

第四章 向量与矩阵的范数

本章数域 \mathbb{F} 指实数域 \mathbb{R} 或复数域 \mathbb{C} .

4.1 向量范数

定义

定义 (向量范数)

设 V 是 \mathbb{F} 上的线性空间. V 上的实值函数

$$\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}^+$$

称为 V 上的一个范数, 如果它满足

- (1) 正定性: 对任意非零向量 x , $\|x\| > 0$.
- (2) 正齐性: 对任意向量 x 及任意数 k , $\|xk\| = \|x\| |k|$.
- (3) 三角不等式: 对任意两个向量 x 和 y , $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$.

定理（向量范数的性质）

(1) $\|0\| = 0$.

(2) $\|-x\| = \|x\|$.

(3) $\|x - y\| \geq |\|x\| - \|y\||$.

(4) $\|x + y\| \geq |\|x\| - \|y\||$.

例（内积空间中向量的长度是范数）

以下约定，凡是说到长度，都是专指内积空间中由内积定义的长度.

问题：范数何时是长度？

定理（范数何时是长度？）

范数是长度的充要条件是它满足平行四边形公式，即：

设 $\|\cdot\|$ 是线性空间 V 上的一个范数。如果它满足平行四边形公式，即对任意两个向量 x 和 y ,

$$\|x+y\|^2 + \|x-y\|^2 = 2(\|x\|^2 + \|y\|^2),$$

则存在唯一的 V 上的一个内积 $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ，使得对任意向量 x

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}.$$

例 (\mathbb{C}^n 上的 p -范数)

对任意 $x \in \mathbb{C}^n$, $1 \leq p \leq \infty$, 定义

$$\|x\|_p = \begin{cases} \left(|x_1|^p + |x_2|^p + \cdots + |x_n|^p \right)^{\frac{1}{p}}, & 1 \leq p < \infty, \\ \max \{|x_1|, |x_2|, \dots, |x_n|\}, & p = \infty. \end{cases}$$

可以证明, $\|\cdot\|_p$ 是 \mathbb{C}^n 上的范数, 称为 p -范数.

以下事实

$$\lim_{p \rightarrow \infty} \left(|x_1|^p + |x_2|^p + \cdots + |x_n|^p \right)^{\frac{1}{p}} = \max \{|x_1|, |x_2|, \dots, |x_n|\}$$

解释了记号 $\|\cdot\|_\infty$ 的合理性.

例（ p -范数中只有 2-范数是长度）

只需证明，当 $p \neq 2$ 时， p -范数不满足平行四边形公式。例如，在 \mathbb{C}^2 中，取

$$x = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad y = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix},$$

分别计算四个范数

$$\|x\|_p = \|y\|_p = 1, \quad \|x+y\|_p = \|x-y\|_p = 2^{\frac{1}{p}}.$$

$$\|x\|_\infty = \|y\|_\infty = \|x+y\|_\infty = \|x-y\|_\infty = 1.$$

易见，

$$\left(\|x+y\|_p\right)^2 + \left(\|x-y\|_p\right)^2 \neq 2\left(\|x\|_p^2 + \|y\|_p^2\right).$$

问题：既然已经有了长度，为什么还要考虑不是长度的范数？

引入范数使得我们可以考虑两个向量的距离。而距离好处有两个，分别是定性的和定量的。定性的方面是可以考虑极限，进而引入连续，导数与积分等数学分析的方法。定量的方面是可以为最优逼近问题提供逼近性能指标。定性的角度来说，各种范数的作用是等价的（范数的等价性）；但就提供符合实际需求的逼近性能指标来说，不同的范数起着不同的作用，给出的“最优解”也不同。

定义 (范数定义距离)

设 $\|\cdot\|$ 是向量空间 V 上的范数. 对任意 $x, y \in V$, 记

$d(x, y) = \|x - y\|$. 如此决定了 V 上的二元函数

$$d(\cdot, \cdot): V \times V \rightarrow \mathbb{R}^+,$$

称为由范数 $\|\cdot\|$ 定义的距离.

例 (中位数作为最小一乘估计)

范数的等价性

4.2 矩阵范数

定义 (矩阵范数)

设对任意的正整数 m 和 n ，及任意的 $m \times n$ 矩阵 A ，都有一个对应的实数 $\|A\|$ 。若该对应关系满足

- (1) 正定性：对任意 $m \times n$ 的任意非零矩阵 A ，都有 $\|A\| > 0$ 。
- (2) 正齐性：对任意矩阵 A 及数 k ， $\|kA\| = |k| \|A\|$ 。
- (3) 三角不等式 (加法相容性)：若矩阵 A 和 B 可以相加，则 $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$ 。
- (4) 乘法相容性：若矩阵 A 和 B 可以相乘，则 $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$

则称对应关系 $\|\cdot\|$ 是一个矩阵范数。

其实, 严格地说, $\|\cdot\|$ 应理解为一个映射

$$\|\cdot\|: \bigcup_{m,n \geq 1} \mathbb{F}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}.$$

例 (Hilbert-Schmidt 范数)

向量范数导出矩阵范数

观察：由于具体向量 $x \in \mathbb{F}^n$ 其实也就是 $n \times 1$ 的矩阵，因此任一矩阵范数也就同时给出了标准向量空间 \mathbb{F}^n ，也就是 $\mathbb{F}^{n \times 1}$ ， $n = 1, 2, \dots$ ，上的向量范数。

反之，也可以从已知的标准向量空间 \mathbb{F}^n ， $n = 1, 2, \dots$ ，上的向量范数，决定出一个矩阵范数。

定理（向量范数诱导矩阵范数）

设对任意的正整数 $k = 1, 2, \dots$ ，给定了标准向量空间 \mathbb{F}^k 上的向量范数 $\|\cdot\|_{\alpha_k}$ 。对任意的正整数 m 和 n ，及任意的 $m \times n$ 矩阵 A ，定义

$$\|A\| := \max \left\{ \frac{\|Ax\|_{\alpha_m}}{\|x\|_{\alpha_n}} : x \in \mathbb{F}^n, x \neq 0 \right\} = \max \left\{ \|Ax\|_{\alpha_m} : x \in \mathbb{F}^n, \|x\|_{\alpha_n} = 1 \right\}$$

则 $\|\cdot\|$ 为一矩阵范数，称为由向量范数 $\|\cdot\|_{\alpha_k}$ ， $k = 1, 2, \dots$ ，导出的矩阵范数。

注意，当 $\|\cdot\|_{\alpha_1}$ 是 \mathbb{F}^1 （即实数域或复数域）上的绝对值时，如上导出的矩阵范数限制在 $\mathbb{F}^k = \mathbb{F}^{k \times 1}$ 上，才与 $\|\cdot\|_{\alpha_k}$ 重合。

注（向量范数诱导矩阵范数的几何意义）

最大增益(信号与系统的观点)；长度最大放大率(几何的观点)。

因此矩阵范数是许多系统设计指标的要利用的工具。

例（向量的 p -范数导出的矩阵范数）

4.3 范数应用举例

矩阵值序列与函数

矩阵指数函数

范数控制特征值

可逆性的范数条件

矩阵的条件数