Ordinary Differential Equations 常微分方程

GUANXU (GLEASON) WANG

Special Version for
Yankun (Alfred) Chen
(University of California San Diego)

2025年6月12日

目录

1	一阶	↑微分方程的初等解法 1
	1.1	变量分离方程与变量变换
	1.2	线性微分方程与常数变易法 1
2	高阶) ↑微分方程
	2.1	一般理论 3
		2.1.1 齐次线性微分方程
		2.1.2 齐次线性微分方程
	2.2	常系数线性微分方程的解法 6
		2.2.1 复值函数与复值解
		2.2.2 常系数齐次线性微分方程
		2.2.3 欧拉方程 7
3	n 阶	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·
	3.1	一般理论 8
	3.2	常系数线性微分方程组
		3.2.1 常系数齐次线性微分方程组的基解矩阵 8
		3.2.2 利用若尔当 (Jordan) 标准型求基解矩阵
	3.3	非齐次线性微分方程组的常数变易法
4	拉普	
	4.1	一般理论 15
	4.2	求解初值问题
	4.3	非连续函数的拉普拉斯变换
	4.4	周期函数与幂函数的拉普拉斯变换
	4.5	卷积
	4.6	狄拉克 δ 函数 \ldots 23
5	微分	· ↑方程的级数解 25
	5.1	幂级数与解析函数 25
	5.2	线性微分方程的幂级数解 27

1 一阶微分方程的初等解法

1.1 变量分离方程与变量变换

定义 1.1 变量分离的方程 (separable equations)

形如 $\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = f(x)\phi(y)$ 的方程, 其中 f(x) 与 $\phi(y)$ 均为连续函数.

运算步骤:

- 1. **分离变量:** 若 $\phi(y) \neq 0$ 则上式可改写成: $\frac{1}{\phi(y)} dy = f(x) dx$.
- 2. **两边积分:** 得到 $\int \frac{1}{\phi(y)} dy = \int f(x) dx$. 最后化作隐式解. 若能写成显式解, 则写作 y(x) 的形式, 并讨论 $\phi(y) \neq 0$ 的情况.

例 1.1

求解方程
$$\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = -\frac{x}{y}$$

Solution. 显然 $y \neq 0$,将变量分离得: y dx = -x dy. 两边积分得: $\int y dx = -\int x dy$,即 $\frac{1}{2}y^2 = -\frac{1}{2}x^2 + C$. 进而写成通解 $x^2 + y^2 = C$.

1.2 线性微分方程与常数变易法

定义 1.2 线性微分方程

$$\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = egin{cases} P(x)y, & -$$
阶**齐次 (homogeneous)** 线性微分方程
$$P(x)y + Q(x), & -$$
阶非**齐次 (inhomogeneous)** 线性微分方程

定理 1.1 常数变易法 (constant variation method)

一阶非齐次线性微分方程 $\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = P(x)y + Q(x)$ 的解为

$$y(x) = \underbrace{C \cdot e^{\int P(x) dx}}_{\text{齐次通解 (general solution)}} + \underbrace{e^{\int P(x) dx} \cdot \int Q(x) e^{-\int P(x) dx} dx}_{\text{非齐次特解 (particular solution)}}.$$

Proof. 易知一阶齐次线性微分方程 $\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = P(x)y$ 是变量分离方程, 因此得到通解:

$$\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = P(x)y \xrightarrow{\underline{x} \underline{x} \underline{x}} \frac{1}{y} \mathrm{d}y = P(x) \mathrm{d}x \xrightarrow{\underline{x} \underline{x}} \int \frac{1}{y} \mathrm{d}y = \int P(x) \mathrm{d}x \xrightarrow{\underline{x} \underline{x}} \log|y| = \int P(x) \mathrm{d}x + \widetilde{C}$$

$$\Rightarrow y = Ce^{\int P(x) \mathrm{d}x}$$

常数变易指的是将常数变为变量 (函数), 即令 $y = C(x)e^{\int P(x)\mathrm{d}x}$, 将其与原方程联立得

$$\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = C'(x)e^{\int P(x)\mathrm{d}x} + C(x)P(x)e^{\int P(x)\mathrm{d}x} = P(x)\cdot C(x)e^{\int P(x)\mathrm{d}x} + Q(x),$$

即

$$C'(x)e^{\int P(x)\mathrm{d}x} = Q(x).$$

求解 C(x) 得

$$C(x) = \int Q(x)e^{-\int P(x)dx}dx + C.$$

因此得到方程的解为

$$y(x) = C \cdot e^{\int P(x)dx} + e^{\int P(x)dx} \cdot \int Q(x)e^{-\int P(x)dx}dx.$$

定义 1.3 伯努利方程

形如 $\frac{dy}{dx} = P(x)y + Q(x)y^n$ 的方程, 其中 $n \neq 0, 1$.

运算步骤:

- 1. 对于 $y \neq 0$, 方程两边同时乘以 y^{-n} 得, $y^{-n} \frac{dy}{dx} = P(x)y^{1-n} + Q(x)$.
- 2. 变量代换, 令 $z := y^{1-n}$, 则 $\frac{\mathrm{d}z}{\mathrm{d}x} = \frac{\mathrm{d}z}{\mathrm{d}y}\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = (1-n)y^{-n}\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x}$.
- 3. 将伯努利方程代入上式,

$$\frac{\mathrm{d}z}{\mathrm{d}x} = (1-n)y^{-n} (P(x)y + Q(x)y^n) = (1-n)y^{1-n}P(x) + (1-n)Q(x) = (1-n)P(x)z + (1-n)Q(x).$$

4. 然后用常数变易法(略).

2 高阶微分方程

2.1 一般理论

定义 2.1 n 阶线性微分方程

讨论关于 x(t) 的 n 阶线性微分方程, 形如

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

其中, $a_i, f \in C[a, b]$. 称当 f(t) = 0 时, 即

$$\frac{d^{n}x}{dt^{n}} + a_{1}(t)\frac{d^{n-1}x}{dt^{n-1}} + \dots + a_{n-1}(t)\frac{dx}{dt} + a_{n}(t)x = 0,$$
(2)

为**齐次**线性微分方程; 当 $f(t) \neq 0$ 时, 为**非齐次**线性微分方程.

2.1.1 齐次线性微分方程

定理 2.1 叠加原理

在齐次线性微分方程中, 若 $x_1(t), x_2(t), \cdots, x_k(t)$ 是其 k 个解, 则它们的线性组合

$$C_1x_1(t) + C_2x_2(t) + \cdots + C_kx_k(t)$$

也是该齐次线性微分方程的解.

定义 2.2 朗斯基行列式 (Wronskian)

$$W[x_1(t), x_2(t), \cdots, x_k(t)] := W(t) = \begin{vmatrix} x_1(t) & x_2(t) & \cdots & x_k(t) \\ x'_1(t) & x'_2(t) & \cdots & x'_k(t) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{(k-1)}(t) & x_2^{(k-1)}(t) & \cdots & x_k^{(k-1)}(t) \end{vmatrix}$$

定理 2.2

若 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_k(t)$ 线性相关,则 $W(t) \equiv 0$. 注意: 这不是充要条件.

逆反命题:

若 $\exists t_0$, 使得 $W(t) \neq 0$, 则 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_k(t)$ 线性无关.

定理 2.3 通解结构定理

n 阶齐次线性微分方程 (2) 一定有 n 个线性无关的解, 且这 n 个解的线性组合即为 (2) 的通解.

方程 (2) 的一组 n 个线性无关解称为方程的一个**基本解组**. 特别地, 当 $W(t_0) = 1$ 时, 称为**标准解组**.

2.1.2 齐次线性微分方程

性质 2.1

- 1. 若 $\tilde{x}(t)$ 是 n 阶非齐次线性微分方程 (1) 的解, x(t) 是 n 阶齐次线性微分方程 (2) 的解, 则 $\tilde{x}(t) + x(t)$ 也是 (1) 的解.
- 2. 方程 (1) 的任意两个解之差必为 (2) 的解.

定理 2.4 通解结构定理

设 $x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t)$ 为方程 (2) 的一个基本解组, $\tilde{x}(t)$ 是为方程 (1) 的一个解, 则方程 (1) 的通解为

$$x(t) = C_1 x_1(t) + C_2 x_2(t) + \dots + C_n x_n(t) + \widetilde{x}(t),$$

即, x(t) = 齐次方程通解 + 非齐次方程特解.

例 2.1 常数变易法

以二阶非齐次线性微分方程为例,即

$$y'' + a_1(x)y' + a_2(x)y = f(x).$$

Solution. 设其齐次线性微分方程

$$y'' + a_1(x)y' + a_2(x)y = 0$$

的一组线性无关解 (基本解组) 为 $y_1(x), y_2(x)$,则其通解可以表示为

$$y(x) = C_1(x)y_1(x) + C_2(x)y_2(x),$$

即同样的思路,对于非齐次的原方程,将常数设为函数 (不再赘述).为了找到一个**特解**,我们添加简化条件:将所有含**变易常数的导数**化为零,即

$$\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = \underbrace{C_1'(x)y_1(x) + C_2'(x)y_2(x)}_{\text{k.*}} + C_1(x)y_1'(x) + C_2(x)y_2'(x),$$

因此得到第一个关于 $C'_i(x)$ 的方程:

$$C_1'(x)y_1(x) + C_2'(x)y_2(x) = 0.$$
 (1)

接下来基于此求二阶导数为

$$\frac{\mathrm{d}^2 y}{\mathrm{d}x^2} = C_1'(x)y_1'(x) + C_2'(x)y_2'(x) + C_1(x)y_1''(x) + C_2(x)y_2''(x).$$

将一阶导数和二阶导数分别代入原方程得,

$$f(x) = [C'_1(x)y'_1(x) + C'_2(x)y'_2(x) + C_1(x)y''_1(x) + C_2(x)y''_2(x)]$$

$$+ a_1(x)[C_1(x)y'_1(x) + C_2(x)y'_2(x)]$$

$$+ a_2(x)[C_1(x)y_1(x) + C_2(x)y_2(x)].$$

将其整理得,

$$C_1(x) \underbrace{\left[y_1''(x) + a_1(x)y_1'(x) + a_2(x)y_1(x)\right]}_{=0} + C_2(x) \underbrace{\left[y_2''(x) + a_1(x)y_2'(x) + a_2(x)y_2(x)\right]}_{=0} + C_1'(x)y_1'(x) + C_2'(x)y_2'(x) = f(x)$$

由于 $y_1(x), y_2(x)$ 是齐次线性微分方程的基本解组,因此代入齐次方程中为 0,于是得到第二个关于 $C'_i(x)$ 的方程:

$$C'_1(x)y'_1(x) + C'_2(x)y'_2(x) = f(x).$$
 (2)

因此得到关于 $C'_i(x)$ 二元线性方程组:

$$\begin{cases} C_1'(x)y_1(x) + C_2'(x)y_2(x) = 0, \\ C_1'(x)y_1'(x) + C_2'(x)y_2'(x) = f(x). \end{cases}$$

然后按小学学的求解二元一次方程组的办法 (此处不再赘述, 反正就是消元法) 求解即可, 但是这里我们用高等代数的办法, 即

$$\begin{pmatrix} y_{1}(x) & y_{2}(x) \\ y'_{1}(x) & y'_{2}(x) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C'_{1}(x) \\ C'_{2}(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ f(x) \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} C'_{1}(x) \\ C'_{2}(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_{1}(x) & y_{2}(x) \\ y'_{1}(x) & y'_{2}(x) \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 0 \\ f(x) \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{y_{1}(x)y'_{2}(x) - y_{2}(x)y'_{1}(x)} \begin{pmatrix} y'_{2}(x) & -y_{2}(x) \\ -y'_{1}(x) & y_{1}(x) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ f(x) \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{W(x)} \begin{pmatrix} -y_{2}(x)f(x) \\ y_{1}(x)f(x) \end{pmatrix}$$

因此得到

$$\begin{cases} C_1'(x) = \frac{-y_2(x)f(x)}{W(x)} \\ C_2'(x) = \frac{y_1(x)f(x)}{W(x)} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} C_1(x) = C_1 - \int \frac{y_2(x)f(x)}{W(x)} dx \\ C_2(x) = C_1 + \int \frac{y_1(x)f(x)}{W(x)} dx \end{cases}$$

2.2 常系数线性微分方程的解法

2.2.1 复值函数与复值解

定理 2.5 欧拉 (Euler) 公式

$$e^{ix} = \cos x + i \sin x$$
.

$$e^{(\alpha+i\beta)x} = e^{\alpha x} [\cos(\beta x) + i\sin(\beta x)].$$

2.2.2 常系数齐次线性微分方程

本节介绍常系数齐次线性微分方程, 形如

$$L[x] \equiv \frac{\mathrm{d}^n x}{\mathrm{d}t^n} + a_1 \frac{\mathrm{d}^{n-1} x}{\mathrm{d}t^{n-1}} + \dots + a_{n-1} \frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t} + a_n x = 0,$$

的基本解组的解法: Euler 待定指数函数法.

定理 2.6

若使 L[x] 的解为 $x = e^{\lambda t}$ 的充要条件是 λ 为**特征方程 (characteristic equation)**

$$F(\lambda) \equiv \lambda^n + a_1 \lambda^{n-1} + \dots + a_{n-1} \lambda + a_n = 0,$$

的根, 称之为特征根 (eigenvalue).

案例 2.1 特征根是单根

1. 实根:

解特征方程得到 n 个不相等的实数根分别为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 则相应得到 L[x] 有 n 个解分别为 $e^{\lambda_1 t}, e^{\lambda_2 t}, \dots, e^{\lambda_n t}$ 且都线性无关. 于是得到通解为

$$x(t) = C_1 e^{\lambda_1 t} + C_2 e^{\lambda_2 t} + \dots + C_n e^{\lambda_n t}.$$

2. 复根:

复根将共轭地出现, 即若 $\lambda_1 = \alpha + i\beta$ 是其中一个特征根, 那么一定有它的共轭 $\lambda_2 = \alpha - i\beta$ 也是其中一个特征根. 由欧拉公式可知, 一对共轭复根 $\lambda = \alpha \pm i\beta$ 得到方程的两个实值解分别为 $e^{\alpha t}\cos(\beta t)$ 和 $e^{\alpha t}\sin(\beta t)$.

例 2.2

解常系数齐次线性微分方程 x'''(t) + x(t) = 0.

Solution. 特征方程: $\lambda^3 + 1 = 0$, 解得 $\lambda_1 = -1$, $\lambda_{2,3} = \frac{1}{2} \pm \frac{\sqrt{3}}{2}$ i. 因此通解为

$$x(t) = C_1 e^{-t} + e^{\frac{1}{2}t} \left[C_2 \cos\left(\frac{\sqrt{3}}{2}t\right) + C_3 \sin\left(\frac{\sqrt{3}}{2}t\right) \right]$$

6

案例 2.2 特征根是重根

1. 实根:

若特征方程的根 λ 有 k 重,则方程有 k 个解,分别为 $e^{\lambda t},te^{\lambda t},t^2e^{\lambda t},\cdots,t^{k-1}e^{\lambda t}$. 于是得到通解为

$$x(t) = (C_1 + C_2t + C_3t^2 + \dots + C_kt^{k-1})e^{\lambda t}.$$

2. 复根:

若 $\lambda = \alpha \pm i\beta$ 是 k 重特征根 (即有 k 对共轭复根), 同实根处理办法, 得到方程的 2k 个实值解分别为

$$e^{\alpha t}\cos(\beta t)$$
, $te^{\alpha t}\cos(\beta t)$, $t^2e^{\alpha t}\cos(\beta t)$, \cdots , $t^{k-1}e^{\alpha t}\cos(\beta t)$, $e^{\alpha t}\sin(\beta t)$, $te^{\alpha t}\sin(\beta t)$, $t^2e^{\alpha t}\sin(\beta t)$, \cdots , $t^{k-1}e^{\alpha t}\sin(\beta t)$.

2.2.3 欧拉方程

本节接上一节介绍欧拉方程, 形如

$$t^{n} \frac{\mathrm{d}^{n} x}{\mathrm{d} t^{n}} + a_{1} t^{n-1} \frac{\mathrm{d}^{n-1} x}{\mathrm{d} t^{n-1}} + \dots + a_{n-1} t \frac{\mathrm{d} x}{\mathrm{d} t} + a_{n} x = 0,$$

的基本解组的解法: 利用**变量代换**转换为 L[x] 的形状.

本节只介绍齐次欧拉方程的解法.

齐次欧拉方程的解, 形如 $x(t) = t^K$, 因此求其 n 阶导数后, 得到欧拉方程的特征方程为

$$K(K-1)\cdots(K-n+1) + a_1K(K-1)\cdots(K-n+2) + \cdots + a_{n-1}K + a_n = 0.$$

与此前不同的是, 需使 $t' = \log |t|$, 即

单实根
$$e^{\lambda t} \Rightarrow t^K$$
 单复根 $e^{\alpha t}\cos(\beta t) \Rightarrow x^{\alpha}\cos(\beta \log|x|)$ 加 重实根 $t^{m-1}e^{\lambda t} \Rightarrow t^K(\log|x|)^{m-1}$ 加 重复根 $t^{m-1}e^{\alpha t}\cos(\beta t) \Rightarrow x^{\alpha}(\log|x|)^{m-1}\cos(\beta \log|x|)$

3 n 阶线性微分方程组

3.1 一般理论

定义 3.1 n 阶线性微分方程组

考虑标准形式的 n 阶线性微分方程组

$$\frac{\mathrm{d}y^{i}}{\mathrm{d}x} = \sum_{j=1}^{n} a_{ij}(x)y^{j} + f_{i}(x), \ i = 1, 2, \dots, n,$$

其中, $a_{ij}, f_i \in \mathbb{C}[a, b]$.

把上面的线性微分方程组写成矩阵和向量的形式,即

$$\frac{\mathrm{d}\boldsymbol{y}}{\mathrm{d}x} = \boldsymbol{A}(x)\boldsymbol{y}(x) + \boldsymbol{f}(x).$$

当 f(x) 不恒为 0 时, 称该方程为非齐次的线性微分方程组; 当 $f(x) \equiv 0$ 时, 即

$$\frac{\mathrm{d}\boldsymbol{y}}{\mathrm{d}x} = \boldsymbol{A}(x)\boldsymbol{y}(x) + \boldsymbol{f}(x),$$

称它是(相应)齐次的线性微分方程组.

n 阶线性微分方程组与一阶线性微分方程不仅在形式上相似, 而且在理论上相似.

3.2 常系数线性微分方程组

所谓常系数线性微分方程组,指的是线性微分方程组

$$\frac{\mathrm{d}\boldsymbol{y}}{\mathrm{d}x} = \boldsymbol{A}\boldsymbol{y} + \boldsymbol{f}(x) \tag{1}$$

中的系数矩阵 \mathbf{A} 为 n 阶常数矩阵, 而 $\mathbf{f}(x)$ 是在 a < x < b 上连续的向量函数. 我们很清楚地知道, 求解线性微分方程组 1 的关键是求出相应齐次线性微分方程组

$$\frac{\mathrm{d}\boldsymbol{y}}{\mathrm{d}x} = \boldsymbol{A}\boldsymbol{y} \tag{2}$$

的一个基解矩阵.

3.2.1 常系数齐次线性微分方程组的基解矩阵

定理 3.1

矩阵指数函数 $\mathbf{\Phi}(x) = e^{\mathbf{A}x}$ 是常系数齐次线性微分方程组 $\frac{\mathrm{d}\mathbf{y}}{\mathrm{d}x} = \mathbf{A}\mathbf{y}$ 的一个标准**基解矩阵**.

基解矩阵 $\Phi(x)$ 满足 $\Phi(0) = I$.

Proof. 在自变量 x 的任意有限区间上, 矩阵指数函数

$$\mathbf{\Phi}(x) = e^{\mathbf{A}x} = \mathbf{I} + x\mathbf{A} + \frac{x^2}{2!}\mathbf{A}^2 + \dots + \frac{x^k}{k!}\mathbf{A}^k + \dots$$

是一致收敛的,可以逐项微分得到

$$\frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}x}\mathbf{\Phi}(x) = \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d}x}e^{\mathbf{A}x} = \mathbf{A} + x\mathbf{A}^2 + \frac{x^2}{2!}\mathbf{A}^3 + \dots + \frac{x^{k-1}}{(k-1)!}\mathbf{A}^k + \dots$$

$$= \mathbf{A}\left(\mathbf{I} + x\mathbf{A} + \frac{x^2}{2!}\mathbf{A}^2 + \dots + \frac{x^{k-1}}{(k-1)!}\mathbf{A}^{k-1} + \dots\right)$$

$$= \mathbf{A}e^{\mathbf{A}x} = \mathbf{A}\mathbf{\Phi}(x).$$

定理 3.2 常数变易法

n 阶非齐次线性微分方程组 $\frac{d\mathbf{y}}{dx} = \mathbf{A}\mathbf{y}(x) + \mathbf{f}(x)$ 的解为

$$y(x) = \underbrace{C \cdot e^{Ax}}_{\hat{f} \times \hat{f} = \hat{f}} + \underbrace{e^{Ax} \cdot \int e^{-Ax} f(x) dx}_{\hat{t} \times \hat{f} \times \hat{f} = \hat{f} \times \hat{f} \times \hat{f}}.$$

对比: 一阶非齐次线性微分方程 $\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = P(x)y + Q(x)$ 的解为

$$y(x) = \underbrace{C \cdot e^{\int P(x) dx}}_{\hat{\mathcal{T}}$$
 $\hat{\mathcal{T}}$ $\hat{\mathcal{T$

Proof. 根据定理 3.1, 易知 n 阶常系数齐次线性微分方程组 $\frac{d\mathbf{y}}{dx} = \mathbf{A}\mathbf{y}$ 的基解矩阵为 $\mathbf{\Phi}(x) = e^{\mathbf{A}x}$. 然后进行常数变易,即令 $\mathbf{y} = C(x)e^{\mathbf{A}x}$,将其与原方程联立得

$$\frac{d\mathbf{y}}{dx} = C'(x)e^{\mathbf{A}x} + C(x)\mathbf{A}e^{\mathbf{A}x} = \mathbf{A}C(x)e^{\mathbf{A}x} + \mathbf{f}(x),$$

即

$$C'(x)e^{\mathbf{A}x} = \mathbf{f}(x).$$

求解 C(x) 得

$$C(x) = \int e^{-\mathbf{A}x} \mathbf{f}(x) dx + C.$$

因此得到方程的解为

$$\mathbf{y}(x) = C \cdot e^{\mathbf{A}x} + e^{\mathbf{A}x} \cdot \int e^{-\mathbf{A}x} \mathbf{f}(x) dx.$$

3.2.2 利用若尔当 (Jordan) 标准型求基解矩阵

现在我们要进一步解决的问题是,求解这种用矩阵无穷级数定义的指数函数 e^{Ax} . 对任意 n 阶矩阵 A, 存在 n 阶非奇异矩阵 P, 使得

$$\boldsymbol{A} = \boldsymbol{P} \boldsymbol{J} \boldsymbol{P}^{-1},$$

其中 $J = \operatorname{diag}(J_1, \dots, J_m)$, 其中 $J_i = \lambda_i I + Z_i$ 为一个 n_i 阶的若当块. 因此

$$\mathbf{\Phi}(x) = e^{\mathbf{A}x} = e^{\mathbf{P}J\mathbf{P}^{-1}x} = \mathbf{P}e^{\mathbf{J}x}\mathbf{P}^{-1} = \mathbf{P}\operatorname{diag}(e^{\mathbf{J}_1x}, \cdots, e^{\mathbf{J}_mx})\mathbf{P}^{-1}.$$

怎么求 J 和 P.

- 1. 计算矩阵 \boldsymbol{A} 的特征值, 即求解行列式方程 $|\lambda \boldsymbol{I} A| = 0$, 得到 λ_i , $i = 1, \dots, n$. 满秩矩阵的 特征值个数等于 \boldsymbol{A} 的阶数.
- 2. 如果特征值没有重根, 则 $J = diag(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$.
- 3. 根据特征值求出特征向量, 即求解矩阵方程 $(\lambda_i \mathbf{I} A)\mathbf{u}_i = \mathbf{0}$, 得到 \mathbf{u}_i , $i = 1, \dots, n$.
- 4. 根据特征向量得到 $P = (u_1, \dots, u_n)$.

例 3.1

求解微分方程组 $\frac{\mathrm{d}\boldsymbol{y}}{\mathrm{d}x} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \boldsymbol{y}$.

Solution. 首先求特征值:

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -1 \\ 1 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^2 + 1 = \lambda^2 - 2\lambda + 2 = 0.$$

解得:

$$\lambda = \frac{2 \pm \sqrt{(-2)^2 - 4 \times 1 \times 2}}{2 \times 1} = 1 \pm i.$$

因此,

$$\boldsymbol{J} = \begin{pmatrix} 1 + i & 0 \\ 0 & 1 - i \end{pmatrix}.$$

当 $\lambda = 1 + i$ 时,

$$(\lambda \mathbf{I} - A)\mathbf{u} = \begin{pmatrix} i & -1 \\ 1 & i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} iu_1 - u_2 \\ u_1 + iu_2 \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$

求解得到:

$$\begin{cases} iu_1 = u_2 \\ u_1 = -iu_2 \end{cases}$$

不难发现, 两个解实际上是等价的, 因此可以取特征向量 $u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix}$.

当 $\lambda = 1 - i$ 时,

$$(\lambda \mathbf{I} - A)\mathbf{u} = \begin{pmatrix} -i & -1 \\ 1 & -i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -iu_1 - u_2 \\ u_1 + -iu_2 \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$

求解得到:

$$\begin{cases} iu_1 = -u_2 \\ u_1 = iu_2 \end{cases}$$

不难发现, 两个解和上面的情况是一样的, 即是等价的, 因此可以取特征向量 $u_2 = \begin{pmatrix} i \\ 1 \end{pmatrix}$. 因此,

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & i \\ i & 1 \end{pmatrix} \quad \Rightarrow \quad \mathbf{P}^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -i \\ -i & 1 \end{pmatrix}.$$

于是,

$$\begin{split} e^{Ax} &= \mathbf{P}e^{Jx}\mathbf{P}^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & \mathrm{i} \\ \mathrm{i} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e^{(1+\mathrm{i})x} & 0 \\ 0 & e^{(1-\mathrm{i})x} \end{pmatrix} \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -\mathrm{i} \\ -\mathrm{i} & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{e^x}{2} \begin{pmatrix} 1 & \mathrm{i} \\ \mathrm{i} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e^{\mathrm{i}x} & 0 \\ 0 & e^{-\mathrm{i}x} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -\mathrm{i} \\ -\mathrm{i} & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{e^x}{2} \begin{pmatrix} e^{\mathrm{i}x} & \mathrm{i}e^{-\mathrm{i}x} \\ \mathrm{i}e^{\mathrm{i}x} & e^{-\mathrm{i}x} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -\mathrm{i} \\ -\mathrm{i} & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{e^x}{2} \begin{pmatrix} e^{\mathrm{i}x} + e^{-\mathrm{i}x} & -\mathrm{i}e^{\mathrm{i}x} + \mathrm{i}e^{-\mathrm{i}x} \\ \mathrm{i}e^{\mathrm{i}x} - \mathrm{i}e^{-\mathrm{i}x} & e^{\mathrm{i}x} + e^{-\mathrm{i}x} \end{pmatrix}. \end{split}$$

根据欧拉公式 $e^{ix} = \cos x + i \sin x$ 和 $e^{-ix} = \cos x - i \sin x$, 将两式分别相加和相减得:

$$\begin{cases} e^{ix} + e^{-ix} = 2\cos x, \\ e^{ix} - e^{-ix} = 2i\sin x. \end{cases}$$

因此, 化简 e^{Ax} 得

$$e^{\mathbf{A}x} = \frac{e^x}{2} \begin{pmatrix} e^{\mathrm{i}x} + e^{-\mathrm{i}x} & -\mathrm{i}e^{\mathrm{i}x} + \mathrm{i}e^{-\mathrm{i}x} \\ \mathrm{i}e^{\mathrm{i}x} - \mathrm{i}e^{-\mathrm{i}x} & e^{\mathrm{i}x} + e^{-\mathrm{i}x} \end{pmatrix} = \frac{e^x}{2} \begin{pmatrix} 2\cos x & -\mathrm{i}(2\mathrm{i}\sin x) \\ \mathrm{i}(2\mathrm{i}\sin x) & 2\cos x \end{pmatrix} = e^x \begin{pmatrix} \cos x & \sin x \\ -\sin x & \cos x \end{pmatrix}.$$

故,得到解为

$$\mathbf{y} = C_1 e^x \begin{pmatrix} \cos x \\ -\sin x \end{pmatrix} + C_2 e^x \begin{pmatrix} \sin x \\ \cos x \end{pmatrix}.$$

推论 3.1

若常系数齐次线性微分方程组有一对共轭的复数特征根 $\lambda = \alpha \pm i\beta$, 且其对应的特征向量可以分别写成 $u = a \pm ib$ 的形式, 那么这两个共轭特征根对应的实值解为

$$\mathbf{y}_{1}(x) = e^{\alpha x} \cos(\beta x) \mathbf{a} - e^{\alpha x} \sin(\beta x) \mathbf{b}, \qquad \Longleftrightarrow \qquad \mathbf{y}_{1}(x) = e^{\alpha x} \left[\cos(\beta x) \mathbf{a} - \sin(\beta x) \mathbf{b} \right],$$
$$\mathbf{y}_{2}(x) = e^{\alpha x} \sin(\beta x) \mathbf{a} + e^{\alpha x} \cos(\beta x) \mathbf{b}. \qquad \Longleftrightarrow \qquad \mathbf{y}_{2}(x) = e^{\alpha x} \left[\sin(\beta x) \mathbf{a} + \cos(\beta x) \mathbf{b} \right].$$

Proof. 显然, 两个解可以写作

$$\mathbf{w}_1(x) = e^{\lambda x} \mathbf{u} = e^{(\alpha + i\beta)x} (\mathbf{a} + i\mathbf{b}),$$

 $\mathbf{w}_2(x) = e^{\overline{\lambda}x} \overline{\mathbf{u}} = e^{(\alpha - i\beta)x} (\mathbf{a} - i\mathbf{b}).$

然后通过欧拉公式改写 $\mathbf{w}_1(x)$, 即

$$\mathbf{w}_{1}(x) = e^{(\alpha + \mathrm{i}\beta)x}(\mathbf{a} + \mathrm{i}\mathbf{b})$$

$$= e^{\alpha x} \left[\cos(\beta x) + \mathrm{i}\sin(\beta x) \right] (\mathbf{a} + \mathrm{i}\mathbf{b})$$

$$= e^{\alpha x} \left[\cos(\beta x)\mathbf{a} + \mathrm{i}\sin(\beta x)\mathbf{a} + \cos(\beta x)\mathrm{i}\mathbf{b} + \mathrm{i}\sin(\beta x)\mathrm{i}\mathbf{b} \right]$$

$$= e^{\alpha x} \left\{ \left[\cos(\beta x)\mathbf{a} - \sin(\beta x)\mathbf{b} \right] + \mathrm{i}\left[\sin(\beta x)\mathbf{a} + \cos(\beta x)\mathbf{b} \right] \right\}.$$

因此,可以将 $\mathbf{w}_1(x)$ 写成 $\mathbf{w}_1(x) = \mathbf{y}_1(x) + i\mathbf{y}_1(x)$ 的形式,即

$$\mathbf{y}_1(x) \coloneqq e^{\alpha x} \big[\cos(\beta x) \mathbf{a} - \sin(\beta x) \mathbf{b} \big],$$

$$\mathbf{y}_2(x) \coloneqq e^{\alpha x} \big[\sin(\beta x) \mathbf{a} + \cos(\beta x) \mathbf{b} \big].$$

共轭不再考虑, 因为它们之间仅是虚部互为相反数的关系, 在添加系数 C 时, 可以弥补这个区别.

那么我们重新做例3.1.

Solution. 首先求特征值:

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -1 \\ 1 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^2 + 1 = \lambda^2 - 2\lambda + 2 = 0.$$

解得:

$$\lambda = \frac{2 \pm \sqrt{(-2)^2 - 4 \times 1 \times 2}}{2 \times 1} = 1 \pm i.$$

(跳过中间求 J 的步骤, 不用求了)

当 $\lambda = 1 + i$ 时,

$$(\lambda \mathbf{I} - A)\mathbf{u} = \begin{pmatrix} i & -1 \\ 1 & i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} iu_1 - u_2 \\ u_1 + iu_2 \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$

求解得到:

$$\begin{cases} iu_1 = u_2 \\ u_1 = -iu_2 \end{cases}$$

不难发现,两个解实际上是等价的,因此可以取特征向量 $\mathbf{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + i \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$.

(跳过中间求共轭特征根的特征向量的步骤, 不用求了, 直接使用推论3.1)

此时,
$$\alpha=1,\beta=1, \boldsymbol{a}=\begin{pmatrix}1\\0\end{pmatrix}, \boldsymbol{b}=\begin{pmatrix}0\\1\end{pmatrix}$$
. 代入公式:

$$\mathbf{y}_{1}(x) = e^{\alpha x} \left[\cos(\beta x) \mathbf{a} - \sin(\beta x) \mathbf{b} \right] = e^{x} \left[\cos x \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \sin x \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right] = e^{x} \begin{pmatrix} \cos x \\ -\sin x \end{pmatrix},$$
$$\mathbf{y}_{2}(x) = e^{\alpha x} \left[\sin(\beta x) \mathbf{a} + \cos(\beta x) \mathbf{b} \right] = e^{x} \left[\sin x \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \cos x \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right] = e^{x} \begin{pmatrix} \sin x \\ 1 \end{pmatrix}.$$

$$\boldsymbol{y}_2(x) = e^{\alpha x} \left[\sin(\beta x) \boldsymbol{a} + \cos(\beta x) \boldsymbol{b} \right] = e^x \left[\sin x \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \cos x \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right] = e^x \begin{pmatrix} \sin x \\ \cos x \end{pmatrix}.$$

因此,得到解为

$$\mathbf{y} = C_1 e^x \begin{pmatrix} \cos x \\ -\sin x \end{pmatrix} + C_2 e^x \begin{pmatrix} \sin x \\ \cos x \end{pmatrix}.$$

非齐次线性微分方程组的常数变易法

定义 3.2 基解矩阵 (fundamental matrix)

若齐次线性微分方程组 $\frac{d\mathbf{y}}{dx} = \mathbf{A}(x)\mathbf{y}(x)$ 的基本解组为 $\mathbf{y}_1(x), \dots, \mathbf{y}_n(x)$, 其**基解矩阵**为

$$\boldsymbol{Y}(x) = \begin{pmatrix} \boldsymbol{y}_1(x) & \cdots & \boldsymbol{y}_n(x) \end{pmatrix}.$$

引理 3.1 特解形式

非齐次线性微分方程组 $\frac{d\mathbf{y}}{dx} = \mathbf{A}(x)\mathbf{y}(x) + \mathbf{f}(x)$ 的特解取决于其非齐次项 $\mathbf{f}(x)$ 的形式.

比如:

- 若 f(x) 是关于 x 的线性向量, 即 f(x) = xa + b, 则特解形式应为 $y_p(x) = xa + b$.
- 若 f(x) 包含 x, $\sin x$ 的列向量,则特解形式应为 $y_p(x) = xa + b + (\sin x)c + (\cos x)d$.
- 若 f(x) 包含 x, x^2, e^x 的列向量, 则特解形式应为 $y_p(x) = x^2 a + x b + c + e^x d$.
- 更复杂的情况我们暂不考虑.

定理 3.3 常数变易法

若齐次线性微分方程组 $\frac{d\mathbf{y}}{dx} = \mathbf{A}(x)\mathbf{y}(x)$ 的基解矩阵为 $\mathbf{Y}(x)$,则其对应的非齐次线性微分方程组 $\frac{d\mathbf{y}}{dx} = \mathbf{A}(x)\mathbf{y}(x) + \mathbf{f}(x)$ 的解为

$$\boldsymbol{y}(x) = \boldsymbol{Y}(x)\boldsymbol{c} + \boldsymbol{Y}(x) \int \boldsymbol{Y}^{-1}(x)\boldsymbol{f}(x) dx,$$

其中, c 是 $n \times 1$ 的常向量, 注意这里是右乘在基解矩阵 $(n \times n)$ 上.

Proof. 易知齐次线性微分方程组 $\frac{d\mathbf{y}}{dx} = \mathbf{A}(x)\mathbf{y}(x)$ 的通解为 $\mathbf{Y}(x)\mathbf{c}$, 即满足

$$Y'(x)c = A(x)Y(x)c \Rightarrow Y'(x) = A(x)Y(x).$$

同之前的常数变易法思路一致, 即特解形式为

$$\boldsymbol{y}_n = \boldsymbol{Y}(x)\boldsymbol{c}(x).$$

那么与非齐次线性微分方程组进行联立得

$$\mathbf{Y}'(x)\mathbf{c}(x) + \mathbf{Y}(x)\mathbf{c}'(x) = \mathbf{A}(x)\mathbf{Y}(x)\mathbf{c}(x) + \mathbf{f}(x).$$

刚才我们提到 Y'(x) = A(x)Y(x), 因此有

$$\mathbf{A}(x)\mathbf{Y}(x)\mathbf{c}(x) + \mathbf{Y}(x)\mathbf{c}'(x) = \mathbf{A}(x)\mathbf{Y}(x)\mathbf{c}(x) + \mathbf{f}(x) \Rightarrow \mathbf{Y}(x)\mathbf{c}'(x) = \mathbf{f}(x).$$

那么,显然

$$\boldsymbol{c}(x) = \int \boldsymbol{Y}^{-1}(x) \boldsymbol{f}(x) \, \mathrm{d}x.$$

因此方程的解为

$$\boldsymbol{y}(x) = \boldsymbol{Y}(x)\boldsymbol{c} + \boldsymbol{Y}(x)\int \boldsymbol{Y}^{-1}(x)\boldsymbol{f}(x) dx.$$

4 拉普拉斯变换

4.1 一般理论

定义 4.1 拉普拉斯变换 (Laplace transform)

若 f(x) 为定义在 $[0,\infty)$ 的函数, 则 f 的**拉普拉斯变换** F 为

$$F(s) := \int_0^\infty e^{-st} f(t) dt.$$

函数 f 的拉普拉斯变换可以用 F 表示, 也可以用 $\mathcal{L}\{f\}$ 表示.

显然, 拉普拉斯变换涉及到很复杂的积分运算, 因此可以参照拉普拉斯变换表.

f(t)	$F(s) = \mathcal{L}\{f\}(s)$	f(t)	$F(s) = \mathcal{L}\{f\}(s)$
1	$\frac{1}{s}$, $s > 0$	$\sin(bt)$	$\frac{b}{s^2 + b^2}, \ s > 0$
e^{at}	$\frac{1}{s-a}, \ s>a$	$\cos(bt)$	$\frac{s}{s^2 + b^2}, \ s > 0$
$t^n, \ n=1,2,\cdots$	$\frac{n!}{s^{n+1}}, \ s > 0$	$e^{at}\sin bt$	$\frac{b}{(s-a)^2 + b^2}, \ s > a$
$t^n e^{at}, \ n = 1, 2, \cdots$	$\frac{n!}{(s-a)^{n+1}}, \ s > a$		$\boxed{\frac{s-a}{(s-a)^2+b^2}, \ s>a}$

定义 4.2α 阶指数

若存在常数 T > 0, M > 0, 使得

$$|f(t)| \leqslant Me^{\alpha t}, \ \forall t \geqslant T,$$

则称函数 f(x) 为 α **阶指数**.

比如, $f(t) = e^{2t} \sin(3t)$ 是 $\alpha = 2$ 阶指数, 因为 $|e^{2t} \sin(3t)| \leq e^{2t}$, 其中 M = 1, T 是任意正数.

定理 4.1 拉普拉斯变换存在条件

如果 f(t) 在 $[0,\infty)$ 上分段连续且为 α 阶指数, 则当 $s>\alpha$ 时, $\mathcal{L}\{f\}(s)$ 存在.

定理 4.2 拉普拉斯变换的性质

对于拉普拉斯变换 $\mathcal{L}{f}(s) = F(s)$, 存在 $s > \alpha$, 则有如下性质:

1. 线性性质:

$$\mathcal{L}{f_1 + f_2} = \mathcal{L}{f_1} + \mathcal{L}{f_2},$$

$$\mathcal{L}{cf} = c\mathcal{L}{f}.$$

2. 平移:

$$\mathscr{L}\lbrace e^{at}f(t)\rbrace(s) = F(s-a).$$

3. 导数的拉普拉斯变换:

$$\mathcal{L}\{f'\}(s) = s\mathcal{L}\{f\}(s) - f(0) = sF(s) - f(0).$$

高阶导数进行嵌套即可,即

$$\mathcal{L}\lbrace f^{(n)}\rbrace(s) = s^n \mathcal{L}\lbrace f\rbrace(s) - s^{n-1}f(0) - s^{n-2}f'(0) - \dots - f^{(n-1)}(0).$$

4. 拉普拉斯变换的导数:

$$\mathscr{L}\lbrace t^n f(t)\rbrace(s) = (-1)^n \frac{\mathrm{d}^n}{\mathrm{d}s^n} F(s).$$

定义 4.3 逆拉普拉斯变换

给定函数 F(s), 若函数 $f(t) \in C[0,\infty)$, 并且满足 $\mathcal{L}\{f\} = F$, 则称 f(t) 是 F(s) 的**逆拉普拉 斯变换**, 记为

$$f = \mathcal{L}^{-1}\{F\}.$$

逆拉普拉斯变换同样具备线性性质.

4.2 求解初值问题

例 4.1

解初值问题

$$y'' + 4y' - 5y = te^t$$
; $y(0) = 1, y'(0) = 0$.

Solution. 令 $Y(s) := \mathcal{L}\{y\}(s)$, 方程两侧同时进行拉普拉斯变换,

$$\mathcal{L}\{y''\}(s) + 4\mathcal{L}\{y'\}(s) - 5\mathcal{L}\{y\}(s) = \mathcal{L}\{te^t\}(s)$$
$$\mathcal{L}\{y''\}(s) + 4\mathcal{L}\{y'\}(s) - 5Y(s) = \frac{1}{(s-1)^2}.$$

使用导数的拉普拉斯性质:

$$\begin{split} \mathcal{L}\{y'\}(s) &= s\mathcal{L}\{y\}(s) - y(0) = sY(s) - 1, \\ \mathcal{L}\{y''\}(s) &= s\mathcal{L}\{y'\}(s) - y'(0) \\ &= s\left[s\mathcal{L}\{y\}(s) - y(0)\right] - y'(0) \\ &= s^2\mathcal{L}\{y\}(s) - sy(0) - y'(0) = s^2Y(s) - s. \end{split}$$

因此,代入回去得

$$[s^{2}Y(s) - s] + 4[sY(s) - 1] - 5Y(s) = \frac{1}{(s - 1)^{2}}$$

$$(s^{2} + 4s - 5)Y(s) = s + 4 + \frac{1}{(s - 1)^{2}}$$

$$(s + 5)(s - 1)Y(s) = \frac{(s + 4)(s - 1)^{2} + 1}{(s - 1)^{2}}$$

$$Y(s) = \frac{s^{3} + 2s^{2} - 7s + 5}{(s + 5)(s - 1)^{3}}.$$

对 Y(s) 进行分式展开:

$$Y(s) = \frac{s^3 + 2s^2 - 7s + 5}{(s+5)(s-1)^3} = \frac{A}{s+5} + \frac{B}{s-1} + \frac{C}{(s-1)^2} + \frac{D}{(s-1)^3}.$$

然后再合并分别计算出 A, B, C, D, 此处略. 最后找到求逆变换:

$$y(s) = A\mathscr{L}^{-1}\left\{\frac{1}{s+5}\right\} + B\mathscr{L}^{-1}\left\{\frac{1}{s-1}\right\} + C\mathscr{L}^{-1}\left\{\frac{1}{(s-1)^2}\right\} + D\mathscr{L}^{-1}\left\{\frac{1}{(s-1)^3}\right\}$$
$$= Ae^{-5t} + Be^t + Cte^t + D\frac{t^2e^t}{2}.$$

4.3 非连续函数的拉普拉斯变换

定义 4.4 矩形窗函数 (rectangular window function)

定义矩形窗函数 (rectangular window function) $\Pi_{a,b}(t)$ 为

$$\Pi_{a,b}(t) := u(t-a) - u(t-b) = \begin{cases} 1, & a < t < b, \\ 0, & \text{otherwise,} \end{cases}$$

其中, $u(\cdot)$ 为单位阶跃函数 (unit step function), 定义为 $u(t) \coloneqq \begin{cases} 1, & t > 0, \\ 0, & t < 0, \end{cases}$

例 4.2

将函数
$$f(t) = \begin{cases} 3, & t < 2, \\ 1, & 2 < t < 5, \\ t, & 5 < t < 8, \end{cases}$$
 写成矩形窗函数的形式为
$$\frac{t^2}{10}, \quad t > 8.$$

$$f(t) = 3\Pi_{0,2}(t) + \Pi_{2,5}(t) + t\Pi_{5,8}(t) + \frac{t^2}{10}u(t-8).$$

定理 4.3 关于单位阶跃函数的拉普拉斯变换

记 $F(s) := \mathcal{L}\{f\}(s), s > \alpha \ge 0$. 若常数 a > 0, 则

• 单位阶跃函数的拉普拉斯变换:

$$\mathscr{L}\{u(t-a)\}(s) = \frac{e^{-as}}{s}.$$

• 推广:

$$\mathcal{L}\{f(t-a)u(t-a)\}(s) = e^{-as}F(s).$$

因此, 其逆拉普拉斯变换为

$$\mathcal{L}^{-1}\{e^{-as}F(s)\}(s) = f(t-a)u(t-a).$$

Proof. 单位阶跃函数的拉普拉斯变换为

$$\mathcal{L}\{u(t-a)\}(s) = \int_0^\infty e^{-st} u(t-a) dt$$
$$= \int_a^\infty e^{-st} dt$$
$$= \lim_{M \to \infty} \left[-\frac{1}{s} e^{-st} \right]_a^M = \frac{e^{-as}}{s}.$$

推广:

$$\mathcal{L}\lbrace f(t-a)u(t-a)\rbrace(s) = \int_0^\infty e^{-st} f(t-a)u(t-a) \, dt$$

$$= \int_a^\infty e^{-st} f(t-a) \, dt$$

$$= \int_0^\infty e^{-s(r+a)} f(r) \, dr$$

$$= e^{-as} \int_0^\infty e^{-sr} f(r) \, dr = e^{-as} F(s).$$

因此,

$$\mathcal{L}\lbrace f(t)u(t-a)\rbrace(s) = e^{-as}\mathcal{L}\lbrace f(t+a)\rbrace(s).$$

4.4 周期函数与幂函数的拉普拉斯变换

定义 4.5 周期函数 (periodic function)

若函数 f(t) 满足

$$f(t+T) = f(t), \ \forall t,$$

则称为 f(t) 周期函数 (periodic function).

定理 4.4 周期函数的拉普拉斯变换

若函数 f 的周期为 T 并且在 [0,T] 上是分段连续的,则它的拉普拉斯变换为

$$F(s) = \int_0^\infty e^{-st} f(t) dt$$
 以及 $F_T(s) = \int_0^\infty e^{-st} f_T(t) dt = \int_0^T e^{-st} f(t) dt$

二者之间的关系为

$$F_T(s) = F(s) (1 - e^{-sT})$$
 或者 $F(s) = \frac{F_T(s)}{1 - e^{-sT}}$.

一般用矩形窗函数来表达周期函数,即

$$f_T(t) := f(t)\Pi_{0,T}(t) = f(t)[u(t) - u(t - T)] = \begin{cases} f(t), & 0 < t < T, \\ 0, & \text{otherwise.} \end{cases}$$

则它的拉普拉斯变换为

$$F_T(s) = \int_0^\infty e^{-st} f_T(t) dt = \int_0^T e^{-st} f(t) dt.$$

Proof. 由于

$$f_T(t) = f(t)[u(t) - u(t-T)] = f(t)u(t) - f(t)u(t-T) = f(t)u(t) - f(t-T)u(t-T).$$

根据定理4.3, 等号两边同时进行拉普拉斯变换得

$$F_T(s) = F(s) - e^{-sT}F(s) = F(s) (1 - e^{-sT}).$$

定义 4.6 Gamma 函数

$$\Gamma(x) = \int_0^\infty e^{-t} t^{x-1} dt, \quad x > 0.$$

性质 4.1 Gamma 函数

- $\Gamma(x+1) = x\Gamma(x)$.
- 若 n 为正整数, 则 $\Gamma(n) = (n-1)!$.

定理 4.5 幂函数的拉普拉斯变换

$$\mathscr{L}\lbrace t^{\alpha}\rbrace(s)=\frac{\Gamma(\alpha+1)}{s^{\alpha+1}},\ \forall \alpha>-1.$$

Proof.

$$\mathcal{L}\lbrace t^{\alpha}\rbrace(s) = \int_{0}^{\infty} e^{-st} t^{\alpha} dt$$

$$\stackrel{u=st}{=} \int_{0}^{\infty} e^{-u} \left(\frac{t}{s}\right)^{\alpha} \frac{1}{s} du$$

$$= \frac{1}{s^{\alpha+1}} \int_{0}^{\infty} e^{-u} t^{\alpha} du = \frac{\Gamma(\alpha+1)}{s^{\alpha+1}}.$$

4.5 卷积

定义 4.7 卷积 (convolution)

若函数 f(t) 和 g(t) 在 $[0,\infty)$ 上间断连续,则 f(t) 和 g(t) 的**卷积 (convolution)** 为

$$(f * g)(t) := \int_0^t f(t - \tau)g(\tau) d\tau.$$

性质 4.2 卷积

- 1. 交換律: f * g = g * f.
- 2. 结合律: f * (g * h) = (f * g) * h
- 3. 分配律: f * (g + h) = f * g + f * h.

定理 4.6 卷积的拉普拉斯变换

若函数 f(t) 和 g(t) 在 $[0,\infty)$ 上间断连续,且为 α 阶指数,令 $F(t)=\mathcal{L}\{f\}(s),$ $G(t)=\mathcal{L}\{g\}(s),$ 则

$$\mathcal{L}\{f * g\}(s) = F(s)G(s).$$

其逆拉普拉斯变换为

$$\mathcal{L}^{-1}{F(s)G(s)}(t) = (f * g)(t).$$

20

Proof. 将卷积函数进行拉普拉斯变换得

$$\mathcal{L}\{f * g\}(s) = \int_0^\infty e^{-st} (f * g)(t) dt$$

$$= \int_0^\infty e^{-st} \left[\int_0^t f(t - \tau) g(\tau) d\tau \right] dt$$

$$\frac{\underbrace{\mathbb{E}} \overset{*}{\mathcal{E}} \overset{*}{\mathcal{E}} \overset{*}{\mathcal{E}} \overset{*}{\mathcal{E}} \overset{*}{\mathcal{E}}} \int_0^\infty g(\tau) \left[\int_\tau^\infty e^{-st} f(t - \tau) dt \right] d\tau$$

$$= \frac{u = t - \tau}{m} \int_0^\infty g(\tau) \left[\int_\tau^\infty e^{-s(u + \tau)} f(u) du \right] d\tau$$

$$= \int_0^\infty e^{-s\tau} g(\tau) \left[\int_\tau^\infty e^{-su} f(u) du \right] d\tau$$

$$= F(s) \int_0^\infty e^{-s\tau} g(\tau) d\tau$$

$$= F(s) G(s).$$

例 4.3

解积分微分方程

$$y'(t) = 1 - \int_0^t y(t - \tau)e^{-2\tau} d\tau, \quad y(0) = 1.$$

Solution. 写成卷积的形式为

$$y'(t) = 1 - y(t) * e^{-2t}.$$

令 $Y(s) = \mathcal{L}\{y\}(s)$,将上式两侧同时取拉普拉斯变换得

$$sY(s) - 1 = \frac{1}{s} - Y(s) \times \frac{1}{s+2}$$

$$\left(s + \frac{1}{s+2}\right)Y(s) = 1 + \frac{1}{s}$$

$$\frac{s^2 + 2s + 1}{s+2}Y(s) = \frac{1+s}{s}$$

$$Y(s) = \frac{s+2}{s(s+1)} = \frac{2}{s} - \frac{1}{s+1}$$

因此

$$y(s) = 2 - e^{-t}.$$

定义 4.8 传递函数 (transfer function) 与脉冲响应函数 (impulse response function)

一个常系数非齐次线性微分方程且所有初值为 0 的问题, 以二阶微分方程为例, 即

$$ay''(t) + by'(t) + cy(t) = g(t); \quad y(0) = 0, \ y'(0) = 0.$$

将微分方程的解 y(t) 和非齐次项 g(t) 的拉普拉斯变换的比值称为传递函数 (transfer

function), 即

$$H(s) \coloneqq \frac{\mathscr{L}\{y\}(s)}{\mathscr{L}\{g\}(s)} = \frac{Y(s)}{G(s)} = \frac{1}{as^2 + bs + c}.$$

传递函数的逆拉普拉斯变换称为脉冲响应函数 (impulse response function), 即

$$h(t) := \mathcal{L}^{-1}\{H\}(t).$$

定理 4.7 用脉冲响应函数求解微分方程

二阶常系数非齐次线性微分方程的初值问题

$$ay''(t) + by'(t) + cy(t) = g(t); \quad y(0) = y_0, \ y'(0) = y_1,$$

的解为

$$y(t) = (h * g)(t) + y_k(t) = \int_0^t h(t - \tau)g(\tau) d\tau + y_k(t),$$

其中, $y_k(t)$ 是齐次方程的通解.

Proof. 令 $Y(s) = \mathcal{L}\{y\}(s), G(s) = \mathcal{L}\{g\}(s),$ 将微分方程两侧同时取拉普拉斯变换得

$$a[s^{2}Y(s) - sy(0) - y'(0)] + b[sY(s) - y(0)] + cY(s) = G(s)$$

$$as^{2}Y(s) - ay_{0}s - ay_{1} + bsY(s) - by_{0} + cY(s) = G(s)$$

$$(as^{2} + bs + c)Y(s) = G(t) + ay_{0}s + ay_{1} + by_{0}$$

$$Y(s) = \frac{G(s)}{as^{2} + bs + c} + \frac{ay_{0}s + ay_{1} + by_{0}}{as^{2} + bs + c}$$

$$= H(s)G(s) + \frac{ay_{0}s + ay_{1} + by_{0}}{as^{2} + bs + c},$$

其中 $\frac{ay_0s + ay_1 + by_0}{as^2 + bs + c}$ 与 g(t) 无关,即齐次方程的通解,令其逆拉普拉斯变换为 $y_k(t)$. 因此

$$y(t) = (h * g)(t) + y_k(t).$$

显然,这个齐次方程通解如果通过逆拉普拉斯变换得到是麻烦的,因此,我们直接采用最基本的办法.

例 4.4

求解线性微分方程

$$y'' + 2y' + 5y = g(t);$$
 $y(0) = 2, y'(0) = -2.$

Solution. 该方程的齐次形式为 y'' + 2y' + 5y = 0, 为常系数齐次线性微分方程, 因此可以直接使用特征方程求解, 即

$$\lambda^2 + 2\lambda + 5 = 0 \quad \Rightarrow \quad \lambda = -1 \pm 2i.$$

于是,通过欧拉公式得到基解

$$e^{(-1+2i)t} = e^{-t}[\cos(2t) + i\sin(2t)].$$

因此, 齐次通解为

$$y_k(t) = C_1 e^{-t} \cos(2t) + C_2 e^{-t} \sin(2t),$$

其一阶导数为

$$y'_k(t) = C_1 e^{-t} (-1 - 2\sin(2t)) + C_2 e^{-t} (-1 + 2\cos(2t)).$$

将初值代入得

$$\begin{cases} y_k(0) = C_1 = 2, \\ y'_k(0) = C_1(-1) + C_2(-1+2) = -2. \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} C_1 = 2, \\ C_2 = 0. \end{cases}$$

故, 齐次通解为

$$y_k(t) = 2e^{-t}\cos(2t).$$

下一步, 通过计算传递函数和脉冲响应函数来计算非齐次特解部分.

$$H(s) = \frac{1}{s^2 + 2s + 5} = \frac{1}{(s+1)^2 + 2^2} \xrightarrow{\text{if } t \text{ if } t \text{ if$$

故, 原方程的解为

$$y(t) = (h * g)(t) + y_k(t) = \frac{1}{2} \int_0^t e^{-(t-\tau)} \sin[2(t-\tau)]g(\tau) d\tau + 2e^{-t} \cos(2t).$$

4.6 狄拉克 δ 函数

定义 4.9 狄拉克 (Dirac) δ 函数

Dirac 函数 $\delta(t)$ 具有以下两个特征:

$$\delta(t) = \begin{cases} \infty, & t = 0, \\ 0, & t \neq 0. \end{cases} \quad \text{VLR} \quad \int_{-\infty}^{\infty} f(t)\delta(t) \, dt = f(0),$$

其中, f(t) 是一个在含 t=0 的开区间上的连续函数.

性质 4.3 Dirac 函数

1. 平移 Dirac 函数:

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(t)\delta(t-a) \, dt = f(a).$$

2. Dirac 函数的累积:

$$\int_{-\infty}^{\infty} \delta(t) \, dt = 1.$$

定理 4.8 Dirac 函数的拉普拉斯变换

$$\mathcal{L}\{\delta(t-a)\}(s) = e^{-as}, \text{ where } a \geqslant 0.$$

用性质4.3和定义4.9即可证明.

5 微分方程的级数解

本章的根基为 Taylor 展开公式.

定义 5.1 泰勒展开 (Taylor expansion)

Taylor 多项式 (polynomial) 以 x_0 为中心进行展开, 用于逼近在 x_0 处具有 n 阶导数的函数 f(x), 表示为:

$$f(x) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} (x - x_0)^k$$

$$= f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(x_0)}{2!} (x - x_0)^2 + \frac{f'''(x_0)}{3!} (x - x_0)^3 + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!} (x - x_0)^n + \dots$$

令 $p_n(x) := \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x_0)}{k!} (x - x_0)^k$,对应的**余项 (remainder)** $\epsilon_n(x) := f(x) - p_n(x)$,用来度量 Taylor 展开的准确性,即

$$\epsilon_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} (x - x_0)^{n+1}.$$

5.1 幂级数与解析函数

定义 5.2 幂级数 (power series)

形如

$$\sum_{n=0}^{\infty} a_n (x - x_0)^n = a_0 + a_1 (x - x_0) + a_2 (x - x_0)^2 + \cdots,$$

称为关于点 x_0 的**幂级数 (power series)**.

• 收敛 (converge):

$$\lim_{N \to \infty} \sum_{n=0}^{N} a_n (c - x_0)^n < \infty.$$

- **发散 (diverge):** 极限不存在.
- 绝对收敛 (converge absolutely): $\sum_{n=0}^{\infty} |a_n(x-x_0)^n|$ 收敛.

定义 5.3 收敛半径 (radius of convergence)

若存在一个常数 $\rho \in [0, \infty]$, 使得幂级数在 $|x - x_0| < \rho$, 即 $x \in (x_0 - \rho, x_0 + \rho)$ 上**绝对收敛**, 在 $|x - x_0| > \rho$ 上**发散**, 则称 ρ 为这个幂级数的**收敛半径 (radius of convergence)**.

- 若幂级数处处收敛,则收敛半径 $\rho = \infty$.
- 若幂级数仅在 x_0 处收敛, 则收敛半径 $\rho = 0$.

定理 5.1 比值审敛法 (ratio test)

对于幂级数 $\sum_{n=0}^{\infty} a_n (x-x_0)^n$, 若

$$\lim_{n \to \infty} \left| \frac{a_n}{a_{n+1}} \right| = L \in [0, \infty],$$

则其收敛半径 $\rho = L$. 这种方法又被称为**达朗贝尔判别法** (**D'Alembert's test**).

特别地, 我们这里给出几何级数 (geometric series) 的 Taylor 展开:

$$\sum_{n=0}^{\infty} x^n = 1 + x + x^2 + \dots = \frac{1}{1-x}, \quad \text{for } x \in (-1,1).$$
 (*)

定理 5.2 幂级数的微分与积分

如果级数 $f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} a_n (x - x_0)^n$ 的收敛半径 $\rho > 0$, 且 f 在区间 $|x - x_0| < \rho$ 可导, 那么逐项微分给出 f 导数的幂级数为:

$$f'(x) = \sum_{n=1}^{\infty} na_n(x - x_0)^{n-1}$$
, for $|x - x_0| < \rho$.

此外,逐项积分给出 f 积分的幂级数为:

$$\int f(x) dx = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{a_n}{n+1} (x - x_0)^{n+1}, \text{ for } |x - x_0| < \rho.$$

例 5.1

根据几何级数 (*) 推导下列方程的幂级数.

(1)
$$\frac{1}{1+x^2}$$
.

(2)
$$\frac{1}{(1-x)^2}$$
.

(3) $\arctan x$.

Solution.

(1) 将(*) 中的 x 替换为 $-x^2$ 即可, 即

$$\frac{1}{1 - (-x^2)} = \sum_{n=0}^{\infty} (-x^2)^n$$

$$\frac{1}{1 + x^2} = 1 - x^2 + x^4 - x^6 + \dots + (-1)^n x^{2n} + \dots$$

(2) 不难发现,
$$\frac{d}{dx} \left(\frac{1}{1-x} \right) = \frac{1}{(1-x)^2}$$
, 因此有
$$\frac{1}{(1-x)^2} = \frac{d}{dx} \left(1 + x + x^2 + x^3 + \dots + x^n + \dots \right)$$
$$= 1 + 2x + 3x^2 + 4x^3 + \dots + (n-1)x^n + \dots$$

(3) 依旧不难发现, $\int_0^x \frac{1}{1+t^2} dt = \arctan x$, 因此有

$$\int_0^x \frac{1}{1+t^2} dt = \int_0^x \left(1 - t^2 + t^4 - t^6 + \dots + (-1)^n t^{2n} + \dots\right) dt$$
$$\arctan x = x - \frac{1}{3}x^3 + \frac{1}{5}x^5 - \frac{1}{7}x^7 + \dots + (-1)^n \frac{1}{2n+1}x^{2n+1} + \dots$$

定义 5.4 解析函数 (analytic function)

若在以 x_0 为中心的开区间内, 函数 f(x) 是幂级数 $\sum_{n=0}^{\infty} a_n (x - x_0)^n$ 的和, 且该级数具有正的收敛半径, 则称函数 f(x) 在 x_0 处是解析的 (analytic).

5.2 线性微分方程的幂级数解

定义 5.5 常点 (ordinary point) 与奇点 (singular point)

一个二阶齐次线性微分方程

$$y''(x) + p(x)y' + q(x)y = 0.$$

若函数 p(x) 和 q(x) 都在 x_0 处是解析的,则称 x_0 为该微分方程的**常点 (ordinary point)**, 否则为该微分方程的**奇点 (singular point)**.

例 5.2 找出奇点

$$xy'' + x(1-x)^{-1}y' + y\sin x = 0.$$

Solution. 我们定义的二阶齐次线性微分方程的二阶导数系数为 1, 因此可以确定

$$p(x) = \frac{x(1-x)^{-1}}{x} = \frac{1}{1-x}, \qquad q(x) = \frac{\sin x}{x}.$$

- p(x) 在 x=1 没有定义, 因此可以认为除了 x=1 外都是解析的.
- q(x) 从表面上看在 x=0 没有定义, 但是将 $\sin x$ 进行 Taylor 展开得

$$q(x) = \frac{\sin x}{x} = \frac{x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \frac{x^7}{7!} + \dots}{x} = 1 - \frac{x^2}{3!} + \frac{x^4}{5!} - \frac{x^6}{7!} + \dots$$

因此 q(x) 处处可解析.

综上所述,惟一的奇点为 x=1.

例 5.3 用幂级数解微分方程

$$(1+x^2)y'' - y' + y = 0.$$

Solution. 由于 $p(x) = -\frac{1}{1+x^2}$ 和 $q(x) = \frac{1}{1+x^2}$ 在 x = 0 都是可解析的,则 x = 0 是该微分方程的一个常点. 因此,可以通过在 x = 0 处的幂级数展开表示通解,即设

$$y(x) = \sum_{n=0}^{\infty} a_n x^n.$$

将此展开式代入微分方程中得到

$$(1+x^2)\sum_{n=2}^{\infty}n(n-1)a_nx^{n-2} - \sum_{n=1}^{\infty}na_nx^{n-1} + \sum_{n=0}^{\infty}a_nx^n = 0$$
$$\sum_{n=2}^{\infty}n(n-1)a_nx^{n-2} + \sum_{n=2}^{\infty}n(n-1)a_nx^n - \sum_{n=1}^{\infty}na_nx^{n-1} + \sum_{n=0}^{\infty}a_nx^n = 0$$

为了能将上式各项进行合并,我们**不优先**选择统一求和范围,而是**优先**将幂级数统一,即全部转换成 x^k ,那么就需要进行变量代换,同时考虑求和范围,即

$$\underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} (k+2)(k+1)a_{k+2}x^k}_{k:=n-2} + \underbrace{\sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)a_kx^k}_{k:=n} - \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} (k+1)a_{k+1}x^k}_{k:=n-1} + \underbrace{\sum_{k=0}^{\infty} a_kx^k}_{k:=n} = 0 \quad \text{for } k \geqslant 2.$$

这时就可以将所有的 $\sum_{k=2}^{\infty}(\cdot)$ 项全部合并,但是 $\sum_{k=0}^{\infty}(\cdot)$ 项需要将 k=0 和 k=1 提取出来,即

$$\left(2a_2 + 6a_3x + \sum_{k=2}^{\infty} (k+2)(k+1)a_{k+2}x^k\right)$$

$$+ \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)a_kx^k - \left(a_1 + 2a_2x + \sum_{k=2}^{\infty} (k+1)a_{k+1}x^k\right) + \left(a_0 + a_1x + \sum_{k=2}^{\infty} a_kx^k\right) = 0$$

$$\Rightarrow (2a_2 - a_1 + a_0) + (6a_3 - 2a_2 + a_1)x$$

$$+ \sum_{k=2}^{\infty} \left[(k+2)(k+1)a_{k+2} - (k+1)a_{k+1} + \left(k(k-1) + 1\right)a_k\right]x^k = 0$$

上式为 0 说明各项系数为 0, 即

$$\begin{cases} 2a_2 - a_1 + a_0 = 0, \\ 6a_3 - 2a_2 + a_1 = 0, \\ (k+2)(k+1)a_{k+2} - (k+1)a_{k+1} + (k^2 - k + 1)a_k = 0. \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_2 = \frac{a_1 - a_0}{2}, \\ a_3 = \frac{2a_2 - a_1}{6} = -\frac{a_0}{6}, \\ a_{k+2} = \frac{(k+1)a_{k+1} - (k^2 - k + 1)a_k}{(k+2)(k+1)}. \end{cases}$$

于是, 当 k=2 时,

$$a_4 = \frac{3a_3 - 3a_2}{12} = \frac{3 \times \frac{-a_0}{6} - 3 \times \frac{a_1 - a_0}{2}}{12} = \frac{2a_0 - 3a_1}{24}.$$

当 k=3 时,

$$a_5 = \frac{4a_4 - 7a_3}{20} = \frac{4 \times \frac{2a_0 - 3a_1}{24} - 7 \times \frac{-a_0}{6}}{20} = \frac{3a_0 - a_1}{40}.$$

当 k=4 时,

$$a_6 = \frac{5a_5 - 13a_4}{30} = \frac{5 \times \frac{3a_0 - a_1}{40} - 13 \times \frac{2a_0 - 3a_1}{24}}{30} = \frac{36a_1 - 17a_0}{720}.$$

后面的省略,因为我们现在已经能展开到 x^6 项了,已经相对较多了. 因此得到通解为

$$y(x) = a_0 + a_1 x + \left(\frac{a_1 - a_0}{2}\right) x^2 - \frac{a_0}{6} x^3 + \left(\frac{2a_0 - 3a_1}{24}\right) x^4 + \left(\frac{3a_0 - a_1}{40}\right) x^5 + \left(\frac{36a_1 - 17a_0}{720}\right) x^6 + \cdots$$

$$= a_0 \left(1 - \frac{1}{2}x^2 - \frac{1}{6}x^3 + \frac{1}{12}x^4 + \frac{3}{40}x^5 - \frac{17}{720}x^6 + \cdots\right) + a_1 \left(x + \frac{1}{2}x^2 - \frac{1}{8}x^4 - \frac{1}{40}x^5 + \frac{1}{20}x^6 + \cdots\right),$$

其中, a₀ 和 a₁ 为任意常数.