

## Chapter 7

### Norm

#### §7.1 Banach Space

##### 7.1.1 Banach space

##### 7.1.2 Holder inequality

##### 7.1.3 Minkowski inequality

#### §7.2 The Norm of Vectors

#### §7.3 The Norm of Matrices

##### 7.3.1 The norm of matrices

##### 7.3.2 Spectral norm and spectral radius of matrices

#### §7.4 The Norm of Operators

##### 7.4.1 The norm of operators

##### 7.4.2 Adjoint operators

##### 7.4.3 Projection operators

#### Exercises

对于实数和复数, 由于定义了它们的绝对值(模), 可用模来表示其大小而带来许多方便. 在希耳伯特空间中, 可以定义内积. 但是, 并不是所有的元素都能够定义内积的. 可以把模或者向量内积的概念进行推广. 对于向量、矩阵甚至算子, 引入在某种意义上表示其“大小”的纯量, 这就是范数的概念. 内积与角度有关. 范数只与长度有关, 与角度无关. 或者说, 可以把范数就理解为一种长度. 不过, 相比较长度而言, 范数的概念要普遍得多. 本章介绍向量、矩阵和算子的范数. 向量范数和矩阵范数在矩阵分析中占有要的地位. 算子的范数在泛函分析中占有重要的地位. 而且, 有了算子范数的概念, 便于对各种算子进行理论分析.

#### §7.1 巴拿赫空间

##### 7.1.1 巴拿赫空间

###### (1) 范数三公理

先来回顾关于向量的模的两个例子.

**例 1** 我们知道, 平面向量  $\mathbf{x} = ai + bj$  的模是用量  $\sqrt{a^2 + b^2}$  来描述的. 如果用  $\|\mathbf{x}\|$  来表示  $\mathbf{x}$  的

模, 那么  $\|\mathbf{x}\|$  具有下面三条性质:

(1) 若  $\mathbf{x} \neq 0$ , 则  $\|\mathbf{x}\| > 0$ ; 当且仅当  $\mathbf{x} = 0$  时, 有  $\|\mathbf{x}\| = 0$ .

(2)  $\|k\mathbf{x}\| = |k|\|\mathbf{x}\|$ ,  $k$  任意实数.

(3) 对于任意平面向量  $\mathbf{x}$  和  $\mathbf{y}$ , 有三角不等式.

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

**例 2** 由线性代数知,  $n$  维欧氏空间中向量的模定义为

$$\|x\| = (x, x)^{1/2}$$

用  $\theta$  表示零向量. 这样定义的模也具有下面三条性质:

(1) 若  $x \neq 0$ , 则  $\|x\| > 0$ ; 当且仅当  $x = 0$  时,  $\|\theta\| = 0$ .

(2) 对任意实数  $k$  和任意向量  $x$ , 有

$$\|kx\| = |k|\|x\|$$

(3) 对任意向量  $x$  和  $y$ , 有,

$$\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$$

对于一般的线性空间, 引入满足上述三条性质的纯量(或函数), 用它来描述向量的大小, 并称之为范数.

**定义 1** 设  $K$  为数域(等于  $R$  或  $C$ ),  $V$  是  $K$  上的向量空间. 如果对于  $V$  中的任何一个元, 指定一个正的实数, 记作  $\|f\|$ , 它满足以下关系:

$$(1) \text{ 三角不等式, 对于所有 } f, g \in V, \|f + g\| \leq \|f\| + \|g\| \quad (7.1.1)$$

$$(2) \text{ 非负性, 当且仅当 } f = 0 \text{ 时, } \|f\| = 0 \quad (7.1.2)$$

$$(3) \text{ 齐次性, 对于数域 } K \text{ 中的任何纯量 } a, \|af\| = |a| \cdot \|f\| \quad (7.1.3)$$

则称  $\|f\|$  为  $f$  的**范数**. 这三个条件称为**范数三公理**, 也就是范数所应具有的三个性质. 能够定义范数的空间称为**赋范空间**. 能够定义范数的向量空间称为**赋范向量空间**. 当  $K=R$  或  $C$  时, 分别称  $V$  为**实赋范向量空间**或**复赋范向量空间**.

注意, 这些条件只是定义范数所必须满足的条件, 或者说, 这是范数概念的定义, 并不是范数的数值的具体定义. 如果用某种方法定义了一种关系, 它满足这些条件, 那么, 这种关系就可以成为范数了.

**定义 2** 设  $V$  是数域  $K$  上的赋范空间.  $V$  中任意两个元  $f$  和  $g$  之间的距离可以按照(7.1.5)定义为这两个元的差值的范数. 如果  $V$  关于距离  $\rho(f, g)$  是完备的, 则称  $V$  是  $K$  上的**巴拿赫空间**. 当  $K=R$  或  $C$  时, 分别称  $V$  为**实巴拿赫空间**或**复巴拿赫空间**.

一般简单地称: 完备的赋范向量空间就是**巴拿赫空间**. 下面用  $B$  表示巴拿赫空间.

注意, 巴拿赫空间可以没有内积. 因此, 巴拿赫空间的外延比希尔伯特空间的外延大. 定义了内积之后一定可以定义范数. 因而, 任何一个希尔伯特空间都是巴拿赫空间.

当距离就是用范数来定义的时候, 我们说空间关于距离是完备性的, 就可以等价地说空间关于范数是完备性的. 有的文献上定义的希尔伯特空间就是关于范数是完备的. 希尔伯特空间定义的另一个表述是, 定义了内积的完备的赋范线性空间.

**例 3** 在有理数向量空间中, 选择数列

$$S_n = \sum_{m=1}^n \frac{1}{m^2}$$

它是有理数的柯西序列, 是可赋范的. 可定义任何一个元的绝对值作为其范数, 这样定义的范数满足范数三公理. 并可定义两个元之差的范数作为这两个元之间的距离. 由此, 上述有理数的

柯西序列是有极限的,但是极限  $\lim_{n \rightarrow \infty} S_n = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{m=1}^n \frac{1}{m^2} \rightarrow \frac{\pi^2}{6}$  是个无理数,不在有理数向量空间之内.因此,有理数向量空间不是一个完备的赋范空间,即,它不是一个巴拿赫空间.

**例 4** 在区间  $[a,b]$  上的光滑连续函数组成空间,记作  $C_1[a,b]$ .光滑连续表示函数至少是一次可导.对于这个空间,一种定义范数的方法是

$$\|f(x)\| = \max_{x \in [a,b]} |f(x)| \quad (7.1.9)$$

容易证明,由此定义的范数满足范数三公理.因此这是一个赋范空间.由于闭区间上收敛的光滑连续函数序列在闭区间上也是一致收敛的,因此它的极限函数也是光滑连续函数,故  $C_1[a,b]$  是一个巴拿赫空间.

要注意的是,在区间  $[a,b]$  上的连续函数组成空间  $C[a,b]$  是不完备的.在第二章习题 3 已经给出了一个这样的例子.因此,如果在闭区间  $[a,b]$  上的连续函数不光滑,不能构成一个巴拿赫空间.

**例 5** 由长度为  $n$  的实数组成的向量空间  $R^n$ , 对于向量空间中的元素

$x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in R^n$ , 定义范数

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

由长度为  $n$  的复数组成的向量空间  $C^n$ , 对于向量空间中的元素  $z = (z_1, z_2, \dots, z_n) \in C^n$ , 定义范数

$$\|z\| = \left( \sum_{i=1}^n |z_i|^2 \right)^{1/2}$$

按此定义范数之后,  $R^n$  是实巴拿赫空间,  $C^n$  是复巴拿赫空间.

在进一步定义具体的范数之前,我们先介绍两个不等式.

### 7.1.2 赫尔德不等式

**定理 1** 设

$$p > 1, \quad q = \frac{p}{p-1} \quad (7.1.10)$$

则

$$\sum_{k=1}^n a_k b_k \leq \left( \sum_{k=1}^n a_k^p \right)^{1/p} \left( \sum_{k=1}^n b_k^q \right)^{1/q} \quad (7.1.11)$$

其中  $a_k, b_k \geq 0$ . 本节以下的  $p$  和  $q$  总是指(7.1.10)式.式(7.1.11)称为赫尔德不等式.

**证明** 先来证明: 如果  $u$  和  $v$  均非负, 则总有

$$uv \leq \frac{u^p}{p} + \frac{v^q}{q} \quad (7.1.12)$$

考虑函数  $v = u^{p-1}$ , 不失一般性, 考虑如图 7.1 所示的图形. 定义以下两个积分.

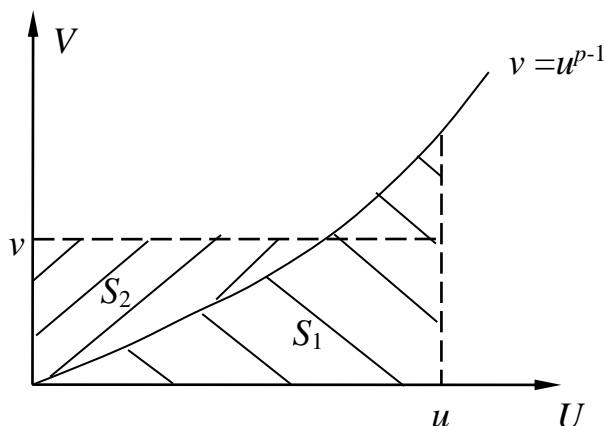


图 7.1

$$S_1 = \int_0^u U^{p-1} dU = \frac{1}{p} u^p, \quad S_2 = \int_0^v V^{\frac{1}{p-1}} dV = \int_0^v V^{q-1} dV = \frac{1}{q} v^q$$

$S_1 + S_2 \geq uv$ , 且等号只在  $v = u^{p-1}$  时成立. 于是

$$uv \leq \frac{u^p}{p} + \frac{v^q}{q}$$

这就是(7.1.12)式. 式(7.1.10)意味着

$$\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1 \quad (7.1.13)$$

现在, 如果  $u$  和  $v$  各为某一个向量的分量  $u_k$  和  $v_k$ , 那么

$$u_k v_k \leq \frac{u_k^p}{p} + \frac{v_k^q}{q} \quad (7.1.12a)$$

并且使得

$$\sum_{k=1}^n u_k^p = 1, \sum_{k=1}^n v_k^q = 1 \quad (7.1.14)$$

那么在(7.1.12)式两边做求和  $\sum_{k=1}^n$ , 就可得

$$\sum_{k=1}^n u_k v_k \leq \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1 \quad (7.1.15)$$

令

$$u_k = \frac{a_k}{(\sum_{j=1}^n a_j^p)^{1/p}}, v_k = \frac{b_k}{(\sum_{j=1}^n b_j^q)^{1/q}}$$

显然, 这样定义的  $u_k$  和  $v_k$  是符合(7.1.14)式的, 因此由(7.1.15)式得到

$$\sum_{k=1}^n \frac{a_k}{(\sum_{j=1}^n a_j^p)^{1/p}} \frac{b_k}{(\sum_{j=1}^n b_j^q)^{1/q}} \leq 1$$

于是得到赫尔德不等式(7.1.11).证明完毕.

特例, 令  $p = q = 2$ , 代入式(7.1.11), 有

$$\sum_{k=1}^n a_k b_k \leq \sqrt{\sum_{k=1}^n a_k^2} \sqrt{\sum_{k=1}^n b_k^2} \quad (7.1.16)$$

这就是第二章 2.1.2 小节例 17 的柯西不等式.

可以把(7.1.14)和(7.1.15)式中的求和改成积分.即

$$u(x) v(x) \leq \frac{u^p(x)}{p} + \frac{v^q(x)}{q}$$

如果

$$\int u^p(x) dx = 1, \quad \int v^q(x) dx = 1 \quad (7.1.17)$$

那么那么在(7.1.12)式两边做积分  $\int dx$ , 就可得

$$\int u(x) v(x) dx \leq 1 \quad (7.1.18)$$

现在令

$$u(x) = \frac{f(x)}{(\int f^p(x) dx)^{1/p}}, \quad v(x) = \frac{g(x)}{(\int g^q(x) dx)^{1/q}}$$

其中  $f(x) > 0, g(x) > 0$ . 这样定义的  $u$  和  $v$  是符合(7.1.17)式的, 因此由(7.1.18)式得到

$$\int dx \frac{f(x)}{(\int f^p(x) dx)^{1/p}} \frac{g(x)}{(\int g^q(x) dx)^{1/q}} \leq 1$$

由此我们便得到积分形式的赫尔德不等式:

$$\int f(x) g(x) dx \leq (\int f^p(x) dx)^{1/p} (\int g^q(x) dx)^{1/q} \quad (7.1.19)$$

在本章习题中, 证明了加权赫尔德不等式.

要特别强调的是, 以上不等式只能适用于  $p > 1$ , 不能用于  $p = 1$ .

### 7.1.3 闵可夫斯基不等式

**定理 2** 对任何  $p \geq 1$ , 有

$$(\sum_{i=1}^n |a_i + b_i|^p)^{1/p} \leq (\sum_{i=1}^n |a_i|^p)^{1/p} + (\sum_{i=1}^n |b_i|^p)^{1/p} \quad (7.1.20)$$

此式称为闵可夫斯基不等式.

**证明** 对于  $p = 1$ , 不等式是显然的. 下面证明  $p > 1$  的情况. 以  $q = p/(p-1)$  代入下式

$$\sum_{i=1}^n |a_i + b_i|^p = \sum_{i=1}^n |a_i + b_i| |a_i + b_i|^{p-1}$$

等式右边有

$$\sum_{i=1}^n |a_i + b_i| |a_i + b_i|^{p/q} \leq \sum_{i=1}^n |a_i| |a_i + b_i|^{p/q} + \sum_{i=1}^n |b_i| |a_i + b_i|^{p/q}$$

由赫尔德不等式, 得

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n |a_i + b_i|^p &\leq \left( \sum_{i=1}^n |a_i|^p \right)^{1/p} \left( \sum_{i=1}^n |a_i + b_i|^p \right)^{1/q} + \left( \sum_{i=1}^n |b_i|^p \right)^{1/p} \left( \sum_{i=1}^n |a_i + b_i|^p \right)^{1/q} \\ &= \left[ \left( \sum_{i=1}^n |a_i|^p \right)^{1/p} + \left( \sum_{i=1}^n |b_i|^p \right)^{1/p} \right] \left( \sum_{i=1}^n |a_i + b_i|^p \right)^{1/q} \end{aligned}$$

两边除以  $\left( \sum_{i=1}^n |a_i + b_i|^p \right)^{1/q}$ , 注意到(7.1.13)式, 即得到(7.1.20)式. 证明完毕.

积分形式的闵可夫斯基不等式是

$$\left( \int |f(x) + g(x)|^p dx \right)^{1/p} \leq \left( \int |f(x)|^p dx \right)^{1/p} + \left( \int |g(x)|^p dx \right)^{1/p} \quad (7.1.21)$$

在本章习题中, 证明了加权闵可夫斯基不等式.

赫尔德不等式和闵可夫斯基不等式还有一些推广的形式.

**例 6**  $L_p$  空间, 它定义为由函数  $f(x)$  构成的向量空间. 这个空间中的所有元  $f(x)$  满足条件

$$\int_D |f(x)|^p dx < \infty$$

其中  $D$  是实轴的某个子集(并不必须有限). 这个空间的一种范数由

$$\|f\| = \left[ \int_D |f(x)|^p dx \right]^{1/p} \quad (7.1.22)$$

给出. 可以证明这一范数的定义满足范数三公理.  $L_p$  空间也称为  $p$  次可积空间, 它是完备的, 因此是一个巴拿赫空间.

## §7.2 向量范数

### 7.2.1 向量范数

闵可夫斯基不等式的形式正好与范数的三角不等式是相同的. 因而, 由闵可夫斯基不等式, 我们可以引入常用的  $p$ -范数的概念.

**定义 1** 设  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ , 对任意  $p \geq 1$ , 称量

$$\left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p} \quad (7.2.1)$$

为向量  $x$  的  $p$ -范数, 记作  $\|x\|_p$ .

易知,  $\|\mathbf{x}\|_p$  满足非负性和齐次性条件. 由式(7.1.20), 又有  $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_p \leq \|\mathbf{x}\|_p + \|\mathbf{y}\|_p$ . 因此,  $\|\mathbf{x}\|_p$  满足范数的三条性质.

常用的  $p$ -范数有以下三种:

(1) 1-范数  $\|\mathbf{x}\|_1$ , 即  $p=1$ , 这时

$$\|\mathbf{x}\|_1 = |x_1| + |x_2| + \cdots + |x_n|$$

(2) 2-范数  $\|\mathbf{x}\|_2$ , 即  $p=2$ , 这就是 7.1.1 小节例 5 中定义的欧氏空间中的向量范数, 称为欧氏范数.

(3)  $\infty$ -范数  $\|\mathbf{x}\|_\infty$ , 即

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \lim_{p \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}\|_p = \lim_{p \rightarrow \infty} (|x_1|^p + |x_2|^p + \cdots + |x_n|^p)^{1/p}$$

**命题 1**  $\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_i |x_i|$

**证明** 令  $\alpha = \max_i |x_i|$ ,  $\beta_i = \frac{|x_i|}{\alpha} \leq 1, (i=1, 2, \cdots, n)$ . 于是

$$\|\mathbf{x}\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p} = \left( \sum_{i=1}^n (\beta_i \alpha)^p \right)^{1/p} = \alpha \left( \sum_{i=1}^n \beta_i^p \right)^{1/p}$$

在  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$  中至少有一个等于 1, 故

$$1 \leq \left( \sum_{i=1}^n \beta_i^p \right)^{1/p} \leq n^{1/p}$$

因为  $\lim_{p \rightarrow \infty} n^{1/p} = 1$  故

$$\lim_{p \rightarrow \infty} \left( \sum_{i=1}^n \beta_i^p \right)^{1/p} = 1$$

因此

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \lim_{p \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}\|_p = \alpha = \max_i |x_i|$$

**证明完毕.**

以上证明简捷写为如下过程:

$$\begin{aligned} \|\mathbf{x}\|_\infty &= \lim_{p \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}\|_p = \lim_{p \rightarrow \infty} \left[ \alpha^p \left( \frac{|x_1|^p}{\alpha^p} + \frac{|x_2|^p}{\alpha^p} + \cdots + \frac{|x_n|^p}{\alpha^p} \right) \right]^{1/p} \\ &= \alpha \lim_{p \rightarrow \infty} \left( \frac{|x_1|^p}{\alpha^p} + \frac{|x_2|^p}{\alpha^p} + \cdots + \frac{|x_n|^p}{\alpha^p} \right)^{1/p} = \alpha (0 + 0 + \cdots + 1 + \cdots + 0)^{1/p} = \alpha \end{aligned}$$

注意, 即使  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \cdots, x_n)$  的分量中, 有  $k$  个元素符合  $\alpha = \max_i |x_i|$ , 仍然有  $\|\mathbf{x}\|_\infty = \alpha$ .

与有限维向量空间相仿, 对于连续函数空间可同样定义  $p$ -范数的概念. 设有  $L_p$  ( $1 \leq p < \infty$ ) 空间, 即  $p$  次可积空间. 它定义为由函数  $f(x) \in C[a, b]$  构成的向量空间. 这个空间中的所有元  $f(x)$  满足条件

$$\int_a^b |f(x)|^p dx < \infty \quad (7.2.2)$$

**定义 2** 对于  $f(x) \in C[a, b]$ , 且满足(7.2.2)式, 则

$$\|f\|_p = [\int_a^b |f(x)|^p dx]^{1/p} < \infty \quad (7.2.3)$$

称为函数  $f(x)$  的  **$p$ -范数**, 也称**赫尔德范数**.

$$\|f\|_\infty = \max_{x \in [a, b]} |f(x)|$$

称为  $C[a, b]$  上的一致范数或者切比雪夫范数.

显然, 一致范数与有限维数域空间中向量的  $\infty$ -范数是相对应的. 因此也称为函数  $f(x)$  的  **$\infty$ -范数**. 它也就是(7.2.3)式中取  $p = \infty$  的特例.

式(7.2.3)的另外两个特例是

$$1\text{-范数: } \|f\|_1 = \int_a^b |f(x)| dx; \quad 2\text{-范数: } \|f\|_2 = [\int_a^b |f(x)|^2 dx]^{1/2}$$

容易证明, 由(7.2.3)式定义的函数的范数满足范数三公理.  $L_p$  空间也称为  $p$  次可积空间, 它是完备的, 因此是一个巴拿赫空间.

范数  $\|x\|_a$  是变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的函数, 记为

$$\|x\|_a = \varphi(x_1, x_2, \dots, x_n) \quad (7.2.4)$$

**定理 1** 向量  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  的范数  $\|x\|_a = \varphi(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的连续函数.

**证明** 设  $e_1, e_2, \dots, e_n$  是空间  $V$  的一组基底, 则对任意  $x \in V$ , 有

$$x = x_1 e_1 + x_2 e_2 + \dots + x_n e_n \quad (7.2.5)$$

和

$$x' = x'_1 e_1 + x'_2 e_2 + \dots + x'_n e_n$$

向量  $x'$  的范数就是

$$\|x'\|_a = \varphi(x'_1, x'_2, \dots, x'_n)$$

那么



$$\begin{aligned}
|\varphi(x'_1, x'_2, \dots, x'_n) - \varphi(x_1, x_2, \dots, x_n)| &= \|\mathbf{x}' - \mathbf{x}\|_a \leq \|\mathbf{x}' - \mathbf{x}\|_a \\
&= \|(x'_1 - x_1)\mathbf{e}_1 + (x'_2 - x_2)\mathbf{e}_2 + \dots + (x'_n - x_n)\mathbf{e}_n\|_a \\
&\leq |x'_1 - x_1|\|\mathbf{e}_1\|_a + |x'_2 - x_2|\|\mathbf{e}_2\|_a + \dots + |x'_n - x_n|\|\mathbf{e}_n\|_a
\end{aligned}$$

因为 $\|\mathbf{e}_i\|_a$ 是常数, 所以当 $|x'_i - x_i|$ 充分小时, 有

$$|\varphi(x'_1, x'_2, \dots, x'_n) - \varphi(x_1, x_2, \dots, x_n)| < \delta$$

这就证明了 $\varphi(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 的连续函数. 证明完毕.

最后我们给出带权范数的形式

$$\|\mathbf{x}\|_p = \left( \sum_{i=1}^n w_i |x_i|^p \right)^{1/p} \quad \text{和} \quad \|f\|_p = \left[ \int_a^b \rho(x) |f(x)|^p dx \right]^{1/p}$$

其中权都是大于零的.

## §7.3 矩阵范数

### 7.3.1 矩阵范数

(1) 矩阵的诱导范数

在这一节, 我们进一步把范数的概念推广到 $m \times n$ 矩阵上.

**定义 1** 设 $A \in F^{m \times n}$  ( $F$ 是实数域 $R$ 或复数域 $C$ )是任一个 $m \times n$ 矩阵, 按照某个法则在 $F^{m \times n}$ 上

规定 $A$ 的一个实函数, 记作 $\|A\|$ , 此函数具有下述性质:

(i) 非负性. 若 $A \neq 0$ , 则 $\|A\| > 0, \|0\| = 0$ .

(ii) 齐次性. 对任意纯量 $k$ ,  $\|kA\| = |k|\|A\|$ .

(iii) 三角不等式. 对任意 $A, B \in F^{m \times n}$ ,  $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$ .

则称 $\|A\|$ 为矩阵 $A$ 的范数.

在矩阵理论和应用中, 矩阵的乘法占有特殊重要的地位, 矩阵和向量常以乘积的形式出现. 因此, 在讨论矩阵范数时, 应考虑矩阵作用后的向量范数与矩阵范数及原向量范数的协调. 为此, 有下面的定义.

**定义 2 (范数相容性)** 设在 $F^{m \times n}, F^{n \times p}, F^{m \times p}$ 定义了三种范数 $\|\cdot\|_{m \times n}$ ,  $\|\cdot\|_{n \times p}$ ,  $\|\cdot\|_{m \times p}$ 对任意的

矩阵 $A \in F^{m \times n}$ ,  $B \in F^{n \times p}$ , 恒有

$$\|AB\|_{m \times p} \leq \|A\|_{m \times n} \|B\|_{n \times p} \quad (7.3.1)$$

则称范数 $\|\cdot\|_{m \times n}$ ,  $\|\cdot\|_{n \times p}$ 和 $\|\cdot\|_{m \times p}$ 是相容的.

如果  $p=1$ , 这时  $B$  是  $n$  维列向量, 式(7.3.1)就可写成

$$\|A\mathbf{x}\|_{m \times 1} \leq \|A\|_{m \times n} \|\mathbf{x}\|_{n \times 1} \quad \text{或写成} \quad \|A\mathbf{x}\|_{\alpha} \leq \|A\|_{m \times n} \|\mathbf{x}\|_{\beta}$$

其中  $\|\cdot\|_{\alpha}$  和  $\|\cdot\|_{\beta}$  表示  $R^m$  和  $R^n$  中的两种向量范数.

为了在矩阵分析的讨论中不致产生困难, 我们所指的矩阵范数通常总是相容的.

下面我们来讨论几种具体的矩阵范数. 我们总是设  $\mathbf{x} \in R^m, \mathbf{y} \in R^n$  在相应的  $m$  和  $n$  维线性空间中规定了向量的某种范数  $\|\mathbf{x}\|_{\alpha}$  和  $\|\mathbf{y}\|_{\beta}$ .

**定义 3** 设  $A \in F^{m \times n}$ , 规定矩阵  $A$  的范数如下:

$$\|A\|_{\beta} = \max_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\|A\mathbf{x}\|_{\beta}}{\|\mathbf{x}\|_{\beta}} = \max_{\|\mathbf{x}\|_{\beta}=1} \|A\mathbf{x}\|_{\beta} \quad (7.3.2)$$

即矩阵  $A$  的范数取自当  $\|\mathbf{x}\|_{\beta}=1$  时, 所有向量范数  $\|A\mathbf{x}\|_{\beta}$  的最大值. 由式(7.3.2)定义的矩阵范数  $\|A\|_{\beta}$  称为**诱导范数**. 它表示矩阵范数  $\|\cdot\|_{\beta}$  由向量范数  $\|\cdot\|_{\beta}$  导出.

由式(7.3.2)定义的矩阵范数, 满足定义 1 的三条性质和相容性条件. 事实上,  $\|\theta\|=0$ , 且  $A \neq 0$  时,  $\|A\| > 0$ . 又

$$\|kA\| = \max_{\|\mathbf{x}\|_{\beta}=1} \|kA\mathbf{x}\|_{\beta} = |k| \max_{\|\mathbf{x}\|_{\beta}=1} \|A\mathbf{x}\|_{\beta} = |k| \|A\|$$

再有, 对  $A, B \in F^{m \times n}$

$$\|A+B\| = \max_{\|\mathbf{x}\|_{\beta}=1} \|(A+B)\mathbf{x}\|_{\beta} \leq \max_{\|\mathbf{x}\|_{\beta}=1} \|A\mathbf{x}\|_{\beta} + \max_{\|\mathbf{x}\|_{\beta}=1} \|B\mathbf{x}\|_{\beta} = \|A\| + \|B\|$$

一般来说, 有

$$\|A\mathbf{x}\|_{\beta} \leq \|A\| \|\mathbf{x}\|_{\alpha}$$

即矩阵范数  $\|A\|$  与向量范数  $\|\mathbf{x}\|_{\alpha}$ 、 $\|\mathbf{y}\|_{\beta}$  相容.

当  $\|\mathbf{x}\|_{\beta}$  分别取  $\|\mathbf{x}\|_1$ ,  $\|\mathbf{x}\|_2$  以及  $\|\mathbf{x}\|_{\infty}$  时, 我们得到三种矩阵范数, 分别记为  $\|A\|_1, \|A\|_2, \|A\|_{\infty}$ .

**定理 1** 设  $A \in F^{m \times n}$ , 则

$$(i) \quad \|A\|_1 = \max_j \left( \sum_{i=1}^m |a_{ij}| \right), (j=1, 2, \dots, n) \quad (7.3.3)$$

$$(ii) \quad \|A\|_2 = \max_j \left( \lambda_j(A^+A) \right)^{1/2}, \quad (7.3.4)$$

其中  $\lambda_j(A^+A)$  表示矩阵  $A^+A$  的第  $j$  个特征值.

$$(iii) \|A\|_{\infty} = \max_i \left( \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right), (i=1, 2, \dots, m) \quad (7.3.5)$$

$$\text{证明 (i) 令 } w = \max_j \left( \sum_{i=1}^m |a_{ij}| \right), (j=1, 2, \dots, n)$$

设  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$  且  $\|\mathbf{x}\|_1 = 1$ . 又设  $A = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]$  则有

$$\begin{aligned} w &= \max_j \|\alpha_j\|_1 \\ A\mathbf{x} &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} a_{11}x_1 \\ a_{21}x_1 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} a_{12}x_2 \\ a_{22}x_2 \\ \vdots \\ a_{n2}x_2 \end{pmatrix} + \cdots + \begin{pmatrix} a_{1n}x_n \\ a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{nn}x_n \end{pmatrix} = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n \end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned} \|A\mathbf{x}\|_1 &= \|x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n\|_1 \\ &\leq |x_1|\|\alpha_1\|_1 + |x_2|\|\alpha_2\|_1 + \cdots + |x_n|\|\alpha_n\|_1 \\ &\leq (|x_1| + |x_2| + \cdots + |x_n|)w = \|\mathbf{x}\|_1 w = w \end{aligned}$$

现在把  $\|\alpha_j\|_1$  明确写出为

$$\|\alpha_j\|_1 = \sum_{i=1}^m |a_{ij}|$$

如果第  $r$  列的  $\|\alpha_r\|_1$  最大, 就取  $\mathbf{x}_r = (0, 0, \dots, 1_{(r)}, 0, \dots, 0)^T$ . 则  $\|\mathbf{x}_r\|_1 = 1$ , 且

$$A\mathbf{x}_r = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1,r-1} & a_{1,r} & a_{1,r+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2,r-1} & a_{2,r} & a_{2,r+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s-1,1} & a_{s-1,2} & \cdots & a_{s-1,r-1} & a_{s-1,r} & a_{s-1,r+1} & \cdots & a_{s-1,n} \\ a_{s,1} & a_{s,2} & \cdots & a_{s,r-1} & a_{s,r} & a_{s,r+1} & \cdots & a_{s,n} \\ a_{s+1,1} & a_{s+1,2} & \cdots & a_{s+1,r-1} & a_{s+1,r} & a_{s+1,r+1} & \cdots & a_{s+1,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{m,r-1} & a_{m,r} & a_{m,r+1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1_{(r)} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{1r} \\ a_{2r} \\ \vdots \\ a_{s-1,r} \\ a_{s,r} \\ a_{s+1,r} \\ \vdots \\ a_{m,r} \end{pmatrix} = \alpha_r$$

$$\|A\mathbf{x}_r\|_1 = \sum_{i=1}^m |a_{ir}| = \max_j \|\alpha_j\|_1 = w$$

所以

$$\|A\|_1 = \sum_{i=1}^m |a_{ir}| = \max_j \left( \sum_{i=1}^m |a_{ij}| \right), \quad (j=1, 2, \dots, n)$$

(ii) 由向量范数  $\|\mathbf{x}\|_2$  的定义知

$$\|\mathbf{Ax}\|_2 = (\mathbf{Ax}, \mathbf{Ax})^{1/2} = (\mathbf{x}, \mathbf{A}^+ \mathbf{Ax})^{1/2}$$

因为  $\mathbf{A}^+ \mathbf{A}$  是正定或半正定矩阵, 所以  $\mathbf{A}^+ \mathbf{A}$  的  $n$  个特征值非负, 于是

$$\|\mathbf{Ax}\|_2 = \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1} (\mathbf{Ax}, \mathbf{Ax})^{1/2} = \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1} (\mathbf{x}, \mathbf{A}^+ \mathbf{Ax})^{1/2} = \max_i \left( \lambda_i (\mathbf{A}^+ \mathbf{A}) \right)^{1/2}$$

具体证明如下. 令  $\mathbf{y}_i$  是矩阵  $\mathbf{P} = \mathbf{A}^+ \mathbf{A}$  的属于第  $i$  个特征值  $\lambda_i$  的特征向量且模为 1.

$$\mathbf{P}\mathbf{y}_i = \mathbf{A}^+ \mathbf{A}\mathbf{y}_i = \lambda_i \mathbf{y}_i$$

由  $n$  个  $\mathbf{y}_i$  作为列矢量构成  $\mathbf{P}$  的本征向量矩阵, 记为  $\mathbf{V}$ . 由  $\mathbf{P}$  的  $n$  个特征值构成对角矩阵  $\mathbf{\Lambda}$ . 即

$$\mathbf{P}\mathbf{V} = \mathbf{V}\mathbf{\Lambda}$$

可以得到

$$\begin{aligned} \|\mathbf{Ax}\|_2 &= \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1} (\mathbf{x}, \mathbf{Px})^{1/2} = \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1} (\mathbf{x}, \mathbf{V}\mathbf{\Lambda}\mathbf{V}^{-1}\mathbf{x})^{1/2} \leq \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1, i} (\mathbf{x}, \mathbf{V}\lambda_i \mathbf{V}^{-1}\mathbf{x})^{1/2} \\ &= \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1, i} \lambda_i^{1/2} (\mathbf{x}, \mathbf{V}\mathbf{V}^{-1}\mathbf{x})^{1/2} = \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1, i} \lambda_i^{1/2} (\mathbf{x}, \mathbf{x})^{1/2} = \max_i \left( \lambda_i (\mathbf{A}^+ \mathbf{A}) \right)^{1/2} \end{aligned}$$

现在我们来寻找左边的最大值. 这只要令  $\mathbf{x}$  就是  $\mathbf{P}$  的最大的那个特征值的特征向量. 那么,

$$\begin{aligned} \|\mathbf{Ax}\|_2 &= \max_{\|\mathbf{y}_i\|_2=1} (\mathbf{y}_i, \mathbf{A}^+ \mathbf{A}\mathbf{y}_i)^{1/2} = \max_i (\mathbf{y}_i, \lambda_i \mathbf{y}_i)^{1/2} \\ &= \max_i \lambda_i^{1/2} (\mathbf{y}_i, \mathbf{y}_i)^{1/2} = \max_i \left( \lambda_i (\mathbf{A}^+ \mathbf{A}) \right)^{1/2} \end{aligned}$$

因此, (7.3.4) 的证.

(iii) 令  $w = \max_i \left( \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right), (i=1, 2, \dots, m)$ . 对任意的  $\mathbf{x} \in R^n$ , 有

$$\|\mathbf{Ax}\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \left| \sum_{j=1}^n |a_{ij} x_j| \right| \leq \max_{1 \leq i \leq m} \left( \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right) \|\mathbf{x}\|_\infty = w \|\mathbf{x}\|_\infty$$

此式对于任意  $\|\mathbf{x}\|_\infty$  都成立. 两边取  $\|\mathbf{x}\|_\infty \rightarrow 1$  的极限. 则有  $\|\mathbf{A}\|_\infty \leq w$ . 现在假定矩阵  $\mathbf{A}$  的第  $r$  行的各列矩阵元的绝对值之和最大.

$$\max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = \sum_{j=1}^n |a_{rj}|$$

取  $\mathbf{x}$  是如下的向量

$$\mathbf{x} = \left( \frac{a_{r1}^*}{|a_{r1}|}, \frac{a_{r2}^*}{|a_{r2}|}, \dots, \frac{a_{rn}^*}{|a_{rn}|} \right)^T$$

其中  $a_{rj}^*$  是  $a_{rj}$  的复共轭. 则  $\|\mathbf{x}\|_\infty = 1$ . 在向量  $A\mathbf{x}$  的  $n$  个分量中, 显然第  $r$  个分量的绝对值最大. 结

$$\text{果就是 } A\mathbf{x} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1,s-1} & a_{1,s} & a_{1,s+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2,s-1} & a_{2,s} & a_{2,s+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{r-1,1} & a_{r-1,2} & \cdots & a_{r-1,s-1} & a_{r-1,s} & a_{r-1,s+1} & \cdots & a_{r-1,n} \\ a_{r,1} & a_{r,2} & \cdots & a_{r,s-1} & a_{r,s} & a_{r,s+1} & \cdots & a_{r,n} \\ a_{r+1,1} & a_{r+1,2} & \cdots & a_{r+1,s-1} & a_{r+1,s} & a_{r+1,s+1} & \cdots & a_{r+1,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{m,s-1} & a_{m,s} & a_{m,s+1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{r,1}^* / |a_{r,1}| \\ a_{r,2}^* / |a_{r,2}| \\ \vdots \\ a_{r,s-1}^* / |a_{r,s-1}| \\ a_{r,s}^* / |a_{r,s}| \\ a_{r,s+1}^* / |a_{r,s+1}| \\ \vdots \\ a_{r,n}^* / |a_{r,n}| \end{pmatrix}$$

$$\|A\mathbf{x}\|_\infty = \sum_{j=1}^n |a_{rj}| = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = w$$

证明完毕.

范数  $\|A\|_1$  称为**列和范数**,  $\|A\|_\infty$  称为**行和范数**,  $\|A\|_2$  称为**谱范数**. 关于谱范数在下一小节将作进一步的讨论.

若  $A \in F^{n \times n}, B \in F^{n \times p}$ , 因为对任意  $\mathbf{y} \in R^p$ , 有

$$\|A\mathbf{B}\mathbf{y}\|_2 \leq \|A\|_2 \|\mathbf{B}\mathbf{y}\|_2 \leq \|A\|_2 \|B\|_2 \|\mathbf{y}\|_2$$

此式对于任意  $\|\mathbf{y}\|_2$  都是成立的. 两边取  $\|\mathbf{y}\|_2 \rightarrow 1$  的极限.

$$\|AB\|_2 = \max_{\|\mathbf{y}\|_2=1} \|A\mathbf{B}\mathbf{y}\|_2 \leq \max_{\|\mathbf{y}\|_2=1} \|A\|_2 \|B\|_2 \|\mathbf{y}\|_2 = \|A\|_2 \|B\|_2$$

故有

$$\|AB\|_2 \leq \|A\|_2 \|B\|_2 \quad (7.3.6)$$

即矩阵范数  $\|\cdot\|_2$  是相容的.

**命题 1** 单位矩阵的诱导范数总是等于 1,  $\|I\|_\beta = 1$ .

直接从定义式(7.3.2)是得到

$$\|I\|_\beta = \max_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\|I\mathbf{x}\|_\beta}{\|\mathbf{x}\|_\beta} = \max_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\|\mathbf{x}\|_\beta}{\|\mathbf{x}\|_\beta} = 1, \quad \|I\|_\beta = \max_{\|\mathbf{x}\|_\beta=1} \|I\mathbf{x}\|_\beta = \max_{\|\mathbf{x}\|_\beta=1} \|\mathbf{x}\|_\beta = 1$$

注意, 诱导范数是范数中的一类. 还可以定义除了诱导范数之外其它的范数. 单位矩阵的诱导范数总是 1, 但是其它的范数不见得是 1. 例如定义一个矩阵  $A$  的范数是  $\|A\| = 2\|A\|_\beta$ , 其中  $\|A\|_\beta$  是诱导范数, 则这样定义的范数是满足范数三公理的. 可是在这样的定义下, 单位矩阵的范数不是 1.

## (2) 矩阵的弗罗贝尼乌斯范数

除了上面讨论的三种矩阵范数以外, 还有一种常用的矩阵范数. 做叫弗罗贝尼乌斯范数.

**定义 4** 设  $A \in F^{m \times n}$ ，由下式定义的范数

$$\|A\|_F = \left( \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \right)^{1/2} \quad (7.3.7)$$

叫做矩阵的**弗罗贝尼乌斯范数**，简称**F 范数**。

这一定义也可以写成如下形式：

$$\|A\|_F = \left( \sum_{i=1}^m (A^+ A)_{ii} \right)^{1/2} = \left( \sum_{j=1}^n (A A^+)_{jj} \right)^{1/2}$$

或者简写成

$$\|A\|_F = \left( \text{Tr}(A^+ A) \right)^{1/2} = \left( \text{Tr}(A A^+) \right)^{1/2}$$

把矩阵明确写出如下。

$$\begin{aligned} \text{Tr}(A A^+) &= \text{Tr} \left[ \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & a_{3n} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & \cdots & a_{4n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11}^* & a_{21}^* & a_{31}^* & a_{41}^* & \cdots & a_{m1}^* \\ a_{12}^* & a_{22}^* & a_{32}^* & a_{42}^* & \cdots & a_{m2}^* \\ a_{13}^* & a_{23}^* & a_{33}^* & a_{43}^* & \cdots & a_{m3}^* \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n}^* & a_{2n}^* & a_{3n}^* & a_{4n}^* & \cdots & a_{mn}^* \end{pmatrix} \right] \\ &= \text{Tr} \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n |a_{1j}|^2 & & & & \\ & \sum_{j=1}^n |a_{2j}|^2 & & & \\ & & \sum_{j=1}^n |a_{3j}|^2 & & \\ & & & \sum_{j=1}^n |a_{4j}|^2 & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & \sum_{j=1}^n |a_{mj}|^2 \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Tr}(A^+A) &= \text{Tr} \left[ \begin{pmatrix} a_{11}^* & a_{21}^* & a_{31}^* & a_{41}^* & \cdots & a_{m1}^* \\ a_{12}^* & a_{22}^* & a_{32}^* & a_{42}^* & \cdots & a_{m2}^* \\ a_{13}^* & a_{23}^* & a_{33}^* & a_{43}^* & \cdots & a_{m3}^* \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n}^* & a_{2n}^* & a_{3n}^* & a_{4n}^* & \cdots & a_{mn}^* \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \cdots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \cdots & a_{3n} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & \cdots & a_{4n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \right] \\ &= \text{Tr} \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^m |a_{i1}|^2 & & & & \\ & \sum_{i=1}^m |a_{i2}|^2 & & & \\ & & \sum_{i=1}^m |a_{i3}|^2 & & \\ & & & \sum_{i=1}^m |a_{i4}|^2 & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & \sum_{i=1}^m |a_{in}|^2 \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \end{aligned}$$

当  $A = \mathbf{x} \in F^{m \times 1}$  时,  $\|A\|_F = \|\mathbf{x}\|_2$ , 所以弗罗贝尼乌斯范数是向量范数  $\|\mathbf{x}\|_2$  的一个自然推广. 范数  $\|A\|_F$  实际上是把  $A$  看作  $F^{m \times n}$  中的向量而建立的向量范数. 我们可以把矩阵  $A$  写成行向量组成的矩阵

$$A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \\ \vdots \\ A_m \end{bmatrix}$$

也可以写成是由列向量组成的矩阵

$$A = [B_1, B_2, \cdots, B_n]$$

那么, 矩阵  $A$  的  $F$ -范数的平方就是行向量的 2-范数的平方之和, 也等于列向量的 2-范数的平方之和.

$$\|A\|_F^2 = \sum_{i=1}^m \|A_i\|_2^2 = \sum_{j=1}^n \|B_j\|_2^2$$

由(7.3.7)定义的矩阵范数显然满足定义 1 的条件. 下面我们来证明范数  $\|A\|_F$  满足相容性.

考虑两个矩阵  $A$  与  $B$ . 前者是  $m \times n$  的, 写成行向量组成的形式. 后者是  $n \times k$  的. 它们的乘积

$$C = AB \text{ 可以写成列向量的形式, } C = \begin{bmatrix} C_1 \\ C_2 \\ \vdots \\ C_m \end{bmatrix}, \text{ 其中第 } i \text{ 行的矩阵元是: } C_i = [c_{i1}, c_{i2}, \cdots, c_{ik}]. \text{ 向量}$$

$C_i$  的 2-范数的平方是

$$\|C_i\|_2^2 = \sum_{p=1}^k |c_{ip}|^2 = \sum_{p=1}^k \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{jp} \right|^2 \leq \sum_{p=1}^k \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \sum_{j=1}^n |b_{jp}|^2 = \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \sum_{p=1}^k \sum_{j=1}^n |b_{jp}|^2 = \|A_i\|_F^2 \|B\|_F^2$$

其中用到了赫尔德不等式.两边对  $i$  求和.这样就得到了  $C$  矩阵的  $F$  范数的平方:

$$\|AB\|_F^2 = \|C\|_F^2 = \sum_{i=1}^m \|C_i\|_2^2 \leq \sum_{i=1}^m \|A_i\|_F^2 \|B\|_F^2 = \|A\|_F^2 \|B\|_F^2 \quad (7.3.8)$$

对照(7.3.1)式, 可知弗罗贝尼乌斯范数满足相容性条件.可以验证,  $\|A\|_F$  与  $\|\mathbf{x}\|_2$  相容.

应该指出, 尽管弗罗贝尼乌斯范数是 2-范数的一个推广, 它不是由向量的范数诱导而得到的范数, 因此不属于诱导范数.

## 7.3.2 矩阵的谱范数

### (1) 矩阵的谱范数

由前一小节定义的矩阵范数  $\|A\|_2$  称为谱范数, 它是矩阵分析和系统理论中很有用的一种矩阵范数.由(7.3.2)式, 谱范数可以写为

$$\|A\|_2 = \max_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\|A\mathbf{x}\|_2}{\|\mathbf{x}\|_2}$$

它的几何意义是: 变换后向量的长  $\|A\mathbf{x}\|_2$  与原向量长  $\|\mathbf{x}\|_2$  之比的最大值.

下面讨论谱范数的性质.

**定理 4** 设  $A \in C^{m \times n}$ , 则

$$(i) \max_{\|\mathbf{x}\|_2=\|\mathbf{y}\|_2=1} |\mathbf{y}^+ A \mathbf{x}| = \|A\|_2, \mathbf{x} \in F^n, \mathbf{y} \in F^m.$$

$$(ii) \|A^+\|_2 = \|A\|_2$$

$$(iii) \|A^+ A\|_2 = \|A\|_2^2$$

**证明** (i) 对  $\|\mathbf{x}\|_2 = \|\mathbf{y}\|_2 = 1$ , 有

$$\max_{\|\mathbf{x}\|_2=\|\mathbf{y}\|_2=1} |\mathbf{y}^+ A \mathbf{x}| \leq \max_{\|\mathbf{x}\|_2=\|\mathbf{y}\|_2=1} \|\mathbf{y}\|_2 \|A \mathbf{x}\|_2 = \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1} \|A \mathbf{x}\|_2 = \|A\|_2$$

此处第一个不等号是利用了施瓦兹不等式, 见第二章式(2.1.8).也可以将矩阵元写出, 容易证明.

$$|\mathbf{p}^+ \mathbf{q}| = \left( \sum_i^n |p_i^* q_i| \right)^{1/2} \leq \left( \sum_i^n |p_i^*|^2 \right)^{1/2} \left( \sum_i^n |q_i|^2 \right)^{1/2} = \|\mathbf{p}^+\| \|\mathbf{q}\| = \|\mathbf{p}\| \|\mathbf{q}\|$$

现在我们来找不等式左边的最大值.为此, 设  $\|\mathbf{x}\|_2 = 1$ , 令  $\mathbf{y} = A\mathbf{x}/\|A\mathbf{x}\|_2$ , 显然  $\|\mathbf{y}\|_2 = 1$ , 并且使

$\|A\mathbf{x}\|_2 = \|A\|_2 \neq 0$ , 就有

$$\max_{\|\mathbf{x}\|_2=\|\mathbf{y}\|_2=1} |\mathbf{y}^+ A \mathbf{x}| = \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1} \frac{(\mathbf{A}\mathbf{x})^+}{\|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_2} \mathbf{A}\mathbf{x} = \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1} \frac{\|A\mathbf{x}\|_2^2}{\|A\mathbf{x}\|_2} = \max_{\|\mathbf{x}\|_2=1} \|A\mathbf{x}\|_2 = \|A\|_2 \quad (7.3.10)$$



$$(ii) \|A\|_2 = \max_{\|x\|_2=\|y\|_2=1} |y^+ Ax| = \max_{\|x\|_2=\|y\|_2=1} |x^+ A^+ y| = \|A^+\|_2 \quad (7.3.11)$$

其中用到性质(i).

(iii) 一般情况下, 由范数相容性(7.3.6),  $\|A^+ A\|_2 \leq \|A^+\|_2 \|A\|_2, \|A^+\|_2 = \|A\|_2$ , 知

$$\|A^+ A\|_2 \leq \|A\|_2^2$$

但实际上, 令  $\|x\|_2 = 1$ ,  $\max_{\|x\|_2=1} \|Ax\|_2 = \|A\|_2$ , 于是, 根据性质(i),

$$\|A^+ A\|_2 = \max_{\|x\|_2=1} |x^+ A^+ Ax| = \max_{\|x\|_2=1} \|Ax\|_2^2 = \|A\|_2^2 \quad (7.3.12)$$

证明完毕.

**定理 5** 设  $A \in C^{m \times n}$ ,  $U \in C^{m \times m}$ ,  $V \in C^{n \times n}$ , 且  $U^+ U = I_m, V^+ V = I_n$ , 则

$$\|UAV\|_2 = \|A\|_2 \quad (7.3.13)$$

**证明** 令  $v = Vx, u = U^+ y$ , 则:  $\|x\|_2 = 1$  当且仅当  $\|v\|_2 = 1$ ; 因为

$$\|v\|_2^2 = \|Vx\|_2^2 = |x^+ V^+ Vx| = |x^+ x| = \|x\|_2^2$$

同理,  $\|y\|_2 = 1$  当且仅当  $\|u\|_2 = 1$ . 于是, 由性质(i),

$$\|A\|_2 = \max_{\|x\|_2=\|y\|_2=1} |y^+ Ax| = \max_{\|v\|_2=\|u\|_2=1} |u^+ UAVv| = \|UAV\|_2$$

证明完毕.

**定理 6** 若  $\|A\|_2 < 1$ , 则  $I - A$  为非奇异, 且

$$\|(I - A)^{-1}\|_2 \leq (1 - \|A\|_2)^{-1} \quad (7.3.14)$$

**证明** 设  $x$  为任一非零向量, 则

$$\|(I - A)x\|_2 = \|x - Ax\|_2 \geq \|x\|_2 - \|Ax\|_2 \geq \|x\|_2 - \|A\|_2 \|x\|_2 = (1 - \|A\|_2) \|x\|_2 > 0$$

于是, 若  $x \neq 0$ , 则  $(I - A)x \neq 0$ , 设  $(I - A)x = y$ . 解为

$$x = (I - A)^{-1} y$$

说明矩阵  $I - A$  非奇异. 因为  $I - A$  非奇异, 故有

$$I = (I - A)(I - A)^{-1} = (I - A)^{-1} - A(I - A)^{-1}$$

于是:  $(I - A)^{-1} = I + A(I - A)^{-1}$

从而:  $\|(I - A)^{-1}\|_2 \leq \|I\|_2 + \|A\|_2 \|(I - A)^{-1}\|_2 = 1 + \|A\|_2 \|(I - A)^{-1}\|_2$

即:  $\|(I - A)^{-1}\|_2 \leq \frac{1}{1 - \|A\|_2}$

证明完毕.

### 7.4.1 算子的范数

#### (1) 有界线性算子

我们已经在第二章 2.2 节中定义了算子的概念.其中定义 1 和 2 是对于任意的集合来说的.定义 3 的线性变换是在内积空间中定义的, 只要把其中的内积空间换成赋范空间, 就是定义了赋范空间中的线性变换.

对于任意一个算子  $T$ , 我们遇到需要一般地界定它的大小的问题.因而需要引入**算子范数**的概念.算子的范数, 就是要用某种长度的概念来度量算子的大小.可是, 对于一般的算子定义其范数是不容易的.下面我们只对有界线性算子来定义其范数.为此先定义有界线性算子的概念.

**定义 1** 设  $V$  和  $U$  是同一域  $K$  上的两个赋范线性空间,  $T$  是  $V$  到  $U$  的算子, 如果算子  $T$  满足以下两个条件:

$$(i) \text{ 对所有 } f, g \in V, \quad T(f+g) = Tf + Tg \quad (7.4.1)$$

$$(ii) \text{ 对所有 } f \in V, \text{ 数域 } V \text{ 中所有纯量 } \alpha \in K, \quad T(\alpha f) = \alpha Tf \quad (7.4.2)$$

则称  $T$  为  $V$  到  $U$  的**线性算子**或者**线性变换**.(这两条性质已经在第二章的 2.2 节提到过了.)如果一个算子  $T$  满足(i)(ii)两条, 还满足

$$(iii) \text{ 对 } f, g \in V, \text{ 与每个 } \varepsilon > 0, \text{ 存在 } \delta > 0, \text{ 使当}$$

$$\|f - g\| < \varepsilon \text{ 时, } \|Tf - Tg\| < \delta, \quad (7.4.3)$$

则称  $T$  为  $V$  到  $U$  的**连续线性算子**.条件(iii)刻画了算子  $T$  作用结果的连续性, 简称为算子  $T$  的连续性.如果一个算子  $T$  满足(i)(ii)两条, 还满足

$$(iv) \text{ 存在一个常数 } M, \text{ 使对于所有的}$$

$$f \in V, \quad \|Tf\| \leq M \|f\| \quad (7.4.4)$$

则称  $T$  为  $V$  到  $U$  的**有界线性变换**或者**有界线性算子**.条件(iv)刻画了算子  $T$  作用结果的有界的性质, 简称为算子  $T$  的有界性.

可以把有界线性算子的这个性质与函数的连续性做一个类比.算子  $T$  是作用在向量  $f$  上的.如果把向量看成是函数概念中的自变量, 而算子看成是函数, 则可写出  $Tf = T(f)$ .函数的连续性要求, 当自变量的变化充分小时, 函数值的差能够任意小.有界线性算子正是具有这样的性质.当然, 现在我们说到函数值的差任意小, 实际上是指函数值的差的范数任意小.

**定理 1** 赋范空间  $V$  到赋范空间  $U$  的线性算子为连续的, 其充分必要条件是: 存在一个常数  $M$ , 使对于所有的  $f \in V$ ,  $\|Tf\| \leq M \|f\|$ .

这一定理表明, 对赋范空间之间的线性算子来说, 条件(7.4.3)和(7.4.4)是互为充分必要的.或者说, 有界性和连续性是等价的.因此以下我们可以只称有界算子或者连续算子.

**例 1** 对于线性积分算子  $K$ ,

$$Kf \equiv \int_a^b k(x, y)f(y)dy \quad (7.4.5)$$

如果函数  $f$  和  $k$  是闭区间  $[a, b]$  上的有界函数, 那么, 算子  $K$  就是**有界线性积分算子**或者**连续线性积分算子**.

令  $B(V, U)$  是  $V$  到  $U$  的一切连续线性算子构成的集. 对于任意两个元  $S, T \in B(V, U)$  和数域  $K$  中的纯量  $\alpha$ , 令  $S+T$  为由  $(S+T)f = Sf + Tf$  确定的线性算子,  $\alpha S$  为由  $(\alpha S)f = \alpha Sf$  确定的线性算子, 则  $B(V, U)$  关于这样定义加法和纯量乘法成为  $K$  上的一个线性空间. 即, 有界线性变换的集合可以构成一个线性空间. 在这个线性空间中的元都是连续线性算子. 注意, 与前面讲的由向量组成的空间不同. 现在组成这个空间的元素都是线性变换. 如果该空间中的元素都是可以定义范数的, 就是赋范空间; 如果是可以定义内积的, 就是内积空间.

## (2) 有界线性算子的范数

下面我们对于有界线性算子定义一个范数.

回顾矩阵范数的定义. 矩阵的范数本身不容易定义. 向量范数是容易定义的. 因此, 用矩阵先作用于向量, 这样得到的是向量. 再根据向量的范数的定义来定义矩阵的范数. 对于算子, 也采用这样的思路. 先把算子作用在向量上. 得到的是向量. 再根据向量范数的定义, 来定义算子的范数.

**定义 2** 设  $V$  是一个赋范向量空间,  $T$  是作用于  $V$  上的一个有界线性变换, 对于所有的  $f \in V$ , 满足

$$\|Tf\| \leq M \|f\| \quad (7.4.6)$$

对于不同  $f$ ,  $M$  的数值可能是不同的. 我们把其中最小的  $M$  记为  $T_M$ , 并将  $T_M$  定义为  $T$  的范数,

记作  $\|T\| = T_M$ . 即如果有 (7.4.6), 那么

$$\|T\| = T_M \leq M \quad (7.4.7)$$

由这个定义

$$\|Tf\| \leq \|T\| \|f\| \quad (7.4.8)$$

容易证明, 由此定义的范数满足范数三公理. 例如,

$$\|(T_1 + T_2)f\| = \|T_1f + T_2f\| \leq \|T_1f\| + \|T_2f\| \leq (\|T_1\| + \|T_2\|) \|f\|$$

对于所有  $f$  都成立, 而算子  $(T_1 + T_2)$  的范数  $\|T_1 + T_2\| = M$  是满足  $\|(T_1 + T_2)f\| \leq M \|f\|$  的最小的  $M$ .

故有  $M \leq \|T_1\| + \|T_2\|$ , 即

$$\|T_1 + T_2\| \leq \|T_1\| + \|T_2\|$$

满足三角不等式. 容易证明另外两条公理也满足.

有界线性算子的范数还有一个性质: 由 (7.4.8) 式, 我们还得到两个有界线性变换  $T_1$  和  $T_2$  乘积的范数与范数的乘积之间的不等式. 把  $T_1$  作用在任何函数  $f$  上之后, 将  $T_1f$  看做是一个函数. 那么, 反复运用 (7.4.6) 式, 得到

$$\|T_2T_1f\| \leq \|T_2\| \cdot \|T_1f\| \leq \|T_2\| \cdot \|T_1\| \|f\| \quad (7.4.9a)$$

由此, 乘积  $T_2 T_1$  的范数一定是小于等于  $\|T_2\| \cdot \|T_1\|$  的. 即

$$\|T_2 T_1\| \leq \|T_2\| \cdot \|T_1\| \quad (7.4.9b)$$

说明由此定义的算子的范数是满足相容性条件的. 此式的一个特例是:

$$\|T^n\| \leq \|T\|^n \quad (7.4.10)$$

由式(7.4.6)的定义, 还是难于立即找到算子  $T$  的范数. 但是, 如果对于某一向量  $f$ , 有  $\|Tf\| = m\|f\|$ , 那么  $\|T\| \geq m$ , 这是因为  $m\|f\| = \|Tf\| \leq \|T\|\|f\|$ . 这对于我们确定有界线性算子的范数是有帮助的.

有了关于算子范数的定义, 就可以比较明确地从数学上来表示线性算子的连续性了: 当  $\|f - g\| \rightarrow 0$ ,  $\|Kf - Kg\| = \|K(f - g)\| \leq \|K\|\|f - g\| \leq M\|f - g\| \rightarrow 0$ .

### (3) 赋范线性变换空间的完备性

定义了有界线性算子的范数之后, 从赋范线性空间  $V$  到  $U$  的一切有界线性变换集合构成的空间  $B(V, U)$  是一个赋范线性空间. 那么这个空间是否完备的呢? 我们有以下的定理.

**定理 2** 如果  $V$  和  $U$  是巴拿赫空间, 从  $V$  到  $U$  的一切有界线性变换集合构成的空间  $B(V, U)$  关于定义 2 所定义的范数是一个巴拿赫空间.

我们把这一结论简单地说成: 巴拿赫空间中一切有界线性变换的集合也是一个巴拿赫空间.

**定义 3** 设  $V$  和  $U$  是两个巴拿赫空间. 如果存在  $V$  到  $U$  的有界线性变换  $T$ , 对于  $f \in V$ ,  $u \in U$ , 有  $Tf = u$ , 且  $\|u\| = \|Tf\| = \|f\|$ , 则称这两个巴拿赫空间是**同构**的.  $V$  和  $U$  同构记作  $V \cong U$ .

**定理 3** 当

$$\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1, \quad p \geq 1, \quad (\text{当 } p=1 \text{ 时理解为 } q = +\infty) \quad (7.4.11)$$

时

$$(L_q[a, b])^* \cong L_q[a, b] \quad (7.4.12)$$

即, 在式(7.4.11)的条件下,  $p$  次可积空间的对偶空间(对偶空间的概念见下)与  $q$  次可积空间是同构的.

我们定义巴拿赫空间中序列的收敛性的概念.

**定义 4** 设  $V$  是巴拿赫空间,  $\{f_n\}$  是  $V$  中的序列. 如果存在  $f \in V$ , 使得

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|f_n - f\| = 0 \quad (7.4.13)$$

则称  $\{f_n\}$  **强收敛**于  $f$ . 如果存在  $f \in V$ , 使对每一个  $g \in V^*$ , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} g(f_n) = g(f) \quad (7.4.14)$$

则称  $\{f_n\}$  **弱收敛**于  $f$ .

我们可以把(7.4.13)(7.4.14)两式与(7.4.3)对照, 式(7.4.13)对应于函数自变量的连续性, 而(7.4.14)对应于函数的连续性. 对照函数的连续性的有关理论, 容易理解以下的定理.

**定理 4** 强收敛一定蕴含弱收敛, 反之则不然.

进一步, 我们定义有界线性算子的收敛性.

**定义 5** 设  $V$  是巴拿赫空间,  $\{T_n\}$  是  $B(V, V)$  中的序列, 如果存在  $T \in B(V, V)$ , 使得

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|T_n - T\| = 0, \text{ 或记为 } \|T_n - T\| \rightarrow 0 \quad (7.4.15)$$

则称  $\{T_n\}$  **一致收敛** 或者 **依范数收敛** 于  $T$ . 设存在  $T \in B(V, V)$ , 对于每一个  $f \in V$ , 若序列  $\{T_n f\}$  在  $V$  中强收敛于  $Tf$ , 即

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|T_n f - Tf\| = 0, \text{ 或记为 } \|T_n f\| \rightarrow \|Tf\| \quad (7.4.16)$$

则称  $\{T_n\}$  **强收敛** 于  $T$ . 若序列  $\{T_n f\}$  在  $V$  中弱收敛于  $Tf$ , 则称  $\{T_n\}$  **弱收敛** 于  $T$ .

注意, 式(7.4.15)是与  $f$  无关的, 即对于任意  $f$ , 此式都成立, 才能叫做依范数收敛. 如果把向量  $f$  看成是函数概念中的自变量, 而算子看成是函数,  $Tf = T(f)$ . 式(7.4.15)表示, 无论“自变量  $f$ ”是什么, 算子序列  $\{T_n\}$  都依范数收敛于  $T$ . 这与第二章讲的函数的一致收敛的概念是类似的. 而式(7.4.16)是算子作用到某一具体  $f$  上之后的效果. 这与第二章讲的函数的逐点收敛的概念是类似的. 可以说, 依范数收敛和强收敛的概念, 是把函数的一致收敛和逐点收敛的概念推广到巴拿赫空间. 在函数空间中, 收敛性用绝对值来判别. 在巴拿赫空间中, 收敛性用范数来判别.

既然函数的一致收敛性比逐点收敛是更强的要求, 容易理解, 依范数收敛是比强收敛更强的要求. 因此有以下定理.

**定理 5** 对于  $X$  到  $X$  的算子序列, 一致收敛蕴含强收敛, 强收敛蕴含弱收敛, 但反之不然.

后面我们将以投影算子为例说明, 依范数收敛是比强收敛更强的要求.

## 7.4.2 伴随算子

算子作用在原像上, 得到的像也称为算子的值. 算子的值是某种空间中的元素.

**定义 6** 算子的值为实数或者复数时, 称这样的算子为**泛函**. 巴拿赫空间  $V$  到  $U$  的有界线性变换, 且当空间  $U$  为实数或复数空间时, 称为  $V$  上的**连续线性泛函**或者**有界线性泛函**.  $V$  上的一切连续线性泛函构成的巴拿赫空间  $B(V, U)$ , 称为  $V$  的**对偶空间**或者**共轭空间**, 记作  $V^*$  或者  $V'$ .

我们可以从这样几个例子来理解对偶空间: 对于  $n$  维欧几里德空间( $n$  维实列向量空间)  $E$ , 若列向量  $y \in E$ , 那么一切  $x = y^T$ , 即所有  $y$  的转置得到的行向量构成的  $n$  维实行向量空间  $E^*$  就是  $E$  的对偶空间; 对于  $n$  维复列向量空间  $U$ , 若列向量  $y \in U$ , 那么一切  $x = y^+$ , 即所有  $y$  的转置共轭得到的行向量构成的  $n$  维复行向量空间  $U^*$  就是  $U$  的对偶空间; 对于  $m \times n$  维实矩

阵空间  $R_{m \times n}$ ，若矩阵  $A \in R_{m \times n}$ ，那么一切  $B = A^T$ ，即所有  $A$  的转置得到的矩阵构成的空间  $R_{n \times m}$  就是  $R_{m \times n}$  的对偶空间  $R_{m \times n}^*$ ；对于  $m \times n$  维复矩阵空间  $C_{m \times n}$ ，若矩阵  $A \in C_{m \times n}$ ，那么一切  $B = A^+$ ，即所有  $A$  的转置共轭得到的矩阵构成的空间  $C_{n \times m}$  就是  $C_{m \times n}$  的对偶空间  $C_{m \times n}^*$ 。从一个空间得到它的对偶空间的过程中，我们实际上对其中的每一个向量都进行了一个操作，也就是进行了一个线性变换。

容易验证，对于上述的这几个空间及对偶空间，按照 7.3.1 小节定义了诱导范数之后，符合定理 3。

有了对偶空间的这个概念，我们可以进一步来理解内积的定义  $(g, f)$ ：它是在空间  $V$  中的一个向量  $f$  与在  $V$  的共轭空间  $V^*$  中的一个向量  $g$  共同以某种方式构成的一个纯量。

在第二章定义伴随算子的时候，是根据内积来定义。现在我们要在赋范空间内给予更为一般的定义。因为在一个巴拿赫空间中，可能还没有定义内积。

由定义 4，巴拿赫空间  $V$  到  $U$  有界线性变换，称为  $V$  上的连续线性泛函或者有界线性泛函。有界连续算子  $T$  作用在元  $f$  上，记为  $T(f)$ ，它的效果，记为  $F(f)$ 。 $T(f)$  和  $F(f)$  的差别是：当我们强调算子的作用时，写成  $T(f)$ ，这是一个算子。当我们强调算子作用的效果时，写成  $F(f)$ ，相当于是  $f$  的函数。对于  $F(f)$ ，可以将元  $f$  看成是自变量，在希尔伯特空间中，元  $f$  本身可以是一个函数。因此， $F(f)$  正是第一章中讲过的泛函的含义。

当我们讲到通过有界线性算子  $T$  的作用来产生一个泛函的时候，并没有定义泛函的具体形式。内积可以是泛函的一种形式。在第五章中已经用到了这种形式，见(5.1.6)式。

**定理 6** 对赋范空间  $X$  上的每个连续线性泛函  $F$ ，存在唯一的  $g_T \in X$ ，使对每个  $f \in X$ ，有  $F(f) = (f, g_T)$ ，并且  $\|F\| = \|g_T\|$ 。

注意，其中的  $(f, g_T)$  表示泛函，内积是其特例。当然，因为内积的具体形式相对简单，在具体举例时往往采用内积的形式。

此定理表明，一个赋范空间上的每一个连续线性泛函  $F$ ，它作用在元  $f$  上的效果，就是  $f$  与这个空间中一个特定的元  $g_T$  形成的泛函，对于每一个  $f$  都是如此。并且， $F$  的范数与  $g_T$  的范数相等。

**定义 7** 设  $X$  是希尔伯特空间， $T$  是  $X$  到  $X$  的连续线性算子。对于每一个固定的  $g \in V$ ，作  $Tf$  与  $g$  的泛函， $f \in X$ ，将结果记为  $F_g(f)$ ，

$$F_g(f) = (Tf, g)$$

由此定义的  $F_g(f)$  是  $X$  上的连续线性泛函.由定理 6, 存在  $u \in X$ , 使得对一切  $f \in X$ , 有

$F_g(f) = (f, u)$ . 现在令  $u = T^*g$ , 则  $T^*$  也是  $X$  到  $X$  的连续线性算子. 称  $T^*$  是  $T$  的伴随算子或共

轭算子. 联系  $T$  与  $T^*$  的基本关系是: 对任何  $f, g \in X$ , 有

$$(Tf, g) = (f, T^*g) \quad (7.4.17)$$

有了前面关于共轭空间的概念, 我们对于伴随算子就比较容易理解了. 式(7.4.17)显然表示了, 如果向量  $f$  属于空间  $V$ , 那么向量  $g$  是属于对偶空间  $V^*$  的. 一个向量  $f$  被线性算子  $T$  作用之后得到的向量, 与  $g$  做的泛函, 等于  $f$  与伴随算子  $T^*$  作用在  $g$  上之后得到的向量做的泛函. 可见, 若算子  $T$  作用于空间  $V$  中的向量上, 那么伴随算子  $T^*$  是作用在对偶空间的向量上的. 正因为如此, 对偶空间又称共轭空间, 伴随算子又称共轭算子.

**例 2** 对于  $n$  维欧几里得空间  $E$ , 列向量用  $x$  表示, 共轭空间内的行向量  $x^T$  组成的空间  $E^*$ . 式(7.4.17)在本例中的表示就是

$$(Bx)^T y = x^T B^T y \quad (7.4.18)$$

**例 3** 对于  $n$  维酉空间  $U$ , 酉空间  $U$  的共轭空间  $U^*$  由所有行向量  $x^+$  所组成. 式(7.4.17)在本例中的表示就是

$$(Ax)^+ y = x^+ A^+ y \quad (7.4.19)$$

例 2 和例 3 与 2.2 节中的例 2 和例 3 一样. 只是这儿增加了对共轭空间的理解.

**定理 7** 设  $X$  是希尔伯特空间,  $T$  是  $X$  到  $X$  的连续线性算子. 那么,  $\|T^*\| = \|T\|$ .

**证明** 将向量的内积定义为范数的平方, 利用范数的相容性, 有

$$\|Tx\|^2 = (Tx, Tx) = (T^*Tx, x) \leq \|T^*Tx\| \|x\| \leq \|T^*\| \|Tx\| \|x\|$$

其中第一个不等号是用了施瓦兹不等式. 这就得到,  $\|Tx\| \leq \|T^*\| \|x\|$ . 又由(7.4.8)式,  $\|Tx\| \leq \|T\| \|x\|$ .

可见  $\|T^*\| \geq \|T\|$ . 将  $T$  换成  $T^*$ , 则得到  $\|T^*x\| \leq \|T\| \|x\|$  和  $\|T^*x\| \leq \|T^*\| \|x\|$ , 则可得  $\|T^*\| \leq \|T\|$ , 因此, 必有  $\|T^*\| = \|T\|$ .

此定理表明, 连续线性算子  $T$  与它的伴随算子的范数总是相等的. 例如, 么正矩阵与它的转置矩阵的范数是相等的, 酉矩阵与它的转置共轭矩阵的范数是相等的.

**定义 8** 设  $X$  是希尔伯特空间,  $T$  是  $X$  到  $X$  的连续线性算子. 如果对于任何  $x \in X$ , 有

$$\|Tx\| = \|x\| \quad (7.4.20)$$

则称  $T$  是保范变换. 算子  $T$  就称为保范算子, 或者称算子  $T$  是保范的.

显然, 保范变换这一定义是对第二章中等距变换定义的扩展. 虽然(7.4.20)与(2.2.31)形式一样, 现在是在范数的意义上定义的. 总之, 保范变换保持向量的范数不变.

保范变换的定义式(7.4.20)蕴含以下两个等式.

$$T^*T = TT^* = I \quad (7.4.21)$$

$$(Tf, Tg) = (f, g) \quad (7.4.22)$$

证明：定义一个向量与自身的内积的根号作为这个向量的范数.那么

$$\|Tx\|^2 = (Tx, Tx) = (T^*Tx, x) = \|x\|^2 = (x, x)$$

因此必有(7.4.21).另根据自伴算子的定义，易得  $(Tf, Tg) = (T^*Tf, g) = (f, g)$ ，这就是(7.4.22)式. 式(7.4.20)-(7.4.22)是两两相互等价.

对于逆算子，正规算子，自伴算子等概念的定义与第二章中的一样，只要把内积理解为泛函即可.此处不再重复.

由(7.4.21)式看到，保范算子一定存在逆.逆算子就是伴随算子，且也是保范的.

**定理 8** 设  $T$  是希尔伯特空间  $X$  到自身的连续线性算子，则  $T$  是正规算子的充分必要条件是，对每一个  $x \in X$ ，有  $\|T^*x\| = \|Tx\|$ .

### 7.4.3 投影算子

**定义 9** 对  $V$  中任一正交归一的向量集合  $\{\phi_i\}$ ，算子  $P_n$  作用到  $V$  中任一函数  $f$  上的效果是

$$P_n f \equiv \sum_{i=1}^n (\phi_i, f) \phi_i. \quad (7.4.23)$$

那么，称  $P_n$  是投影到由集合  $\{\phi_i\}$  的前  $n$  个元组成的  $V$  的子空间上的**投影算子**.

若这一正交向量集合的维数是  $M$  那么，向量  $f$  可用这一组完备基展开如下

$$f \equiv \sum_{i=1}^M (\phi_i, f) \phi_i$$

恒等算子的作用效果如下。

$$If \equiv \sum_{i=1}^M (\phi_i, f) \phi_i \quad (7.4.23a)$$

**定义 10** 一个算子  $K$  如果满足条件

$$K^2 = K \quad (7.4.24)$$

则称算子  $K$  是**等幂**的，或者称  $K$  具有**幂等性**.

关于投影算子有以下定理.

**定理 9** 希尔伯特空间  $X$  到自身的连续线性算子  $T$  为投影算子的充分必要条件是  $T$  为自伴算子且是等幂的  $T^2 = TT = T$ .

这一定理说明了投影算子的两个性质：

(i)  $P_n$  是厄米算子.由定义式(7.4.23)显而易见，对于所有  $f, g \in H$ ， $(f, P_n g) = (P_n f, g)$ .  $P_n$  是厄米算子.

(ii)  $P_n$  是等幂的.

**命题 1** 投影算子  $P_n$  的范数是 1.



**证明** 首先证明投影算子  $P_n$  的范数满足

$$\|P_n\| \leq 1 \quad (7.4.25)$$

为此考察  $P_n$  的范数

$$\|P_n f\| = (P_n f, P_n f)^{1/2} = (f, P_n f)^{1/2} = \left[ \sum_{i=1}^n (f, \phi_i)(\phi_i, f) \right]^{1/2} \leq \|f\| \quad (7.4.26)$$

最后用到贝塞尔不等式. 对于所有  $f$ ,  $\|P_n f\| \leq \|f\|$ , 因此  $\|P_n\| \leq 1$ .

对于算子  $(I - P_n)$ , 同样可证

$$\|I - P_n\| \leq 1. \quad (7.4.27)$$

下面进一步证明, (7.4.25)和(7.4.27)中的不等号可以去掉, 只剩下等号. 证明如下. 至少存在一个  $f$ , 对于它满足  $\|P_n f\| = \|f\|$ , 事实上, 每当  $f = \phi_1, \phi_2, \dots, \phi_n$  时都有  $\|P_n f\| = \|f\|$ , 例如当

$f = \phi_i, 1 \leq i \leq n$  时,

$$P_n f = \sum_{j=1}^n (\phi_j, \phi_i) \phi_j = \sum_{j=1}^n \delta_{ij} \phi_j = \phi_i = f$$

可见, 至少有一个  $f$ , 使得  $\|P_n f\| = \|f\|$ . 同时应该有  $\|f\| = \|P_n f\| \leq \|P_n\| \|f\|$ . 可见, 此时有  $\|P_n\| \geq 1$ .

结合(7.4.25)式可得

$$\|P_n\| = 1 \quad (7.4.28)$$

类似地,

$$\|I - P_n\| = 1 \quad (7.4.29)$$

结论, 投影算子的范数是 1. **证明完毕.**

当  $n \rightarrow \infty$  时, (7.4.26)中的不等号可写成等号. 这就是完备性关系. 由(7.4.23)式, 可以用投影算子来表示这一完备性关系.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} (f, P_n f) = \sum_{i=1}^{\infty} (f, \phi_i)(\phi_i, f) = (f, f) \quad (7.4.30)$$

**命题 2** 投影算子序列  $\{P_n\}$  强收敛于单位算子  $I$ .

**证明** 利用(7.4.23)式和投影算子的等幂性,

$$\begin{aligned} \|P_n f - If\| &= (P_n f - f, P_n f - f)^{1/2} \\ &= [(P_n f, P_n f) - (P_n f, f) - (f, P_n f) + (f, f)]^{1/2} \\ &= [(f, P_n f) - 2(f, P_n f) + (f, f)]^{1/2} = [(f, f) - (f, P_n f)]^{1/2} \end{aligned}$$

由(7.4.30)式知,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|P_n f - If\| = 0$$

对照(7.4.16)式知, 序列  $\{P_n\}$  强收敛于  $I$ . **证明完毕.**

另一种证明方法是, 因为对于所有  $f \in V$ , 有(7.4.23)式, 由于

$$\|P_n f\| = (P_n f, P_n f)^{1/2} = (f, P_n^2 f)^{1/2} = (f, P_n f)^{1/2}$$

所以  $\lim_{n \rightarrow \infty} \|P_n f\| = (f, f)^{1/2} = \|f\|$ , 因此  $P_n$  趋于  $I$  并且, 按照(7.4.16)式知, 序列  $\{P_n\}$  强收敛于  $I$ .

**命题 3** 投影算子序列  $\{P_n\}$  并不依范数收敛于  $I$ .

**证明** 如果序列  $\{P_n\}$  按范数收敛于  $I$  时, 那么, 给定任意  $\varepsilon$ , 必存在一个  $N$ , 使只要  $n \geq N$ , 对于所有  $f \in V$  就都有  $\|(P_n - I)f\| \leq \varepsilon \|f\|$ , 即  $N$  与  $f$  是无关的. 但是, 事实上, 对于任何给定的  $N$ , 总可以选出某些函数  $h \in V$ , 例如  $h = \phi_{N+1}$ , 使得  $(P_N - I)h = (P_N - I)\phi_{N+1} = -\phi_{N+1}$ .

$$(P_N - I)h = \sum_{i=1}^N (\phi_i, h) \phi_i - \sum_{i=1}^{\infty} (\phi_i, h) \phi_i = - \sum_{i=N+1}^{\infty} (\phi_i, h) \phi_i$$

$$(P_N - I)\phi_{N+1} = - \sum_{i=N+1}^{\infty} (\phi_i, \phi_{N+1}) \phi_i = -\phi_{N+1}$$

这时,  $\|(P_N - I)h\| = \|h\|$ , 所以序列  $\{P_n\}$  并不按范数收敛于  $I$ . **证明完毕.**

以上两个命题说,  $P_n$  的范数是 1, 但是序列  $\{P_n\}$  并不按范数收敛于  $I$ . 从表面上看来, 这两个命题似乎是矛盾的. 既然这个算子本身的范数就是 1 了, 为什么还不能按范数收敛于单位算符?

实际上这两个命题不矛盾. 为了解释这一点, 我们看范数的三角不等式:

$$\|P_n\| - \|I\| \leq \|P_n - I\|$$

左边等于零并不能推出右边趋于零. 事实上由(7.4.29)式, 右边是 1. 这个问题的关键在于依范数收敛指的是  $\|P_n - I\| \rightarrow 0$  而不是  $\|P_n\| \rightarrow \|I\|$ .

由此可见, 按范数收敛是比强收敛更强的要求.

设在空间  $X$  中, 投影算子  $P_1$  将  $X$  中的向量投影到  $X$  的子空间  $X_1$ , 投影算子  $P_2$  将  $X$  中的向量投影到  $X$  的子空间  $X_2$ . 为明确起见, 我们将这两个投影算子分别记为  $P_{X_1}$  和  $P_{X_2}$ .

**定义 11** 设  $P_{X_1}$  和  $P_{X_2}$  是同一空间中的两个投影算子. 若  $P_{X_1} P_{X_2} = \theta$ , 则称  $P_{X_1}$  和  $P_{X_2}$  是正交的.

若  $P_{X_1} P_{X_2} = P_{X_2}$ , 则称  $P_{X_2}$  是  $P_{X_1}$  的部分.

此处的  $\theta$  既表示零向量, 也表示零算子. 零算子作用在任何向量上得到零向量. 由于投影算子是自伴的, 当  $P_{X_1} P_{X_2} = \theta$  时, 必有  $P_{X_1} P_{X_2} = (P_{X_2} P_{X_1})^\dagger = \theta$ .

由  $P_{X_1} P_{X_2} = P_{X_2}$ , 必有  $P_{X_2} P_{X_1} = P_{X_2}$ .

$P_{X_1}$  和  $P_{X_2}$  这两个投影算子的加、积与差之后仍为投影算子的充要条件如下.

**定理 10** (i)  $P_{X_1}$  与  $P_{X_2}$  之和为投影算子的充要条件是  $P_{X_1}$  与  $P_{X_2}$  正交.此时

$$P_{X_1} + P_{X_2} = P_{X_1 + X_2}$$

投影算子  $P_{X_1 + X_2}$  将  $X$  中的向量投影到  $X$  的子空间  $X_1$  与  $X_2$  的直和空间.

(ii)  $P_{X_1}$  与  $P_{X_2}$  之积为投影算子的充要条件是  $P_{X_1}$  与  $P_{X_2}$  可交换.此时

$$P_{X_1} P_{X_2} = P_{X_1 \cap X_2}$$

投影算子  $P_{X_1 \cap X_2}$  将  $X$  中的向量投影到  $X$  的子空间  $X_1$  与  $X_2$  的交集.

(iii)  $P_{X_1}$  与  $P_{X_2}$  之差  $P_{X_1} - P_{X_2}$  为投影算子的充要条件是  $P_{X_2}$  是  $P_{X_1}$  的部分.此时投影算子

$P_{X_1} - P_{X_2}$  将  $X$  中的向量投影到子空间  $X_1$  中去掉  $X_2$  之后剩下的子空间.

## 本章重点

范数的定义。巴拿赫空间的定义。

赫尔德不等式和闵可夫斯基不等式。

向量范数、矩阵范数、线性算子范数的定义。

向量和矩阵的三种最常用的范数，1、2、 $\infty$  范数的定义。

连续线性算子的概念。

投影算子的概念。幂等性。

## 小贴士

本章提到，柯西不等式是赫尔德不等式的特例。第二章中 2.1.2 小节例 17 介绍的是：柯西不等式是施瓦兹不等式(2.1.8)的特例。请判断，施瓦兹不等式是否是赫尔德不等式的特例。在这个意义上，是否可以把赫尔德不等式看做是施瓦兹不等式的一个推广？如果是，那么(2.1.9)式是否可以做相应的推广？

## 布置习题：

做以下习题 8,10,12, 15, 24, 25, 此外，再任选 5 题。

## 习题

1. 证明(7.1.7)和(7.1.8)两式成立，即从等式右边可以得到左边.提示，这两式定义本身说明：

$$(f, f) = \|f\|^2$$

2. 证明： (7.1.22)式定义的范数满足范数三公理.

### 3. 积分形式的赫尔德不等式的一种证明.

(1) 证明, 当  $0 < \alpha < 1$  时, 函数  $f(z) = z^\alpha - \alpha z - \beta$  在  $z=1$  取极大值, 并在  $\beta=1-\alpha$  时这个极大值为零. 因此当  $\alpha < 1$  和  $\beta=1-\alpha$  时,  $z^\alpha \leq \alpha z + \beta$ .

(2) 进行变量置换  $z = x/y$ , 证明, 当  $\alpha \leq 1$  和  $\beta=1-\alpha$  时,  $x^\alpha y^\beta \leq \alpha x + \beta y$ .

(3) 现在设  $|f(x)|^p$  和  $|g(x)|^q$  都是可积函数,  $1/p + 1/q = 1$ . 利用 b) 的结论证明

$$|fg| \leq \frac{1}{p}|f|^p + \frac{1}{q}|g|^q, \text{ 所以 } |fg| \text{ 也是可积的.}$$

(4) 假如  $|f(x)|^p$  和  $|g(x)|^q$  都是可积的, 那么利用 c) 的结论证明,

$$|\int f(x)g(x)dx| \leq [\int |f(x)|^p dx]^{1/p} [\int |g(x)|^q dx]^{1/q}$$

### 4. 积分形式的闵可夫斯基不等式的一种证明.

(1) 证明  $|f+g|^p \leq 2^p[|f|^p + |g|^p]$ , 因此, 假如  $f$  和  $g$  都是  $p$  次可积的, 那么  $f+g$  也是  $p$  次可积的.

(2) 证明, 对于  $p > 1$  和  $1/p + 1/q = 1$ ,

$$\int |f(x)+g(x)|^p dx \leq \int |f(x)| |f(x)+g(x)|^{p-1} dx + \int |g(x)| |f(x)+g(x)|^{p-1} dx$$

如果函数  $f$  和  $g$  都是  $p$  次可积的, 属于  $L_p$ , 那么函数  $|f+g|^{p-1}$  就是  $q$  次可积的, 属于  $L_q$ .

(3) 将赫尔德不等式用于 b) 中两边的积分上, 证明闵可夫斯基不等式.

### 5. 加权赫尔德不等式.

(1) 在第二章 2.1.2 小节中, 定义了加权内积的概念. 现在假如在  $n$  维向量空间中有

$\gamma_i, (i=1, 2, \dots, n)$  是一组给定的正数, 将它作为权. 考虑如何将 (7.1.14) 式作适当的修改, 并重新定义  $u$  和  $v$ , 以此加权赫尔德不等式:

$$\sum_{k=1}^n \gamma_k a_k b_k < \left( \sum_{k=1}^n \gamma_k a_k^p \right)^{1/p} \left( \sum_{k=1}^n \gamma_k b_k^q \right)^{1/q}$$

(2) 在第二章 2.1.2 小节中的例 14 还引入了积分形式的加权内积的概念. 现在假如在函数空间中有权函数  $\rho(x) \geq 0$ , 证明如下的积分形式的加权赫尔德不等式:

$$\int f(x)g(x)\rho(x)dx \leq \left( \int f^p(x)\rho(x)dx \right)^{1/p} \left( \int g^q(x)\rho(x)dx \right)^{1/q}$$

### 6. 证明加权闵可夫斯基不等式

$$\left( \sum_{i=1}^n |a_i + b_i|^p \gamma_i \right)^{1/p} \leq \left( \sum_{i=1}^n \gamma_i |a_i|^p \right)^{1/p} + \left( \sum_{i=1}^n \gamma_i |b_i|^p \right)^{1/p}$$

其积分形式为

$$[\int |f(x)+g(x)|^p \rho(x) dx]^{1/p} \leq [\int |f(x)|^p \rho(x) dx]^{1/p} + [\int |g(x)|^p \rho(x) dx]^{1/p}$$

### 7. 证明: (1) $\|x-y\| \geq \|x\| - \|y\|$

$$(2) \quad \|A-B\| \geq \|A\| - \|B\|$$

8. 设  $A=(a_{ij})_{n \times n}$  是正定对称矩阵, 证明: 不论  $x_1, x_2, \dots, x_n$  和  $y_1, y_2, \dots, y_n$  是何实数, 恒有不等式

$$\left(\sum a_{ij} x_i y_j\right)^2 \leq \left(\sum a_{ij} x_i x_j\right) \left(\sum a_{ij} y_i y_j\right)$$

9. 对于由  $n$  个分量组成的向量  $\mathbf{x}=(x_1, x_2, \dots, x_n)$ , 证明如下等价关系.

$$(1) \quad \|\mathbf{x}\|_{\infty} \leq \|\mathbf{x}\|_1 \leq n \|\mathbf{x}\|_{\infty}$$

$$(2) \quad \frac{1}{\sqrt{n}} \|\mathbf{x}\|_2 \leq \|\mathbf{x}\|_{\infty} \leq n \|\mathbf{x}\|_2$$

$$(3) \quad \|\mathbf{x}\|_2 \leq \|\mathbf{x}\|_1 \leq \sqrt{n} \|\mathbf{x}\|_2$$

10. 设  $f(x)=(x-1/2)^3$ ,  $x \in [0,1]$ , 求  $\|f\|_1, \|f\|_2, \|f\|_{\infty}$ .

11. 设  $A=(a_{ij})_{n \times n}$ ,  $\|A\|$  是向量范数诱导的矩阵范数. 证明  $\|A\| \geq |a_{ij}|$ .

12. 设  $\|A\|$  是诱导范数,  $\det A \neq 0$ . 证明

$$(1) \quad \|A^{-1}\| \geq \|A\|^{-1}$$

$$(2) \quad \|A^{-1}\|^{-1} = \min_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\|A\mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|}$$

13. 验证,  $\|A\|_F$  与  $\|\mathbf{x}\|_2$  相容.

14. 证明  $\|A\|_2 \leq \|A\|_F$

15. 计算下列矩阵的行范数, 列范数, 谱范数和 F 范数.

$$(1) \quad A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$(2) \quad A = \begin{pmatrix} 0 & a \\ -a & 0 \end{pmatrix}, \quad a \text{ 是实数.}$$

$$16. \quad \text{设 } A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad \text{求 } \rho(A).$$

21. 若  $k$  是负实数, 则 7.3.3 小节中的命题 4 应做如何修改?

22. 证明巴拿赫空间上有界线性变换的连续性与线性性质.

(1) 设  $F$  是巴拿赫空间  $B$  上的有界线性泛函. 假设在  $B$  内有一个序列  $\{f_n\}$ , 它按范数趋于  $f \in B$ .

证明  $F(f_n) \rightarrow F(f)$ , 即  $F$  是连续的.

(2) 设  $f \in L_p$  和  $1/p + 1/q = 1$ , 那么在  $L_q$  上定义为

$$F(g) = (f, g) = \int f^*(x)g(x)dx, g \in L_q$$

的泛函是有界线性泛函.

23. 在 7.4.1 小节中已经定义了有界线性泛函的范数.

(1) 证明, 对于在  $L_q$  上按照  $F(g) = (f, g) = \int f^*(x)g(x)dx$  定义的泛函  $F$ , 其中  $f \in L_p$ ,

$1/p + 1/q = 1$ , 有  $\|F\| \leq \|f\|$ , 这里  $f$  的范数是相应于  $L_p$  的, 即

$$\|f\| = [\int |f(x)|^p dx]^{1/p}$$

(2) 证明, 假如  $f \in L_p$ , 那么  $g = \frac{1}{f^*} |f|^{p/q+1}$  属于  $L_q$  ( $1/p + 1/q = 1$ ), 证明 i)

$|F(g)| = |(f, g)| = \|f\|^p$ , ii)  $\|f\| \|g\| = \|f\|^p$ . 因此  $|F(g)| = \|f\| \|g\|$ , 因此  $\|F\| \geq \|f\|$ .

将(1)和(2)结合起来, 得到  $\|F\| = \|f\|$ .

24. 由投影算子的定义式(7.4.23)证明投影算子是自伴的和等幂的.

25. 证明 7.4 节中的定理 10. 并证明: 若  $P_{X_2} P_{X_1} = P_{X_1} P_{X_2}$ , 那么  $P_{X_1} + P_{X_2} - P_{X_1} P_{X_2}$  是投影算子, 这个投影算子将  $X$  中的向量投影到  $X$  的一个什么子空间?