

数值分析

主讲教师: 贺慧霞

北京航空航天大学数学科学学院



第二章 线性方程组的解法

2.3 矩阵的条件数与病态线性方程组



问题:求解Ax=b时,A和b的误差对x有何影响?

数值算例
$$\begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 3.000 & 01 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 8.000 & 02 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 2.999 & 99 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 8.000 & 03 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8.5 \\ -3 \end{bmatrix}$$

病态线性方程组

perturbation

perturbation

It's funny that such small perturbations in the coefficients lead to so big change in the solution!





由实际问题建立起来的线性方程组Ax=b本身存在模型误差和观测误差,或者是由计算得到的,存在含入误差等。总之,A,b都会有一定扰动ΔA, Δb, 因此实际处理的是A+ ΔA或b+ Δb ,我们需要分析A或b的扰动对解的影响.

 $Ax=b \longrightarrow (A+DA)x=b+Db$



一、矩阵的条件数与病态线性方程组

 $\Delta x = ?$

1: A非奇异,设精确,b有误差Δb,导致解x有多大误差?

$$A(x + \Delta x) = b + \Delta b$$

$$\Delta x = b$$

$$\Delta x = A^{-1} \Delta b$$

$$\| A \| \cdot \| x \| \ge \| b \|$$

$$\| \Delta x \| \le \| A \| \cdot \| x \| \ge \| b \|$$

$$\| \Delta x \| \le \| A \| \cdot \| A \| \cdot \| \Delta b \|$$

$$\| \Delta x \| \le \| A \| \cdot \| A \| \cdot \| \Delta b \|$$

2: 设b精确,A有误差 ΔA ,导致解x有多大误差? 设解为 $x + \Delta x$

$$(A + \Delta A)(x + \Delta x) = b$$

$$Ax = b$$

$$(A + \Delta A)\Delta x = -(\Delta A) \cdot x$$

设*A*非奇异,||∆*A*|| ||*A*-¹||<1

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \le \frac{\|A\| \cdot \|A^{-1}\|}{1 - \|A\| \cdot \|A^{-1}\|} \frac{\|\Delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\Delta A\|}{\|A\|} \le \frac{\|A^{1}\| \cdot \|A\|}{\|A^{-1}\| \cdot \|A\|}$$

$$A \triangle X = -(AA)X - (\Delta A) \triangle X$$

$$\Delta X = -A^{\dagger}(AA)X - A^{\dagger}(AA) \triangle X$$

$$||AX|| \leq ||A^{\dagger}|| \cdot ||AA|| ||X|| + ||A^{\dagger}|||AA|| \cdot ||\Delta X||$$

$$\left(\left|-\left|\left|A^{2}\right|\right|\cdot\left|\left|\Delta A\right|\right|\right)\frac{\left|\left|\Delta X\right|\right|}{\left|\left|X\right|\right|}\leq\left|\left|\left|A^{2}\right|\right|\cdot\left|\left|\Delta A\right|\right|$$

$$\frac{\|\Delta X\|}{\|\Delta X\|} \leq \frac{\|A'\| \cdot \|\Delta A\|}{\|-\|A'\| \cdot \|\Delta A\|}$$



3: 设b,A分别有误差 Δb 和 ΔA ,导致解x有多大误差?

$$(A + \Delta A)(x + \Delta x) = b + \Delta b$$



A非奇异,||ΔA|| ||A-1||<1

b的相对误差

A的相对误差

解的相对误差

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \le \frac{\|A\| \cdot \|A^{-1}\|}{1 - \|A\| \cdot \|A^{-1}\|} (\frac{\|\Delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\Delta A\|}{\|A\|})$$

当方程组的系数矩阵A或右端项b受到扰动 ΔA , Δb 时,引起的解的相对误差完全由 $||A||\cdot||A^{-1}||$ 来决定,它刻画了方程组的解对原始数据的敏感程度。



4. 矩阵的条件数 (Condition number)

定义: 对非奇异矩阵A,称乘积 $||A|| ||A^{-1}||$ 为矩阵A的条件数,记为 $cond(A) = ||A|| ||A^{-1}||$

- cond(A)的具体大小与||·||有关,但相对大小一致;
- cond(A)的大小本质取决于A,与解题的方法无关;
- 如果A是奇异的, $cond(A) = \infty$ 。



5. 常用的矩阵条件数

- 1. 矩阵A的行和范数: $||A||_{\infty} = \max_{1 \le i \le n} \sum_{j=1}^{n} |a_{ij}|$ $cond(A)_{\infty} = ||A||_{\infty} \cdot ||A^{-1}||_{\infty}$
- 2. 矩阵A的列和范数: $||A||_1 = \max_{1 \le j \le n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ $cond(A)_1 = ||A||_1 \cdot ||A^{-1}||_1$
- 3. 矩阵A的谱范数: $||A||_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$ $cond(A)_2 = ||A||_2 \cdot ||A^{-1}||_2$



例1: Hilbert 阵
$$H_n = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \dots \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \dots \\ \dots & \dots & \dots \end{bmatrix}$$

例1: Hilbert 阵
$$H_n = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \cdots & \frac{1}{n} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \cdots & \frac{1}{n+1} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n+1} & \cdots & \frac{1}{2n-1} \end{bmatrix}$$
 计算 H_3 的条件数.

解: $H_3 = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \end{pmatrix}$, $H_3^{-1} = \begin{pmatrix} 9 & -36 & 30 \\ -36 & 192 & -180 \\ 30 & -180 & 180 \end{pmatrix}$,

$$\boldsymbol{H_3}^{-1} = \begin{pmatrix} 9 & -36 & 30 \\ -36 & 192 & -180 \\ 30 & -180 & 180 \end{pmatrix}$$

$$\|\boldsymbol{H}_3\|_{\infty} = \frac{11}{6}, \|\boldsymbol{H}_3^{-1}\|_{\infty} = 408, \text{ Figure 2} (\boldsymbol{H}_3) = 748.$$

注:现在用Matlab数学软件可以很方便求矩阵的条件数!



$$cond(H_6)_{\infty} = 2.9 \times 10^7, \ cond(H_7)_{\infty} = 9.85 \times 10^8.$$

 \therefore 当n越大时, H_n 矩阵病态越严重.

(2)考虑方程组
$$H_3x = (11/6, 13/12, 47/60)^T = b$$
, (1) $0 \in H_3$ 及 有微小误差(取3位有效数字)有

$$\begin{pmatrix} 1.00 & 0.500 & 0.333 \\ 0.500 & 0.333 & 0.250 \\ 0.333 & 0.250 & 0.200 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 + \delta x_1 \\ x_2 + \delta x_2 \\ x_3 + \delta x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.83 \\ 1.08 \\ 0.783 \end{pmatrix},$$

简记作 $(H_3 + \delta H_3)(x + \delta x) = b + \delta b$.

方程组(1)与(2)的精确解分别为: $x = (1, 1, 1,)^T$,

$$x + \delta x = (1.089512538, 0.487967062, 1.491002798)^{T}.$$



于是
$$\delta x = (0.0895, -0.5120, 0.4910)^T$$
,

$$\frac{\|\delta H_3\|_{\infty}}{\|H_3\|_{\infty}} \approx 0.18 \times 10^{-3} < 0.02\%, \quad \frac{\|\delta b\|_{\infty}}{\|b\|_{\infty}} \approx 0.182\%,$$

$$\frac{\left\|\delta x\right\|_{\infty}}{\left\|x\right\|_{\infty}}\approx 51.2\%.$$

即 H_3 与b的相对误差很小,但引起解的相对误差超 过50%.



6. 矩阵条件数的一些性质

- 1. A非奇异,则cond (A) ≥1;
- 2. A非奇异, k≠0, 则cond (kA) = cond (A);
- 3. A是正交矩阵,则cond (A) $_2=1$;
- 4. A可逆, R正交, 则cond(RA)₂=cond(AR)₂=cond(A)₂
- 5.设A是非奇异实对称矩阵 ,则有 $\operatorname{cond}(A)_2 = \frac{\lambda_1}{\lambda_n}$
- $\lambda_1 \to A$ 的模最大的特征值 $\lambda_n \to A$ 的模最小的特征值 .



二、病态、良态线性方程组

1. 病态线性方程组

定义:对线性方程组Ax=b,若cond(A)相对很大,则称Ax=b是病态的线性方程组(也称A是病态矩阵);若cond(A)相对很小,则称Ax=b是良态的线性方程组(也称A是良态矩阵).



例2 设线性方程组 Ax=b 为

$$\begin{bmatrix} 0.216 & 1 & 0.144 & 1 \\ 1.296 & 9 & 0.864 & 8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.144 \\ 0.864 & 2 \end{bmatrix}$$

- (1) 求 cond(A)_∞; $\|A\|_{\infty} = 1.2969 + 0.8648$
- (2) 在八位十进制的限制下,用列主元素 Gauss 消去法求解。



(2)
$$\begin{bmatrix}
0.216 & 1 & 0.144 & 1 & 0.144 & 0 \\
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.216 & 1 & 0.144 & 1 & 0.144 & 0
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.216 & 1 & 0.144 & 1 & 0.144 & 0
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 2 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.144 & 0 & 0.144 & 0
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.144 & 0 & 0.144 & 0
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.144 & 0 & 0.144 & 0
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.144 & 0 & 0.144 & 0
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 2 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2 \\
0.864 & 0.864 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 2
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 8
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 & 8 & 0.864 & 8
\end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
1.296 & 9 & 0.864 &$$

得到解
$$x_2 = -1$$
, $x_1 = 1$. 333 179 1 原方程组的精确解 $x_1 = 2$, $x_2 = -2$

其相对误差为
$$\frac{\|\Delta x\|_{\infty}}{\|x\|_{\infty}} = 50\%$$
 解的精确性却很低

该方程组系数矩阵的条件数很大,方程组病态很严重



2. 判断线性方程组是否病态

AT 正明是大

注: 一般判断矩阵是否病态,并不计算A-1,而由经验得出.

- ☞ 行列式很大或很小(如某些行、列近似相关);
- ☞ 主元消去过程中出现小主元;

$$B = \begin{pmatrix} |0|^{\circ} & 0 & | \\ |0|^{\circ} & 0 & | \end{pmatrix} \text{ cond (B)} \approx |BX = b \text{ Rec.}$$

☞ 特征值相差大数量级.



- 3. 缓和甚至解决线性方程组病态的手段
 - 1. 采用高精度的算法(不是总有效);
 - 2. 通过行或列的平衡来降低矩阵的条件数(平衡法);

平衡法: 取矩阵 A 的行绝对值最大元 $s_i = \max_{1 \le j \le n} |a_{ij}|$,

构造对角阵
$$D = \begin{pmatrix} \frac{1}{s_1} \\ \frac{1}{s_2} \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

3. 残差校正法(迭代改善法)

$$\frac{1}{s_n}$$

解方程组 DAx = Db, 可能良态



例1 设
$$\begin{pmatrix} 1 & 10^4 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10^4 \\ 2 \end{pmatrix}$$
, 计算 cond $(A)_{\infty}$.

解:
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 10^4 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$
, $A^{-1} = \frac{1}{10^4 - 1} \begin{pmatrix} -1 & 10^4 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} cond(A)_{\infty} = \frac{(1 + 10^4)^2}{10^4 - 1} \approx 10^4$.

这个矩阵的元素大小不均,在A的第一行引进比例因子.

用平衡法计算 .则
$$\begin{cases} s_1 = \max_{1 \leq i \leq 2} |a_{1i}| = 10^4 \\ s_2 = 1, \end{cases}$$
 , 得 $DAx = Db$, 记为 $A'x = b'$,

$$\begin{pmatrix} 10^{-4} & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad (A')^{-1} = \frac{1}{1 - 10^{-4}} \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -10^{-4} \end{pmatrix},$$

于是:
$$cond(A')_{\infty} = \frac{1}{1-10^{-4}} \approx 4. \implies A'x = b'$$
为良态的.



用Gauss消元法求解原方程组:
$$(A|b) \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 10^4 & 10^4 \\ 0 & -10^4 & -10^4 \end{pmatrix}$$

得到一个很坏的解: $x_2 = 1$, $x_1 = 0$.

用列主元 Gauss 消元法:
$$(A'|b') \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 10^{-4} & 1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$
,

得到一个较好的解: $x_2 = 1$, $x_1 = 1$.



设 Ax = b, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为非奇异矩阵,且为病态方程组(但不过分病态).

下面研究的问题是,当求得方程组的近似解 后,如何对其精度进行改善 单精度,也就是 float,在 32 位机器上用 4 个字节来存储的; 双精度double是用 8 个字节来存储的。

3. 残差校正法步骤:

- 1. 用选主元三角分解法实现分解计算 PA = LU,
- 2. 求解PAx = LUx = Pb,得到x的近似解 x_1 ;(用单精度)
- 3. 校正 x_1 , 计算残差 $r_1 = b Ax_1$ 解 $A\Delta x_1 = r_1$, 得到 Δx_1 ;
- 4. $x_2 = x_1 + \Delta x_1$;



如果第二步计算没有误差,则 $x_2=x_1+\Delta x_1$ 就为Ax=b的精确解;

$$Ax_2 = A(x_1 + \Delta x_1) = Ax_1 + A\Delta x_1 = Ax_1 + r_1 = b$$

4.
$$x_2 = x_1 + \Delta x_1$$
;

事实上,总有舍入误差.

5.校正 x_2 , 计算残差 $r_2=b-Ax_2$, 解 $A\Delta x_2=r_2$; 得到 Δx_2 ;

6.
$$x_3 = x_2 + \Delta x_2$$
;

7.;

8.
$$r_k = b - A x_k$$
,解 $A\Delta x_k = r_k$;得到 Δx_k ;

9.
$$x_{k+1} = x_k + \Delta x_k$$
,

$$\xrightarrow{n\to\infty} x^*$$

重复该过程,就产生一近似解序列{xk},有时可能得到比较好的近似

例2 用迭代改善法解
$$\begin{pmatrix} 1.0303 & 0.99030 \\ 0.99030 & 0.95285 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2.4944 \\ 2.3988 \end{pmatrix}$$

(记为 Ax = b) 矩阵元素保留 5位有效数字.

解 精确解 $x^* = (1.2240, 1.2454)^T$ (舍入到小数后第4位)

$$cond(A)_{\infty} = ||A||_{\infty} ||A^{-1}||_{\infty} \doteq 2 \times 2000 = 4000.$$

1. 首先实现分解计算 PA = LU,且求 x_1

$$\frac{A}{0.99030} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.96118 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1.0303 & 0.99030 \\ 0 & 0.00099 \end{pmatrix} = LU,$$

$$Ly = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0.96118 & 1 \end{pmatrix} y = \begin{pmatrix} 2.4944 \\ 2.3988 \end{pmatrix}, \Rightarrow y = \begin{pmatrix} 2.4944 \\ 0.0012326 \end{pmatrix},$$

$$Ux_1 = \begin{pmatrix} 1.0303 & 0.99030 \\ 0 & 0.00099 \end{pmatrix} x_1 = \begin{pmatrix} 2.4944 \\ 0.0012326 \end{pmatrix}, \Rightarrow x_1 = \begin{pmatrix} 1.21549 \\ 1.25424 \end{pmatrix}$$

- 2. 校正 x_1 , 令 $r_1 = b Ax_1$, 解 $A\Delta x_1 = r_1$ 计算解 $\Delta x_1 = (0.00853501, -0.00887291)^T$.
- 3. $x_2 = x_1 + \Delta x_1 = (1.2250, 1.2387)^T$.

$$\begin{pmatrix} 1.0303 & 0.99030 \\ 0.99030 & 0.95285 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1.2250 \\ 1.2387 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2.4888 \\ 2.39341 \end{pmatrix}$$

$$r_2 = b - A \begin{pmatrix} x_{21} \\ x_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.0056 \\ 0.00539 \end{pmatrix} \Rightarrow \Delta x_2 = (-0.00171037, 0.0074343)^T$$

5.
$$x_3 = x_2 + \Delta x_2 = (1.2233, 1.2461)^T$$
.

$$\begin{pmatrix} 1.0303 & 0.99030 \\ 0.99030 & 0.95285 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1.2233 \\ 1.2461 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2.49438 \\ 2.39878 \end{pmatrix}$$

$$r_3 = b - A \begin{pmatrix} x_{31} \\ x_{32} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.00002 \\ 0.00002 \end{pmatrix} \Rightarrow \Delta x_3 = (0, 0.00002019 59)^T.$$

7.
$$x_4 = x_3 + \Delta x_3 = (1.2233, 1.24612)^T$$
.

如果 x_k 需要更多的数位,迭代可以继续.



小结

定义: 对非奇异矩阵A,称乘积 $||A|| ||A^{-1}||$ 为矩阵A的条件数,记为 $cond(A) = ||A|| ||A^{-1}||$

A是良态矩阵).

定义:对线性方程组Ax=b,若cond(A)相对很大,则称Ax=b是病态的线性方程组(也称A是病态矩阵);若cond(A)相对很小,则称Ax=b是良态的线性方程组(也称



作业

❖教材第46页习题11、12.

