

### § 3 长方阵的范数

对于长方阵  $A \in \mathbf{C}^{m \times n}$ ，相应的定义要做一些修改：

$$1) \quad \text{矩阵范数定义中第 4 条公理相容性：} \|AB\| \leq \|A\| \|B\|,$$

其中  $B \in \mathbf{C}^{n \times l}$ ，且上式左边是  $\mathbf{C}^{m \times l}$  中的范数，右边第一项是  $\mathbf{C}^{m \times n}$  中的范数，第二项是  $\mathbf{C}^{n \times l}$  中的范数，且这三个范数应是同类的。

$$2) \quad \text{与向量范数相容性的定义中，} \|Ax\|_v \leq \|A\|_M \|x\|_v,$$

其中左边是  $\mathbf{C}^m$  上的向量范数，右边是  $\mathbf{C}^n$  上的向量范数，它们同类（但与矩阵范数不一定同类，因此矩阵范数中的相容性并未包含它）。

$$3) \quad \text{导出范数定义中，} \|A\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_v}{\|x\|_v} = \max_{\|x\|_v=1} \|Ax\|_v,$$

其中分子上是  $\mathbf{C}^m$  中的向量范数，分母上是  $\mathbf{C}^n$  上的向量范数，它们同类。

对于长方阵，常用的矩阵范数为如下七种：

$$(1) \quad \|A\|_{m_1} = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad m_1\text{-范数} \quad \text{与向量 1-范数相容}$$

$$(2) \quad \|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2} = \sqrt{\text{tr}(A^H A)} \quad F\text{-范数} \quad \text{与向量 2-范数相容}$$

$$(3) \quad \|A\|_M = \max\{m, n\} \max_{i,j} |a_{ij}| \quad \text{最大范数} \quad \text{与向量 1-, 2-, } \infty\text{-范数相容}$$

$$(4) \quad \|A\|_G = \sqrt{mn} \max_{i,j} |a_{ij}| \quad G\text{-范数 (几何平均范数)} \quad \text{与向量 2-范数相容}$$

$$(5) \quad \|A\|_1 = \max_j \sum_{i=1}^m |a_{ij}| \quad 1\text{-范数, 列和范数} \quad \text{与向量 1-范数相容}$$

$$(6) \quad \|A\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad \infty\text{-范数, 行和范数} \quad \text{与向量 } \infty\text{-范数相容}$$

$$(7) \quad \|A\|_2 = \sqrt{A^H A \text{ 的最大特征值}} \quad 2\text{-范数, 谱范数} \quad \text{与向量 2-范数相容}$$

其中 F-范数和 2-范数是酉不变的（注意  $\|UAV\|_F = \|A\|_F$  中， $U$  是  $m$  阶酉矩阵， $V$  是  $n$  阶酉矩阵）。

## § 4 范数的应用

### 一、范数在数值分析中的应用

#### 1. 病态与良态—扰动对解的影响

在工程实际问题中，要遇到大量的计算问题。对于这些计算问题，面临的一个重要现象是：问题中原始数据或参数的微小扰动或误差，对问题的解会产生什么样的影响。为了具体地说明这个问题，以矩阵求逆和线性方程组求解来说明。

**例 1** 如果  $n$  阶方阵  $A$  为非奇异的，即  $\det A \neq 0$ ，给  $A$  附加一个扰动（或摄动） $\delta A$  后（要求  $\delta A$  的元素很小），矩阵  $A + \delta A$  的情形怎样，即是否可逆？若可逆，则  $(A + \delta A)^{-1}$  与  $A^{-1}$  相差多少？看一个著名的例子：矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 7 & 6 & 5 \\ 7 & 10 & 8 & 7 \\ 6 & 8 & 10 & 9 \\ 5 & 7 & 9 & 10 \end{pmatrix} \text{ 的行列式为 } \det A = 1, \text{ 逆矩阵为}$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 68 & -41 & -17 & 10 \\ -41 & 25 & 10 & -6 \\ -17 & 10 & 5 & -3 \\ 10 & -6 & -3 & 2 \end{pmatrix}$$

当对  $A$  的第一行第一列元素稍加改变时，试看它的行列式与逆阵如何变化。

$$\text{设 } \delta A = \begin{pmatrix} \varepsilon & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \text{ 则 } A + \delta A = \begin{pmatrix} 5+\varepsilon & 7 & 6 & 5 \\ 7 & 10 & 8 & 7 \\ 6 & 8 & 10 & 9 \\ 5 & 7 & 9 & 10 \end{pmatrix}.$$

可以求得  $\det(A + \delta A) = 1 + 68\varepsilon$ ，由此可知，当取  $\varepsilon = -\frac{1}{68} \approx -0.015$  时，

$\det(A + \delta A) = 0$ ，即矩阵变成奇异的了。如果取  $\varepsilon = -0.01$ ，即有

$$A + \delta A = \begin{pmatrix} 4.99 & 7 & 6 & 5 \\ 7 & 10 & 8 & 7 \\ 6 & 8 & 10 & 9 \\ 5 & 7 & 9 & 10 \end{pmatrix},$$

可求得  $\det(A + \delta A) = 0.32$ ，即矩阵  $A + \delta A$  非奇异，且

$$(A + \delta A)^{-1} = \begin{pmatrix} 204.82 & -128.12 & -53.12 & 31.25 \\ -128.12 & 77.53 & 31.78 & -18.81 \\ -53.12 & 31.78 & 14.03 & -8.31 \\ 31.25 & -18.81 & -8.31 & 5.12 \end{pmatrix}$$

可见元素的微小变化，可能使矩阵发生质的变化（由非奇异到奇异），或逆矩阵的差别很大，这就说明该矩阵的可逆性与逆矩阵对于原矩阵元素的微小扰动（或摄动）十分敏感，称该矩阵关于求逆是病态的。

**例 2** 关于线性方程组  $Ax = b$  的求解问题。如果  $A$  是可逆的，则该方程组的解是唯一的，即  $x = A^{-1}b$ 。但是，如果系数矩阵  $A$  有摄动  $\delta A$ ，或右端向量  $b$  有摄动  $\delta b$ ，或两者都有摄动，相应的方程组的解  $x$  也会有变化  $\delta x$ ，即

$$(A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b, \quad A(x + \delta x) = b + \delta b, \quad (A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b$$

试看下例（R.S.Wilson）：考虑系数阵为 4 阶实对称阵的线性方程组

$$\begin{pmatrix} 10 & 7 & 8 & 7 \\ 7 & 5 & 6 & 5 \\ 8 & 6 & 10 & 9 \\ 7 & 5 & 9 & 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 32 \\ 23 \\ 33 \\ 31 \end{pmatrix}, \quad \text{其解为} \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

如果把右端项作微小摄动  $\delta b = \begin{pmatrix} 0.1 \\ -0.1 \\ 0.1 \\ -0.1 \end{pmatrix}$ ，即  $\begin{pmatrix} 10 & 7 & 8 & 7 \\ 7 & 5 & 6 & 5 \\ 8 & 6 & 10 & 9 \\ 7 & 5 & 9 & 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 32.1 \\ 22.9 \\ 33.1 \\ 30.9 \end{pmatrix}$ ，

它的解变为  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9.2 \\ -12.6 \\ 4.5 \\ -1.1 \end{pmatrix}$ ，与原解的差异较大。如果把系数矩阵微加摄动

$$\delta A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0.1 & 0.2 \\ 0.08 & 0.04 & 0 & 0 \\ 0 & -0.02 & -0.11 & 0 \\ -0.01 & -0.01 & 0 & -0.02 \end{pmatrix}, \quad \text{而右端向量不变，即}$$

$$\begin{pmatrix} 10 & 7 & 8.1 & 7.2 \\ 7.08 & 5.04 & 6 & 5 \\ 8 & 5.98 & 9.89 & 9 \\ 6.99 & 4.99 & 9 & 9.98 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 32 \\ 23 \\ 33 \\ 31 \end{pmatrix}, \quad \text{其解为} \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -81 \\ 137 \\ -34 \\ 22 \end{pmatrix}$$

与原解的差异更大。

这说明该方程的解对系数矩阵或右端向量的微小摄动十分敏感。我们说该方程组是病态的。

对于一个计算问题的病态程度如何度量？其解的误差如何估计？

## 2. 近似逆矩阵的误差

**引理** 设  $P \in C^{n \times n}$ ，若对  $C^{n \times n}$  上的某种矩阵范数  $\|\bullet\|$  有  $\|P\| < 1$ ，则  $I - P$  可逆。

$$\det = 0$$

**证** 反证. 若  $I - P$  奇异, 则齐次方程组  $(I - P)x = 0$  有非零解  $x_0 \neq 0$ , 即

$(I - P)x_0 = 0$  或  $x_0 = Px_0$ . 设  $\|\cdot\|_v$  是与  $\|\cdot\|$  相容的向量范数, 则

$\|x_0\|_v = \|Px_0\|_v \leq \|P\| \|x_0\|_v$ , 从而  $\|P\| \geq 1$ . 矛盾. **证毕**

**定理** 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  是可逆矩阵,  $\delta A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  是摄动矩阵, 若对  $\mathbb{C}^{n \times n}$  上的某种矩阵范数  $\|\cdot\|$  有  $\|A^{-1}\delta A\| < 1$ , 则

$$1) A + \delta A \text{ 可逆}; \quad 2) \|(A + \delta A)^{-1}\| \leq \frac{\|A^{-1}\|}{1 - \|A^{-1}\delta A\|};$$

$$3) \frac{\|A^{-1} - (A + \delta A)^{-1}\|}{\|A^{-1}\|} \leq \frac{\|A^{-1}\delta A\|}{1 - \|A^{-1}\delta A\|};$$

$$4) \text{ 若进一步有 } \|A^{-1}\|\|\delta A\| < 1, \text{ 则 } \frac{\|A^{-1} - (A + \delta A)^{-1}\|}{\|A^{-1}\|} \leq \frac{\|A\|\|A^{-1}\|\|\delta A\|}{1 - \|A\|\|A^{-1}\|\|\delta A\|}.$$

**证** 1) 因为  $A + \delta A = A(I + A^{-1}\delta A)$ , 由引理知  $I + A^{-1}\delta A$  可逆, 从而  $A + \delta A$  可逆.

2) 由  $A + \delta A (A + \delta A)^{-1} = I$  得  $A(A + \delta A)^{-1} = I - \delta A(A + \delta A)^{-1}$ , 左乘  $A^{-1}$  得

$$(A + \delta A)^{-1} = A^{-1} - A^{-1}\delta A(A + \delta A)^{-1},$$

两边取范数得  $\|(A + \delta A)^{-1}\| \leq \|A^{-1}\| + \|A^{-1}\delta A\|(A + \delta A)^{-1}$ , 解之得 2)。

3) 因为  $A^{-1} - (A + \delta A)^{-1} = A^{-1}[(A + \delta A) - A](A + \delta A)^{-1} = A^{-1}\delta A(A + \delta A)^{-1}$

两边取范数, 并利用 2) 得

$$\|A^{-1} - (A + \delta A)^{-1}\| \leq \|A^{-1}\delta A\|(A + \delta A)^{-1} \leq \|A^{-1}\delta A\| \frac{\|A^{-1}\|}{1 - \|A^{-1}\delta A\|}$$

即得 3)。

4) 因为  $\|A^{-1}\delta A\| \leq \|A^{-1}\|\|\delta A\| < 1$ , 所以 3) 成立, 由之得

$$\frac{\|A^{-1} - (A + \delta A)^{-1}\|}{\|A^{-1}\|} \leq \frac{\|A^{-1}\delta A\|}{1 - \|A^{-1}\delta A\|} \leq \frac{\|A^{-1}\|\|\delta A\|}{1 - \|A^{-1}\|\|\delta A\|} = \frac{\|A\|\|A^{-1}\|\|\delta A\|}{1 - \|A\|\|A^{-1}\|\|\delta A\|}$$

**证毕**

**定义** 设  $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$  是可逆矩阵, 称  $\|A^{-1}\| \|A\|$  为矩阵  $A$  的**条件数**, 记为  $\text{cond}(A)$ , 即  $\text{cond}(A) = \|A^{-1}\| \|A\|$ 。

因此, 条件数  $\text{cond}(A)$  可作为矩阵求逆的病态程度的度量, 条件数越大, 则认为病态越严重。条件数与所取的范数有关, 常用的有:

$$\text{cond}_2(A) = \|A^{-1}\|_2 \|A\|_2, \text{ 谱条件数} \quad \text{cond}_F(A) = \|A^{-1}\|_F \|A\|_F, \text{ F-条件数}$$

$$\text{cond}_\infty(A) = \|A^{-1}\|_\infty \|A\|_\infty, \text{ 最大条件数}$$

对例 1 中的矩阵有  $\text{cond}_2(A) = \frac{30.28868}{0.01015005} \approx 2984$ ,  $\text{cond}_F(A) \approx 3008$ 。

可见矩阵  $A$  的很小的相对误差 (如  $\frac{\|\delta A\|}{\|A\|} = \frac{0.01}{30.28868} \approx 0.0003$ ) 在求逆后被放大了

近 3000 倍, 因此病态严重。

### 3. 线性方程组的解的误差

**定理** 设  $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$  是可逆矩阵, 非齐次线性方程组  $Ax = b$  的摄动方程组为  $(A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b$ , 其中  $\delta A, \delta x, \delta b$  分别是  $A, x$  和  $b$  的摄动。如果对  $\mathbf{C}^{n \times n}$  上的某种矩阵范数  $\|\cdot\|$  有  $\|A^{-1}\| \|\delta A\| < 1$ , 则

$$\frac{\|\delta x\|_v}{\|x\|_v} \leq \frac{\text{cond}(A)}{1 - \text{cond}(A) \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}} \left( \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\delta b\|_v}{\|b\|_v} \right)$$

其中  $\|\cdot\|_v$  是与  $\|\cdot\|$  相容的向量范数。

**证** 将  $(A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b$  展开, 并利用  $Ax = b$  得

$$A\delta x + (\delta A)x + \delta A\delta x = \delta b,$$

即  $\delta x = -A^{-1}(\delta A)x - A^{-1}\delta A\delta x + A^{-1}\delta b$ , 取范数得

$$\|\delta x\|_v \leq \|A^{-1}\| \|\delta A\| \|x\|_v + \|A^{-1}\| \|\delta A\| \|\delta x\|_v + \|A^{-1}\| \|\delta b\|_v$$

也即  $(1 - \|A^{-1}\| \|\delta A\|) \|\delta x\|_v \leq \|A\| \|A^{-1}\| \left( \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} + \frac{\|\delta b\|_v}{\|A\| \|x\|_v} \right) \|x\|_v$

由  $Ax = b$  得,  $\|b\|_v \leq \|A\| \|x\|_v$ , 代入上式并整理得

$$\frac{\|\delta \mathbf{x}\|_v}{\|\mathbf{x}\|_v} \leq \frac{\|\mathbf{A}\| \|\mathbf{A}^{-1}\|}{1 - \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\delta \mathbf{A}\|} \left( \frac{\|\delta \mathbf{A}\|}{\|\mathbf{A}\|} + \frac{\|\delta \mathbf{b}\|_v}{\|\mathbf{A}\| \|\mathbf{x}\|_v} \right) \leq \frac{\text{cond}(\mathbf{A})}{1 - \text{cond}(\mathbf{A}) \frac{\|\delta \mathbf{A}\|}{\|\mathbf{A}\|}} \left( \frac{\|\delta \mathbf{A}\|}{\|\mathbf{A}\|} + \frac{\|\delta \mathbf{b}\|_v}{\|\mathbf{b}\|_v} \right) \quad \text{证毕}$$

由上述定理可见，条件数  $\text{cond}(\mathbf{A})$  也可作为线性方程组  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  的病态程度的度量。

可以求得，例 2 中矩阵  $\mathbf{A}$  的谱条件数  $\text{cond}_2(\mathbf{A}) \approx 2984$ ，因此线性方程组是病态的。

有一类矩阵称为 **Hilbert 矩阵**，其定义为

$$\mathbf{H}_n = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \cdots & \frac{1}{n} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \cdots & \frac{1}{n+1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n+1} & \cdots & \frac{1}{2n-1} \end{pmatrix}$$

该类矩阵在工程问题中常遇到，但它关于求逆与求方程组是典型的病态矩阵，其条件数随着  $n$  增大而迅速增大，见下表。

$n$	2	3	4	5	6	7	...
$\text{cond}_1(\mathbf{H}_n)$	65.3	748	21523	694086	22618622	741927127	...

该矩阵经常作为试验矩阵，以验证一些方法对病态问题的有效程度。

## 二、矩阵的谱半径及性质

### 1. 谱半径的定义及性质

定义 设  $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$ ， $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  是  $\mathbf{A}$  的  $n$  个特征值，则称

$$\rho(\mathbf{A}) = \max_i |\lambda_i|$$

为  $\mathbf{A}$  的 谱半径。

性质 1  $\rho(\mathbf{A}^k) = \rho^k(\mathbf{A})$ 。

证 若  $\lambda_i$  是  $\mathbf{A}$  的特征值，则  $\lambda_i^k$  是  $\mathbf{A}^k$  的特征值，从而

$$\rho(\mathbf{A}^k) = \max_i |\lambda_i^k| = \max_i |\lambda_i|^k = (\max_i |\lambda_i|)^k = \rho^k(\mathbf{A}) \quad \text{证毕}$$

性质 2  $\|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{\rho(\mathbf{A}^H \mathbf{A})} = \sqrt{\rho(\mathbf{A} \mathbf{A}^H)}$ ，其中  $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{m \times n}$ 。

证  $\|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{\mathbf{A}^H \mathbf{A}}$  的最大特征值  $= \sqrt{\rho(\mathbf{A}^H \mathbf{A})}$

又由于  $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$  与  $\mathbf{A} \mathbf{A}^H$  有相同的非零特征值，从而  $\|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{\rho(\mathbf{A} \mathbf{A}^H)}$ 。证毕

**性质 3** 若  $\mathbf{A}$  是 Hermite 矩阵（或实对称阵），则  $\|\mathbf{A}\|_2 = \rho(\mathbf{A})$ 。

证  $\|A\|_2^2 = \rho(A^H A) = \rho(A^2) = \rho^2(A)$ , 故  $\|A\|_2 = \rho(A)$ 。证毕

## 2. 有关不等式

**定理** 设  $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$ , 则对  $\mathbf{C}^{n \times n}$  上的任何一种矩阵范数  $\|\bullet\|$  都有  $\rho(A) \leq \|A\|$ 。

**证** 设  $\lambda$  是  $A$  的特征值,  $x$  是对应  $\lambda$  的特征向量, 即  $Ax = \lambda x$ ,  $x \neq 0$ 。两边取范数得 (其中  $\|\bullet\|_v$  是与  $\|\bullet\|$  相容的向量范数)

$$|\lambda| \|x\|_v = \|\lambda x\|_v = \|Ax\|_v \leq \|A\| \|x\|_v$$

从而  $|\lambda| \leq \|A\|$ , 故  $\rho(A) \leq \|A\|$ 。证毕

**推论** 矩阵的特征值的模不超过其任一范数。

**例** 已知  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0.2 & 0.1 \\ -0.2 & 0 & 0.2 \\ -0.1 & -0.2 & 0 \end{pmatrix}$ , 试估计特征值的范围。

**解** 可求得

$$\|A\|_1 = \|A\|_\infty = 0.4, \quad \|A\|_{m_1} = 1, \quad \|A\|_F = \sqrt{0.18} \approx 0.4243, \quad \|A\|_{m_\infty} = 0.6,$$

于是  $A$  的任一特征值  $\lambda$  满足  $|\lambda| \leq 0.4$ 。

实际计算可知  $A$  的特征值是  $0, -0.4i, 0.4i$ , 可见对此矩阵的特征值估计的较精确。但对多数矩阵来说, 估计的结果可能偏保守。

**定理** 设  $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$ , 则对任意给定的  $\varepsilon > 0$ , 存在某一矩阵范数  $\|\bullet\|_M$  (与  $A$  有关), 使得

$$\|A\|_M \leq \rho(A) + \varepsilon。$$

**证** 因为存在  $n$  阶可逆矩阵  $P$ , 使得

$$P^{-1}AP = J = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & & \\ & \lambda_2 & \ddots & \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}, \quad * \text{表示 } 1 \text{ 或 } 0$$

取对角阵  $W(\varepsilon) = \text{diag}(1, \varepsilon, \varepsilon^2, \dots, \varepsilon^{n-1})$ , 则可验证

$$W^{-1}(\varepsilon)(P^{-1}AP)W(\varepsilon) = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \frac{1}{\varepsilon} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \frac{1}{\varepsilon^{n-1}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & & \\ & \lambda_2 & \ddots & \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \varepsilon & & \\ & & \ddots & \\ & & & \varepsilon^{n-1} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \lambda_1 & \Delta & & \\ & \lambda_2 & \ddots & \\ & & \ddots & \Delta \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}, \quad \text{其中 } \Delta \text{ 表示 } \varepsilon \text{ 或 } 0$$

于是  $\|\mathbf{W}^{-1}(\varepsilon)\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}\mathbf{W}(\varepsilon)\|_{\infty} \leq \max_i(|\lambda_i| + |\varepsilon|) = \max_i|\lambda_i| + \varepsilon = \rho(\mathbf{A}) + \varepsilon$

对任意  $\mathbf{B} \in \mathbf{C}^{n \times n}$ , 规定  $\|\mathbf{B}\|_M = \|\mathbf{W}^{-1}(\varepsilon)\mathbf{P}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{P}\mathbf{W}(\varepsilon)\|_{\infty}$

不难验证  $\|\cdot\|_M$  是矩阵范数, 且有  $\|\mathbf{A}\|_M \leq \rho(\mathbf{A}) + \varepsilon$ 。证毕