

现代控制工程

第一章 绪论

第二章 系统的状态空间表达

1. 状态空间模型

状态方程组
输出方程组

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu & \text{输入} \\ y = Cx + Du & \text{输出} \end{cases} \rightarrow \text{线性}$$

线性独立

输出

一般，状态变量个数 $\stackrel{(2)}$ 二 微分方程阶次 (= 传递函数分母阶次)
关系 储能元件

状态方程 $\left\{ \begin{aligned} \dot{x}_i &= f_i(x_1, x_2, \dots, x_n; u_1, u_2, \dots, u_r) \quad i=1, 2, \dots, n \end{aligned} \right.$

输出方程 $\left\{ \begin{aligned} y_j &= g_j(x_1, x_2, \dots, x_n; u_1, u_2, \dots, u_r), \quad j=1, 2, \dots, n. \end{aligned} \right.$

2. 状态空间表达系的建立

1) 由物理机理建立

2) 由微分方程建立

$$y^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_1\dot{y} + a_0y = b_n u^{(n)} + b_{n-1}u^{(n-1)} + \dots + b_1\dot{u} + b_0u \quad \textcircled{1}$$

$$\textcircled{1} \quad x_1 = y \quad x_2 = \dot{y} \quad \dots \quad x_n = y^{(n-1)} \quad \textcircled{2}$$

② 原则使微分方程右边不出现 u 的导数项

$$\text{矩阵} \left\{ \begin{aligned} \dot{x} &= \begin{pmatrix} 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_0 & -a_1 & \dots & -a_{n-1} \end{pmatrix} x + \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} u \\ y &= (1 \ 0 \ \dots \ 0) x + b_0 u \end{aligned} \right.$$

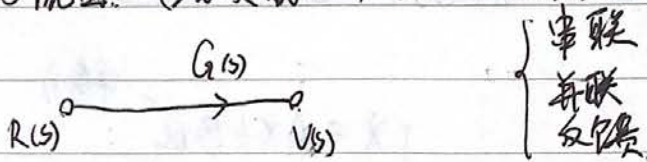
解决方法 = 将微分方程转换为传递函数

解

$$G(s) = C(sI - A)^{-1}B + D$$

3) 由传递函数建立

信号流图: (线变成点, \square 变成线和方向)



梅逊规则.

① 回路增益 L_i (箭头方向)

② 前向通路增益 T_k

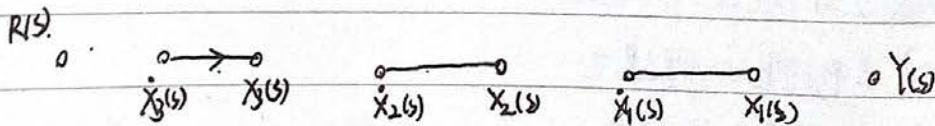
③ 互不接触回路增益 $L_2 = L_1 \cdot L_2$ $L_3 = L_1 \cdot L_2 \cdot L_3$

④ 特征式: $\Delta = 1 - \sum L_i + \sum L_2 - \sum L_3 + \dots$

⑤ 分子式: Δ^k 从 Δ 中去除掉与 T_k 有接触的 L

$$G(s) = \frac{C(s)}{R(s)} = \frac{\sum_k T_k \Delta_k}{\Delta}$$

状态方程转化为信号流图.



传递函数的实现方式 由传递函数写出状态方程.

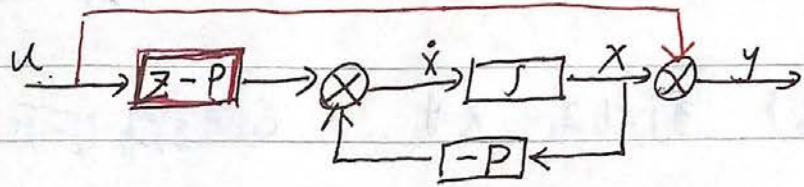
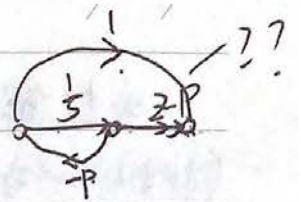
① 直接分解. $y^{(n)} + a_{n-1}y^{(n-1)} + \dots + a_1\dot{y} + a_0y = b_{n-1}u^{(n-1)} + \dots + b_1\dot{u} + b_0u$

$$G(s) = \frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{(b_{n-1}s^{n-1} + \dots + b_0)}{s^n + a_{n-1}s^{n-1} + \dots + a_0} = \frac{Y(s)}{Z(s)} \frac{Z(s)}{U(s)}$$

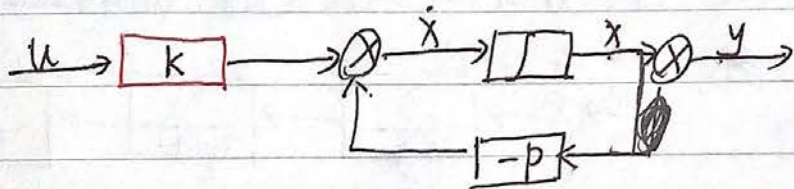
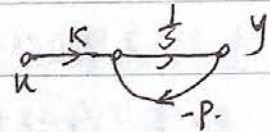
$$\begin{cases} z^{(n)} + a_{n-1}z^{(n-1)} + \dots + a_1\dot{z} + a_0z = u \\ y = b_{n-1}z^{(n-1)} + \dots + b_1\dot{z} + b_0z \end{cases}$$

② 串联分解

① 有零点有极点 $G(s) = \frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{s+z}{s+p}$



② 无零点, 仅有极点 $G(s) = \frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{k}{s+p}$



步骤: $G(s) = \frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{b_n}{a_n} \frac{s+z_1}{s+p_1} \dots \frac{s+z_m}{s+p_m} \frac{1}{s+p_{m+1}} \dots \frac{1}{s+p_n}$

1) 因式分解.

2) 画方框图, 并选择状态变量(可选)

3) 直接得到状态空间表示.

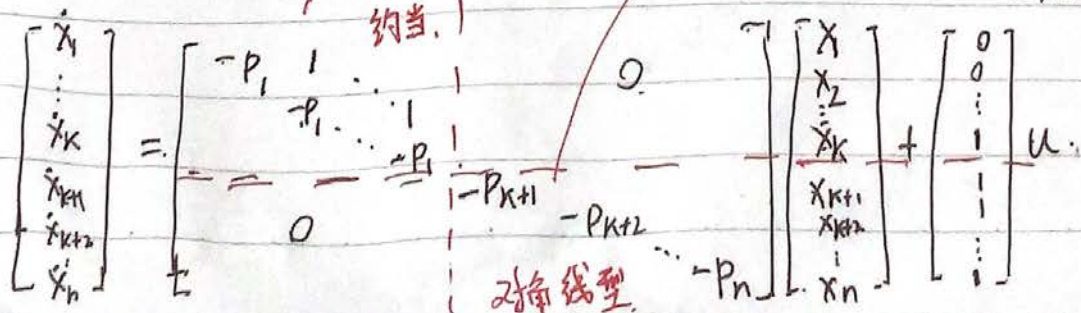
③ 并联分解:

$$G(s) = \frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{b_n s^n + b_{n-1} s^{n-1} + \dots + b_1 s + b_0}{(s+p_1)^k (s+p_{k+1}) (s+p_{k+2}) \dots (s+p_n)}$$

$$= \left[\frac{C_1}{(s+p_1)^k} + \frac{C_2}{(s+p_1)^{k-1}} + \dots + \frac{C_k}{(s+p_1)} \right] + \left[\frac{C_{k+1}}{s+p_{k+1}} + \frac{C_{k+2}}{s+p_{k+2}} + \dots + \frac{C_n}{s+p_n} \right] b_n$$

重极点

$$y = [C_1 C_2 \dots C_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} + b_n u.$$



系数解法：部分分式法

(单重) 当 $i = k+1, k+2, \dots, n$ 时, $C_i = \lim_{s \rightarrow P_i} G(s)(s+P_i)$

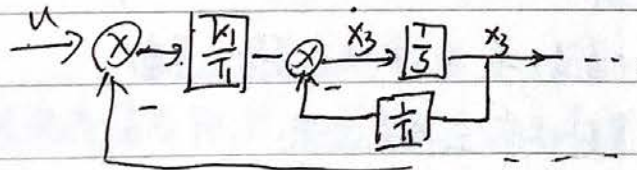
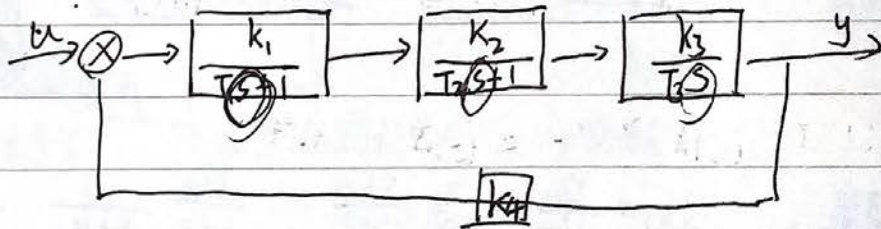
(重根) 当 $j = 1, 2, \dots, k$ 时, $C_j = \lim_{s \rightarrow P_i} \frac{1}{(j-1)!} \frac{d^{j-1}}{ds^{j-1}} [G(s)(s+P_i)^k]$

~~关键：将~~

4) 由方框图求动态方程

关键：将积分部分单独表述出来，对结构图进行等效变换

例：



4. 线性变换 (相似变换)

$$\begin{cases} P(\bar{x}_1 + \bar{x}_2) = P\bar{x}_1 + P\bar{x}_2 = x_1 + x_2 \\ P(k\bar{x}) = kP\bar{x} = kx \end{cases} \quad P - \text{非奇异方阵}$$

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu \\ y = Cx + Du \end{cases} \xrightarrow{\substack{\text{非唯一} \\ x = P\bar{x}}} \begin{cases} \dot{\bar{x}} = \boxed{P^{-1}AP} \bar{x} + \boxed{P^{-1}B} u \\ y = \boxed{CP} \bar{x} + Du \end{cases}$$

λ 无重根 $A \rightarrow$ 对角

λ 有重 $A \rightarrow$ 约当 (马解)

回顾:

矩阵逆的求法
 $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$ 每级注意正负
 特征值和特征向量

性质: ① 特征值 λ 和传递函数不变.

② 若 $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \\ -a_0 & -a_1 & \dots & \dots & -a_{n-1} \end{bmatrix}$ 一友矩阵.

则特征多项式为 $|\lambda I - A| = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_1\lambda + a_0$

特征方程 $|\lambda I - A| = 0$

③ 略.

定理: 若 A 为友矩阵, 则 P 是一个范德蒙矩阵.

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

了解: 约当块 $\tilde{A}_i = \begin{bmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \lambda & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda \end{bmatrix}$ 约当矩阵 $\tilde{A} = \begin{bmatrix} \tilde{A}_1 & & \\ & \tilde{A}_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \tilde{A}_k \end{bmatrix}$

每个约当块有且仅有一个线性独立的特征向量。

5 状态方程的解 (研究对象: 线性定常齐次状态方程)

1. 直接解法 (时域解法)

$$\dot{X} = AX$$

$$\begin{cases} X(t)|_{t=t_0} = X(t_0) \text{ 一解: } X(t) = e^{A(t-t_0)} X(t_0), t \geq t_0 \\ X(t)|_{t=t_0} = X(t_0) \text{ 一解: } X(t) = e^{A(t-t_0)} X(t_0), t \geq t_0 \end{cases}$$

(可看成右移 t_0)

$$e^{At} \triangleq I + At + \frac{1}{2!} A^2 t^2 + \dots + \frac{1}{k!} A^k t^k + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} A^k t^k$$

$$X(t) = (I + At + \frac{1}{2!} A^2 t^2 + \dots + \frac{1}{k!} A^k t^k + \dots) X_0 = e^{At} X_0$$

(待定系数法求解) (不用管)

2. 拉氏变换求解:

$$\dot{X} = AX \quad X(t)|_{t=0} = X(0)$$

拉氏变换

$$\Rightarrow X(s) - X(0) = AX(s) \Rightarrow X(s) = (SI - A)^{-1} X(0)$$

反变换

$$X(t) = \mathcal{L}^{-1}[(SI - A)^{-1}] X(0) \quad e^{At} = \mathcal{L}^{-1}[(SI - A)^{-1}] X(0)$$

系统极点等于系统矩阵的特征值

e^{At}

性质:

1. $e^{A(t+t_2)} = e^{At_1} e^{At_2}$

2. $e^{A(t-t)} = e^{A0} = I$

3. e^{At} 非奇阵, $(e^{At})^{-1} = e^{-At}$

4. 若 $A \times B = B \times A$, 则 $e^{(A+B)t} = e^{At} e^{Bt}$

5. $\frac{d}{dt}(e^{At}) = Ae^{At} = e^{At} \cdot A$

6. $e^{P^{-1}APt} = P^{-1}e^{At}P$ $e^{At} = Pe^{P^{-1}APt}P^{-1}$

7. 若 $A = \text{diag}[\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n]$

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

了解

8. 若 A_i 是约当块 $\lambda_i = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & 0 \\ & \lambda_i & \ddots \\ 0 & & \lambda_i \end{bmatrix}$

则 $e^{A_i t} = e^{\lambda_i t} \begin{bmatrix} 1 & t & \dots & \frac{1}{(m-1)!} t^{m-1} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 \end{bmatrix}$

9. A 是约当矩阵: $A = \begin{bmatrix} A_1 & & 0 \\ & A_2 & \\ 0 & & \ddots & A_n \end{bmatrix}$ A_i 为约当块.

则 $e^{At} = \begin{bmatrix} e^{A_1 t} & & 0 \\ & e^{A_2 t} & \\ 0 & & \ddots & e^{A_n t} \end{bmatrix}$

e^{At} 计算方法

① 直接求解法: 根据定义 (适用于计算机)

$$e^{At} = I + At + \frac{A^2}{2!} t^2 + \dots + \frac{A^k}{k!} t^k + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k}{k!} t^k$$

② 拉托变换求解

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

③ 根据性质

$$e^{At} = p e^{P^{-1}APt} p^{-1} = p e^{\bar{A}t} p^{-1}$$

④ 待定系数法 - C-H 定理:

$$f(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_1\lambda + a_0 = 0$$

$$f(A) = A^n + a_{n-1}A^{n-1} + \dots + a_1A + a_0I = 0$$

↓ A 高于 $(n-1)$ 次的幂都可由 A 的 $0 \sim (n-1)$ 次幂线性表示

$$e^{At} = a_0(t)I + a_1(t)A + a_2(t)A^2 + \dots + a_{n-1}(t)A^{n-1} = \sum_{k=0}^{n-1} a_k(t)A^k$$

λ_i 相异时

$$\begin{bmatrix} a_0(t) \\ a_1(t) \\ \vdots \\ a_{n-1}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \lambda_1 & \lambda_1^2 & \dots & \lambda_1^{n-1} \\ 1 & \lambda_2 & \lambda_2^2 & \dots & \lambda_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \lambda_n & \lambda_n^2 & \dots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} \\ e^{\lambda_2 t} \\ \vdots \\ e^{\lambda_n t} \end{bmatrix}$$

λ_i 有重根时略

推导:

$$\begin{aligned} e^{\bar{A}t} &= p^{-1} e^{At} p \\ &= p^{-1} (a_0(t)I + a_1(t)A + \dots + a_{n-1}(t)A^{n-1}) p \end{aligned}$$

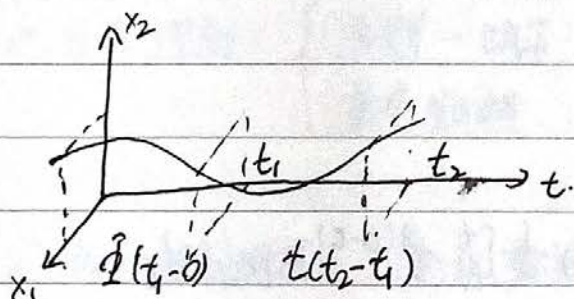
状态转移矩阵

$$\dot{X} = AX$$

$$\begin{cases} e^{At} = \Phi(t) \\ e^{A(t-t_0)} = \Phi(t-t_0) \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} X(t) = \Phi(t) X(0) \\ X(t) = \Phi(t-t_0) X(t_0) \end{cases}$$

线性定常系统的状态转移矩阵

- 满足条件:
- ① $\Phi(t_0 - t_0) = I$
 - ② $\dot{\Phi}(t-t_0) = A\Phi(t-t_0)$



对于线性定常

$$\begin{cases} \Phi(t) = e^{At} \\ \Phi(t-t_0) = e^{A(t-t_0)} \end{cases}$$

线性时变系统的状态转移矩阵: $X(t) = \Phi(t, t_0) X(t_0)$

$\Phi(t, t_0)$ 不仅是 t 的函数, 也是 t_0 的函数.

性质	线性定常	线性时变
① 不变性	$\Phi(t_0 - t_0) = \Phi(0) = e^{A0} = I$	$\Phi(t_0, t_0) = I$
②	$\dot{\Phi}(t-t_0) = A\Phi(t-t_0)$	$\dot{\Phi}(t_0, t_0) = A(t) \Phi(t_0, t_0)$
③ 传递性	$\Phi(t_2 - t_1) \Phi(t_1 - t_0) = \Phi(t_2 - t_0)$	$\Phi(t_2, t_1) \Phi(t_1, t_0) = \Phi(t_2, t_0)$
④ 可逆性	$\Phi^{-1}(t_0 - t_0) = \Phi(t_0 - t_0)$	$\Phi^{-1}(t_0, t_0) = \Phi(t_0, t_0)$
⑤ 分解性	$\Phi(t_1 + t_2) = \Phi(t_1) \Phi(t_2) = \Phi(t_2) \Phi(t_1)$	
⑥	$[\Phi(t)]^n = \Phi(nt)$	

$$\mathcal{L}\left\{\frac{1}{s+1}\right\} = e^{-t}$$

$$\mathcal{L}\left\{\frac{1}{s+a}\right\} = e^{-at}$$

$$s(t) \rightarrow 1$$

$$1(t) \rightarrow \frac{1}{s}$$

$$t \rightarrow \frac{1}{s^2}$$

$$e^{-at} \rightarrow \frac{1}{s+a}$$

对线性定常系统

1. 已知初值方程解, 求 $\Phi(t)$. —— $\Phi(t) = X(t)X^{-1}(0)$

2. 利用矩阵指数函数 e^{At} 的求解 $\Phi(t)$

3. 已知 $\Phi(t)$, 求 A —— $\dot{\Phi}(t-t_0) = A\Phi(t-t_0) \Rightarrow A = \dot{\Phi}(t) \Big|_{t=t_0}$

4. 已知某时刻系统状态, 求其他时刻状态. —— $X(t) = \Phi(t-t_0)X(t_0)$

对线性定常非齐次 $\dot{X} = AX + BU$

1. 直接求解法: 已知 $X(t_0)$

$$X(t) = e^{A(t-t_0)}X(t_0) + \int_{t_0}^t e^{A(t-z)}BU(z)dz$$

$$X(t) = \underbrace{\Phi(t-t_0)X(t_0)}_{\text{初始状态引起}} + \int_{t_0}^t \underbrace{\Phi(t-z)BU(z)dz}_{\text{输入引起}}$$

推导: $\dot{X} - AX = BU$ $e^{-At}[\dot{X} - AX] = \frac{d}{dt}[e^{-At}X]$

$$\Rightarrow \frac{d}{dt}[e^{-At}X] = e^{-At}BU \quad (\text{积分可得公式})$$

求解关键: 求状态转移矩阵或矩阵指数函数.

2. 拉氏变换法.

$$\dot{X} = AX + BU \Rightarrow sX(s) - X(0) = AX(s) + BU(s)$$

$$\Rightarrow X(s) = (sI - A)^{-1}X(0) + (sI - A)^{-1}BU(s)$$

$$\Rightarrow X(t) = L^{-1}[(sI - A)^{-1}X(0) + (sI - A)^{-1}BU(s)]$$

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

$$L\left[\int_0^t f(t-\lambda)g(\lambda)d\lambda\right] = F(s) \cdot G(s)$$

第三章 控制系统性能分析

1. 李雅普诺夫稳定性分析

- 1) 外部稳定 零初始条件, 有界输入, 有界输出稳定 (适用于线性系统)
- 2) 内部稳定 零输入条件, 状态稳定. (线性, 非线性)

稳定性是系统本身特性.

稳定性方法

- 1) 古典控制
 - 劳斯-胡尔... 线性定常系统.
 - 奈奎斯特

- 2) 现代控制理论: 李亚普诺夫稳定性
 - 第一法(间接)
 - 第二法(直接) - 线性, 非线性, 定常, 时变.

二次型函数 $V(x)$ 正(负)定性判断: 赛尔维斯特准则. $V(x) = x^T P x$

1) $V(x)$, P 正定 \iff P 的主子式为正.

2) ... 负定 \iff $\Delta_i < 0$ (为奇), $\Delta_i > 0$ (为偶)

一、平衡状态: $\dot{x}_e = f(x_e) = Ax = 0$

$$\dot{x}_e = f(x_e) = 0.$$

说明 1) 对于线性定常 $\dot{x}_e = Ax_e = 0$

若 A 非奇异, 则 $x_e = 0$ 唯一; 若 A 奇异, 则 x_e 无穷多个.

2) 对非线性, 有一个或多个 x_e

3) 对 $x_e \neq 0$, 变换, 一般将平衡状态取为状态空间原点.

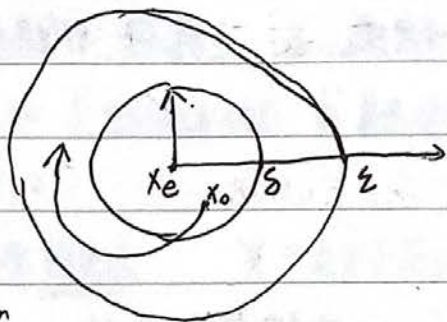
4) 孤立平衡状态.

零输入+强迫响应自由响应 - 瞬态响应
强迫响应 - 稳态响应

二. 李氏下的稳定

$$\|x_0 - x_e\| = \sqrt{(x_0 - x_e)^2} \dots$$

1) 稳定与一致稳定 (局部稳定) (自由响应有界) x_e 为孤立平衡状态时



$S(\epsilon)$ 或 $\forall \epsilon > 0, \exists \delta(\epsilon, t_0)$ 或 $S(\delta)$

使 $\|x_0 - x_e\| \leq \delta(\epsilon, t_0)$ 时

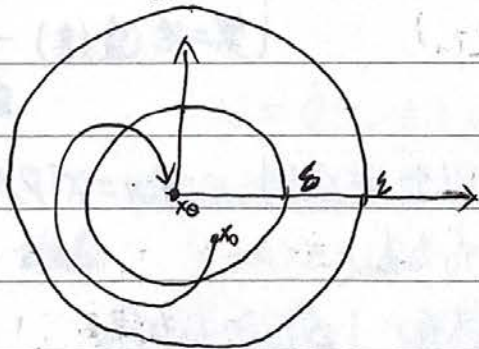
$$\lim_{t \rightarrow \infty} \|x - x_e\| \leq \epsilon$$

我认为坐标轴
 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ 的 x_1, x_2

若 δ 与 t_0 无关, 则称平衡状态是一致稳定

2) 渐近稳定和一致渐近稳定 (自由响应有界并回到平衡状态)

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \|x - x_e\| = 0$$



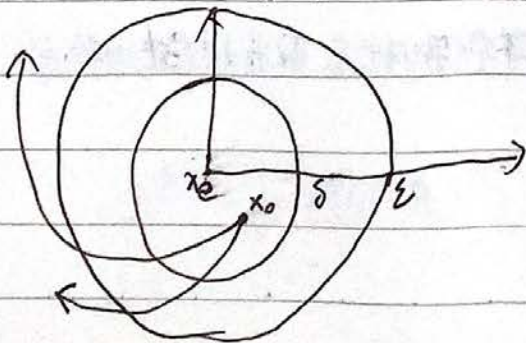
3) 大范围稳定

对所有 x_0 (初始偏差) 都渐稳 \Rightarrow 整个状态空间, 只有一个 x_e
线性定常系统渐稳 \Rightarrow 它一个大范围渐稳

4) 不稳定 (系统自由响应是无界的)

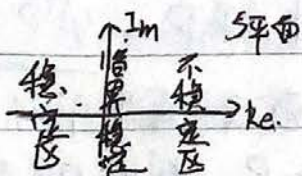
对 $\epsilon > 0$ 不论 δ 多小

不稳定
趋于 ∞

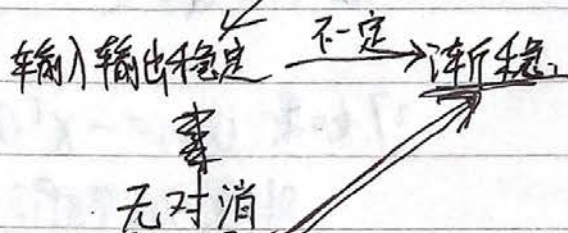


外部判稳 (间接法)

线性定常连续系统 $G(s) = C(sI - A)^{-1}B$. 极点 s 左半平面



$$G(s) = \frac{(s-a)}{(s-a)} \quad \text{有对消}$$



内部判稳

1) 李氏第一法 (间接法)

- 线性定常系统 — 特征值判断 (是否全为负实数或具有负实部)
- 非线性系统 — 线性化后

2) 李氏第二法 (直接法) (能量观点)

构造李氏函数 $V(x)$

$$\dot{x} = f(x) \quad x_e = 0$$

① $V(x)$ 正定

② $\dot{V}(x)$ 负定 (半负定)

③ 除 $V(x=0)=0$ 外, $\dot{V}(x) \neq 0$

\Rightarrow 渐稳, 若 $\|x\| \rightarrow \infty \Rightarrow V(x) \rightarrow \infty$ 则大范围渐稳.

$$\dot{x} = f(x) \quad x_e = 0$$

① $V(x)$ 在原点某一邻域内 正定

② $\dot{V}(x)$ 在同样邻域内 正定

\Rightarrow $x_e=0$ 外 不稳.

李氏函数只能用于分析 平衡状态邻域内 的系统 局部 运动稳定情况

$$\dot{x} = Ax \quad U(x) = x^T P x$$

对线性定常系统判稳

$$\dot{U}(x) = -x^T Q x$$

$$\left. \begin{array}{l} \dot{x} = Ax \\ x_e = 0 \text{ 渐稳} \end{array} \right\} \iff \left\{ \begin{array}{l} V \text{ 正定实对称 } Q \\ \exists \text{ 正定实对称 } P \quad \underline{A^T P + P A = -Q} \end{array} \right.$$

思路：先取 Q，再用 $A^T P + P A = -Q$ 求出 P，判断 P 是否正定。

说明：通常取 $Q = I$ 。

2) 如果 $U(x) = -x^T Q x$ 不等于 0 (除 x=0 外)

$$\text{则取 } Q = \begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 1 \end{bmatrix} \quad \text{判断 } Q, P \text{ 实对称}$$

2. 系统的可控性与可观测性

可控性：u(t) 能否使 x(t) 和 y(t) 作任意转移。

- 状态能控性：任意点 \rightarrow 原点。
- 状态能达性：原点 \rightarrow 任意点。

判据准则

一 矩阵法 $Q_c = [B; AB; A^2 B; \dots; A^{n-1} B]$ 是否满秩。

二：标准型法。前提：线性变换不改变系统的可控性。

$$\text{无重根} \quad \dot{\bar{x}} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \bar{x} + \bar{B} u \quad \bar{B} \text{ 不包含元素全为 0 的行。}$$

(各变量之间无耦合)

有重根：约当。每个约当块对应 B 的行向量是否线性无关 (是否全为 0)

对块最后一行

三：频域法 $G(s) = C(sI - A)^{-1} B$

能控能观 \iff G(s) 分子、分母间没有零、极点抵消

可观性：输出反映状态向量的能力（输入量在有限时间内）^{观测时间}（由输入引起的输出序列）^{通常 $u=0$}
 能观测性规定为初始状态的确定。

$$\dot{x} = Ax, \quad y = Cx$$

判别准则。

一、能观测性判别矩阵

$$Q_o = \begin{pmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{pmatrix} = [C^T \quad A^T C^T \quad \dots \quad (A^T)^{n-1} C^T]^T$$

二、标准型法。

前提：线性非奇异变换不改变系统的能观测性

无重根。

$$\bar{X} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}, \quad y = \bar{C}\bar{X} \quad \bar{C} \text{ 不包含元素全为 } 0 \text{ 的列。}$$

有重根。

每个约当块首列所对应的列不全为 0

三、频域法。

无重极点时。

前提：线性非奇异变换，不改变系统能控性和能观测性

能控标准型，状态反馈系统设计。

1. 第一能控标准型。

系统是状态完全能控的 —— 令 $P = Q_c = [b, Ab, A^2b, \dots, A^{n-1}b]$ — $\begin{cases} \dot{\bar{x}} = \bar{A}\bar{x} + \bar{b}u \\ y = \bar{c}\bar{x} \end{cases}$

2. 第二能控标准型 (常用)

能控 $\rightarrow \begin{cases} \dot{x} = Ax + bu \\ y = cx \end{cases} \xrightarrow{x = P_c \bar{x}} \begin{cases} \dot{\bar{x}} = \bar{A}\bar{x} + \bar{b}u \\ y = \bar{c}\bar{x} \end{cases}$

$$\bar{A} = P_c^{-1} A P_c = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \\ -d_0 & -d_1 & -d_2 & \dots & -d_{n-1} \end{bmatrix} \quad \bar{b} = P_c^{-1} b = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

相量型的状态空间

$$\bar{c} = c P_c = [\beta_0 \quad \beta_1 \quad \dots \quad \beta_{n-1}]$$

$$G(s) = \frac{\beta_{n-1} s^{n-1} + \beta_{n-2} s^{n-2} + \dots + \beta_1 s + \beta_0}{s^n + \dots + d_1 s + d_0}$$

$$P_c = [A^{n-1}b, A^{n-2}b, \dots, b] \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ d_{n-1} & 1 & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ d_2 & d_1 & \dots & d_{n-1} & 1 \end{bmatrix}$$

$$\beta_0 = c(A^{n-1}b + d_{n-1}A^{n-2}b + \dots + d_1 b)$$

...

$$\beta_{n-2} = c(Ab + d_{n-1}b)$$

$$\beta_{n-1} = cb$$

能观测标准型:

1. 第一能观测标准型.

系统状态完全能观测的 —— $P = Q_0^{-1}$

2. 第二能观测标准型.

能观测

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + bu \\ y = Cx \end{cases} \xrightarrow{x = P_{02} \bar{x}} \begin{cases} \dot{\bar{x}} = \bar{A} \bar{x} + \bar{b}u \\ y = \bar{c}x \end{cases}$$

$$\bar{A} = P_{02}^{-1} A P_{02} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 & -\alpha_0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 & -\alpha_1 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & -\alpha_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1 & -\alpha_{n-1} \end{bmatrix}$$

$$\bar{b} = P_{02}^{-1} b = \begin{bmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_{n-1} \end{bmatrix}$$

$$\bar{c} = C P_{02} = [0 \dots 0 \ 1]$$

$$P_{02}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & \alpha_{n-1} & \dots & \alpha_2 & \alpha_1 \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \alpha_2 \\ \vdots & \dots & \dots & \dots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} CA^{n-1} \\ CA^{n-2} \\ \vdots \\ CA \\ c \end{bmatrix}$$

$$G(s) = \bar{c} (sI - \bar{A})^{-1} \bar{b} = \frac{\beta_{n-1} s^{n-1} + \beta_{n-2} s^{n-2} + \dots + \beta_1 s + \beta_0}{s^n + \alpha_{n-1} s^{n-1} + \dots + \alpha_1 s + \alpha_0}$$

例

刚好将输入输出反过来(画出图)

3 状态空间的稳态误差

一. Laplace 变换终值定理法

推导.
$$E(s) = U(s) - Y(s) = U(s) [I - T(s)]$$

$$T(s) = C(sI - A)^{-1}B + D.$$

$$\Rightarrow E(s) = U(s) [I - C(sI - A)^{-1}B]$$

$$\Rightarrow e(\infty) = \lim_{s \rightarrow 0} sE(s) = \lim_{s \rightarrow 0} sU(s) [I - C(sI - A)^{-1}B]$$

二. 输入信号替换法.

① 输入为单位阶跃信号. $u(t) = 1(t)$

推导: x 的稳态解. $x_{ss} = [V_1, V_2, \dots, V_n]^T = V$

定值则有 $\dot{x}_{ss} = 0$

$$\text{代入得 } \begin{cases} 0 = AV + B \\ y_{ss} = CV \end{cases}$$

$$e(\infty) = 1 - y_{ss} = 1 - CV = \underline{1 + CA^{-1}B}$$

② 输入为单位斜坡函数 $u(t) = t$

$$x_{ss} = Vt + W$$

$$\dot{x}_{ss} = [V_1, V_2, \dots, V_n]^T = V$$

$$\begin{cases} V = A(Vt + W) + Bt \\ y_{ss} = C(Vt + W) \end{cases}$$

$$y_{ss} = C[-A^{-1}Bt + A^{-1}(-A^{-1}B)] = -C[-A^{-1}Bt + (A^{-1})^2 B]$$

$$e(\infty) = \lim_{t \rightarrow \infty} (t - y_{ss}) = \lim_{t \rightarrow \infty} [Ct + CA^{-1}B]t + C(A^{-1})^2 B]$$

第四章. 状态反馈和状态观测器.

1. 状态反馈及极点配置.

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu \\ y = Cx + Du \end{cases} \xrightarrow{\substack{\text{状态} \\ \text{反馈}}} u = v - Kx \begin{cases} \dot{x} = (A - BK)x + Bv \\ y = (C - DK)x + Dv \end{cases}$$

$\Sigma(A, B, C) \rightarrow \Sigma(A - BK, B, C)$ 一般 $D=0$

$$K = \begin{pmatrix} k_{11} & k_{12} & \dots & k_{1n} \\ k_{21} & k_{22} & \dots & k_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ k_{r1} & k_{r2} & \dots & k_{rn} \end{pmatrix}$$

$$G_p(s) = C [sI - (A - BK)]^{-1} B$$

特征方程: $|\lambda I - (A - BK)| = 0$.

算法. 状态要完全能控 —— 先判断

1. 极点配置算法 —— 两特征多项式 ($n \leq 3$ 时)

1. 直接求得反馈后的特征多项式: $f(\lambda) = \det[\lambda I - (A - BK)]$.

② 由期望闭环极点, 写出期望特征多项式.

$$f^*(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \dots (\lambda - \lambda_n) = \lambda^n + d_{n-1}^* \lambda^{n-1} + \dots + d_1^* \lambda + d_0^*$$

③ 由 $f(\lambda) = f^*(\lambda) \Rightarrow K = [k_1, k_2, \dots, k_n]$

2. 利用第二能控标准型法求反馈矩阵 ($n > 3$ 时)

① $\Sigma(A, B, C) \rightarrow \Sigma(\bar{A}, \bar{B}, \bar{C})$ 求出 \bar{A} 和 P_{c2}

$$\bar{A} - \bar{B}\bar{K}$$

② 求能控标准型下闭环系统的特征多项式.

$$f(\lambda) = |\lambda I - (\bar{A} - \bar{B}\bar{K})| = \lambda^n + (d_{n-1} + \bar{k}_n) \lambda^{n-1} + \dots + (d_1 + \bar{k}_2) \lambda + (d_0 + \bar{k}_1)$$

③ 求出期望的闭环极点 (直接给定或性能指标 超调量 $\% \sigma$ 和调整时间 t_s 等)

④ 写出期望的特征多项式: $f^*(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \dots = \lambda^n + d_{n-1}^* \lambda^{n-1} + \dots + d_1^* \lambda + d_0^*$ 由 $G(s)$ 得出

⑤ 由 $f(\lambda) = f^*(\lambda)$ 得 $\bar{k} = [d_0^* - d_0, d_1^* - d_1, \dots, d_{n-1}^* - d_{n-1}]$

⑥ 求出 $K = \bar{K} P_{c2}^{-1}$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \\ -d_1 - \bar{k}_2 & \dots & -d_0 - \bar{k}_1 & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

闭环系统期望极点的选取

- 原则:
- 1) n 维控制系统, n 个期望极点
 - 2) 物理上可实现, 为实数/共轭复数对
 - 3) 考虑对系统品质的影响 (离虚轴的位置) 及与零点分布状况的关系
 - 4) 离虚轴距离较近的主导极点 收敛慢, 对系统性能影响最大

利用性能指标选取

$$\text{相对超调 } Mp\% = e^{\left(\frac{-\zeta\omega_n}{\sqrt{1-\zeta^2}}\right)} \times 100\%$$

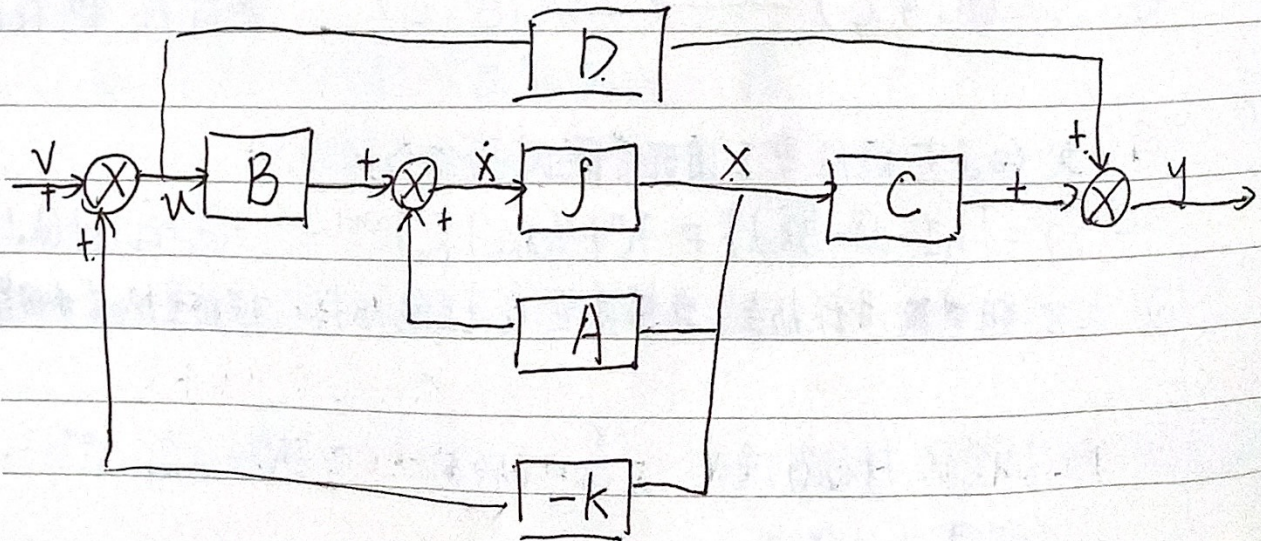
$$s_{1,2} = -\zeta\omega_n \pm j\omega_n\sqrt{1-\zeta^2}$$

$$\text{过渡时间 } T_s = \frac{4}{\zeta\omega_n}$$

若要高阶变低阶 注意极点选取 (与零点抵消, 距离远的去)

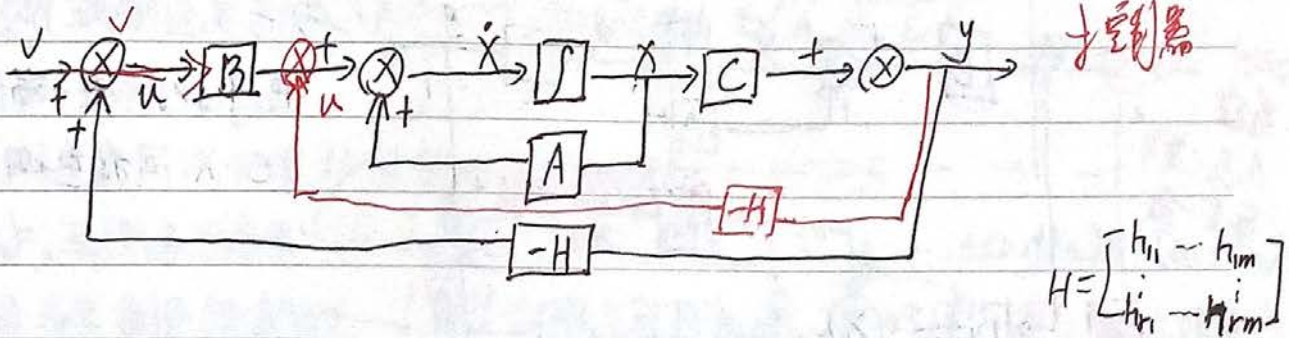
定理:

若 $\Sigma_0 = (A, B, C)$ 线性定常系统 可控 \Rightarrow 闭环系统 $\Sigma = (A - BK, B, C)$ 有解



2 输出反馈及极点配置 (两种)

一. 输出到参考输入的反馈



$$\Sigma_0(A, B, C) \xrightarrow{u = V - Hy} \Sigma(A - BHC, B, C)$$

$$G_H(s) = C [sI - (A - BHC)]^{-1} B$$

结论: ① $HC=K$ 时, 输出到参考输入的反馈与状态反馈等价.
故输出到参考输入的反馈不改变系统的能控性.

② 输出信息不一定包含系统的全部状态变量.
所以输出反馈是部分状态反馈.

③ 不影响系统的可观测性.

我认为可观测后才能用y来调整状态

二. 输出到状态微分的反馈

$$\Sigma_0(A, B, C) \xrightarrow{u = BV - Hy} \Sigma(A - HC, B, C)$$

定理: 输出到状态微分的反馈, 其极点任意配置条件为原系统状态可观测

结论: 输出到状态微分的反馈不改变系统能观性, 不改变系统的零点.

任意配置后, 零极点抵消可能导致能控性发生变化. 我认为可用能观性

推想——我认为是有某种形式的一种手段与叫法无关

极点配置方法: 同状态反馈系统的极点配置

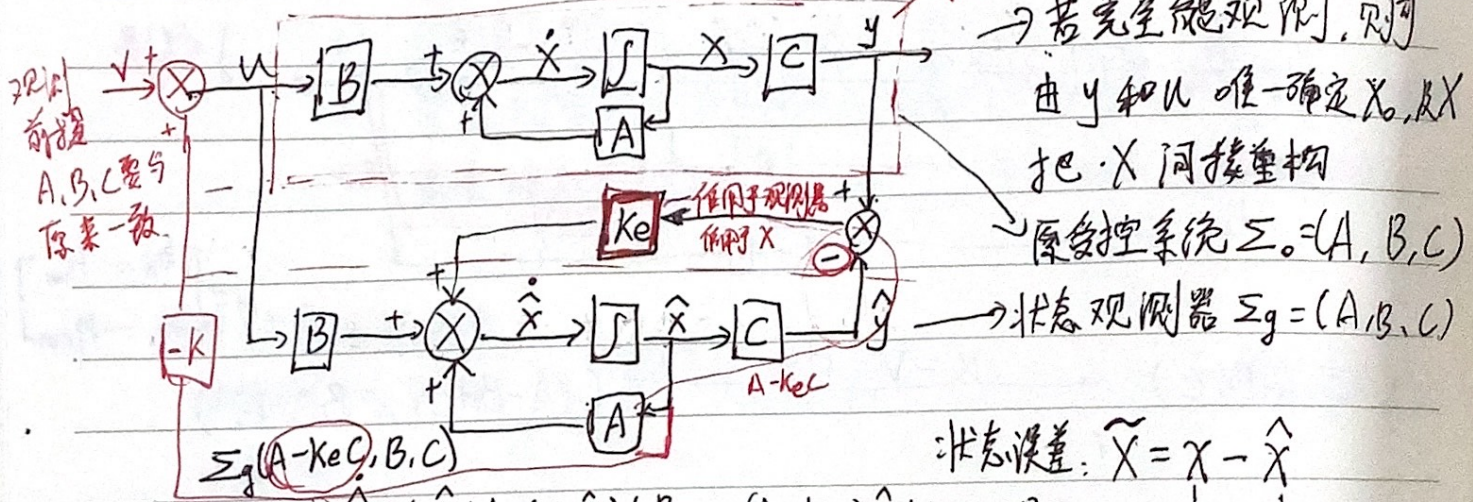
$$f(n) = |\lambda I - (A - HC)| = f^*(n) = 0 \Rightarrow H$$

原系统 X - 一般形式

$$x - \hat{x} = e^{At} (x_0 - \hat{x}_0) \rightarrow \frac{1}{s} \frac{1}{s - \lambda}$$

3 状态观测器

一、原理和构成
 状态重构：不是所有物理量能直接测得，用输入 u 和输出 y 来估计状态。
 状态观测器：基于 u 和 y 来估计状态变量。



状态误差: $\tilde{X} = X - \hat{X}$
 原系统 $\Sigma = (A, B, C)$
 状态观测器 $\Sigma_g = (A - KeC, B, C)$

渐近状态观测器 $\dot{\hat{X}} = A\hat{X} + Ke(y - \hat{y}) + Bu = (A - KeC)\hat{X} + Ke y + Bu$

$$y - \hat{y} = Cx - C\hat{x} = C(x - \hat{x}) \Rightarrow \lim_{t \rightarrow \infty} (x - \hat{x}) = 0$$

$$\text{若 } \lim_{t \rightarrow \infty} (y - \hat{y}) = 0$$

将输出误差 $(y - \hat{y})$ 进行反馈, 使 $(y - \hat{y})$ 尽快逼近到 0 从而使 $(x - \hat{x})$ 尽快趋近于 0

二、存在条件:

$$\lim_{t \rightarrow \infty} (x - \hat{x}) = 0 \text{ —— 存在条件.}$$

线性定常系统不能观测的部分是渐近稳定的

三、状态观测器极点配置条件和算法。

定理：线性定常系统的状态观测器极点任意配置。

即具有任意逼近速度的充要条件 原系统为状态完全能观测

1. 直接法. ($n \leq 3$)

① 判断能否观测

② 求观测器的特征多项式 $f(\lambda) = |\lambda I - (A - KeC)|$

③ 写出状态观测器的期望特征多项式 $f^*(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \dots = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_0$

④ 由 $f(\lambda) = f^*(\lambda)$ 确定状态观测器的反馈矩阵: $Ke = \begin{bmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_n \end{bmatrix}$

2. 第二能观测标准型法 ($n \geq 3$)

① 判断能否观测

② 原系统 $\Sigma(A, B, C) \longrightarrow$ 能观标准型 $\Sigma(\bar{A}, \bar{B}, \bar{C})$

确定 P_{02}

③ 求第二能观测标准型, 特征多项式

$$f(\lambda) = |\lambda I - (\bar{A} - \bar{K}_e \bar{C})| = \lambda^n + (\alpha_{n-1} + k_m) \lambda^{n-1} + \dots + (\alpha_1 + k_2) \lambda + (\alpha_0 + k_1)$$

④ 写出期望特征多项式. (期望的响应速度要快 2~5倍) 因为要比反馈的快

$$f^*(\lambda) = (\lambda - \lambda^*) \dots = \lambda^n + \alpha_{n-1}^* \lambda^{n-1} + \dots + \alpha_1^* \lambda + \alpha_0^*$$

⑤ 由 $f(\lambda) = f^*(\lambda)$

$$\bar{K}_e = \begin{bmatrix} \bar{k}_0 \\ \vdots \\ \bar{k}_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha_0^* - \alpha_0 \\ \vdots \\ \alpha_{n-1}^* - \alpha_{n-1} \end{bmatrix}$$

⑥ $K_e = P_{02} \bar{K}_e$

4 带有状态观测器的状态反馈

一. 构成 观测器 + 状态反馈 用观测器的估计状态实现反馈
 \hat{x} 为 X 重状态, 阶数小于等于 X 阶数, 系统阶数为 \hat{x} 与 X 阶数之和

二. 带有观测器的状态反馈系统的输入输出特性

组合系统的传递函数为: $G(s) = C [sI - (A - BK)]^{-1} B$

组合系统的特征多项式为: $f(\lambda) = \det[\lambda I - (A - BK)] \det[\lambda I - (A - K_e C)]$

结论: ① 传递函数与状态反馈完全相同. 用观测器的估计状态进行反馈, 不影响系统的输入输出

② 特征值由状态反馈和观测器两部分组成, 相互独立, 不受影响,
所以, 系统能控和能观测, 则状态反馈矩阵 K 和状态观测器反馈矩阵 K_e 可以单独设计 (分离性)

第五章 最优控制

5.1 函数 $x \rightarrow y(x)$ $a < x < b$ - 定义域 δx 变分

泛函 $y \rightarrow J(y)$ $y_1 < y < y_2$ - 容许条件 δy 变分
 宗量, 容许函数

泛函变分:

$$\delta J = L[y(x), \delta y(x)]$$

泛函变分定理:

$$\delta J(y, \delta y) = \frac{\delta}{\delta y} J[y_0, \delta y(x)] \Big|_{t=0}$$

泛函极值定理

$$\delta J = 0$$

价值泛函 $J(y) = \int_{t_0}^{t_1} F(t, y(x), y'(x)) dt$

Euler 方程 (端点固定时, $\delta J = 0$ 满足的条件)

$$\frac{\partial F}{\partial y} - \frac{d}{dt} \frac{\partial F}{\partial y'} = 0$$

可变动边界变分与横截条件 (终末端可变动边界变分 $\uparrow \text{A}$)

$$[F + (\psi_1 - y) \frac{\partial F}{\partial y}] \Big|_{t=t_1} = 0$$

含有多个函数的泛函求极值

最优控制问题描述

1. 状态方程 $\left. \begin{array}{l} x(t) \\ \text{状态向量} \end{array} \right\} \begin{array}{l} x(t_0) \\ \text{初始条件} \end{array} \quad \left. \begin{array}{l} u(t) \\ \text{控制向量} \end{array} \right\} \begin{array}{l} \dot{x}(t) = f(x, u, t) \\ x(t_0) = x_0 \end{array}$

2. 容许控制 u
满足约束 $u(t)$ 的集合

3. 目标集 x
 $x_0 \rightarrow x_f$ (所能取值的范围为重)

4. 性能指标

$$J[u(t)] = \varphi(x_f, t_f) + \int_{t_0}^{t_f} F(x, u, t) dt$$

↓
系统结束状态
 $x_0 \rightarrow x_f$

↓
控制过程

使上述 $x_0 \rightarrow x_f$, $J[u]$ 到极值的 $u(t)$ 为最优控制

有约束 $\xrightarrow{\text{用 Lagrange 乘子 } \lambda(t)}$ 无约束

5.2 经典变分 $u(t)$ 连续可微, 取值不受限

终时刻 t_f 固定 $\left\{ \begin{array}{l} x \text{ 受约束} \\ x \text{ 不受约束} \end{array} \right.$
 t_f 自由 $\left\{ \begin{array}{l} \dots \\ \dots \end{array} \right.$

5.3 极小值原理 $U(t)$ 受限.

$U(t)$ 使 Hamilton 函数最小.

5.4 动态规划 求解多级决策过程最优化.

核心: 贝尔曼最优性原理.

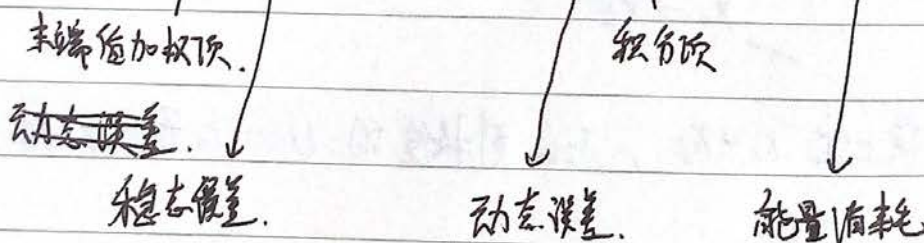
多级决策控制 \rightarrow 单级优化问题

5.5 线性二次最优控制. (性能指标为 x 和 u 的二次型函数).

$t_0 \rightarrow t_f$ $U(t)$ 不受限.

确定 u 使 J 最小.

$$J = \frac{1}{2} e^T(t_f) \underbrace{P(t_f)}_{\text{终端值加权}} e(t_f) + \frac{1}{2} \int_{t_0}^{t_f} [e^T(t) \underbrace{Q(t)}_{\text{积分项}} e(t) + u^T(t) \underbrace{R(t)}_{\text{能量消耗}} u(t)] dt.$$



- 状态调节器
- 输出调节器
- 输出跟踪器.