

函数矩阵的微积分

董波
数学科学学院
大连理工大学





主要内容

- 1、元素为函数的矩阵的微分和积分
 - 2、数量函数对向量变量或矩阵变量的导数
 - 3、向量值或矩阵值函数对向量变量或矩阵变量的导数
-

含参矩阵微分

元素为函数的矩阵微分

如果矩阵 $A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$ 的每一个元素 $a_{ij}(t)$ $i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n$ 在 $[a, b]$ 上均为变量 t 的可微函数, 则称 $A(t)$ 可微, 且导数定义为

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

例如

$$A(t) = \begin{pmatrix} t + e^t & \sin t \\ t & 4 \end{pmatrix}, \text{ 则 } A'(t) = \begin{pmatrix} 1 + e^t & \cos t \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$



求导法则

设 $A(t)$ 、 $B(t)$ 是可进行运算的两个可微矩阵，则

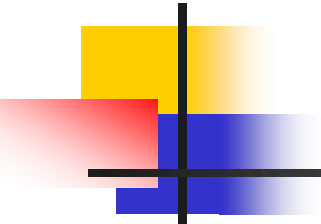
$$(1) \quad (\mathbf{A}(t) + \mathbf{B}(t))' = \mathbf{A}'(t) + \mathbf{B}'(t)$$

$$(2) \quad (\mathbf{A}(t)\mathbf{B}(t))' = \mathbf{A}'(t)\mathbf{B}(t) + \mathbf{A}(t)\mathbf{B}'(t)$$

$$(3) \quad (\alpha \mathbf{A}(t))' = \alpha \cdot \mathbf{A}'(t), \text{ 其中 } \alpha \text{ 为任意常数}$$

$$(4) \quad \text{当 } \mathbf{A}^{-1}(t) \text{ 为可微矩阵时, 有 } (\mathbf{A}^{-1}(t))' = -\mathbf{A}^{-1}(t)\mathbf{A}'(t)\mathbf{A}^{-1}(t)$$

$$(5) \quad \text{当 } u=f(t) \text{ 关于 } t \text{ 可微时, 有 } (\mathbf{A}(u))' = f'(t) \frac{d}{du} \mathbf{A}(u)$$



证: (2) 设 $\mathbf{A}(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$, $\mathbf{B}(t) = (b_{ij}(t))_{n \times p}$ 则

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}(\mathbf{A}(t)\mathbf{B}(t)) &= \frac{d}{dt} \left(\sum_{k=1}^n a_{ik}(t)b_{kj}(t) \right)_{m \times p} = \left(\sum_{k=1}^n \left[\frac{d}{dt} (a_{ik}(t)b_{kj}(t)) \right] \right)_{m \times p} \\ &= \left[\sum_{k=1}^n \left[\frac{d}{dt} (a_{ik}(t)) \cdot b_{kj}(t) + a_{ik}(t) \cdot \frac{d}{dt} (b_{kj}(t)) \right] \right]_{m \times p} \\ &= \left[\sum_{k=1}^n \left(\frac{d}{dt} (a_{ik}(t)) \right) \cdot b_{kj}(t) \right]_{m \times p} + \left[\sum_{k=1}^n a_{ik}(t) \cdot \left(\frac{d}{dt} (b_{kj}(t)) \right) \right]_{m \times p} \\ &= \frac{d}{dt} (\mathbf{A}(t)) \mathbf{B}(t) + \mathbf{A}(t) \frac{d}{dt} \mathbf{B}(t) \end{aligned}$$

(4) 由于 $\mathbf{A}(t)^{-1} \mathbf{A}(t) = \mathbf{I}$, 两端对 t 求导得

从而 $\frac{d}{dt} (\mathbf{A}^{-1}(t)) \mathbf{A}(t) = -\mathbf{A}^{-1}(t) \frac{d}{dt} (\mathbf{A}(t)) \mathbf{A}^{-1}(t)$

函数矩阵高阶导数

函数矩阵的**高阶导数**定义为

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

注： $(A^m(t))' = m A^{m-1}(t) (A(t))'$ 不一定成立。 $A(t)(A(t))' \neq (A(t))' A(t)$

例： $A(t) = \begin{pmatrix} t^2 & t \\ 0 & t \end{pmatrix}$, $(A(t))' = \begin{pmatrix} 2t & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, $2A(t)(A(t))' = \begin{pmatrix} 4t^3 & \underline{2t^2 + 2t} \\ 0 & 2t \end{pmatrix}$

$$A^2(t) = \begin{pmatrix} t^4 & t^3 + t^2 \\ 0 & t^2 \end{pmatrix}, \quad (A^2(t))' = \begin{pmatrix} 4t^3 & \underline{3t^2 + 2t} \\ 0 & 2t \end{pmatrix},$$

事实上 $(A^2(t))' = (A(t)A(t))' = A'(t)A(t) + A(t)A'(t) \neq 2A'(t)A(t)$

特殊矩阵函数导数

设 n 阶方阵 A 与 t 无关, 则有

$$(1) \quad (e^{tA})' = A e^{tA} = e^{tA} A$$

$$(2) \quad (\sin(tA))' = A \cdot \cos(tA) = \cos(tA) \cdot A$$

$$(3) \quad (\cos(tA))' = -A \cdot \sin(tA) = -\sin(tA) \cdot A$$

证: 只证(1), (2, 3)的证明与(1)类似。

$$\begin{aligned} \frac{d(e^{tA})}{dt} &= \frac{d}{dt} \left(\sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k}{k!} A^k \right) = \left(\sum_{k=0}^{\infty} \frac{d}{dt} \left(\frac{t^k}{k!} \right) A^k \right) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{t^{k-1}}{(k-1)!} A^k \\ &= A \left(\sum_{k=1}^{\infty} \frac{t^{k-1}}{(k-1)!} A^{k-1} \right) = \left(\sum_{k=1}^{\infty} \frac{t^{k-1}}{(k-1)!} A^{k-1} \right) A \Rightarrow A e^{tA} = e^{tA} A \end{aligned}$$

例题

例：已知

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

求A，并计算A的Jordan标准型。

$$\text{利用 } (e^{tA})' = Ae^{tA} \longrightarrow (e^{tA})' \Big|_{t=0} = A$$

同理：

$$(\sin(tA))' = A \cos(tA) \longrightarrow (\sin(tA))' \Big|_{t=0} = A$$



矩阵函数积分

如果矩阵 $\mathbf{A}(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$ 的每一个元素 $a_{ij}(t)$ 都是区间 $[t_0, t_1]$ 上的可积函数, 则定义 $\mathbf{A}(t)$ 在区间 $[t_0, t_1]$ 上的积分为

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

矩阵积分性质

$$(1) \int_{t_0}^{t_1} (\alpha A(t) + \beta B(t)) dt = \alpha \int_{t_0}^{t_1} A(t) dt + \beta \int_{t_0}^{t_1} B(t) dt \quad \forall \alpha, \beta \in \mathbf{C}$$

$$(2) \int_{t_0}^{t_1} (A(t) B) dt = \int_{t_0}^{t_1} A(t) dt B, \quad \text{其中 } B \text{ 为常数矩阵};$$

$$\int_{t_0}^{t_1} (A B(t)) dt = A \int_{t_0}^{t_1} B(t) dt, \quad \text{其中 } A \text{ 为常数矩阵};$$

(3) 当 $A(t)$ 在 $[a, b]$ 上连续可微时, 对任意 $t \in (a, b)$, 有

$$\frac{d}{dt} \left(\int_a^t A(\tau) d\tau \right) = A(t)$$

(4) 当 $A(t)$ 在 $[a, b]$ 上连续可微时, 对任意 $t \in (a, b)$, 有

$$\int_a^b \frac{d(A(t))}{dt} dt = A(b) - A(a)$$

相对于矩阵变量的微分

函数对矩阵求导

设 $X = (x_{ij})_{m \times n}$, 函数 $f(\mathbf{X}) = f(x_{11}, x_{12}, \dots, x_{1n}, x_{21}, \dots, x_{mn})$ 为 mn 元的多元函数, 且 $\frac{\partial f}{\partial x_{ij}}$ ($i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n$) 都存在, 定义 $f(X)$ 对矩阵 X 的导数为

$$\frac{d}{d\mathbf{X}} f(\mathbf{X}) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} \right)_{m \times n} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_{11}} & \dots & \frac{\partial f}{\partial x_{1n}} \\ \dots & \ddots & \dots \\ \frac{\partial f}{\partial x_{m1}} & \dots & \frac{\partial f}{\partial x_{mn}} \end{pmatrix}$$

例题

设 $\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$, n 元函数 $f(\mathbf{x})$, 求 $\frac{df}{d\mathbf{x}^T}$, $\frac{df}{d\mathbf{x}}$, 和 $\frac{d^2 f}{d\mathbf{x}^2}$ 。

解 根据定义有

$$\frac{df}{d\mathbf{x}^T} = \left(\frac{\partial f}{\partial \xi_1}, \frac{\partial f}{\partial \xi_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial \xi_n} \right) \quad \nabla f(\mathbf{x}) = \frac{df}{d\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial \xi_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial \xi_n} \end{pmatrix} \quad \text{梯度}$$
$$H(\mathbf{x}) = \nabla^2 f(\mathbf{x}) = \frac{d^2 f}{d\mathbf{x}^2} = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_1 \partial \xi_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_1 \partial \xi_n} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_2 \partial \xi_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_2^2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_2 \partial \xi_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_n \partial \xi_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_n \partial \xi_2} & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial \xi_n^2} \end{pmatrix} \quad \begin{matrix} \text{Hessian阵} \\ \text{对称} \end{matrix}$$

例题

设 $\boldsymbol{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$ 为常向量, $\boldsymbol{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$ 为向量变量, 且 $f(\boldsymbol{x}) = (\boldsymbol{x}, \boldsymbol{a})$, 求 $\frac{\partial f}{\partial \boldsymbol{x}}$ 。

解: 由于 $f(\boldsymbol{x}) = \sum_{i=1}^n a_i \xi_i$, $\frac{\partial f}{\partial \xi_j} = a_j$, $(j = 1, 2, \dots, n)$ 所以

$$\frac{\partial f}{\partial \boldsymbol{x}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial \xi_1} \\ \frac{\partial f}{\partial \xi_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial \xi_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \boldsymbol{a}$$

例题

设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 为常矩阵, $X = (x_{ij})_{n \times m}$ 为矩阵变量, 且 $f(X) = \text{tr}(AX)$, 求 $\frac{\partial f}{\partial X}$ 。

分析:

$$\begin{pmatrix} \overset{c_{11}}{A} & \cdots & \overset{c_{1m}}{X} \\ \vdots & & \vdots \\ \underset{c_{m1}}{A} & \cdots & \underset{c_{mm}}{X} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \overset{a_{11}}{\vdots} & \overset{a_{1n}}{\vdots} \\ A & \\ \underset{a_{m1}}{\vdots} & \underset{a_{mn}}{\vdots} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \overset{x_{11}}{\vdots} & \overset{x_{1m}}{\vdots} \\ X & \\ \underset{x_{n1}}{\vdots} & \underset{x_{nm}}{\vdots} \end{pmatrix}$$

解: 由于 $AX = \left(\sum_{k=1}^n a_{ik} x_{kj} \right)_{m \times m}$,

所以 $f(X) = \text{tr}(AX) = \sum_{s=1}^m \left(\sum_{k=1}^n a_{sk} x_{ks} \right)$

而 $\left(\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} \right)_{n \times m} = (a_{ji})_{n \times m}$
($i = 1, 2, \dots, n \quad j = 1, 2, \dots, m$),

故 $\frac{\partial f}{\partial X} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} \right)_{n \times m} = (a_{ji})_{n \times m} = A^T$

例题

设 $\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$, $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$, n 元函数 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$, 求 $\frac{df}{d\mathbf{x}}$ 。

解 因 $f(\mathbf{x}) = \xi_1 \sum_{j=1}^n a_{1j} \xi_j + \dots + \xi_k \sum_{j=1}^n a_{kj} \xi_j + \dots + \xi_n \sum_{j=1}^n a_{nj} \xi_j$

所以 $\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial \xi_k} = \xi_1 a_{1k} + \dots + \xi_{k-1} a_{k-1,k} + \left(\sum_{j=1}^n a_{kj} \xi_j + \xi_k a_{kk} \right) + \xi_{k+1} a_{k+1,k} + \dots + \xi_n a_{nk}$

$$= \sum_{i=1}^n a_{ik} \xi_i + \sum_{j=1}^n a_{kj} \xi_j, \quad k = 1, 2, \dots, n$$

$$\frac{df}{d\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial \xi_1} \\ \frac{\partial f}{\partial \xi_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial \xi_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n a_{1j} \xi_j \\ \sum_{j=1}^n a_{2j} \xi_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n a_{nj} \xi_j \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n a_{i1} \xi_i \\ \sum_{i=1}^n a_{i2} \xi_i \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^n a_{in} \xi_i \end{pmatrix} = \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{A}^T \mathbf{x} = (\mathbf{A} + \mathbf{A}^T) \mathbf{x}$$

特别地, 当 A 为对称矩阵时, $\frac{df}{d\mathbf{x}} = 2\mathbf{A} \mathbf{x}$

例题

例 设 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $b \in \mathbb{R}^m$, $x \in \mathbb{R}^n$, $f(x) = \|Ax - b\|_2^2$, 试求 $\frac{df}{dx}$

解：因为

$$\begin{aligned} f(x) &= \|Ax - b\|_2^2 = (Ax - b, Ax - b) = (Ax - b)^T (Ax - b) \\ &= (x^T A^T - b^T)(Ax - b) \\ &= x^T A^T Ax - b^T Ax - x^T A^T b + b^T b \\ &= x^T (A^T A)x - 2(A^T b)^T x + b^T b \end{aligned}$$

从而

$$\frac{df}{dx} = 2A^T Ax - 2A^T b = 2(A^T Ax - A^T b)$$

一阶线性常系数齐次微分方程组

一阶线性常系数齐次微分方程组的定解问题:

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

给定初始条件: $x_i(0), (i=1, 2, \cdots, n)$

记 $\mathbf{A} = (a_{ij}) \in \mathbf{C}^{n \times n}$,

$$\mathbf{X}(0) = (x_1(0), x_2(0), \cdots, x_n(0))^T$$

$$\mathbf{X}(t) = (x_1(t), x_2(t), \cdots, x_n(t))^T,$$

则上述微分方程组可写成:

$$\begin{cases} \mathbf{X}'(t) = \mathbf{A}\mathbf{X}(t) \\ \mathbf{X}(0) = (x_1(0), x_2(0), \cdots, x_n(0))^T \end{cases}$$



解的存在性

$$\begin{cases} \mathbf{X}'(t) = \mathbf{A}\mathbf{X}(t) \\ \mathbf{X}(0) = (x_1(0), x_2(0), \dots, x_n(0))^T \end{cases}$$

利用矩阵微分的性质有

$$(e^{-\mathbf{A}t} \mathbf{X}(t))' = -e^{-\mathbf{A}t} \mathbf{A} \cdot \mathbf{X}(t) + e^{-\mathbf{A}t} \mathbf{X}'(t) = e^{-\mathbf{A}t} (\mathbf{X}'(t) - \mathbf{A}\mathbf{X}(t))$$

故 $(e^{-\mathbf{A}t} \mathbf{X}(t))' = 0$, 因此 $\mathbf{X}(t) = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{C}$, 其中 \mathbf{C} 为常数向量。

由初始条件, $\mathbf{C} = \mathbf{X}(0)$

$$\mathbf{X}(t) = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{X}(0)$$

解的唯一性

如果定解问题有两个解 $X_1(t)$, $X_2(t)$, 则令

$$Y(t) = X_1(t) - X_2(t),$$

满足

$$\begin{cases} Y'(t) = X_1'(t) - X_2'(t) = AX_1'(t) - AX_2'(t) = AY(t) \\ Y(0) = X_1(0) - X_2(0) = \mathbf{0} \end{cases}$$

类似推导可知, $Y(t) = e^{At}Y(0) = \mathbf{0}$, 即 $X_1(t) = X_2(t)$ 。

一阶线性常系数齐次微分方程组的定解问题有唯一解

$$X(t) = e^{At}X(0)$$



一阶线性常系数非齐次微分方程组

一阶线性常系数非齐次微分方程组的定解问题

$$\begin{cases} X'(t) = AX(t) + F(t) \\ X(t_0) = (x_1(t_0), x_2(t_0), \dots, x_n(t_0))^T \end{cases}$$

这里 $F(t) = (f_1(t), f_2(t), \dots, f_n(t))^T$ 是已知向量函数, A 和 X 意义同前。

解的存在性

$$\begin{cases} \mathbf{X}'(t) = \mathbf{A}\mathbf{X}(t) + \mathbf{F}(t) \\ \mathbf{X}(t_0) = (x_1(t_0), x_2(t_0), \dots, x_n(t_0))^T \end{cases}$$

改写方程为

$$\left(e^{-\mathbf{A}t} \mathbf{X}(t) \right)' = e^{-\mathbf{A}t} \left[\mathbf{X}'(t) - \mathbf{A}\mathbf{X}(t) \right] = e^{-\mathbf{A}t} \mathbf{F}(t)$$

对此方程在 $[t_0, t]$ 上进行积分, 可得

$$e^{-\mathbf{A}t} \mathbf{X}(t) - e^{-\mathbf{A}t_0} \mathbf{X}(t_0) = \int_{t_0}^t e^{-\mathbf{A}\tau} \mathbf{F}(\tau) d\tau$$

上述定解问题的解

$$\mathbf{X}(t) = e^{\mathbf{A}(t-t_0)} \mathbf{X}(t_0) + \int_{t_0}^t e^{\mathbf{A}(t-\tau)} \mathbf{F}(\tau) d\tau$$

例题

例 求定解问题 $\begin{cases} X'(t) = \mathbf{A}X(t) \\ X(0) = (1, 1, 1)^T \end{cases}$ 其中 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 1 \\ 2 & 0 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$

解 $\det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \lambda(\lambda - 2)(\lambda - 3)$,

特征根为 $\lambda_1=0, \lambda_2=2, \lambda_3=3$, 相应的三个线性无关的特征向量分别为:

$$X_1 = (1, 5, 2)^T, \quad X_2 = (1, 1, 0)^T, \quad X_3 = (2, 1, 1)^T$$

故

$$\mathbf{T} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 5 & 1 & 1 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{T}^{-1} = -\frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -3 & -3 & 9 \\ -2 & 2 & -4 \end{pmatrix}$$

所求的解为

$$X = e^{\mathbf{A}t} X(0) = \mathbf{T} \begin{pmatrix} 1 \\ e^{2t} \\ e^{3t} \end{pmatrix} \mathbf{T}^{-1} X(0) = -\frac{1}{6} \begin{pmatrix} -1 + 3e^{2t} - 8e^{3t} \\ -5 + 3e^{2t} - 4e^{3t} \\ -2 - 4e^{3t} \end{pmatrix}$$

例题

例 求定解问题
$$\begin{cases} \frac{d\mathbf{X}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{X}(t) + \mathbf{F}(t) \\ \mathbf{X}(0) = (1, 1, 1)^T \end{cases}$$
 的解, 其中矩阵 \mathbf{A} 如上例 $\mathbf{F}(t) = (0, 0, e^{2t})^T$

解 该问题的解为
$$\mathbf{X}(t) = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{X}(0) + \int_0^t e^{\mathbf{A}(t-\tau)} \mathbf{F}(\tau) d\tau$$

$$\begin{aligned} e^{\mathbf{A}(t-\tau)} \mathbf{F}(\tau) &= \mathbf{T} e^{[\mathbf{J}(t-\tau)]} \mathbf{T}^{-1} \mathbf{F}(\tau) \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 5 & 1 & 1 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ e^{2(t-\tau)} \\ e^{3(t-\tau)} \end{pmatrix} \left(-\frac{1}{6} \right) \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -3 & -3 & 9 \\ -2 & 2 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ e^{2\tau} \end{pmatrix} = -\frac{1}{6} \begin{pmatrix} -e^{2\tau} + 9e^{2t} - 8e^{3t-\tau} \\ -5e^{2\tau} + 9e^{2t} - 4e^{3t-\tau} \\ -2e^{2\tau} - 4e^{3t-\tau} \end{pmatrix}. \end{aligned}$$



对变量 τ 从0到 t 进行积分, 即得

$$P = -\frac{1}{6} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} + (9t + \frac{15}{2})e^{2t} - 8e^{3t} \\ \frac{5}{2} + (9t + \frac{3}{2})e^{2t} - 4e^{3t} \\ 1 + 3e^{2t} - 4e^{3t} \end{pmatrix}$$

因此 $X(t) = e^{At}X(0) + P$

$$X(t) = -\frac{1}{6} \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} + (9t + \frac{21}{2})e^{2t} - 16e^{3t} \\ -\frac{5}{2} + (9t + \frac{9}{2})e^{2t} - 8e^{3t} \\ -1 + 3e^{2t} - 8e^{3t} \end{pmatrix}$$
