

第七讲 矩阵级数与矩阵函数

一、矩阵序列

1. 定义：设有矩阵序列 $\{A^{(k)}\}$ ，其中 $A^{(k)} = (a_{ij}^{(k)})$ ，且当 $k \rightarrow \infty$ 时 $a_{ij}^{(k)} \rightarrow a_{ij}$ ，则称 $\{A^{(k)}\}$ 收敛，并把 $A = (a_{ij})$ 叫做 $\{A^{(k)}\}$ 的极限，或称 $\{A^{(k)}\}$ 收敛于 A ，记为

$$\lim_{k \rightarrow \infty} A^{(k)} = A \quad \text{或} \quad A^{(k)} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} A$$

不收敛的矩阵序列则称为发散的，其中又分为有界和无界的情况。对于矩阵序列 $\{A^{(k)}\}$ ，若存在常数 $M > 0$ ，使得对一切 k 都有

$$|a_{ij}^{(k)}| < M$$

则称 $\{A^{(k)}\}$ 为有界的。

2. 收敛矩阵序列的性质:

设 $\{A^{(k)}\}, \{B^{(k)}\}$ 分别收敛于 A, B 则

$$(1) \quad \alpha A^{(k)} + \beta B^{(k)} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \alpha A + \beta B$$

$$(2) \quad A^{(k)} B^{(k)} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} AB$$

$$(3) \quad \text{若 } (A^{(k)})^{-1}, A^{-1} \text{ 存在, 则 } (A^{(k)})^{-1} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} A^{-1}$$

$$(4) \quad PA^{(k)}Q \xrightarrow{k \rightarrow \infty} PAQ$$

3. 收敛矩阵的定义:

设 A 为方阵, 若当 $k \rightarrow \infty$ 时 $A^k \rightarrow 0$, 则称 A 为收敛矩阵。

[定理] 方阵 A 为收敛矩阵的充要条件是 A 的所有特征值的模值均小于 1。

证明：对任何方阵 A , 均存在可逆矩阵 P , 使得

$$A = PJP^{-1}$$

其中 J 为 A 的 **Jordan** 标准形

$$J = \begin{bmatrix} J_1 & & & \\ & J_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_s \end{bmatrix}, \quad J_i = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & 0 \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda_i \end{bmatrix}$$

$$A^k = PJ^kP^{-1} = P \begin{bmatrix} J_1^k & & & \\ & J_2^k & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_s^k \end{bmatrix} P^{-1}$$

$$J_i^k = \begin{bmatrix} \lambda_i^k & k\lambda_i^{k-1} & \cdots & \frac{k!}{(m_i-1)!(k-m_i+1)!} \lambda_i^{k-m_i+1} \\ & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \ddots \end{bmatrix},$$

$A^k \rightarrow 0$ 就等价于 $J_i^k \rightarrow 0 (i=1,2,\dots,s)$, 等价于 $\lambda_i^k \rightarrow 0 (i=1,2,\dots,s)$, 而这只有 $|\lambda_i| < 1$ 才可能也必能。
[证毕]

二、矩阵级数

1. 定义：矩阵序列 $\{A^{(k)}\}$ 的无穷和 $A^{(1)} + A^{(2)} + \dots + A^{(k)} + \dots$ 叫做**矩阵级数**，记为 $\sum_{k=1}^{\infty} A^{(k)}$ 。而 $S^{(N)} = \sum_{k=1}^N A^{(k)}$ 称为其部分和，若矩阵序列 $\{S^{(N)}\}$ 收敛，且有极限 S ，则称该矩阵级数**收敛**，且有和 S 。记为

$$S = \sum_{k=1}^{\infty} A^{(k)}$$

不收敛的矩阵级数称为是发散的。

若矩阵级数 $\sum_{k=1}^{\infty} A^{(k)}$ 的所有元素 $\sum_{k=1}^{\infty} a_{ij}^{(k)}$ 均绝对收敛，则称该级数为**绝对收敛**。

2. 绝对收敛矩阵级数的性质

(1) 绝对收敛矩阵级数一定收敛，且任意调换它的项所得的级数仍收敛，且其和不变。

(2) $\sum_{k=1}^{\infty} A^{(k)}$ 绝对收敛，则 $\sum_{k=1}^{\infty} P A^{(k)} Q$ 也绝对收敛且等于 $P \sum_{k=1}^{\infty} A^{(k)} Q$ 。

(3) 若 $\sum_{k=1}^{\infty} A^{(k)}$ ， $\sum_{k=1}^{\infty} B^{(k)}$ 均绝对收敛，且和分别为 S_1, S_2 则

$$\sum_{k=1}^{\infty} \left(\sum_{i=1}^k A^{(i)} B^{(k+1-i)} \right) = S_1 S_2$$

三、方阵的幂级数

1. 定义: A 为方阵, $\sum_{k=0}^{\infty} c_k A^k, (A^0 = I)$ 称为 A 的幂级数。 $\sum_{k=0}^{\infty} A^k$ 称为 A 的 Neumann 级数。

2. Neumann 级数收敛的充要条件

[定理] Neumann 级数收敛的充要条件是 A 为收敛矩阵, 且在收敛时其和为 $(I - A)^{-1}$ 。

证明: [必要性]

级数 $\sum_{k=0}^{\infty} A^k$ 收敛, 其元素为

$$\delta_{ij} + (A)_{ij} + (A^2)_{ij} + (A^3)_{ij} + \cdots$$

显然也是收敛的。 作为数项级数, 其通项趋于零是级数收敛的必要条件。 故

$$(A^k)_{ij} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0, \text{ 即 } A^k \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$$

也就是说 A 为收敛矩阵。

[充分性]:

A 为收敛矩阵, 则其特征值的模值均小于 1。设 A 的特征值为 λ , $(I - A)$ 的特征值为 μ 。则由

$$\det(\mu I - (I - A)) = \det((\mu - 1)I + A) = (-1)^n \det((1 - \mu)I - A)$$

可见 $1 - \mu = \lambda \rightarrow \mu = 1 - \lambda$, 故 $0 < |\mu| < 2 \rightarrow \mu \neq 0$, $(I - A)$ 的行列式不为零, $(I - A)^{-1}$ 存在。

而 $(I + A + A^2 + \dots + A^k)(I - A) = I - A^{k+1}$, 右乘 $(I - A)^{-1}$ 得

$$I + A + A^2 + \dots + A^k = (I - A^{k+1})(I - A)^{-1}$$

当 $k \rightarrow \infty$ 时, $A^{k+1} \rightarrow 0$, 故 $A^{k+1}(I - A)^{-1} \rightarrow 0$ 。所以

$$\sum_{i=0}^{\infty} A^i = \lim_{k \rightarrow \infty} \sum_{i=0}^k A^i = (I - A)^{-1}$$

即 Neumann 级数收敛于 $(I - A)^{-1}$ 。

[证毕]

3. 收敛圆

[定理] 若矩阵 A 的特征值全部落在幂级数 $\varphi(z) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k z^k$ 的收敛圆内, 则矩阵幂级数 $\varphi(A) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k A^k, (A^0 = I)$ 是绝对收敛的。反之, 若 A 存在落在 $\varphi(z)$ 的收敛圆外的特征值, 则 $\varphi(A)$ 是发散的。

[推论] 若幂级数在整个复平面上收敛, 则对任何的方阵 A , $\varphi(A)$ 均收敛。

四、矩阵函数

以 n 阶矩阵为自变量和函数值 (因变量) 的一种函数。

1. 定义: 设一元函数 $f(z)$ 能展开为 z 的幂级数:

$$f(z) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k z^k \quad (|z| < r)$$

其中 $r > 0$ 表示该幂级数的收敛半径。当 n 阶矩阵 A 的特征值全部落在该幂级数的收敛圆内时, 把收敛的矩阵幂级数 $\sum_{k=0}^{\infty} c_k A^k$ 的和称为矩阵函数, 即为 $f(A)$, 即:

$$f(A) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k A^k$$

例如：已知 $e^z = 1 + z + \frac{1}{2!}z^2 + \cdots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!}z^n$

$$\sin z = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n+1)!} z^{2n+1} \quad \cos z = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n)!} z^{2n}$$

均为整个复平面上收敛的级数，故对任意方阵 A

$$e^A = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} A^n \quad \sin A = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n+1)!} A^{2n+1} \quad \cos A = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n)!} A^{2n}$$

均绝对收敛。三者分别称为矩阵指数函数、矩阵正弦函数和矩阵余弦函数。

2. 性质

$$e^{jA} = \cos A + j \sin A$$

$$\cos A = \frac{1}{2}(e^{jA} + e^{-jA}) \quad \sin A = \frac{1}{2j}(e^{jA} - e^{-jA})$$

$$\cos(-A) = \cos A \quad \sin(-A) = -\sin A$$

但是一般来说 $e^A e^B$, $e^B e^A$, e^{A+B} 三者互不相等。

例如: $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, 则

$$A^2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = A^3 = A^4 = \dots, \quad B^2 = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = B^3 = B^4 = \dots$$

$$e^A = I + \left(\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n!}\right)A = I + (e-1)A = \begin{bmatrix} e & e-1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$e^B = I + \left(\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n!}\right)B = I + (e-1)B = \begin{bmatrix} e & 1-e \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

可见 $e^A e^B \neq e^B e^A$

$$A + B = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad (A + B)^2 = 2 \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = 2(A + B), \quad (A + B)^3 = 2^2(A + B), \dots$$

$$e^{A+B} = I + \left(\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n!} 2^{n-1}\right)(A + B) = I + \frac{1}{2}(e^2 - 1)(A + B) = \begin{bmatrix} e^2 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

所以, $e^{A+B} \neq e^A e^B$, $e^{A+B} \neq e^B e^A$

[定理] 若 $AB = BA$, 则 $e^{A+B} = e^A e^B = e^B e^A$,

$$\cos(A \pm B) = \cos A \cos B \mp \sin A \sin B$$

$$\sin(A \pm B) = \sin A \cos B \pm \cos A \sin B$$

证明:

$$\begin{aligned} e^A e^B &= (I + A + \frac{1}{2!}A^2 + \dots)(I + B + \frac{1}{2!}B^2 + \dots) \\ &= I + (A + B) + \frac{1}{2!}(A^2 + 2AB + B^2) + \frac{1}{3!}(A^3 + 3A^2B + 3AB^2 + B^3) + \dots \\ &= I + (A + B) + \frac{1}{2!}(A + B)^2 + \frac{1}{3!}(A + B)^3 + \dots = e^{A+B} \end{aligned}$$

$$(A + B)^2 = (A + B)(A + B) = A^2 + AB + BA + B^2 = A^2 + 2AB + B^2$$

$$(A + B)^3 = \dots = A^3 + 3A^2B + 3AB^2 + B^3$$

同理, 有 $e^B e^A = e^{A+B}$

[推论] $e^A e^{-A} = e^{-A} e^A = e^0 = I$, $(e^A)^{-1} = e^{-A}$, $(e^A)^m = e^{mA}$, e^A 总存在逆阵。

五、矩阵函数的初步计算

1. Hamilton-Cayley 定理

n 阶矩阵 A 是其特征多项式的零点, 即令

$$\varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \lambda^n + c_1 \lambda^{n-1} + \cdots + c_{n-1} \lambda + c_n$$

则
$$\varphi(A) = A^n + c_1 A^{n-1} + \cdots + c_{n-1} A + c_n I = \mathbf{0}$$

[证明]: 设 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则 $\varphi(\lambda)$ 又可写成

$$\varphi(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$$

由 **Schur** 引理知, 存在酉矩阵 U , 使得

$$U^{-1}AU = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & * \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ \mathbf{0} & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\text{而 } U^{-1}\varphi(A)U = \varphi(U^{-1}AU) = (U^{-1}AU - \lambda_1 I)(U^{-1}AU - \lambda_2 I) \cdots (U^{-1}AU - \lambda_n I)$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & & & * \\ & \lambda_2 - \lambda_1 & & \\ & & \lambda_3 - \lambda_1 & \\ & & & \ddots \\ 0 & & & \lambda_n - \lambda_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_2 & & & * \\ & 0 & & \\ & & \lambda_3 - \lambda_2 & \\ & & & \ddots \\ 0 & & & \lambda_n - \lambda_2 \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_n & & & * \\ & \lambda_2 - \lambda_n & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_{n-1} - \lambda_n \\ 0 & & & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ \vdots & \vdots \\ & * \\ \vdots & \vdots \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_3 & & & \\ & \lambda_2 - \lambda_3 & & * \\ & & 0 & \\ & & & \lambda_4 - \lambda_3 \\ 0 & & & \ddots \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_n & & & \\ & \lambda_2 - \lambda_n & & * \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_{n-1} - \lambda_n \\ 0 & & & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_4 & & & * \\ & \lambda_2 - \lambda_4 & & \\ & & \lambda_3 - \lambda_4 & \\ & & & 0 \\ 0 & & & \ddots \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_n & & & * \\ & \lambda_2 - \lambda_n & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_{n-1} - \lambda_n \\ 0 & & & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \end{bmatrix} = 0,$$

即 $\varphi(A) = 0$

[证毕]

2. 零化多项式

多项式 $f(z)$, 若 $f(A)=\mathbf{0}$, 则称其为 A 的零化多项式。

3. 最小多项式:

首项系数为 1 (简称首 1), 次数最小, 且以矩阵 A 为零点的 λ 的多项式, 称为 A 的最小多项式, 常用 $m(\lambda)$ 表示。

例 1: 已知四阶矩阵的特征值是 π 、 $-\pi$ 、 $\mathbf{0}$ 、 $\mathbf{0}$, 求 $\sin A$ 、 $\cos A$ 、 e^A

解: $\varphi(\lambda) = (\lambda - \pi)(\lambda + \pi)(\lambda - \mathbf{0})(\lambda - \mathbf{0}) = \lambda^4 - \pi^2 \lambda^2$

故 $\varphi(A) = A^4 - \pi^2 A^2 = \mathbf{0} \rightarrow A^4 = \pi^2 A^2, A^5 = \pi^2 A^3, A^6 = \pi^2 A^4 = \pi^4 A^2, \dots$

$$\begin{aligned}\sin(A) &= A + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n+1)!} A^{2n+1} = A + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n+1)!} \pi^{2(n-1)} A^3 \\&= A + \frac{1}{\pi^3} \left(\sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n+1)!} \pi^{2n+1} \right) A^3 \\&= A + \frac{1}{\pi^3} (\sin \pi - \pi) A^3 = A - \pi^{-2} A^3\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\cos(A) &= I + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n)!} A^{2n} = I + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n)!} \pi^{2(n-1)} A^2 \\ &= I + \frac{1}{\pi^2} (\cos \pi - 1) A^2 = I - 2\pi^{-2} A^2\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}e^A &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} A^n = I + A + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{(2n)!} A^{2n} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{(2n+1)!} A^{2n+1} \\ &= I + A + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{(2n)!} \pi^{2(n-1)} A^2 + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{(2n+1)!} \pi^{2(n-1)} A^3 \\ &= I + A + \frac{\cosh \pi - 1}{\pi^2} A^2 + \frac{\sinh \pi - \pi}{\pi^3} A^3\end{aligned}$$

六、利用Jordan标准形求矩阵函数

对于矩阵的多项式，我们曾导出 $f(A) = Pf(J)P^{-1}$

$$f(J) = \begin{bmatrix} f(J_1) & & & \\ & f(J_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & \ddots & \\ & & & & f(J_s) \end{bmatrix}, \quad f(J_i) = \begin{bmatrix} f(\lambda_i) & f'(\lambda_i) & \frac{1}{2!} f''(\lambda_i) & \cdots & \frac{1}{(m_i-1)!} f^{(m_i-1)}(\lambda_i) \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & \end{bmatrix}$$

以上结果不仅对矩阵的多项式成立，对矩阵的幂级数也成立。由此引出矩阵函数的另一种定义及计算方法。

1. 定义： 设 n 阶矩阵 A 的 **Jordan** 标准形为 J

$$J = \begin{bmatrix} J_1 & & & \\ & J_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_s \end{bmatrix}, \quad J(\lambda_i) = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & 0 \\ & \lambda_i & 1 & \\ & & \lambda_i & \ddots \\ 0 & & & \ddots & 1 \\ & & & & \lambda_i \end{bmatrix}$$

且有非奇异矩阵 P 使得： $P^{-1}AP = J$

若函数 $f(z)$ 在 λ_i 处具有直到 $m_i - 1$ 阶导数 ($i = 1, 2, \dots, s$)，则称

$$f(A) = Pf(J)P^{-1}$$

为对应于 $f(z)$ 的矩阵函数。这拓展了矩阵函数的定义，使得无法展开成收敛的幂级数的函数也有了意义。如： $f(z) = \frac{1}{z}$ 。

2. 利用 Jordan 标准形求矩阵函数的步骤

1° 求出 A 的 Jordan 标准形及变换矩阵 P , $P^{-1}AP = J$

2° 对于 J 的各 Jordan 块 J_i 求出 $f(J_i)$, 即计算出

$$f(\lambda_i), f'(\lambda_i), \dots, f^{(m_i-1)}(\lambda_i)$$

并按照顺序构成 $f(J_i)$,

$$3^\circ \text{ 合成 } f(J) = \begin{bmatrix} f(J_1) & & & \\ & f(J_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & \ddots & \\ & & & & f(J_s) \end{bmatrix}$$

4° 矩阵乘积给出 $f(A) = Pf(J)P^{-1}$

计算结果与 Jordan 标准形中 Jordan 块的顺序无关。

例 2.

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ & 1 & 2 & 3 \\ & & 1 & 2 \\ & & & 1 \end{bmatrix}, \text{求 } \sqrt{A}$$

解: 1° 求出 J 及 P

$$J = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ & 1 & 1 & 0 \\ & & 1 & 1 \\ & & & 1 \end{bmatrix}, P = \begin{bmatrix} 8 & 4 & 0 & 0 \\ & 4 & -1 & 1 \\ & & 2 & -2 \\ & & & 1 \end{bmatrix}, P^{-1} = \frac{1}{16} \begin{bmatrix} 2 & -2 & -1 & 0 \\ & 4 & 2 & 0 \\ & & 8 & 16 \\ & & & 16 \end{bmatrix}$$

2° 求出 $f(\lambda_i), f'(\lambda_i), \dots, f^{(m_i-1)}(\lambda_i)$ 并构成 $f(J_i)$:

$$\lambda_1 = 1, m_1 = 4, f(z) = \sqrt{z}$$

$$f(1) = 1, f'(1) = \frac{1}{2\sqrt{z}} = \frac{1}{2}, f''(1) = -\frac{1}{4}z^{-\frac{3}{2}} = -\frac{1}{4}, f'''(1) = \frac{3}{8}z^{-\frac{5}{2}} = -\frac{3}{8}$$

$$f(J_1) = \begin{bmatrix} 16 & 8 & -2 & 1 \\ & 16 & 8 & -2 \\ & & 16 & 8 \\ & & & 16 \end{bmatrix} \frac{1}{16}$$

3° 合成 $f(J) = f(J_1)$

4° 求 $f(A) = Pf(J)P^{-1}$, $f(A) = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & & 1 & 1 \\ & & & 1 \end{bmatrix}$

说明:

(1) $f(z) = \sqrt{z}$, 在 $z=0$ 不存在泰勒展开(而存在洛朗展开), 如按原先的幂级数定义, 则根本无从谈 $f(A)$ 的计算, 可见新的定义延拓了原来的定义;

$$(2) \quad [f(A)]^2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & & 1 & 1 \\ & & & 1 \end{bmatrix}^2 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ & 1 & 2 & 3 \\ & & 1 & 2 \\ & & & 1 \end{bmatrix} = A,$$

可见这样的 \sqrt{A} 确与 A^2 构成反函数;

七、用零化多项式求解矩阵函数

定理： n 阶方阵 A 最小多项式等于它的特征矩阵的第 n 个（也就是最后一个）不变因子 $d_n(\lambda)$ 。（可参见张远达《线性代数原理》P215）

设 A 的最小多项式为：

$$\varphi_0(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1}(\lambda - \lambda_2)^{m_2} \cdots (\lambda - \lambda_r)^{m_r}$$

即
$$(\lambda_1 I - A)^{m_1}(\lambda_2 I - A)^{m_2} \cdots (\lambda_r I - A)^{m_r} = O$$

令 $m = \sum_{i=1}^r m_i$ ，则可见 A^m 可以由 $A^0 = I, A, A^2, \dots, A^{m-1}$ 线性表示，从

而 $A^{m+i} (i > 0)$ 亦可由 $A^0 = I, A, A^2, \dots, A^{m-1}$ 线性表示。所以，矩阵函数 $f(A)$ 若存在，也必定可由 $A^0 \sim A^{m-1}$ 线性表示。

因此，可以定义一个系数待定的 $(m-1)$ 次多项式

$g(\lambda) = \sum_{i=0}^{m-1} c_i \lambda^i$ ，根据以上论述，适当选择系数 $c_0 \sim c_{m-1}$ ，就可以

使 $f(A)=g(A)$

假设 J 、 P 分别为 A 的 **Jordan** 标准形及相应变换矩阵：

$$A = PJP^{-1}$$

则 $f(A) = Pf(J)P^{-1}$ ， $g(A) = Pg(J)P^{-1} \rightarrow f(J) = g(J) \rightarrow f(J_i) = g(J_i)$

$$\Rightarrow f(\lambda_i) = g(\lambda_i), f'(\lambda_i) = g'(\lambda_i), \dots, f^{(m_i-1)}(\lambda_i) = g^{(m_i-1)}(\lambda_i) \quad (i = 1, 2, \dots, r)$$

由于 $g(\lambda)$ 为待定系数的多项式，上面就成为关于 $c_0 \sim c_{m-1}$ 的线性方程组。且方程的个数为 $m = \sum_{i=1}^r m_i$ 等于未知数个数，正好可以确定 $c_0 \sim c_{m-1}$ 。

根据最小多项式求矩阵函数的一般方法：

1° 求出最小多项式

$$\varphi_0(\lambda) = d_n(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \cdots (\lambda - \lambda_r)^{m_r}, \sum_{i=1}^r m_i = m$$

2° 形式上写出待定多项式

$$g(\lambda) = \sum_{i=0}^{m-1} c_i \lambda^i = c_0 + c_1 \lambda + c_2 \lambda^2 + \cdots + c_{m-1} \lambda^{m-1}$$

3° 求解关于 $c_0 \sim c_{m-1}$ 的线性方程组

$$g^{(k)}(\lambda_i) = f^{(k)}(\lambda_i) \quad (k = 1, 2, \dots, m_i; i = 1, 2, \dots, r)$$

4° 求出 $g(A)$ ，即可得 $f(A) = g(A)$ 。

从推导的过程看，似乎不仅最小多项式可用于矩阵函数的计算，一般零化多项式也可以，其中以特征多项式最为方便。

例 3. 计算 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ & 1 & 2 & 3 \\ & & 1 & 2 \\ & & & 1 \end{bmatrix}$ 的函数 \sqrt{A} 。 ($f(\lambda) = \sqrt{\lambda}$)

解: 1° $\varphi(\lambda) = \varphi_0(\lambda) = (\lambda - 1)^4$. $m_1 = 4 = n$, $\lambda_1 = 1$;

2° $g(\lambda) = c_0 + c_1\lambda + c_2\lambda^2 + c_3\lambda^3$

3° 方程组为

$$g(1) = f(1) = 1 = c_0 + c_1 + c_2 + c_3$$

$$g'(1) = f'(1) = \frac{1}{2} = c_1 + 2c_2 + 3c_3$$

$$g''(1) = f''(1) = -\frac{1}{4} = 2c_2 + 6c_3$$

$$g'''(1) = f'''(1) = \frac{3}{8} = 6c_3$$

$$\Rightarrow c_3 = \frac{1}{16}, c_2 = -\frac{5}{16}, c_1 = \frac{15}{16}, c_0 = \frac{5}{16}$$

4° $g(A) = \frac{1}{16}(5I + 15A - 5A^2 + A^3)$

$$A^2 = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 10 & 20 \\ & 1 & 4 & 10 \\ & & 1 & 4 \\ & & & 1 \end{bmatrix}, \quad A^3 = \begin{bmatrix} 1 & 6 & 21 & 56 \\ & 1 & 6 & 21 \\ & & 1 & 6 \\ & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$f(A) = \frac{1}{16} \left\{ \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 & 0 \\ & 5 & 0 & 0 \\ & & 5 & 0 \\ & & & 5 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 15 & 30 & 45 & 60 \\ & 15 & 30 & 45 \\ & & 15 & 30 \\ & & & 15 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 5 & 20 & 50 & 100 \\ & 5 & 20 & 50 \\ & & 5 & 20 \\ & & & 5 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 6 & 21 & 56 \\ & 1 & 6 & 21 \\ & & 1 & 6 \\ & & & 1 \end{bmatrix} \right\}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & & 1 & 1 \\ & & & 1 \end{bmatrix}$$

作业： P163 3, 4, 5, 6