数理经济学 (最优控制理论和应用)

王鸣晖

西南财经大学 数学学院 wangmh@swufe.edu.cn

2022 年 04 月 23 日

Pontryagin 最大值原理回顾

简要回顾 Pontryagin 最大值原理中的主要部分:

简要回顾

• 状态方程:

$$\dot{x}^*(t) = \nabla_p H(x^*(t), p^*(t), \mu^*(t));$$
 (S)

• 伴随方程:

$$\dot{p}^*(t) = -\nabla_x H(x^*(t), p^*(t), \mu^*(t));$$
 (ADJ)

• 最大值原理:

$$H(x^*(t), p^*(t), \mu^*(t)) = \max_{u \in U} H(x^*(t), p^*(t), u), \quad 0 \le t \le T,$$
 (M)

• 横截条件:

$$p^*(T) = \nabla g(x^*(T)). \tag{T}$$

2/29

Pontryagin 最大值原理的使用方法

第一步: 构建 Hamilton 函数

$$H = egin{cases} f(x,\mu) \cdot p + r(x,\mu), & ext{固定问题;} \ f(x,\mu) \cdot p + q \cdot r(x,\mu), & ext{固定终止值问题.} \end{cases}$$

此外, 还要计算:

$$abla_x H = \left(rac{\partial H}{\partial x_1}, \cdots, rac{\partial H}{\partial x_n}
ight), \quad
abla_p H = \left(rac{\partial H}{\partial p_1}, \cdots, rac{\partial H}{\partial p_n}
ight).$$

第二步: 构建对应的方程和最大值原理

基于第一步的结果, 构建对应的状态方程(S), 伴随方程(ADJ), 最大值原理(M)和横截条件(T).

マログスタンス きょくきょうきょう

Pontryagin 最大值原理的使用方法

第三步: 使用最大值原理(M)

使用最大值原理(M)计算最优的 u(可以对 H 求关于 u 的一阶导来求极值). 进一步, 将 u 表示为 $x^*(\cdot)$ 及 $p^*(\cdot)$ 的函数.

第四步:解方程组

最后,结合条件(T),求解方程(S)和(ADJ),进而得到最优解 $x^*(\cdot)$ 及 $p^*(\cdot)$.

我们重新考察 Ramsey 增长模型, 作为 Pontryagin 最大值原理的应用案例分析. 在其模型中:

- $x(t) \ge 0$ 表示经济体在 t 时刻的总资本且 x_0 表示初始资本;
- c(t) > 0 表示在 t 时刻的消费;
- 关于资本 x(t) 的受控系统为:

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t)) - c(t), & 0 \le t \le T, \\ x(0) = x_0, & x(T) = x_1. \end{cases}$$
 (E-11-1)

这里, $f:[0,+\infty)\to[0,+\infty)$, x_1 是资本在 T 时刻的值. 由此可知, 该模型为一个固定终止时间和终止值的控制问题.

该模型的目标函数为:

$$P[c(\cdot)] = \int_0^T \phi(c(t))dt$$
 (E-11-2)

其中, $[0,+\infty) \rightarrow [0,+\infty)$ 表示消费的效用函数且满足

$$\phi' > 0$$
, $\phi'' < 0$.

我们目标是累积效用最大化,即:

$$P[c^*(\cdot)] = \max_{c(\cdot)} P[c(\cdot)].$$

第一步, 构建 Hamilton 函数

首先, 我们可以得到如下的 Hamilton 函数:

$$H(x,p,c) = (f(x)-c)p + \phi(c).$$

第二步,构建对应的方程

• 伴随方程:

$$\dot{p} = -rac{\partial H}{\partial x} = -f'(x)p.$$

• 状态方程:

$$\dot{x} = \frac{\partial H}{\partial p} = f(x) - c.$$

第二步,构建对应的方程

• 最大值原理:

$$H(x^*(t),p^*(t),c^*(t)) = \max_{c\geq 0} \{(f(x(t))-c)p(t)+\phi(c)\}$$

• 横截条件:

$$P(T)=0.$$

第三步,使用最大值原理

现在由最大值原理可以得到当 c(t)=0 或者 $\phi'(c(t))=p(t)(c(t)>0)$ 最大值原理成立.

第四步, 求解对应方程

- 当 c=0 时, 状态方程和伴随方程可以直接积分获得;
- 当 $\phi'(c(t)) = p(t)(c(t) > 0)$ 时, 此时伴随方程为:

$$\phi''(c)\dot{c}=\dot{p}=-f'(x)p=-f'(x)\phi'(c).$$

由此可以得到著名的 Keynes-Ramsey 消费法则:

$$\dot{c}=-rac{\phi'(c)}{\phi''(c)}f'(x).$$

进而结合初值和终值, 可以得到 x^* 和 p^* .

由于 Pontryagin 一般形式的最大值原理的证明过程非常复杂, 故我们只证明:

- 固定时间,终值不固定的最大值原理;
- 终值固定, 时间不固定的最大值原理.

本节课的证明思路主要来自:

W. Fleming and R. Rishel, Deterministic and Stochastic Optimal Control, Springer, 1975.

线性伴随系统

考虑如下的带有初值的线性时变系统 (ODE):

$$\left\{ egin{aligned} \dot{y}(t) &= A(t)y(t), \quad 0 \leq t \leq T, \ y(0) &= x_0. \end{aligned}
ight.$$

则其对应的伴随方程为:

$$egin{cases} \dot{p}(t) = -A^T(t)p(t), & 0 \leq t \leq T, \ p(T) = p_0. \end{cases}$$

注意, 初值问题的伴随方程是终值问题 (倒向的).

现在来说明为什么称为伴随系统. 考虑如下微分:

$$egin{aligned} rac{d}{dt}(p\cdot y) &= \dot{p}\cdot y + p\cdot \dot{y} \ &= -(A^Tp)\cdot y + p\cdot (Ay) \ &= -p\cdot (Ay) + p\cdot (Ay) \ &= 0. \end{aligned}$$

这就说明映射: $t \to y(t) \cdot p(t)$ 是一个常数, 故成立 $y(T) \cdot p_0 = y_0 \cdot p(0)$, 由 此通过伴随系统我们得到原系统终值 y(T) 的一个公式.

自由终值控制问题 (回顾)

受控方程为:

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t), \mu(t)), & t \ge 0 \\ x(0) = x_0. \end{cases}$$
(ODE)

目标泛函为:

$$P[\mu^*(\cdot)] = \max_{\mu \in \mathscr{U}} P[\mu(\cdot)] = \max_{\mu(\cdot) \in \mathscr{U}} \int_0^T r(x(s), \mu(s)) ds + g(x(T)).$$
 (P)

这里, $\mathscr{U}=\{\mu(\cdot)|\mu:[0,T]\to U,\mu$ 可测}是一个容许控制集. 此外, 假设 $\mu^*(\cdot)$ 和 $x^*(\cdot)$ 分别为上述问题的最优容许控制函数和最优路径.

关于控制函数 μ* 的变分

对 $\epsilon > 0$ 且定义控制函数 $\mu^*(t)$ 的变分为:

这里 $\beta(t)$ 是一个恰当的函数. 此时, 对充分小的 $\epsilon > 0$, $\mu_{\epsilon}(t)$ 也是一个容 许控制.

关于最优路径 x^* 的变分

$$x_{\epsilon}(t) = x^{*}(t) + \epsilon y(t) + o(\epsilon), \quad 0 \leq t \leq T.$$

其中:

中:
$$\begin{cases} \dot{y}(t) = \nabla_x f(x^*(t), \mu^*(t)) y(t) + \nabla_\mu f(x^*(t), \mu^*(t)) \beta(t), & 0 \leq t \leq T. \\ y(0) = 0. & \text{ 一场条节点$$

(P-1)

关于目标泛函的变分

首先, 由于 μ^* 使得目标泛函取到最大值且 $\epsilon>0$, 则此时一阶变分成立:

$$\left. rac{d}{d\epsilon} P[\mu_{\epsilon}(\cdot)]
ight|_{\epsilon=0} \leq 0.$$

具体而言:

$$egin{aligned} \left. rac{d}{d\epsilon} P[\mu_{\epsilon}(\cdot)]
ight|_{\epsilon=0} &= \int_0^T
abla_x r(x^*(s), \mu^*(s)) y(s) +
abla_{\mu} r(x^*(s), \mu^*(s)) eta(s) ds \ &+
abla g(x^*(T)) \cdot y(T). \end{aligned}$$

(P-2)

在上式(P-2)中,不仅有关于控制 μ 的变分 β, 还有 x 的变分 y. 我们希望通过构建伴随方程 p 使得上述变分只和 β 有关.

- 《ロ》《御》《注》《注》 注 の º

伴随方程

定义伴随方程如下所示:

$$\left\{ egin{aligned} rac{\dot{p}(t) = -
abla_x f p -
abla_x r,}{p(T) =
abla g(x^*(T)).} & 0 \leq t \leq T, \end{aligned}
ight.$$

取
$$A(t) = \nabla_x f(x^*(t), \mu^*(t))$$
, 则此时成立:

$$egin{aligned} rac{d}{dt}(p\cdot y) &= \dot{p}\cdot y + p\cdot \dot{y} \ &= -(A^Tp +
abla_x r)\cdot y + p\cdot (Ay +
abla_\mu feta) \ &= -
abla_x r\cdot y + p\cdot
abla_\mu feta. \end{aligned}$$

◆□▶ ◆□▶ ◆壹▶ ◆壹▶ □ めのの

伴随方程

由于 y(0)=0, 则可以得到:

$$abla g(x^*(T)) \cdot y = \int_0^T p \cdot
abla_\mu f eta -
abla_x r \cdot y ds$$

将上式代入(P-2), 可以得到:

$$\int_0^T (p^*(s)\cdot
abla_\mu f(x^*(s),\mu^*(s)) +
abla_\mu r(x^*(s),\mu^*(s))eta(s)ds \leq 0.$$

注意到上式中

$$(p^*(s) \cdot
abla_{\mu} f(x^*(s), \mu^*(s)) +
abla_{\mu} r(x^*(s), \mu^*(s)) =
abla_{\mu} H(x^*, p^*, \mu^*).$$

- (ロ) (個) (注) (注) 注 り(()

伴随方程

由此可以得到:

$$\left. \frac{d}{d\epsilon} P[\mu_{\epsilon}(\cdot)] \right|_{\epsilon=0} = \nabla_{\mu} H(x^*, p^*, \mu^*) \beta \le 0.$$
 (P-3)

对 x^* 和 p^* 在 $t \in [0,T]$ 上都成立,这就说明关于目标泛函的一阶变分等价于 Hamilton 函数关于 μ 的一阶导. 由此可知,最优控制函数 $\mu^*(t)$ 的取值等价于变量 $u \in U$ 的取值. 最后. 由于 $\nabla_{\mu} H(x^*, p^*, \mu^*) \leq 0$,可知 Hamilton 函数是关于 u 取最大值.

注记-11-1

上述变分方法的证明不是严谨的, 因为有可能会出现只有 $\beta = 0$ 才能使(P-3)成立的情况, 尤其是当 U 是一些非常小的集合时.

→ □ ▶ → □ ▶ → □ ▶ → □ → ○○○

74生的影

对给定的控制 $\mu(\cdot)$, 假设 $x(\cdot)$ 是下述受控系统的唯一解:

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = f(x(t), \mu(t)), & t \ge 0, \\ x(0) = x_0. \end{cases}$$
(ODE)

针状变分

对于固定的 s>0 和一个控制参数 $u\in U$. 取足够小的 $\epsilon>0$ 使得 $0< s-\epsilon< s$ 成立, 则可以定义如下针状变分 $\mu_{\epsilon}(\cdot)$ 为:

$$\mu_{\epsilon}(t) = \left\{ egin{array}{ll} u, & \hbox{\it if} \ s - \epsilon < t < s. \ \mu^*(t), & \hbox{\it if} \ egin{array}{ll} dash \ eta \end{array}
ight.$$

则定义对应的针状受控系统 $x_{\epsilon}(\cdot)$ 为:

$$\begin{cases} \dot{x}_{\epsilon}(t) = f(x_{\epsilon}(t), \mu_{\epsilon}(t)), & t \geq 0, \\ x_{\epsilon}(0) = x_{0}. \end{cases}$$
 (P-4)

引理-11-1

定义 $y_{\epsilon}(\cdot)$ 是如下初值问题的解:

$$\left\{egin{aligned} \dot{y}_{\epsilon}(t) &= f(y_{\epsilon}(t), \mu^*(t)), \quad t \geq 0, \ y_{\epsilon}(0) &= x_0 + \epsilon y_0 + o(\epsilon). \end{aligned}
ight.$$

则

$$y_{\epsilon}(t) = x^*(t) + \epsilon y(t) + o(\epsilon) \quad \text{$\stackrel{.}{=}$ $\epsilon \to 0$},$$

在 $[0,+\infty)$ 的紧子集上对 t 一致成立.

引理-11-1(接上)

这里,

$$\left\{ egin{aligned} \dot{y}(t) &= A(t)y(t), \quad t \geq 0, \ y(0) &= y_0, \end{aligned}
ight.$$

其中, $A:[0,\infty)\to\mathbb{R}^{n\times n}$ 且:

$$A(t) = \nabla_x f(x^*(t), \mu^*(t)).$$

引理-11-2

$$x_{\epsilon}(t) = x^*(t) + \epsilon y(t) + o(\epsilon) \quad \text{\preceq $\epsilon o 0$},$$

在 $[0,+\infty)$ 的紧子集上对 t 一致成立, 这里:

$$y(t) = 0$$
, $0 \le t \le s$.

且

$$\left\{ egin{aligned} \dot{y}(t) &= A(t)y(t), \quad t \geq s, \ y(s) &= y_s, \end{aligned}
ight.$$

其中,

$$y_s = f(x^*(s), u) - f(x^*(s), \mu^*(s)).$$

没有过程泛函的自由终值问题

假设受控系统满足(ODE)且对应的目标泛函为:

$$P[\mu^*(\cdot)] = \max_{\mu(\cdot) \in \mathscr{U}} g(x(T)).$$
 这里 $r = 0$.

这里, 上述问题对应的 Hamilton 函数为:

$$H(x,p,\mu)=f(x,\mu)\cdot p.$$

则此时需要找到 $p^*:[0,T]\to\mathbb{R}^n$ 使得:

$$p^*(t) = -\nabla_x H(x^*(t), p^*(t), \mu^*(t)), \quad 0 \le t \le T.$$
 (P-5)

和

$$H(x^*(t), p^*(t), \mu^*(t)) = \max_{u \in U} H(x^*(t), p^*(t), u). \tag{P-6}$$

成立. 《日》《意》《意》《意》 意 《风

王鸣晖

此时, 定义的乘子 $p:[0,T]\to R$ 为如下终值问题的唯一解:

$$\begin{cases} \dot{p}(t) = -A^{T}(t)p(t), & 0 \le t \le T, \\ p(T) = \nabla g(x^{*}(T)). \end{cases}$$
 (P-7)

这里, $A(t) = \nabla_x f(x^*(t), \mu^*(t))$.

引理-11-3

王鸣晖

此时,对于没有过程泛函的自由终值问题成立如下一阶变分:

$$\left. rac{d}{d\epsilon} P[\mu_\epsilon(\cdot)]
ight|_{\epsilon=0} = p(s) \cdot [f(x^*(s),u) - f(x^*(s),\mu^*(s))].$$

这里, $p(\cdot)$ 为(P-7)的唯一解.

定理 1: 没有过程泛函的自由终值问题对应的 Pontryagin 最大值原理

存在一个函数 $p^*:[0,T]\to\mathbb{R}^n$ 满足伴随方程(P-5), 最大值原理(P-6)及 对应的横截条件.

证明: 取乘子 $p^*(\cdot)$ 为(P-7)的唯一解, 则此时 $p^*(\cdot)$ 显然满足伴随方程(P-5)和对应的横截条件. 为了验证 $p^*(\cdot)$ 满足最大值原理(P-6), 对固定的 0 < s < T 和 $u \in U$, 由于映射 $\epsilon \to P[\mu_{\epsilon}(\cdot)]$ 在 $0 \le \epsilon \le 1$ 上取得最大值的点为 $\epsilon = 0$, 故从引理-11-3 可知:

$$\left. rac{d}{d\epsilon} P[\mu_\epsilon(\cdot)]
ight|_{\epsilon=0} = p^*(s) \cdot \left[f(x^*(s),u) - f(x^*(s),\mu^*(s))
ight] \leq 0.$$

这就说明对 0 < s < T 和 $u \in U$ 成立:

$$egin{aligned} H(x^*(t),p^*(t),u)) &= f(x^*(s),u) \cdot p^*(s) \ &\leq f(x^*(s),\mu^*(s)) \cdot p^*(s) = H(x^*(t),p^*(t),\mu^*(t)). \end{aligned}$$

←□ → ←□ → ← = → ← = → ○ Q (

现在考虑目标泛函为:

$$P[\mu^*(\cdot)] = \max_{\mu(\cdot) \in \mathscr{U}} \int_0^T r(x(s),\mu(s)) ds + g(x(T))$$
 (\tilde{P})

的最大值原理. 此时, 对应的 Hamilton 函数为:

$$H(x,p,\mu)=f(x,\mu)\cdot p+r(x,\mu).$$

此外, 定义 $x_{n+1}:[0,T]\to\mathbb{R}$ 满足:

$$\begin{cases} \dot{x}_{n+1}(t) = r(x^*(t), \mu^*(t)), & 0 \le t \le T, \\ x_{n+1}(0) = 0. \end{cases}$$
 (P-8)

定义:

$$egin{align} ar{x}(t) &= (x(t), x_{n+1}(t)) = (x_1(t), \cdots, x_n(t), x_{n+1}(t)), \ ar{x}_0 &= (x_0^1, \cdots, x_0^n, 0), \ ar{f}(ar{x}, \mu) &= (f(x, \mu), r(x, \mu)), \ ar{g}(ar{x}) &= g(x) + x_{n+1}. \end{aligned}$$

此时, 由(ODE)和(P-8)可得:

$$egin{cases} \dot{ar{x}}(t) = ar{f}(ar{x}(t), \mu^*(t)), & 0 \leq t \leq T, \ ar{x}(0) = ar{x}_0. \end{cases}$$

此时, 目标泛函(\tilde{P})变为:

王鸣晖

$$ar{P}[\mu(\cdot)] = \max_{\mu(\cdot) \in \mathscr{U}} ar{g}(ar{x}(T))$$

◆□▶ ◆□▶ ◆ ≧ ▶ ◆ ≧ ・ 釣 Q (*)

由此, 我们将原控制问题转化成了没有过程泛函的控制问题. 此时, 由前 面的定理 1 可知: 存在函数 \bar{p}^* : $[0,T] \to \mathbb{R}^{n+1}$ 满足如下 Hamilton 函数:

$$ar{H}(ar{x},ar{p},u)=ar{f}(ar{x},u)\cdotar{p}.$$

且满足对应的伴随方程和横截条件 $\bar{p}^*(T) = \nabla \bar{g}(\bar{x}^*(T))$. 由于增广函数 \bar{f} 中的最后一项, 即第 n+1 项和 x_{n+1} 无关, 故有:

$$\dot{p}^{n+1,*}(t) = -\bar{H}_{x_{n+1}} = 0.$$

又由于 $\bar{g}_{x_{n+1}} = 1$, 故可知:

$$p^{n+1,*}(t)=1.$$

最后, 由于 \bar{f} 的最后一项为 r, 故成立:

$$ar{H}(ar{x},ar{p},u)=f(x,u)\cdot p+r(x,u)=H(x,p,u).$$

由此可知:

$$p^*(t) = (p^{1,*}(t), \cdots, p^{n,*}(t))$$

为满足最大值原理的乘子函数.