

第十九讲 范数理论及其应用

一、向量范数

范数可以看作长度概念的推广，主要用于逼近的程度。

1. 向量范数定义：设 V 为数域 K 上的向量空间，若对于 V 的任一向量 x ，对应一个实值函数 $\|x\|$ ，并满足以下三个条件：

(1) 非负性 $\|x\| \geq 0$ ，等号当且仅当 $x=0$ 时成立；

(2) 齐次性 $\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|, \alpha \in K, x \in V$ ；

(3) 三角不等式 $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\|, x, y \in V$ 。

则称 $\|x\|$ 为 V 中向量 x 的范数，简称为向量范数。

例 1. $x \in C^n$ ，它可表示成 $x = [\xi_1 \ \xi_2 \ \cdots \ \xi_n]^T$ ， $\xi_i \in C$ ，

$\|\mathbf{x}\|_2 \triangleq \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^2 \right)^{1/2}$ 就是一种范数

证明：(i) 非负性 $\|\mathbf{x}\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^2 \right)^{1/2} \geq 0$,

当且仅当 $\xi_i = 0 (i=1, 2, \dots, n)$ 时, 即 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 时, $\|\mathbf{x}\|_2 = 0$

(ii) 齐次性 $\|\alpha \mathbf{x}\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n |\alpha \xi_i|^2 \right)^{1/2} = |\alpha| \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^2 \right)^{1/2} = |\alpha| \|\mathbf{x}\|_2$

(iii) $\mathbf{y} = [\eta_1 \quad \eta_2 \quad \cdots \quad \eta_n]^T$, $\eta_i \in \mathbb{C}$

$\mathbf{x} + \mathbf{y} = [\xi_1 + \eta_1 \quad \xi_2 + \eta_2 \quad \cdots \quad \xi_n + \eta_n]^T$

$$\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_2^2 = \sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^2$$

$$|\xi_i + \eta_i|^2 = |\xi_i|^2 + |\eta_i|^2 + 2\operatorname{Re}(\overline{\xi_i}\eta_i) \leq |\xi_i|^2 + |\eta_i|^2 + 2|\xi_i||\eta_i|$$

$$\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_2^2 \leq \|\mathbf{x}\|_2^2 + \|\mathbf{y}\|_2^2 + 2\sum_{i=1}^n |\xi_i||\eta_i|$$

$$(\|\mathbf{x}\|_2 + \|\mathbf{y}\|_2)^2 = \|\mathbf{x}\|_2^2 + \|\mathbf{y}\|_2^2 + 2\|\mathbf{x}\|_2\|\mathbf{y}\|_2$$

根据 Hölder 不等式：

$$\sum_{i=1}^n \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i \leq \left(\sum_{i=1}^n \mathbf{a}_i^p \right)^{1/p} \left(\sum_{i=1}^n \mathbf{b}_i^q \right)^{1/q}, \quad \mathbf{p}, \mathbf{q} > 1, \frac{1}{\mathbf{p}} + \frac{1}{\mathbf{q}} = 1, \mathbf{a}_i, \mathbf{b}_i > 0$$

$$\|\mathbf{x}\|_2 \|\mathbf{y}\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^2 \right)^{1/2} \left(\sum_{i=1}^n |\eta_i|^2 \right)^{1/2} \geq \sum_{i=1}^n |\xi_i||\eta_i|$$

$$\therefore \|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_2 \leq \|\mathbf{x}\|_2 + \|\mathbf{y}\|_2$$

2. 两类向量范数

$$(1) \quad \|\mathbf{x}\|_2 = (\mathbf{x}^H \mathbf{x})^{1/2}$$

推广到 $\|\mathbf{x}\|_A = (\mathbf{x}^H \mathbf{A} \mathbf{x})^{1/2}$, \mathbf{A} 为厄米正定矩阵 (椭圆范数)

当 $\mathbf{A} = \mathbf{W} = \text{diag}[\mathbf{w}_1 \quad \mathbf{w}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{w}_n]$, $\mathbf{w}_i > 0$

$$\|\mathbf{x}\|_w = \left(\sum_{i=1}^n \mathbf{w}_i |\xi_i|^2 \right)^{1/2} \quad \text{加权范数}$$

$$(2) \quad \|\mathbf{x}\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^p \right)^{1/p} \quad (p \geq 1), \text{称为向量的 } p\text{-范数或 } l_p \text{ 范数。}$$

证明: $\|\mathbf{x}\|_p$ 显然满足非负性和齐次性

$$\mathbf{y} = [\eta_1 \quad \eta_2 \quad \cdots \quad \eta_n]^T$$

$$\|\mathbf{x}\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^p \right)^{1/p}, \quad \|\mathbf{y}\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |\eta_i|^p \right)^{1/p}, \quad \|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^p \right)^{1/p}$$

$$\begin{aligned}
\left(\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_p\right)^p &= \sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^p = \sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^{p-1} |\xi_i + \eta_i| \\
&\leq \sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^{p-1} |\xi_i| + \sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^{p-1} |\eta_i|
\end{aligned}$$

应用 Hölder 不等式

$$\sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^{p-1} |\xi_i| \leq \left[\sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^{(p-1)q} \right]^{1/q} \left[\sum_{i=1}^n |\xi_i|^p \right]^{1/p}$$

$$\sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^{p-1} |\eta_i| \leq \left[\sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^{(p-1)q} \right]^{1/q} \left[\sum_{i=1}^n |\eta_i|^p \right]^{1/p}$$

$$\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1 \Rightarrow (p-1)q = p$$

$$\therefore \sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^p \leq \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^p \right)^{1/q} \left[\left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^p \right)^{1/p} + \left(\sum_{i=1}^n |\eta_i|^p \right)^{1/p} \right]$$

$$\left(\sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^p \right)^{1/p} \leq \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^p \right)^{1/p} + \left(\sum_{i=1}^n |\eta_i|^p \right)^{1/p}$$

$$\text{即 } \|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_p \leq \|\mathbf{x}\|_p + \|\mathbf{y}\|_p$$

3. 向量范数的等价性

定理 1. 设 $\|\cdot\|_\alpha$ 、 $\|\cdot\|_\beta$ 为 \mathbf{C}^n 的两种向量范数，则必定存在正数 \mathbf{m} 、 \mathbf{M} ，使得 $\mathbf{m}\|\mathbf{x}\|_\alpha \leq \|\mathbf{x}\|_\beta \leq \mathbf{M}\|\mathbf{x}\|_\alpha$ ，（ \mathbf{m} 、 \mathbf{M} 与 \mathbf{x} 无关），它就称为向量范数的等价性。

$$\text{同时有 } \frac{1}{\mathbf{M}}\|\mathbf{x}\|_\beta \leq \|\mathbf{x}\|_\alpha \leq \frac{1}{\mathbf{m}}\|\mathbf{x}\|_\beta$$

二、矩阵范数

1. 矩阵范数定义：设 $\mathbf{k}^{m \times n}$ ($\mathbf{k} = \mathbf{C}$ 或 \mathbf{R}) 表示数域 \mathbf{k} 上全体 $\mathbf{m} \times \mathbf{n}$ 阶矩阵的集合。若对于 $\mathbf{k}^{m \times n}$ 中任一矩阵 \mathbf{A} ，均对应一个实值函数，并满足以下四个条件：

(1) 非负性： $\|\mathbf{A}\| \geq 0$ ， 等号当且仅当 $\mathbf{A} = \mathbf{0}$ 时成立；

(2) 齐次性： $\|\alpha \mathbf{A}\| = |\alpha| \|\mathbf{A}\|, \alpha \in \mathbf{k}$ ；

(3) 三角不等式： $\|\mathbf{A} + \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| + \|\mathbf{B}\|, \mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbf{k}^{m \times n}$

则称 $\|\mathbf{A}\|$ 为广义矩阵范数；

(4) 相容性： $\|\mathbf{AB}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}\|$

则称 $\|\mathbf{A}\|$ 为矩阵范数。

2. 常用的矩阵范数

(1) p-范数: $\|A\|_p = \max \frac{\|Ax\|_p}{\|x\|_p},$

$A = (a_{ij})_{m \times n}$, x 为所有可能的向量, $x = [\xi_1 \quad \xi_2 \quad \cdots \quad \xi_n]^T,$

$$\|\alpha x\|_p = |\alpha| \|x\|_p, \quad \|Ax\|_p = \frac{1}{|\alpha|} \|A(\alpha x)\|_p \quad (\alpha \neq 0)$$

$$\therefore \|A\|_p = \max_{\|x\|_p=1} \|Ax\|_p$$

$$\|A\|_1 = \max_{\|x\|_1=1} \|Ax\|_1$$

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |\xi_i| = 1, \quad \|Ax\|_1 = \sum_{i=1}^m \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} \xi_j \right|$$

可以证明： $\|\mathbf{A}\|_1 = \max_{1 \leq j \leq m} \sum_{i=1}^n |\mathbf{a}_{ij}|$ 列（和）范数

$\|\mathbf{A}\|_2 = \max_{1 \leq i \leq n} \sqrt{\lambda_i(\mathbf{A}^H \mathbf{A})}$ 谱范数

$\|\mathbf{A}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |\mathbf{a}_{ij}|$ 行（和）范数

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^p \right)^{1/p} \bigg|_{p \rightarrow \infty} = \max_{1 \leq i \leq n} |\xi_i|$$

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^2 \right)^{1/2}$$

(2) Frobenius 范数（F-范数）和导出性范数

F-范数:
$$\|\mathbf{A}\|_{\mathbf{F}} = \left(\sum_{i,j=1}^n |\mathbf{a}_{ij}|^2 \right)^{1/2}$$

导出性范数: 设 $\|\mathbf{x}\|$ 为数域 \mathbf{k} 上 n 维向量空间 \mathbf{k}^n ($\mathbf{k}=\mathbf{R}$ 或 \mathbf{C}) 的一种向量范数。可定义矩阵范数为:

$$\|\mathbf{A}\| = \max_{\|\mathbf{x}\|=1} \|\mathbf{Ax}\| = \max_{\mathbf{x} \neq 0} \left(\frac{\|\mathbf{Ax}\|}{\|\mathbf{x}\|} \right)$$

三、应用

逼近和误差估计是矩阵范数应用的主要领域。

矩阵条件数: $\mathbf{cond}(\mathbf{A}) = \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\|$

由相容性可知: $\|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\| \geq \|\mathbf{AA}^{-1}\| = \|\mathbf{I}\|$

$$\|\mathbf{x}\| = \|\mathbf{I}\mathbf{x}\| \leq \|\mathbf{I}\| \|\mathbf{x}\| \Rightarrow \|\mathbf{I}\| \geq 1$$

对于导出性范数 $\|\mathbf{I}\| = 1$

$$\therefore \text{cond}(\mathbf{A}) \geq 1$$

条件数反映了误差放大的程度，条件数越大，矩阵越病态。

对于方程 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \rightarrow \mathbf{x} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}$

考虑两种情况：(1) \mathbf{b} 存在误差； (2) \mathbf{A} 存在误差

(1) \mathbf{b} 存在误差 $\Delta\mathbf{b}$ ，求出的 \mathbf{x} 存在误差 $\Delta\mathbf{x}$ ， $\Delta\mathbf{x} = \mathbf{A}^{-1}\Delta\mathbf{b}$

$$\|\Delta\mathbf{x}\| \leq \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\Delta\mathbf{b}\|$$

考察相对误差，求 $\frac{\|\Delta\mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|}$

$$\|\mathbf{b}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{x}\| \rightarrow \|\mathbf{x}\| \geq \frac{\|\mathbf{b}\|}{\|\mathbf{A}\|}$$

$$\therefore \frac{\|\Delta \mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|} \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\| \frac{\|\Delta \mathbf{b}\|}{\|\mathbf{b}\|}$$

$$\frac{\|\Delta \mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|} / \frac{\|\Delta \mathbf{b}\|}{\|\mathbf{b}\|} \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\| = \mathbf{cond}(\mathbf{A})$$

(2) \mathbf{A} 存在误差 $\Delta \mathbf{A}$ ，求出的解 \mathbf{x} 存在误差 $\Delta \mathbf{x}$

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \quad (\mathbf{A} + \Delta \mathbf{A})(\mathbf{x} + \Delta \mathbf{x}) = \mathbf{b}$$

$$\rightarrow \mathbf{A}\Delta \mathbf{x} = -\Delta \mathbf{A}\mathbf{x} - \Delta \mathbf{A}\Delta \mathbf{x}$$

忽略高阶小量得： $\|\Delta \mathbf{x}\| \leq \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\Delta \mathbf{A}\| \|\mathbf{x}\|$

$$\frac{\|\Delta \mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|} \leq \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\mathbf{A}\| \frac{\|\Delta \mathbf{A}\|}{\|\mathbf{A}\|}$$

$$\frac{\frac{\|\Delta \mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|}}{\frac{\|\Delta \mathbf{A}\|}{\|\mathbf{A}\|}} \leq \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\mathbf{A}\| = \mathbf{cond}(\mathbf{A})$$

常用条件数用 $\|\mathbf{A}\|_2$ 来考虑:

$$\|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(\mathbf{A}^H \mathbf{A})}$$

$$\|\mathbf{A}^{-1}\|_2 = \sqrt{\lambda_{\min}^{-1}(\mathbf{A}^H \mathbf{A})}$$

$$\mathbf{cond}(\mathbf{A}) = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(\mathbf{A}^H \mathbf{A})}{\lambda_{\min}(\mathbf{A}^H \mathbf{A})}}$$

作业: P275 1、2