

https://github.com/styluck/opt_ctrl

Thm 2.8 德布尼加定理： x_0 的控制集合中存在一个极值控制。

Krein-Milman：保证极值点存在

→ 简正 bang-bang 控制

Thm 2.10：极值点必为 bang-bang 控制。

Bolzano-Weierstrass 定理： α_n 满足 $\|\alpha_n(\cdot)\| \leq 1$

有界集存在收敛子列： $\alpha_{n_k} \xrightarrow{\text{S}} \alpha$

第二章： $x(t) \geq 0$

第三章：线性时间最优控制 (Linear time-optimal control)

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

回报函数 (Payoff function)

$$P[\alpha(\cdot)] := \int_0^T 1 ds = -\tau$$

其中 $\tau := \tau(x(\cdot))$ 是 $x(t) = 0$ 的最早时间

如果 $x(t)$ 的轨迹不经过 0，则 $\tau = +\infty$ 。

最短时间问题：给定初始点 $x_0 \in \mathbb{R}^n$, 希望找到一个最优控制 $\alpha^*(\cdot)$

使得

$$P[\alpha^*(\cdot)] = \max_{\alpha(\cdot) \in A} P[\alpha(\cdot)], \quad A \in [-1, 1]^m$$

$$\text{最优时间 } \tau^* = -P[\alpha^*(\cdot)]$$

Thm 3.1 (时间最优控制的存在性) 令 $x_0 \in \mathbb{R}^n$, 待唯系统 (ODE) 存在一个时间最优 bang-bang 控制。

$C(t)$: 可达集

$$= \{x_0 \mid x(t) \geq 0\}$$

Proof: $\tau^* = \inf \{t \mid x^* \in C(t)\}$. 需证 $x_0 \in C(\tau^*)$.

取一个时间序列 $t_1 \geq t_2 \geq \dots \geq t_n \geq \dots$ 且满足 $x_0 \in C(t_n)$

由于 x 在时间 t_n 处达, 所以存在控制 α_n 满足

$$x_0 = - \int_0^{t_n} X^1(s) N \alpha_n(s) ds.$$

在 $[t_n, +\infty)$ 全 $\alpha_n = 0$. 根据 Alaaoui's 定理, 存在一个子序列 $n_k \rightarrow +\infty$,

$\beta \in C(\cdot)$ 满足 $\alpha_{n_k} \xrightarrow{*} \beta$

$$x^* = - \int_0^{t_{n_k}} X^1(s) N \alpha_{n_k}(s) ds = - \int_0^{t_1} X^1(s) N \alpha_{n_k}(s) ds$$

由于 $\alpha_{n_k} = 0$ 在 $[t_{n_k}, +\infty)$ 上成立 全 $n_k \rightarrow +\infty$

$$x^* = - \int_0^{t_1} X^1(s) N \alpha^*(s) ds = - \int_0^{\tau^*} X^1(s) N \alpha^*(s) ds$$

$x^* \in C(\tau^*)$, 根据定理 3.10, 可得 $\beta \in C(\cdot)$ 是最优化 bang-bang 控制.

(L) 反向可达集: 时间 t 被某干预控制到目标 x . 和初始点集合

K(t, x_0) 前向可达集: 从初始点 x_0 出发, 在时间 t 被到达的终点集合

$$x \in K(t, x_0) \iff x \in C(t)$$

Defn: (前向可达集). 我们定义 $K(t, x_0)$ 是所有时间 t 到达的终点集合

$$K(t, x_0) = \{x(t) \mid \text{存在控制 } \alpha(\cdot) \in A \text{ 使 } x_0 \text{ 进入 } x(t)\}.$$

(ODE)

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

一般解: $x(t) = x(0)x_0 + x(0) \int_0^t X^1(s) N \alpha(s) ds$

$x_1 \in K(t, x_0)$ 当且仅当存在 $\alpha(\cdot) \in A$ 使得

$$x_1 = x(0)x_0 + x(0) \int_0^t X^1(s) N \alpha(s) ds$$

Theorem 3.2. 集合 $K(t, x_0)$ 是一个闭凸集.

$$x(t) = 0$$

↓

$$x_0 = - \int_0^t X^1(s) N \alpha(s) ds$$

Proof: 证明凸性. 全 $x_1, x_2 \in K(t_0, x_0)$, 则存在 $\alpha_1, \alpha_2 \in A$ 满足

$$x_1 = \lambda(t) x_0 + X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(s) N(\alpha_1(s)) ds$$

$$x_2 = X(t) x_0 + X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(s) N(\alpha_2(s)) ds$$

全 $\lambda \in [0, 1]$, 有

$$\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2 = X(t) x_0 + X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(s) N(\lambda \alpha_1(s) + (1-\lambda)\alpha_2(s)) ds$$

$A = [-1, 1]^m$ 是一个凸集, 有 $\lambda \alpha_1(s) + (1-\lambda)\alpha_2(s) \in A$.

因此有 $\lambda x_1 + (1-\lambda)x_2 \in K(t, x_0)$

证明是闭集. 构造 $x_k \in K(t, x_0)$ 且 $x_k \rightarrow y$ as $k \rightarrow +\infty$.

因为 $x_k \in K(t, x_0)$ 存在 $\alpha_k(s) \in A$ 使得

$$x_k = X(t) x_0 + X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(s) N(\alpha_k(s)) ds. \quad \forall k$$

根据 Alaoglu's 定理, 存在一个子列 $k_j \rightarrow \infty$ 使 $\alpha_{k_j} \rightharpoonup \alpha \in A$. 因此

$$y := X(t) x_0 + X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(s) N(\alpha(s)) ds$$

由于上式满足一般律, 有 $y \in K(t, x_0)$. 因此 $K(t, x_0)$ 是闭集.

Notation: 集合 S , S° : 集合 S 的内部 ∂S : 集合 S 的边界点.

$$S = S^\circ \cup \partial S \quad S^\circ \cap \partial S = \emptyset.$$

若 τ^* 是将 x 引入 0 点的最短时间, 有 α^* 是该最优控制, 则

$$0 \in \partial K(\tau^*, x_0)$$

Thm (Pontryagin 极大值原理) 存在一个非零向量 h 使得

$$h^T X^{-1}(t) N(\alpha^*(t)) = \max_{\alpha \in A} \{ h^T X^{-1}(t) N(\alpha) \}$$

对于所有的 $0 \leq t \leq \tau^*$.

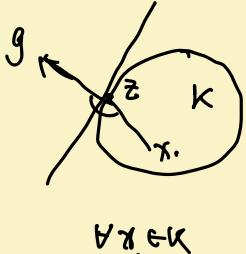
$$\alpha^*(t) = \arg \max_{\alpha \in A} \{ h^T X^{-1}(t) N(\alpha) \},$$



$$X(t) x_0 + X(t) \int_{t_0}^t X^{-1}(s) N(\alpha(s)) ds$$

$$(g-z)^T(x_i - z) \leq 0$$

$$z = 0 \Rightarrow g^T x_i \leq 0$$



Proof 由 $0 \in \partial K(z^*, x_0)$ 因 $K(z^*, x_0)$ 是一个凸集，则存在一个过 0 点的支撑超平面，即存在 $g \neq 0$ ，满足

$$g^T x_i \leq 0 \quad \forall x_i \in K(z^*, x_0) \quad \text{①}$$

由于 $x_0 \in K(z^*, x_0)$ ，则存在 $\alpha(s) \in A$ 使得

$$x_0 = X(z^*)x_0 + X(z^*) \int_0^{z^*} X'(s) N \alpha(s) ds$$

由于 $0 \in K(z^*, x_0)$ ，则存在 $\alpha(s) \in A$ 使得

$$0 = X(z^*)x_0 + X(z^*) \int_0^{z^*} X'(s) N \alpha(s) ds$$

由 ① 得

$$g^T \left(X(z^*)x_0 + X(z^*) \int_0^{z^*} X'(s) N \alpha(s) ds \right) \leq 0 = g^T \left(X(z^*)x_0 + X(z^*) \int_0^{z^*} X'(s) N \alpha(s) ds \right)$$

$$\Rightarrow g^T X(z^*) \int_0^{z^*} X'(s) N \alpha(s) ds \leq g^T X(z^*) \int_0^{z^*} X'(s) N \alpha^*(s) ds$$

$$\text{令 } h^T = g^T X(z^*)$$

$$\Rightarrow \int_0^{z^*} h^T X'(s) N \alpha(s) ds \leq \int_0^{z^*} h^T X'(s) N \alpha^*(s) ds$$

$$\Rightarrow \int_0^{z^*} h^T X'(s) N (\alpha^*(s) - \alpha(s)) ds \geq 0 \quad \forall \alpha \in A$$

接着证明 $h^T X'(s) N \alpha^*(s) \geq \max_{\alpha \in A} \{ h^T X'(s) N \alpha \}$. 对于任意 $s \in [0, z^*]$

假设不成立，则存在一个区间 $E \subset [0, z^*]$ 且 $|E| > 0$ 使得

$$h^T X'(s) N \alpha^*(s) < \max_{\alpha \in A} \{ h^T X'(s) N \alpha \}$$

定义一个控制函数 $\alpha(s)$. $\alpha(s) = \begin{cases} \alpha^*(s) & s \notin E \\ \alpha(s) & s \in E \end{cases}$

其中令 $\alpha(s)$ 满足 $\alpha(s) = \arg\max_{a \in A} \{ h^T x^*(s) Na \}$ 在 $s \in \bar{\mathcal{E}}$ 上成立.

$$\text{有 } \int_0^{t^*} h^T x^*(s) N (\alpha^*(s) - \hat{\alpha}(s)) ds = \underbrace{\int_{\bar{\mathcal{E}}} h^T x^*(s) N (\alpha^*(s) - \hat{\alpha}(s)) ds}_{< 0} \geq 0$$

与前式矛盾. 因此得证.

Hamiltonian 系统

$$H(x, p, a) := (Mx + Na) \cdot p$$

Thm 3.4 (Pontryagin 极大值原理的 Hamilton 系统表述).

引入 Hamilton 系统, Pontryagin 原理成立. 存在变量 $\tilde{P}^*(\cdot) : [0, t^*] \rightarrow \mathbb{R}^n$ 使得

$$\dot{x}^*(\tau) = \nabla_p H(x^*(\tau), p^*(\tau), \alpha^*(\tau))$$

$$= Mx^*(\tau) + Na^*(\tau)$$

$$\dot{p}^*(\tau) = -\nabla_x H(x^*(\tau), p^*(\tau), \alpha^*(\tau)) \\ = -M^T p^*(\tau)$$

③

$$H(x^*(\tau), p^*(\tau), \alpha^*(\tau)) = \max_{a \in A} H(x^*(\tau), p^*(\tau), a)$$

Proof: 定义 $h = g^T x(t^*)$. 考虑如下系统

$$\begin{cases} \dot{p}^*(\tau) = -M^T p^*(\tau) \\ p^*(t^*) = h \end{cases}$$

有基本解 $p^*(\tau) = \exp(-\tau M^T) h$. 因此 $[\exp(-\tau M^T)]^T = \exp(-\tau M)$

$$p^*(\tau)^T = h^T x^*(\tau)$$

由 Thm 3.3 可得

$$h^T x^*(\tau) N \alpha^*(\tau) = \max_{a \in A} \{ h^T x^*(\tau) Na \}.$$

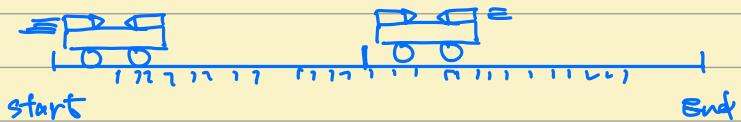
因为 $p^*(t)^T = h^T x^*(t)$ 代入可得

$$\begin{aligned} p^*(t)^T (Mx^*(t) + Na^*(t)) &= p^*(t)^T Mx^*(t) + \max_{a \in A} \{ p^*(t)^T Na^* \} \\ &= \max_{a \in A} \{ p^*(t)^T (Mx^*(t) + Na) \} \end{aligned}$$

转置易得

$$\Rightarrow H(x^*(t), p^*(t), a^*(t)) = \max_{a \in A} H(x^*(t), p^*(t), a)$$

E.g. 1



设 $q(t)$ 为位置, $v(t) = \dot{q}(t)$ 为速度. $a(t) \in [-1, 1]$ 为推力
根据力学方程, 有 加速度 $\ddot{v}(t) = \ddot{q}(t) = a(t)$

写成矩阵系统

$$\left\{ \begin{array}{l} \dot{x}(t) = \begin{pmatrix} \dot{q}(t) \\ \dot{v}(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v(t) \\ a(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} x(t) + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} a(t) \\ x(0) = x_0 \end{array} \right. \quad t > 0$$

$$x(0) = \begin{pmatrix} q(0) \\ v(0) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 时, 到达终点}$$

根据 Pontryagin 原理, 在上式, 得得

$$h^T X^T(t) N a^*(t) = \max_{a \in A} \{ h^T X^T(t) N a \}$$

$$\text{根据表达式 } M = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad N = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ 此时级计算 } X^T(t)$$

$$X^T(t) = X(-t) = \exp(-tM)$$

$$\exp(tM) := \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k M^k}{k!} = I + tM + \frac{1}{2}t^2 M^2 + \frac{1}{6}t^3 M^3 \dots$$

$$M = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad M^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = 0$$

$$\therefore \exp(tM) = I + tM$$

$$\Rightarrow \exp(-tM) = I - tM = \begin{pmatrix} 1 & -t \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\therefore X^{-1}(t) = \begin{pmatrix} 1 & -t \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$X^{-1}(t)N = \begin{pmatrix} 1 & -t \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -t \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{代入: } h^T X^{-1}(t) N \alpha^*(t) = \max_{a \in A} \{ h^T X^{-1}(t) N a \} \quad a \in A \Rightarrow |a| \leq 1$$

$$h = \begin{pmatrix} h_1 \\ h_2 \end{pmatrix} \quad h^T \begin{pmatrix} -t \\ 1 \end{pmatrix} \alpha^*(t) = \max_{|a| \leq 1} \{ h^T \begin{pmatrix} -t \\ 1 \end{pmatrix} a \}$$

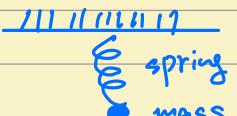
$$\Rightarrow (-th_1 + h_2) \alpha^*(t) = \max_{|a| \leq 1} \{ (-th_1 + h_2) a \}.$$

$$\Rightarrow \alpha^*(t) = \frac{\max_{|a| \leq 1} \{ (-th_1 + h_2) a \}}{(-th_1 + h_2)}$$

$$\alpha^*(t) = \operatorname{sgn}(-th_1 + h_2)$$

spring: 弹簧
mass: 质量

E.g. 振动弹簧
考虑动力系统



$$\ddot{x}_1 + x_1 = \alpha$$

$$\therefore x_2(t) = \dot{x}_1(t), \quad \ddot{x}_2(t) = \ddot{x}_1(t)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \dot{x}_1(t) = x_2(t) \\ \ddot{x}_2(t) = -x_1(t) + d(t) \\ x_1(0) = x_{10} \\ x_2(0) = x_{20} \end{array} \right. \quad t > 0$$

$$\dot{x}(t) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} x(t) + \begin{pmatrix} 0 \\ d(t) \end{pmatrix}$$

$$M = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \quad N = \begin{pmatrix} 0 \\ d(t) \end{pmatrix}$$

应用 Pontryagin 原理

$$h^T X^{-1}(t) N \alpha^*(t) = \max_{a \in A} \{ h^T X^{-1}(t) N a \}$$

要求 $X^{-1}(t)$

$$X^t(e) = X(-e) = \exp(-etM)$$

$$\exp(tM) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k M^k}{k!} = I + etM + \frac{1}{2} e^2 M^2$$

$$M = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \quad M^2 = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} = -I \quad M^3 = -IM = -M \quad M^4 = I$$

$$M^k = I \quad k = 0, 4, 8, \dots$$

$$M^k = M \quad k = 1, 5, 9, \dots$$

$$M^k = -I \quad k = 2, 6, 10, \dots$$

$$M^k = -M \quad k = 3, 7, 11, \dots$$

$$\begin{aligned} \exp(tM) &= I + etM - \frac{e^2}{2} I - \frac{e^3}{6} M + \frac{e^4}{24} I \dots \\ &= \left(1 - \frac{e^2}{2!} + \frac{e^4}{4!} - \dots\right) I + \left(t - \frac{e^3}{3!} + \frac{e^5}{5!} - \dots\right) M \\ &= \cos t I + \sin t M \\ &= \begin{pmatrix} \cos t & \sin t \\ -\sin t & \cos t \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & \sin t \\ \cos t & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos t & \sin t \\ -\sin t & \cos t \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$X^t(t) = \begin{pmatrix} \cos t & -\sin t \\ \sin t & \cos t \end{pmatrix}$$

$$X^t(t)N = \begin{pmatrix} \cos t & -\sin t \\ \sin t & \cos t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\sin t \\ \cos t \end{pmatrix}$$

$$\therefore h^T X^t(0)N = (-h_1 \sin t + h_2 \cos t) \quad \text{mit } \alpha \text{ f\"ur } \alpha \in \mathbb{R}$$

$$\Rightarrow (-h_1 \sin t + h_2 \cos t) \alpha^*(t) = \max_{|\alpha| \leq 1} \{ (-h_1 \sin t + h_2 \cos t) \alpha \}$$

$$\alpha^*(t) = \operatorname{sgn}(-h_1 \sin t + h_2 \cos t)$$