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

2023年04月25日

Pontryagin 最大值原理的一种经济学解释

R. Dorfman 在其一篇论文中¹指出,最大值原理的每一部分都可以被赋予简单而迷人的经济学解释,使得每一个条件都变得非常合理.

基本假设

- 假设某个企业希望它在时间区间 [0,T] 上的利润最大化;
- 在任何时刻 $t \in [0,T]$ 上,这个公司的资本存量为 k(t);且假设这个公司从 0 时刻开始运营,初始资本为 $k(0) = k_0 > 0$;
- 对于给定的 k(t), 假设企业的经济决策函数为 $\mu(t)$, 这里 $\mu(t)$ 可以表示广告预算或者存货政策等收入-支出方案;
- 企业在时刻 t 的资本存量增长速度为 k(t), 其不仅受到政策 $\mu(t)$ 的影响, 还受到资本存量 k(t) 的影响, 即成立:

$$\dot{k}(t) = f(t, k(t), \mu(t)).$$

¹R. Dorfman, An Economic Interpretation of Optimal Control Theory, American Economic Review, 1969, pp.817-831.

Pontryagin 最大值原理的一种经济学解释

基本假设

• 对于给定的 k(t) 和 $\mu(t)$, 假设企业在 t 时刻的利润函数为: $\pi(t,k(t),\mu(t))$. 则此时该企业的在 [0,T] 上的总利润为:

$$J(\mu(t)) = \int_0^T \pi(s,k(s),\mu(s)) ds.$$

此时的问题为找到最优的控制 µ* 使得:

$$J[\mu^*(\cdot)] = \max_{\mu \in \mathscr{U}} J[\mu(\cdot)]. \tag{E-12-1}$$

这里, ₩ 是一个恰当控制集.

◆□▶ ◆□▶ ◆≧▶ ◆≧▶ ■ 釣९♡

关于乘子 $p(\cdot)$

Hamilton 函数

此时,上述最优控制问题对应的 Hamilton 函数为:

$$H(s,k(s),\mu(s),p(s)) = \pi(s,k(s),\mu(s)) + p(s)f(s,k(s),\mu(s)). \quad \text{(E-12-2)}$$

其中 p(s) 为乘子.

在之前的讨论中, 我们知道 p(t) 可以被视为 Lagrange 乘子, 且假设 $k^*(\cdot)$, $\mu^*(\cdot)$ 和 $p^*(\cdot)$ 为最优变量, 则(E-12-1)变为:

$$J[\mu^*(\cdot)] = \int_0^T [H(s,k^*(s),\mu^*(s),p^*(s)) + k^*(s)\dot{p}^*(s)]ds \ -p^*(T)k^*(T) + p^*(0)k_0.$$

关于乘子 $p(\cdot)$

此时, 对总最优利润 $J[\mu^*(\cdot)]$ 求关于初始资本和终值资本的偏导, 可得:

$$rac{\partial J[\mu^*(\cdot)]}{\partial k_0} = p^*(0), \quad rac{\partial J[\mu^*(\cdot)]}{\partial k(T)} = -p^*(T).$$

由此可知, 乘子的初值 $p^*(0)$ 衡量了总最优利润对初始资本存量的敏感 度, 即如果增加额外的一个单位的初始资本, 则总最优利润 $J[\mu^*(\cdot)]$ 将增 $m p^*(0)$. 因此, 可以将 $p^*(0)$ 视为一单位初始资本的估算价值或影子价 格².

另一方面, 对于第二个偏导, 可以理解为若想在终止时刻 T 时多保留一 单位 (少用一单位) 资本存量, 那么总利润必须减少 $p^*(T)$, 在 t=T 时, $p^*(T)$ 就是衡量一单位终值资本存量的影子价格. 综上可知, 无论 $p^*(0)$ 还是 $p^*(T)$ 都可以视为最优总利润的影子价格. 一般地, 可以将 $p^*(t)$ 视 为在 t 时刻资本存量的影子价格.

2在商业活动当中, 影子价格是管理层愿意为获取额外一个单位的既定资源而多付出 的最大价格. 例如, 当一条生产线已经运转其最长工作时间, 那么让这条生产线再多运行 单位时间, 其价格就是影子价格.

关于 Hamilton 函数

现在来考虑 Hamilton 函数的经济学意义, 首先有:

$$H(s, k(s), \mu(s), p(s)) = \pi(s, k(s), \mu(s)) + p(s)f(s, k(s), \mu(s)).$$
 (E-12-2)

在上述函数中:

- $\pi(s, k(s), \mu(s))$ 表示 s 时刻的利润, 其本质上对应的是当前资本 $k(\cdot)$ 和当前政策 $\mu(\cdot)$ 下, 企业的利润函数. 因此, 可以将其理解为: 对应于当前政策 $\mu(\cdot)$ 的当前利润效应.
- 由于 $k = f(s, k(s), \mu(s))$, 故 $f(s, k(s), \mu(s))$ 本质上是资本 $k(\cdot)$ 在政 策 $\mu(\cdot)$ 下的变化速度. 当 f 乘以影子价格 $p(\cdot)$ 时, 就可以视为对于 政策 $\mu(\cdot)$ 的资本价值变化速度. 因此, 可以被看作在政策 μ 下的未 来利润效应, 这是由于企业累积资本的目的在于产生未来利润.

关于 Hamilton 函数

总利润前景

然而, 对应于当前政策 $\mu(\cdot)$ 的当前利润效应和在政策 $\mu(\cdot)$ 下的未来利润效应本质上是相互竞争的: 如果某个政策 $\mu(\cdot)$ 偏向当前利润, 那么其通常导致未来利润减少. 由此, Hamilton 函数代表了在各种政策 $\mu(\cdot)$ 下, 企业的总利润前景, 其同时考虑了当前利润效应和未来利润效应.

最大值原理

最大值原理要求 Hamilton 函数关于 $\mu(\cdot)$ 最大化, 即在每个时间点上通过选择合适的 $\mu(\cdot)$ 使得总前景利润最大化. 由最大值原理可知:

$$rac{\partial H}{\partial u} = rac{\partial \pi}{\partial u} + p(s) rac{\partial f}{\partial u} = 0 \Rightarrow rac{\partial \pi}{\partial u} = -p(s) rac{\partial f}{\partial u}.$$

关于最大值原理

最大值原理 (接上)

在上式中:

- $\frac{\partial \pi}{\partial u}$ 表示政策 $\mu(\cdot)$ 引起的当前利润的增加边际;
- $-p(s)\frac{\partial f}{\partial u}$ 表示政策 $\mu(\cdot)$ 引起的未来利润的降低边际;
- 最大值原理表明最优的政策 $\mu^*(\cdot)$ 是使得当前利润的增加和未来利润的降低相等的政策.

关于方程

运动方程

关于 $k(\cdot)$ 的方程表示了企业的政策对资本变化速度 $\dot{k}(\cdot)$ 的影响方式.

伴随方程

伴随方程为:

$$\dot{p}(t) = -rac{\partial H}{\partial k} = -rac{\partial \pi}{\partial k} - p(t)rac{\partial f}{\partial k}.$$

在上式两边同时乘以 -1, 则可以得到:

$$-\dot{p}(t)=rac{\partial\pi}{\partial k}+p(t)rac{\partial f}{\partial k}.$$

关于方程

伴随方程 (接上)

在上式中:

- 左侧部分, -p(t) 表示影子价格的下降速度;
- 右侧部分, $\frac{\partial \pi}{\partial k}$ 表示资本对当前利润的边际贡献;
- 右侧部分, $p(t)\frac{\partial f}{\partial k}$ 表示资本对提高资本价值的边际贡献;
- 则伴随方程要求资本的影子价格的降低速度等于资本对企业当前和 未来利润的贡献速度.

关于横截条件

横截条件 (固定终止时间, 不固定终止值)

在终值状态自由时: 成立 p(T)=0,即在终止时间 t=T 时,资本的影子价格降低为 0. 这是由于资本对企业的价值仅在于其产生利润的潜力. 具体而言,在 t=T 时,剩下的任何资本存量对企业都不再具有经济价值,这是因为在 T 时刻无法将这些资本投入使用. 因而,当企业接近计划尾声时,企业不应该积极地累积资本;相反,企业应该在时刻 T 之前尽可能地用尽它的资本.

横截条件 (固定终止值, 不固定终止时间)

在终止时间自由时: 成立 $H_{t=\tau}=0$. 这就是说在终止时间 τ 时, 当前与未来利润之和必定为 0. 即企业应该在充分利用了所有可能利润机会之后才实现最终值.

当前值的 Hamilton 函数

研究动机

在金融经济学问题中,目标泛函中的被积函数通常含有贴现因子 $e^{-\rho t}(\rho>0)$,且其一般形式为: $r(t,y(t),\mu(t))=G(t,y(t),\mu(t))e^{-\rho t}$.因此,对应的最优控制问题为:

$$J[\mu^*(\cdot)] = \max_{\mu(\cdot) \in \mathscr{U}} \int_0^T G(t,y(t),\mu(t)) e^{-
ho t} dt$$
 $s.t.$ $\dot{y}(t) = f(t,y(t),\mu(t));$ 以及适当边界条件.

其中, $\mathscr U$ 为恰当的容许控制集. 此时, 对应的 Hamilton 函数为:

$$H[t, y(t), p(t), \mu(t)] = G(t, y(t), \mu(t))e^{-\rho t} + p(t)f(t, y(t), \mu(t)). \quad (E-12-3)$$

为了研究带有贴现因子的 Hamilton 函数及对应的最大值原理, 需要改进乘子 $p(\cdot)$ 的形式.

当前值的 Hamilton 函数

当前值的乘子

定义当前值的乘子如下:

$$m(t)=p(t)e^{
ho t}\Rightarrow p(t)=m(t)e^{-
ho t}.$$

其中, $p(\cdot)$ 为(E-12-3)中定义乘子.

则可以定义当前值的 Hamilton 函数.

当前值 Hamilton 函数

定义当前值 Hamilton 函数如下:

$$egin{aligned} H_\epsilon[t,y(t),m(t),\mu(t)] &= H[t,y(t),p(t),\mu(t)] \cdot e^{
ho t} \ &= G(t,y(t),\mu(t)) + m(t)f(t,y(t),\mu(t)), \end{aligned}$$

记为 H_{ϵ} . 注意 $H = H_{\epsilon}e^{-\rho t}$.

13 / 27

对应的最大值原理

由于在 H_{ϵ} 中, 贴现因子 $e^{\rho t}$ 和控制 $\mu(\cdot)$ 无关. 故最大值原理对于 H_{ϵ} 并 没有变化, 故此时对应的最大值原理为:

$$H_\epsilon[t,y^*(t),m^*(t),\mu^*(t)] = \max_{u\in U} H_\epsilon[t,y^*(t),m^*(t),u], \quad 0\leq t\leq T.$$

关于 $y^*(\cdot)$ 的方程变为:

$$\dot{y}^* = rac{\partial H}{\partial p} = f(t, y^*, \mu^*) = rac{\partial H_\epsilon}{\partial m} \Rightarrow \dot{y}^* = rac{\partial H_\epsilon}{\partial m}.$$

进一步, 由乘子 $m(\cdot)$ 的定义可知:

$$\dot{p}(t) = \dot{m}(t)e^{-\rho t} - \rho m(t)e^{-\rho t}.$$

对应的最大值原理

由 H 的定义可知:

$$-rac{\partial H}{\partial y}=-rac{\partial H_{\epsilon}}{\partial y}e^{-
ho t}.$$

因此可以得到关于 H_{ϵ} 和 $m(\cdot)$ 的伴随方程为:

$$\dot{m}(t) = -rac{\partial H_{\epsilon}}{\partial y} +
ho m(t).$$

最后, 研究 H。下的樯截条件,

• 对终止时间固定, 终止值不固定的问题, 成立:

$$p(T)=0 \Rightarrow m(t)e^{-
ho t}\Big|_{t=T}=0 \Rightarrow m(T)e^{-
ho T}=0.$$

• 对终止值固定, 终止时间不固定的问题, 成立:

$$H|_{t=T} = 0 \Rightarrow H_{\epsilon} \cdot e^{-\rho t}\Big|_{t=T} = 0 \Rightarrow H_{\epsilon}|_{t=T} \cdot e^{-\rho T} = 0.$$

自控问题

对于带有贴现因子 e^{pt} 的最优控制问题, 考虑如下的简化形式:

$$G = G(y(\cdot), \mu(\cdot))$$
 for $f = f(y(\cdot), \mu(\cdot))$.

则此时对应的最优问题变为:

$$J[\mu^*(\cdot)] = \max_{\mu(\cdot) \in \mathscr{U}} \int_0^T G(y(t),\mu(t)) e^{-
ho t} dt$$
 $s.t.$ $\dot{y}(t) = f(y(t),\mu(t));$ 以及适当边界条件.

此时, 上述控制问题对应的 Hamilton 函数为:

$$H_{\epsilon}[y(t),m(t),\mu(t)]=G(y(t),\mu(t))+m(t)\cdot f(y(t),\mu(t)).$$

且类似可得对应的最大值原理.



自控问题

上述问题对应的最大值原理与传统最大值原理的不同点为:

$$t \to H_{\epsilon}[y^*(t), m^*(t), \mu^*(t)]$$
 不再为一个常数.

这是因为:

$$egin{aligned} rac{dH_{\epsilon}[y^*,m^*,\mu^*]}{dt} &= rac{\partial H_{\epsilon}[y^*,m^*,\mu^*]}{\partial y}\dot{y} + rac{\partial H_{\epsilon}[y^*,m^*,\mu^*]}{\partial m}\dot{m} \ &=
ho m\dot{y}
eq 0 (
ho
eq 0). \end{aligned}$$

Eisner-Strotz 模型再思考

考虑如下的目标泛函:

$$\max \int_0^T [\pi(k(t)) - C(\mu(t))] e^{-\rho t} dt.$$

其中, $\pi(\cdot)$ 为利润函数; $k(\cdot)$ 为资本存量函数; $C(\cdot)$ 为成本函数; $\mu(\cdot)$ 为 控制函数,表示净投资额度;且受控方程为:

$$\dot{k} = \mu(t)$$
, 以及恰当边界条件.

此外, 利润函数 $\pi(\cdot)$ 和成本函数 $C(\cdot)$ 满足:

$$\pi''(k) < 0, \quad C'(\mu) > 0, \quad C''(\mu) > 0.$$

Eisner-Strotz 模型再思考

此时, 可以得到如下 Hamilton 函数:

$$H[k(t),p(t),\mu(t)] = [\pi(k(t)) - C(\mu(t))]e^{-
ho t} + p(t)\mu(t), \quad 0 \le t \le T.$$

此时对应的最大值原理为:

$$egin{aligned} & rac{\partial H}{\partial \mu} = -C'(\mu(t)) \cdot e^{-
ho t} + p(t) = 0, \quad (最大值原理); \\ & \dot{p}(t) = -rac{\partial H}{\partial k} = -\pi'(k(t)) \cdot e^{-
ho t}, \quad (伴随方程); \\ & \dot{k}(t) = rac{\partial H}{\partial n} = \mu(t), \quad (运动方程). \end{aligned}$$

Eisner-Strotz 模型再思考 (接上)

若采用当前值的 Hamilton 函数, 则可以得到;

$$H_{\epsilon}[k(t),m(t),\mu(t)]=\pi(k(t))-C(\mu(t))+m(t)\mu(t),\quad 0\leq t\leq T.$$

其对应的最大值原理为:

$$egin{aligned} & rac{\partial H_{\epsilon}}{\partial \mu} = -C'(\mu(t)) + m(t) = 0, \quad (最大值原理); \\ & \dot{m}(t) = -rac{\partial H_{\epsilon}}{\partial k} = -\pi'(k(t)) +
ho m(t), \quad (伴随方程); \\ & \dot{k}(t) = rac{\partial H_{\epsilon}}{\partial m} = \mu(t), \quad (运动方程). \end{aligned}$$

由此可知,上面的最大值原理更简便,不含有贴现因子 $e^{-\rho t}$.

◆□▶ ◆□▶ ◆重▶ ◆重▶ ■ める○

Eisner-Strotz 模型再思考 (接上)

由上述最大值原理可知, 最优的控制函数 $\mu^*(\cdot)$ 满足:

$$m^*(t) = C'(\mu^*(t)) > 0 \Rightarrow rac{dm^*(t)}{d\mu^*} = C''(\mu^*(t)) > 0.$$

这就表明 m(t) 是关于 $\mu^*(t)$ 的单增函数, 故可以得到反函数为:

$$\psi(\cdot)=C^{'-1}(\cdot)\Rightarrow \mu^*(t)=\psi(m^*(t)),\quad \psi'(\cdot)>0.$$

将上式带入运动方程,则可以得到:

$$\dot{k}^*(t) = \psi(m^*(t)).$$

由此,可以得到最优的 $k^*(t)$ 和 $m^*(t)$,再根据边界条件和横截条件确定参数值,进而得到最优控制函数 $\mu^*(t)$.

最基本的充分性定理是由 Mangasarian 在 1966 年提出的 3 . 考察如下最优控制问题:

$$\begin{split} \max_{\mu \in \mathscr{U}} J[\mu(\cdot)] &= \max_{\mu \in \mathscr{U}} \int_0^T F(t,y(t),\mu(t)) dt \\ \text{s.t.} \quad \dot{y}(t) &= f(t,y(t),\mu(t)). \\ y(0) &= y_0(y_0 \,\, 给定,\, 且 \,\, T \,\, 给定). \end{split} \tag{P}$$

Mangasarian 条件 (充分性条件)

上述问题对应的最大值原理是充分的, 若满足如下两个条件:

- (1) 函数 F 及 f 都是可微的, 且关于变量 (y,μ) 是凹的;
- (2) 在最优解中, 若 f 关于 y 或 μ 不是线性的, 则乘子 $p(t) \ge 0$ 对所有的 $t \in [0,T]$ 成立 (如果 f 关于 y 和 μ 都是线性的, 则 p(t) 没有符号的限制).

³O. L. Mangasarian, Sufficient Conditions for the Optimal Control of Nonlinear Systems, SIAM Journal on Control, 4(1966), pp. 139-152.

另一个重要的充分性条件是由 K. J. Arrow 提出的 4 . 但其并没有证明. 此后, 证明由 M.I.Kamien 和 N.L.Schwartz 给出 5 . 首先考虑问题(P)对应的 Hamilton 函数为:

$$H(t,y(t),\mu(t),p(t))=F(t,y(t),\mu(t))+p(t)\cdot f(t,y(t),\mu(t)).$$

令 u = U(t, y, p) 为下述问题的解:

$$egin{aligned} H_0(t,y^*(t),p^*(t)) &= \max_u H(t,y^*(t),u,p^*(t)) \ &= F(t,y^*(t),U(t,y^*,p^*)) + p(t) \cdot f(t,y(t),U(t,y^*,p^*)). \end{aligned}$$

此时, 称 H_0 为最大化的 Hamilton 函数.

⁴K.J.Arrow, Applications of Control Theory to Economic Growth, Mathematics of Decision Sciences, AMS, Providence, RI, 1968

⁵M.I.Kamien and N.L.Schwartz, Sufficient Conditions in Optimal Control Theory, Journal of Economic Theory, 1971(3), pp. 207-214.

Arrow 充分性定理

若对于给定的乘子 $p(t)(0 \le t \le T)$, $H_0(t,y,\mu)$ 是关于 y 的凹函数. 若存在 $y^*(t)$, $\mu^*(t)$ 和 $p^*(t)$ 满足问题(P)中的约束方程, 初值条件和余下剩余条件:

$$egin{align} \mu^*(t) &= U(t,y^*(t),p^*(t)); \ \dot{p}^*(t) &= -(rac{\partial F}{\partial y} + p^*(t) \cdot rac{\partial f}{\partial y}); \ rac{\partial F}{\partial \mu} + p^*(t) \cdot rac{\partial f}{\partial \mu} &= 0; \ p^*(T) &= 0. \end{split}$$

则此时, $y^*(t)$ 和 $\mu^*(t)$ 最大化问题(P)中的目标泛函.

◆□▶ ◆□▶ ◆臺▶ ◆臺▶ · 臺 · 釣९○

注记-12-1

当终止时间 T 固定时, Mangasarian 条件和 Arrow 充分性定理对所有类型的终止条件都适用.

注记-12-2

可以将 Arrow 充分性定理视为对 Mangasarian 条件的推广. 这是由于如果函数 F 和 f 都是关于 (y,μ) 的凹函数, 且 $p\geq 0$ 成立, 故 $H=F+p\cdot f$ 也是关于 (y,μ) 的凹函数, 进而可知最大 Hamilton 函数 H_0 也是关于 y 的凹函数. 反过来, 即使 F 和 f 关于 (y,μ) 都不为凹函数, 但 Hamilton 函数 H 依然可以为关于 y 的凹函数. 因此, Arrow 充分性定理的条件要求更弱.

Eisner-Strotz 模型的充分性

现在我们来讨论 Eisner-Strotz 模型对应的最大值原理是不是充分的. 首 先, 讨论对应的 Mangasarian 条件.

Mangasarian 条件

首先, 可以发现函数 $f = \mu$ 关于 μ 为线性函数且为凹的. 为了验证 F 关 于 $(k(\cdot), \mu(\cdot))$ 的凹性, 需求 $F = [\pi(k) - C(\mu)]e^{-\rho t}$ 的二阶导数:

$$F_{kk}=\pi^{''}(k)e^{-
ho t}<0, \quad F_{k\mu}=F_{\mu k}=0, \quad F_{\mu\mu}=-C^{''}(\mu)e^{-
ho t}<0.$$

由此可知 F 关于 (k,μ) 严格凹. 由此, 验证了 Mangasarian 条件, 故原 问题对应的最大值原理也是充分的.

Eisner-Strotz 模型的充分性

现在, 讨论对应的 Arrow 充分性条件:

Arrow 充分性条件

由前面的讨论可知, 最优控制函数为: $\mu^*(t) = \psi(m^*(t))$. 将其代入当前 值的 Hamilton 函数, 可得最大化 Hamilton 函数 H_{ϵ}^{0} 为:

$$H_\epsilon^0=\pi(k)-C[\psi(m^*)]+m^*\psi(m^*).$$

又由于 $\frac{\partial H_0^0}{\partial L} = \pi'(k)$ 及 $\frac{\partial^2 H_0^0}{\partial L^2} = \pi''(k) < 0$. 可知最大化 Hamilton 函数 H^0 关于 k 为严格凹的, 这就说明 Arrow 充分性条件满足.