

# 作业3

# 李子龙 123033910195

#### 2023年11月1日

1. 解解方程组,限制计算精度为4位小数。

$$0.4096x_1 + 0.1234x_2 + 0.3678x_3 + 0.2943x_4 = 0.4043$$

$$0.2246x_1 + 0.3872x_2 + 0.4015x_3 + 0.1129x_4 = 0.1550$$

$$0.3645x_1 + 0.1920x_2 + 0.3781x_3 + 0.0643x_4 = 0.4240$$

$$0.1784x_1 + 0.4002x_2 + 0.2786x_3 + 0.3927x_4 = -0.2557$$

(1) 高斯消元法:

$$\begin{pmatrix} A & b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.4096 & 0.1234 & 0.3678 & 0.2943 & 0.4043 \\ 0.2246 & 0.3872 & 0.4015 & 0.1129 & 0.1550 \\ 0.3645 & 0.1920 & 0.3781 & 0.0643 & 0.4240 \\ 0.1784 & 0.4002 & 0.2786 & 0.3927 & -0.2557 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0.4096 & 0.1234 & 0.3678 & 0.2943 & 0.4043 \\ 0.0000 & 0.3195 & 0.1998 & -0.0485 & -0.0667 \\ 0.0000 & 0.3465 & 0.1184 & 0.2645 & -0.4318 \end{pmatrix}$$
 
$$\rightarrow \begin{pmatrix} 0.4096 & 0.1234 & 0.3678 & 0.2943 & 0.4043 \\ 0.0000 & 0.3195 & 0.1998 & -0.0485 & -0.0667 \\ 0.0000 & 0.3195 & 0.1998 & -0.0485 & -0.0667 \\ 0.0000 & 0.0000 & -0.0006 & -0.1851 & 0.0814 \\ 0.0000 & 0.0000 & -0.0006 & -0.1851 & 0.0814 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & -0.0006 & -0.1851 & 0.0814 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & -0.0006 & -0.1851 & 0.0814 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 30.6427 & -13.6955 \end{pmatrix}$$

回代解得

$$x_1 = -0.1800$$
  $x_2 = -1.6617$   $x_3 = 2.2148$   $x_4 = -0.4469$ 

(2) 列主元消元法:

$$\begin{pmatrix} A & b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.4096 & 0.1234 & 0.3678 & 0.2943 & 0.4043 \\ 0.2246 & 0.3872 & 0.4015 & 0.1129 & 0.1550 \\ 0.3645 & 0.1920 & 0.3781 & 0.0643 & 0.4240 \\ 0.1784 & 0.4002 & 0.2786 & 0.3927 & -0.2557 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0.4096 & 0.1234 & 0.3678 & 0.2943 & 0.4043 \\ 0.0000 & 0.0822 & 0.0508 & -0.1976 & 0.0642 \\ 0.0000 & 0.3465 & 0.1184 & 0.2645 & -0.4318 \\ 0.0000 & 0.3465 & 0.1184 & 0.2645 & -0.4318 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0027 & -0.2603 & 0.1666 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & -0.2924 & 0.3315 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & -0.1870 & 0.0835 \\ \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0.4096 & 0.1234 & 0.3678 & 0.2943 & 0.4043 \\ 0.0000 & 0.3465 & 0.1184 & 0.2645 & -0.4318 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & -0.2924 & 0.3315 \\ 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & -0.1870 & 0.0835 \\ \end{pmatrix}$$



回代解得

$$x_1 = -0.1826$$

$$x_1 = -0.1826$$
  $x_2 = -1.6632$   $x_3 = 2.2178$   $x_4 = -0.4465$ 

$$x_3 = 2.2178$$

$$x_4 = -0.4465$$

实际上不限定计算小数精度的情况下的解为

$$x_1 = -0.1819$$
  $x_2 = -1.6630$   $x_3 = 2.2172$   $x_4 = -0.4467$ 

$$x_2 = -1.6630$$

$$x_3 = 2.2172$$

$$x_4 = -0.4467$$

列主元消去法通过选择绝对值最大的主元避免了高斯消元法中大数除以小数的现象,从而 提高了准确度。

2. (1) **证明** 由于矩阵 A 是对称矩阵,故令矩阵及其第一步约化矩阵为

$$\boldsymbol{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{a}_1^{\mathsf{T}} \\ \boldsymbol{a}_1 & \boldsymbol{A}_1 \end{pmatrix} \quad \boldsymbol{L}_1 = \begin{pmatrix} 1 & \boldsymbol{0} \\ \boldsymbol{m}_1 & \boldsymbol{E} \end{pmatrix}$$

则第一步约化后

$$\boldsymbol{L}_{1}\boldsymbol{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{a}_{1}^{\mathsf{T}} \\ a_{11}\boldsymbol{m}_{1} + \boldsymbol{a}_{1} & \boldsymbol{m}_{1}\boldsymbol{a}_{1}^{\mathsf{T}} + \boldsymbol{A}_{1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{a}_{1}^{\mathsf{T}} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{A}_{2} \end{pmatrix}$$

最后一个等号是高斯消元法的定义,则

$$a_{11}\mathbf{m}_1 + \mathbf{a}_1 = \mathbf{0} \quad \Rightarrow \quad \mathbf{a}_1 = -a_{11}\mathbf{m}_1$$
 (1)

另一方面,

$$A_2 = \boldsymbol{m}_1 (-a_{11}\boldsymbol{m}_1)^{\top} + A_1 = -a_{11}\boldsymbol{m}_1\boldsymbol{m}_1^{\top} + A_1$$

由于 A 是对称矩阵,则  $A_1$  也是对称矩阵, $A_1 = A_1^{\mathsf{T}}$ ,考察

$$\boldsymbol{A}_{2}^{\top} = -a_{11}(\boldsymbol{m}_{1}\boldsymbol{m}_{1}^{\top})^{\top} + \boldsymbol{A}_{1}^{\top} = -a_{11}(\boldsymbol{m}_{1}^{\top})^{\top}\boldsymbol{m}_{1}^{\top} + \boldsymbol{A}_{1}^{\top} = -a_{11}\boldsymbol{m}_{1}\boldsymbol{m}_{1}^{\top} + \boldsymbol{A}_{1}$$

也就意味着

$$A_2 = A_2^{\mathsf{T}}$$

即  $A_2$  是对称矩阵。

(2) 解 解方程组

$$\begin{cases} 0.6428x_1 + 0.3475x_2 - 0.8468x_3 = 0.4127 \\ 0.3475x_1 + 1.8423x_2 + 0.4759x_3 = 1.7321 \\ -0.8468x_1 + 0.4759x_2 + 1.2147x_3 = -0.8621 \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} \boldsymbol{A} & \boldsymbol{b} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.6428 & 0.3475 & -0.8468 & 0.4127 \\ 0.3475 & 1.8423 & 0.4759 & 1.7321 \\ -0.8468 & 0.4759 & 1.2147 & -0.8621 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0.6428 & 0.3475 & -0.8468 & 0.4127 \\ 0.0000 & 1.6544 & 0.9337 & 1.5090 \\ 0.0000 & 0.9337 & 0.0992 & -0.3184 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0.6428 & 0.3475 & -0.8468 & 0.4127 \\ 0.0000 & 1.6544 & 0.9337 & 1.5090 \\ 0.0000 & 0.0000 & -0.4278 & -1.1700 \end{pmatrix}$$

回代解得

$$x_1 = 4.5867$$

$$x_2 = -0.6315 x_3 = 2.7352$$

$$x_2 = 2.7352$$



#### 6. **证明** 由于 A 是对角占优阵,则它对角线上的元素

$$|a_{ii}| > \sum_{\substack{j=1\\j \neq i}}^{n} |a_{ij}| \tag{2}$$

式 (2) 在 i=1 时的特殊情况

$$|a_{11}| > \sum_{\substack{j=1\\j\neq 1}}^{n} |a_{1j}| = \sum_{\substack{j=2\\j\neq 2}}^{n} |a_{1j}| \tag{3}$$

由高斯消元法,对于 A 消去一步后的形式

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{a}_1^{\mathsf{T}} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{A}_2 \end{pmatrix}$$

中的矩阵  $A_2$  元素有表达式

$$a_{ij}^{(2)} = a_{ij} - \frac{a_{i1}}{a_{11}} a_{1j} \tag{4}$$

式 (4) 在 j = i 时的特殊情况

$$a_{ii}^{(2)} = a_{ii} - \frac{a_{i1}}{a_{11}} a_{1i} \tag{5}$$

考察矩阵 A2 每一行初对角线上元素的绝对值的和

这就证明了矩阵  $A_2$  是对角占优阵。

结合习题 2 的结论和数学归纳法,对于对称的对角占优阵来说,用高斯消去法每一步产生的右下角矩阵都是对称的对角占优阵,对角占优性将保证小矩阵的第一个元素的绝对值是同行中最大的,结合对称性,将是同列中最大的,则其在列主元中也将被选为主元,从而得到与列主元消去法同样的计算过程。



7. **证明** (1) 由于 A 是对称正定矩阵,根据 Cholesky 分解,存在一个实的非奇异下三角矩阵  $L = (l_{ii})_n$  使得  $A = LL^{\mathsf{T}}$ ,根据矩阵乘法运算规则,可以得到 A 对角线上的元素

$$a_{ii} = \sum_{i=1}^{i} l_{ij}^2 > 0$$

其中不取等号是 L 为非奇异矩阵保证的,否则  $l_{ij}=0 (j=1,\cdots,n) \Rightarrow \det L=0$  不满足非奇异条件。

(2) 考察高斯消元法第一步约化

$$\boldsymbol{L}_{1}\boldsymbol{A} = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \boldsymbol{m}_{1} & \boldsymbol{E} \end{pmatrix} \boldsymbol{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{a}_{1}^{\mathsf{T}} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{A}_{2} \end{pmatrix}$$

根据习题 2(1) 的结论,A 是对称的, $A_2$  也是对称矩阵。

由于 A 是正定的,则

$$\forall x \neq \mathbf{0}, x^{\mathsf{T}} A x > 0 \tag{6}$$

由于矩阵  $L_1$  是非奇异的,所以  $\forall x \neq 0, L_1^{\mathsf{T}} x \neq 0$ (若  $\exists x^* \neq 0, L_1^{\mathsf{T}} x^* = 0$ ,也就意味着 L 中的列向量是线性相关的,det L = 0,违背了非奇异的定义),则根据 A 的正定性

$$0 < (\boldsymbol{L}_{1}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{x})^{\mathsf{T}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{L}_{1}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{x} = \boldsymbol{x}^{\mathsf{T}}(\boldsymbol{L}_{1}\boldsymbol{A}\boldsymbol{L}_{1}^{\mathsf{T}})\boldsymbol{x}$$

则矩阵  $B = L_1 A L_1^{\mathsf{T}}$  也是正定的。展开

$$\boldsymbol{B} = \begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{a}_1^{\mathsf{T}} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{A}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \boldsymbol{m}_1^{\mathsf{T}} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{E} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{11} \boldsymbol{m}_1^{\mathsf{T}} + \boldsymbol{a}_1^{\mathsf{T}} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{A}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{0} \\ \boldsymbol{0} & \boldsymbol{A}_2 \end{pmatrix}$$

最后一个等号由对称性导致的式 (1) 得出。考察 B 的所有顺序主子式  $D_k = a_{11}D'_{k-1} > 0(k = 2, \dots, n)$ ,由 (1) 可得  $a_{11} > 0$ ,所以所有  $A_2$  对应的顺序主子式  $D'_k > 0$ ,故  $A_2$  是正定的。 综上, $A_2$  是对称正定的。

(3) 式 (5) 成立,由于 A 是对称矩阵,且  $a_{11} > 0$ ,则

$$a_{ii}^{(2)} = a_{ii} - \frac{a_{i1}^2}{a_{11}} \le a_{ii} \quad (i = 2, 3, \dots, n)$$

(4) 反证法。由于 A 是对称正定的,设  $a_{ij} = a_{ji} (i \neq j)$  是 A 中绝对值最大的元素,在 (1) 中已 经证明对角线上的元素大于 0,  $a_{ii} > 0$ ,  $a_{ji} > 0$ , 有两种情形:

i.  $a_{ij} = a_{ji} \ge \max(a_{ii}, a_{jj}) > 0$ ,取式 (6) 中的 x 为

$$x_k = \begin{cases} 1, & k = i, \\ -1, & k = j, \\ 0, & 其他 \end{cases}$$

则

$$\mathbf{x}^{\mathsf{T}} A \mathbf{x} = (a_{ii} - a_{ii}) - (a_{ij} - a_{ij}) = a_{ii} + a_{ij} - 2a_{ij} \le 0$$



ii.  $a_{ij} = a_{ji} \le -\max(a_{ii}, a_{jj})$ ,取式 (6) 中的 x 为

$$x_k = \begin{cases} 1, & k = i, \\ 1, & k = j, \\ 0, & 其他 \end{cases}$$

则

$$\mathbf{x}^{\mathsf{T}} \mathbf{A} \mathbf{x} = (a_{ii} + a_{ii}) + (a_{ij} + a_{jj}) = a_{ii} + a_{jj} + 2a_{ij} \le 0$$

不论如何都会与式(6)矛盾。所以A的绝对值最大的元素必在对角线上。

(5) 第 (2) 小题已证明  $A_2$  是对称正定矩阵,结合第 (4) 小题对于对称正定矩阵,其绝对值最大的元素必在对角线上,令  $a_{pp}^{(2)}(p \in \{2, \dots, n\})$  是  $A_2$  中绝对值最大的元素,有

$$\max_{2 \le i, j \le n} \left| a_{ij}^{(2)} \right| = \left| a_{pp}^{(2)} \right| \tag{7}$$

考虑第(3)小题的结果,以及第(1)小题的结果:对称正定矩阵对角线上的元素都是大于0的,

$$0 < a_{pp}^{(2)} \le a_{pp} \Rightarrow \left| a_{pp}^{(2)} \right| \le \left| a_{pp} \right| \tag{8}$$

考虑到 p 的取值范围  $[2, \cdots, n]$ ,则根据最大值的定义,

$$\left| a_{pp} \right| \le \max_{2 \le i \le n} \left| a_{ij} \right| \tag{9}$$

综合式 (7) - 式 (9), 有

$$\max_{2 \le i, j \le n} \left| a_{ij}^{(2)} \right| \le \max_{2 \le i, j \le n} \left| a_{ij} \right|$$

(6) (目測题目有误,应该是  $\forall i, j \mid |a_{ij}| < 1$ ,即  $\max_{1 \le i, j \le n} |a_{ij}| < 1$ ) 当 i = 1 时, $\left|a_{1j}^{(2)}\right| = |a_{1j}| < 1$ ;当  $2 \le i \le n, j = 1$  时, $\left|a_{i1}^{(2)}\right| = 0 < 1$ ;当  $2 \le i, j \le n$  时,

$$\left| a_{ij}^{(2)} \right| \le \max_{2 \le i, j \le n} \left| a_{ij}^{(2)} \right| \le \max_{2 \le i, j \le n} \left| a_{ij} \right| \le \max_{1 \le i, j \le n} \left| a_{ij} \right| < 1$$

类似的,根据数学归纳法,将得到  $\forall k, \left|a_{ij}^{(k)}\right| < 1$ 。

9. **证明** 设 *A* 的 Crout 分解为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} l_{11} & & & & \\ l_{21} & l_{22} & & & \\ \vdots & \ddots & \ddots & \\ l_{n1} & \cdots & l_{n\,n-1} & l_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \cdots & u_{1,n-1} & u_{1n} \\ & 1 & \cdots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

使用数学归纳法。

起步 可知

$$a_{i1} = l_{i1}$$
  $(i = 1, 2, \dots, n)$ 

则

$$a_{1i} = l_{11}u_{1i} \Rightarrow u_{1i} = a_{1i}/l_{11} \quad (j = 2, \dots, n)$$

从而得到L的第1行列和U的第1行。



**迭代** 设已经定出 L 的前 r-1 列和 U 的前 r-1 行,则

$$a_{ir} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} u_{kr} = \sum_{k=1}^{r-1} l_{ik} u_{kr} + l_{ir} \Rightarrow l_{ir} = a_{ir} - \sum_{k=1}^{r-1} l_{ik} u_{kr} \quad (i = r, r+1, \dots, n)$$

从而得到 L 的第 r 列;另一方面,

$$a_{rj} = \sum_{k=1}^{n} l_{rk} u_{kj} = \sum_{k=1}^{r-1} l_{rk} u_{kj} + l_{rr} u_{rj} \Rightarrow u_{rj} = \left( a_{ri} - \sum_{k=1}^{r-1} l_{rk} u_{kj} \right) / l_{rr} \quad (j = r+1, \dots, n)$$

从而得到 U 的第 r 行。

结论 根据数学归纳法原理,可以得到 A 的 Crout 分解。

10. **解** (1) 若 *U* 为上三角矩阵,则

$$\begin{pmatrix} u_{11} & \cdots & u_{1,n-1} & u_{1n} \\ & u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & u_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \vdots \\ d_n \end{pmatrix}$$

求解方法为从下而上,先计算  $x_n=d_n/u_{nn}$ ,再代入上一行, $u_{n-1,n-1}x_{n-1}+u_{n-1,n}x_n=d_{n-1}\Rightarrow x_{n-1}=\frac{d_{n-1}-u_{n-1,n-1}x_{n-1}}{u_{n-1,n-1}}$ ; · · · 类似地,有

$$x_i = \frac{d_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij} x_j}{u_{ii}} \quad (i = n - 1, n - 2, \dots, 1)$$

若 U 为下三角矩阵,则为从上到下, $x_1 = d_1/u_{11}$ ,

$$x_i = \frac{d_i - \sum_{j=1}^{i-1} u_{ij} x_j}{u_{ii}}$$
  $(i = 2, 3, \dots, n)$ 

- (2) 乘法:  $0+1+\cdots+n-1$ , 除法: n, 乘除法总计:  $\frac{n^2+n}{2}$ 。
- (3) 若 U 为上三角矩阵,它的逆矩阵  $S = U^{-1}$  也是上三角矩阵,设

$$\begin{pmatrix} u_{11} & \cdots & u_{1,n-1} & u_{1n} \\ & u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & u_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} s_{11} & \cdots & s_{1,n-1} & s_{1n} \\ & s_{22} & \cdots & s_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & s_{nn} \end{pmatrix} = \mathbf{E}$$

则

$$u_{ii}s_{ii} = 1 \Rightarrow s_{ii} = \frac{1}{u_{ii}}$$
  $(i = 1, 2, \dots, n)$   
$$s_{ij} = -\frac{\sum_{k=i+1}^{n} u_{ik}s_{kj}}{u_{ii}}$$
  $(i = n-1, n-2, \dots, 1; j = i+1, i+2, \dots, n)$ 

若U为下三角矩阵,同理可得

$$u_{ii}s_{ii} = 1 \Rightarrow s_{ii} = \frac{1}{u_{ii}}$$
  $(i = 1, 2, \dots, n)$   
$$s_{ij} = -\frac{\sum_{k=1}^{i-1} u_{ik}s_{kj}}{u_{ii}}$$
  $(i = 2, 3, \dots, n; j = 1, 2, \dots, i-1)$ 



11. **证明** (1) 由于  $A = A^{T}$ ,则

$$(A^{-1})^{\mathsf{T}} = (A^{\mathsf{T}})^{-1} = A^{-1}$$

所以  $A^{-1}$  是对称的。

若 A 是对称正定矩阵,则存在非奇异的下三角矩阵 L 满足它的 Cholesky 分解:

$$A = LL^{\mathsf{T}}$$

考虑它的逆,由于L非奇异所以它存在逆矩阵 $L^{-1}$ ,

$$A^{-1} = (L^{\top})^{-1}L^{-1} = (L^{-1})^{\top}L^{-1}$$

考察  $\forall x \neq 0$ ,

$$x^{\top} A^{-1} x = x^{\top} (L^{-1})^{\top} L^{-1} x = (L^{-1} x)^{\top} (L^{-1} x) > 0$$

易知  $L^{-1}$  也是非奇异的,所以  $L^{-1}x \neq 0$ ,最后一个大于号成立。故  $A^{-1}$  是正定的。 综上, $A^{-1}$  是对称正定的。

(2) 由于 A 是对称正定的,所以  $A^{-1}$  也是对称正定的(上一小问的结论),存在它的 Cholesky 分解,使得  $L^*$  对角线上的元素都是正的且唯一:

$$\boldsymbol{A}^{-1} = \boldsymbol{L}^* \boldsymbol{L}^{*\top}$$

则

$$\boldsymbol{A} = (\boldsymbol{A}^{-1})^{-1} = (\boldsymbol{L}^* \boldsymbol{L}^{*\top})^{-1} = (\boldsymbol{L}^{*\top})^{-1} \boldsymbol{L}^{*-1} = (\boldsymbol{L}^{*-1})^{\top} \boldsymbol{L}^{*-1}$$

其中  $\boldsymbol{L}^{*-1}$  的对角线元素均正(根据矩阵乘法, $a_{ii}a_{ii}^*=1$ , $a_{ii}>0$ , $a_{ii}^*=\frac{1}{a_{ii}}>0$ )。

13. 解

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & & & \\ -1 & 2 & -1 & & & \\ & -1 & 2 & -1 & & \\ & & -1 & 2 & -1 \\ & & & -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & & & & \\ -1 & \frac{3}{2} & & & \\ & -1 & \frac{4}{3} & & \\ & & & -1 & \frac{5}{4} \\ & & & & -1 & \frac{6}{5} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & & & \\ & 1 & -\frac{2}{3} & & \\ & & 1 & -\frac{3}{4} & \\ & & & 1 & -\frac{4}{5} \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$$

解 Lv = f:

$$\begin{pmatrix} 2 & & & & \\ -1 & \frac{3}{2} & & & \\ & -1 & \frac{4}{3} & & \\ & & -1 & \frac{5}{4} & \\ & & & -1 & \frac{6}{5} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \\ y_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \\ y_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{5} \\ \frac{1}{6} \end{pmatrix}$$

解 Ux = y:

$$\begin{pmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & & & \\ & 1 & -\frac{2}{3} & & \\ & & 1 & -\frac{3}{4} & \\ & & & 1 & -\frac{4}{5} \\ & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{4} \\ \frac{1}{5} \\ \frac{1}{6} \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{5}{6} \\ \frac{2}{3} \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{1}{6} \end{pmatrix}$$



14. 解

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & -2 & 3 \\ 1 & 3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ -\frac{1}{2} & 1 & \\ \frac{1}{2} & -\frac{7}{5} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & & \\ & -\frac{5}{2} & \\ & & & \frac{27}{5} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ & 1 & -\frac{7}{5} \\ & & & 1 \end{pmatrix} = \mathbf{L}\mathbf{D}\mathbf{L}^{\top}$$

求解 Ly = b,

$$\begin{pmatrix} 1 & & \\ -\frac{1}{2} & 1 & \\ \frac{1}{2} & -\frac{7}{5} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 7 \\ \frac{69}{5} \end{pmatrix}$$

求解  $DL^{\mathsf{T}}x = y$ ,

$$\begin{pmatrix} 2 & & & \\ & -\frac{5}{2} & & \\ & & \frac{27}{5} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ & 1 & -\frac{7}{5} \\ & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 7 \\ \frac{69}{5} \end{pmatrix} \Longrightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{10}{9} \\ \frac{7}{9} \\ \frac{23}{9} \end{pmatrix}$$

15. 解

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 1 \\ 4 & 6 & 7 \end{pmatrix}$$

的  $D_1 \neq 0$ ,  $D_2 = 0$ ,  $D_3 \neq 0$ , 所以 A 不能进行 Doolittle 分解。

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

的  $D_1 \neq 0$ ,  $D_2 = 0$ ,  $D_3 = 0$ , 存在 Doolittle 分解但不唯一,

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ 2 & 1 & \\ 3 & b & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ & & -1 \\ & & b - 2 \end{pmatrix}$$

其中 b 为任意实数。

$$C = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 2 & 5 & 15 \\ 6 & 15 & 46 \end{pmatrix}$$

的  $D_1 = 1$ ,  $D_2 = 1$ ,  $D_3 = 1$ , 故 C 有唯一的 Doolittle 分解:

$$C = \begin{pmatrix} 1 & & \\ 2 & 1 & \\ 6 & 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ & 1 & 3 \\ & & 1 \end{pmatrix}$$

18. 解

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0.6 & 0.5 \\ 0.1 & 0.3 \end{pmatrix}$$

行范数

$$||A||_{\infty} = 1.1$$



列范数

$$||A||_1 = 0.8$$

2-范数: 由于

$$A^{\top} A = \begin{pmatrix} 0.37 & 0.33 \\ 0.33 & 0.34 \end{pmatrix}$$
$$\det(\lambda E - A^{\top} A) = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 0.68534073, \lambda_2 = 0.02465927$$
$$||A||_2 = \sqrt{0.68534073} = 0.82785$$

F-范数

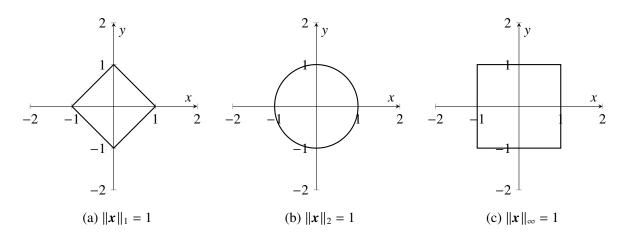
$$||A||_F = \sqrt{0.6^2 + 0.5^2 + 0.1^2 + 0.3^2} = 0.842615$$

- 20. **证明** 正定条件  $||x||_P = ||Px|| \ge 0$  显然。因为  $\det P \ne 0$ ,所以  $||x||_P = 0 \Leftrightarrow Px = 0 \Leftrightarrow x = 0$ 。 齐次条件  $||\alpha x||_P = ||P\alpha x|| = ||\alpha Px|| = \alpha ||Px|| = \alpha ||x||_P$ , $\forall \alpha \in \mathbb{R}$  三角不等式  $||x + y||_P = ||P(x + y)|| = ||Px + Py|| \le ||Px|| + ||Py|| = ||x||_P + ||y||_P$  故  $||x||_P \neq \mathbb{R}^n$  上向量的一种范数。
- 23. **\mathbf{m}**  $\Rightarrow$   $\mathbf{x} = (x, y)$ ,

$$||x||_1 = 1 \qquad \Rightarrow |x| + |y| = 1$$

$$||x||_2 = 1 \qquad \Rightarrow \sqrt{x^2 + y^2} = 1$$

$$||x||_{\infty} = 1 \qquad \Rightarrow \max\{x, y\} = 1$$



29. 证明

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda} & -1 \\ -\frac{1}{\lambda} & 2 \end{pmatrix}$$

$$\|A^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda} & -1 \\ -\frac{1}{\lambda} & 2 \end{pmatrix}$$

$$\|A^{-1}\|_{\infty} = \max \left\{ \left| \frac{1}{\lambda} \right| + 1, \left| -\frac{1}{\lambda} \right| + 2 \right\} = \left| \frac{1}{\lambda} \right| + 2$$

$$\operatorname{cond}(A)_{\infty} = \|A^{-1}\|_{\infty} \|A\|_{\infty} = \left( \left| \frac{1}{\lambda} \right| + 2 \right) \cdot \max\{|3\lambda|, 2\} = \begin{cases} \left( \left| \frac{1}{\lambda} \right| + 2 \right) \cdot |3\lambda| = 3 + 6|\lambda|, & |\lambda| \ge \frac{2}{3}, \\ 2\left( \left| \frac{1}{\lambda} \right| + 2 \right), & |\lambda| < \frac{2}{3} \end{cases}$$



三个分段分别单调,均在边界处取得最小值,即在  $\lambda = \pm \frac{2}{3}$  处取得最小值 7。

## 31. 解

$$A = \begin{pmatrix} 100 & 99 \\ 99 & 98 \end{pmatrix}$$

$$A^{T}A = A^{2} = \begin{pmatrix} 19801 & 19602 \\ 19602 & 19405 \end{pmatrix}$$

$$\det(\lambda E - A^{T}A) = 0$$

$$\lambda_{1} = 3.92 \times 10^{4}$$

$$\lambda_{2} = 2.55 \times 10^{-5}$$

根据 A 是对称矩阵, $\lambda_1\lambda_2=\det(A^{\scriptscriptstyle \top}A)=\det(A^2)=\det(A)^2=(-1)^2=1$ ,故谱条件数:

$$cond(A)_2 = \sqrt{\frac{\lambda_1}{\lambda_2}} = \sqrt{\lambda_1^2} = \lambda_1 = 3.92 \times 10^4$$
 (10)

$$A = \begin{pmatrix} 100 & 99 \\ 99 & 98 \end{pmatrix}$$
  $A^{-1} = \begin{pmatrix} -98 & 99 \\ 99 & -100 \end{pmatrix}$   $\|A^{-1}\|_{\infty} = 199$ 

则

$$cond(\mathbf{A})_{\infty} = \|\mathbf{A}^{-1}\|_{\infty} \|\mathbf{A}\|_{\infty} = 39601 \tag{11}$$

## 32. **证明** 由于 A 是正交矩阵,则

$$A^{\mathsf{T}}A = E$$

则谱条件数

$$\operatorname{cond}(\boldsymbol{A})_2 = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(\boldsymbol{A}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{A})}{\lambda_{\min}(\boldsymbol{A}^{\mathsf{T}}\boldsymbol{A})}} = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(\boldsymbol{E})}{\lambda_{\min}(\boldsymbol{E})}} = \sqrt{\frac{1}{1}} = 1$$