### 第三章 线性微分方程组

#### 3.1节 微分方程组与线性微分方程组

#### 一、微分方程组的一般概念

讨论含有n个未知函数 $x_1, \dots, x_n$ 的n个一阶方程构成的

一阶微分方程组,并设已解出导数
$$\frac{dx_i}{dt} = f_i(t, x_1, \dots, x_n)$$
  $(i = 1, \dots, n)$ .

这样,所讨论的微分方程组可写为: 
$$\frac{\mathrm{d}x_i}{\mathrm{d}t} = f_i(t, x_1, ..., x_n)$$
  $(i = 1, ..., n)$  (3.1)

其中 $f_i(i=1,\cdots,n)$ 是定义在n+1维空间 $(t,x_1,\cdots,x_n)$ 的某区域D 内的函数,t是自变量。我们称(3,1)为一阶微分方程组的标准形式

若在区间 $(\alpha, \beta)$ 内定义的n 个连续可微函数 $x_1(t), x_2(t), ..., x_n(t)$  能使在该区间内

$$\frac{dx_i(t)}{dt} \equiv f_i(t, x_1(t), \dots, x_n(t)) \quad i(i = 1, 2, \dots, n)$$

则称函数组 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ ,为方程组(3.1)在区间内(a, b)内的一个解。有时省去"区间(a, b)"



在任意一个已解出最高导数的n阶微方程

$$\frac{\mathrm{d}^{n}x}{\mathrm{d}t^{n}} = f(t, x, \frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t}, \dots, \frac{\mathrm{d}^{n-1}x}{\mathrm{d}t^{n-1}})$$
 (3.2) \psi,

$$\Rightarrow : x = x_1, \frac{dx_1}{dt} = x_2, ..., \frac{dx_{n-1}}{dt} = x_n$$
 (3.3)

则(3.2)可化为由n个未知函数 $x_1, x_2, ..., x_n$ 的n个方程所构成的一阶方程组

$$\begin{cases} \frac{\mathrm{d}x_1}{\mathrm{d}t} = x_2, \\ \frac{\mathrm{d}x_2}{\mathrm{d}t} = x_3, \\ \dots \\ \frac{\mathrm{d}x_{n-1}}{\mathrm{d}t} = x_n, \\ \frac{\mathrm{d}x_n}{\mathrm{d}t} = f(t, x_1, \dots, x_n), \end{cases}$$
(3.4)

如果 $x_i(t)(i=1,\dots,n)$ 是上述方程组的解,则显然 $x=x_1(t)$ 是(3.2)的解;

反之,如果x = x(t)是(3.2)的解,则通过(3.3),可以求得 $x_1(t)$ , $x_2(t)$ ,…, $x_n(t)$ 是(3.4)的解。 这说明方程(3.2)与方程组(3.4)具有等价性。

同理,对于由已解出一切未知函数的最高阶导数的方程所构成的方程组,可以用上述方法构成一阶微分方程组的标准形式(3.1).

所以讨论一阶微分方程组的标准形式(3.1)具有普遍的意义。

# 方程组(3.1)的初值条件是

$$x_1(t_0) = x_{10}, \dots, x_n(t_0) = x_{n0},$$
 (3.5)

其中t<sub>0</sub>是自变量t的某一个指定的初值,

 $x_{10}, x_{20}, \dots, x_{n0}$ 是未知函数 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 相应的初值 $(t_0, x_{10}, \dots, x_{n0}) \in D$ 

求满足方程组(3.1)及初条件(3.5)的解的问题为一<u>阶方</u>程组的初值问题。可以证明这个初值问题的解存在且唯一

设  $x_i = \varphi_i(t, c_1, \dots, c_n)$   $(i = 1, \dots, n)$  (3.6)

是方程组(3.1)的含n个任意常数 $c_1, \dots, c_n$ 的解,

若对于区域D内任意给定的一点 $(t,x_{10},\cdots,x_{n0})$ ,

总能确定 $c_1, \dots, c_n$ 的值,使得对应的解(3.6)满足初值条件

$$\varphi(t_0,c_1,\cdots,c_n)=x_0 \qquad (i=1,\cdots,n),$$

则称(3.6)为方程组(3.1)在区域D内的通解

如果由函数方程组

$$\Phi_i(t, x_1, \dots, x_n; c_1, \dots, c_n) = 0 \quad (i = 1, \dots, n) \quad (3.7)$$

所确定的隐函数 $x_i = \varphi_i(t, c_1, \dots, c_n)$   $(i = 1, \dots, n)$ 

是(3.1)的通解,

则称(3.7)是(3.1)的通积分

# 二、线性微分方程组的一般概念

如果微分方程组
$$\frac{dx_i}{dt} = f(t, x_1, \dots, x_n), (i = 1, \dots, n)$$
(3.1)

中的每一个函数 $f_i(t, x_1, \dots, x_n)$  $(i = 1, \dots, n)$ 

都是变量 $x_1, \dots, x_n$ 的线性函数,

则称这种微分方程组为线性微分方程组,简称线性方程组。

### 线性方程组的标准形式是:

$$\frac{\mathrm{d}x_i}{\mathrm{d}t} = \sum_{j=1}^n a_{ij}(t)x_j + f_i(t), (i = 1, \dots, n)$$
 (3.8)

其中 $a_{ii}(t)$ 和 $f_i(t)(i, j = 1, \dots, n)$ 是 $t \in (a, b)$ 的已知函数

前面讲过,已解出最高阶导数的n阶方程可化为一阶方程组作为特例,对于n阶线性方程

$$\frac{d^{n}x}{dt^{n}} + p_{1}(t)\frac{d^{n-1}x}{dt^{n-1}} + \dots + p_{n-1}(t)\frac{dx}{dt} + p_{n}(t)x = f(t)$$
 (3.9)

引入n个新的函数

$$x = x_1, \frac{dx_1}{dt} = x_2, \dots, \frac{dx_{n-1}}{dt} = x_n$$
 (3.3)

可将它化为形如(3.8)的含 n 个未知函数的线性方程组

$$\begin{cases} \frac{dx_{1}}{dt} = x_{2}, \\ \frac{dx_{2}}{dt} = x_{3}, \\ \dots \\ \frac{dx_{n-1}}{dt} = x_{n}, \\ \frac{dx_{n}}{dt} = -p_{n}(t)x_{1} - p_{n-1}(t)x_{2} - \dots - p_{1}(t)x_{n} + f(t) \end{cases}$$
(3.9)

下面即将看到,线性微分方程组与线性代数之间有着密切的联系

而线性代数已有一些列完整的理论,从而也使得线性微分方程组的理论和具体解法,解决得比较完善。



为此记:

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \frac{dx}{dt} = \begin{pmatrix} \frac{dx_1}{dt} \\ \vdots \\ \frac{dx_n}{dt} \end{pmatrix}, f(t) = \begin{pmatrix} f_1(t) \\ \vdots \\ f_n(t) \end{pmatrix}, A(t) = \begin{pmatrix} a_{11}(t) & \cdots & a_{1n}(t) \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1}(t) & \cdots & a_{nn}(t) \end{pmatrix},$$

则(3.8)可写为: 
$$\frac{dx}{dt} = A(t)x + f(t)$$
. (3.8)

若f(t)≠0,则称(3.8)为非齐次线性方程组。

方程组: 
$$\frac{dx}{dt} = A(t)x$$
 (3.10) 称为齐次线性方程组。

对于同一个A(t),称(3.10)为(3.8)对应的齐次线性方程组。 线性方程组(3.8)的解x(t),是一个向量函数。

### 3.2 节 线性微分方程组解的一般理论

定理3.1 设A(t)和f(t)在区间(a,b)内连续,

即它们各自对应的每一个元素 $a_{ii}(t)$ 和 $f_i(t)$ 都在区间(a,b)内连续,

则初值问题

$$\frac{dx}{dt} = A(t) + f(t)$$

$$x(t_0) = x_0, t_0 \in (a, b)$$
(3.8)

在区间(a,b)内存在唯一的解x = x(t)

显然,此解在(a,b)内连续,且有连续一阶导数。

推论 设A(t)在(a,b)内连续,则初值问题

$$\frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t} = A(t)x,\tag{3.10}$$

$$x(t_0) = 0, t_0 \in (a, b)$$
 (3.11)

的唯一解是 $x(t) \equiv 0$ ,并称这种解为零解或平凡解



### 一、齐次线性微分方程组的通解结构

定理3.2 设 $x_1(t), \dots, x_m(t)$ 是齐次方程组:  $\frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t} = A(t)x$  (3.10)的m个解,

 $c_1, \dots, c_m$ 是m个常数,则 $x(t) = c_1 x_1(t) + \dots + c_m x_m(t)$  (3.12) 也是(3.10)的解

证明 将(3.10)移至等号一边,并将(3.12)代入,有

$$\frac{d}{dt} \sum_{i=1}^{m} c_i x_i(t) - A(t) \sum_{i=1}^{m} c_i x_i(t) = \sum_{i=1}^{m} c_i \frac{dx_i(t)}{dt} - \sum_{i=1}^{m} c_i A(t) x_i(t)$$

$$= \sum_{i=1}^{m} c_i \left[ \frac{dx_i(t)}{dt} - A(t) x_i(t) \right] \tag{3.13}$$

因为 $x_i(t)$ 是(3.10)的解,故有 $\frac{dx_i(t)}{dt}$  –  $A(t)x_i(t) = 0$  ( $i = 1, \dots, n$ ),

于是(3.13)为零,即证得(3.12)是(3.10)的解.

为了考察在何种条件下 $c_i x_i(t) + \cdots + c_m x_m(t)$ 是(3.10)的通解,我们引入向量函数线性无关、线性相关以及朗斯基行列式的概念

定义3.1 设 $x_1(t), \dots, x_m(t)$ 是定义在某区间内的m个向量函数,如果存在不全为零的m个常数 $a_1, \dots, a_m$ ,使得在该区间内恒等式

$$a_1 x_1(t) + \dots + a_m x_m(t) \equiv 0$$
 (3.14) 成立,

则称这m个向量函数 $x_1(t), \dots, x_m(t)$ 在该区间内线性相关.

否则,如果以上恒等式仅当 $a_1 = a_2 = \cdots = a_m = 0$ 时此才成立,

则称向量函数 $x_1(t), \dots, x_m(t)$ 在该区间内线性无关

例1 设 $Y_1, \dots, Y_m$ 是m个n维非零常向量, $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 是m个各不相同的常数,则向量 $Y_1e^{\lambda_1 t}, \dots, Y_m e^{\lambda_m t}$ 在区间( $-\infty, +\infty$ )内线性无关

证明 用反证法. 设 $Y_1e^{\lambda_1t}, \dots, Y_me^{\lambda_mt}$ 在区间 $(-\infty, +\infty)$ 内线性相关,则存m个不全为零的常数 $a_1, \dots, a_m$ ,使

$$a_1 Y_1 e^{\lambda_1 t} + a_2 Y_2 e^{\lambda_2 t} + \dots + a_m Y_m e^{\lambda_m t} \equiv 0, t \in (-\infty, +\infty)$$
 (3.15)

我们不妨设上式中的 $a_1, a_2, \cdots, a_n$ 都不为零.事实上,

如果有某些 $a_i$ 为零,那么在(3.15)中就把这些 $a_i$ 所对应的项剔除,

剔除后并不改变(3.15)的形式.用 $e^{\lambda_t}$ 除(3.15)两边,得



$$a_1 Y_1 + a_2 Y_2 e^{(\lambda_2 - \lambda_1)t} + \dots + a_m Y_m e^{\lambda_m t} \equiv 0$$
 (3.16)

两边对t求导数,得

$$a_2(\lambda_2 - \lambda_1)Y_2 e^{(\lambda_2 - \lambda_1)t} + \dots + a_m(\lambda_m - \lambda_1)Y_m e^{(\lambda_m - \lambda_1)t} \equiv 0 \quad (3.17)$$

注意,由于 $\lambda_i$ ( $i=1,\cdots,m$ )各不相同,从而

$$\lambda_i - \lambda_1 \neq 0, \lambda_j - \lambda_1 \neq \lambda_i - \lambda_1 (i, j = 2, \dots, m; i \neq j)$$

故(3.17)与(3.15)有同样的形式,且满足同样的条件,因此可以按以上法一致进行下去,

直至得到如下形式的恒等式  $\beta_m Y_m e^{\lambda_m t} \equiv 0$ 

但由假设知, $\beta_m \neq 0$ , $Y_m \neq 0$ .这与上述恒等式矛盾.

因而证得 $Y_1e^{\lambda_1t},\dots,Y_me^{\lambda_mt}$ 线性无关。证毕.

定义3.2 设 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 是n个向量函数,

作为第i列所构成的矩阵记为

$$X(t) = (x_1(t), \dots, x_n(t)) = \begin{bmatrix} x_{11}(t) & \cdots & x_{1n}(t) \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ x_{n1}(t) & \cdots & x_{nn}(t) \end{bmatrix}$$

则称行列式 $\det X(t)$ 称为向量函数 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 的朗斯基行列式,记为

$$W(t) = \det X(t) = \begin{vmatrix} x_{11}(t) & \cdots & x_{1n}(t) \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ x_{n1}(t) & \cdots & x_{nn}(t) \end{vmatrix}$$

定理3.3 设 $x_1(t)$ ,…, $x_n(t)$ 是齐次线性方程组(3.10)的n个解,则 $x_1(t)$ ,…, $x_n(t)$ 在区间(a,b)内线性相关  $\Leftrightarrow$ 它们的朗斯基行列式 $W(t) \equiv 0, t \in (a,b)$ 

$$x_1(t), \dots, x_n(t)$$
在区间 $(a,b)$ 内线性无关   
  $\Leftrightarrow$  它们的朗斯基行列式 $W(t) \neq 0, t \in (a,b)$ 

推论 设 $x_1(t)$ ,…, $x_n(t)$ 是齐次线性方程组(**3.10**)的n个解,则它们的朗斯基行列式在区间(a,b)内或者处处不零,或者处处为零.

证明 先证必要性. 设 $x_1(t)$ ,…, $x_n(t)$ 是齐次线性方程组(3.10)的n个解,

则存在不全为零的n个常数 $a_1, \dots, a_n$ ,使  $a_1x_1(t) + \dots + a_nx_n(t) \equiv 0, t \in (a,b) \tag{3.19}$ 

将向量行数 $x_i(t)(i=1,\dots,n)$ 用分量写出来,则(3.19)是一个以 $a_1,\dots,a_n$ 为未知数的齐次线性方程组,它的系数行列式就是W(t).

由于(3.19)有一组不全为零的解 $a_1, \dots, a_n$ ,故对一切 $t \in (a,b)$ ,该齐次 线性代数方程组的系数行列式应等于零,即 $W(t) \equiv 0$ , $t \in (a,b)$ 

再证充分性,设 $W(t) \equiv 0$ ,取 $t_0 \in (a,b)$ ,于是 $W(t_0) \equiv 0$ ,

则关于未知数 $a_1, \dots, a_n$ 的齐次线性代数方程组

 $a_1x_1(t_0)+\cdots+a_nx_n(t_0)\equiv 0$ 有不全为零的解 $a_1^*,\cdots,a_n^*$ .

由定理3.2知 $x(t) = \sum_{i=1}^{n} a_i^* x_i(t_0)$ 是(3.10)的解,

且满足零初值条件 $x(t_0) = \sum_{i=1}^{n} a_1^* x_i(t_0) = 0$ 

再由定理**3. 1**的推论知 $x(t) \equiv 0$ ,即 $a_1^* x_1(t) + \dots + a_n^* x_n(t) \equiv 0$ , $t \in (a,b)$  但因 $a_1^*, \dots, a_n^*$ 不全为零,于是由定义**3. 1**知, $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 线性相关. 证毕



### 定理3.4 (齐次线性方程组通解结构定理)

设 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 是齐次线性方程组(3.10)的n个线性无关的解,

则 $x(t) = \sum_{i=1}^{n} c_i x_i(t)$  (其中 $c_1, \dots, c_n$ 是n个任意常数) (3.20)是(3.10)的通解。

证明 由定理3.2知,显然 (3.20) 是  $\frac{dy}{dt}$   $\Rightarrow A(t)x$ 的解,

为了证明(3. 20)是通解,只要证明,对任意给定的初始条件  $x_1(t_0) = x_{10}, \dots, x_n(t_0) = x_{n0}$  (3. 5),总可找到相应的一组常数 $c_i^*(i=1,\dots,n)$ ,使当 $c_i = c_i^*$ 时,(3. 20)所对应的解满足初始条件 (3. 5).

即证以 $c_i$  ( $i=1,\cdots,n$ )为未知数的线性代数方程组

$$\sum_{i=1}^{n} c_i x_i(t_0) = x_0 \qquad (3.21)$$
 存在解,

因为(3. 21)的系数行列式是 $W(t_0)$ ,而根据定理,由线性无关解 $x_1(t)$ ,…, $x_n(t)$ 构成的朗斯基行列式 $W(t) \neq 0$ ,因此 $W(t_0) \neq 0$ ,故(3. 21)有唯一解 $c_i = c^*(i=1,\dots,n)$ .

由此构成的
$$x(t) = \sum_{i=1}^{n} c_i^* x_i(t)$$
满足(3.5).



定义3.3 设 $x_1(t)$ ,…, $x_n(t)$ 是齐次线性方程组 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的n个线性无关的解,

则称 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 是 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的一个基本解组;

以这些 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 为列所构成的矩阵, 称为 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的一个基本解矩阵.

设 $X(t) = (x_1(t), \dots, x_n(t))$ 是(3. 10)的一个基本解矩阵,

定义
$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}X(t) = (\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}x_1(t), \dots, \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}t}x_n(t))$$

则显然有 $\frac{dX(t)}{dt} = A(t)X(t)$ .又如果c是一个n维的任意常向量,

则
$$x(t) = X(t)c$$
 是 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的通解。

由定理3.4可见,为求 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的通解,

只要先求出它的一个基本解组(基本解矩阵),

再有
$$x(t) = \sum_{i=1}^{n} c_i x_i(t)$$
或 $x(t) = X(t)c$ 就构成 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的通解。

下面证明齐次线性方程组 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的基本解一定存在。



定理3.5 齐次线性方程组 $\frac{dx}{dt} = A(t)x(3.10)$  必存在且至多只存在n个线性无关的解,

因而齐次线性方程组 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的基本解组(基本解矩阵)必存在。

证明 考虑初值条件 $X(t_0) = e_i$ ,

这里 $e_i$ 是一个n维列向量,它的第i个分量是l,其他分量都是零。

对于每一个 $i=1,\dots,n$ , 齐次方程  $\frac{dx}{dt}=A(t)x$ 分别存在的唯一的解 $x_i(t)$ 满足 $x(t_0)=e_i$ ,

由这n个解 $x_1(t)$ ,…, $x_n(t)$ 构成的朗斯基行列式在 $t = t_0$ 处的值为

$$W(t_0) = \begin{vmatrix} 1 & & & 0 \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & 1 \end{vmatrix} = 1 \neq 0$$
 故知 $x_1(t), \dots, x_n(t)$ 线性无关,它们构成一个基本解组。

再由定理**3.4**,(**3.10**)的任意n+1个解 必线性相关,故(**3.10**)有且只有n个线性无关的解。



# 二、非齐次线性微分方程组的通解结构

定理3.6 (非齐次线性微分方程组的通解结构定理)

设 $x^*(t)$ 是非齐次线性方程组 $\frac{dx}{dt}$ =A(t)x+f(t) (3.8) 的一个解, X(t)c是 (3.8) 所对应的齐次线性方程组 $\frac{dx}{dt}$ =A(t)x (3.10) 的通解, 则 $x = X(t) + x^*(t)$  是 (3.8) 的通解。

即非齐次方程的通解由二部分组成: 它自己的一个特解+对应齐次方程的通解

# §3 常系线性微分方程组的解法

设
$$\frac{dx}{dt}$$
= $A(t)x+f(t)$  (3.8) 中

系数矩阵A中的每一元素 $a_{ij}(i, j = 1, \dots, n)$ 都是常数,

则称 
$$\frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t} = Ax + f(t)$$
 (3.23)

为常系数线性微分方程组

### 一、常系数齐次线性方程组的解法

常系数齐次线性方程组

$$\frac{dx}{dt} = Ax \tag{3.24}$$

来试解, 其中v是常向量, λ是常数, 二者都待求,

以(3.25)代入(3.24)得

$$v\lambda e^{\lambda t} = Ave^{\lambda t} \tag{3.26}$$



约去非零因子 $e^{\lambda t}$ ,有 $Av = \lambda v$ 

即有:
$$(A - \lambda E)v = 0$$
 (3.27)

由线性代数知道,(3. 27)有非零解 v,(即 v 的各分量不全为零)的充分必要条件是(3. 27)的系数行列式等于零,即  $\det(A-\lambda E)=0$  (3.28)

或,
$$D(\lambda) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & & & & \\ a_{n1} & a_{n1} & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} = 0$$

方程(3.28)为矩阵 A 的特征方程,它的根为 A 的特征根(或称特征值)。 类似,称(3.28)和它的根为常系数齐次方微分程组(3.24)的特征方程和特征根。

如果 $\lambda = \lambda_k$ 是(3. 24)的一个特征根,则将它代入(3. 27), 可求的相应的非零解 $v = v_k$ ,非零向量 $v_k$ 为矩阵A属于 $\lambda_k$ 的特征向量,

从而
$$x(t) = v_k e^{\lambda_k t}$$
 (3.29) 是 (3.24) 是一个解。

# 下面分别讨论特征根是单根和重根的两种情况

### (一) 特征根都是单根

设矩阵 $A_{n\times n}$ 的特征根都是单根,即A有n个不同的特征根 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ,

又设 $v_i$ 是属于特征根 $\lambda_i$ 的特征向量( $i=1,\dots,n$ ),

则方程组 $\frac{dx}{dt}$   $\to 4x$  (3. 24) 有n个不同的解:

$$v_1 e^{\lambda_1 t}, v_2 e^{\lambda_2 t}, \cdots, v_n e^{\lambda_n t} \tag{3.30}$$

已经证明,它们在区间 $(-\infty, +\infty)$  内线性无关,因而它们构成(3.24)的一个基本解组,

于是
$$x = \sum_{i=1}^{n} c_i v_i e^{\lambda_i t}$$
 (3.31)

是(3.24)的通解,其中 $\overline{c_i}$  ( $i=1,\cdots,n$ )是n个任意常数

例1 解方程组: 
$$\begin{cases} \frac{dx_1}{dt} = -3x_1 + 4x_2 - 2x_3 \\ \frac{dx_2}{dt} = x_1 + x_2 \\ \frac{dx_3}{dt} = 6x_1 - 6x_2 + 5x_3 \end{cases}, \begin{bmatrix} \frac{dx_1}{dt} \\ \frac{dx_2}{dt} \\ \frac{dx_3}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3 & 4 & -2 \\ 1 & 2 & 0 \\ 6 & -6 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

解 由特征方程

$$D(\lambda) = |A - \lambda E| = \begin{vmatrix} -3 - \lambda & 4 & -2 \\ 1 & -\lambda & 1 \\ 6 & -6 & 5 - \lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} -1 - \lambda & 4 - 2\lambda & 0 \\ 1 & -\lambda & 1 \\ \lambda + 1 & -(\lambda - 2)(\lambda - 3) & 0 \end{vmatrix}$$
$$= -(\lambda - 2)(\lambda - 1)(\lambda + 1) = 0$$

解出特征根 $\lambda_1 = 2$ , $\lambda_2 = 1$ , $\lambda_3 = -1$ ,它们都是单根

设属于礼 =2的特征向量是

$$v_{1} = \begin{pmatrix} \alpha_{1} \\ \beta_{1} \\ \gamma_{1} \end{pmatrix}, \quad \dot{\mathbb{C}} \tilde{\mathbb{D}} \ddot{\mathbb{D}} \tilde{\mathbb{D}} : (A - 2E)v_{1} = 0, \\ \mathbb{D} \begin{pmatrix} -5 & 4 & -2 \\ 1 & -2 & 1 \\ 6 & -6 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_{1} \\ \beta_{1} \\ \gamma_{1} \end{pmatrix} = 0, \\ \mathbb{D} \begin{pmatrix} -5\alpha_{1} + 4\beta_{1} - 2\gamma_{1} = 0 \\ \alpha_{1} - 2\beta_{1} + \gamma_{1} = 0 \\ 6\alpha_{1} - 6\beta_{1} + 3\gamma_{1} = 0 \end{pmatrix}$$

由线性代数知,只要取第一、第二两个方程求解即可

即得
$$\alpha_1$$
:  $\beta_1$ :  $\gamma_1 = \begin{vmatrix} 4 & -2 \\ -2 & 1 \end{vmatrix}$ :  $\begin{vmatrix} -2 & -5 \\ 1 & 1 \end{vmatrix}$ :  $\begin{vmatrix} -5 & 4 \\ 1 & -2 \end{vmatrix} = 0:3:6$ 

故可取:
$$\begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \beta_1 \\ \gamma_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$
, 于是得到原方程的一个解: $\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} e^{2t}$ 

或者,
$$\begin{pmatrix} -5 & 4 & -2 \\ 1 & -2 & 1 \\ 6 & -6 & 3 \end{pmatrix}$$
  $\xrightarrow{\text{初等行变换}}$   $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,∴  $\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \beta_1 \\ \gamma_1 \end{pmatrix} = k \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $k \in R$ 

类似地可分别求得属于
$$\lambda_2 = 1$$
 和 $\lambda_3 = -1$ 的特征向量

$$v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

由此可得到原方程相应的两个解:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} e^t, \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} e^{-t}$$

:.原方程的通解为:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = c_1 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} e^{2t} + c_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} e^{t} + c_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} e^{-t}$$

即 
$$\begin{cases} x_1 = c_2 e^t + c_3 e^{-t} \\ x_2 = c_1 e^{2t} + c_2 e^t, c_1, c_2, c_3 任意 \\ x_3 = 2c_1 e^{2t} - e^{-t} \end{cases}$$

如果特征方程: $\det |A - \lambda E| = 0$ 有复根

如当 $\lambda_1 = \alpha + i\beta$ 是一个复特征值, $v_1 = p + iq$ 为属于 $\lambda_1$ 的特征向量,

则由共轭性, $\lambda_2 = \alpha - i\beta$ 也是一个复特征值, $\nu_2 = p - iq$ 为属于 $\lambda_2$ 的特征向量,

因此,方程组 $\frac{dx}{dt} = Ax$ 有两个复值解:

$$x_1(t) = (p + iq)e^{\alpha + i\beta} = e^{\alpha}(p\cos\beta t - q\sin\beta t) + ie^{\alpha}(p\sin\beta t + q\cos\beta t)$$

$$x_2(t) = (p - iq)e^{\alpha - i\beta} = e^{\alpha}(p\cos\beta t - q\sin\beta t) - ie^{\alpha}(p\sin\beta t + q\cos\beta t)$$

取上述解中的实部和虚部:  $e^{\alpha}(p\cos\beta t - q\sin\beta t)$ 和 $e^{\alpha}(p\sin\beta t + q\cos\beta t)$ 也是 $\frac{dx}{dt} = Ax$ 的基本解组。

例,解方程
$$\frac{d}{dt}\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & -1 \\ -1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}$$

解, $\det |\lambda E - A| = (\lambda - 2)(\lambda^2 - 6\lambda + 10) = 0$ 得到特征值, $\lambda_1 = 2$ , $\lambda_{2,3} = 3 \pm i$ 

求得属于 $\lambda_1 = 2$ 的一个特征向量为 $\nu_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}^T$ :得到原方程一个解:  $e^{2t} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}^T$ 

设属于 $\lambda_2 = 3 + i$ 的特征向量为 $\nu_2 = \begin{bmatrix} a & b & c \end{bmatrix}'$ ,

则有:
$$\begin{bmatrix} -1-i & 1 & 0 \\ 1 & -i & -1 \\ -1 & 2 & -i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = 0$$

$$\begin{vmatrix} a : b : c = \begin{vmatrix} -i & -1 \\ 2 & -i \end{vmatrix} : \begin{vmatrix} -1 & 1 \\ -i & -1 \end{vmatrix} : \begin{vmatrix} 1 & -i \\ -1 & 2 \end{vmatrix}$$
$$= 1 : (1+i) : (2-i)$$

:. 得到原方程一个复数解: 
$$e^{(3+i)t}\begin{bmatrix}1\\1+i\\2-i\end{bmatrix} = e^{3t}\begin{bmatrix}\cos t\\\cos t-\sin t\\2\cos t+\sin t\end{bmatrix} + i\begin{bmatrix}\sin t\\\cos t+\sin t\\2\sin t-\cos t\end{bmatrix}e^{3t}$$

再取实部,虚部为方程两个解,
$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} e^{2t} + c_2 \begin{bmatrix} \cos t \\ \cos t - \sin t \\ 2\cos t + \sin t \end{bmatrix} e^{3t} + c_3 \begin{bmatrix} \sin t \\ \cos t + \sin t \end{bmatrix} e^{3t}$$











#### 二, 常系数非齐次方程组的解法

$$\frac{dx}{dt} = A(t)x + f(t)$$
 (1)   
(A(t), f(t)在(a,b)内连续)

如果已经求出对应齐次方程组 $\frac{dx}{dt} = A(t)x$ 的解

x = X(t)c 其中c是n维任意常向量

我们利用常数变易法,求(1)的解。

设
$$x = X(t)c(t)$$
为(1)的解,则有:

$$\frac{dx}{dt} = \frac{dX(t)}{dt}c(t) + \frac{dc(t)}{dt}X(t) = A(t)X(t)c(t) + f(t)$$

∴有: 
$$X(t)c'(t) = f(t)$$
 (2)

$$\therefore \det X(t) \neq 0, \therefore c'(t) = X^{-1}(t)f(t) \Longrightarrow c(t) = \int_{t_0}^t X^{-1}(u)f(u)d(u)$$

由此,得到(1)的一个解: 
$$x^* = X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(u) f(u) d(u)$$

$$\therefore$$
 (1)的通解为:  $x(t) = X(t)c + X(t)\int_{t_0}^t X^{-1}(u)f(u)d(u)$  (3)

对应初值问题: 
$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = A(t)x + f(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$$
 (4)

的解为: 
$$x(t) = X(t)X^{-1}(t_0)x_0 + X(t)\int_{t_0}^t X^{-1}(u)f(u)d(u)$$



例1, 求初值问题: 
$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & -2 \\ 3 & 2 & 1 \end{bmatrix} x + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ e^{t} \cos 2t \end{bmatrix} \\ x(0) = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}^{T} \end{cases}$$

解,(1)先求对应齐次方程组的通解

特征方程 
$$\begin{vmatrix} 1-\lambda & 0 & 0 \\ 2 & 1-\lambda & -2 \\ 3 & 2 & 1-\lambda \end{vmatrix} = 0$$
,得到特征根:  $\begin{cases} \lambda_1 = 1 \\ \lambda_2 = 1 + 2i \\ \lambda_3 = 1 - 2i \end{cases}$ 

对于 $\lambda_1 = 1$ ,求得一个特征向量, $v_1 = \begin{bmatrix} 2 & -3 & 2 \end{bmatrix}^T$ 于是得到齐次方程的一个解:  $x_1 = e^t \begin{bmatrix} 2 & -3 & 2 \end{bmatrix}^T$ 对于 $\lambda_2 = 1 + 2i$ ,求得一个特征向量, $v_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & -i \end{bmatrix}^T$ 于是得到齐次方程的一个解:  $x_2 = e^{(1+2i)t} \begin{bmatrix} 0 & 1 & -i \end{bmatrix}^T$  $= e^t (\cos 2t + i \sin 2t) \begin{bmatrix} 0 & 1 & -i \end{bmatrix}^T = e^t \begin{bmatrix} (0, \cos 2t, \sin 2t) + i(0, \sin 2t, -\cos 2t) \end{bmatrix}$ 

∴ 齐次方程组的基本解矩阵为: 
$$X(t) = e^{t} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -3 & \cos 2t & \sin 2t \\ 2 & \sin 2t & -\cos 2t \end{bmatrix}$$



(2)求原方程组的解,设解为: x(t) = X(t)c(t)

$$\Rightarrow X(t)c'(t) = f(t), \exists \exists e^{t} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -3 & \cos 2t & \sin 2t \\ 2 & \sin 2t & -\cos 2t \end{bmatrix} c'(t) == \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ e^{t} \cos 2t \end{bmatrix}$$

$$c'(t) == \begin{bmatrix} 0 \\ \sin 2t \cos 2t \\ -\cos 2t \end{bmatrix}, \therefore c(t) = c + \int_0^t \begin{bmatrix} 0 \\ \sin 2u \cos 2u \\ -\cos 2u \end{bmatrix} du = c + \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{8}(1 - \cos 4t) \\ -\frac{1}{2} - \frac{1}{8}\sin 4t \end{bmatrix}$$

$$\therefore 通解: x(t) = e^{t} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -3 & \cos 2t & \sin 2t \\ 2 & \sin 2t & -\cos 2t \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c + \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{8}(1 - \cos 4t) \\ -\frac{1}{2} - \frac{1}{8}\sin 4t \end{bmatrix}$$

由
$$x(0) = [0 \ 1 \ 1]^T$$
,得到:  $c = [0 \ 1 \ -1]^T$ 

:: 初值问题的解:

$$x(t) = e^{t} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -3 & \cos 2t & \sin 2t \\ 2 & \sin 2t & -\cos 2t \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{8}(9 - \cos 4t) \\ -1 - \frac{t}{2} - \frac{1}{8}\sin 4t \end{bmatrix} = e^{t} \begin{bmatrix} 0 \\ \cos 2t - (1 + \frac{t}{2})\sin 2t \\ (1 + \frac{t}{2})\sin 2t + \frac{5}{4}\sin 2t \end{bmatrix}$$





例,求方程组通解:
$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = x + 2y + e^{t} & (1) \\ \frac{dy}{dt} = 4x + 3y & (2) \end{cases}$$

解: 由 (1) 得: 
$$y = \frac{1}{2}(\frac{dx}{dt} - x - e^t)$$
, (3)

求得通解为: 
$$x = c_1 e^{5t} + c_2 e^{-t} + \frac{1}{4} e^{t}$$

代入 (2) 得到: 
$$\frac{d^2y}{dt^2} - 4\frac{dx}{dt} - 5x = -2e^t$$

代入 (3) 得到: 
$$y = 2c_1e^{5t} - c_2e^{-t} - \frac{1}{2}e^{t}$$

:. 方程组通解:
$$\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} e^{5t} + c_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} e^{-t} + 4 \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix} e^{t}$$

例,求通解: 
$$\begin{cases} 2\frac{dx}{dt} + \frac{dy}{dt} + y - t = 0 \\ \frac{dx}{dt} + \frac{dy}{dt} - x - y - 2t = 0 \end{cases}$$
 (1)

解,(1)-(2),消去
$$\frac{dy}{dt}$$
 得到: $\frac{dx}{dt} + x + 2y + t = 0$ ,  $\therefore y = -\frac{1}{2}(\frac{dx}{dt} + x + t)$ ,

代入(2)得到: 
$$\frac{d^2x}{dt^2} - 2\frac{dx}{dt} + x = -3t - 1$$
 (3)

求出(3)通解: 
$$x = c_1 e^t + c_2 t e^t - 3t - 7$$

曲此得到: 
$$y = -c_1 e^t - c_2 (\frac{1}{2} + t) e^t + t + 5$$

:.原方程组的通解为:
$$\begin{cases} x = c_1 e^t + c_2 t e^t - 3t - 7 \\ y = -c_1 e^t - c_2 (\frac{1}{2} + t) e^t + t + 5 \end{cases}$$