

# 计算方法习题库 1

1. 求下三角阵的逆矩阵的详细算法。

[解] 设下三角矩阵  $L$  的逆矩阵为  $T$

$$L = \begin{bmatrix} l_{11} & & & \\ l_{21} & l_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{bmatrix}, \quad T = \begin{bmatrix} t_{11} & & & \\ t_{21} & t_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ t_{n1} & t_{n2} & \cdots & t_{nn} \end{bmatrix}$$

我们可以使用待定法，求出矩阵  $T$  的各列向量。为此我们将  $T$  按列分块如下：

$$T = [T_1, T_2, \dots, T_n]$$

注意到

$$LT = [LT_1, LT_2, \dots, LT_n] = [e_1, e_2, \dots, e_n] = I$$

我们只需运用算法 1·1·1，逐一求解方程

$$LT_i = e_i, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

便可求得  $T = L^{-1}$ 。

[注意] 考虑到内存空间的节省，我们可以置结果矩阵  $T$  的初始状态为单位矩阵。这样，我们便得到如下具体的算法：

算法（求解下三角矩阵  $L$  的逆矩阵  $T$ ，前代法）

```
预置步 置  $T = I$ 
for  $j = 1:n$ 
  for  $k = 1:n-1$ 
     $T(k, j) = T(k, j) / L(k, k)$ 
     $T(k+1:n, j) = T(k+1:n, j) - T(k, j)L(j+1:n, k)$ 
  end
   $T(n, j) = T(n, j) / L(n, n)$ 
end
```

2. 设  $S, T \in R^{n \times n}$  为两个上三角矩阵, 而且线性方程组  $(ST - \lambda I)x = b$  是非奇异的, 试给出一种运算量为  $O(n^2)$  的算法, 求解该方程组。

[解] 因  $(ST - \lambda I) = (S - \lambda T^{-1})T$ , 故为求解线性方程组  $(ST - \lambda I)x = b$ , 可先求得上三角矩阵  $T$  的逆矩阵  $T^{-1}$ , 依照上题的思想我们很容易得到计算  $T^{-1}$  的算法。于是对该问题我们有如下解题的步骤:

(1) 计算上三角矩阵  $T$  的逆矩阵  $T^{-1}$ , 算法如下:

算法 1 (求解上三角矩阵的逆矩阵, 回代法。该算法的的运算量为  $n^3$ )

```

预置步 置  $\tilde{T} = I$ 
for  $j = 1:n$ 
  for  $k = n:-1:2$ 
     $\tilde{T}(k, j) = \tilde{T}(k, j) / T(k, k)$ 
     $\tilde{T}(1:k-1, j) = \tilde{T}(1:k-1, j) - \tilde{T}(k, j)T(1:k-1, k)$ 
  end
   $\tilde{T}(1, j) = \tilde{T}(1, j) / T(1, 1)$ 
end

```

(2) 计算上三角矩阵  $\tilde{S} = S - \lambda T^{-1}$ 。运算量大约为  $n^2/2$ 。

(3) 用回代法求解方程组:  $\tilde{S}y = b$ 。运算量为  $n^2$ ;

(4) 用回代法求解方程组:  $Tx = y$ 。运算量为  $n^2$ 。

算法总运算量大约为:  $n^3 + O(n^2)$ 。

3. 证明: 如果  $L_k = I - l_k e_k^T$  是一个 Gauss 变换, 则  $L_k^{-1} = I + l_k e_k^T$  也是一个 Gauss 变换。

[解] 按 Gauss 变换矩阵的定义, 易知矩阵  $I + l_k e_k^T$  是 Gauss 变换。下面我们只需证明它是 Gauss 变换  $L_k = I - l_k e_k^T$  的逆矩阵。事实上

$$(I - l_k e_k^T)(I + l_k e_k^T) = I + l_k e_k^T - l_k e_k^T - l_k e_k^T l_k e_k^T = I - l_k e_k^T l_k e_k^T$$

注意到  $l_k = (0, \dots, 0, l_{k+1,k}, \dots, l_{n,k})^T$ , 则显然有  $e_k^T l_k = 0$ 。从而有

$$L_k^{-1} = I + l_k e_k^T$$

4. 确定一个 Gauss 变换 L, 使

$$L \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 7 \\ 8 \end{bmatrix}$$

[解] 比较比较向量  $(2,3,4)^T$  和  $(2,7,8)^T$  可以发现 Gauss 变换 L 应具有功能: 使向量  $(2,3,4)^T$  的第二行加上第一行的 2 倍; 使向量  $(2,3,4)^T$  的第三行加上第一行的 2 倍。于是 Gauss 变换如下

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & \\ 2 & 1 & \\ 2 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

5. 证明: 如果  $A \in R^{n \times n}$  有三角分解, 并且是非奇异的, 那么定理 1.1.2 中的 L 和 U 都是唯一的。

[证明] 设  $A = L_1 U_1 = L_2 U_2$ , 其中  $L_1, L_2$  都是单位下三角阵,  $U_1, U_2$  都是上三角阵。因为 A 非奇异的, 于是

$$L_2^{-1} L_1 = U_2 U_1^{-1}$$

注意到, 单位下三角阵的逆仍是单位下三角阵, 两个单位下三角阵的乘积仍是单位下三角阵; 上三角阵的逆仍是上三角阵, 两个上三角阵的乘积仍是上三角阵。

因此，上述等将是一个单位下三角阵与一个上三角阵相等，故此，它们都必是单

$$\text{位矩阵。即 } L_2^{-1}L_1 = U_2U_1^{-1} = I,$$

从而

$$L_1 = L_2, U_1 = U_2.$$

即 A 的 LU 分解是唯一的。

6. 设  $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$  的定义如下

$$a_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{如果 } i = j \text{ 或 } j = n, \\ -1, & \text{如果 } i > j, \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

证明 A 有满足  $|l_{ij}| \leq 1$  和  $u_{nn} = 2^{n-1}$  的三角分解。

[证明] 令  $L = [l_{ij}] \in R^{n \times n}$  是单位下三角阵， $U = [u_{ij}] \in R^{n \times n}$  是上三角阵。定义如下

$$l_{ij} = \begin{cases} 0, & i < j \\ 1, & i = j \\ -1, & i > j \end{cases}$$

$$u_{ij} = \begin{cases} 2^{i-1} & i = 1, 2, \dots, n, j = n. \\ 1 & i = j \\ 0 & \text{其余} \end{cases}$$

容易验证： $A = LU$ 。

7. 设 A 对称且  $a_{11} \neq 0$ ，并假定经过一步 Gauss 消去之后，A 具有如下形式

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_1^T \\ 0 & A_2 \end{bmatrix}$$

证明  $A_2$  仍是对称阵。

[证明] 根据 Gauss 变换的属性，显然做矩阵  $A$  的 LU 分解的第一步中的 Gauss 变换为

$$L_1 = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ -\frac{a_{21}}{a_{11}} & 1 & & & \\ a_{11} & & \ddots & & \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \\ -\frac{a_{n1}}{a_{11}} & 0 & \dots & & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{a_1}{a_{11}} & I \end{bmatrix}$$

其中  $a_1^T = (a_{21}, \dots, a_{n1})$ ，将  $A$  分块为

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_1^T \\ a_1 & A_{22}^{(0)} \end{bmatrix}$$

那么

$$L_1 A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{a_1}{a_{11}} & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & a_1^T \\ a_1 & A_{22}^{(0)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_1^T \\ 0 & A_{22}^{(0)} - \frac{a_1 a_1^T}{a_{11}} \end{bmatrix}$$

即

$$A_2 = A_{22}^{(0)} - \frac{a_1 a_1^T}{a_{11}}$$

由  $A$  的对称性， $A_2$  对称性则是显而易见的。

8. 设  $A = [a_{ij}] \in R^{n \times n}$  是严格对角占优阵，即  $A$  满足

$$|a_{kk}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}|, \quad k = 1, 2, \dots, n.$$

又设经过一步 Gauss 消去后， $A$  具有如下形式

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_1^T \\ 0 & A_2 \end{bmatrix}$$

试证：矩阵  $A_2$  仍是严格对角占优阵。由此推断：对于对称的严格对角占优矩阵来说，用 Gauss 消去法和列主元 Gauss 消去法可得同样的结果。

[证明] 依上题的分析过程易知，题中的

$$A_2 = [\tilde{a}_{ij}] \text{ 其中: } \tilde{a}_{ij} = a_{ij} - \frac{a_{i1}a_{1j}}{a_{11}}, i, j = 2, \dots, n.$$

于是  $A_2$  主对角线上的元素满足

$$|\tilde{a}_{ii}| = \left| a_{ii} - \frac{a_{i1}a_{1i}}{a_{11}} \right| > |a_{ii}| - \frac{|a_{i1}||a_{1i}|}{|a_{11}|}, \quad i = 2, \dots, n. \quad (1)$$

$A_2$  非主对角线上的元素满足

$$\sum_{\substack{k=2 \\ k \neq i}}^n |\tilde{a}_{ik}| = \sum_{\substack{k=2 \\ k \neq i}}^n \left| a_{ik} - \frac{a_{i1}a_{1k}}{a_{11}} \right| \leq \sum_{\substack{k=2 \\ k \neq i}}^n |a_{ik}| + \frac{|a_{i1}|}{|a_{11}|} \sum_{\substack{k=2 \\ k \neq i}}^n |a_{1k}|.$$

$$|a_{kk}| > \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n |a_{kj}|, k = 1, 2, \dots, n.$$

由于  $A$  是严格对角占优的，即

故

$$\sum_{\substack{k=2 \\ k \neq i}}^n |a_{ik}| < |a_{ii}| - |a_{i1}|.$$

$$\sum_{\substack{k=2 \\ k \neq i}}^n |a_{1k}| < |a_{11}| - |a_{1i}|.$$

从而

$$\sum_{\substack{k=2 \\ k \neq i}}^n |\tilde{a}_{ik}| < |a_{ii}| - \frac{|a_{i1}||a_{1i}|}{|a_{11}|}, \quad i = 2, \dots, n. \quad (2)$$

综合 (1) 和 (2) 得

$$|\tilde{a}_{ii}| > \sum_{\substack{k=2 \\ k \neq i}}^n |\tilde{a}_{ik}|, \quad i = 2, \dots, n.$$

即, 矩阵  $A_2$  仍是严格对角占优阵。

9. 设  $A \in R^{n \times n}$  有三角分解。指出当把 Gauss 消去法应用于  $n \times (n+1)$  矩阵  $[A, b]$  时, 怎样才能不必存储  $L$  而解出  $Ax=b$  需要多少次乘法运算?

[解] 用 Gauss 消去法作  $A$  的 LU 分解, 实际上就是对系数矩阵  $A$  作了一组初等行变换, 将其化为上三角矩阵  $U$ 。而这一组的初等行变换对应的变换矩阵就是  $L^{-1}$ , 即

$$L^{-1}A = U$$

如果把这一组初等行变换施加于方程右端向量  $b$  上, 即有

$$L^{-1}[A, b] = [U, L^{-1}b]$$

这就是说, 方程组  $Ax = b$  和  $Ux = L^{-1}b$  是同解方程。而后者是上三角形方程组, 可运用本章算法 1.1.2 求解。这样我们就不必存储  $L$ , 通求解方程组  $Ux = L^{-1}b$ , 来求解原方程组  $Ax = b$ 。算法如下:

(1) 用初等变换化  $[A, b]$  为  $[U, L^{-1}b]$ ;

for  $k = 1: n-1$

$$A(k+1:n, k) = A(k+1:n, k) / A(k, k)$$

$$A(k+1:n, k+1:n) = A(k+1:n, k+1:n) - A(k+1:n, k)A(k, k+1:n)$$

$$b(k+1:n) = b(k+1:n) - A(k+1:n, k)b(k)$$

end

(2) 利用回代法求解方程组  $Ux = L^{-1}b$ 。

该算法所需要的加、减、乘、除运算次数为

$$\sum_{k=1}^{n-1} (3k + 2k^2) + n^2 = \frac{5}{3}n^3 + 2n^2 - \frac{8}{3}n$$

10.  $A$  是正定阵，如果对  $A$  执行 Gauss 消去一步产生一个形式为

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_1^T \\ 0 & A_2 \end{bmatrix}$$

的矩阵，证明  $A_2$  仍是正定阵。

[证明] 不妨设

$$L_1 A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_1^T \\ 0 & A_2 \end{bmatrix}, \quad \text{则有} \quad L_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{a_1}{a_{11}} & I \end{bmatrix}$$

从而有

$$L_1 A L_1^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_1^T \\ 0 & A_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{a_1}{a_{11}} & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 \\ 0 & A_2 \end{bmatrix}$$

由于  $L_1$  非奇异，故对  $\forall x \in R^{n-1}$  且  $x \neq 0$ ，构造  $\tilde{x} = (0, x^T)^T$ ，及  $y = L_1^T \tilde{x}$ ，则由  $A$  的正定性有

$$0 < y^T A y = \tilde{x}^T L_1 A L_1^T \tilde{x} = (0, x^T) \begin{bmatrix} a_{11} & 0 \\ 0 & A_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ x \end{bmatrix} = (0, x^T) \begin{bmatrix} 0 \\ A_2 x \end{bmatrix} = x^T A_2 x$$

由  $x$  的任意性知， $A_2$  正定。

11. 设

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & k \\ A_{21} & A_{22} & n-k \\ k & n-k & \end{bmatrix}$$

并且  $A_{11}$  是非奇异的。矩阵

$$S = A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}$$

称为是  $A_{11}$  在  $A$  中的 Schur 余阵。证明：如果  $A_{11}$  有三角分解，那么经过  $k$  步 Gauss 消去以后， $S$  正好等于 (1.1.4) 的矩阵  $A_{22}^{(k)}$ 。

[证明] 因为  $A_{11}$  有三角分解，所以矩阵  $A$  可保证前  $k$  步 Gauss 消去法可以顺利完成。即有如下单位下三角矩阵

$$L = \begin{bmatrix} L_{11} & 0 \\ L_{21} & L_{22} \end{bmatrix} \begin{matrix} k \\ n-k \end{matrix}$$

使

$$LA = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k)} & A_{12}^{(k)} \\ 0 & A_{22}^{(k)} \end{bmatrix} \begin{matrix} k \\ n-k \end{matrix}$$

注意到

$$LA = \begin{bmatrix} L_{11}A_{11} & L_{11}A_{12} \\ L_{21}A_{11} + A_{21} & L_{21}A_{12} + A_{22} \end{bmatrix}$$

比较两式便知， $L_{21} = -A_{21}A_{11}^{-1}$ ，故有

$$A_{22}^{(k)} = A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}$$

12. 证明：如果用全主元 Gauss 消去法得到  $PAQ=LU$  则对任意  $i$  有

$$|u_{ii}| \geq |u_{ij}|, j = i+1, \dots, n.$$

[证明] 略。

13. 利用列主元 Gauss 消去法给出一种求逆矩阵的实用算法。

] 设  $A$  是非奇异的, 则应用列主元 Gauss 消去法可得到

$$PA = LU$$

这里:  $P$  是置换阵,  $L$  是单位下三角阵,  $U$  是上三角阵。于是, 通过求解下列  $n$  个方程组

$$LUx_j = e_j, \quad j = 1, 2, \dots, n.$$

便可求得

$$(PA)^{-1} = A^{-1}P = [x_1, x_2, \dots, x_n]$$

于是

$$A^{-1} = [x_1, x_2, \dots, x_n]P$$

也就是说, 求  $A$  的逆矩阵, 可按下列方案进行:

(1) 用列主元 Gauss 消去法得到:  $PA = LU$  ;

(2) 经求解:  $LUx_j = e_j, \quad j = 1, 2, \dots, n$  得  $(PA)^{-1} = X, \quad X \in R^{n \times n}$  ;

(3) 对  $X$  进行列置换得:  $A^{-1} = XP$  。

14. 假定已知  $A \in R^{n \times n}$  的三角分解:  $A=LU$  试设计一个算法来计算  $A^{-1}$  的  $(i, j)$  元素。

[解] 求解方程组

$$LUx = e_j$$

则  $x$  的第  $i$  个分量  $x_i$  就是  $A^{-1}$  的  $(i, j)$  元素。

以上内容仅为本文档的试下载部分，为可阅读页数的一半内容。如要下载或阅读全文，请访问：<https://d.book118.com/937004064121006156>