

OG Note 2 17-09-2025

[https://github.com/styluck/opt\\_ctrl](https://github.com/styluck/opt_ctrl)

控制

最优控制论: 如何让一个动态系统按照我们希望的方式运行

动力系统: 
$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t), u(t)), & t > 0 \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

状态  
时间  
控制  
初始点  
演化函数  
状态的演化  
functional

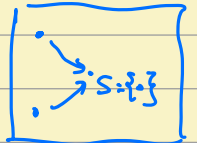
收益函数: 
$$P[u(\cdot)] = \int_0^T r(x(t), u(t)) dt + g(x(T))$$

function  
终端时间已知

固定终点, 自由时间  $P[u(\cdot)] = g(\tau)$

$\tau$ : 达到终端状态所需时间

Chp 2: 可控性和 bang-bang 原理



本章前提假设: 目标是达到最终状态  $S = \{0\}$

Defn: 时间  $t$  的可达集  $C(t) = \{x_0 \in \mathbb{R}^n \mid \exists u(\cdot) \in A, \text{ s.t. } x(t) = 0\}$

初始点

总可达集: 
$$C = \bigcup_{t \geq 0} C(t)$$

若  $t_1 \leq t_2$ , 则  $C(t_1) \subseteq C(t_2)$

线性化系统: 
$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Mx(t) + Nu(t) & t > 0 \\ x(0) = x^0 \end{cases}$$

控制参数集是一个超立方体:  $A = [-1, 1]^m$

Defn: (基本解矩阵 fundamental solution)

$X(t) \in \mathbb{R}^{n \times n}$  为矩阵方程的唯一解

- 个解

$$\begin{cases} \dot{X}(t) = M X(t), & t > 0 \\ X(0) = I \end{cases}$$

称  $X(\cdot)$  是一个基本解. 且

$$X(t) = \exp(tM) := \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k M^k}{k!} \Rightarrow X^{-1}(t) = X(-t)$$

Thm 2.1 (ODE 线性系统的解)

(i) 齐次的 ODE 系统

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = M x(t) \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

的唯一解是  $x(t) = X(t) x_0 = \exp(tM) x_0$

(ii) 非齐次的 ODE 系统

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = M x(t) + f(t) \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

的唯一解是  $x(t) = X(t) x_0 + X(t) \int_0^t X^{-1}(s) f(s) ds$

→ 参数变易法 Variation of  
Parameter Formula

Proof:

$$(i) \quad e^{tM} := \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k M^k}{k!} \Rightarrow$$

$$\frac{d}{dt} e^{tM} = \frac{d}{dt} \left( \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k M^k}{k!} \right) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{k t^{k-1} M^k}{k!} = M \sum_{k=1}^{\infty} \frac{t^{k-1} M^{k-1}}{(k-1)!} = M e^{tM}$$

$$\text{令 } X(t) = e^{tM} X_0 \Rightarrow$$

$$\dot{X}(t) = \frac{d}{dt} (e^{tM} X_0) = M e^{tM} X_0 = M X(t)$$

$$\text{同时: } X(0) = e^{0M} X_0 = I X_0 = X_0$$

$\therefore \boxed{X(t) = e^{tM} X_0}$  是 ODE 的解。

依据 Picard - Lindelöf 定理, 由于线性 ODE 系数连续, 其解唯一。

(ii)

考虑  $\dot{X}(t) = M(t)X(t) + f(t)$ ,  $X(t_0) = X_0$

对应齐次系统为  $\dot{X}_h(t) = M(t)X_h(t)$ ,  $X_h(t_0) = X_0$

它的一个解为  $\underline{X_h(t) = \Phi(t)C}$  是一个基本解,  $\therefore$  满足

$$\dot{\Phi}(t) = M(t)\Phi(t) \quad \Phi(t_0) = I.$$

设非齐次 ODE 解的形式为

$$\underline{X(t) = \Phi(t)C(t)} \rightarrow \begin{cases} \dot{X}(t) = M(t)X(t) + f(t) \\ X(t_0) = X_0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \dot{X}(t) &= \dot{\Phi}(t)C(t) + \Phi(t) \cdot \dot{C}(t) \\ &= M(t)\Phi(t)C(t) + \Phi(t) \cdot \dot{C}(t) \\ &= M(t)X(t) + \Phi(t) \dot{C}(t) \end{aligned}$$

代入可得

$$\Phi(t) \dot{C}(t) = f(t)$$

因为  $\Phi(t)$  可逆, 有

$$\dot{C}(t) = \Phi(t)^{-1} f(t)$$

求积分, 可得

$$C(t) = C(t_0) + \int_{t_0}^t \Phi(s)^{-1} f(s) ds$$

由初始条件  $X(t_0) = X_0$ ,  $\Phi(t_0) = I$  可得

$$X_0 = \Phi(t_0)C(t_0) = C(t_0)$$

因此, 非齐次 ODE 的解为

$$\underline{X(t) = \Phi(t)X_0 + \Phi(t) \int_{t_0}^t \Phi(s)^{-1} f(s) ds}$$

若  $M(t) \equiv M$  为常矩阵,  $\Phi(t) = e^{(t-t_0)M}$ , 代入得

$$X(t) = e^{(t-t_0)M} X_0 + \int_{t_0}^t e^{(t-s)M} f(s) ds$$

$$\begin{cases} \dot{X}(t) = M X(t) \\ X(0) = X^0 \end{cases}$$

$$X(t) = e^{tM} X^0$$

目标:  $x_0 \rightarrow S = \{0\}$

线性系统

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Mx(t) + N\alpha(t) \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

非齐次 ODE

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Mx(t) + f(t) \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

## 2.3 线性系统的可控性分析

线性系统的解满足

$$x(t) = e^{tM}x_0 + e^{tM} \int_0^t e^{-sM} N\alpha(s) ds$$

若系统达到原点时, 有  $x(t) = 0$ , 故

$$0 = e^{tM}x_0 + e^{tM} \int_0^t e^{-sM} N\alpha(s) ds$$

即

$$x_0 = - \int_0^t e^{-sM} N\alpha(s) ds$$

$$x(t) = e^{tM}x_0$$

Defn:

(i) 如果  $\forall x \in S \Rightarrow -x \in S$ , 则称集合  $S$  是对称的

(ii) 如果  $\forall x, x' \in S \Rightarrow \lambda x + (1-\lambda)x' \in S, \lambda \in [0, 1]$   
则称  $S$  是凸的

$C$ : 总可达集

$C(t)$ : 时间  $t$  的可达集

Thm 2.2 (可达集结构) 对于线性系统  $\dot{x}(t) = Mx(t) + N\alpha(t)$   
可达集  $C$  满足

(i)  $C$  是对称, 且凸的,

(ii) 如果某初始点  $x_0 \in C(\bar{t})$ , 那么对于  $t \geq \bar{t}$ , 有  $x_0 \in C(t)$

Proof: 对称性. 令  $t \geq 0$ , 且  $x_0 \in C(t)$ , 则

$$x_0 = - \int_0^t X'(s) N\alpha(s) ds \quad \alpha \in A$$

$$\Rightarrow -x_0 = - \int_0^t X'(s) N(-\alpha(s)) ds \quad -\alpha \in A$$

$$\Rightarrow -x_0 \in C(t) \quad \square$$

凸性:  $x_0, x'_0 \in C$ , 有  $x_0 \in C(t), x'_0 \in C(t')$

假设  $t \leq t'$ , 则

$$x_0 = - \int_0^t X'(s) N\alpha(s) ds \quad \text{for some } \alpha \in A$$

$$x'_0 = - \int_0^{t'} X'(s) N\alpha'(s) ds \quad \text{for some } \alpha' \in A$$



定义控制  $\tilde{\alpha}(s) := \begin{cases} \alpha(s) & \text{if } 0 \leq s \leq t \\ 0 & \text{if } s > t \end{cases}$

$$x_0 = -\int_0^t x^T(s) N \alpha(s) ds$$

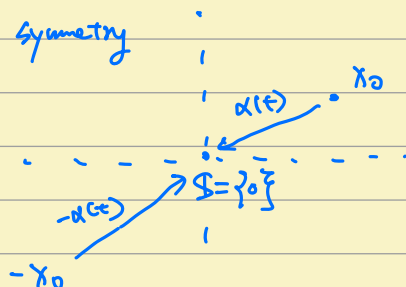
$\therefore x_0 \in C(t'), \forall \lambda \in [0, 1],$

$$\lambda x_0 + (1-\lambda)x'_0 = \int_0^{t'} x^T(s) N (\lambda \tilde{\alpha}(s) + (1-\lambda)\alpha'(s)) ds$$

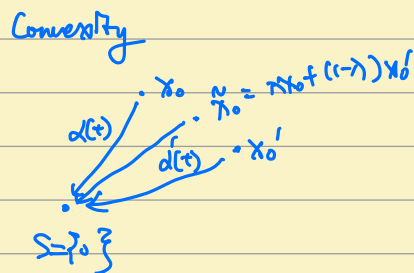
有  $\lambda x_0 + (1-\lambda)x'_0 \in C(t') \subseteq C$

(ii) 见前述证明.

Symmetry



Convexity



E.g.  $n=2, m=1, A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix}$ , 考虑系统

$$\begin{aligned} \dot{x}_1 &= 0 \\ \dot{x}_2 &= \alpha(t) \end{aligned}$$

系统状态

$$x(t) \Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\dot{x}(t) = A x(t) + N \alpha(t)$$

$$\begin{pmatrix} \dot{x}_1(t) \\ \dot{x}_2(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \alpha(t)$$

$\therefore$  可运集  $C$  为:  $\{(x_1, x_2) : x_1 = 0\}$

$S = \{0\}$

Defn: (controllability matrix 可控性矩阵)

$$G = \begin{bmatrix} N & MN & M^2N \\ \vdots & \vdots & \vdots \end{bmatrix} = \left[ \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right]$$

$$G = G(M, N) := [N, MN, M^2N, \dots, M^{n-1}N]$$

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



**Thm 2.3 (可控性矩阵判据)** 设  $G = G(M, N)$ , 以下两个条件等价.

1.  $\text{rank } G = n$ ,
2. 原点 (零点) 位于可达集  $C$  的内部, 即存在以  $0$  为中心的邻域包含在  $C$  内.

若  $\text{rank } G = n$ , 则称线性系统  $\dot{x}(t) = Mx(t) + N\alpha(t)$  满足行和可控性条件

**Thm (Cayley-Hamilton 定理)** 设  $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 其特征多项式为

$$p_M(\lambda) = \det(\lambda I - M) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_1\lambda + a_0$$

则矩阵  $M$  满足它自己的特征多项式, 即

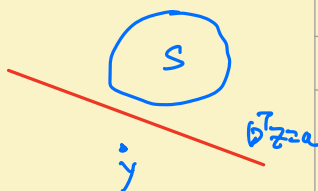
$$p_M(M) = M^n + a_{n-1}M^{n-1} + \dots + a_1M + a_0I = 0$$

$$\Rightarrow M^n = -(a_{n-1}M^{n-1} + \dots + a_1M + a_0I)$$

Remark: 矩阵的高次幂可用其自身的低次幂的线性组合表示.

**Thm (Hyperplane Separation Theorem 超平面分离定理)** 设  $S \subset \mathbb{R}^n$  为非空凸集,  $y \in \mathbb{R}^n \setminus S$  为  $S$  的外点, 则存在  $b \in \mathbb{R}^n$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ , 使得

$$b^T y \geq \alpha \geq b^T x, \quad \forall x \in S$$

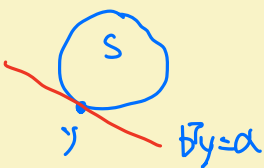


Remark: 即, 存在一个超平面  $H = \{z \in \mathbb{R}^n : b^T z = \alpha\}$  将  $y$  与  $S$  分开

**Thm (Supporting Hyperplane Theorem 超平面支撑定理)**

若  $y \in \partial S$  (在  $S$  的边界上), 取  $\alpha = b^T y$ , 得到通过  $y$  的支撑超平面:

$$b^T y = \alpha \geq b^T x \quad \forall x \in S$$



**Defn: (零解 zero solution)** 考虑系统

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Mx(t) + N\alpha(t) \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

当初始状态为零, 且控制恒为零,

$$x_0 = 0$$

$$\alpha(t) = 0 \quad \forall t$$

则系统的解为恒为零的函数

$$x(t) \equiv 0 \quad \forall t \geq 0$$

称  $x(t)$  为这个系统的零解。

E.g. 齐次 ODE  $\dot{x}(t) = Mx(t)$ , 当  $x_0 = 0$  显然有  
 $x(t) = e^{tM} x_0 = 0 \rightarrow$  是一个零解。

Defn (渐近稳定性, Asymptotic Stability)

考虑自治系统

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t)) & t > 0 \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

其中  $f(0) = 0$ , 是一个平衡点。若满足以下条件:

1. Lyapunov 稳定性:  $\forall \varepsilon > 0$ ,  $\exists \delta > 0$ , 只要  $\|x(0)\| < \delta$ , 有  
 $\|x(t)\| < \varepsilon, \quad \forall t \geq 0$

2. 吸引性 (attractive):  $\exists r > 0$ , 只要  $\|x(0)\| < r$ , 则  
 $\lim_{t \rightarrow \infty} x(t) = 0$

Remark: 对于线性系统  $\dot{x}(t) = Mx(t)$ , 零解的渐近稳定性等价于  $M$  的所有特征值  $\lambda_i$  满足

$$\operatorname{Re}(\lambda_i) < 0$$

也等价于矩阵指数  $e^{tM} \rightarrow 0$ , as  $t \rightarrow \infty$ , 即

$$x(t) = e^{tM} x_0 \rightarrow 0$$

