

Page 6: 定理 0.1

定理 1. 若 $R_1(X), R_2(X)$ 是 \mathbb{R}^n 上两种不同的范数定义, 则必存在 $0 < m < M < \infty$, 使 $\forall X \in \mathbb{R}^n$, 有

$$mR_2(X) \leq R_1(X) \leq MR_2(X).$$

证明. 我们只需证 $R_2(X) = \|X\|_2$ 的情形, 即只需证任意 \mathbb{R}^n 上的范数均与 \mathbb{R}^n 上的欧式范数等价。

引理 1. 若 $R(X)$ 是 \mathbb{R}^n 上的范数, 则 $R(X)$ 关于 X 与 $\|\bullet\|_2$ 是一致连续的。

引理 1 的证明: 设 $\|X - Y\|_2 < \epsilon$, 注意到 X 与 Y 在 $\|\bullet\|_2$ 下可被标准正交基线性表示, 则由范数定义 (三角不等式)

$$\begin{aligned} |R(X) - R(Y)| &\leq R(X - Y) \leq \sum_{i=1}^n |x_i - y_i| R(e_i) \\ &\leq \left(\sum_{i=1}^n |x_i - y_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \left(\sum_{i=1}^n R(e_i)^2 \right)^{\frac{1}{2}} \\ &\leq \|X - Y\|_2 (n * (\max_{1 \leq i \leq n} |R(e_i)|)^2)^{\frac{1}{2}} \\ &= \|X - Y\|_2 \max_{1 \leq i \leq n} |R(e_i)| \sqrt{n}. \end{aligned}$$

因此引理得证。回到原定理的证明。令 $S = \{X \mid \|X\|_2 = 1\}$, S 为关于欧式范数的有界闭集, 因此 R_1 在 S 上有最大、最小值。存在常数 m, M , 使得 $\forall X \in \mathbb{R}^n$,

$$m \leq R_1\left(\frac{X}{\|X\|_2}\right) \leq M, \quad m\|X\|_2 \leq R_1(X) \leq M\|X\|_2.$$

因此任一 \mathbb{R}^n 上的范数均与欧式范数等价。 □

Page 7: 定义 0.7

定理 2. 向量序列 $X^{(m)} = (x_1^{(m)}, x_2^{(m)}, \dots, x_n^{(m)})$ 收敛的充分必要条件是 $\forall i, \lim_{k \rightarrow \infty} x_i^{(k)}$ 存在。

证明. 若 $X^{(m)} = (x_1^{(m)}, x_2^{(m)}, \dots, x_n^{(m)})$ 收敛, 设 $\lim_{m \rightarrow \infty} X^{(m)} = X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$, 由范数等价性, 不妨设 $X^{(m)}$ 在欧式范数下收敛, 则 $\forall i$,

$$|x_i^{(m)} - x_i| \leq \left(\sum_{j=1}^n |x_j^{(m)} - x_j|^2 \right)^{\frac{1}{2}} = \|X^{(m)} - X\|_2 \rightarrow 0,$$

因此 $\forall i$, $\lim_{k \rightarrow \infty} x_i^{(k)}$ 存在。

若 $\forall i$, $\lim_{k \rightarrow \infty} x_i^{(k)}$ 存在, 设 $\lim_{k \rightarrow \infty} x_i^{(k)} = x_i$, $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$, 则

$$\|X^{(m)} - X\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n |x_i^{(m)} - x_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \rightarrow 0,$$

因此 $X^{(m)} = (x_1^{(m)}, x_2^{(m)}, \dots, x_n^{(m)})$ 收敛。 □

Page 12-13:(0.9) 式, (0.10) 式, 我们只需证 (0.10) 式, 也即定理 0.3

注: (0.10) 式有误, 应改为如下:

定理 3. 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $b \in \mathbb{R}^n$, $Ax = b$, A 非奇异, δA 和 δb 是 A 和 b 的扰动,

$$\|A^{-1}\| \|\delta A\| < 1,$$

则

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

证明.

引理 2. 设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 且 $\|A\| < 1$, 则 $I - A$ 非奇异,

$$(I - A)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} A^k, \quad \|(I - A)^{-1}\| \leq \frac{1}{1 - \|A\|}.$$

引理 2 的证明: 若 $I - A$ 奇异, 则它有特征值 0, 设对应特征值 0 的一个特征向量为 x , 则

$$(I - A)x = 0, \quad Ax = x,$$

即 A 有特征值 1, 与 $\|A\| < 1$ 矛盾。

注意到,

$$\begin{aligned} \left(\sum_{k=0}^{\infty} A^k\right)(I - A) &= \sum_{k=0}^{\infty} (A^k - A^{k+1}) = \sum_{k=0}^{\infty} A^k - \sum_{k=0}^{\infty} A^{k+1} \\ &= (A^0 + \sum_{k=0}^{\infty} A^{k+1}) - \sum_{k=0}^{\infty} A^{k+1} \\ &= I + \sum_{k=0}^{\infty} A^{k+1} - \sum_{k=0}^{\infty} A^{k+1} = I, \end{aligned}$$

同样

$$(I - A)\left(\sum_{k=0}^{\infty} A^k\right) = I,$$

因此 $(I - A)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} A^k$ 。由于 $\|A\| < 1$, 有

$$\|(I - A)^{-1}\| \leq \sum_{k=0}^{\infty} \|A^k\| \leq \sum_{k=0}^{\infty} \|A\|^k = \frac{1}{1 - \|A\|}.$$

引理 2 得证。

回到原定理的证明, 我们有

$$A\delta x + \delta Ax + \delta A\delta x = \delta b,$$

$$\delta x = (A + \delta A)^{-1}(-\delta Ax + \delta b) = A^{-1}(I + A^{-1}\delta A)^{-1}(-\delta Ax + \delta b),$$

$$\begin{aligned} \|\delta x\| &\leq \|-\delta Ax + \delta b\| \|A^{-1}\| \|(I + A^{-1}\delta A)^{-1}\| \\ (\text{引理 2}) &\leq \|-\delta Ax + \delta b\| \|A^{-1}\| \frac{1}{1 - \|A^{-1}\delta A\|} \\ &\leq (\|\delta Ax\| + \|\delta b\|) \|A^{-1}\| \frac{1}{1 - \|A^{-1}\delta A\|} \\ &= \|\delta Ax\| \|A^{-1}\| \frac{1}{1 - \|A^{-1}\delta A\|} + \\ &\quad \|\delta b\| \|A^{-1}\| \frac{1}{1 - \|A^{-1}\delta A\|}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\|\delta Ax\| \|A^{-1}\| &\leq \|x\| \|\delta A\| \|A^{-1}\| = \|x\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \|A\| \|A^{-1}\| \\ &= \|x\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \text{Cond}(A),\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\frac{1}{1 - \|A^{-1}\delta A\|} &\leq \frac{1}{1 - \|A^{-1}\| \|\delta A\|} = \frac{1}{1 - \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}} \\ &= \frac{1}{1 - \text{Cond}(A) \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}},\end{aligned}$$

因此

$$\|\delta Ax\| \|A^{-1}\| \frac{1}{1 - \|A^{-1}\delta A\|} \leq \|x\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \frac{\text{Cond}(A)}{1 - \text{Cond}(A) \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}},$$

由于 $\|Ax\| = \|b\|$,

$$\begin{aligned}\|\delta b\| \|A^{-1}\| &= \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \|Ax\| \|A^{-1}\| \leq \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \|A\| \|x\| \|A^{-1}\| \\ &= \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \|x\| \text{Cond}(A),\end{aligned}$$

因此

$$\|\delta b\| \|A^{-1}\| \frac{1}{1 - \|A^{-1}\delta A\|} \leq \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \|x\| \frac{\text{Cond}(A)}{1 - \text{Cond}(A) \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}},$$

整理即证。 □

Page 11: 定理 0.2 为证明此定理, 需要一些引理:

引理 3. 若 A 是 n 阶方阵, 特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则存在可逆矩阵 $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 使得

$$P^{-1}AP = T,$$

其中 T 为上三角矩阵,

$$T = \begin{pmatrix} \lambda_1 & t_{12} & \dots & t_{1n} \\ 0 & \lambda_2 & \dots & t_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

证明. 这是线性代数当中的结论, 证明略。 □

引理 4. 对任意 $\epsilon > 0$, 存在一个矩阵相容范数 $\|\bullet\|$, 使得 $\forall A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 有 $\|A\| < \rho(A) + \epsilon$, 且 $\|I\| = 1$ 。

[注]: 此为 ppt ch5 中第 32 页的定理。

证明. 由引理 3, $A = P^{-1}\Lambda P$, Λ 为上三角阵, 对角线为 A 的特征值。令 $D_t = \text{diag}(t, t^2, t^3, \dots, t^n)$, 则

$$D_t \Lambda D_t^{-1} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & t^{-1}t_{12} & t^{-2}t_{13} & \dots & t^{-n+1}t_{1n} \\ 0 & \lambda_2 & t^{-1}t_{23} & \dots & t^{-n+2}t_{2n} \\ 0 & 0 & \lambda_3 & \dots & t^{-n+3}t_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

令 $t > 0$ 充分大, 若我们取列和范数 $\|\bullet\|_1$, 有 $\|D_t \Lambda D_t^{-1}\|_1 < \rho(D_t \Lambda D_t^{-1}) + \epsilon$, 取 $\|\bullet\|$ 为

$$\|A\| = \|D_t P A P^{-1} D_t^{-1}\|_1$$

即可, 并且 $\|I\| = 1$ 。 □

引理 5. $\mathbb{R}^{n \times n}$ 上的矩阵范数等价。

证明. 与定理 1 类似, 视为 $n \times n$ 维向量范数。 □

现在证明定理 0.2:

定理 4. $\lim_{k \rightarrow \infty} A^k = O$ 的充分必要条件是 $\rho(A) < 1$.

证明. 若 $\lim_{k \rightarrow \infty} A^k = O$, 设 λ 为 A 的一个特征值, 对应的一个特征向量为 $x \neq 0$, 则 $A^k x = \lambda^k x \rightarrow 0$, 因此 $\lambda^k \rightarrow 0$, $\lambda < 1$, 从而 $\rho(A) < 1$.

若 $\rho(A) < 1$, 则取 $\epsilon < 1 - \rho(A)$, 由引理 4 存在矩阵范数 $\|\bullet\|$ 使得 $\|A\| < \rho(A) + \epsilon < 1$. 因此 $\|A^k\| \leq \|A\|^k \rightarrow 0$, 因此 A^k 在 $\|\bullet\|$ 下收敛于 O . 由引理 5, A^k 在 $\|\bullet\|_1$ 下收敛于 O , 因此 $A^k \rightarrow O$. \square

[注]: Page 12 定义 0.13 下, “当 A 为正交阵时, $Cond(A) = 1$ ” 有误, 反例可取 $\|\bullet\|_F$.

ppt ch5 page33 推论:

定理 5. 若存在相容的矩阵范数使得 $\|A\| < 1$, 则 $\lim_{k \rightarrow \infty} A^k = O$.

证明. (与定理 4 $\rho(A) < 1$ 时的证明相同.)

$\|A^k\| \leq \|A\|^k \rightarrow 0$, 因此 A^k 在 $\|\bullet\|$ 下收敛于 O . 由引理 5, A^k 在 $\|\bullet\|_1$ 下收敛于 O , 因此 $A^k \rightarrow O$. \square