



§ 1.2 预备知识—向量范数

R^n 空间的向量范数 $\|\cdot\|$ 对任意 $x \in R^n$,
满足下列条件：

$$(1) \quad \|x\| \geq 0; \quad \|x\| = 0 \iff x = 0 \quad (\text{正定性})$$

$$(2) \quad \|\alpha x\| = |\alpha| \|x\| \quad \text{对任意 } \alpha \in C \quad (\text{齐次性})$$

$$(3) \quad \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad (\text{三角不等式})$$



在向量空间 $R^n(C^n)$ 中, 设 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$

常用的向量 x 的范数有

$$\|x\|_2 = (|x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2)^{1/2} \text{-----}(1)$$

x 的2-范数或欧氏范数

$$\|x\|_1 = |x_1| + |x_2| + \dots + |x_n| \text{-----}(2)$$

x 的1-范数

$$\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i| \text{-----}(3)$$

x 的 ∞ -范数或最大范数

$$\|x\|_p = (|x_1|^p + |x_2|^p + \dots + |x_n|^p)^{1/p} \text{-----}(4)$$

x 的 p -范数, $p \geq 1$

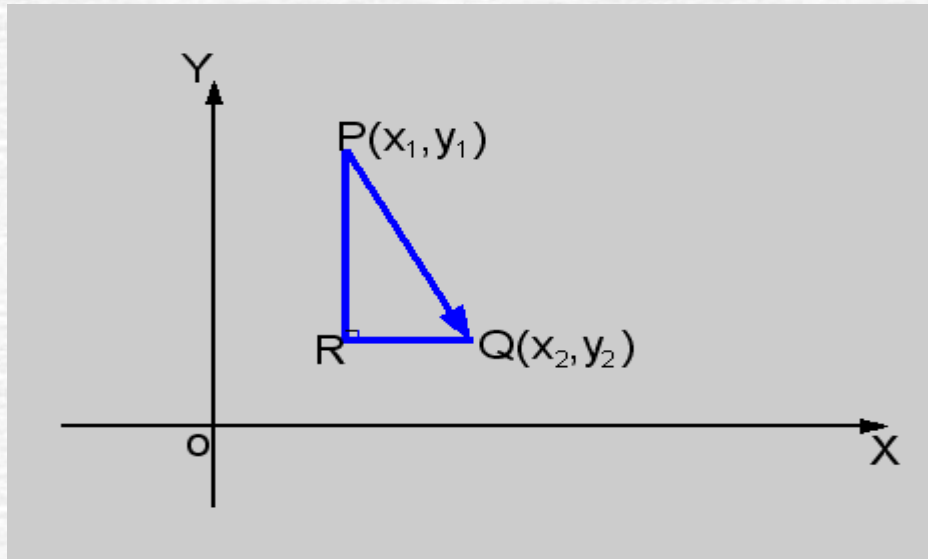


下述范数的几何意义是：

$$\|x\|_{\square} = \max(|x_2 - x_1|, |y_2 - y_1|)$$

$$\|x\|_1 = |x_2 - x_1| + |y_2 - y_1|$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{(y_2 - y_1)^2 + (x_2 - x_1)^2}$$





例 3 求下列向量的各种常用范数

$$x = (1, 4, 3, -1)^T$$



例 3 求下列向量的各种常用范数

$$x = (1, 4, 3, -1)^T$$

解 $\|x\|_1 = |x_1| + |x_2| + \cdots + |x_4| = 9$

:

$$\|x\|_2 = (|x_1|^2 + |x_2|^2 + \cdots + |x_4|^2)^{1/2} = \sqrt{27} = 3\sqrt{3}$$

$$\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq 4} |x_i| = 4$$

显然, 本例中 $c_1 \|x\|_\infty \leq \|x\|_1 \leq c_2 \|x\|_\infty$, 即

$$1 \cdot 4 \leq 9 \leq 9/4 \cdot 4 = 9$$



范数等价的定义：

设 $\|\cdot\|_A$ 和 $\|\cdot\|_B$ 是 R 上任意两种范数，若存在常数 C_1 、 $C_2 > 0$ 使得

$$C_1 \|x\|_B \leq \|x\|_A \leq C_2 \|x\|_B$$

则称 $\|x\|_B$ 和 $\|x\|_A$ 等价。

定理 1 R^n 上一切范数都等价。



显然 $\|x\|_1$ 和 $\|x\|_2$ 是 $\|x\|_p$ 在 $p = 1$ 和 $p = 2$ 时的特例

并且由于

$$\begin{aligned}\max_{1 \leq i \leq n} |x_i| &\leq (|x_1|^p + |x_2|^p + \cdots + |x_n|^p)^{1/p} \leq (n \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|^p)^{1/p} \\ &= n^{1/p} \max_{1 \leq i \leq n} |x_i| \rightarrow \max_{1 \leq i \leq n} |x_i| \quad (p \rightarrow \infty)\end{aligned}$$

$\|x\|_p \rightarrow \|x\|_\infty$ ($p \rightarrow \infty$ 时), 所以 $\|x\|_\infty$ 也是 $\|x\|_p$ 的特例

$$\text{且 } \|x\|_\infty \leq \|x\|_2 \leq \|x\|_1$$

注意：一般有向量的等价关系

$$c_1 \|x\|_p \leq \|x\|_q \leq c_2 \|x\|_p \quad (p \neq q, p, q = 1, 2, \infty; c_1, c_2 \in \mathbf{R}^+)$$



定理 2

对 \mathbb{R}^n 任意一种向量范数 $\|\cdot\|$ 而言, 向量序列 $\{x^k\}$ 收敛于向量 x^* 的充分必要条件是

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x^k - x^*\| = 0$$



§ 1.2 预备知识—矩阵范数 (续)

定义 设 $\|\cdot\|$ 是以 n 阶方阵为变量的实值函数, 且满足条件:

(1) 非负性: $\|A\| \geq 0$, 且 $\|A\| = 0$ 当且仅当 $A = 0$

(2) 齐次性: $\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\|, \alpha \in \mathbb{R}$

(3) 三角不等式: $\|A+B\| \leq \|A\| + \|B\|$

(4) 相容性: $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$

则称 $\|A\|$ 为矩阵 A 的范

数.

定义: 设 $\|\cdot\|$ 是一种向量范数

$$\|A\| = \sup_{x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \sup_{x \in \mathbb{R}^n, \|x\|=1} \|Ax\|$$

称之为由向量范数派生的矩阵算子范数.



常用的矩阵范数

$$(1) \quad \|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \quad \text{-----}(5)$$

A 的每列绝对值之和的最大值, 称 A 的列范数

$$(2) \quad \|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad \text{-----}(6)$$

A 的每行绝对值之和的最大值, 称 A 的行范数

$$(3) \quad \|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)} \quad \text{-----}(7)$$

称 A 的2-范数

其中 $\lambda_{\max}(A^T A)$ 为 $A^T A$ 的特征值的绝对值的最大值

$$(4) \quad \|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2} \quad \text{-----}(8)$$

— 向量 $\|\cdot\|_2$ 的推广 Frobenius10



例 5 求矩阵 A 的各种常用范数

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Row sums: 3, 4, 2 (yellow numbers to the right of the matrix)

Column sums: 2, 5, 2 (blue numbers below the matrix)

解： $\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| = \max\{2, 5, 2\} = 5$

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = \max\{3, 4, 2\} = 4$$

由于 $\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$



例 5 求矩阵 A 的各种常用范数

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

解 (续) 由 $\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$

于
因此先求 $A^T A$ 的特征值

$$A^T A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 2 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 0 & 9 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

特征方程为

$$\det(\lambda I - A^T A) = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & 0 & -1 \\ 0 & \lambda - 9 & 1 \\ -1 & 1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = 0$$



例 5 求矩阵 A 的各种常用范数

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

解 (续) 由 $\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)}$

于

因此先求 $A^T A$ 的特征值

特征方程为 $\det(\lambda I - A^T A) = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & 0 & -1 \\ 0 & \lambda - 9 & 1 \\ -1 & 1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = 0$

可得 $A^T A$ 的特征值为

$$\lambda_1 = 9.1428, \lambda_2 = 2.9211, \lambda_3 = 0.9361$$

$$\lambda_{\max}(A^T A) = 9.1428$$

$$\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)} = 3.0237$$



$$\|A\|_1 = 5$$

$$\|A\|_\infty = 4$$

$$\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)} = 3.0237$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\|A\|_F = \sqrt{2 + 9 + 2} = 3.6056$$

$$\underline{\|A\|_1} \quad \underline{\|A\|_\infty}$$

$$\underline{\|A\|_2}$$

$$\underline{\|A\|_F}$$

容易计算

计算较复杂

较少使用

使用最广泛

对矩阵元素的变化比较敏感

性质较好

使用最广泛



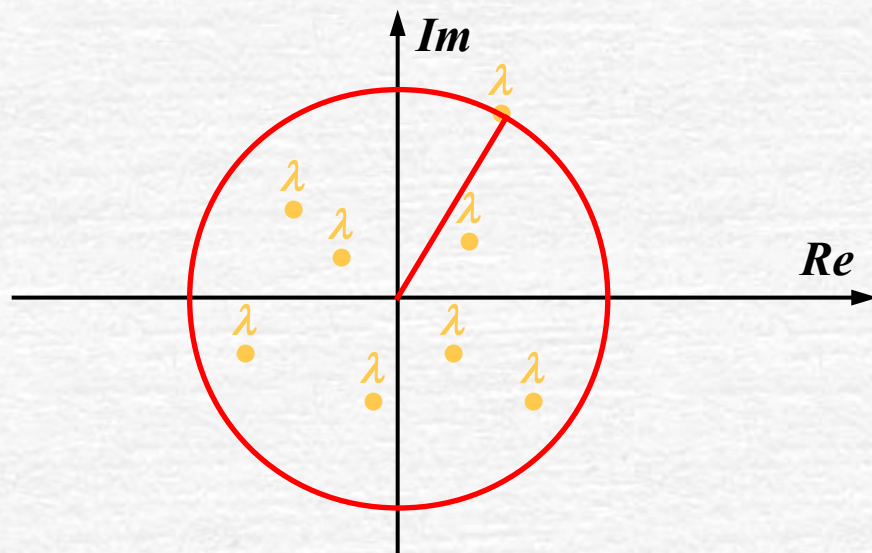
定义 2.4 设 $A \in R^{n \times n}$ 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 称

$$\rho(A) = \max\{|\lambda_1|, |\lambda_2|, \dots, |\lambda_n|\} \quad \text{-----}(9)$$

为矩阵 A 的谱半径

显然

$$\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)} = \sqrt{\rho(A^T A)}$$





定理 3 设 A 为 n 阶方阵, 则对任意算子范数 $\|\cdot\|$ 有

$$\rho(A) \leq \|A\|$$

证明： 由算子范数的相容性, 得到 $\|Ax\| \leq \|A\| \|x\|$

将任意一个特征根 λ 所对应的特征向量 u 代入

$$|\lambda| \|u\| = \|\lambda u\| = \|Au\| \leq \|A\| \|u\|$$

$$\text{即 } |\lambda| \leq \|A\|. \text{ 故 } \rho(A) \leq \|A\|.$$

即矩阵 A 的谱半径不超过矩阵的任何一种算子范数



定理 4

若 A 对称, 则 $\|A\|_2 = \rho(A)$
有

证明

$$\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^T A)} = \sqrt{\lambda_{\max}(A^2)}$$

:

若 λ 是 A 的一个特征根, 则 λ^2 必是 A^2 的特征根。
 $\Rightarrow \lambda_{\max}(A^2) = \lambda^2(A)$ 对某个 A 的特征根 λ 成

立

又对称矩阵的特征根为实数, 即 $\lambda^2(A)$ 为非负实数,
故得证。 ■



定理 . 设 $\|\cdot\|$ 是 $R^{n \times n}$ 上的一种算子范数, $A \in R^{n \times n}$,
若 A 满足 $\|A\| < 1$, 则 $I + A$ 非奇异, 且

$$\|(I + A)^{-1}\| < \frac{1}{1 - \|A\|}$$

证明 :
略