



---

# 自动控制原理

## Principle of Automatic Control





---

## 第三章 CHAPTER 3

# 连续时间控制系统的时域分析





# 稳定高阶系统的近似

---

- 对于实际物理世界中更常见的高阶系统
- 常用稳定的一阶或二阶控制系统近似稳定的高阶控制系统
- 主导极点思想，忽略非主导极点和零点
- 将一阶或二阶系统的动态性能指标公式用于高阶系统
- 利用计算机仿真考察近似的程度

## 稳定高阶系统的近似

- 高阶系统自由响应各分量的衰减快慢由系统极点的位置决定
  - 极点在 $S$ 平面左半部离虚轴越远，相应的分量衰减越快，对系统的影响越小
- 各分量所对应的系数取决于系数的零、极点分布。
  - 若一对零极点互相很接近，则在输出 $y(t)$ 中与该极点对应的分量就几乎被抵消。
  - 当某极点靠近零点而远离其他极点和原点，则相应的系数越小，该自由分量的影响就小。
  - 若某极点远离零点和其他极点，越接近原点，则相应的系数就越大，该自由分量的影响也就越大。
- 系统的零、极点共同决定了系统自由响应曲线的形状。

对于系数很小（影响很小）的分量、远离虚轴衰减很快的分量常常可以忽略，此时高阶系统就可用低阶系统来近似估计。



# 稳定高阶系统的近似

**主导极点**（某些稳定高阶系统的低阶近似）

主导极点（1个或2个）特征：

附近无其它零极点

距虚轴较近（其实部绝对值小于其它极点实部绝对值的1/5）

$$\frac{10(s+8)}{(s+20)(s^2+2s+5)} = \frac{10(s-(-8))}{(s-(-20))(s-(-1+2j))(s-(-1-2j))}$$

$-1 \pm 2j$ 是一对主导极点

$$\begin{aligned} \frac{10(s+8)}{(s+20)(s^2+2s+5)} &= \frac{80(0.125s+1)}{20(0.05s+1)(s^2+2s+5)} \\ &\approx \frac{4}{s^2+2s+5} \end{aligned}$$

增益不变

根轨迹增益变

# 稳定高阶系统的近似

$$\frac{10(s+8)}{(s+20)(s^2+2s+5)} \approx \frac{4}{s^2+2s+5} = 0.8 \frac{\omega_n^2}{s^2+2\zeta\omega_n s+\omega_n^2}$$

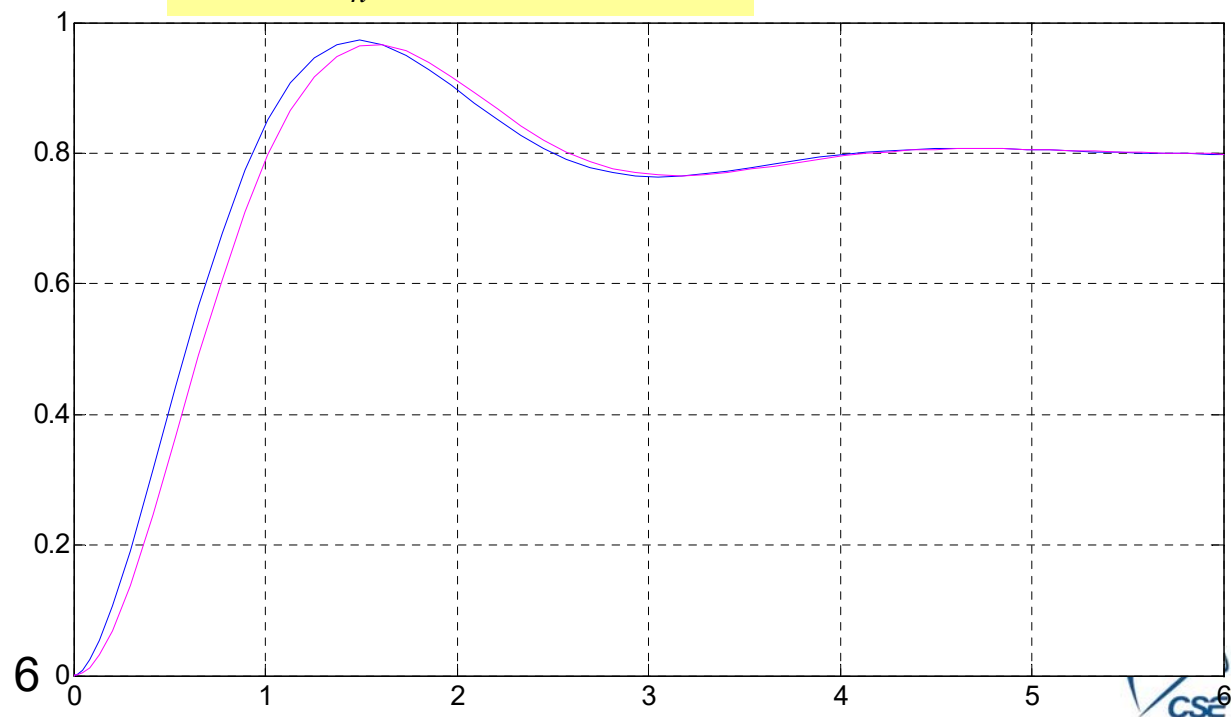
$$\omega_n = \sqrt{5} = 2.24$$

$$\zeta = 0.45$$

$$\sigma\% = e^{-\frac{\zeta\pi}{\sqrt{1-\zeta^2}}} = 20.53\%$$

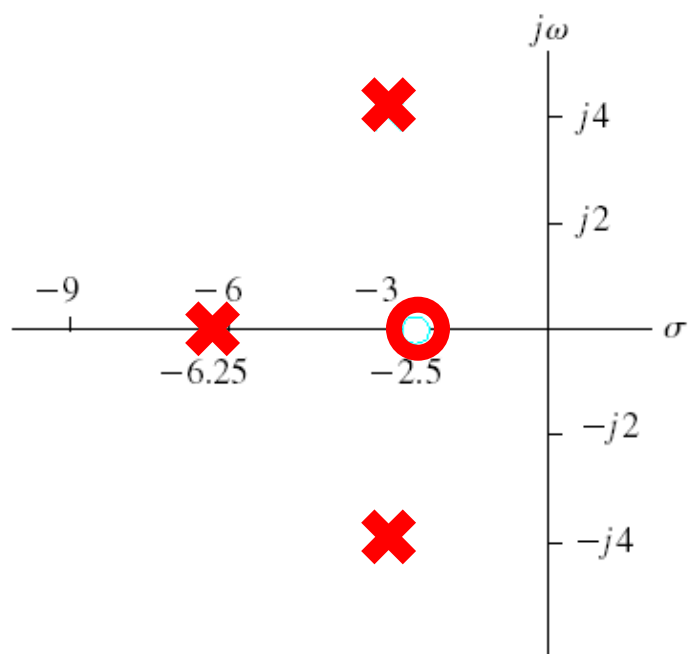
$$t_s = \frac{4}{\zeta\omega_n} = 4$$

近似程度好



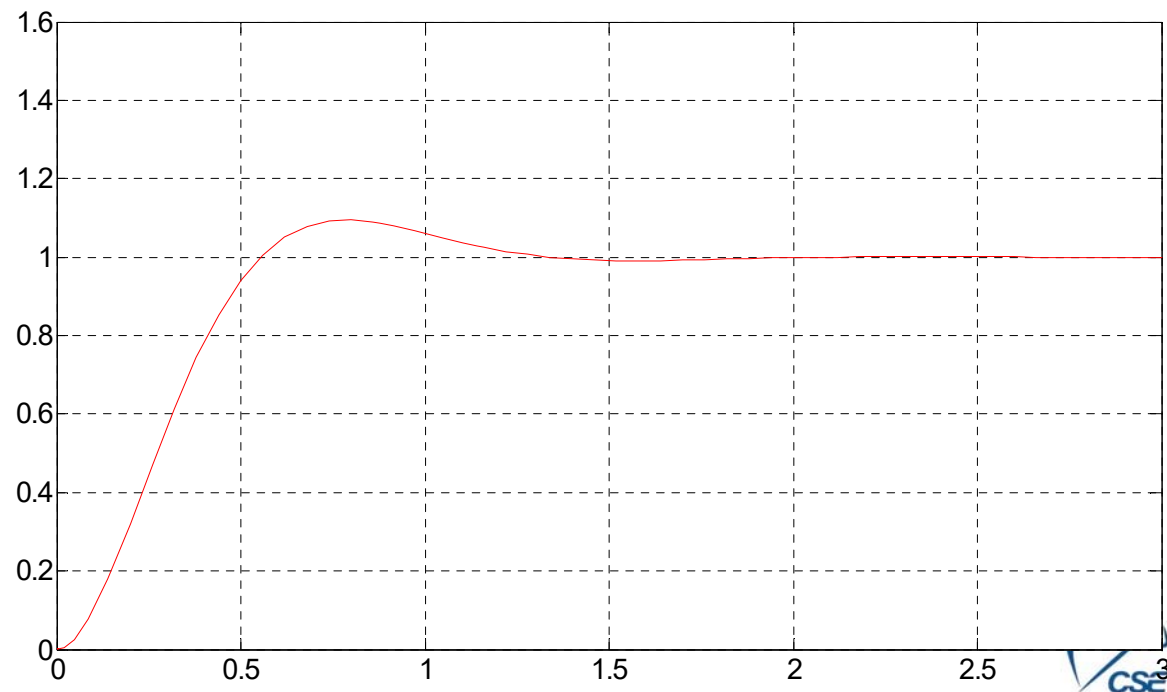
# 稳定高阶系统的近似

➤ 例：第三个极点和零点对二阶系统的影响



$$\sigma = 9.5\%, T_s = 1.2s$$

$$\begin{aligned}\Phi(s) &= \frac{62.5(s + 2.5)}{(s^2 + 6s + 25)(s + 6.25)} \\ &= \frac{62.5 \times 2.5(0.4s + 1)}{6.25(s^2 + 6s + 25)(0.16s + 1)} \approx \frac{25}{s^2 + 6s + 25}\end{aligned}$$





# 稳定高阶系统的近似

## (1) 不忽略零点-2.5

$$\Phi(s) = \frac{62.5(s + 2.5)}{(s^2 + 6s + 25)(s + 6.25)}$$

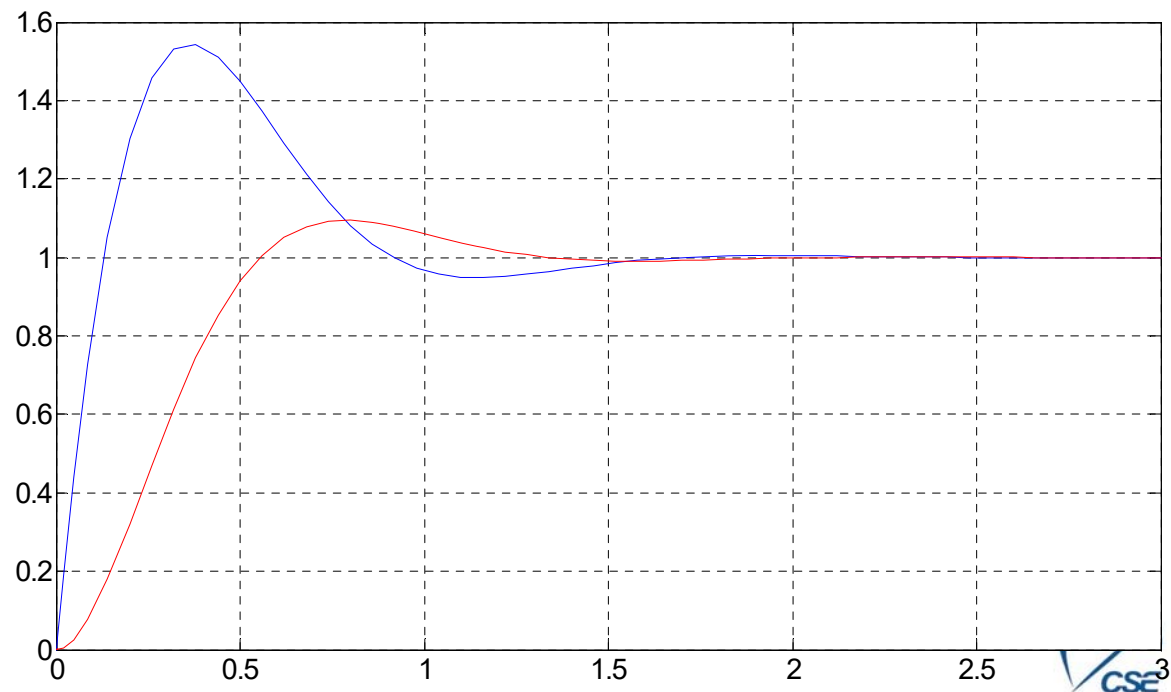
$$= \frac{62.5(s + 2.5)}{6.25(s^2 + 6s + 25)(0.16s + 1)} \approx \frac{10(s + 2.5)}{s^2 + 6s + 25}$$

$$\frac{25}{s^2 + 6s + 25}$$

$$\sigma = 9.5\%, T_s = 1.2s$$

$$\sigma = 55\%, T_s = 1.33s$$

零点：  
使超调量加大  
调节时间增加







# 稳定高阶系统的近似

## (2) 不忽略极点-6.25

$$\Phi(s) = \frac{62.5(s+2.5)}{(s^2+6s+25)(s+6.25)}$$

$$= \frac{62.5 \times 2.5(0.4s+1)}{(s^2+6s+25)(s+6.25)} \approx \frac{156.25}{(s^2+6s+25)(s+6.25)}$$

$$\frac{25}{s^2+6s+25}$$

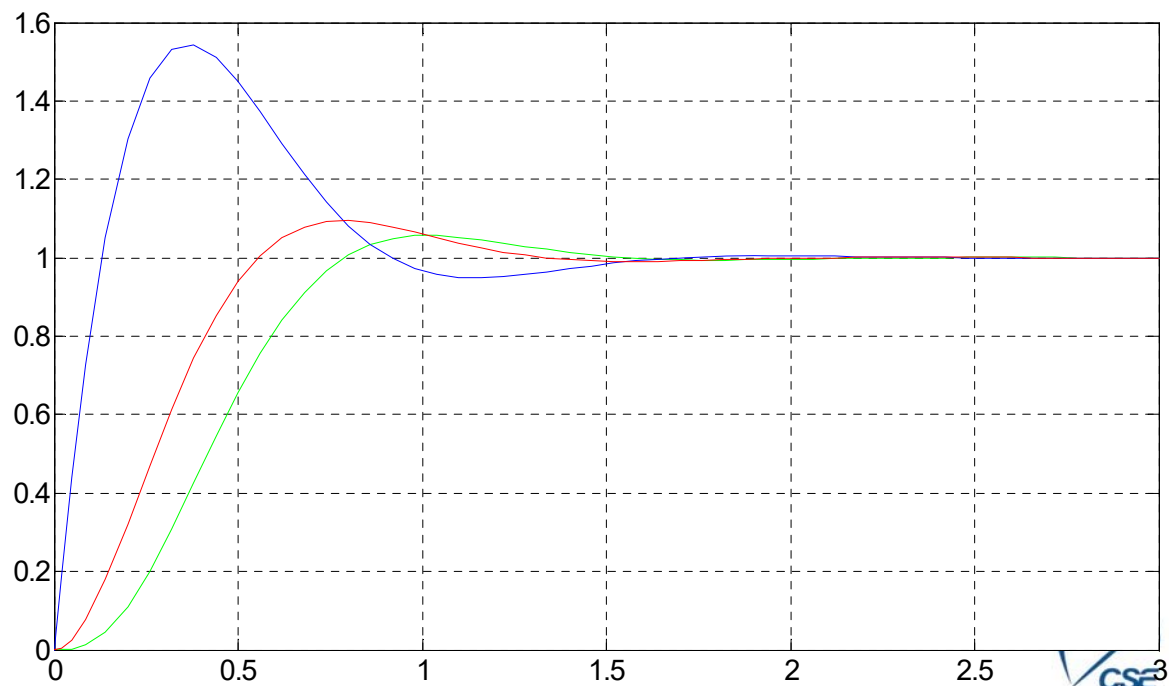
$$\sigma = 9.5\%, T_s = 1.2s$$

$$\frac{10(s+2.5)}{s^2+6s+25}$$

$$\sigma = 55\%, T_s = 1.33s$$

$$\sigma = 5.5\%, T_s = 1.4s$$

极点：  
使超调量减小  
调节时间增加



# 稳定高阶系统的近似

## (3) 不忽略零点和极点

$$\frac{62.5(s+2.5)}{(s^2+6s+25)(s+6.25)}$$

$$\sigma = 38\%, T_s = 1.6s$$

$$\frac{25}{s^2+6s+25}$$

$$\sigma = 9.5\%, T_s = 1.2s$$

$$\frac{10(s+2.5)}{s^2+6s+25}$$

$$\sigma = 55\%, T_s = 1.33s$$

$$\frac{156.25}{(s^2+6s+25)(s+6.25)}$$

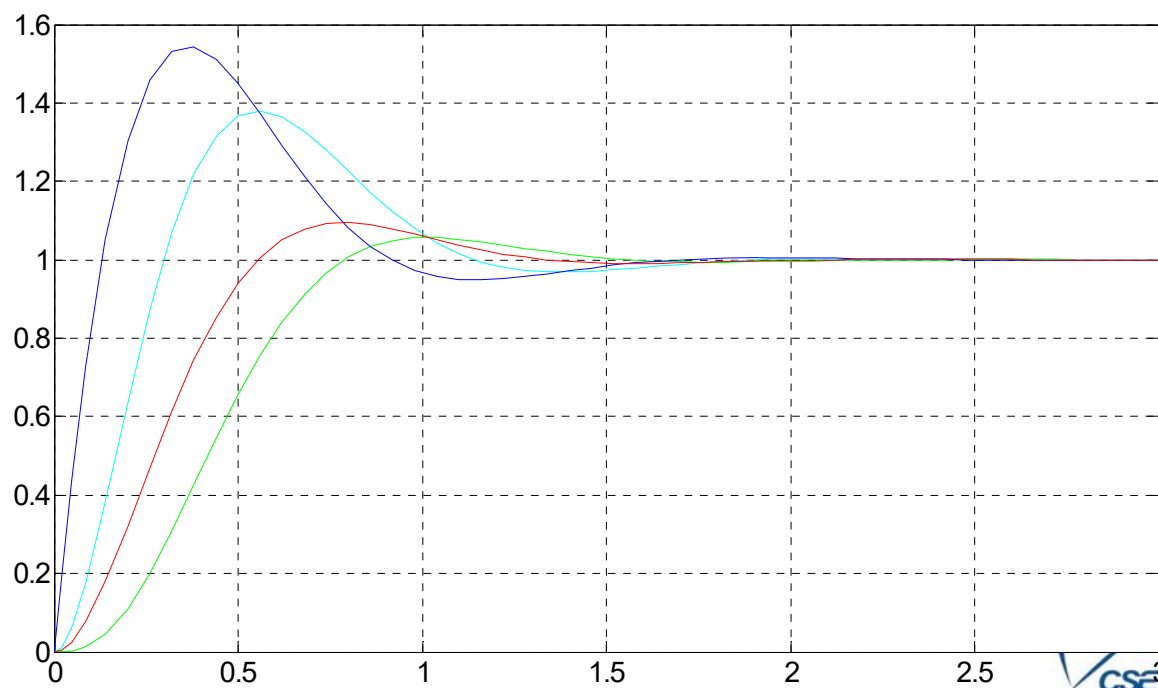
$$\sigma = 5.5\%, T_s = 1.4s$$

— 增加零点使超调量加大

调节时间增加

— 增加极点使超调量减小

调整时间增加





# 状态空间模型的解算问题

## 状态空间模型

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) \quad \text{状态方程}$$

$$\mathbf{y}(t) = \mathbf{C}\mathbf{x}(t) + \mathbf{D}\mathbf{u}(t) \quad \text{输出方程}$$

已知初始状态 $\mathbf{x}(0)$ 和输入 $\mathbf{u}(t) \quad t \geq 0$   
求 $\mathbf{x}(t) \quad t \geq 0$

- 首先考虑齐次状态方程，即输入变量  $\mathbf{u}(t)=0$

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t)$$

- 如果  $n=1$ ，则状态方程为标量方程，表示了一个一阶系统。可以很容易求得标量方程的解

$$\dot{x}(t) = ax(t) \quad \longrightarrow \quad x(t) = e^{at} x(0)$$

- 假定初始时刻为  $t_0$ ，对于任意初始条件  $x(t_0)$ ，如果  $x(t_0)$  已知，则有

$$x(t) = e^{a(t-t_0)} x(t_0)$$



$$\dot{x}(t) = ax(t) \quad \longrightarrow \quad x(t) = e^{at} x(0)$$

指数函数  $e^{at}$  的性质:  $\frac{d e^{at}}{dt} = a e^{at}$

如果  $n \neq 1$  —  $\dot{x}(t) = Ax(t), A \in R^{n \times n}$

设  $x_{ij}(t) (i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\})$  都是定义在区间  $(a, b)$  上的函数,

$$\text{则 } m \times n \text{ 矩阵 } X(t) = \begin{bmatrix} x_{11}(t) & x_{12}(t) & \cdots & x_{1n}(t) \\ x_{21}(t) & x_{22}(t) & \cdots & x_{2n}(t) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_{m1}(t) & x_{m2}(t) & \cdots & x_{mn}(t) \end{bmatrix}$$

称为定义在区间  $(a, b)$  上的 **矩阵值函数**

若  $x_{ij}(t) (i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\})$  在区间  $(a, b)$  上均可导  
则  $X(t)$  在区间  $(a, b)$  上可导

$$X(t) \text{ 的导数 } \frac{dX(t)}{dt} = \begin{bmatrix} \frac{dx_{11}(t)}{dt} & \frac{dx_{12}(t)}{dt} & \cdots & \frac{dx_{1n}(t)}{dt} \\ \frac{dx_{21}(t)}{dt} & \frac{dx_{22}(t)}{dt} & \cdots & \frac{dx_{2n}(t)}{dt} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \frac{dx_{m1}(t)}{dt} & \frac{dx_{m2}(t)}{dt} & \cdots & \frac{dx_{mn}(t)}{dt} \end{bmatrix}$$

$$\frac{d(A t^q)}{dt} = \frac{d[a_{ij} t^q]}{dt} = [q a_{ij} t^{q-1}] = q A t^{q-1}$$



指数函数  $e^{at}$  的性质:  $\frac{de^{at}}{dt} = ae^{at}$

$$\dot{x}(t) = Ax(t), A \in R^{n \times n}$$

能否将  $e^{at}$  推广到方阵?

定义一种矩阵函数  $Y = f(X): R^{n \times n} \rightarrow R^{n \times n}$  具有性质  $\frac{df(A t)}{dt} = A f(A t)$ ?

复变函数对指数的定义

$$e^z = 1 + \frac{z}{1!} + \frac{z^2}{2!} + \frac{z^3}{3!} + \dots + \frac{z^k}{k!} + \dots, z \text{ 为复数}$$

$\forall X \in R^{n \times n}$ , 定义矩阵指数函数

$$\exp[X] = e^X = I + \frac{X}{1!} + \frac{X^2}{2!} + \frac{X^3}{3!} + \dots + \frac{X^k}{k!} + \dots$$

$$\forall A \in R^{n \times n}, \forall t \in (0, \infty), e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots + \frac{(At)^k}{k!} + \dots$$

$$\frac{de^{At}}{dt} = \frac{d}{dt} \left( I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots + \frac{(At)^k}{k!} + \dots \right)$$

$$= A + \frac{2A^2t}{2!} + \frac{3A^3t^2}{3!} + \dots + \frac{kA^k t^{k-1}}{k!} + \dots$$

$$= A + A \frac{At}{1!} + A \frac{(At)^2}{2!} + \dots + A \frac{(At)^{k-1}}{(k-1)!} + \dots = Ae^{At} = e^{At}A$$



# 状态转移矩阵

---

$$\dot{x}(t) = ax(t) \quad \longrightarrow \quad x(t) = e^{at} x(0)$$

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A} \mathbf{x}(t) \quad \longrightarrow \quad \mathbf{x}(t) = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{x}(0)$$

- $\mathbf{A}$  是方阵， $\exp[\mathbf{A}t]$  是与  $\mathbf{A}$  具有相同阶数的方阵
- 对于线性定常系统， $\exp[\mathbf{A}t]$  称为系统的**状态转移矩阵** (state transition matrix, STM)，可记为

$$\Phi(t) = e^{\mathbf{A}t} = \exp[\mathbf{A}t]$$

$$\Phi(t - \tau) = e^{\mathbf{A}(t - \tau)} = \exp[\mathbf{A}(t - \tau)]$$

## 状态转移矩阵

$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots + \frac{(At)^k}{k!} + \dots$$

如果  $t$  和  $p$  是相互独立的变量，则有

$$\exp[A(t+p)] = \exp[At]\exp[Ap]$$

$$\begin{aligned} \text{证: } e^{At} \cdot e^{Ap} &= \left(I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots\right) \left(I + \frac{Ap}{1!} + \frac{(Ap)^2}{2!} + \frac{(Ap)^3}{3!} + \dots\right) \\ &= I + A(t+p) + A^2\left(\frac{t^2}{2!} + tp + \frac{p^2}{2!}\right) + A^3\left(\frac{t^3}{3!} + \frac{1}{2!}t^2p + \frac{1}{2!}tp^2 + \frac{p^3}{3!}\right) \dots \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} A^k \frac{(t+p)^k}{k!} = e^{A(t+p)} \end{aligned}$$

基于上述结论，有

$$\exp[At]\exp[-At] = \exp[A0] = I$$

$$\exp[-At]\exp[At] = \exp[A0] = I$$

$$[\exp[At]]^{-1} = \exp[-At]$$



# 状态转移矩阵的计算

➤ 对于给定的矩阵  $A$ ，计算 STM 闭合形式的方法：

- 1) 方法 1——直接计算
- 2) 方法 2——利用拉普拉斯变换
- 3) 方法 3——矩阵  $A$  对角化
- 4) 方法 4——Cayley-Hamilton 定理





# 状态转移矩阵的计算1) 直接计算

用定义式  $e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots + \frac{(At)^k}{k!} + \dots$

例1 假定  $A$  矩阵为  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$  , 求  $\exp[At]$

解:

$$\therefore A^2 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{及} \quad A^3 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} = A$$

$$\therefore A = A^3 = A^5 = \dots \quad \text{及} \quad A^2 = A^4 = A^6 = \dots$$

$$e^{At} = \begin{bmatrix} 1 & t + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \dots & \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} + \frac{t^6}{6!} + \dots \\ 0 & 1 + \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} + \dots & t + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \dots \\ 0 & t + \frac{t^3}{3!} + \frac{t^5}{5!} + \dots & 1 + \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} + \dots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) - 1 \\ 0 & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) \\ 0 & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) \end{bmatrix}$$

## 状态转移矩阵的计算2) 拉氏变换

$$\dot{x}(t) = ax(t) \quad \longrightarrow \quad x(t) = e^{at} x(0)$$

➤ 求解 **S** 域内的解，有

$$\begin{array}{ccc} \dot{x}(t) = ax(t) & \xrightarrow{\text{LT}} & sX(s) - x(0) = aX(s) \\ & & \downarrow \\ & & x(t) = L^{-1}[(s - a)^{-1}]x(0) \end{array}$$

➤ 比较通过不同方式求得的解，它们应该相等。于是：

$$e^{at} = L^{-1}[(s - a)^{-1}]$$



## 状态转移矩阵的计算2) 拉氏变换

设  $x_{ij}(t) (i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}, t \in (0, \infty))$  的拉氏变换为  $X_{ij}(s)$ ,

$$X(t) = \begin{bmatrix} x_{11}(t) & x_{12}(t) & \cdots & x_{1n}(t) \\ x_{21}(t) & x_{22}(t) & \cdots & x_{2n}(t) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_{m1}(t) & x_{m2}(t) & \cdots & x_{mn}(t) \end{bmatrix} \text{ 的拉氏变换定义为}$$

$$X(s) = L[X(t)] = \begin{bmatrix} X_{11}(s) & X_{12}(s) & \cdots & X_{1n}(s) \\ X_{21}(s) & X_{22}(s) & \cdots & X_{2n}(s) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ X_{m1}(s) & X_{m2}(s) & \cdots & X_{mn}(s) \end{bmatrix}$$

相应地,  $X(s)$  的反拉氏变换定义为

$$X(t) = L^{-1}[X(s)] = \begin{bmatrix} L^{-1}[X_{11}(s)] & L^{-1}[X_{12}(s)] & \cdots & L^{-1}[X_{1n}(s)] \\ L^{-1}[X_{21}(s)] & L^{-1}[X_{22}(s)] & \cdots & L^{-1}[X_{2n}(s)] \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ L^{-1}[X_{m1}(s)] & L^{-1}[X_{m2}(s)] & \cdots & L^{-1}[X_{mn}(s)] \end{bmatrix}$$



## 状态转移矩阵的计算2) 拉氏变换

若  $X(t)$  的拉氏变换为  $X(s)$ , 则  $\frac{dX(t)}{dt}$  的拉氏变换为

$$\begin{aligned} & \begin{bmatrix} L\left[\frac{dx_{11}(t)}{dt}\right] & L\left[\frac{dx_{12}(t)}{dt}\right] & \cdots & L\left[\frac{dx_{1n}(t)}{dt}\right] \\ L\left[\frac{dx_{21}(t)}{dt}\right] & L\left[\frac{dx_{22}(t)}{dt}\right] & \cdots & L\left[\frac{dx_{2n}(t)}{dt}\right] \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ L\left[\frac{dx_{m1}(t)}{dt}\right] & L\left[\frac{dx_{m2}(t)}{dt}\right] & \cdots & L\left[\frac{dx_{mn}(t)}{dt}\right] \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} sX_{11}(s) - x_{11}(0) & sX_{12}(s) - x_{12}(0) & \cdots & sX_{1n}(s) - x_{1n}(0) \\ sX_{21}(s) - x_{21}(0) & sX_{22}(s) - x_{22}(0) & \cdots & sX_{2n}(s) - x_{2n}(0) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ sX_{m1}(s) - x_{m1}(0) & sX_{m2}(s) - x_{m2}(0) & \cdots & sX_{mn}(s) - x_{mn}(0) \end{bmatrix} \\ &= sX(s) - X(0) \end{aligned}$$

微分性质依然成立

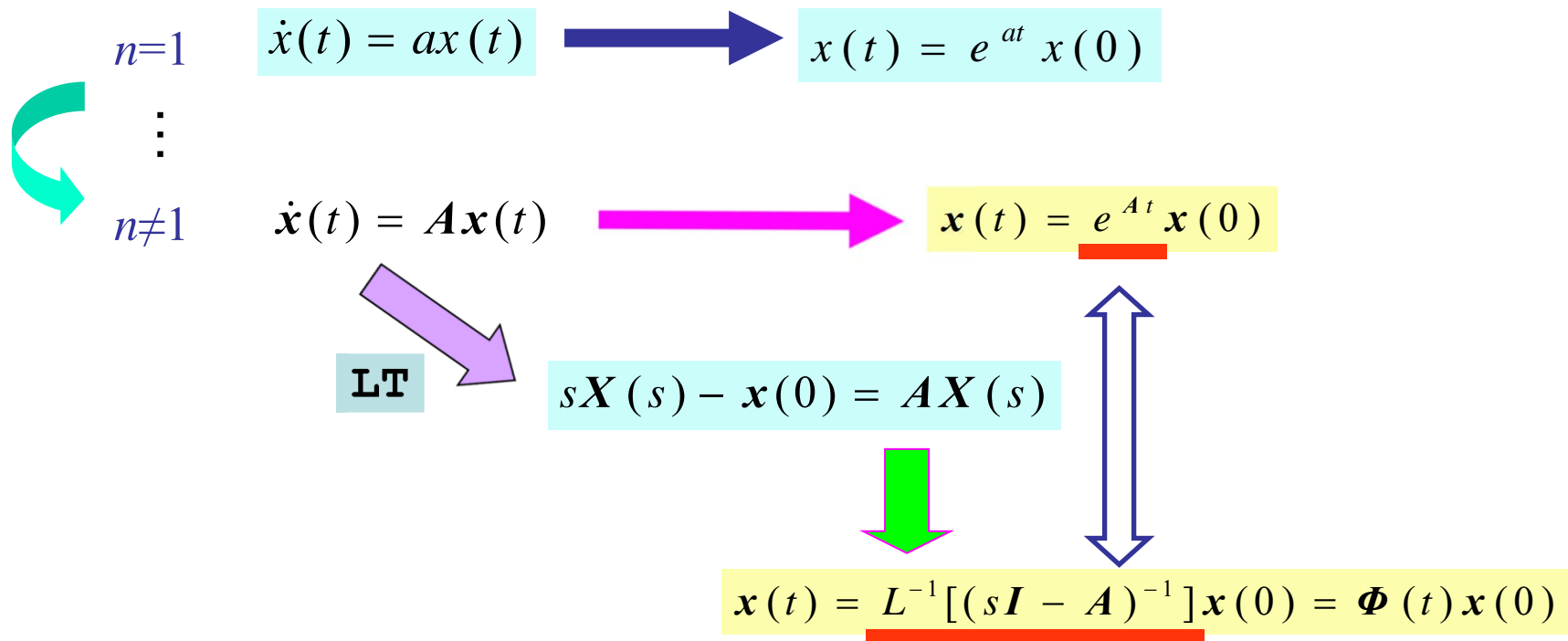
类似可证, 线性性质也依然成立

若  $X(t)$  的拉氏变换为  $X(s)$ , 则  $AX(t)B$  的拉氏变换为  $AX(s)B$



## 状态转移矩阵的计算2) 拉氏变换

- 对比标量方程和状态方程，状态方程的解类似于标量方程的解；利用拉普拉斯变换求解状态方程



于是

$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots + \frac{(At)^k}{k!} + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(At)^k}{k!} = L^{-1}[(sI - A)^{-1}]$$



## 状态转移矩阵的计算2) 拉氏变换

例 假定  $A$  矩阵为  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ , 求  $\exp[At]$

解:

$$\begin{aligned} \because \Phi(s) &= (sI - A)^{-1} = \begin{bmatrix} s & -1 & 0 \\ 0 & s & -1 \\ 0 & -1 & s \end{bmatrix}^{-1} = \frac{\text{adj}(sI - A)}{\det(sI - A)} = \begin{bmatrix} \frac{1}{s} & \frac{1}{s^2 - 1} & \frac{1}{s(s^2 - 1)} \\ 0 & \frac{s}{s^2 - 1} & \frac{1}{s^2 - 1} \\ 0 & \frac{1}{s^2 - 1} & \frac{s}{s^2 - 1} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \frac{1}{s} & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} - \frac{1}{s+1} \right) & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} + \frac{1}{s+1} \right) - \frac{1}{s} \\ 0 & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} + \frac{1}{s+1} \right) & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} - \frac{1}{s+1} \right) \\ 0 & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} - \frac{1}{s+1} \right) & \frac{1}{2} \left( \frac{1}{s-1} + \frac{1}{s+1} \right) \end{bmatrix} \\ \Phi(t) = e^{At} &= L^{-1}[(sI - A)^{-1}] = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) - 1 \\ 0 & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) \\ 0 & \frac{1}{2}(e^t - e^{-t}) & \frac{1}{2}(e^t + e^{-t}) \end{bmatrix} \end{aligned}$$



## 状态转移矩阵的计算2) 拉氏变换

例 假定  $A$  矩阵为  $A = \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix}$ , 求  $\exp[At]$

解:

$$\Phi(s) = [sI - A]^{-1}$$

$$e^{At} = \Phi(t) = L^{-1}[(sI - A)^{-1}]$$

$$\begin{aligned} \Phi(s) = (sI - A)^{-1} &= \begin{bmatrix} s & -6 \\ 1 & s+5 \end{bmatrix}^{-1} = \frac{\text{adj}(sI - A)}{\det(sI - A)} \\ &= \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} s+5 & 6 \\ -1 & s \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} e^{At} &= L^{-1}[(sI - A)^{-1}] = L^{-1} \left[ \begin{array}{cc} \frac{3}{s+2} - \frac{2}{s+3} & \frac{6}{s+2} - \frac{6}{s+3} \\ \frac{-1}{s+2} + \frac{1}{s+3} & \frac{-2}{s+2} + \frac{3}{s+3} \end{array} \right] \\ &= \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} & 6e^{-2t} - 6e^{-3t} \\ -e^{-2t} + e^{-3t} & -2e^{-2t} + 3e^{-3t} \end{bmatrix} \end{aligned}$$



## 状态转移矩阵的计算3) 矩阵对角化

如果  $A$  是对角阵, 则  $\exp[At]$  也是对角阵

$$A = \text{diag}[\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n] \iff e^{At} = \text{diag}[e^{\lambda_1 t}, e^{\lambda_2 t}, \dots, e^{\lambda_n t}]$$

证:

$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots + \frac{(At)^k}{k!} + \dots$$

$$\begin{aligned} & \exp \begin{bmatrix} \lambda_1 t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n t \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \lambda_1 t & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n t \end{bmatrix} + \frac{1}{2!} \begin{bmatrix} \lambda_1^2 t^2 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^2 t^2 \end{bmatrix} + \dots \end{aligned}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 + \lambda_1 t + \frac{\lambda_1^2 t^2}{2!} + \dots & & \\ & \ddots & \\ & & 1 + \lambda_n t + \frac{\lambda_n^2 t^2}{2!} + \dots \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & & \\ & \ddots & \\ & & e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$$





## 状态转移矩阵的计算3) 矩阵对角化

定理：当且仅当  $A \in R^{n \times n}$  有  $n$  个独立（线性无关）的特征向量时，存在非奇异方阵  $T$  使  $T^{-1}AT$  为对角矩阵，其中， $T$  的各列即是这  $n$  个特征向量

例：  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$  能否对角化？  
若能，求变换阵

解：  $|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 5)(\lambda + 1)^2$

求  $\lambda = 5$  的特征向量,  $(\lambda I - A)\phi = 0$

$$\begin{bmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 & -2 & -2 \\ -2 & 4 & -2 \\ -2 & -2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = 0$$

用高斯消去法，得  $\begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = 0$ ，解为  $\begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q \\ q \\ q \end{bmatrix}$ ,  $0 \neq q \in C$ . 取  $q = 1$ ,  $\begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ;



## 状态转移矩阵的计算3) 矩阵对角化

例:  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$

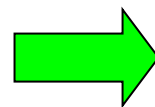
求  $\lambda = -1$  的特征向量,  $\begin{bmatrix} -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = 0$ , 解为  $\begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1 \\ q_2 \\ -q_1 - q_2 \end{bmatrix}, 0 \neq \begin{bmatrix} q_1 \\ q_2 \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^2$

取  $q_1 = 1, q_2 = 0$ ,  $\begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$ , 取  $q_1 = 0, q_2 = 1$ ,  $\begin{bmatrix} \phi_1 \\ \phi_2 \\ \phi_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$

3个线性无关的特征向量  $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$   $A$  可对角化

变换阵  $T$  即由  $n$  个线性无关的特征向量构成

$$T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$



$$\Lambda = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

定理: 属于不同特征值的特征向量是线性无关的

推论: 若  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  有  $n$  个互异特征值,  $A$  可对角化



形为

$$\begin{bmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \lambda & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda \end{bmatrix}$$

的矩阵称为约当块

$$e^{At} = I + \frac{At}{1!} + \frac{(At)^2}{2!} + \frac{(At)^3}{3!} + \dots + \frac{(At)^k}{k!} + \dots$$

$$\begin{bmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \lambda & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda \end{bmatrix}^m = \begin{bmatrix} \lambda^m & \frac{d(\lambda^m)}{d\lambda} & \frac{1}{2!} \frac{d^2(\lambda^m)}{d\lambda^2} & \dots & \frac{1}{(n-1)!} \frac{d^{n-1}(\lambda^m)}{d\lambda^{n-1}} \\ & \lambda^m & \frac{d(\lambda^m)}{d\lambda} & \ddots & \vdots \\ & & \lambda^m & \ddots & \frac{1}{2!} \frac{d^2(\lambda^m)}{d\lambda^2} \\ & & & \ddots & \frac{d(\lambda^m)}{d\lambda} \\ & & & & \lambda^m \end{bmatrix}$$

$$\exp \left[ \begin{bmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \lambda & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda \end{bmatrix} t \right] = \begin{bmatrix} e^{\lambda t} & te^{\lambda t} & \frac{1}{2!} t^2 e^{\lambda t} & \dots & \frac{1}{(n-1)!} t^{n-1} e^{\lambda t} \\ & e^{\lambda t} & te^{\lambda t} & \ddots & \vdots \\ & & e^{\lambda t} & \ddots & \frac{1}{2!} t^2 e^{\lambda t} \\ & & & \ddots & te^{\lambda t} \\ & & & & e^{\lambda t} \end{bmatrix}$$

## 状态转移矩阵的计算3) 矩阵对角化

由若干个约当块为对角块组成的块对角阵称为约当形矩阵

$$J = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

$$e^{Jt} = \begin{bmatrix} e^t & te^t & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & e^t & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & e^{4t} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & e^{4t} & te^{4t} & \frac{t^2 e^{4t}}{2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & e^{4t} & te^{4t} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & e^{4t} \end{bmatrix}$$

定理:  $\forall A \in R^{n \times n}$ , 存在非奇异方阵  $T$  使  $T^{-1}AT$  为约当形矩阵



## 状态转移矩阵的计算3) 矩阵对角化

对于任意非奇异矩阵  $T$ , 有

$$\exp[ T^{-1} A T t ] = T^{-1} \exp[ A t ] T$$

$$\text{即 } T \exp[ T^{-1} A T t ] T^{-1} = \exp[ A t ]$$

证:  $(T^{-1} A T)^m = (T^{-1} A T)(T^{-1} A T)(T^{-1} A T) \cdots (T^{-1} A T) = T^{-1} A^m T$

$$\begin{aligned} \exp[ T^{-1} A T t ] &= I + \frac{T^{-1} A T t}{1!} + \frac{(T^{-1} A T t)^2}{2!} + \cdots \\ &= T^{-1} T + T^{-1} \frac{A t}{1!} T + T^{-1} \frac{(A t)^2}{2!} T + \cdots \\ &= T^{-1} \left( I + \frac{A t}{1!} + \frac{(A t)^2}{2!} + \cdots \right) T = T^{-1} \exp[ A t ] T \end{aligned}$$



## 状态转移矩阵的计算3) 矩阵对角化

例:  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ , 求  $e^{At}$

解:  $A$ 可对角化,  $T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$

$$T^{-1} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \end{bmatrix}, \quad \Lambda = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

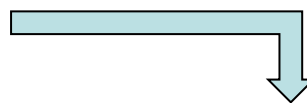
$$\begin{aligned} e^{At} &= Te^{\Lambda t}T^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^{5t} & & \\ & e^{-t} & \\ & & e^{-t} \end{bmatrix} \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{3} \begin{bmatrix} e^{5t} + 2e^{-t} & e^{5t} - e^{-t} & e^{5t} - e^{-t} \\ e^{5t} - e^{-t} & e^{5t} + 2e^{-t} & e^{5t} - e^{-t} \\ e^{5t} - e^{-t} & e^{5t} - e^{-t} & e^{5t} + 2e^{-t} \end{bmatrix} \end{aligned}$$



## 状态转移矩阵的计算3) 矩阵对角化

对于友矩阵  $A(A=A_C)$ , 当矩阵具有  $n$  个不同的特征值  $\lambda_i$  时, 可以很容易地求得  $T$  (称为 Vandermonde 矩阵, 即范德蒙矩阵)

$$A_c = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \ddots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \cdots & -a_{n-1} \end{bmatrix}$$



$$T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_n \\ \lambda_1^2 & \lambda_2^2 & \cdots & \lambda_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_1^{n-1} & \lambda_2^{n-1} & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}$$



$$A = T^{-1}AT = \text{diag}[\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n]$$



## 状态转移矩阵的计算4) Cayley-Hamilton定理

设 $a_{ij}(\lambda)$  ( $i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}$ ) 均为多项式, 以 $a_{ij}(\lambda)$ 为元素的 $m \times n$ 矩阵

$$A(\lambda) = \begin{bmatrix} a_{11}(\lambda) & a_{12}(\lambda) & \cdots & a_{1n}(\lambda) \\ a_{21}(\lambda) & a_{22}(\lambda) & \cdots & a_{2n}(\lambda) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1}(\lambda) & a_{m2}(\lambda) & \cdots & a_{mn}(\lambda) \end{bmatrix}$$

称为 $\lambda$ 矩阵或多项式矩阵

多项式 $a_{ij}(\lambda)$  ( $i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}$ ) 中的最高次数称为 $A(\lambda)$ 的次数

如: 方阵 $A$ 的特征矩阵 $\lambda I - A$ 是1次 $\lambda$ 矩阵

如果 $m \times n$ 维矩阵 $A(\lambda)$ 的次数为 $k$ , 则 $A(\lambda)$ 可表示为

$$A(\lambda) = A_k \lambda^k + A_{k-1} \lambda^{k-1} + \cdots + A_1 \lambda + A_0$$

其中 $A_i$  ( $i \in \{1, \dots, k\}$ ) 是 $m \times n$ 常数矩阵, 并且 $A_k$ 为非零矩阵

$$\text{如: } A(\lambda) = \begin{bmatrix} -\lambda + 1 & \lambda^2 \\ \lambda & \lambda \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \lambda^2 + \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \lambda + \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$





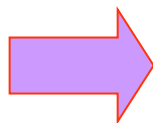
## ➤ 凯莱-哈密尔顿(Cayley-Hamilton)定理

设 $n \times n$ 维矩阵 $A$ 的特征方程为  $|\lambda I - A| = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0 = 0$

则  $A^n + a_{n-1}A^{n-1} + \cdots + a_1A + a_0I = 0$

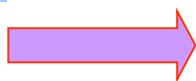
证

$$(\lambda I - A)^{-1} = \frac{\text{adj}(\lambda I - A)}{|\lambda I - A|}$$



$$\text{adj}(\lambda I - A) \cdot (\lambda I - A) = |\lambda I - A| I$$

$\text{adj}(\lambda I - A)$ 是 $\lambda$ 的 $n-1$ 次矩阵



$$\text{adj}(\lambda I - A) = B_{n-1}\lambda^{n-1} + B_{n-2}\lambda^{n-2} + \cdots + B_1\lambda + B_0$$

$$\begin{aligned} & (B_{n-1}\lambda^{n-1} + B_{n-2}\lambda^{n-2} + \cdots + B_1\lambda + B_0)(\lambda I - A) \\ &= B_{n-1}\lambda^n + (B_{n-2} - B_{n-1}A)\lambda^{n-1} + (B_{n-3} - B_{n-2}A)\lambda^{n-2} + \cdots + (B_0 - B_1A)\lambda - B_0A \\ &= (\lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0)I \\ &= I\lambda^n + a_{n-1}I\lambda^{n-1} + \cdots + a_1I\lambda + a_0I \end{aligned}$$

$$B_{n-1} = I$$

$$B_{n-2} - B_{n-1}A = a_{n-1}I$$

$$B_{n-3} - B_{n-2}A = a_{n-2}I$$

$\vdots$

$$B_0 - B_1A = a_1I$$

$$-B_0A = a_0I$$

$$B_{n-1}A^n = A^n$$

$$B_{n-2}A^{n-1} - B_{n-1}A^n = a_{n-1}A^{n-1}$$

$$B_{n-3}A^{n-2} - B_{n-2}A^{n-1} = a_{n-2}A^{n-2}$$

$\vdots$

$$B_0A - B_1A^2 = a_1A$$

$$-B_0A = a_0I$$

等式相加, 得

$$A^n + a_{n-1}A^{n-1} + \cdots + a_1A + a_0I = 0$$



## 状态转移矩阵的计算4) Cayley-Hamilton定理

### ➤ 凯莱-哈密尔顿(Cayley-Hamilton)定理

设 $n \times n$ 维矩阵 $A$ 的特征方程为  $|\lambda I - A| = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \cdots + a_1\lambda + a_0 = 0$

则,  $A^n + a_{n-1}A^{n-1} + \cdots + a_1A + a_0I = 0$

$$A^n = -a_{n-1}A^{n-1} - \cdots - a_1A - a_0I$$

$$\begin{aligned} A^{n+1} &= AA^n = A(-a_{n-1}A^{n-1} - a_{n-2}A^{n-2} \cdots - a_1A - a_0I) \\ &= -a_{n-1}A^n - a_{n-2}A^{n-1} - \cdots - a_1A^2 - a_0A \end{aligned}$$

$$= -a_{n-1}(-a_{n-1}A^{n-1} - a_{n-2}A^{n-2} - \cdots - a_1A - a_0I) - a_{n-2}A^{n-1} - \cdots - a_1A^2 - a_0A$$

$$= (a_{n-1}^2 - a_{n-2})A^{n-1} + (a_{n-1}a_{n-2} - a_{n-3})A^{n-2} + \cdots + (a_{n-1}a_1 - a_0)A + a_{n-1}a_0I$$

⋮

### ➤ 推论1: 矩阵 $A$ 的 $k(k \geq n)$ 次幂可表示为 $A$ 的 $(n-1)$ 阶多项式

$$A^k = \sum_{m=0}^{n-1} \beta_{mk} A^m, k \geq n$$



## 状态转移矩阵的计算4) Cayley-Hamilton定理

- **推论1:** 矩阵 $A$ 的  $k(k \geq n)$  次幂可表示为 $A$ 的  $(n-1)$  阶多项式

$$A^k = \sum_{m=0}^{n-1} \beta_{mk} A^m, k \geq n$$

$$e^{At} = I + At + \frac{1}{2!} A^2 t^2 + \cdots + \frac{1}{(n-1)!} A^{n-1} t^{n-1} + \frac{1}{n!} A^n t^n + \frac{1}{(n+1)!} A^{n+1} t^{n+1} + \cdots$$

$$= I + tA + \frac{t^2}{2!} A^2 + L + \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} A^{n-1} + \frac{t^n}{n!} \sum_{m=0}^{n-1} \beta_{mn} A^m + \frac{t^{n+1}}{(n+1)!} \sum_{m=0}^{n-1} \beta_{m,n+1} A^m + L$$

$$= \sum_{m=0}^{n-1} \alpha_m(t) A^m$$

- **推论2:** 矩阵指数  $e^{At}$  可表示为 $A$ 的  $(n-1)$  阶多项式

$$e^{At} = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t) A^k$$



## 状态转移矩阵的计算4) Cayley-Hamilton定理

➤ 推论2: 矩阵指数  $e^{At}$  可表示为  $A$  的  $(n-1)$  阶多项式

$$e^{At} = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t) A^k$$

如何确定  $\alpha_k(t)$ ?

考虑  $A$  有  $n$  个互异特征值的情况, 存在  $T$  使  $T^{-1}AT = \text{diag}[\lambda_1, \dots, \lambda_n] = \Lambda$

$$T^{-1}e^{At}T = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t) T^{-1}A^kT \Leftrightarrow e^{\Lambda t} = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t) \Lambda^k$$

$$\begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & & \\ & \ddots & \\ & & e^{\lambda_n t} \end{bmatrix} = \alpha_0(t) \begin{bmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{bmatrix} + \alpha_1(t) \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} + \dots + \alpha_{n-1}(t) \begin{bmatrix} \lambda_1^{n-1} & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}$$

$$e^{\lambda_1 t} = \alpha_0(t) + \alpha_1(t)\lambda_1 + \dots + \alpha_{n-1}(t)\lambda_1^{n-1}$$

$$e^{\lambda_2 t} = \alpha_0(t) + \alpha_1(t)\lambda_2 + \dots + \alpha_{n-1}(t)\lambda_2^{n-1}$$

$\vdots$

$$e^{\lambda_n t} = \alpha_0(t) + \alpha_1(t)\lambda_n + \dots + \alpha_{n-1}(t)\lambda_n^{n-1}$$

$$\begin{bmatrix} \alpha_0(t) \\ \alpha_1(t) \\ \vdots \\ \alpha_{n-1}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \lambda_1 & \dots & \lambda_1^{n-1} \\ 1 & \lambda_2 & \dots & \lambda_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \lambda_n & \dots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} \\ e^{\lambda_2 t} \\ \vdots \\ e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$$



## 状态转移矩阵的计算4) Cayl

$$e^{At} = \sum_{k=0}^{n-1} \alpha_k(t) A^k$$

$$\begin{bmatrix} \alpha_0(t) \\ \alpha_1(t) \\ \vdots \\ \alpha_{n-1}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \lambda_1 & \cdots & \lambda_1^{n-1} \\ 1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \lambda_n & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} \\ e^{\lambda_2 t} \\ \vdots \\ e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$$

**例 5** 假定  $A$  矩阵为  $A = \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix}$ , 求  $\exp[At]$

**解:** 特征方程为  $|\lambda I - A| = \lambda^2 + 5\lambda + 6 = 0$

**特征方程根为**  $\lambda_1 = -2, \lambda_2 = -3$

$$\begin{bmatrix} \alpha_0(t) \\ \alpha_1(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 1 & -3 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} e^{-2t} \\ e^{-3t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} \\ e^{-2t} - e^{-3t} \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} e^{At} &= \alpha_0(t)I + \alpha_1(t)A \\ &= \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} & 3e^{-2t} - 2e^{-3t} \\ -e^{-2t} + e^{-3t} & -2e^{-2t} + 3e^{-3t} \end{bmatrix} + (e^{-2t} - e^{-3t}) \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} & 6e^{-2t} - 6e^{-3t} \\ -e^{-2t} + e^{-3t} & -2e^{-2t} + 3e^{-3t} \end{bmatrix} \end{aligned}$$



# 状态空间模型的解算

$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t)$  已知初始状态 $\mathbf{x}(0)$ 和输入 $\mathbf{u}(t)$ , 求 $\mathbf{x}(t)$   $t \geq 0$

— 方法 1 直接求解方程 (时域)

$$\mathbf{A}(t) = \mathbf{B}(t)\mathbf{C}(t) = \begin{bmatrix} a(t) & b(t) \\ c(t) & d(t) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e(t) & f(t) \\ g(t) & h(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a(t)e(t) + b(t)g(t) & a(t)f(t) + b(t)h(t) \\ c(t)e(t) + d(t)g(t) & c(t)f(t) + d(t)h(t) \end{bmatrix}$$

$$\frac{d\mathbf{A}(t)}{dt} = \begin{bmatrix} \dot{a}(t)e(t) + a(t)\dot{e}(t) + \dot{b}(t)g(t) + b(t)\dot{g}(t) & \dot{a}(t)f(t) + a(t)\dot{f}(t) + \dot{b}(t)h(t) + b(t)\dot{h}(t) \\ \dot{c}(t)e(t) + c(t)\dot{e}(t) + \dot{d}(t)g(t) + d(t)\dot{g}(t) & \dot{c}(t)f(t) + c(t)\dot{f}(t) + \dot{d}(t)h(t) + d(t)\dot{h}(t) \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \dot{a}(t) & \dot{b}(t) \\ \dot{c}(t) & \dot{d}(t) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e(t) & f(t) \\ g(t) & h(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} a(t) & b(t) \\ c(t) & d(t) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \dot{e}(t) & \dot{f}(t) \\ \dot{g}(t) & \dot{h}(t) \end{bmatrix} = \frac{d\mathbf{B}(t)}{dt} \mathbf{C}(t) + \mathbf{B}(t) \frac{d\mathbf{C}(t)}{dt}$$

设 $m \times n$ 矩阵值函数 $\mathbf{M}(t)$ 和 $n \times p$ 矩阵值函数 $\mathbf{N}(t)$ 均可导, 则

$$\frac{d}{dt}[\mathbf{M}(t)\mathbf{N}(t)] = \frac{d\mathbf{M}(t)}{dt} \mathbf{N}(t) + \mathbf{M}(t) \frac{d\mathbf{N}(t)}{dt}$$

$$\int_{\alpha}^{\beta} \frac{d\mathbf{A}(t)}{dt} dt = \mathbf{A}(\beta) - \mathbf{A}(\alpha)$$

$$\text{对于矩阵值函数 } \mathbf{A}(t) = [a_{ij}(t)], \text{ 定义 } \int_{\alpha}^{\beta} \mathbf{A}(t) dt = \left[ \int_{\alpha}^{\beta} a_{ij}(t) dt \right] \quad \int_{\alpha}^{\beta} \mathbf{A}\mathbf{B}(t)\mathbf{C} dt = \mathbf{A} \int_{\alpha}^{\beta} \mathbf{B}(t) dt \mathbf{C}$$

# 状态空间模型的解算

$e^{-At}$  是方阵,  $x(t)$  是  $n \times 1$  的状态向量, 于是有

$$\frac{d}{dt}[e^{-At}x(t)] = e^{-At}\dot{x}(t) - e^{-At}Ax(t) = e^{-At}[\dot{x}(t) - Ax(t)]$$

对于状态方程

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t)$$

$$\frac{d}{dt}[e^{-At}x(t)] = e^{-At}Bu(t)$$

将该方程在 0 到  $t$  的时间区间上进行积分

$$e^{At}[e^{-At}x(t) - x(0)] = e^{At}\left[\int_0^t e^{-A\tau}Bu(\tau)d\tau\right]$$

$$e^{-At}x(t) - x(0) = \int_0^t e^{-A\tau}Bu(\tau)d\tau$$

$$x(t) = e^{At}x(0) + \int_0^t e^{A(t-\tau)}Bu(\tau)d\tau = \Phi(t)x(0) + \int_0^t \Phi(t-\tau)Bu(\tau)d\tau \quad t \geq 0$$

$$x(t) = \Phi(t-t_0)x(t_0) + \int_{t_0}^t \Phi(t-\tau)Bu(\tau)d\tau, \quad t \geq t_0$$

$$\text{令 } \beta = t - \tau$$

$$x(t) = \Phi(t)x(0) + \int_0^t \Phi(\beta)Bu(t-\beta)d\beta$$

状态转移方程

# 状态空间模型的解算

$$\mathbf{x}(t) = e^{At} \mathbf{x}(0) + \int_0^t e^{A(t-\tau)} \mathbf{B} \mathbf{u}(\tau) d\tau = \Phi(t) \mathbf{x}(0) + \int_0^t \Phi(t-\tau) \mathbf{B} \mathbf{u}(\tau) d\tau$$

$$\mathbf{x}(t) = \Phi(t) \mathbf{x}(0) + \int_0^t \Phi(\beta) \mathbf{B} \mathbf{u}(t-\beta) d\beta$$

$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{x}_{zi}(t) + \mathbf{x}_{zs}(t)$$

零状态响应:  $\mathbf{x}(0)=0$

零输入响应:  $\mathbf{u}(t)=0$

全响应 = 零输入响应 + 零状态响应





# 状态空间模型的解算

**例** 初始状态  $x_1(0)=2, x_2(0)=1$ ，求单位阶跃  $u(t)=1$  作用下的  $y(t)$

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix} \mathbf{x}(t) + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = [1 \quad 1] \mathbf{x}(t) + 2u(t)$$

**解：** 由前例

$$\therefore \mathbf{x}(t) = \Phi(t)\mathbf{x}(0) + \int_0^t \Phi(\beta) \mathbf{B} u(t-\beta) d\beta$$

$$\Phi(t) = e^{At} = \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} & 6e^{-2t} - 6e^{-3t} \\ -e^{-2t} + e^{-3t} & -2e^{-2t} + 3e^{-3t} \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} &= \begin{bmatrix} 3e^{-2t} - 2e^{-3t} & 6e^{-2t} - 6e^{-3t} \\ -e^{-2t} + e^{-3t} & -2e^{-2t} + 3e^{-3t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + \int_0^t \begin{bmatrix} 3e^{-2\beta} - 2e^{-3\beta} & 6e^{-2\beta} - 6e^{-3\beta} \\ -e^{-2\beta} + e^{-3\beta} & -2e^{-2\beta} + 3e^{-3\beta} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \cdot 1 d\beta \\ &= \begin{bmatrix} 12e^{-2t} - 10e^{-3t} \\ -4e^{-2t} + 5e^{-3t} \end{bmatrix} + \int_0^t \begin{bmatrix} 6e^{-2\beta} - 6e^{-3\beta} \\ -2e^{-2\beta} + 3e^{-3\beta} \end{bmatrix} d\beta \\ &= \begin{bmatrix} 12e^{-2t} - 10e^{-3t} \\ -4e^{-2t} + 5e^{-3t} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 - 3e^{-2t} + 2e^{-3t} \\ e^{-2t} - e^{-3t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 + 9e^{-2t} - 8e^{-3t} \\ -3e^{-2t} + 4e^{-3t} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$y(t) = [1 \quad 1] \begin{bmatrix} 1 + 9e^{-2t} - 8e^{-3t} \\ -3e^{-2t} + 4e^{-3t} \end{bmatrix} + 2 = 3 + 6e^{-2t} - 4e^{-3t}$$

# 状态空间模型的解算

## — 方法 2 利用拉普拉斯变换 (S 域)

状态方程

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t)$$



LT

$$\begin{aligned} \mathbf{X}(s) &= [s\mathbf{I} - \mathbf{A}]^{-1} \mathbf{x}(0) + [s\mathbf{I} - \mathbf{A}]^{-1} \mathbf{B}U(s) \\ &= \boldsymbol{\Phi}(s) \mathbf{x}(0) + \boldsymbol{\Phi}(s) \mathbf{B}U(s) \end{aligned}$$

LT<sup>-1</sup>



$$\mathbf{x}(t) = \boldsymbol{\Phi}(t) \mathbf{x}(0) + L^{-1}[\boldsymbol{\Phi}(s) \mathbf{B}U(s)]$$



# 状态空间模型的解算

**例** 初始状态  $x_1(0)=2, x_2(0)=1$ ，求单位阶跃  $u(t)=1$  作用下的  $y(t)$

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \begin{bmatrix} 0 & 6 \\ -1 & -5 \end{bmatrix} \mathbf{x}(t) + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = [1 \quad 1] \mathbf{x}(t) + 2u(t)$$

**解：** 由前例  $\Phi(s) = \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} s + 5 & 6 \\ -1 & s \end{bmatrix}$

$$\mathbf{X}(s) = \Phi(s)\mathbf{x}(0) + \Phi(s)\mathbf{B}U(s)$$

$$\begin{aligned} \mathbf{X}(s) &= \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} s + 5 & 6 \\ -1 & s \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} + \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} s + 5 & 6 \\ -1 & s \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \frac{1}{s} \\ &= \frac{1}{s^2 + 5s + 6} \begin{bmatrix} 2s + 16 \\ s - 2 \end{bmatrix} + \frac{1}{s(s^2 + 5s + 6)} \begin{bmatrix} 6 \\ s \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \frac{2s^2 + 16s + 6}{s(s + 2)(s + 3)} \\ \frac{s - 1}{(s + 2)(s + 3)} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$y(t) = 3 + 6e^{-2t} - 4e^{-3t}$$

$$Y(s) = [1 \quad 1] \begin{bmatrix} \frac{2s^2 + 16s + 6}{s(s + 2)(s + 3)} \\ \frac{s - 1}{(s + 2)(s + 3)} \end{bmatrix} + \frac{2}{s} = \frac{5s^2 + 25s + 18}{s(s + 2)(s + 3)} = \frac{3}{s} + \frac{6}{s + 2} - \frac{4}{s + 3}$$



# 状态空间模型的解算

例 已知系统的状态转移矩阵为

$$\Phi(t) = \begin{bmatrix} 3e^{-t} - 2e^{-2t} & 3e^{-t} - 3e^{-2t} \\ -4e^{-2t} + 4e^{-t} & -3e^{-2t} + 4e^{-t} \end{bmatrix}$$

请求出  $\Phi^{-1}(t)$  和  $A$ 。

解: (1) 根据状态转移矩阵的运算性质有

$$\Phi^{-1}(t) = \Phi(-t) = \begin{bmatrix} 3e^t - 2e^{2t} & 3e^t - 3e^{2t} \\ -4e^{2t} + 4e^t & -3e^{2t} + 4e^t \end{bmatrix}$$

(2) 关于  $\Phi(t)$  的微分有

$$\frac{d}{dt} \exp(At) = A \exp(At) = \exp(At) A$$

$$\left. \frac{d}{dt} \exp(At) \right|_{t=0} = A \exp(0) = A$$

$$\therefore A = \left. \frac{d\Phi(t)}{dt} \right|_{t=0} = \begin{bmatrix} -3e^{-t} + 4e^{-2t} & -3e^{-t} + 6e^{-2t} \\ 8e^{-2t} - 4e^{-t} & 6e^{-2t} - 4e^{-t} \end{bmatrix}_{t=0} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix}$$

---

Thanks !