

解 前者过相平面 D 上任一点 $(x, y) \in D$ 仅确定一个方向;后者可确定多个方向,随 t 的不同而可能不同.

3. 若题 2 中两个方程组均满足解的存在唯一性定理的条件,它们的任意两条不同的轨线能否相交? 它们的任意两条积分曲线能否相交?

解 由于两方程组均满足解的存在唯一性定理的条件,故它们的任意两条积分曲线不能相交. 但由于题 2 中所述原因,前者的任意两条不同的轨线不能相交,后者的两条不同的轨线可能相交.

习 题 7.2

(A)

2. 证明: 若 $\dot{x} = x(t)$ 是齐次线性微分方程组 $\dot{x} = A(t)x$ 满足 $x(t_0) = 0$ 的解,则必有 $x(t) \equiv 0$.

证明 由于齐次线性微分方程组 $\dot{x} = A(t)x$ 满足解的存在唯一性定理的条件,故它的任意两条积分曲线不能相交. 如果满足初值条件 $x(t_0) = 0$ 的解 $x(t) \neq 0$,则此解与平凡解(零解)在 $t = t_0$ 有交,产生矛盾. 故 $x(t) \equiv 0$.

4. 证明: 若 $x_i(t), i = 1, 2, \dots, n, t \in (a, b)$ 都是齐次线性微分方程组 $\dot{x} = A(t)x$ 的解,则其线性组合 $\sum_{i=1}^n C_i x_i(t), t \in (a, b)$ 也是其解,其中 C_i 为实的或复的常数.

解 $\frac{d}{dt} \left(\sum_{i=1}^n C_i x_i(t) \right) = \sum_{i=1}^n C_i \dot{x}_i(t) = \sum_{i=1}^n C_i (A(t)x_i) = A(t) \left(\sum_{i=1}^n C_i x_i \right)$, 故 $\sum_{i=1}^n C_i x_i$ 也是解.

6. 证明: 非齐次线性微分方程组 $\dot{x} = A(t)x + f(t), x \in \mathbb{R}^n$ 的任意两个解之差必为对应的齐次线性微分方程组的一个解.

证明 设 x_1, x_2 均为 $\dot{x} = A(t)x + f(t)$ 的解,则

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}(x_1 - x_2) &= \dot{x}_1 - \dot{x}_2 = A(t)x_1 + f(t) - (A(t)x_2 + f(t)) \\ &= A(t)(x_1 - x_2). \end{aligned}$$

故 $x_1 - x_2$ 是齐次线性微分方程组 $\dot{x} = A(t)x$ 的解.

7. 设 $A(t)$ 为实矩阵, $x = x(t)$ 是 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的复值解,试证明 $x(t)$ 的实部和虚部分别都是它的解.

证明 设 $x(t) = u(t) + iv(t)$, 则 $\frac{dx}{dt} = \dot{u}(t) + i\dot{v}(t) = A(t)[u(t) + iv(t)] = A(t)u(t) + i(A(t)v(t))$. 从而 $\dot{u}(t) = A(t)u(t)$, $\dot{v}(t) = A(t)v(t)$. 即 $x(t)$ 的实部 $u(t)$ 与虚部 $v(t)$ 均为 $\dot{x}(t) = A(t)x$ 的解.

8. 设 $A(t)$ 为实矩阵, $(x_1(t), \dots, x_n(t))$ 是 $\dot{x} = A(t)x$ 的基解矩阵, 其中 x_1 与 x_2 是一对共轭复值解向量, 记

$$y_1(t) \stackrel{\text{def}}{=} \operatorname{Re} x_1(t) = \frac{1}{2}(x_1(t) + x_2(t)),$$

$$y_2(t) \stackrel{\text{def}}{=} \operatorname{Im} x_1(t) = \frac{1}{2i}(x_1(t) - x_2(t)),$$

证明: 用向量 y_1, y_2 代替 $x_1(t)$ 与 $x_2(t)$ 后所得矩阵 $(y_1(t), y_2(t), x_3(t), \dots, x_n(t))$ 也是原方程组的一个基解矩阵.

证明 由于 $x_1(t), x_2(t)$ 为 $\dot{x} = A(t)x$ 的解, 则 $y_1(t)$ 与 $y_2(t)$ 也是解. 令

$$B = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2i} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2i} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

则 $\det B \neq 0$ 即 B 为非奇异矩阵. 又

$$(y_1(t), y_2(t), x_3(t), \dots, x_n(t)) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))B,$$

由基解矩阵的性质 2 知 $(y_1(t), y_2(t), x_3(t), \dots, x_n(t))$ 也是原方程的基解矩阵.

9. 设 $x = x_i(t)$ 是 $\dot{x} = A(t)x + f_i(t)$ ($i = 1, 2, \dots, m$) 的解, 证明: $x = \sum_{i=1}^m x_i(t)$ 必为 $\dot{x} = A(t)x + \sum_{i=1}^m f_i(t)$ 的解.

$$\begin{aligned}
 \text{证明} \quad \frac{dx}{dt} &= \sum_{i=1}^m \dot{x}_i(t) = \sum_{i=1}^m [A(t)x_i(t) + f_i(t)] \\
 &= \sum_{i=1}^m A(t)x_i(t) + \sum_{i=1}^m f_i(t) \\
 &= A(t) \left[\sum_{i=1}^m x_i(t) \right] + \sum_{i=1}^m f_i(t) \\
 &= A(t)x(t) + \sum_{i=1}^m f_i(t).
 \end{aligned}$$

10. (1) 试验证向量值函数组 $(1, 0, 0)^T, (t, 0, 0)^T, (t^2, 0, 0)^T$ 在任意区间 (a, b) 内线性无关, 但它们的 Wronski 行列式 $W(t) \equiv 0$;

(2) 试证明方程组 (2.2) 的 n 个解构成的 Wronski 行列式在解存在的区间 (a, b) 内或者恒为零, 或者恒不为零.

解 (1) 函数组 $1, t, t^2$ 是线性无关的. 否则存在不全为零的常数 C_1, C_2, C_3 使 $C_1 + C_2 t + C_3 t^2 = 0$. 对区间 (a, b) 的一切 t 值成立. 但由于 $C_1 + C_2 t + C_3 t^2 = 0$ 是 t 的 2 次代数方程, 由代数学基本定理知, 它至多有 2 个实根, 也就是说, 至多只有 (a, b) 中的 2 个点使 $C_1 + C_2 t + C_3 t^2 = 0$ 成立. 这一矛盾说明函数组 $1, t, t^2$ 是线性无关的.

设存在三个数 k_1, k_2, k_3 使 $k_1(1, 0, 0)^T + k_2(t, 0, 0)^T + k_3(t^2, 0, 0)^T = \mathbf{0}$, 即 $k_1 + k_2 t + k_3 t^2 = 0$. 故 $k_1 = k_2 = k_3 = 0$. 也即 $(1, 0, 0)^T, (t, 0, 0)^T, (t^2, 0, 0)^T$ 线性无关. 而 $W(t) = 0$.

(2) 设 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 是 (2.2) 的 n 个解. 则由这 n 个解构成的 Wronski 行列式 $W(t) = \det(x_1(t), \dots, x_n(t))$.

如果 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 线性相关, 由定理 2.3 知对 $\forall t \in (a, b), W(t) = 0$, 即 $W(t) \equiv 0$. 如果 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ 线性无关, 由定理 2.1 知对 $\forall t_0 \in (a, b)$, 常向量组 $\{x_i(t_0)\} (i=1, 2, \dots, n)$ 线性无关, 即 $W(t_0) \neq 0$. 即 $W(t)$ 恒不为零 ($\forall t \in (a, b)$).

(B)

1. 若 $X(t)$ 是齐次线性微分方程组 $\dot{x} = A(t)x, x \in \mathbb{R}^n$ 的任一基解矩阵, B 是任一 n 阶非奇异常数矩阵, 证明 $X(t)B$ 也是此方程组的一个基解矩阵.

证明 设 $X(t) = (x_1(t), \dots, x_n(t))$, 其中 $x_i(t) (i=1, \dots, n)$ 为 $\dot{x} = A(t)x$ 的 n 个线性无关的解. 则 $\det X(t) \neq 0$.

又设 $B = (b_{ij})_n$, 则 $\tilde{x}_i(t) = b_{1i}x_1(t) + b_{2i}x_2(t) + \cdots + b_{ni}x_n(t)$, $i = 1, 2, \cdots, n$. 故 $\tilde{x}_i(t)$ 也是 $\dot{x} = A(t)x$ 的解. 又 $\det(\tilde{x}_1(t), \tilde{x}_2(t), \cdots, \tilde{x}_n(t)) = \det[(x_1(t), \cdots, x_n(t))B] = \det(X(t)B) = \det X(t) \det B \neq 0$. (B 非奇异, $\det X(t) \neq 0$) 故 $\tilde{X}(t) = (\tilde{x}_1(t), \tilde{x}_2(t), \cdots, \tilde{x}_n(t)) = X(t)B$ 也是一基解矩阵.

2. 证明下列两方程组 $\dot{x} = A(t)x$, $\dot{x} = B(t)x$ 有相同的基解矩阵, 则 $A(t) = B(t)$, 其中 $A(t), B(t)$ 是两个 n 阶连续矩阵.

证明 设 $X(t)$ 是两方程组共同的基解矩阵. 则 $X^{-1}(t)$ 存在

且 $\dot{X}(t) = A(t)X(t) = B(t)X(t)$. 于是

$$\begin{aligned} A(t) &= A(t)(X(t)X^{-1}(t)) = (A(t)X(t))X^{-1}(t) = (B(t)X(t))X^{-1}(t) \\ &= B(t)(X(t)X^{-1}(t)) = B(t). \end{aligned}$$

3. 证明若 $X(t)$ 是 $\dot{x} = A(t)x$ 的基解矩阵, 则 $(X^T(t))^{-1}$ 是 $\dot{x} = -A^T(t)x$ 的基解矩阵.

证明 因为 $X(t)$ 为 $\dot{x} = A(t)x$ 的基解矩阵, 则 $\det X(t)$ 恒不为零. 故 $X(t)$ 可逆 (对任意的 $t \in (a, b)$, (a, b) 为解存在的最大区间). 且 $\det X^{-1}(t)$ 恒不为零, $X(t)X^{-1}(t) = I_n$ (n 阶单位阵).

$$\text{从而} \quad \frac{d}{dt}(X(t)X^{-1}(t)) = \dot{X}(t)X^{-1}(t) + X(t)\dot{X}^{-1}(t) = \frac{dI_n}{dt} \equiv 0,$$

$$\begin{aligned} \text{于是} \quad \dot{X}^{-1}(t) &= -X^{-1}(t) \left(\dot{X}(t)X^{-1}(t) \right) = -X^{-1}(t) [(A(t)X(t))X^{-1}(t)] \\ &= -X^{-1}(t)A(t). \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{故} \quad \frac{d}{dt}(X^T(t))^{-1} &= \frac{d}{dt}(X^{-1}(t))^T = \left(\frac{d}{dt}(X^{-1}(t)) \right)^T \\ &= (-X^{-1}(t)A(t))^T = -A^T(t)(X^{-1}(t))^T \\ &= -A^T(t)(X^T(t))^{-1}. \end{aligned}$$

从而 $(X^T(t))^{-1}$ 是 $\dot{x} = -A^T(t)x$ 的基解矩阵.

4. 设 $\dot{x} = A(t)x$,

(1) 怎样的行列式称为其解的 Wronski 行列式;

(2) 证明 Wronski 行列式 $W(t)$ 满足下列 Liouville 公式:

$$W(t) = W(t_0) e^{\int_{t_0}^t \text{tr} A(\tau) d\tau},$$

其中 $\text{tr } A(t)$ 表示矩阵 $A(t)$ 的迹.

解 (1) 设 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 为 $\dot{x} = A(t)x$ 的 n 个解, 则以向量 $x_i(t)$ ($i=1, 2, \dots, n$) 作为第 i 列形成的矩阵 $X(t) = (x_1(t), \dots, x_n(t))$ 的行列式 $\det X(t)$ 称为解 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 的 Wronski 行列式.

(2) 证明 由行列式的求导公式, 则

$$\dot{W}(t) = \begin{vmatrix} \dot{x}_{11}(t) & \dot{x}_{12}(t) & \cdots & \dot{x}_{1n}(t) \\ x_{21}(t) & x_{22}(t) & \cdots & x_{2n}(t) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_{n1}(t) & x_{n2}(t) & \cdots & x_{nn}(t) \end{vmatrix} + \cdots + \begin{vmatrix} x_{11}(t) & x_{12}(t) & \cdots & x_{1n}(t) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_{n-1,1}(t) & x_{n-1,2}(t) & \cdots & x_{n-1,n}(t) \\ \dot{x}_{n1}(t) & \dot{x}_{n2}(t) & \cdots & \dot{x}_{nn}(t) \end{vmatrix}.$$

又由于 $x_j(t) = (x_{1j}(t), x_{2j}(t), \dots, x_{nj}(t))^T$ ($j=1, 2, \dots, n$) 是 $\dot{x} = A(t)x$ 的解, 则 $\dot{x}_{ij}(t) = \sum_{k=1}^n a_{ik}(t)x_{kj}(t)$.

于是上式右端第一项等于 (利用行列式的加法)

$$\begin{vmatrix} \sum_{k=1}^n a_{1k}(t)x_{k1}(t) & \sum_{k=1}^n a_{1k}(t)x_{k2}(t) & \cdots & \sum_{k=1}^n a_{1k}(t)x_{kn}(t) \\ x_{21}(t) & x_{22}(t) & \cdots & x_{2n}(t) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_{n1}(t) & x_{n2}(t) & \cdots & x_{nn}(t) \end{vmatrix} \\ = a_{11}W(t) + a_{12} \begin{vmatrix} x_{21} & \cdots & x_{2n} \\ x_{21} & \cdots & x_{2n} \\ \vdots & & \vdots \\ x_{n1} & \cdots & x_{nn} \end{vmatrix} + \cdots + a_{1n} \begin{vmatrix} x_{n1} & \cdots & x_{nn} \\ x_{21} & \cdots & x_{2n} \\ \vdots & & \vdots \\ x_{n1} & \cdots & x_{nn} \end{vmatrix} = a_{11}W(t),$$

故 $\dot{W}(t) = a_{11}W(t) + a_{22}W(t) + \cdots + a_{nn}W(t) = (\text{tr } A(t))W(t)$.

从而

$$W(t) = W(t_0)e^{\int_{t_0}^t \text{tr } A(\tau) d\tau}.$$

5. 设非齐次线性微分方程组

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = \frac{1}{t}x - y + t, \\ \frac{dy}{dt} = \frac{1}{t^2}x + \frac{2}{t}y - t^2. \end{cases}$$

(1) 验证 $x = t^2, y = -t$ 是对应的齐次线性微分方程组的解;

(2) 求所给非齐次线性微分方程组的通解.

解 (1) 将 $x = t^2, y = -t$ 代入方程组中, 即知 $x = t^2, y = -t$ 为对应的齐次线性微分方程组的解.

(2) 设 $\bar{x} = t^2 h_1(t), \bar{y} = -t h_2(t)$ 是与 $x = t^2, y = -t$ 线性无关的齐次方程 $\begin{cases} \frac{dx}{dt} = \frac{1}{t}x - y \\ \frac{dy}{dt} = \frac{1}{t^2}x + \frac{2}{t}y \end{cases}$ 的一个解, 其中 $h_1(t), h_2(t)$ 不是常函数, 且 $h_1(t) \neq h_2(t)$. 由

Liouville 公式 (或将 \bar{x}, \bar{y} 代入上述齐次方程), 只要取 $h_1(t), h_2(t)$ 满足下述等式即可.

$$W(t) = \begin{vmatrix} t^2 & t^2 h_1(t) \\ -t & -t h_2(t) \end{vmatrix} = t^3 [h_1(t) - h_2(t)] = e^{\int \frac{1}{t} dt} = t^3,$$

即 $h_1(t) = 1 + h_2(t)$.

从而 $\bar{x} = t^2 [1 + h_2(t)], \bar{y} = -t h_2(t)$.

将上式代入上述的齐次微分方程得 $-t h_2'(t) = 1$, 故取 $h_2(t) = -\ln t$, 进而

$X(t) = \begin{pmatrix} t^2 & t^2(1 - \ln t) \\ -t & t \ln t \end{pmatrix}$ 是上述齐次微分方程的一个基解矩阵.

由于 $X^{-1}(t) = \frac{1}{t^2} \begin{pmatrix} \ln t & -t(1 - \ln t) \\ 1 & t \end{pmatrix}$, 故可取原方程的特解为

$$\begin{aligned} x^* &= \int_0^1 X^{-1}(\tau) f(\tau) d\tau = \int_1^t \frac{1}{\tau^2} \begin{pmatrix} \ln \tau & -\tau(1 - \ln \tau) \\ 1 & \tau \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tau \\ -\tau^2 \end{pmatrix} d\tau \\ &= \begin{pmatrix} \frac{t^2}{2} \ln t - \frac{t^2}{2} \ln^2 t + \frac{t^4}{4} - \frac{t^2}{4} \\ \frac{t}{2} \ln t - \frac{3}{4} t^3 + \frac{3}{4} t + \frac{t}{2} \ln^2 t \end{pmatrix} \end{aligned}$$

即原方程的通解

$$\mathbf{x} = \mathbf{X}(t)(\mathbf{C} + \mathbf{x}^*) = \begin{pmatrix} C_1 t^2 + C_2 t^2(1 - \ln t) + \frac{t^2}{2} \ln t(1 - \ln t) + \frac{t^2}{4}(t^2 - 1) \\ -C_1 t + C_2 t \ln t + \frac{t}{2} \ln t(1 + \ln t) + \frac{3t}{4}(1 - t^2) \end{pmatrix},$$

其中 c_1, c_2 为任意常数.

习 题 7.3

(A)

1. 求下列常系数齐次线性微分方程组的通解.

$$(2) \begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = x_2 + x_3, \\ \frac{dx_2}{dt} = x_1 + x_3, \\ \frac{dx_3}{dt} = x_1 + x_2; \end{cases} \quad (4) \quad \frac{d\mathbf{x}}{dt} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 4 & -8 & -2 \end{pmatrix} \mathbf{x}.$$

解 (2) 令 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$, $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3)^T$, 则原方程可写为:

$$\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{A}\mathbf{x}.$$

\mathbf{A} 的特征方程为 $\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}) = (2 - \lambda)(\lambda + 1)^2 = 0$. 因此 \mathbf{A} 的特征值为 $\lambda_1 = 2$, $\lambda_2 = \lambda_3 = -1$.

对应于 $\lambda_1 = 2$ 的特征向量可取为 $\mathbf{r}_1 = (1, 1, 1)^T$;

对应于 $\lambda_2 = \lambda_3 = -1$ 的线性无关的特征向量有 2 个, 取为

$$\mathbf{r}_2 = (1, -1, 0)^T, \quad \mathbf{r}_3 = (1, 0, -1)^T.$$

故所给微分方程组的基解矩阵为 $\mathbf{X}(t) = \begin{pmatrix} e^{2t} & e^{-t} & e^{-t} \\ e^{2t} & -e^{-t} & 0 \\ e^{2t} & 0 & -e^{-t} \end{pmatrix}$. 因而通解为 $\mathbf{x} =$

$\mathbf{X}(t)\mathbf{C}$, 其中 $\mathbf{C} = (C_1, C_2, C_3)^T$ 为任意常数向量.

$$(4) \text{ 矩阵 } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 4 & -8 & -2 \end{pmatrix} \text{ 的特征方程为 } (\lambda + 2)(\lambda - 1)^2 = 0,$$