

§ 4 矩阵微积分

一、函数矩阵的导数与积分

定义 若矩阵 A 的每个元素都是变量 t 的函数, 即 $a_{ij} = a_{ij}(t)$, 则称之为变量 t 的**函数矩阵**, 记为 $A(t)$, 即 $A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$ 。

例 $A(t) = \begin{pmatrix} t^2 + 1 & 1 & t \\ 0 & e^t & 2 \\ 1 & 0 & \ln t \end{pmatrix}$ 是变量 t 的函数矩阵。

定义 若函数矩阵 $A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$ 的每个元素 $a_{ij}(t)$ 对变量 t 均可导 (可微), 则称 $A(t)$ 为**可导 (或可微) 矩阵**, 其**导数矩阵**为

$$\frac{d}{dt} A(t) \text{ (或 } A'(t) \text{)} = \left(\frac{d}{dt} a_{ij}(t) \right)_{m \times n}$$

如果 $A(t)$ 的每个元素 $a_{ij}(t)$ 都在区间 $[a, b]$ 上可积, 则称 $A(t)$ 是区间 $[a, b]$ 上的**可积矩阵**, 其**积分矩阵**为

$$\int_a^b A(t) dt = \left(\int_a^b a_{ij}(t) dt \right)_{m \times n}$$

如果 $A(t)$ 的每个元素 $a_{ij}(t)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续, 则称 $A(t)$ 为区间 $[a, b]$ 上的**连续矩阵**。

显然, 对常数矩阵 A 有 $\frac{d}{dt} A = O$; 若 $A(t)$ 是区间 $[a, b]$ 上的连续矩阵, 则它一定是 $[a, b]$ 上的可积矩阵。

对于上例的函数矩阵有

$$\frac{d}{dt} A(t) = \begin{pmatrix} 2t & 0 & 1 \\ 0 & e^t & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{t} \end{pmatrix}, \quad \int_1^2 A(t) dt = \begin{pmatrix} \frac{10}{7} & 1 & \frac{3}{2} \\ 0 & e^2 - e & 2 \\ 1 & 0 & 2 \ln 2 - 1 \end{pmatrix}$$

函数矩阵的导数有下列性质:

性质 1 $\frac{d}{dt} (A(t) \pm B(t)) = \frac{d}{dt} A(t) \pm \frac{d}{dt} B(t)$;

性质 2 $\frac{d}{dt} (\lambda(t) A(t)) = \left(\frac{d}{dt} \lambda(t) \right) A(t) + \lambda(t) \frac{d}{dt} A(t)$,

特别地, 若 λ 为常数, 则 $\frac{d}{dt} (\lambda A(t)) = \lambda \frac{d}{dt} A(t)$;

性质 3 $\frac{d}{dt} (A(t) B(t)) = \left(\frac{d}{dt} A(t) \right) B(t) + A(t) \frac{d}{dt} B(t)$;

证 设 $A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$, $B(t) = (b_{ij}(t))_{n \times s}$, 则 $\frac{d}{dt}(A(t)B(t))$ 的 (i, j) -元素为

$$\begin{aligned}\frac{d}{dt}\left(\sum_{k=1}^n a_{ik}(t)b_{kj}(t)\right) &= \sum_{k=1}^n \frac{d}{dt}(a_{ik}(t)b_{kj}(t)) = \sum_{k=1}^n \left[\left(\frac{d}{dt}(a_{ik}(t))\right)b_{kj}(t) + a_{ik}(t)\frac{d}{dt}b_{kj}(t)\right] \\ &= \sum_{k=1}^n \left(\frac{d}{dt}(a_{ik}(t))b_{kj}(t)\right) + \sum_{k=1}^n a_{ik}(t)\frac{d}{dt}b_{kj}(t)\end{aligned}$$

恰等于 $(\frac{d}{dt}A(t))B(t) + A(t)\frac{d}{dt}B(t)$ 的 (i, j) -元素。证毕

特别地, 若 A 是常数矩阵, 则 $\frac{d}{dt}(AB(t)) = A\frac{d}{dt}B(t)$; 若 B 是常数矩阵, 则

$$\frac{d}{dt}(A(t)B) = \left(\frac{d}{dt}A(t)\right)B。$$

性质 4 一般地, $\frac{d}{dt}(A(t))^m \neq m(A(t))^{m-1}\frac{d}{dt}A(t)$, 等式成立的条件为

$$\left(\frac{d}{dt}A(t)\right)A(t) = A(t)\frac{d}{dt}A(t)。$$

例如, 取 $A(t) = \begin{pmatrix} t^2 & t \\ 0 & e^t \end{pmatrix}$, 则 $A^2(t) = \begin{pmatrix} t^4 & t^3 + te^t \\ 0 & e^{2t} \end{pmatrix}$, 于是

$$\frac{d}{dt}A^2(t) = \begin{pmatrix} 4t^3 & 3t^2 + (t+1)e^t \\ 0 & 2e^{2t} \end{pmatrix}, \quad 2A(t)\frac{d}{dt}A(t) = \begin{pmatrix} 4t^3 & 2t^2 + 2te^t \\ 0 & 2e^{2t} \end{pmatrix}$$

可见 $\frac{d}{dt}A^2(t) \neq 2A(t)\frac{d}{dt}A(t)$ 。

性质 5 设 $A(t)$ 是可导矩阵, 则在 $A^{-1}(t)$ 存在的区间中, $A^{-1}(t)$ 也可导, 且

$$\frac{d}{dt}A^{-1}(t) = -A^{-1}(t)\left(\frac{d}{dt}A(t)\right)A^{-1}(t)$$

证 对 $A(t)A^{-1}(t) = I$ 求导得 $\left(\frac{d}{dt}A(t)\right)A^{-1}(t) + A(t)\frac{d}{dt}A^{-1}(t) = O$, 解之即得。证毕

例 设 $A(t) = \begin{pmatrix} 1 & te^t \\ 0 & 2te^{2t} \end{pmatrix}$, 求 $A^{-1}(t)$ 的存在区间, 并求 $\frac{d}{dt}A^{-1}(t)$ 。

解 因为 $\det A(t) = 2te^{2t}$, 仅当 $t = 0$ 时, $A(t)$ 奇异, 故 $A^{-1}(t)$ 的存在区间为 $(-\infty, 0), (0, +\infty)$ 。

法 1. 由于 $A^{-1}(t) = \frac{1}{2te^{2t}} \begin{pmatrix} 2te^{2t} & -te^t \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{1}{2}e^{-t} \\ 0 & \frac{1}{2t}e^{-2t} \end{pmatrix}$

所以 $\frac{d}{dt} \mathbf{A}^{-1}(t) = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2}e^{-t} \\ 0 & -\frac{1+2t}{2t^2}e^{-2t} \end{pmatrix}$ (由定义)

法 2. $\frac{d}{dt} \mathbf{A}^{-1}(t) = -\mathbf{A}^{-1}(t) \left(\frac{d}{dt} \mathbf{A}(t) \right) \mathbf{A}^{-1}(t)$

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

性质 6 设 $\mathbf{A}(x)$ 是变量 x 的函数矩阵, 而 $x = f(t)$ 是 t 的函数, 且 $\mathbf{A}(x)$ 与 $f(t)$ 均可导, 则有链式法则

$$\frac{d}{dt} \mathbf{A}(x) = f'(t) \frac{d}{dx} \mathbf{A}(x) = \left(\frac{d}{dx} \mathbf{A}(x) \right) f'(t)$$

性质 7 $\frac{d}{dt} e^{At} = \mathbf{A} e^{At} = e^{At} \mathbf{A}$, $\frac{d}{dt} \sin At = \mathbf{A} \cos At = (\cos At) \mathbf{A}$,

$$\frac{d}{dt} \cos At = -\mathbf{A} \sin At = -(\sin At) \mathbf{A};$$

证 $\frac{d}{dt} e^{At} = \frac{d}{dt} \left(\mathbf{I} + \frac{1}{1!} \mathbf{A}t + \frac{1}{2!} \mathbf{A}^2 t^2 + \cdots \right) = \mathbf{A} + \frac{1}{1!} \mathbf{A}^2 t + \frac{1}{2!} \mathbf{A}^3 t^2 + \cdots = \mathbf{A} e^{At}$

$$\frac{d}{dt} \sin At = \frac{d}{dt} \left(\frac{e^{iAt} - e^{-iAt}}{2i} \right) = \frac{\mathbf{A} e^{iAt} + \mathbf{A} e^{-iAt}}{2} = \mathbf{A} \cos At$$

证毕

注 由 $\frac{d}{dt} e^{At} = \mathbf{A} e^{At}$, 并注意 $e^0 = \mathbf{I}$ 得 $\mathbf{A} = \frac{d}{dt} e^{At} \Big|_{t=0}$ 。这一结果可用来检验

所求的 e^{At} 是否正确, 如当 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 4 \end{pmatrix}$ 时, 求得

$$e^{At} = \begin{pmatrix} (1+t)e^{2t} & te^{2t} & 0 \\ -te^{2t} & (1-t)e^{2t} & 0 \\ \frac{1}{2}(e^{2t} - e^{4t}) & \frac{1}{2}(e^{2t} - e^{4t}) & e^{4t} \end{pmatrix},$$

则 $\frac{d}{dt} e^{At} = \begin{pmatrix} (3+2t)e^{2t} & (1+2t)e^{2t} & 0 \\ -(1+2t)e^{2t} & (1-2t)e^{2t} & 0 \\ e^{2t} - 2e^{4t} & e^{2t} - 2e^{4t} & 4e^{4t} \end{pmatrix}$, 可见 $\frac{d}{dt} e^{At} \Big|_{t=0} = \mathbf{A}$ 。

关于函数矩阵的定积分有如下性质:

性质 8 $\int_a^b (\lambda \mathbf{A}(t) \pm \mu \mathbf{B}(t)) dt = \lambda \int_a^b \mathbf{A}(t) dt \pm \mu \int_a^b \mathbf{B}(t) dt$, $\lambda, \mu \in \mathbf{C}$

性质 9 $\int_a^b \mathbf{A}(t) \mathbf{B} dt = \left(\int_a^b \mathbf{A}(t) dt \right) \mathbf{B}$, $\int_a^b \mathbf{A} \mathbf{B}(t) dt = \mathbf{A} \int_a^b \mathbf{B}(t) dt$,

其中第一式中 \mathbf{B} 是常数矩阵, 第二式中 \mathbf{A} 是常数矩阵。

证 设 $A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times l}$, 则 $\int_a^b (\sum_{k=1}^n a_{ik}(t)b_{kj}) dt = \sum_{k=1}^n (\int_a^b a_{ik}(t) dt) b_{kj}$ 。

证毕

性质 10 $\frac{d}{dx} \int_a^x A(t) dt = A(x)$, 其中 $A(t)$ 在 $[a, b]$ 上连续, $x \in [a, b]$ 。

性质 11 $\int_a^b A'(t) dt = A(b) - A(a)$, 要求 $a'_{ij}(t)$ 在 $[a, b]$ 上连续。

由于函数矩阵的导数仍是同阶的函数矩阵, 如果它可导, 仍可进行求导运算, 不难给出函数矩阵的高阶导数定义

$$\frac{d^k}{dt^k} A(t) = \frac{d}{dt} \left(\frac{d^{k-1}}{dt^{k-1}} A(t) \right)$$

例 设 A 是可逆矩阵, 则 $\int_0^1 e^{At} dt = A^{-1}(e^A - I)$ 。

分析 $\int_0^1 e^{At} dt = A^{-1} \int_0^1 A e^{At} dt = A^{-1} \int_0^1 \frac{d}{dt} (e^{At}) dt = A^{-1} (e^{At}) \Big|_0^1 = A^{-1}(e^A - I)$ 。

二、数量函数对矩阵变量的导数

定义 设 $f = f(X)$ 是以矩阵 $X = (x_{ij})_{m \times n}$ 为自变量的 mn 元函数, 规定 f 对于矩阵 X 的导数为

$$\frac{df}{dX} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} \right)_{m \times n} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_{11}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{1n}} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_{m1}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{mn}} \end{pmatrix} \quad (\text{其结果是一个 } m \times n \text{ 的函数矩阵})$$

特例, 以 $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$ 为自变量的函数 $f(\mathbf{x})$ 的导数为

$$\frac{df}{d\mathbf{x}} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right)^T = \text{grad } f(\mathbf{x}) \quad (\text{即为 } f(\mathbf{x}) \text{ 的梯度})$$

例 已知 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{a}^T \mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{a}$, 其中 $\mathbf{a} = (a_1, \dots, a_n)^T$ 是已知向量,

$\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$ 是向量变量, 求 $\frac{df}{d\mathbf{x}}$ 。

解 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{a}^T \mathbf{x} = a_1 x_1 + \dots + a_n x_n$, 因为 $\frac{\partial f}{\partial x_i} = a_i$ ($i = 1, 2, \dots, n$), 所以

$$\frac{df}{d\mathbf{x}} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right)^T = (a_1, \dots, a_n)^T = \mathbf{a}$$

n × m

例 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 已知, $X = (x_{ij})_{n \times m}$ 为矩阵变量, $f(X) = \text{tr}(AX)$, 求 $\frac{df}{dX}$ 。

解 $f(X) = \text{tr}(AX) = \sum_{s=1}^m \sum_{t=1}^n a_{st} x_{ts} = a_{ji} x_{ij} + \sum_{\substack{s=1 \\ s \neq j \text{ 或 } t \neq i}}^m \sum_{t=1}^n a_{st} x_{ts}$

因为 $\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} = a_{ji}$, 所以 $\frac{df}{dX} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} \right)_{n \times m} = (a_{ji})_{n \times m} = A^T$

例 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 已知, $x = (x_1, \dots, x_n)^T$ 是向量变量, $f(x) = x^T A x$, 求 $\frac{df}{dx}$ 。

解 $f(x) = x^T A x = \sum_{s=1}^n \sum_{t=1}^n a_{st} x_s x_t$
 $= x_1 \sum_{t=1}^n a_{1t} x_t + x_2 \sum_{t=1}^n a_{2t} x_t + \dots + x_i \sum_{t=1}^n a_{it} x_t + \dots + x_n \sum_{t=1}^n a_{nt} x_t$

因为 $\frac{\partial f}{\partial x_i} = a_{1i} x_1 + \dots + a_{i-1,i} x_{i-1} + (a_{ii} x_i + \sum_{t=1}^n a_{it} x_t) + a_{i+1,i} x_{i+1} + \dots + a_{ni} x_n$
 $= \sum_{s=1}^n a_{si} x_s + \sum_{t=1}^n a_{it} x_t$

所以 $\frac{df}{dx} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{s=1}^n a_{s1} x_s + \sum_{t=1}^n a_{1t} x_t \\ \vdots \\ \sum_{s=1}^n a_{sn} x_s + \sum_{t=1}^n a_{nt} x_t \end{pmatrix} = A^T x + A x = (A^T + A) x$

特例, 当 $A^T = A$ 时, 即 A 对称时, $\frac{df}{dx} = 2Ax$ 。

例 设 $X = (x_{ij})_{n \times n}$ 是矩阵变量, $f(X) = \det X$, 试求 $\frac{df}{dX}$ 。

解 设 X_{ij} 是 $\det X$ 中元素 x_{ij} 的代数余子式, 则

$$f(X) = \det X = x_{i1} X_{i1} + \dots + x_{ij} X_{ij} + \dots + x_{in} X_{in}$$

因为 $\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} = X_{ij}$, 所以 $\frac{df}{dX} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} \right)_{n \times n} = (X_{ij})_{n \times n} = (X^*)^T$

当 X 可逆时, $\frac{df}{dX} = ((\det X) X^{-1})^T = (\det X) X^{-T}$ 。

例 已知 $X = \begin{pmatrix} t_1 & t_2 & t_3 \\ t_4 & t_5 & t_6 \end{pmatrix}$, $f(X) = t_1 t_6 + t_2 t_5 + t_3 t_4$, 则 $\frac{df}{dX} = \begin{pmatrix} t_6 & t_5 & t_4 \\ t_3 & t_2 & t_1 \end{pmatrix}$ 。

例 已知 $\mathbf{X} = (x_{ij})_{n \times n}$, $f(\mathbf{X}) = \text{tr } \mathbf{X}$, 则 $\frac{d f}{d \mathbf{X}} = \mathbf{I}_n$ 。

作为应用, 下面研究线性方程组的最小二乘解问题。

例 已知 $\mathbf{A} \in \mathbf{R}^{m \times n}$, $\mathbf{b} \in \mathbf{R}^m$, 对于矛盾方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$, 使得 $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}\|_2^2$

为最小的向量 $\mathbf{x}^{(0)}$ 称为**最小二乘解**, 试导出最小二乘解所满足的方程组。

解 $\mathbf{x}^{(0)}$ 使 $f(\mathbf{x})$ 达到极小, 从而应有 $\left. \frac{d f}{d \mathbf{x}} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^{(0)}} = \mathbf{0}$ 。因为

$$f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}\|_2^2 = (\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b})^T (\mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} - \mathbf{x}^T \mathbf{A}^T \mathbf{b} - \mathbf{b}^T \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{b}^T \mathbf{b}$$

由前几例得, $\frac{d f}{d \mathbf{x}} = 2\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} - 2\mathbf{A}^T \mathbf{b}$ 。于是 $\left. \frac{d f}{d \mathbf{x}} \right|_{\mathbf{x}=\mathbf{x}^{(0)}} = 2\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x}^{(0)} - 2\mathbf{A}^T \mathbf{b} = \mathbf{0}$

即 $\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x}^{(0)} = \mathbf{A}^T \mathbf{b}$, 称 $\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{A}^T \mathbf{b}$ 为**法方程组**, 它是最小二乘解所满足的方程组。

三、矩阵值函数对矩阵变量的导数

定义 设矩阵 $\mathbf{F}(\mathbf{X}) = \begin{pmatrix} f_{11}(\mathbf{X}) & \cdots & f_{1s}(\mathbf{X}) \\ \vdots & & \vdots \\ f_{r1}(\mathbf{X}) & \cdots & f_{rs}(\mathbf{X}) \end{pmatrix}$ 的元素 $f_{ij}(\mathbf{X})$ 是矩阵变量

$\mathbf{X} = (x_{ij})_{m \times n}$ 的函数, 规定

$$\frac{d \mathbf{F}}{d \mathbf{X}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial \mathbf{F}}{\partial x_{11}} & \cdots & \frac{\partial \mathbf{F}}{\partial x_{1n}} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial \mathbf{F}}{\partial x_{m1}} & \cdots & \frac{\partial \mathbf{F}}{\partial x_{mn}} \end{pmatrix}, \text{ 其中 } \frac{\partial \mathbf{F}}{\partial x_{ij}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_{11}}{\partial x_{ij}} & \cdots & \frac{\partial f_{1s}}{\partial x_{ij}} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_{r1}}{\partial x_{ij}} & \cdots & \frac{\partial f_{rs}}{\partial x_{ij}} \end{pmatrix}$$

即结果是 $(mr) \times (ns)$ 矩阵。

例 已知 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$, $\mathbf{x} = (x_1, \cdots, x_m)^T$, 且 $\mathbf{F}(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A}$, 求 $\frac{d \mathbf{F}}{d \mathbf{x}}$ 。

解 $\mathbf{F}(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} = (\sum_{k=1}^m x_k a_{k1}, \sum_{k=1}^m x_k a_{k2}, \cdots, \sum_{k=1}^m x_k a_{kn})$, 因为 $\frac{\partial \mathbf{F}}{\partial x_i} = (a_{i1}, a_{i2}, \cdots, a_{in})$,

所以

$$\frac{d\mathbf{F}}{d\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial F}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial F}{\partial x_m} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = \mathbf{A}$$

§ 5 矩阵函数的应用——求解一阶常系数线性微分方程

组

研究如下的一阶常系数线性微分方程组初值问题：

$$\begin{cases} \frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{f}(t) \\ \mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0 \end{cases}$$

其中 \mathbf{A} 是 n 阶常数矩阵， $\mathbf{x}(t)$ 是 n 维函数向量， $\mathbf{f}(t)$ 是 n 维已知的函数向量， \mathbf{x}_0

是 n 维初始向量。如果 $\mathbf{f}(t) \equiv \mathbf{0}$ ，则称该方程组是**齐次**的，否则称为**非齐次**的。

为求其解，将方程组改写为 $\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} - \mathbf{A}\mathbf{x}(t) = \mathbf{f}(t)$

两边左乘 e^{-At} 得

$$e^{-At} \frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} - e^{-At} \mathbf{A}\mathbf{x}(t) = e^{-At} \mathbf{f}(t)$$

整理得

$$\frac{d}{dt}(e^{-At} \mathbf{x}(t)) = e^{-At} \mathbf{f}(t)$$

在 $[t_0, t]$ 上积分得

$$e^{-At} \mathbf{x}(t) - e^{-At_0} \mathbf{x}(t_0) = \int_{t_0}^t e^{-A\tau} \mathbf{f}(\tau) d\tau$$

于是

$$\begin{aligned} \mathbf{x}(t) &= e^{At} e^{-At_0} \mathbf{x}_0 + e^{At} \int_{t_0}^t e^{-A\tau} \mathbf{f}(\tau) d\tau \\ &= e^{A(t-t_0)} \mathbf{x}_0 + e^{At} \int_{t_0}^t e^{-A\tau} \mathbf{f}(\tau) d\tau \end{aligned}$$

这就是求解公式，可见其关键是求 e^{At} 。该公式有如下两种特殊情形：

1) $\mathbf{f}(t) \equiv \mathbf{0}$ ，则 $\mathbf{x}(t) = e^{A(t-t_0)} \mathbf{x}_0$ ；

2) $t_0=0$ ，则 $\mathbf{x}(t) = e^{At} \mathbf{x}_0 + e^{At} \int_0^t e^{-A\tau} \mathbf{f}(\tau) d\tau$ 。

另外,容易验证

$$\mathbf{x}(t) = e^{At} \mathbf{c} + e^{At} \int_{t_0}^t e^{-A\tau} \mathbf{f}(\tau) d\tau$$

其中 \mathbf{c} 为任意 n 维列向量，满足 $\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{f}(t)$ ，因此它是通解。

又 $\mathbf{x}(t) = e^{At} \mathbf{c}$ 是 $\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = A\mathbf{x}(t)$ 的通解, 所以非齐次微分方程组的通解等于它的特解加上对应齐次微分方程组的通解。

例 用矩阵函数方法求解微分方程组
$$\begin{cases} \frac{d}{dt} x_1 = 2x_1 + x_2 + 4x_3 + 4t \\ \frac{d}{dt} x_2 = 2x_2 \\ \frac{d}{dt} x_3 = 3x_2 + x_3 \\ x_1(0) = 2, x_2(0) = 1, x_3(0) = 3 \end{cases}.$$

解 写成矩阵形式
$$\begin{cases} \frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = A\mathbf{x}(t) + \mathbf{f}(t) \\ \mathbf{x}(0) = \mathbf{x}_0 \end{cases}, \text{ 其中}$$

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 4 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{f}(t) = \begin{pmatrix} 4t \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x}_0 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}$$

可求得 $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 2)^2(\lambda - 1)$, A 的特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = 2, \lambda_3 = 1$ 。设

$$r(\lambda) = b_0 + b_1\lambda + b_2\lambda^2$$

由
$$\begin{cases} r(2) = b_0 + 2b_1 + 4b_2 = e^{2t} \\ r'(2) = b_1 + 4b_2 = te^{2t} \\ r(1) = b_0 + b_1 + b_2 = e^t \end{cases}, \text{ 解得 } \begin{cases} b_0 = 2te^{2t} - 3e^{2t} + 4e^t \\ b_1 = -3te^{2t} + 4e^{2t} - 4e^t \\ b_2 = te^{2t} - e^{2t} + e^t \end{cases},$$

所以
$$e^{At} = b_0 I + b_1 A + b_2 A^2 = \begin{pmatrix} e^{2t} & 12e^t - 12e^{2t} + 13te^{2t} & -4e^t + 4e^{2t} \\ 0 & e^{2t} & 0 \\ 0 & -3e^t + 3e^{2t} & e^t \end{pmatrix}$$

依次计算

$$e^{At} \mathbf{x}_0 = \begin{pmatrix} 2e^{2t} + 13te^{2t} \\ e^{2t} \\ 3e^{2t} \end{pmatrix}, \quad \int_0^t e^{-A\tau} \mathbf{f}(\tau) d\tau = \int_0^t \begin{pmatrix} 4\tau e^{-2\tau} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} d\tau = \begin{pmatrix} -2te^{-2t} - e^{-2t} + 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$e^{At} \int_0^t e^{-A\tau} \mathbf{f}(\tau) d\tau = \begin{pmatrix} e^{2t} - 2t - 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix},$$

故
$$\mathbf{x}(t) = \begin{pmatrix} 2e^{2t} + 13te^{2t} \\ e^{2t} \\ 3e^{2t} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} e^{2t} - 2t - 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3e^{2t} + 13te^{2t} - 2t - 1 \\ e^{2t} \\ 3e^{2t} \end{pmatrix}.$$

例 已知 $A = \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{b}(t) = \begin{pmatrix} e^{-2t} \\ 0 \\ -e^{-2t} \end{pmatrix}$, $\mathbf{x}(0) = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$ 。

1) 求 e^{At} ;

2) 用矩阵函数方法求微分方程 $\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = A\mathbf{x}(t) + \mathbf{b}(t)$ 满足初始条件 $\mathbf{x}(0)$ 的解。

解 1) $\det(\lambda I - A) = (\lambda + 2)^2(\lambda - 2)$ 。

法 1. 可求得 $P = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$, $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} -2 & & \\ & -2 & \\ & & 2 \end{pmatrix}$,

所以 $e^{At} = P \begin{pmatrix} e^{-2t} & & \\ & e^{-2t} & \\ & & e^{2t} \end{pmatrix} P^{-1} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3e^{-2t} + e^{2t} & -2e^{-2t} + 2e^{2t} & -e^{-2t} + e^{2t} \\ -e^{-2t} + e^{2t} & -2e^{-2t} + 2e^{2t} & -e^{-2t} + e^{2t} \\ -e^{-2t} + e^{2t} & -2e^{-2t} + 2e^{2t} & 3e^{-2t} + e^{2t} \end{pmatrix}$

法 2. 可求得 $m_A = (\lambda + 2)(\lambda - 2)$ 。设 $r(\lambda) = b_0 + b_1\lambda$, 由

$$\begin{cases} r(-2) = b_0 - 2b_1 = e^{-2t} \\ r(2) = b_0 + 2b_1 = e^{2t} \end{cases}, \quad \text{解得} \begin{cases} b_0 = \frac{1}{2}(e^{-2t} + e^{2t}) \\ b_1 = \frac{1}{4}(e^{2t} - e^{-2t}) \end{cases}$$

于是 $e^{At} = b_0 I + b_1 A = \begin{pmatrix} b_0 - b_1 & 2b_1 & b_1 \\ b_1 & b_0 & b_1 \\ b_1 & 2b_1 & b_0 - b_1 \end{pmatrix} = \dots$

法 3. 设 $r(\lambda) = b_0 + b_1\lambda + b_2\lambda^2$, 由

$$\begin{cases} r(-2) = b_0 - 2b_1 + 4b_2 = e^{-2t} \\ r'(-2) = b_1 - 4b_2 = t e^{-2t} \\ r(2) = b_0 + 2b_1 + 4b_2 = e^{2t} \end{cases}, \quad \text{解得} \begin{cases} b_0 = t e^{-2t} + \frac{1}{4} e^{2t} + \frac{3}{4} e^{-2t} \\ b_1 = \frac{1}{4}(e^{2t} - e^{-2t}) \\ b_2 = -\frac{1}{4} t e^{-2t} + \frac{1}{16}(e^{2t} - e^{-2t}) \end{cases},$$

故 $e^{At} = b_0 I + b_1 A + b_2 A^2 = \begin{pmatrix} b_0 - b_1 + 4b_2 & 2b_1 & b_1 \\ b_1 & b_0 + 4b_2 & b_1 \\ b_1 & 2b_1 & b_0 - b_1 + 4b_2 \end{pmatrix} = \dots$

2) 计算 $e^{-A\tau} \mathbf{b}(\tau) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$, $\int_0^t e^{-A\tau} \mathbf{b}(\tau) d\tau = \begin{pmatrix} t \\ 0 \\ -t \end{pmatrix}$,

$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{e}^{At} \mathbf{x}(0) + \mathbf{e}^{At} \int_0^t \mathbf{e}^{-A\tau} \mathbf{b}(\tau) \mathrm{d}\tau = \begin{pmatrix} 0 \\ -\mathbf{e}^{-2t} \\ 2\mathbf{e}^{-2t} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} t\mathbf{e}^{-2t} \\ 0 \\ -t\mathbf{e}^{-2t} \end{pmatrix} = \mathbf{e}^{-2t} \begin{pmatrix} t \\ -1 \\ 2-t \end{pmatrix}.$$