差:

$$\text{Var}(X_2 | x_1) = \mathbb{E}[X_2^2 | x_1] - (\mathbb{E}[X_2 | x_1])^2 = c\left(\frac{x_1}{3} + \frac{1}{8}\right) - c^2\left(\frac{x_1}{2} + \frac{1}{6}\right)^2,$$

$$\text{Var}(X_3 | x_1) = \text{相同},$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X_2, X_3 | x_1) &= \mathbb{E}[X_2X_3 | x_1] - \mathbb{E}[X_2 | x_1]\mathbb{E}[X_3 | x_1] \\ &= c\left(\frac{x_1}{4} + \frac{1}{9}\right) - c^2\left(\frac{x_1}{2} + \frac{1}{6}\right)^2. \end{aligned}$$

其中  $c = \frac{4}{4x_1 + 1}$ 。故条件协方差矩阵为

$$\begin{pmatrix} \text{Var}(X_2 | x_1) & \text{Cov}(X_2, X_3 | x_1) \\ \text{Cov}(X_2, X_3 | x_1) & \text{Var}(X_3 | x_1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & B \\ B & A \end{pmatrix},$$

其中

$$A = \frac{4}{4x_1 + 1} \left(\frac{x_1}{3} + \frac{1}{8}\right) - \frac{16}{(4x_1 + 1)^2} \left(\frac{x_1}{2} + \frac{1}{6}\right)^2, \quad B = \frac{4}{4x_1 + 1} \left(\frac{x_1}{4} + \frac{1}{9}\right) - \frac{16}{(4x_1 + 1)^2} \left(\frac{x_1}{2} + \frac{1}{6}\right)^2.$$

4. 设有概率密度函数

$$f(x_1, x_2) = \begin{cases} \frac{1}{2} e^{-x_1}, & x_1 > |x_2| \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad (1.3)$$

(a) [2分] 计算  $\mathbb{E}(\mathbf{X})$  与  $\text{Var}(\mathbf{X})$ 。

**【解】** 先求边缘密度。对  $x_1$  积分：

$$f_{X_2}(x_2) = \int_{|x_2|}^{\infty} \frac{1}{2} e^{-x_1} dx_1 = \frac{1}{2} e^{-|x_2|}, \quad x_2 \in \mathbb{R}.$$

对  $x_2$  积分：

$$f_{X_1}(x_1) = \int_{-x_1}^{x_1} \frac{1}{2} e^{-x_1} dx_2 = x_1 e^{-x_1}, \quad x_1 > 0.$$

于是  $X_1 \sim \text{Gamma}(2, 1)$ ，故  $\mathbb{E}(X_1) = 2$ ， $\text{Var}(X_1) = 2$ 。 $X_2$  服从 Laplace 分布，密度  $\frac{1}{2}e^{-|x_2|}$ ，其均值为 0，方差为 2。协方差：

$$\mathbb{E}(X_1 X_2) = \iint_{x_1 > |x_2|} x_1 x_2 \cdot \frac{1}{2} e^{-x_1} dx_2 dx_1 = 0,$$

因为被积函数关于  $x_2$  为奇函数且区域对称。故  $\text{Cov}(X_1, X_2) = 0$ 。因此

$$\mathbb{E}(\mathbf{X}) = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \text{Var}(\mathbf{X}) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

(b) [2 分] 计算  $\mathbb{E}(X_1 | X_2)$  与  $\mathbb{E}(X_2 | X_1)$ 。

**【解】** 给定  $X_2 = x_2$ ，条件密度为

$$f_{X_1|X_2}(x_1 | x_2) = \frac{f(x_1, x_2)}{f_{X_2}(x_2)} = \frac{\frac{1}{2}e^{-x_1}}{\frac{1}{2}e^{-|x_2|}} = e^{-(x_1 - |x_2|)}, \quad x_1 > |x_2|.$$

即  $X_1 = |x_2| + Y$ ， $Y \sim \text{Exp}(1)$ ，故

$$\mathbb{E}(X_1 | X_2 = x_2) = |x_2| + 1.$$

给定  $X_1 = x_1$ ，条件密度为

$$f_{X_2|X_1}(x_2 | x_1) = \frac{f(x_1, x_2)}{f_{X_1}(x_1)} = \frac{\frac{1}{2}e^{-x_1}}{x_1 e^{-x_1}} = \frac{1}{2x_1}, \quad |x_2| < x_1,$$

即  $X_2$  在  $(-x_1, x_1)$  上均匀分布，因此

$$\mathbb{E}(X_2 | X_1 = x_1) = 0.$$

故

$$\mathbb{E}(X_1 | X_2) = |X_2| + 1, \quad \mathbb{E}(X_2 | X_1) = 0.$$

(c) [2 分] 计算  $\text{Var}(X_1 | X_2)$  与  $\text{Var}(X_2 | X_1)$ 。

**【解】** 由上述分布：

$$\text{Var}(X_1 | X_2 = x_2) = \text{Var}(Y) = 1, \quad \text{故 } \text{Var}(X_1 | X_2) = 1.$$

均匀分布的方差:

$$\text{Var}(X_2 | X_1 = x_1) = \frac{(2x_1)^2}{12} = \frac{x_1^2}{3}, \quad \text{故 } \text{Var}(X_2 | X_1) = \frac{X_1^2}{3}.$$

5. 设有概率密度函数

$$f(x_1, x_2) = \begin{cases} \frac{3}{4}x_1^{-1/2}, & 0 < x_1 < x_2 < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad (1.4)$$

(a) [2分] 计算  $\mathbb{P}(X_1 < 0.25)$ .

**【解】**

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_1 < 0.25) &= \int_{x_1=0}^{0.25} \int_{x_2=x_1}^1 \frac{3}{4}x_1^{-1/2} dx_2 dx_1 \\ &= \int_0^{0.25} \frac{3}{4}x_1^{-1/2}(1-x_1) dx_1 \\ &= \frac{3}{4} \left( \int_0^{0.25} x_1^{-1/2} dx_1 - \int_0^{0.25} x_1^{1/2} dx_1 \right) \\ &= \frac{3}{4} \left( [2x_1^{1/2}]_0^{0.25} - \left[ \frac{2}{3}x_1^{3/2} \right]_0^{0.25} \right) \\ &= \frac{3}{4} \left( 2 \cdot 0.5 - \frac{2}{3} \cdot (0.5)^3 \right) \quad (\text{因为 } 0.25^{1/2} = 0.5, 0.25^{3/2} = 0.125) \\ &= \frac{3}{4} \left( 1 - \frac{2}{3} \cdot 0.125 \right) = \frac{3}{4} \left( 1 - \frac{0.25}{3} \right) = \frac{3}{4} \left( 1 - \frac{1}{12} \right) = \frac{3}{4} \cdot \frac{11}{12} = \frac{11}{16}. \end{aligned}$$

$$\text{故 } \mathbb{P}(X_1 < 0.25) = \frac{11}{16}.$$

(b) [2分] 计算  $\mathbb{P}(X_2 < 0.25)$ .

**【解】** 注意定义域要求  $x_1 < x_2$ , 且  $x_2 < 0.25$ , 则  $x_1$  从 0 到  $x_2$ :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_2 < 0.25) &= \int_{x_2=0}^{0.25} \int_{x_1=0}^{x_2} \frac{3}{4}x_1^{-1/2} dx_1 dx_2 \\ &= \int_0^{0.25} \frac{3}{4} [2x_1^{1/2}]_0^{x_2} dx_2 = \int_0^{0.25} \frac{3}{4} \cdot 2x_2^{1/2} dx_2 \\ &= \frac{3}{2} \int_0^{0.25} x_2^{1/2} dx_2 = \frac{3}{2} \cdot \frac{2}{3} [x_2^{3/2}]_0^{0.25} = (0.25)^{3/2} = 0.125 = \frac{1}{8}. \end{aligned}$$

$$\text{故 } \mathbb{P}(X_2 < 0.25) = \frac{1}{8}.$$

(c) [2分] 计算  $\mathbb{P}(X_2 < 0.25 | X_1 < 0.25)$ .

**【解】** 条件概率为

$$\mathbb{P}(X_2 < 0.25 | X_1 < 0.25) = \frac{\mathbb{P}(X_2 < 0.25, X_1 < 0.25)}{\mathbb{P}(X_1 < 0.25)}.$$

分子为区域  $\{0 < x_1 < 0.25, x_1 < x_2 < 0.25\}$  上的积分:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_2 < 0.25, X_1 < 0.25) &= \int_{x_1=0}^{0.25} \int_{x_2=x_1}^{0.25} \frac{3}{4} x_1^{-1/2} dx_2 dx_1 \\ &= \int_0^{0.25} \frac{3}{4} x_1^{-1/2} (0.25 - x_1) dx_1 \\ &= \frac{3}{4} \left( 0.25 \int_0^{0.25} x_1^{-1/2} dx_1 - \int_0^{0.25} x_1^{1/2} dx_1 \right) \\ &= \frac{3}{4} \left( 0.25 \cdot 2 \cdot 0.5 - \frac{2}{3} (0.25)^{3/2} \right) \\ &= \frac{3}{4} \left( 0.25 - \frac{2}{3} \cdot 0.125 \right) = \frac{3}{4} \left( 0.25 - \frac{0.25}{3} \right) = \frac{3}{4} \cdot \frac{0.5}{3} = \frac{3}{4} \cdot \frac{1}{6} = \frac{3}{24} = \frac{1}{8}. \end{aligned}$$

分母为  $\frac{11}{16}$ , 因此

$$\mathbb{P}(X_2 < 0.25 | X_1 < 0.25) = \frac{1/8}{11/16} = \frac{1}{8} \cdot \frac{16}{11} = \frac{2}{11}.$$

6. 设  $\mathbf{X} \sim N_2(\boldsymbol{\mu}, \Sigma)$ , 其中

$$\boldsymbol{\mu} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \Sigma = \begin{pmatrix} 2 & a \\ a & 2 \end{pmatrix}. \quad (1.5)$$

(a) [2分] 当  $a = 0, -\frac{1}{2}, +\frac{1}{2}, 1$  时, 分别作  $\mathbf{X}$  的密度曲面的等值线椭圆的图形. **注意: 要给出代码以及对应的图形!**

**【解】** 使用 ellipse 包生成椭圆上的点。等值线椭圆方程:

$$(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) = \chi_2^2(0.5) \quad (\text{或固定半径})$$

为展示形状, 选取  $c = \chi_2^2(0.5) \approx 1.386$ . 代码如下:

```
library(ellipse)
mu <- c(1, 2)
a_vals <- c(0, -0.5, 0.5, 1)
par(mfrow = c(2,2), mar = c(4,4,2,1))
for (a in a_vals) {
  Sigma <- matrix(c(2, a, a, 2), nrow = 2)

  radius <- sqrt(qchisq(0.5, 2))
  ell_pts <- ellipse::ellipse(x = Sigma, centre = mu, level = 0.5)
  plot(ell_pts, type = "l", col = "blue", lwd = 2,
       xlim = c(-2,4), ylim = c(-1,5), asp = 1,
       main = paste("a =", a), xlab = "x1", ylab = "x2")
  points(mu[1], mu[2], pch = 19, col = "red")
}
```

运行后得到四个子图：

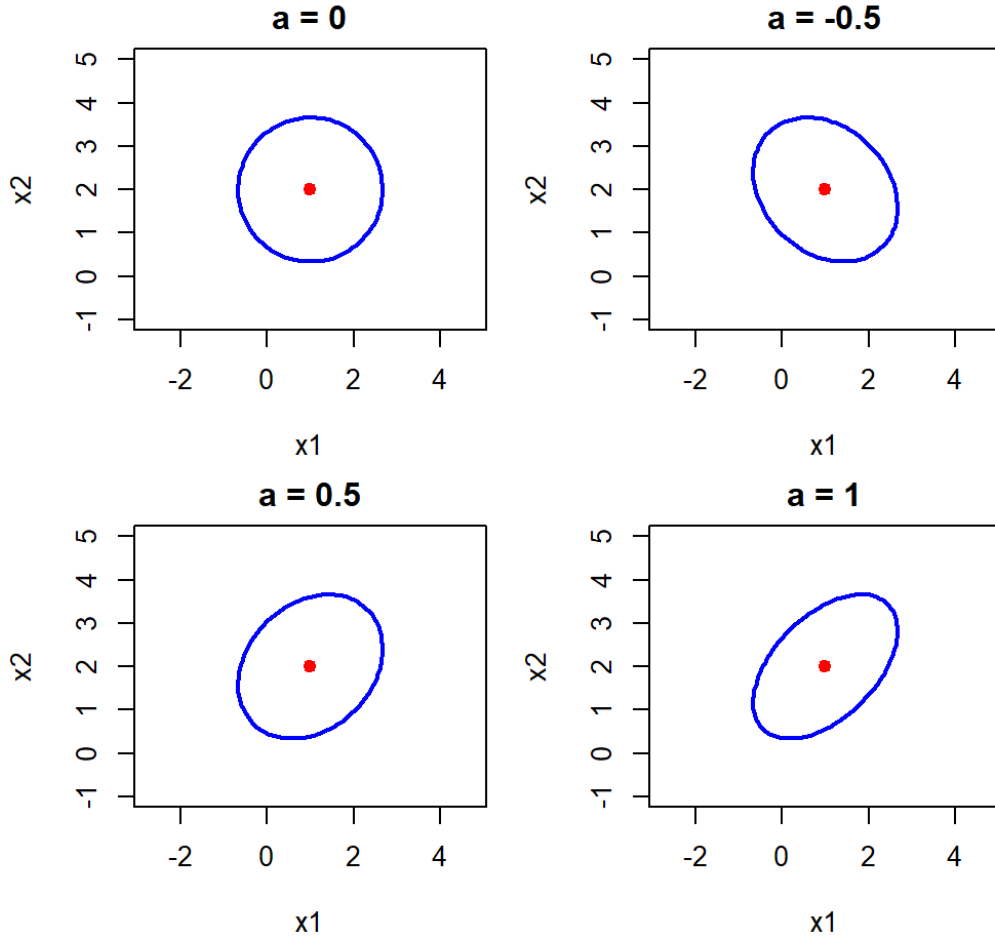


图 1.1:  $a$ 取不同值时 $\mathbf{X}$  的密度曲面的等值线椭圆

- $a = 0$ : 正圆（独立同方差）。
- $a = 0.5$ : 椭圆长轴沿  $x_1 = x_2$  方向（正相关）。
- $a = -0.5$ : 椭圆长轴沿  $x_1 = -x_2$  方向（负相关）。
- $a = 1$ : 椭圆最扁长（接近退化）。

(b) [2分] 对  $a = \frac{1}{2}$ ，确定以 $\boldsymbol{\mu}$  为中心的  $\mathbf{X}$  的区域，该区域以 0.90 的概率覆盖真实参数  $\boldsymbol{\mu}$ ，画出该区域的图形。

**【解】** 对于  $a = 1/2$ ， $\Sigma = \begin{pmatrix} 2 & 0.5 \\ 0.5 & 2 \end{pmatrix}$ 。90% 概率区域为

$$\{\mathbf{x} : (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \Sigma^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \leq \chi_2^2(0.9)\},$$

其中  $\chi_2^2(0.9) \approx 4.60517$ 。使用 ellipse 包绘制：

```
library(ellipse)
mu <- c(1, 2)
a <- 0.5
Sigma <- matrix(c(2, a, a, 2), nrow = 2)
ell_pts <- ellipse::ellipse(x = Sigma, centre = mu, level = 0.9)
plot(ell_pts, type = "l", col = "blue", lwd = 2,
     xlim = c(-2,4), ylim = c(-1,5), asp = 1,
     main = "90% Probability Ellipse (a=0.5) ",
     xlab = "x1", ylab = "x2")
points(mu[1], mu[2], pch = 19, col = "red")
```

图形为一个中心在 (1,2) 的椭圆，覆盖了  $\mathbf{X}$  的 90% 可能取值。

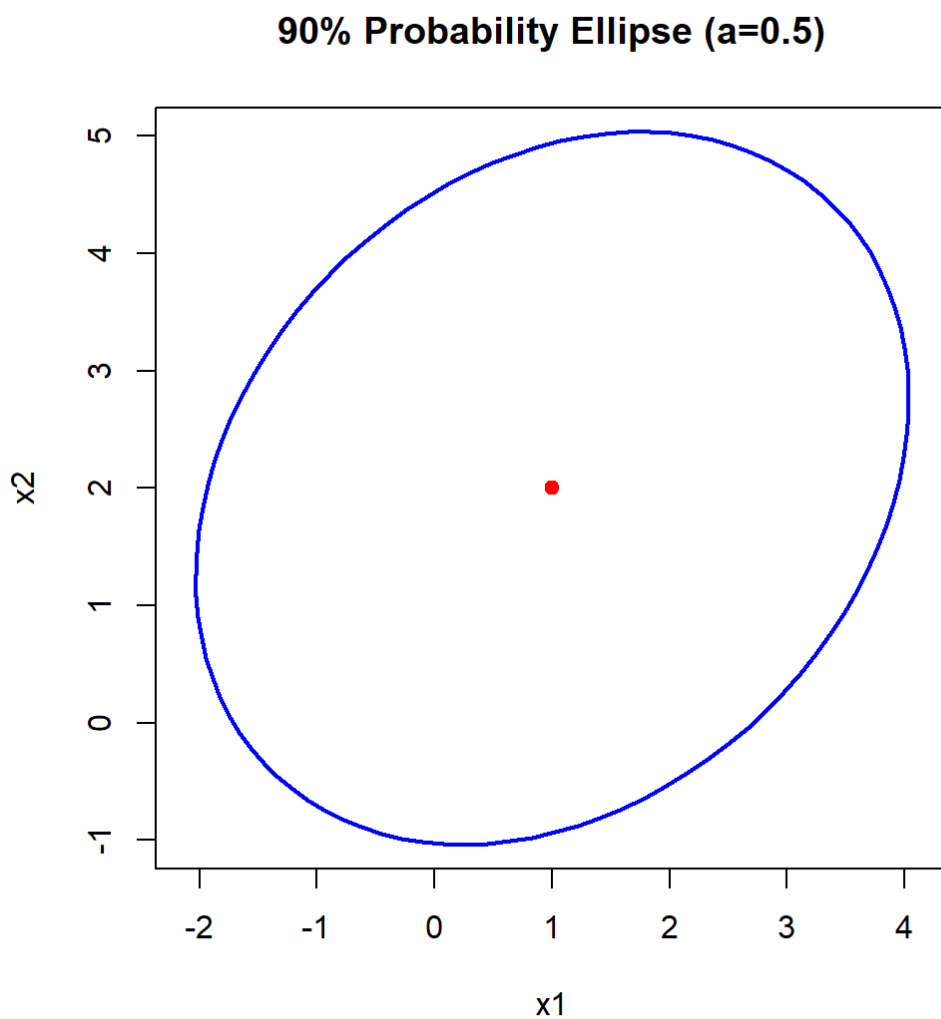


图 1.2: 0.90 Probability Ellipse (a=0.5)

7. 设有概率密度函数

$$f(x_1, x_2) = \begin{cases} \frac{1}{8x_2} e^{-\left(\frac{x_1}{2x_2} + \frac{x_2}{4}\right)}, & x_1, x_2 > 0 \\ 0, & \text{其它} \end{cases} \quad (1.6)$$

(a) [2分] 计算  $f_{X_2}(x_2)$ .

**【解】** 对  $x_1$  积分:

$$\begin{aligned} f_{X_2}(x_2) &= \int_0^{\infty} \frac{1}{8x_2} e^{-\left(\frac{x_1}{2x_2} + \frac{x_2}{4}\right)} dx_1 \\ &= \frac{1}{8x_2} e^{-x_2/4} \int_0^{\infty} e^{-x_1/(2x_2)} dx_1 \\ &= \frac{1}{8x_2} e^{-x_2/4} \cdot 2x_2 = \frac{1}{4} e^{-x_2/4}, \quad x_2 > 0. \end{aligned}$$

故  $X_2 \sim \text{Exp}(1/4)$ , 即  $f_{X_2}(x_2) = \frac{1}{4} e^{-x_2/4}$ .

(b) [2分] 计算  $f(x_1 | x_2)$ .

**【解】** 由条件密度公式:

$$f(x_1 | x_2) = \frac{f(x_1, x_2)}{f_{X_2}(x_2)} = \frac{\frac{1}{8x_2} e^{-(x_1/(2x_2) + x_2/4)}}{\frac{1}{4} e^{-x_2/4}} = \frac{1}{2x_2} e^{-x_1/(2x_2)}, \quad x_1 > 0.$$

即  $X_1 | X_2 = x_2 \sim \text{Exp}(1/(2x_2))$ , 均值为  $2x_2$ .

(c) [2分] 给出利用  $X_2$  的一个函数对  $X_1$  的最佳逼近.

**【解】** 最佳逼近为条件期望  $\mathbb{E}(X_1 | X_2)$ 。由指数分布均值:

$$\mathbb{E}(X_1 | X_2) = 2X_2.$$

(d) [2分] 计算最佳逼近的误差的方差.

**【解】** 误差方差为条件方差  $\text{Var}(X_1 | X_2)$ 。指数分布方差等于均值的平方:

$$\text{Var}(X_1 | X_2) = (2X_2)^2 = 4X_2^2.$$