

最优控制论

https://github.com/styluck/opt_ctrl

3월 54学时. 1~16주 2025. 12. 14

30% 平时, 70% 考试 6~7 次作业, 1 次期中
期中成绩 > 70% 平时分满分

如何让一个动态系统按照我们期望的方式运行。

最优化问题 $\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$ 控制 $= F(a(t))$ 最优控制论 $\min P(x(t)) + L(x(t))$
st. $a(t) \in \mathcal{F}$

Lawrence C Evans Note book 基本框架

④ 给定动力系统，如何选择合适的控制变量。

④ 从麦肯锡到现代控制 \rightarrow 最优控制 \Rightarrow 无约束的优化问题

⑦ Pontryagin 极大值原理.

Chp 1

Defn: (input-output dynamic systems, Dynamics)

ordinary differential equation

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

无控制力的
动力系统

t : 时间, $t \geq 0$ $x(t)$: t 时刻 x 的值 $x(t) : [0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}^n$

f : 演化函数 $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ $\dot{x}(t) = \frac{dx}{dt}$

Defn: (受控制的动力系统, controlled dynamics)

$$\dot{x}(t) = f(x(t), a), \quad t > 0$$

$$x(0) = x_0$$

此处 a 固定, 不随时间变化

t : 时间, $t \geq 0$

$x(t)$: t 时刻的状态

$x(t): [0, +\infty) \rightarrow \mathbb{R}^n$

f : 演化函数 $f: \mathbb{R}^n \times A \rightarrow \mathbb{R}^n$ $\dot{x}(t) = \frac{dx}{dt}$

A : 控制参数集 $A \subseteq \mathbb{R}^m$

把 a 作为一个随时间变化的函数

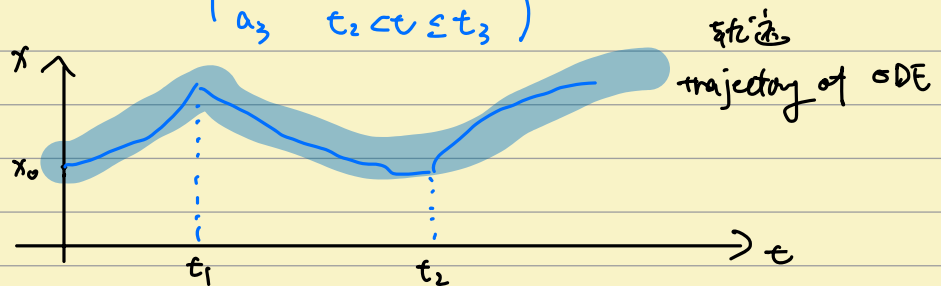
$$\dot{x}(t) = f(x(t), \alpha(t)), \quad t > 0$$

$$x(0) = x_0$$

$$\alpha: [0, +\infty) \rightarrow A$$

E.g.

$$\alpha(t) = \begin{cases} a_1 & 0 \leq t \leq t_1 \\ a_2 & t_1 < t \leq t_2 \\ a_3 & t_2 < t \leq t_3 \end{cases} \quad \left. \vphantom{\alpha(t)} \right\} \text{控制}$$



Notation:

$$\mathbb{R}^n \ni f(x, a) = \begin{pmatrix} f^1(x, a) \\ \vdots \\ f^n(x, a) \end{pmatrix} \quad \mathbb{R}^n \ni x(t) = \begin{pmatrix} x^1(t) \\ \vdots \\ x^n(t) \end{pmatrix} \quad \mathbb{R}^m \ni \alpha(t) = \begin{pmatrix} \alpha^1(t) \\ \vdots \\ \alpha^m(t) \end{pmatrix}$$

$$A = \{ \alpha: [0, +\infty) \rightarrow A \mid \alpha \text{ 可行} \} \rightarrow \text{可行控制集}$$

收益函数与最优控制问题

收益 (Payoff) 成本 (cost)

Defn: (收益泛函, payoff functional)

$$P[\alpha(\cdot)] := \underbrace{\int_0^T r(x(t), \alpha(t)) dt}_{\text{running payoff} \rightarrow \text{运行收益}} + \underbrace{g(x(T))}_{\text{terminal payoff} \rightarrow \text{终端收益}}$$

Defn: (最优控制问题)

即寻找控制 $\alpha^* \in A$, 使得对任意可行控制 α 都有

$$P[\alpha^*] \geq P[\alpha]$$

这样的 α^* 称为 最优控制

三个基本数学问题

- ① 最优控制是否存在?
- ② 如何数学上刻画 (characterise) 最优控制?
- ③ 如何具体构造最优控制?

例

→ 状态演化函数

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

① 控制率与消费

$x(t)$: IT 在时间 t 的产量. ← 状态

$\alpha(t)$: IT 再投资的比例 $0 \leq \alpha(t) \leq 1$ ← 控制

$\dot{x}(t) = k\alpha(t)x(t)$ $k > 0$: 增长率 ← 演化函数

收益函数:

$$P[\alpha] = \int_0^T (1 - \alpha(t)) x(t) dt \leftarrow \text{期间的总消费}$$

在 t 时间消费比例为 $1 - \alpha(t)$

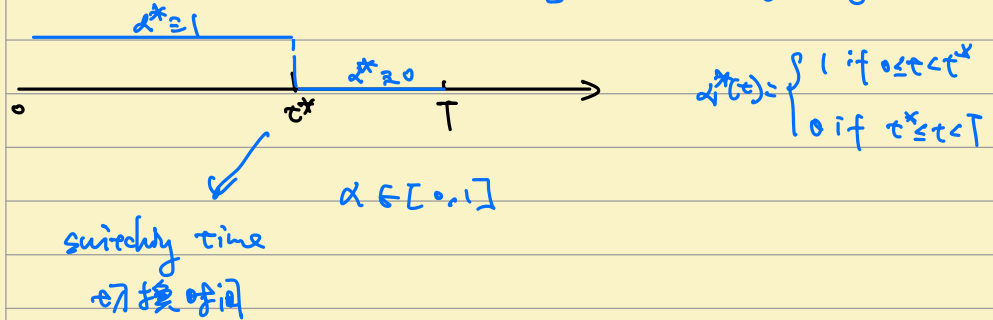
$$\dot{x}(t) = f(x(t), \alpha(t)) = k\alpha(t)x(t) \leftarrow \text{演化函数}$$

收益函数: 运行收益 + 终端收益

$$r(x(t), \alpha(t)) = (1 - \alpha(t)) x(t)$$

$$g(x(T)) = 0$$

Ans: 最优控制呈现 bang-bang 形式 (bang-bang control)



② 社会性昆虫的繁殖策略 (Oster, Wilson)

worker queen control \rightarrow $w(t)$: 工蜂数量 \rightarrow $x(t)$: 状态 $x(t) = \begin{pmatrix} w(t) \\ q(t) \end{pmatrix}$
 \rightarrow $q(t)$: 蜂后数量
 \rightarrow $\alpha(t) \in [0, 1]$: 群体将多少比例的资源用于增加工蜂数量

$$\dot{w}(t) = -\mu w(t) + b \alpha(t) \cdot s(t) \cdot w(t)$$

μ : 工蜂的自然死亡率, $s(t)$: 工蜂在 t 时间的觅食水平
 b : 常数

$$\dot{q}(t) = -\nu q(t) + c [1 - \alpha(t)] s(t) \cdot q(t)$$

ν : 蜂后的自然死亡率, c : 常数

目标: 最大化季末蜂后数量

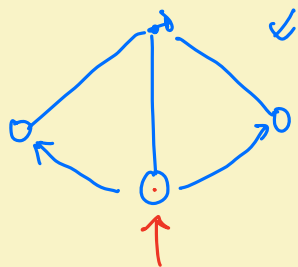
$$P[\alpha] = q(T)$$

$$r(x(t), \alpha(t)) = 0$$

$$g(x(T)) = q$$

Ans: 最优解也是 bang-bang 形式, 群体应在某个时间点之前专注于增加工蜂的数量, 之后转而投入繁殖蜂后。

固定端点, 自由时间 (fixed endpoints, free time)



角速度为0
角度为0

③ 摆锤 Pendulum

状态: $\theta(t)$: t 时间的角度
 $\dot{\theta}(t)$: t 时间的角速度
 $\ddot{\theta}(t)$: t 时间的角加速度

无控制时的运动方程: $\ddot{\theta}(t) + \lambda \dot{\theta}(t) + \omega^2 \theta(t) = 0$

控制: 转矩 $\alpha(t)$ torque 转矩

目标: 最短时间内让摆锤停下来: $x = \begin{pmatrix} \theta(t) \\ \dot{\theta}(t) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

收益函数: $J[\alpha] = -t$ t : 首次满足 $x(t) = 0$ 的时间



④ 月球着陆器

目标:

终端时间高度为0, 速度为0.

同时, 燃料消耗少.

状态:

$h(t)$: 高度
 $v(t)$: 速度
 $m(t)$: 剩余质量

$$x = \begin{pmatrix} h(t) \\ v(t) \\ m(t) \end{pmatrix}$$

牛顿定律: $m \ddot{h} = -g_m + \alpha$

控制: $\alpha(t) \in [0, 1]$ \rightarrow 推力大小

运动方程:

$$\dot{h}(t) = v(t)$$

$$\dot{v}(t) = -g + \frac{\alpha(t)}{m(t)}$$

$$\dot{m}(t) = -k\alpha(t)$$

$$\leftarrow m \ddot{h} = -g_m + \alpha$$



终点
↓
← 起点



ad hoc 经验
猜测最优控制只需
取端点。

$$\alpha(t) \in [-1, 1]$$

⑤ 火箭小推车

控制:

$$\alpha(t) \in [-1, 1] \quad \text{有方向和大小的推力}$$

状态:

$$q(t): \text{位置}$$

$$v(t): \text{速度}$$

$$x = \begin{pmatrix} q(t) \\ v(t) \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} \dot{q}(t) = v(t) \\ \dot{v}(t) = \alpha(t) \end{cases}$$

目标:

在最短时间内由初始点到达原点 $\begin{pmatrix} q \\ v \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

价值函数:

$$J[x] = -\tau$$

几何证明

$$\alpha \in [-1, 1] \quad \alpha \neq \pm 1$$

$$\begin{cases} \dot{q}(t) = v(t) \\ \dot{v}(t) = \alpha(t) \end{cases}$$

① $\alpha = 1$

$$\begin{cases} \dot{q}(t) = v(t) \\ \dot{v}(t) = 1 \end{cases}$$

$$\Rightarrow v \cdot \dot{v}(t) = \dot{q}(t)$$

$$v \frac{dv}{dt} = \frac{1}{2} \frac{d v^2}{dt} = \frac{1}{2} (\dot{v}^2)$$

$$\frac{1}{2} (\dot{v}^2) = \dot{q}(t) \Rightarrow \frac{1}{2} \int_0^t \dot{v}^2 dt = \int_0^t \dot{q}(t) dt$$

$$= \frac{1}{2} (v^2(t) - v^2(0)) = q(t) - q(0)$$

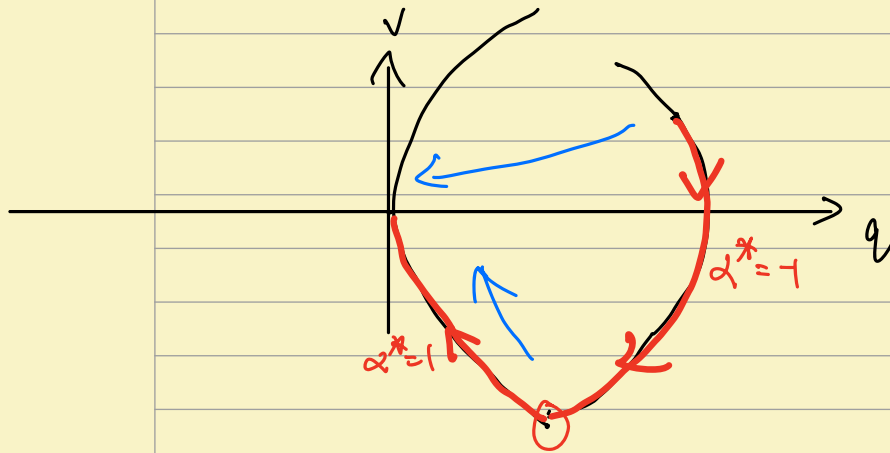
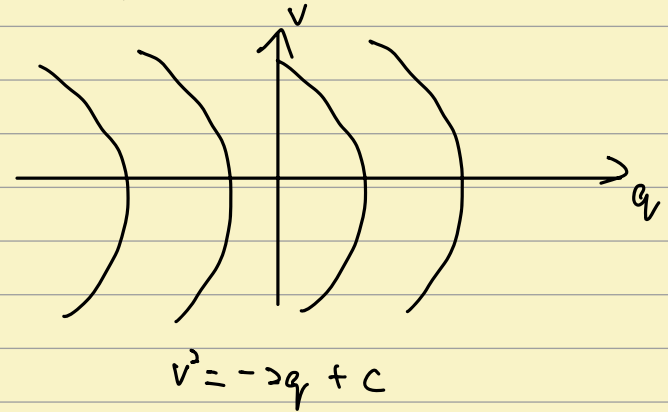
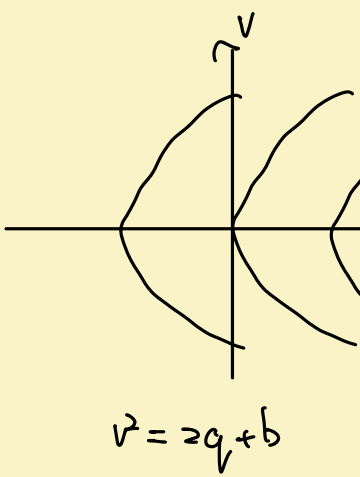
$$\Rightarrow v^2(t) = 2q(t) + \underbrace{(v^2(0) - 2q(0))}_b$$

$$\Rightarrow v^2(t) = 2q(t) + b$$

② $\alpha = -1$

$$\begin{cases} \dot{q}(t) = V(t) \\ \dot{V}(t) = -1 \end{cases} \Rightarrow \frac{1}{2} \cdot (\dot{V}^2) = -\dot{q}$$

$$\Rightarrow V^2(t) = -2q(t) + C$$



Bang-bang control

Outline

chp 2 : 可控性 (Controllability) 和 bang-bang 原理

chp 3 : 时间最优控制.

Chp 2: Controllability and bang-bang principle.

可控性: 是否可以: 将某一初始状态驱动到预定目标,

bang-bang 原理: 最优控制往往呈现“开关型”的 bang-bang 状态.

本章目标: 是否存在一个控制 $u(\cdot)$ 使得 $x(t) \in S$ 在某个有限的时间成立

简化: $S = \{0\}$

Defn: (可达集, reachable set)

时间 t 的可达集 $C(t)$: 由所有的可以在时间 t 将系统从某初始状态驱动入原点的初始点组成

$$C(t) = \{x_0 \in \mathbb{R}^n \mid \exists u(\cdot) \in A \text{ s.t. } x(t) = 0\}$$

总可达集 C : 所有可以在某个有限时间使系统达原点的初始点构成的集合

$$C = \bigcup_{t \geq 0} C(t)$$

若 $t_1 \leq t_2$, 则 $C(t_1) \subseteq C(t_2)$, C 是所有 $C(t)$ 的并集

线性系统与矩阵指数

矩阵表示 { E.g.
$$\begin{aligned} x(t) &= \begin{pmatrix} q(t) \\ v(t) \end{pmatrix} & \begin{aligned} \dot{q}(t) &= v(t) \\ \dot{v}(t) &= a(t) \end{aligned} & \dot{x}(t) = \begin{pmatrix} \dot{q}(t) \\ \dot{v}(t) \end{pmatrix} \\ & & & \dot{x}(t) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} x(t) + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} a(t) \end{aligned}$$

线性假设: 存在矩阵 $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 和 $A \in \mathbb{R}^{n \times m}$, 使得

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

且控制取值于立方体: $A = [1, 1]^T, U^m = \{a \in \mathbb{R}^m \mid |a_i| \leq 1, i=1, \dots, m\}$

分析线性系统: 常用矩阵指数.

Defn: (基本解矩阵)

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

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

则称 $X(t)$ 是一个基本解矩阵, 且

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

$$\dot{X}(t) = MX(t) \quad \dot{X}(t)[X(t)]^{-1} = M$$

$$\int_0^t \dot{X}(t)[X(t)]^{-1} dt = \int_0^t M dt$$

$$\ln X(t) - \ln I = Mt - M0$$

$$\Rightarrow \ln X(t) = Mt \Rightarrow X(t) = \exp(tM)$$