



解的存在唯一性定理

定理 假设 $A(t)$ 是 $n \times n$ 阶矩阵函数, $f(t)$ 是 n 维列向量. 它们都在区间 $a \leq t \leq b$ 上连续. 则对 $t_0 \in [a, b]$ 及 n 维常向量 $x_0 = (x_{01}, x_{02}, \dots, x_{0n})^T$,

$$\text{初值问题} \begin{cases} \frac{dx(t)}{dt} = Ax(t) + f(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases} \quad (3.4)$$

在区间 $a \leq t \leq b$ 上存在唯一解 $x = \varphi(t)$.

齐次线性微分方程组解的结构

$$\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t) \dots\dots\dots (3.3)$$

简单性质:

1. $x(t) \equiv 0$ 是方程组 (3.3) 的解, 称为平凡解或零解;

2. 若方程组 (3.3) 的解 $x(t)$ 满足初值条件 $x(t_0) = 0$, 则 $x(t) \equiv 0$.

在 $a \leq t \leq b$ 上恒等于零的向量值函数 也是 (3.3) 的
满足初始条件 $x(t_0) = 0$ 的解.

3. 若 $x_i(t) (i = 1, \dots, n, t \in (a, b))$ 都是 (3.3) 的解, 则

$\sum_{i=1}^n C_i x_i(t) (t \in (a, b))$ 也是 (3.3) 的解. (叠加原理)

方程组 (3.3) 的所有解构成一个线性空间, 那么这个空间的维数是多少? 于是有类似的概念: 向量值函数组线性相关 (无关) 性, 以及向量值函数组的伏朗斯基行列式。

线性相关 / 线性无关 /



定义在区间 (a, b) 上的 m 个 n 维向量值函数 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_m(t)$

若存在不全为零的常数 c_1, c_2, \dots, c_m , 使等式

$$c_1 x_1(t) + c_2 x_2(t) + \dots + c_m x_m(t) \equiv \vec{0}, \quad t \in (a, b) \text{ 恒成立;}$$

则称 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_m(t)$ 在 (a, b) 内线性相关,

否则称 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_m(t)$ 在 (a, b) 内线性无关,

或线性独立.

例1 证明

$$x_1(t) = \begin{pmatrix} \cos^2 t \\ 1 \\ t \end{pmatrix}, x_2(t) = \begin{pmatrix} -\sin^2 t + 1 \\ 1 \\ t \end{pmatrix}$$

在任何区间**I**上都是线性相关的.

证明: 取 $c_1 = 1, c_2 = -1$ 则

$$c_1 \begin{pmatrix} \cos^2 t \\ 1 \\ t \end{pmatrix} + c_2 \begin{pmatrix} -\sin^2 t + 1 \\ 1 \\ t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad t \in I$$

故 $x_1(t), x_2(t)$ 在**I**上是线性相关的.

例2 证明: $x_1(t) = \begin{pmatrix} e^t \\ 0 \\ e^{-t} \end{pmatrix} \quad x_2(t) = \begin{pmatrix} 0 \\ e^{3t} \\ 1 \end{pmatrix} \quad x_3(t) = \begin{pmatrix} e^{2t} \\ e^{3t} \\ 0 \end{pmatrix}$

在 $(-\infty, +\infty)$ 上线性无关.

证明: 要使 $c_1x_1(t) + c_2x_2(t) + c_3x_3(t)$

$$= c_1 \begin{pmatrix} e^t \\ 0 \\ e^{-t} \end{pmatrix} + c_2 \begin{pmatrix} 0 \\ e^{3t} \\ 1 \end{pmatrix} + c_3 \begin{pmatrix} e^{2t} \\ e^{3t} \\ 0 \end{pmatrix} \equiv 0 \quad t \in R$$

成立,显然只需下面方程成立:

$$\begin{pmatrix} e^t & 0 & e^{2t} \\ 0 & e^{3t} & e^{3t} \\ e^{-t} & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad -\infty < t < +\infty$$

成立,显然只需下面方程成立

$$\begin{pmatrix} e^t & 0 & e^{2t} \\ 0 & e^{3t} & e^{3t} \\ e^{-t} & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad -\infty < t < +\infty$$

因为

$$\begin{vmatrix} e^t & 0 & e^{2t} \\ 0 & e^{3t} & e^{3t} \\ e^{-t} & 1 & 0 \end{vmatrix} = -2e^{4t} < 0$$

所以 $c_1 = c_2 = c_3 = 0$

所以有 x_1, x_2, x_3 线性无关.

定理3.1 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_m(t), t \in (a, b)$ 是 $\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t)$ 的 m 个解.

则这 m 个解在 (a, b) 线性相关 $\Leftrightarrow \boxed{\begin{array}{l} \exists t_0 \in (a, b), \text{使常向量组} \\ x_1(t_0), x_2(t_0), \dots, x_m(t_0) \text{线性相关} \end{array}}.$

\Rightarrow 必要性(易).

\Leftarrow 充分性. $\exists t_0 \in (a, b)$, 使常向量组 $x_1(t_0), x_2(t_0), \dots, x_m(t_0)$ 线性相关.

即 $\exists C_i$ 不全为零, 使 $C_1 x_1(t_0) + C_2 x_2(t_0) + \dots + C_m x_m(t_0) = 0$.

令 $x(t) = C_1 x_1(t) + C_2 x_2(t) + \dots + C_m x_m(t), t \in (a, b)$,

则 $x(t)$ 也是 $\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t)$ 的解, 它满足初值条件 $x(t_0) = 0$,

若方程组 (3.3) 的解 $x(t)$ 满足初值条件 $x(t_0) = 0$, 则 $x(t) \equiv 0$.

$\therefore x(t) = 0$, 即 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_m(t)$ 在 (a, b) 线性相关.

问题？：由定义可知，向量值函数的线性相关与否是对区间内的所有点来说的，会不会在 t_1 处所对应的常向量组线性相关，而在 t_2 处所对应的常向量组线性无关？

但 $t = 1$ or -1 时，

向量 $\begin{bmatrix} t \\ 1 \end{bmatrix}$ 与 $\begin{bmatrix} 1 \\ t \end{bmatrix}$ 线性相关！

$\begin{bmatrix} t \\ 1 \end{bmatrix}$ 与 $\begin{bmatrix} 1 \\ t \end{bmatrix}$ 在 $(-\infty, +\infty) \setminus \{\pm 1\}$ 内线性无关

若 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_m(t), t \in (a, b)$ 是 $\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t)$ 的任意 m 个解。

则这 m 个解在 (a, b) 线性相关 $\Leftrightarrow \exists t_0 \in (a, b)$, 使常向量组

$x_1(t_0), x_2(t_0), \dots, x_m(t_0)$ 线性相关。

如何解释上述特例的矛盾？

$\begin{bmatrix} t \\ 1 \end{bmatrix}$ 与 $\begin{bmatrix} 1 \\ t \end{bmatrix}$ 在 $(-\infty, +\infty)$ 内不可能是某 $\frac{dx(t)}{dt} = \mathbf{A}(t)x(t)$ 的解!

若是, 则有: $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}(t) & a_{12}(t) \\ a_{21}(t) & a_{22}(t) \end{pmatrix} \begin{bmatrix} t \\ 1 \end{bmatrix}$ $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}(t) & a_{12}(t) \\ a_{21}(t) & a_{22}(t) \end{pmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ t \end{bmatrix}$

$$\left. \begin{array}{l} a_{11}(t)t + a_{12}(t) = 1 \\ a_{21}(t)t + a_{22}(t) = 0 \\ a_{11}(t) + a_{12}(t)t = 0 \\ a_{21}(t) + a_{22}(t)t = 1 \end{array} \right\} \begin{array}{l} -a_{12}(t)t^2 + a_{12}(t) = 1 \\ a_{21}(t) - a_{21}(t)t^2 = 1 \end{array}$$
$$\begin{aligned} a_{12}(t) &= \frac{1}{1-t^2} \\ a_{21}(t) &= \frac{1}{1-t^2} \\ \therefore a_{11}(t) &= \frac{t}{t^2-1} \\ \therefore a_{22}(t) &= \frac{t}{t^2-1} \end{aligned}$$

$A(t)$ 在 $t=1, -1$ 处不连续

线性微分方程组的一般形式:

$$\frac{dx_i(t)}{dt} = \sum_{j=1}^n a_{ij}(t)x_j(t) + f_i(t), \quad i=1, 2, \dots, n.$$

其中 $a_{ij}(t)$ 与 $f_i(t)$ ($i, j=1, \dots, n$) 在 (a, b) 内连续.

结论：齐次线性微分方程组的解在一点的线性相关性（无关性）和在区间上的线性相关性（无关性）等价。

定理3.2

齐次方程组 $\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t)$ 必存在 n 个线性无关的解，

且其通解是这 n 个解的线性组合. 即任一解 $x(t)$ 均可表示为

$$x(t) = C_1 x_1(t) + C_2 x_2(t) + \cdots + C_n x_n(t), \quad t \in (a, b).$$

证：取 $x_1(t_0) = e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, x_2(t_0) = e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, x_n(t_0) = e_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}.$

由解的存在唯一性定理知，满足此条件的 n 个解 $x_i(t)$ 必存在，且在 t_0 线性无关，故它们在 (a, b) 线性无关。

$$\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t) \dots\dots\dots (3.3)$$

证明 设 $x_1(t), x_2(t) \cdots x_n(t)$ 是方程组 (3.3) 的 n 个线性无关解, 则方程组 (3.3) 的任一解 $x(t)$ 均可表示为 $x_i(t) (i = 1, \cdots, n)$ 的线性组合.

设 $x(t)$ 是方程组 (3.3) 任一解, 并满足 $x(t_0) = x_0$
因 $x_1(t), x_2(t) \cdots x_n(t)$ 是 n 个线性无关解,
故 $x_1(t_0), x_2(t_0), \cdots, x_n(t_0)$ 线性无关, 即它们构成 n 维线性空间的基, 故对向量 $x(t_0)$ 必有:

$$x(t_0) = c_1 x_1(t_0) + c_2 x_2(t_0) + \cdots + c_n x_n(t_0)$$

即存在唯一确定的一组常数 c_1, c_2, \dots, c_n 满足

$$x(t_0) = c_1 x_1(t_0) + c_2 x_2(t_0) + \dots + c_n x_n(t_0)$$

考虑 $\bar{x}(t) = c_1 x_1(t) + c_2 x_2(t) + \dots + c_n x_n(t)$

由解的叠加原理知它为方程组(3.3)的解，并满足

$\bar{x}(t_0) = x_0$ ，因此由解的唯一性，有 $\bar{x}(t) = x(t)$

即 $x(t) = c_1 x_1(t) + c_2 x_2(t) + \dots + c_n x_n(t)$

$$\text{初值问题} \begin{cases} \frac{dx(t)}{dt} = Ax(t) + f(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases} \quad (3.4)$$

在区间 $a \leq t \leq b$ 上存在唯一解 $x = \varphi(t)$.

朗斯基(Wronski)判别准则: 设有 n 个 n 维向量值函数

$$x_1(t) = \begin{pmatrix} x_{11}(t) \\ x_{21}(t) \\ \vdots \\ x_{n1}(t) \end{pmatrix}, x_2(t) = \begin{pmatrix} x_{12}(t) \\ x_{22}(t) \\ \vdots \\ x_{n2}(t) \end{pmatrix}, \cdots x_n(t) = \begin{pmatrix} x_{1n}(t) \\ x_{2n}(t) \\ \vdots \\ x_{nn}(t) \end{pmatrix}$$

$$\text{称 } W(t) = \begin{vmatrix} x_{11}(t) & x_{12}(t) & \cdots & x_{1n}(t) \\ x_{21}(t) & x_{22}(t) & \cdots & x_{2n}(t) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{n1}(t) & x_{n2}(t) & \cdots & x_{nn}(t) \end{vmatrix},$$



波兰数学家Wronskian
约瑟夫·侯恩·朗斯基

为这些向量值函数组的**朗斯基行列式**.

$$\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t), \quad (3.3)$$

定理3.3 方程组(3.3)的解组 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ 在 (a, b)

线性无关的充要条件是:

$\exists t_0 \in [a, b]$, 使这 n 个解的 Wronski 行列式在 t_0 处的值 $W(t_0) \neq 0$.

利用性质 齐次线性微分方程组的解在一点的线性相关性(无关性)和在区间上的线性相关性(无关性)等价.

n 阶行列式不等于0 $\Leftarrow \Rightarrow$ 其列向量组线性无关

$$\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t), \quad (3.3)$$

定理3.3 齐次线性方程组 (3.3) 的 n 个解在 (a,b) 线性无关

$$\Leftrightarrow \exists t_0 \in (a,b), \text{使得 } \det W(t_0) \neq 0$$

定理3.3° 方程组(3.3)的解组 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ 在 (a,b)

线性相关, 当且仅当它们的朗斯基行列式

$$W(t) \equiv 0, t \in (a,b)$$

推论 方程组 (3.3) 的任一解组 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$

的 $W(t)$ 在 $[a,b]$ 上或恒不为零, 或恒为零.

基解矩阵及其判别法

1) 基本解组:

齐次线性微分方程组的任意 n 个线性无关的特解:

$x_1(t), \dots, x_n(t)$ 称为一个基本解组.

2) 基解矩阵 任意 n 个线性无关的解的分量为列得到的矩阵

$$\mathbf{X}(t) = \begin{pmatrix} x_{1,1}(t) & x_{2,1}(t) & \cdots & x_{n,1}(t) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_{1,n}(t) & x_{2,n}(t) & \cdots & x_{n,n}(t) \end{pmatrix} = (\mathbf{x}_1(t) \cdots \mathbf{x}_n(t))$$

齐次微分方程的通解:

$$x(t) = \mathbf{X}(t)c, \quad t \in (a, b), c \text{ 是任意常数组成的列向量}$$

2. 基解矩阵的性质

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = A(t)\mathbf{x}(t), \quad (3.3)$$

1) $\frac{d\mathbf{X}}{dt} = A(t)\mathbf{X}$; 即基解矩阵满足方程 (3.3),

\mathbf{X} 的每一列均为解(向量值函数), 代入即知

2) 若 $\mathbf{X}(t)$ 是基解矩阵, \mathbf{B} 是任一 n 阶非奇异矩阵, 则

$\mathbf{X}(t)\mathbf{B}$ 也是一个基解矩阵;

证明 $\mathbf{X}(t)\mathbf{B}$ 是解且无关即可 

3) 若 $\mathbf{X}(t)$ 与 $\mathbf{X}^*(t)$ 是两个基解矩阵, 则存在一 n 阶非奇异矩阵 \mathbf{B} , 使 $\mathbf{X}(t) = \mathbf{X}^*(t)\mathbf{B}$, $t \in (a, b)$

$$\mathbf{X}(t) = (x_1(t) \cdots x_n(t)) \quad x_i(t) = \mathbf{X}^*(t)b_i$$

$$\mathbf{X}(t) = \mathbf{X}^*(t)(b_1, \cdots, b_n) = \mathbf{X}^*(t)\mathbf{B} \quad \text{两边取行列式即知 } \mathbf{B} \text{ 可逆}$$

1. 若 $\mathbf{x}(t)$ 是齐次线性微分方程组 $\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{A}(t)\mathbf{x}$, $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$ 的任一基解矩阵,
 \mathbf{B} 是任一 n 阶非奇异常数矩阵,

证明: $\mathbf{x}(t)\mathbf{B}$ 也是此方程组的一个基解矩阵.

证: 令 $\varphi(t) = \mathbf{x}(t)\mathbf{B}$, 则 $\varphi'(t) = \mathbf{x}'(t)\mathbf{B}$,

因为 $\mathbf{x}(t)$ 为一基解矩阵, $\therefore \frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}(t)\mathbf{x}(t)$,

$\frac{d\varphi(t)}{dt} = \mathbf{x}'(t)\mathbf{B} = \mathbf{A}(t)\mathbf{x}(t)\mathbf{B} = \mathbf{A}(t)\varphi(t)$, 故 $\varphi(t)$ 为一解.

又 $\det(\varphi(t)) = \det(\mathbf{x}(t)\mathbf{B})$, \mathbf{B} 为非奇异矩阵, $\mathbf{x}(t)$ 为基解矩阵.

所以 $\det(\varphi(t)) = \det \mathbf{x}(t) \cdot \det \mathbf{B} \neq 0$,

从而 $\varphi(t)$ 是方程组的一个基解矩阵.



练习 验证 $\phi(t) = \begin{pmatrix} e^t & e^{3t} \\ -e^t & e^{3t} \end{pmatrix}$ 是方程组 $x' = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} x$ 的基解矩阵, 并写出其通解.

解: 首先验证 $\phi(t)$ 是基解矩阵, 令 $\varphi_1(t)$ 表示 $\phi(t)$ 的第一列,

$$\text{因为 } \varphi_1'(t) = \begin{pmatrix} e^t \\ -e^t \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e^t \\ -e^t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} e^t \\ -e^t \end{pmatrix}$$

$$\text{故 } \varphi_1'(t) = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \varphi_1(t).$$

因此, $\varphi_1(t)$ 是方程的一个解. 令 $\varphi_2(t)$ 表示 $\phi(t)$ 的第二列,

同理, 可知 $\varphi_2(t)$ 也是方程的解, 而 $\det \varphi(t) = 2e^{4t} \neq 0$,

因此 $\phi(t) = [\varphi_1(t), \varphi_2(t)]$ 是方程组的基解矩阵

练习 验证 $\phi(t) = \begin{pmatrix} e^t & e^{3t} \\ -e^t & e^{3t} \end{pmatrix}$ 是方程组 $x' = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} x$ 的基解矩阵, 并写出其通解.

因此 $\phi(t) = [\varphi_1(t), \varphi_2(t)]$ 是方程组的基解矩阵

所以其通解为:

$$x = \phi(t)c = \begin{pmatrix} e^t & e^{3t} \\ -e^t & e^{3t} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_1 e^t + c_2 e^{3t} \\ -c_1 e^t + c_2 e^{3t} \end{pmatrix}.$$

非齐次线性微分方程组解的结构

$$\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t) + f(t), \quad (3.2)$$

$$\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t), \quad (3.3)$$

解的一些简单性质:

性质1 如果 $\varphi(t)$ 是 (3.2) 的解, $\psi(t)$ 是对应的齐次线性方程组 (3.3) 的解, 则 $\varphi(t) + \psi(t)$ 是 (3.2) 的解.

性质2 如果 $\varphi_1(t)$ 和 $\varphi_2(t)$ 是 (3.2) 的两个解, 则 $\varphi_1(t) - \varphi_2(t)$ 是 (3.3) 的解.

$$\frac{\mathrm{d} x(t)}{\mathrm{d} t} = A(t)x(t) + F(t), \quad (3.2)$$

$$\frac{\mathrm{d} x(t)}{\mathrm{d} t} = A(t)x(t), \quad (3.3)$$

性质3 设 $F(t) = F_1(t) + F_2(t) + \cdots + F_m(t)$, 且 $x_j(t)$ 是方程组 $\frac{\mathrm{d} x(t)}{\mathrm{d} t} = A(t)x + F_j(t)$ 的解, 则 $x = \sum_{j=1}^m x_j(t)$ 是 (3.2) 的解.

非齐次线性微分方程组 $\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t) + f(t), \quad (3.2)$

定理3.4 (非齐次线性微分方程组解的结构)

非齐次线性微分方程组的通解是:

$$x(t) = X(t)C + x^*(t), \quad t \in (a, b),$$

$X(t)$ 是齐次方程组(3.3) 的基解矩阵, $x^*(t)$ 是(3.2) 的特解.

分析: (1) 先证明 $x(t)$ 是非齐次的解.

即证
$$\frac{d(X(t)C + x^*(t))}{dt} = A(t)(X(t)C + x^*(t)) + f(t)$$

(2) 再证 $X(t)C + x^*(t)$ 能表示非齐次的全部的解.

即证对于任意的非齐次微分方程 的解 $x(t)$

可以找到某个常向量 C ,使得 $x(t) = X(t)C + x^*(t)$

$$\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t) + f(t), \quad (3.2)$$

$$\frac{dx(t)}{dt} = A(t)x(t), \quad (3.3)$$

证明: 易知, $x(t) - x^*(t)$ 是方程组(3.3) 的解,

$$\text{故 } x(t) - x^*(t) = X(t)c.$$

$$\text{由此得 } x(t) = X(t)c + x^*(t).$$

因此,求(3.2)的通解,只需求出对应的齐次线性微分方程组(3.3)的基本解组和(3.2)的任一特解即可.

下面用常数变易法求解方程组(3.2)的一个特解.

定理3.5 设 $\mathbf{X}(t) (t \in (a, b))$ 是齐次线性微分方程组 (3.3) 的一个基解矩阵, 则 $\mathbf{x}^*(t) = \mathbf{X}(t) \int_{t_0}^t \mathbf{X}^{-1}(\tau) f(\tau) d\tau, \quad t \in (a, b)$

是非齐次线性微分方程组满足条件 $\mathbf{x}^*(t_0) = \mathbf{0}$ 的特解.

非齐次线性微分方程组 (3.2) 的通解为:

$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{X}(t)\mathbf{C} + \mathbf{X}(t) \int_{t_0}^t \mathbf{X}^{-1}(\tau) f(\tau) d\tau.$$

满足条件 $\mathbf{x}(t_0) = \mathbf{x}_0$ 的特解为:

$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{X}(t)\mathbf{X}^{-1}(t_0)\mathbf{x}_0 + \mathbf{X}(t) \int_{t_0}^t \mathbf{X}^{-1}(\tau) f(\tau) d\tau.$$

证明: 设特解为 $\mathbf{x}^*(t) = \mathbf{X}(t)\mathbf{C}(t)$ 代入 $\frac{d\mathbf{x}}{dt} = \mathbf{A}(t)\mathbf{x} + f(t)$

$$\dot{\mathbf{X}}(t)\mathbf{C}(t) + \mathbf{X}(t)\dot{\mathbf{C}}(t) = \mathbf{A}(t)\mathbf{X}(t)\mathbf{C}(t) + f(t),$$

$$\because \dot{\mathbf{X}}(t) = \mathbf{A}(t)\mathbf{X}(t)$$

$$\text{代入可得: } \mathbf{X}(t)\dot{\mathbf{C}}(t) = f(t)$$

$$\dot{\mathbf{C}}(t) = \mathbf{X}^{-1}(t)f(t)$$

$$\dot{C}(t) = X^{-1}(t)f(t)$$

$$C(t) = \int X^{-1}(t)f(t)dt = \int_{t_0}^t X^{-1}(\tau)f(\tau)d\tau + C_1$$

$$x^*(t) = X(t)C(t) = X(t) \left[\int_{t_0}^t X^{-1}(\tau)f(\tau)d\tau + C_1 \right]$$

$$x^*(t_0) = 0 \quad 0 = X(t_0)C_1 \Rightarrow C_1 = 0$$


非齐次微分方程组 (3.2) 通解:

$$x(t) = X(t)C + X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(\tau)f(\tau)d\tau.$$

若 $x(t_0) = x_0$, 代入上述通解, $x_0 = X(t_0)C \Rightarrow C = X^{-1}(t_0)x_0$

故非齐次微分方程组满足条件 $x(t_0) = x_0$ 的特解为:

$$x^*(t) = X(t)X^{-1}(t_0)x_0 + X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(\tau)f(\tau)d\tau.$$

例 验证微分方程组 $\frac{d}{dt}\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos^2 t & \frac{1}{2}\sin 2t - 1 \\ \frac{1}{2}\sin 2t + 1 & \sin^2 t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$

的通解为 $x = C_1 \begin{pmatrix} e^t \cos t \\ e^t \sin t \end{pmatrix} + C_2 \begin{pmatrix} -\sin t \\ \cos t \end{pmatrix}$

1.是解;

2.无关。 $t=0$ 时, wronski行列式不为0

例 求微分方程组 $\frac{d}{dt}\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos^2 t & \frac{1}{2}\sin 2t - 1 \\ \frac{1}{2}\sin 2t + 1 & \sin^2 t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \cos t \\ \sin t \end{pmatrix}$
满足 $x_1(0)=0, x_2(0)=1$ 的特解.

$$X(t) = \begin{pmatrix} e^t \cos t & -\sin t \\ e^t \sin t & \cos t \end{pmatrix} \quad X^{-1}(t) = \begin{pmatrix} e^{-t} \cos t & e^{-t} \sin t \\ -\sin t & \cos t \end{pmatrix}$$

$$\int_{t_0}^t \mathbf{X}^{-1}(\tau) f(\tau) d\tau = \int_0^t \begin{pmatrix} e^{-\tau} \cos \tau & e^{-\tau} \sin \tau \\ -\sin \tau & \cos \tau \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \tau \\ \sin \tau \end{pmatrix} d\tau$$

$$= \int_0^t \begin{pmatrix} e^{-\tau} \\ 0 \end{pmatrix} d\tau = \begin{pmatrix} 1 - e^{-t} \\ 0 \end{pmatrix}$$

特解: $\mathbf{x}^*(t) = \mathbf{X}(t)\mathbf{X}^{-1}(t_0)\mathbf{x}_0 + \mathbf{X}(t)\int_{t_0}^t \mathbf{X}^{-1}(\tau)f(\tau)d\tau.$

$$\text{特解: } \mathbf{x}^*(t) = \mathbf{X}(t)\mathbf{X}^{-1}(t_0)\mathbf{x}_0 + \mathbf{X}(t)\int_{t_0}^t \mathbf{X}^{-1}(\tau)f(\tau)d\tau.$$

$$\int_{t_0}^t \mathbf{X}^{-1}(\tau)f(\tau)d\tau = \int_0^t \begin{pmatrix} e^{-\tau} \\ 0 \end{pmatrix} d\tau = \begin{pmatrix} 1 - e^{-t} \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{X}(t) = \begin{pmatrix} e^t \cos t & -\sin t \\ e^t \sin t & \cos t \end{pmatrix} \quad \mathbf{X}^{-1}(t) = \begin{pmatrix} e^{-t} \cos t & e^{-t} \sin t \\ -\sin t & \cos t \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{x}^*(t) = \begin{pmatrix} e^t \cos t & -\sin t \\ e^t \sin t & \cos t \end{pmatrix} \left[\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 - e^{-t} \\ 0 \end{pmatrix} \right]$$

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

$$\text{通解 } \mathbf{x}(t) = \mathbf{X}(t)\mathbf{C} + \mathbf{X}(t)\int_{t_0}^t \mathbf{X}^{-1}(\tau)f(\tau)d\tau.$$