



江南大学

第二章 线性方程组的直接解法

第六节 矩阵、向量和连续函数的范数





2.6.1 范数的一般概念

定义 2.6.1: 设 X 是数域 K 上的一个线性空间, 在其定义一个实值函数 $\|\cdot\|$, 且任意 $u, v \in X$ 及 $k \in K$, 满足下列性质:

(1) 正定性: $\|u\| \geq 0$, 且 $\|u\| = 0 \Leftrightarrow u = \theta$ (注: θ 表示线性空间中零元素);

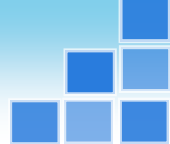
(2) 齐次性: $\|ku\| = |k|\|u\|$;

(3) 三角不等式: $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$ 。

则称 $\|\cdot\|$ 为 X 上的范数, 同时定义了范数的线性空间也称为赋范线性空间。



2.6.3 向量范数



几种常用向量范数: $\forall x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in R^n$ (或 C^n)

(1) 2-范数

$$\|x\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \quad (2.6.8)$$

(2) 1-范数

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad (2.6.9)$$

(3) ∞ -范数

$$\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \{|x_i|\} \quad (2.6.10)$$

上面三种常用向量范数可统一为下列的 p -范数:

$$\|x\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}, \quad p \in [1, +\infty)$$





例1 设 $x=(1, 0, -1, 2)^T$, 计算 $\|x\|_1$, $\|x\|_\infty$, $\|x\|_2$

解: $\|x\|_1 = 1 + 0 + |-1| + 2 = 4$

$$\|x\|_\infty = \max(1, 0, |-1|, 2) = 2$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{1^2 + 0^2 + (-1)^2 + 2^2} = \sqrt{6}$$





定义 2.6.4: 设 $\|\cdot\|_\alpha$ 和 $\|\cdot\|_\beta$ 是线性空间 X 上的两个范数。如果存在常数 $c_2 > c_1 > 0$, 使得

$$\forall u \in X, \quad c_1 \|u\|_\alpha \leq \|u\|_\beta \leq c_2 \|u\|_\alpha \quad (2.6.11)$$

则称范数 $\|\cdot\|_\alpha$ 和 $\|\cdot\|_\beta$ 是等价的。

定理 2.6.5: R^n 上所有的范数都是等价的。



2.6.4 矩阵范数

定义 2.6.5: 若 $\forall A \in R^{n \times n}$, 对应一个实数 $\|A\|$, 且 $\forall A, B \in R^{n \times n}, k \in R$, 满足以下性质:

- (1) 非负性: $\|A\| \geq 0$, 且 $\|A\| = 0 \Leftrightarrow A = \theta$;
- (2) 齐次性: $\|kA\| = |k| \|A\|$;
- (3) 三角不等式成立: $\|A+B\| \leq \|A\| + \|B\|$;
- (4) 相容性条件: $\|AB\| \leq \|A\| \times \|B\|$;

则称 $\|\cdot\|$ 为 $R^{n \times n}$ 上的一个矩阵范数。

例 2.6.8: 设 $A = (a_{ij})_{n \times n} \in R^n$, 定义:

$$\|A\|_F = \left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \quad (2.6.13)$$

称为矩阵的 Frobenius 范数。



定义 2.6.6: 对于给定 R^n 上的向量范数 $\|x\|$ 和 $R^{n \times n}$ 上的范数 $\|A\|$, 若满足: \leftarrow

$$\forall x \in R^n, A \in R^{n \times n}, \text{ 有 } \|Ax\| \leq \|A\| \cdot \|x\| \quad (2.6.14) \leftarrow$$

则称矩阵范数 $\|\cdot\|$ 与向量范数 $\|\cdot\|$ 是相容的。而式 (2.6.14) 也称为矩阵范数与向量范数的相容性条件。 \leftarrow

定理 2.6.6: 设 $\|\cdot\|$ 是 R^n 上任一个向量范数, 则 $\forall A \in R^{n \times n}$, 定义: \leftarrow

$$\|A\| = \sup_{x \neq \theta} \left\{ \frac{\|Ax\|}{\|x\|} \right\} = \sup_{\|x\|=1} \{\|Ax\|\} \quad (2.6.15)$$

则 (2.6.15) 式定义的 $\|A\|$ 是 $R^{n \times n}$ 上的一种范数, 称为向量范数诱导的矩阵范数 \leftarrow



定理 2.6.7: 设 $A = (a_{ij})_{n \times n} \in R^{n \times n}$, 则

(1) 矩阵的行范数:

$$\|A\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right\} \quad (2.6.17)$$

(2) 矩阵的列范数

$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \left\{ \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \right\} \quad (2.6.18)$$

(3) 矩阵的谱范数

$$\|A\|_2 = \sqrt{\rho(A^T A)} \quad (2.6.19)$$

注: $\rho(A^T A) = \lambda_{\max}(A^T A)$ 。若矩阵 A 对称, 则 $\|A\|_2 = \rho(A)$ 。



例2 计算方阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 4 \\ 0 & -2 & 4 \end{bmatrix}$ 的三种范数

解 $\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq 3} \sum_{i=1}^3 |a_{ij}| = \max\{1, 4, 8\} = 8$

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq 3} \sum_{j=1}^3 |a_{ij}| = \max\{1, 6, 6\} = 6$$

$$\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)} \quad \text{先计算}$$

$$A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & -2 \\ 0 & 4 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 4 \\ 0 & -2 & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 8 & 0 \\ 0 & 0 & 32 \end{bmatrix}$$

所以 $\lambda_{\max}(A^T A) = 32$, 从而 $\|A\|_2 = \sqrt{32} = 4\sqrt{2}$

