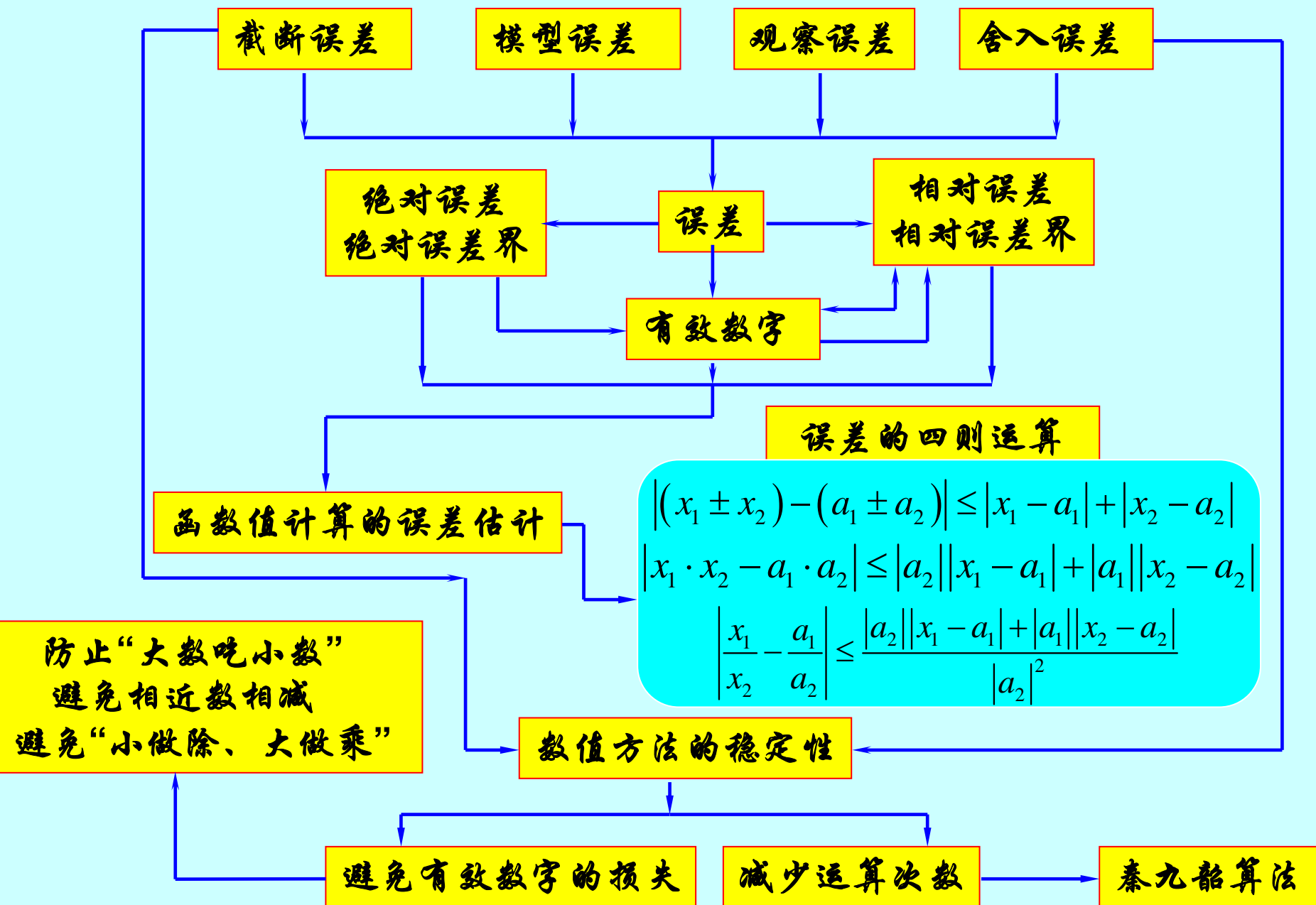


误差分析与数值方法稳定性内容结构框图



与向量、矩阵范数相关内容结构框图

向量范数

矩阵的条件数
及其性质

矩阵范数

1-范数、

2-范数、

∞ -范数

$$\|x\|_1 = \sum_{k=1}^n |x_k|$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{k=1}^n |x_k|^2}$$

$$\|x\|_\infty = \max_{1 \leq k \leq n} |x_k|$$

p -范数 $\|x\|_p = \sqrt[p]{\sum_{k=1}^n |x_k|^p}$

F -范数 $\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2}$

m_1 -范数 $\|A\|_{m_1} = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$

向量范数等价性

矩阵范数等价性

矩阵范数与向量范数的相容性

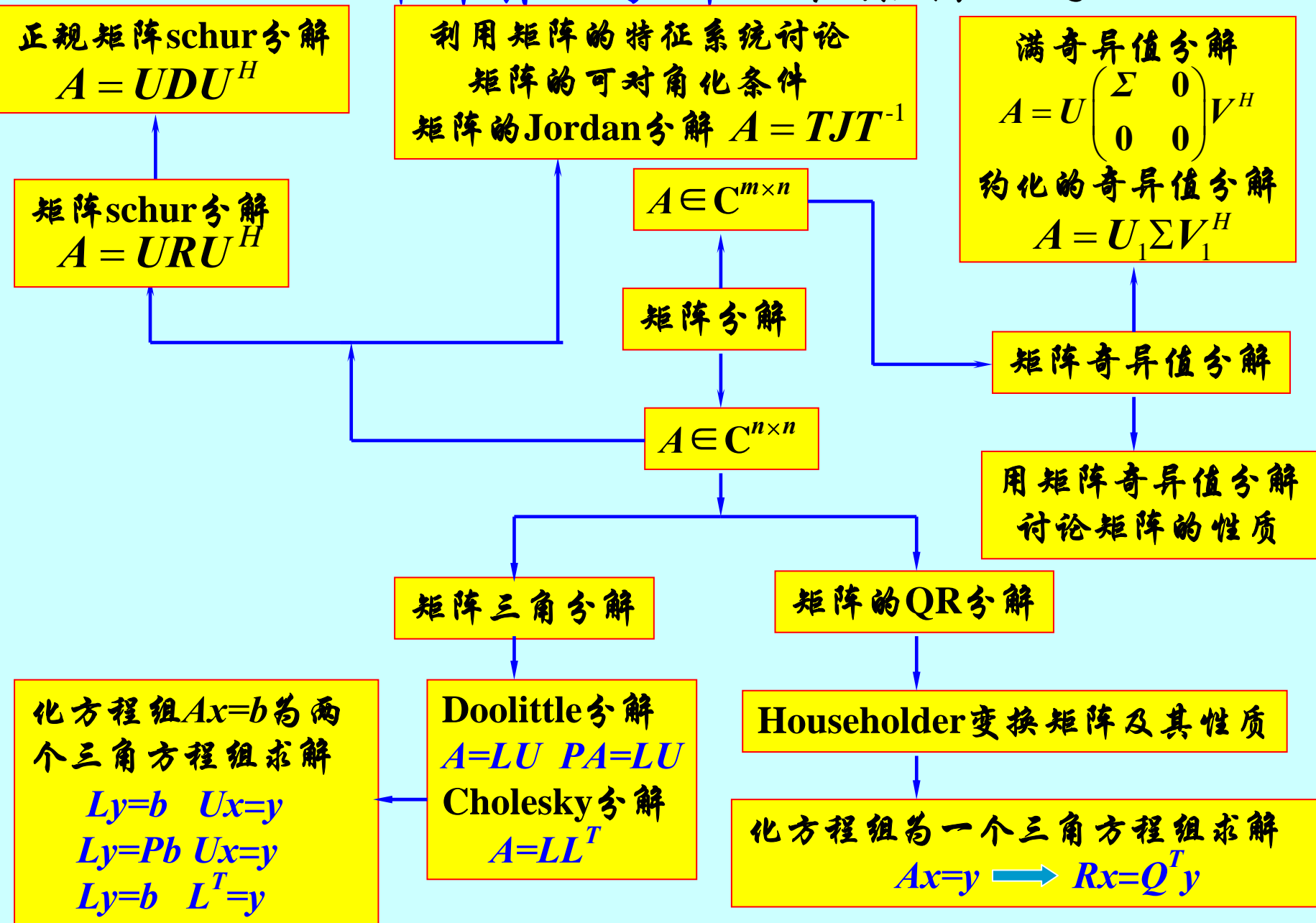
$$\|Ax\|_V \leq \|A\|_M \|x\|_V$$

由向量范数构造矩阵范数

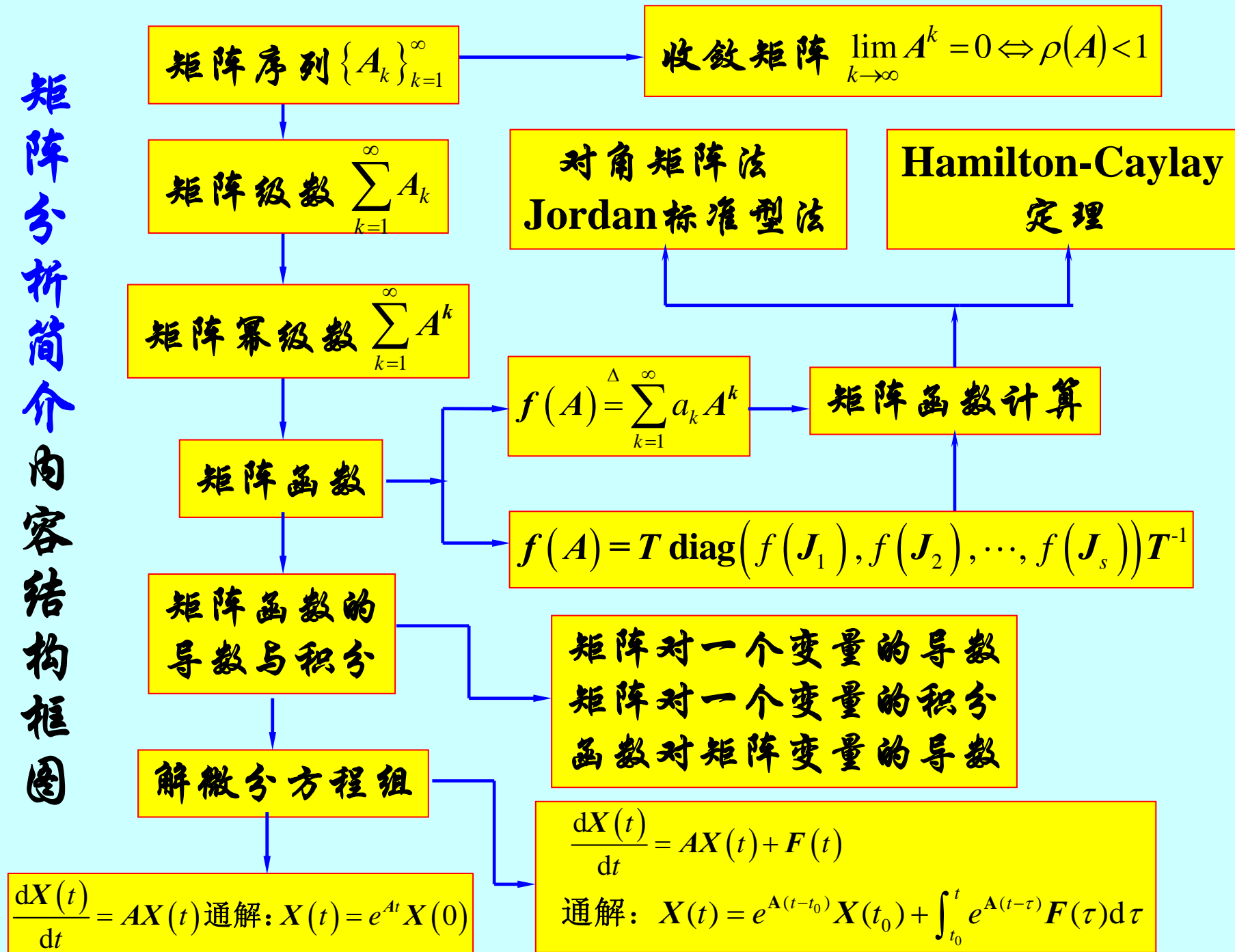
$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^m |a_{ij}| \quad \|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad \|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^H A)}$$

矩阵范数的性质: 1) $\rho(A) \leq \|A\|$ 2) $\|A\| \leq \rho(A) + \varepsilon$ 3) $\|(I \pm A)^{-1}\| \leq \frac{1}{1 - \|A\|}$

矩阵计算与分解内容结构框图



矩阵分析简介内容结构框图





第一章部分相关习题 P16

1、（4）解：设有 n 为有效数字，则由定理1.7，得

$$\frac{|x-a|}{|a|} \leq \frac{1}{2a_1} \times 10^{1-n}$$

注意： $8 \leq \sqrt{70} \leq 9$ ，则可取 $a_1=8$ 。为使 $\frac{|x-a|}{|a|} < 0.1\%$ ，只需

使

$$\frac{1}{2a_1} \times 10^{1-n} = \frac{1}{2 \times 8} \times 10^{1-n} < 0.001$$

即

$$10^n > \frac{1}{16} \times 10^4 \Rightarrow n = 3$$

查表后得出

$$\sqrt{70} \approx 8.37$$

P17 11 (3) 如何计算函数 $\int_N^{N+1} \frac{dx}{1+x^2}$ 的之比较准确,其中 N 充分大。

解:

$$\int_N^{N+1} \frac{dx}{1+x^2} = \mathbf{arctg}(N+1) - \mathbf{arctg}N =$$

注: 令 $\alpha = \mathbf{arctg}(N+1)$, $\beta = \mathbf{arctg}N$, 则 $\mathbf{tg}\alpha = N$ $\mathbf{tg}\beta = N+1$

由于 $\alpha - \beta = \mathbf{arctg}(N+1) - \mathbf{arctg}N$, 由差角公式:

$$\mathbf{tg}(\alpha - \beta) = \frac{\mathbf{tg}\alpha - \mathbf{tg}\beta}{1 + \mathbf{tg}\alpha \cdot \mathbf{tg}\beta}$$

得

$$\alpha - \beta = \mathbf{arctg} \frac{\mathbf{tg}\alpha - \mathbf{tg}\beta}{1 + \mathbf{tg}\alpha \cdot \mathbf{tg}\beta}, \text{ 进而有}$$

$$\mathbf{arctg}(N+1) - \mathbf{arctg}N = \mathbf{arctg} \frac{1}{1 + N(N+1)}$$

第二章部分相关习题 P49

(1) $A = \begin{pmatrix} 1+a & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$ 当 a 满足条件 $a \neq -1$ 时, A 可作 LU 分解。

(2) $A = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -2 & a \end{pmatrix}$ 当 a 满足条件 $a > 2$ 时, A 可作 LL^T 分解,

其中 L 是对角元素为正的下三角阵, 则 $L = \begin{pmatrix} \sqrt{2} & \\ -\sqrt{2} & \sqrt{a-2} \end{pmatrix}$

(3) $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix}$, 则 $\text{cond}_2(A) = \frac{2+\sqrt{2}}{2-\sqrt{2}} = \frac{(2+\sqrt{2})^2}{2}$

(4) R 为对角 矩阵, A 的特征值为 R 的对角元,

A 的特征向量为 U 的列, 当 A 为Hermite阵时, R 为 实对角 阵,

当 A 为斜Hermite阵时, R 为 纯复对角 阵。

P55 5.考察如下矩阵是否存在 LU 分解, 如果存在是否唯一?

$$(1) \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 1 \\ 4 & 6 & 7 \end{pmatrix} \quad (2) \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 3 & 1 \end{pmatrix}$$

(1) 解: 矩阵 A 的行列式的性质为:

$$\det(A_1) = 1 \neq 0, \det(A_2) = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{vmatrix} = 0, \det(A_3) = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 1 \\ 4 & 6 & 7 \end{vmatrix} = 10 \neq 0$$

若 A 存在 LU 分解, 则应有:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 1 \\ 4 & 6 & 7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 4 & l_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 2u_{11} & 2u_{12} + u_{22} & 2u_{13} + u_{23} \\ 4u_{11} & 4u_{12} + l_{32}u_{22} & 4u_{13} + l_{32}u_{23} + u_{33} \end{pmatrix}$$



$$\text{即} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & \underline{4} & 1 \\ 4 & \underline{6} & 7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 2u_{11} & \underline{2u_{12} + u_{22}} & 2u_{13} + u_{23} \\ 4u_{11} & 4u_{12} + l_{32}u_{22} & 4u_{13} + l_{32}u_{23} + u_{33} \end{pmatrix}$$

进一步有 $u_{11} = 1, u_{12} = 2, u_{13} = 3$, 那么

$$2u_{12} + u_{22} = a_{22} = 4 \Rightarrow u_{22} = 4 - 2 \times 2 = 0$$

$$\text{就有 } a_{32} = 4u_{12} + l_{32}u_{22} = 2 \times 4 + l_{32} \times 0 = 8$$

这与 $a_{32}=6$ 矛盾。故 A 不存在 LU 分解。



(2) 解：矩阵 B 的行列式的性质为：

$$\det(B_1) = 1 \neq 0, \det(B_2) = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{vmatrix} = 0, \det(B_3) = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 3 & 1 \end{vmatrix} = 0$$

若 B 存在 LU 分解,则应由：

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & l_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 2u_{11} & 2u_{12} + u_{22} & 2u_{13} + u_{23} \\ 3u_{11} & 3u_{12} + l_{32}u_{22} & 3u_{13} + l_{32}u_{23} + u_{33} \end{pmatrix}$$

$$\text{即 } \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & \underline{2} & \underline{1} \\ 3 & 3 & \underline{1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 2u_{11} & \underline{2u_{12} + u_{22}} & \underline{2u_{13} + u_{23}} \\ 3u_{11} & 3u_{12} + l_{32}u_{22} & \underline{3u_{13} + l_{32}u_{23} + u_{33}} \end{pmatrix}$$

从而, $u_{11} = 1$, $u_{12} = 1$, $u_{13} = 1$, 进一步有:

$$2u_{12} + u_{22} = a_{22} = 2 \Rightarrow u_{22} = 0$$

$$2u_{13} + u_{23} = a_{23} = 1 \Rightarrow u_{23} = -1$$

$$3u_{13} + l_{32}u_{23} + u_{33} = a_{33} = 1 \Rightarrow u_{33} = l_{32} - 2$$

$$\text{即 } \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & l_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & l_{32} - 2 \end{pmatrix}$$

其中 l_{32} 可以任取, 故 \mathbf{B} 存在 \mathbf{LU} 分解, 但是不唯一。

**P272 1.**

(4) $A = \begin{pmatrix} a & 10 \\ 0 & 0.5 \end{pmatrix}$, 要是 $\lim_{k \rightarrow \infty} A^k = \mathbf{O}$, 则 a 应满足 $|a| < 1$

(7) 设 n 阶矩阵 A 可逆, $\int_0^1 e^{At} dx = \underline{\hspace{2cm}}$

$$\frac{de^{At}}{dt} = Ae^{At} \Rightarrow \int_0^1 e^{At} dt = A^{-1} \int_0^1 de^{At} = \mathbf{A}^{-1} (e^A - \mathbf{I})$$



P273 3. 设 $A = \mathbf{x}\mathbf{x}^H$, 其中 $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$ 且 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, 判断如下矩阵序列的收敛性。

$$\left\{ \left(\frac{A}{\rho(A)} \right)^k \right\}_{k=1}^{\infty}$$

注意, $A = \mathbf{x}\mathbf{x}^H$ 的特征值为: $\mathbf{x}^H \mathbf{x}$, $0, \dots, 0$, 故 $\rho(A) = \mathbf{x}^H \mathbf{x}$ 。

又

$$\left(\frac{A}{\rho(A)} \right)^2 = \frac{(\mathbf{x}\mathbf{x}^H)(\mathbf{x}\mathbf{x}^H)}{\rho^2(A)} = \frac{\mathbf{x}(\mathbf{x}^H \mathbf{x})\mathbf{x}^H}{\rho^2(A)} = \frac{\cancel{\rho(A)}(\mathbf{x}\mathbf{x}^H)}{\rho^{\cancel{2}}(A)} = \frac{A}{\rho(A)}$$

从而此矩阵序列的收敛, 其极限为:

$$\left(\frac{A}{\rho(A)} \right)^k = \frac{A}{\rho(A)}$$

4. 证明 $\rho(A) < 1$ 时, $\sum_{k=1}^{\infty} kA^k = A(I - A)^{-2}$

证明, 方法1

注意, 绝对收敛的函数幂级数 $f(t) = \sum_{k=0}^{\infty} t^k = \frac{1}{1-t}$, $|t| < 1$, 则

$$f'(t) = \sum_{k=1}^{\infty} kt^{k-1} = \frac{1}{(1-t)^2} \quad \text{令} \quad s(t) = f'(t)t = \sum_{k=0}^{\infty} kt^k = \frac{t}{(1-t)^2}$$

则得到新的绝对收敛的函数幂级数

$$F(t) = s(t)(1-t)^2 = \left(\sum_{k=0}^{\infty} kt^k \right) (1-t)^2 = t, \quad |t| < 1$$

由定理3, 可知相应的绝对收敛的矩阵幂级数为:

$$F(A) = \left(\sum_{k=0}^{\infty} kA^k \right) (I - A)^2 = A, \quad \text{当 } \rho(A) < 1 \text{ 时,}$$

而当 $\rho(A) < 1$ 时, 由定理1.6可得, $(I-A)$ 可逆, 故得

$$\sum_{k=1}^{\infty} kA^k = A(I - A)^{-2}$$

证明, 方法2 由于 $\sum_{k=1}^{\infty} A^k = A(I - A)^{-1}$, 取 $Q = (I - A)^{-1}$, 则

$$\left(\sum_{k=1}^{\infty} A^k \right) Q = A(I - A)^{-1} (I - A)^{-1} = A(I - A)^{-2},$$

由性质6、7

$$\left(\sum_{k=1}^{\infty} A^k \right) Q = \sum_{k=1}^{\infty} A^k Q = \sum_{k=1}^{\infty} \left[A^k \left(\sum_{n=0}^{\infty} A^n \right) \right] = \sum_{k=0}^{\infty} \left(\underbrace{A^{k+1} \sum_{n=0}^{\infty} A^n}_{k=0} \right)$$

$$k=0, A(I + A + A^2 + \cdots) = \boxed{A} + \boxed{A^2} + \boxed{A^3} + \boxed{A^4} + \boxed{A^5} + \cdots$$

$$k=1, A^2(I + A + A^2 + \cdots) = \boxed{A^2} + \boxed{A^3} + \boxed{A^4} + \boxed{A^5} + \cdots$$

$$k=2, A^3(I + A + A^2 + \cdots) = \boxed{A^3} + \boxed{A^4} + \boxed{A^5} + \cdots$$

$$A + 2A^2 + 3A^3 + \cdots + kA^k + \cdots \sum_{k=1}^{\infty} kA^k$$

则

$$\sum_{k=1}^{\infty} kA^k = \sum_{k=0}^{\infty} \left(A^{k+1} \sum_{n=0}^{\infty} A^n \right) = A(I - A)^{-2}$$

练习 设 $A = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, 求 e^{tA} 。

$$\text{解 } \psi(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda + 2 & -1 & 0 \\ 4 & \lambda - 2 & 0 \\ -1 & 0 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = \lambda^3 - \lambda^2,$$

由Hamilton-Caylay定理 $\psi(A) = 0$, 知 $A^3 = A^2$, 即 $A^4 = A^2$, $A^5 = A^2, \dots$

$$\text{于是 } e^{tA} = I + (tA) + \frac{(tA)^2}{2!} + \frac{(tA)^3}{3!} + \frac{(tA)^4}{4!} + \dots$$

$$\begin{aligned} &= I + tA + \left(\frac{t^2}{2!} + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^4}{4!} + \dots \right) A^2 = I + tA + (e^t - 1 - t) A^2 \\ &= \begin{pmatrix} 1 - 2t & t & 0 \\ -4t & 2t + 1 & 0 \\ 1 + 2t - e^t & e^t - t - 1 & e^t \end{pmatrix}. \end{aligned}$$



DUT

大连理工大学

DALIAN UNIVERSITY OF TECHNOLOGY

THE END