Методи за динамично оптимизиране за задачи със стохастичен елемент. Задачи за оптимално разпределение

Андрей Василев avassilev@fmi.uni-sofia.bg

Основни въпроси

- Извеждане на необходими условия за оптималност за стохастични задачи
- Оптимално разпределение при непрекъснат агрегатор

Кратък преговор на постановките от началото на курса

Явни управления (1) (формулировка тип оптимално управление)

(1)
$$\sup_{\{u_t\}_{t=0}^{\infty}} \sum_{t=0}^{\infty} \beta^t f^0(x_t, u_t)$$

$$(2)$$
 $x_{t+1} = f(x_t, u_t), \quad x_0 -$ дадено

- Избират се $\{u_t\}_{t=0}^{\infty}$ (управления)
- Променливите $\{x_t\}_{t=1}^{\infty}$ (фазови променливи) се получават с помощта на управленията чрез (2)

Явни управления (2) (формулировка тип оптимално управление)

Лагранжиан:

(3)
$$\mathcal{L}(x_1, x_2, \dots, u_0, u_1, \dots) = \sum_{t=0}^{\infty} \beta^t f^0(x_t, u_t) + \beta^t \langle \lambda_t, [f(x_t, u_t) - x_{t+1}] \rangle,$$

където
$$\langle \lambda_t, [f(x_t,u_t)-x_{t+1}] \rangle = \sum_{i=1}^n \lambda_t^i [f^i(x_t,u_t)-x_{t+1}^i].$$

Необходими условия:

(4)
$$\beta \left[f_{x_t^k}^0(x_t, u_t) + \sum_{i=1}^n \lambda_t^i f_{x_t^k}^i(x_t, u_t) \right] = \lambda_{t-1}^k, \quad k = 1, \dots, n,$$

$$f_{u_t^i}^0(x_t, u_t) + \sum_{i=1}^n \lambda_t^i f_{u_t^i}^i(x_t, u_t) = 0, \quad j = 1, \dots, m.$$

Въвеждане на стохастичен елемент в задачата с явни управления (1)

Нека сега във фазовите уравнения участва и случайна величина:

$$(5) x_{t+1} = f(x_t, u_t, \epsilon_t), \quad x_0 - \text{дадено}$$

Тогава $\{x_t\}$ също стават случайни, съответно случайна става и $f^0(x_t,u_t)$.

Това налага модификация на целевия функционал – там трябва да се вземе математическо очакване (условно по наличната информация към съответния момент). Нека за простота сме в момент t=0:

(6)
$$\sup_{\{u_t\}_{t=0}^{\infty}} E_0 \sum_{t=0}^{\infty} \beta^t f^0(x_t, u_t)$$

Въвеждане на стохастичен елемент в задачата с явни управления (2)

• Последователност на събитията в рамките на един период:

$$x_t \rightarrow u_t \rightarrow \epsilon_t \implies x_{t+1} \rightarrow \cdots$$

Т.е. когато вземаме решението не сме сигурни къде ще попаднем през следващия период.

В някои източници пишат $x_{t+1} = f(x_t, u_t, \epsilon_{t+1})$, за да подчертаят тази последователност.

- За разлика от детерминистичните задачи, тук решението не може да бъде предварително избрана траектория u_0^*, u_1^*, \ldots Например, не може в момент 0 да определим u_5 , понеже не знаем колко ще бъде x_5 (то е случайно).
- Поради това оптималното поведение се задава като правило за реакция $u_t = \mu(x_t)$, което е функция от състоянието x_t на системата.



Въвеждане на стохастичен елемент в задачата с явни управления (3)

- При горната структура на модела реално се взема решение само за настоящия момент от времето.
- Всичко друго напред остава план, които може да не бъде осъществен.
- На следващата стъпка моделът се решава отново за новите начални условия.
- Това има следствия за прилагането на оператора за условно математическо очакване при пресмятането на необходими условия за оптималност.

Задача:

$$\max_{u_{s+t}} E_s \sum_{t=0}^{\infty} \beta^t f^0(x_{s+t}, u_{s+t})$$

при условие

$$x_{s+t+1} = f_{s+t}(x_{s+t}, u_{s+t}, \epsilon_{s+t}), \quad x_s$$
 – известно,

където $x_{s+t} \in \mathbb{R}^n$ и $u_{s+t} \in \mathbb{R}^m$.

Лагранжиан:

$$\mathcal{L} = E_{s} \sum_{t=0}^{\infty} \beta^{t} \left\{ f^{0}(x_{s+t}, u_{s+t}) + \langle \lambda_{s+t}, f_{s+t}(x_{s+t}, u_{s+t}, \epsilon_{s+t}) - x_{s+t+1} \rangle \right\}$$

При определени условия (изпълнени за стандартни икономически задачи), решението удовлетворява

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial u_{s+t}^{i}} = 0, \ i = 1, \dots, m; \quad \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial x_{s+t+1}^{j}} = 0, \ j = 1, \dots, n, \ \forall t \geq 0, \ \text{T.e.}$$

$$E_{s} \left\{ \frac{\partial}{\partial u_{s+t}^{i}} f^{0}(x_{s+t}, u_{s+t}) + \sum_{k=1}^{n} \lambda_{s+t}^{k} \frac{\partial}{\partial u_{s+t}^{i}} f_{s+t}^{k}(x_{s+t}, u_{s+t}, \epsilon_{s+t}) \right\} = 0,$$

$$\beta E_{s} \left\{ \frac{\partial}{\partial x_{s+t+1}^{j}} f^{0}(x_{s+t+1}, u_{s+t+1}) + \sum_{k=1}^{n} \lambda_{s+t+1}^{k} \frac{\partial}{\partial x_{s+t+1}^{j}} f_{s+t}^{k}(x_{s+t+1}, u_{s+t+1}, \epsilon_{s+t+1}) \right\} = E_{s} \left\{ \lambda_{s+t}^{j} \right\}$$

Извеждане на необходими условия за оптималност (3) Практически съвети и коментари

- По-лесно е задачата да се напише за s=0. Стандартните задачи са инвариантни по времето и това не пречи.
- Удобно е да приложим оператора за очакването накрая,
 т.е. след диференцирането и последващите пресмятания.
- Диференцираме по всички управления за произволен момент t и по всички фазови променливи за момент t+1. Приравняваме на нула съответните изрази.
- При прилагане на оператора за условно очакване, той се прилага към момент t.

Извеждане на необходими условия за оптималност (4) Практически съвети и коментари

- Освен горните необходими условия за оптималност, едно решение трябва също така да удовлетворява и стохастичен вариант на условие за трансверсалност. Засега пренебрегваме този детайл, но в разглежданите модели ще осигуряваме това условие да е изпълнено.
- В някои случаи се използва конвенция за записване на фазовите уравнения от типа

$$x_t = f_t(x_{t-1}, u_t, \epsilon_t).$$

(Може да се интерпретира като измерване на фазовите променливи в края на текущия период, а не в началото на следващия, т.е. 31 декември вместо 1 януари.) В този случай диференцирането се извършва по фазовите променливи в момент t вместо t+1.

Пример I (1)

Формулировка:

$$\max_{\{C_t\}} E_0 \sum_{t=0}^{\infty} \beta^t \frac{C_t^{1-\sigma}}{1-\sigma}$$

$$A_{t+1} = (1+r)A_t + Y_t - C_t, \ Y_t = \bar{Y} - \epsilon_t$$

 C_t – потребление, A_t – активи, Y_t – доход, r – лихвен процент

Лагранжиан:

$$\mathcal{L} = \sum_{t=0}^{\infty} \beta^{t} \left\{ \frac{C_{t}^{1-\sigma}}{1-\sigma} + \lambda_{t} \left[(1+r)A_{t} + Y_{t} - C_{t} - A_{t+1} \right] \right\}$$

Пример I (2)

Необходими условия:

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial C_t} = \beta^t \{ C_t^{-\sigma} - \lambda_t \} = 0 \quad \Longrightarrow \quad C_t^{-\sigma} = \lambda_t$$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial A_{t+1}} = -\beta^t \lambda_t + \beta^{t+1} \lambda_{t+1} (1+r) = 0 \implies \lambda_t = \beta(1+r) \lambda_{t+1}$$

Прилагаме E_t :

$$E_t\{C_t^{-\sigma}\} = E_t\{\lambda_t\} \implies C_t^{-\sigma} = \lambda_t$$

$$E_t\{\lambda_t\} = E_t\{\beta(1+r)\lambda_{t+1}\} \implies \lambda_t = \beta(1+r)E_t\{\lambda_{t+1}\}$$

След заместване на $\lambda_t = C_t^{-\sigma}$ в последния израз:

$$C_t^{-\sigma} = \beta(1+r)E_t\left\{C_{t+1}^{-\sigma}\right\}$$

Пример I (2)

Необходими условия:

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial C_t} = \beta^t \{ C_t^{-\sigma} - \lambda_t \} = 0 \quad \Longrightarrow \quad C_t^{-\sigma} = \lambda_t$$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial A_{t+1}} = -\beta^t \lambda_t + \beta^{t+1} \lambda_{t+1} (1+r) = 0 \implies \lambda_t = \beta(1+r) \lambda_{t+1}$$

Прилагаме E_t :

$$E_t\{C_t^{-\sigma}\} = E_t\{\lambda_t\} \implies C_t^{-\sigma} = \lambda_t$$

$$E_t\{\lambda_t\} = E_t\{\beta(1+r)\lambda_{t+1}\} \implies \lambda_t = \beta(1+r)E_t\{\lambda_{t+1}\}$$

След заместване на $\lambda_t = C_t^{-\sigma}$ в последния израз:

$$C_t^{-\sigma} = \beta(1+r)E_t\left\{C_{t+1}^{-\sigma}\right\}$$

Задача 1: Решете Пример I, ако фазовото уравнение е записано според конвенцията $A_t = (1+r)A_{t-1} + Y_t - C_t$

Пример II (1)

Формулировка:

$$\max_{\{C_t\},\{N_t\}} E_0 \sum_{t=0}^{\infty} \beta^t U(C_t, N_t)$$

$$Q_t B_t = B_{t-1} + W_t N_t - P_t C_t - T_t$$

 C_t — потребление, N_t — количество труд (отработени часове), B_t — дисконтови облигации, закупувани в период t и падежиращи през t+1, Q_t — цена на облигациите, P_t — цена на потребителската стока, W_t — заплата, T_t — данъци/трансфери

Лагранжиан:

$$\mathcal{L} = \sum_{t=0}^{\infty} \beta^{t} \left\{ U(C_{t}, N_{t}) + \lambda_{t} \left[B_{t-1} + W_{t} N_{t} - P_{t} C_{t} - T_{t} - Q_{t} B_{t} \right] \right\}$$

Пример II (2)

Въвеждаме $U_{c,t}:=rac{\partial}{\partial C}U(C_t,N_t),\; U_{n,t}:=rac{\partial}{\partial N}U(C_t,N_t).$

Диференцираме по управленията:

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial C_t} = \beta^t U_{c,t} - \beta^t P_t \lambda_t = 0 \quad \Longrightarrow \quad \lambda_t = \frac{U_{c,t}}{P_t}$$

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial N_t} = \beta^t U_{n,t} + \beta^t \lambda_t W_t = 0 \quad \Longrightarrow \quad \lambda_t W_t = -U_{n,t}$$

От предходните две уравнения можем да получим

$$\frac{W_t}{P_t} = -\frac{U_{n,t}}{U_{c,t}}.$$

Пример II (3)

Диференцираме по фазовата променлива (в момент t за този случай!):

$$\frac{\partial \mathcal{L}}{\partial B_t} = -\beta^t Q_t \lambda_t + \beta^{t+1} \lambda_{t+1} = 0 \quad \Longrightarrow \quad Q_t \lambda_t = \beta E_t \{\lambda_{t+1}\}$$

След заместване на израза за λ в моменти t и t+1, имаме

$$Q_t = \beta E_t \left\{ \frac{U_{c,t+1}}{U_{c,t}} \frac{P_t}{P_{t+1}} \right\}.$$

Окончателно получаваме

$$\frac{W_t}{P_t} = -\frac{U_{n,t}}{U_{c,t}}, \quad Q_t = \beta E_t \left\{ \frac{U_{c,t+1}}{U_{c,t}} \frac{P_t}{P_{t+1}} \right\} \text{ sa } t = 0,1,2,\dots$$

Задача 2: Как изглеждат горните необходими условия, ако функцията на полезност има вида

$$U(C_t,N_t)=rac{C_t^{1-\sigma}}{1-\sigma}-rac{N_t^{1+arphi}}{1+arphi},\;\sigma>0,\;arphi\geq1?$$

Задача 3: решения за спестяване и миграция

$$\max_{\{C_t\}, \{Z_t\}} E_0 \sum_{t=0}^{\infty} \beta^t \ln C_t$$
 $A_{t+1} = (1+r)A_t + w(X_t) - P_t C_t - \xi Z_t^2, \quad w(X_t) = \bar{w}(X_t) + \epsilon_t$
 $X_{t+1} = X_t + Z_t$

Означенията са както преди, като в допълнение X_t е положението на икономическия агент в пространството (в случая реалната права), $w(\cdot)$ е заплатата, зависеща от положението в пространството, $\bar{w}(\cdot)$ е гладка функция, а променливата Z_t управлява скоростта на преместване в пространството.

Изведете необходимите условия за оптималност за тази задача.

Разглеждаме задачата

$$\left| \begin{array}{c} \min_{c(j)} \ \int_0^1 p(j)c(j)dj \\ \\ \int_0^1 c(j)^{\frac{\theta-1}{\theta}}dj = C^{\frac{\theta-1}{\theta}} \end{array} \right|,$$

където p(j)>0 са дадени цени, а $\theta>1$ и C>0 са константи.

Решението c(j) на задачата се задава от формулата

$$c(j) = \left(\frac{p(j)}{P}\right)^{-\theta} C,$$

при $P:=\left(\int_0^1 p(j)^{1- heta}dj
ight)^{rac{1}{1- heta}}$. Също така

$$\int_0^1 p(j)c(j)dj = PC.$$

Дефинираме (вж. Алексеев, Тихомиров, Фомин. Оптимальное управление. 1979, стр. 77)

$$\mathfrak{L}=p(j)c(j)+\lambda c(j)^{\frac{\theta-1}{\theta}}.$$

Условието $\partial \mathfrak{L}/\partial c = 0$ има вида

$$p(j) + \lambda \frac{\theta - 1}{\theta} c(j)^{-\frac{1}{\theta}} = 0.$$

Следователно,

$$p(j) = \left(-\lambda \frac{\theta - 1}{\theta}\right) c(j)^{-\frac{1}{\theta}},$$

така че

(7)
$$c(j) = \left(-\lambda \frac{\theta - 1}{\theta}\right)^{\theta} p(j)^{-\theta}.$$

Заместваме в изопериметричното ограничение и получаваме

$$\left(-\lambda \frac{\theta-1}{\theta}\right)^{\theta-1} \int_0^1 \rho(j)^{1-\theta} dj = C^{\frac{\theta-1}{\theta}},$$

т.е.

$$\left(-\lambda \frac{\theta - 1}{\theta}\right) P^{-1} = C^{\frac{1}{\theta}}.$$

Тогава от (7) следва

$$c(j) = \left(PC^{\frac{1}{\theta}}\right)^{\theta} p(j)^{-\theta} = \left(\frac{p(j)}{P}\right)^{-\theta} C.$$

Накрая, проверяваме, че

$$\int_{0}^{1} p(j)c(j)dj = \int_{0}^{1} p(j)p(j)^{-\theta} P^{\theta} Cdj = CP^{\theta} P^{1-\theta} = PC.$$