

第三章 矩阵分析及其应用

3.1 矩阵级数与矩阵函数

1. 矩阵序列

•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

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

不收敛的级数则称为发散的, 其中又分为有界和无界的情况.

•收敛矩阵序列性质:

设 $A^{(k)}, B^{(k)}$ 分别收敛于 A, B 则

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

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

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

$$(4) P A^{(k)} Q \xrightarrow{k \rightarrow \infty} PAQ$$

•收敛矩阵:

设 A 为方阵, 且当 $k \rightarrow \infty$ 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

2. 矩阵级数

•定义:

矩阵序列 $\{A^{(k)}\}$ 的无穷和 $A^{(0)} + A^{(1)} + \dots + A^{(k)} + \dots$ 称为矩阵级数, 记为 $\sum_{k=0}^{\infty} A^{(k)}$. 记 $S^{(N)} = \sum_{k=0}^N A^{(k)}$, 称其为矩阵级数的部分和, 若 $\{S^{(N)}\}$ 收敛, 且有极限 S , 即有:

$$\lim_{N \rightarrow \infty} S^{(N)} = S$$

则称该矩阵级数收敛, 且有和 S , 记为:

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

不收敛的矩阵级数称为是发散的。

•绝对收敛矩阵的性质:

(1) 绝对收敛级数一定收敛, 且任意调换它的项所得的级数仍收敛, 并具有相同的和.

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

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

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

3. 方阵的幂级数

A 为方阵, $\sum_{k=0}^{\infty} A^k = I + A + A^2 + \dots + A^k + \dots$, 称为 A 的 Neumann 级数。 $\sum_{k=0}^{\infty} c_k A^k$ 称为 A 的幂级数。

•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 $(I - A)^{-1}$ 。

•收敛圆: 设幂级数 $f(z) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k z^k$ 的收敛半径为 r, 若矩阵 A 的特征值全部落在幂级数 $f(z)$ 的收敛圆内, 则矩阵幂级数 $f(A) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k A^k$ 是**绝对收敛**的; 反之, 若 A 存在落在 $f(z)$ 的收敛圆外的特征值, 则 $f(A)$ 是**发散的**。

4. 矩阵函数

•定义: 由幂级数 $f(z) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k z^k$ ($|z| < r$), 当 A 的全部特征值 $\rho(A) < r$, 则称 $f(A) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k A^k$ 为矩阵函数。
例如:

$$e^z = 1 + \frac{z}{1!} + \frac{z^2}{2!} + \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} z^n, \quad e^A = I + \frac{A}{1!} + \frac{A^2}{2!} + \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} A^n$$

$$\cos z = 1 - \frac{z^2}{2!} + \frac{z^4}{4!} - \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n)!} z^{2n}, \quad \cos A = I - \frac{A^2}{2!} + \frac{A^4}{4!} - \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n)!} A^{2n}$$

$$\sin z = z - \frac{z^3}{3!} + \frac{z^5}{5!} - \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n+1)!} z^{2n+1}, \quad \sin A = A - \frac{A^3}{3!} + \frac{A^5}{5!} - \dots = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{(2n+1)!} A^{2n+1}$$

对任何方阵 A, 上述三种矩阵函数**均绝对收敛**, 分别称其为矩阵指数函数、矩阵余弦函数、矩阵正弦函数。

•性质:

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

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

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

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

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

$$\left. \begin{aligned} \cos(A \pm B) &= \cos A \cos B \mp \sin A \sin B \\ \sin(A \pm B) &= \sin A \cos B \pm \cos A \sin B \end{aligned} \right\} \leftarrow AB = BA$$

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

•定理:

若 $AB = BA$, 则 $e^{A+B} = e^A e^B = e^B e^A$ 。

推论 1: $e^A e^{-A} = e^{-A} e^A = I$, $(e^A)^{-1} = e^{-A}$, e^A 总存在逆矩阵。

推论 2: 设 m 为整数, 则 $(e^A)^m = e^{mA}$

$$(e^A)^T = e^{A^T}, \quad (e^{jA})^H = e^{(jA)^H}$$

4. Hamilton-Cayley 定理

n 阶矩阵 A 是其特征多项式的零点, 即令

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

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

3.2 矩阵函数的求法

1. 数项级数求和法

例 1:

设 $A = \begin{bmatrix} \pi & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -\pi & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, 求 $\sin A$.

解 $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \lambda^4 - \pi^2 \lambda^2$. 由于 $\varphi(A) = O$, 所以

$A^4 = \pi^2 A^2$, $A^5 = \pi^2 A^3$, $A^7 = \pi^4 A^3$, ... 于是有

$$\begin{aligned} \sin A &= A - \frac{1}{3!} A^3 + \frac{1}{5!} A^5 - \frac{1}{7!} A^7 + \frac{1}{9!} A^9 - \dots = \\ &= A - \frac{1}{3!} A^3 + \frac{1}{5!} \pi^2 A^3 - \frac{1}{7!} \pi^4 A^3 + \frac{1}{9!} \pi^6 A^3 - \dots = \\ &= A + \left(-\frac{1}{3!} + \frac{1}{5!} \pi^2 - \frac{1}{7!} \pi^4 + \frac{1}{9!} \pi^6 - \dots \right) A^3 = \\ &= A + \frac{\sin \pi - \pi}{\pi^3} A^3 = A - \pi^{-2} A^3 = \\ &= \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

2. 对角形法

例 2:

设 $A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{bmatrix}$, 求 e^A , e^{tA} ($t \in \mathbb{R}$) 及 $\cos A$

解: $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda-4 & -6 & 0 \\ 3 & \lambda+5 & 0 \\ 3 & 6 & \lambda-1 \end{vmatrix} = (\lambda+2)(\lambda-1)^2$

故 $\lambda_1 = -2$, $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$

对 $\lambda_1 = -2$: $(-2I - A) = \begin{bmatrix} -6 & -6 & 0 \\ 3 & 3 & 0 \\ 3 & 6 & -3 \end{bmatrix}$, 故 $\xi_1 = (1, -1, -1)^T$

对 $\lambda_2 = \lambda_3 = 1$: $(I - A) = \begin{bmatrix} -3 & -6 & 0 \\ 3 & 6 & 0 \\ 3 & 6 & 0 \end{bmatrix}$, 故 $\xi_2 = (2, -1, 0)^T$
 $\xi_3 = (0, 0, 1)^T$

构造矩阵 $P = [\xi_1, \xi_2, \xi_3] = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $P^{-1} = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \end{bmatrix}$

则有:

$P^{-1} A P = \Lambda = \begin{bmatrix} -2 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix}$, $A = P \begin{bmatrix} -2 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix} P^{-1}$

故 $e^A = P \begin{bmatrix} e^{-2} & & \\ & e & \\ & & e \end{bmatrix} P^{-1} = \begin{bmatrix} 2e^{-2} & 2e^{-2} & 0 \\ e^{-2} & 2e^{-2} & 0 \\ e^{-2} & 2e^{-2} & e \end{bmatrix}$

$e^{tA} = P \begin{bmatrix} e^{-2t} & & \\ & e^t & \\ & & e^t \end{bmatrix} P^{-1} = \text{省略}$

$\cos A = P \begin{bmatrix} \cos(-2) & & \\ & \cos 1 & \\ & & \cos 1 \end{bmatrix} P^{-1} = \text{省略}$

第一步: 求 $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A)$
得出所有特征值

第二步: 用特征值对应的
特征向量组成 P

注: 此处 ξ_i 的选择不同
则 P 的选择不同,
但最后 $f(A)$ 的结果
不会改变

第三步: $f(A) = e^A$
 $f(\lambda) = e^\lambda$

故:

$f(A) = P \begin{bmatrix} f(\lambda_1) & & \\ & f(\lambda_2) & \\ & & f(\lambda_3) \end{bmatrix} P^{-1}$

3. Jordan 标准形法

设 A 的 Jordan 标准形为 J , 则有非奇异矩阵 P 使得: $P^{-1}AP = J$
其中,

$$J = \begin{bmatrix} J_1(\lambda_1) & & \\ & J_2(\lambda_2) & \\ & & \ddots \\ & & & J_s(\lambda_s) \end{bmatrix} \quad J_i(\lambda_i) = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & 1 & \\ & & \ddots & \ddots \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & \lambda_i \end{bmatrix}_{m_i \times m_i} \quad (i = 1, 2, \dots, s)$$

对于函数 $f(z)$, 若 $f(\lambda_i), f'(\lambda_i), f''(\lambda_i), \dots, f^{(m_i-1)}(\lambda_i)$ 均有意义, 则称矩阵函数 $f(A)$ 由意义, 且有:

$$f(A) = Pf(J)P^{-1} = P \begin{pmatrix} f(J_1) & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & f(J_s) \end{pmatrix} P^{-1}$$

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

其中, $f(J_i) =$

•步骤:

- (1) 求出 A 的 Jordan 标准形 J 与变换矩阵 P
- (2) 对于 J 中的各 Jordan 块 J_i , 求出 $f(J_i)$
- (3) 由 $f(J_i)$ 合成 $f(J)$
- (4) $f(A) = Pf(J)P^{-1}$

例 3:

对例 1 使用 Jordan 标准形法。

$A = \begin{bmatrix} \pi & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -\pi & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, 求 $\sin A$

解: 可以看出 A 是一个 Jordan 标准形

故 $J_1 = \pi$, $J_2 = -\pi$, $J_3 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ $\lambda_1 = \pi$, $\lambda_2 = -\pi$, $\lambda_3 = 0$

由于 A 已经是 Jordan 标准形, 故选 $P = I$

计算:

$$f(J_1) = \sin J_1 = \sin \pi = 0$$

$$f(J_2) = \sin J_2 = \sin(-\pi) = 0$$

$$f(J_3) = \begin{bmatrix} f(\lambda_3) & \frac{1}{1!}f'(\lambda_3) \\ 0 & f(\lambda_3) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sin 0 & \cos 0 \\ 0 & \sin 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

故 $f(J) = \begin{bmatrix} f(J_1) & & \\ & f(J_2) & \\ & & f(J_3) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & & \\ & 0 & \\ & & 0 & 1 \\ & & & 0 \end{bmatrix}$

$$f(A) = Pf(J)P^{-1} = I \begin{bmatrix} 0 & & \\ & 0 & \\ & & 0 & 1 \\ & & & 0 \end{bmatrix} I^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & & \\ & 0 & \\ & & 0 & 1 \\ & & & 0 \end{bmatrix}$$

例 4:

设 $f(z) = \frac{1}{z}$, $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$, 求 $f(A)$

解: 显然 A 是一个 Jordan 块, 其阶数为 4, $t=2$, $p=I$

计算: $f(2) = \frac{1}{2}$

$$f'(2) = -\frac{1}{4}$$

$$f''(2) = \frac{1}{4}$$

$$f'''(2) = -\frac{3}{8}$$

$$\text{故 } f(J) = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{8} & -\frac{1}{16} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{8} & -\frac{1}{16} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{8} & -\frac{1}{16} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{8} & -\frac{1}{16} \end{bmatrix}$$

$$\text{则 } f(A) = \frac{1}{A} = I f(J) I^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{8} & -\frac{1}{16} \\ & \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} & \frac{1}{8} \\ & & \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} \\ & & & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

本题推广至一般的矩阵函数 $f(A)$, 并无差异

4. 零化多项式法

• 步骤:

(1) 求出最小多项式 $\varphi_0(\lambda) = d_n(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1}(\lambda - \lambda_2)^{m_2} \dots (\lambda - \lambda_r)^{m_r}$, $\sum_{i=1}^r m_i = m$

(2) 形式上写出待定多项式 $g(\lambda) = \sum_{i=0}^{m-1} c_i \lambda^i = c_0 + c_1 \lambda + c_2 \lambda^2 + \dots + c_{m-1} \lambda^{m-1}$

(3) 求解关于 $c_0 \sim c_{m-1}$ 的线性方程组: $g^{(k)}(\lambda_i) = f^{(k)}(\lambda_i)$, $k = 1, 2, \dots, m_i$; $i = 1, 2, \dots, r$.

(4) 求出 $g(A)$, 即可得 $f(A) = g(A)$

例 5:

设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ & 1 & 2 & 3 \\ & & 1 & 2 \\ & & & 1 \end{pmatrix}$, 求 $f(A)$ $\begin{cases} f(A) = JA \\ f(\lambda) = J\lambda \end{cases}$

解: (1) $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \varphi_0(\lambda) = d_4(\lambda) = (\lambda - 1)^4$

故 $\lambda_1 = 1$, $m_1 = m = n = 4$

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

(3) 解方程组: $\begin{cases} g(1) = f(1) = c_0 + c_1 + c_2 + c_3 = 1 \\ g'(1) = f'(1) = c_1 + 2c_2 + 3c_3 = \frac{1}{2} \\ g''(1) = f''(1) = 2c_2 + 6c_3 = -\frac{1}{4} \\ g'''(1) = f'''(1) = 6c_3 = \frac{3}{8} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} c_0 = \frac{5}{16} \\ c_1 = \frac{15}{16} \\ c_2 = -\frac{15}{16} \\ c_3 = \frac{1}{16} \end{cases}$

$$(4) g(A) = \frac{1}{16} (5I + 15A - 15A^2 + A^3) = f(A) = \frac{1}{16} \left\{ \begin{bmatrix} 5 & 15 & -15 & 1 \\ & 5 & 15 & -15 \\ & & 5 & 15 \\ & & & 5 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 15 & 30 & 45 & 60 \\ & 15 & 30 & 45 \\ & & 15 & 30 \\ & & & 15 \end{bmatrix} + \dots \right\}$$

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

$$\begin{aligned} g(\lambda) &= c_0 + c_1 \lambda + c_2 \lambda^2 + c_3 \lambda^3 & f(\lambda) &= \sqrt{\lambda} \\ g'(\lambda) &= c_1 + 2c_2 \lambda + 3c_3 \lambda^2 & f'(\lambda) &= \frac{1}{2\sqrt{\lambda}} \\ g''(\lambda) &= 2c_2 + 6c_3 \lambda & f''(\lambda) &= -\frac{1}{4} \lambda^{-\frac{3}{2}} \\ g'''(\lambda) &= 6c_3 & f'''(\lambda) &= \frac{3}{8} \lambda^{-\frac{5}{2}} \end{aligned}$$

• 总结:

λ 为单根高次, 用零化多项式法;

λ 为多根低次, 用对角形法;

λ 有迭代关系, 用数项级数求和法;

A 为 Jordan 标准形, 用 Jordan 标准形法。

3.3 矩阵微分方程

1. 矩阵的微分与积分

•矩阵导数的定义:

若矩阵 $A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$ 的每一个元素 $a_{ij}(t)$ 是变量 t 的可微函数, 则称 $A(t)$ 可微, 其导数定义为:

$$\frac{dA}{dt} = A'(t) = \left(\frac{da_{ij}}{dt} \right)_{m \times n}$$

由此出发, 函数可以定义高阶导数, 类似地, 又可以定义偏导数。

•性质:

$$\begin{aligned} (1) \quad & \frac{d}{dt}[A(t) \pm B(t)] = \frac{dA}{dt} \pm \frac{dB}{dt} \\ (2) \quad & \frac{d}{dt}[A(t)B(t)] = \frac{dA}{dt}B + A \frac{dB}{dt} \\ (3) \quad & \frac{d}{dt}[a(t)A(t)] = \frac{da}{dt}A + a \frac{dA}{dt} \\ (4) \quad & \frac{d}{dt}(e^{tA}) = Ae^{tA} = e^{tA}A \quad \frac{d}{dt}(\cos(tA)) = -A \sin(tA) \\ & \frac{d}{dt}(\sin(tA)) = A \cos(tA) \\ & (A \text{ 与 } t \text{ 无关}) \end{aligned}$$

•矩阵积分的定义:

若矩阵 $A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$ 的每个元素 $a_{ij}(t)$ 都是区间 $[t_0, t_1]$ 上的可积函数, 则称 $A(t)$ 在区间 $[t_0, t_1]$ 上可积, 并定义 $A(t)$ 在 $[t_0, t_1]$ 上的积分为:

$$\int_{t_0}^{t_1} A(t) dt = \left(\int_{t_0}^{t_1} a_{ij}(t) dt \right)_{m \times n}$$

•性质:

$$\begin{aligned} (1) \quad & \int_{t_0}^{t_1} [A(t) \pm B(t)] dt = \int_{t_0}^{t_1} A(t) dt \pm \int_{t_0}^{t_1} B(t) dt \\ (2) \quad & \int_{t_0}^{t_1} [A(t)B] dt = \left(\int_{t_0}^{t_1} A(t) dt \right) B, \int_{t_0}^{t_1} [AB(t)] dt = A \left(\int_{t_0}^{t_1} B(t) dt \right) \\ (3) \quad & \frac{d}{dt} \int_a^t A(t') dt' = A(t), \int_a^b A'(t) dt = A(b) - A(a) \end{aligned}$$

2. 一阶线性齐次常系数常微分方程

设有一阶线性齐次常系数常微分方程组为:

$$\begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = a_{11}x_1(t) + a_{12}x_2(t) + \cdots + a_{1n}x_n(t) \\ \frac{dx_2}{dt} = a_{21}x_1(t) + a_{22}x_2(t) + \cdots + a_{2n}x_n(t) \\ \vdots \\ \frac{dx_n}{dt} = a_{n1}x_1(t) + a_{n2}x_2(t) + \cdots + a_{nn}x_n(t) \end{cases}$$

式中 t 是自变量, $x_i = x_i(t)$ 是 t 的一元函数 ($i=1, 2, \dots, n$),

$a_{ij} (i, j=1, 2, \dots, n)$ 是常系数。

令

$$x(t) = [x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)]^T, \quad A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

则原方程组变成如下矩阵方程:

$$\frac{dx}{dt} = Ax(t)$$

其解为:

$$x(t) = e^{tA}x(0) = e^{tA}c$$

更一般的:

$$x(t) = e^{(t-t_0)A}x(t_0)$$

3. 一阶线性非齐次常系数常微分方程

设有一阶线性非齐次常系数常微分方程组为:

$$\begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = a_{11}x_1(t) + a_{12}x_2(t) + \cdots + a_{1n}x_n(t) + b_1(t) \\ \frac{dx_2}{dt} = a_{21}x_1(t) + a_{22}x_2(t) + \cdots + a_{2n}x_n(t) + b_2(t) \\ \vdots \\ \frac{dx_n}{dt} = a_{n1}x_1(t) + a_{n2}x_2(t) + \cdots + a_{nn}x_n(t) + b_n(t) \end{cases}$$

令

$$x(t) = [x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)]^T$$

$$b(t) = [b_1(t), b_2(t), \dots, b_n(t)]^T$$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

方程组化为矩阵方程

$$\frac{dx}{dt} = Ax + b$$

采用常数变易法求解之: 齐次方程的解为 $e^{tA}c$, 可设非齐次方程的解为 $e^{tA}c(t)$,

代入方程, 得:

$$x(t) = e^{tA} \left[x(0) + \int_0^t e^{-sA} b(s) ds \right]$$

更一般的:

$$x(t) = e^{tA} \left[e^{-t_0A} x(0) + \int_{t_0}^t e^{-sA} b(s) ds \right]$$

例题:

⑬ 微分方程组 $\begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = 3x_1 + 8x_3 \\ \frac{dx_2}{dt} = 3x_1 - x_2 + 6x_3 \\ \frac{dx_3}{dt} = -2x_1 - 5x_3 \end{cases}$ 满足 $\begin{cases} x_1(0)=1 \\ x_2(0)=1 \\ x_3(0)=1 \end{cases}$ 的解

(1) $\begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = -2x_1 + x_2 + 1 \\ \frac{dx_2}{dt} = -4x_1 + 2x_2 + 2 \\ \frac{dx_3}{dt} = x_1 + x_3 + e^t - 1 \end{cases}$ 满足 $\begin{cases} x_1(0)=1 \\ x_2(0)=1 \\ x_3(0)=1 \end{cases}$ 的解

⑬ (1) $A = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 8 \\ 3 & -1 & 6 \\ -2 & 0 & -5 \end{bmatrix}$, $x(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

$\varphi(\lambda) = |\lambda I - A| = (\lambda + 1)^3$

$d(\lambda) = \lambda + 1$

故 $m(\lambda) = \frac{\varphi(\lambda)}{d(\lambda)} = (\lambda + 1)^2$

记 $f(\lambda) = e^{t\lambda}$

设 $f(\lambda) = g(\lambda)m(\lambda) + c_0 + c_1\lambda$

$\begin{cases} f(-1) = e^{-t} = c_0 - c_1 \\ f'(-1) = te^{-t} = c_1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} c_0 = (1+t)e^{-t} \\ c_1 = te^{-t} \end{cases}$

故 $e^{tA} = (1+t)e^{-t}I + te^{-t}A$

$= e^{-t} \begin{pmatrix} 1+t & 0 & 8t \\ 3t & 1 & 6t \\ -2t & 0 & 1-4t \end{pmatrix}$

$x(t) = e^{At}x(0) = e^{-t} \begin{pmatrix} 1+12t \\ 1+9t \\ 1-6t \end{pmatrix}$

(2) $A = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $b(t) = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ e^t - 1 \end{pmatrix}$, $x(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$

$\varphi(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^3 - \lambda^2$

故有 $\psi(A) = A^3 - A^2 = 0$

即 $A^3 = A^2$

从而 $A^4 = A^3 = A^2$

$A^5 = A^2$

\vdots

$e^{At} = I + (At) + \frac{1}{2!}(At)^2 + \frac{1}{3!}(At)^3 + \dots$

$= I + At + A^2 \left(\frac{1}{2!}t^2 + \frac{1}{3!}t^3 + \dots \right)$

$= I + At + A^2 (e^t - 1 - t)$

$= \begin{pmatrix} 1-2t & t & 0 \\ -4t & 2t+1 & 0 \\ 1+2t-e^t & e^t-t-1 & e^t \end{pmatrix}$

$\int_0^t e^{-As} b(s) ds$

$= \int_0^t \begin{pmatrix} 1+2s & -s & 0 \\ 4s & 1-2s & 0 \\ 1-2s-e^s & e^{-s}+s-1 & e^{-s} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ e^s-1 \end{pmatrix} ds$

$= \int_0^t \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} ds = \begin{pmatrix} t \\ 2t \\ 0 \end{pmatrix}$

故 $x(t) = e^{At} \left[x(0) + \begin{pmatrix} t \\ 2t \\ 0 \end{pmatrix} \right]$

$= e^{At} \begin{pmatrix} 1+t \\ 1+2t \\ -1 \end{pmatrix}$

$= \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ (t-1)e^t \end{pmatrix}$