



Лекция 7. Постановка задачи нелинейного программирования. Теорема Куна-Таккера

Содержание лекции:

1. Формулировка общей задачи математического программирования
2. Классификация задач нелинейного программирования
3. Понятие о функции Лагранжа
4. Теорема Куна-Таккера. Интерпретация множителей Лагранжа



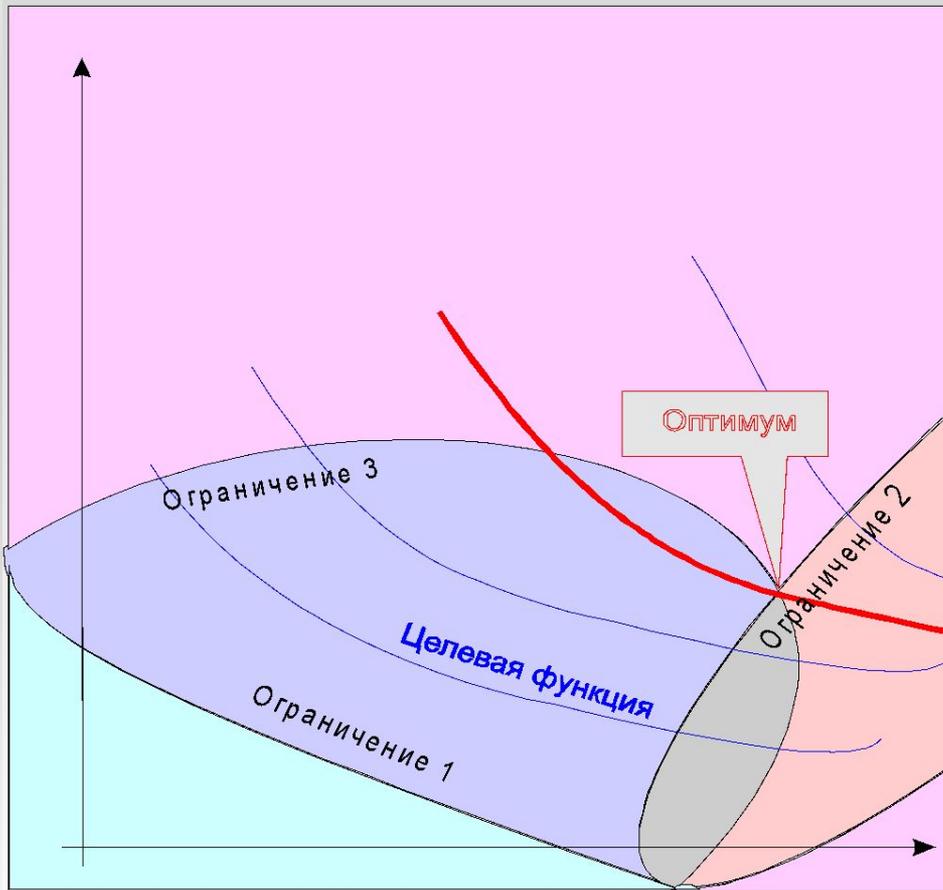
Литература

- *Шелобаев С.И.* Экономико-математические методы и модели: Учеб. пособие для вузов. — 2-е изд. М.: ЮНИТИ-ДАНА, 2005. — Разделы 4.1 (до начала подраздела «Аналитические методы решения задач условной оптимизации»), 4.2.
- Исследование операций в экономике: Учебн. пособие для вузов / Под ред. *Н.Ш. Кремера*. М.: Банки и биржи, ЮНИТИ, 1997. — Разделы 10.2, 11.2.



7.1

Формулировка общей задачи математического программирования



$$\begin{cases} \max z(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ q_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_1 \\ q_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_2 \\ \dots \\ q_m(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_m \\ x_1 \dots 0; x_2 \dots 0; \dots ; x_n \dots 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \max z(\mathbf{x}) \\ \mathbf{q}(\mathbf{x}) \dagger \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \dagger \mathbf{0} \end{cases}$$

(часто формулируют без условий неотрицательности)



7.1

Найти значения переменных

$$x_1, x_2, \dots, x_n,$$

доставляющие максимум (минимум)

заданной целевой функции

$$z(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

при условиях:

$$q_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_1,$$

$$q_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_2,$$

...

$$q_m(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_m,$$

$$x_1 \geq 0; x_2 \geq 0; \dots; x_n \geq 0$$

Вышеприведённым
формулировкам
отвечают:

задача
линейного
программиро-
вания

задача
нелинейного
программиро-
вания

$z(\mathbf{x})$ и все
 $q_i(\mathbf{x})$,
 $i = 1 \dots m$ –
линейные
функции

среди $z(\mathbf{x})$ и
 $q_i(\mathbf{x})$,
 $i = 1 \dots m$ есть
хотя бы
одна
нелинейная
функция



7.2

Повторение

ЗМП является *задачей выпуклого программирования*, если: все её ограничения представлены выпуклыми функциями; её целевая функция представлена вогнутой функцией.

%Функция $f(\mathbf{x})$ является *выпуклой* если для любых $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ и положительных α, β , в сумме равных 1, имеет место $f(\alpha\mathbf{x}_1 + \beta\mathbf{x}_2) \leq \alpha f(\mathbf{x}_1) + \beta f(\mathbf{x}_2)$.

%Функция $f(\mathbf{x})$ является *строго выпуклой* если для любых $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ и положительных α, β в сумме равных 1, при $\mathbf{x}_1 \neq \mathbf{x}_2$ имеет место $f(\alpha\mathbf{x}_1 + \beta\mathbf{x}_2) < \alpha f(\mathbf{x}_1) + \beta f(\mathbf{x}_2)$.

%Функция $f(\mathbf{x})$ является *вогнутой* если для любых $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ и положительных α, β , в сумме равных 1, имеет место $f(\alpha\mathbf{x}_1 + \beta\mathbf{x}_2) \geq \alpha f(\mathbf{x}_1) + \beta f(\mathbf{x}_2)$.

%Функция $f(\mathbf{x})$ является *строго вогнутой* если для любых $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ и положительных α, β в сумме равных 1, при $\mathbf{x}_1 \neq \mathbf{x}_2$ имеет место $f(\alpha\mathbf{x}_1 + \beta\mathbf{x}_2) > \alpha f(\mathbf{x}_1) + \beta f(\mathbf{x}_2)$.

%%Линейные функции одновременно являются и выпуклыми, и вогнутыми, но не являются ни строго выпуклыми, ни строго вогнутыми.



7.2

Классификация задач нелинейного программирования





7.3

Понятие о функции Лагранжа

Решение любой задачи математического программирования (в том числе нелинейного) можно свести к решению задачи нелинейного программирования без ограничений.

Для этого необходимо на основе исходной ЗМП построить **функцию Лагранжа**:

$$\left\{ \begin{array}{l} \max z(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ q_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq b_1 \\ q_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq b_2 \\ \dots \\ q_m(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq b_m \\ x_1 \geq 0; x_2 \geq 0; \dots; x_n \geq 0 \end{array} \right. \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} \max z(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ q_1(x_1, x_2, \dots, x_n) - b_1 \leq 0 \\ q_2(x_1, x_2, \dots, x_n) - b_2 \leq 0 \\ \dots \\ q_m(x_1, x_2, \dots, x_n) - b_m \leq 0 \\ x_1 \geq 0; x_2 \geq 0; \dots; x_n \geq 0 \end{array} \right. \Rightarrow \boxed{\begin{array}{l} z(x_1, x_2, \dots, x_n) - \\ -\lambda_1(q_1(x_1, x_2, \dots, x_n) - b_1) - \\ -\lambda_2(q_2(x_1, x_2, \dots, x_n) - b_2) - \\ \dots - \\ -\lambda_m(q_m(x_1, x_2, \dots, x_n) - b_m) + \\ +\lambda_{m+1}x_1 + \lambda_{m+2}x_2 + \dots + \lambda_{m+n}x_n \end{array}}$$

$$\Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{m+n}) = \boxed{z(x_1, x_2, \dots, x_n) - \sum_{i=1}^m \lambda_i q_i(x_1, x_2, \dots, x_n) + \sum_{j=1}^n \lambda_{m+j} x_j}$$

В отсутствие условий неотрицательности: $\Lambda(\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}) = \boxed{z(\mathbf{x}) - \boldsymbol{\lambda} \mathbf{q}(\mathbf{x})}$



7.4

7.4 Теорема Куна-Таккера

Если исходная задача строго выпукла и все ограничения – равенства

- её единственный оптимум $x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*$ (если имеется) соответствует единственной седловой точке функции Лагранжа

$$\max_{x_1, x_2, \dots, x_n} \min_{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{m+n}} \Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{m+n})$$

Если исходная задача выпукла и все ограничения – равенства

- любой из существующих оптимумов соответствует седловой точке функции Лагранжа

см. следующий слайд

В остальных случаях

- любой из существующих оптимумов соответствует **точке Куна-Таккера** функции Лагранжа
- любая седловая точка обязательно является точкой К.Т.; обратное не всегда верно
- точка К.Т. не обязательно соответствуют оптимумам исходной задачи

Это утверждение называется **теоремой Куна-Таккера**

Если задача строго выпукла, точек Куна-Таккера не более одной. Если т. К.-Т. имеется, то в ней находится оптимум.

Точка Куна-Таккера

$$(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*, \dots, \lambda_{m+n}^*)$$

7.4 определяется следующими условиями \square

Условия первого порядка:

$$M_j(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*, \dots, \lambda_{m+n}^*) = 0, j = 1 \dots n;$$

$$N_i(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*, \dots, \lambda_{m+n}^*) = 0, i = 1 \dots m+n,$$

условия дополняющей нежёсткости:

$$x_j^* \cdot M_j(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*, \dots, \lambda_{m+n}^*) = 0, j = 1 \dots n;$$

$$\lambda_i^* \cdot N_i(x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*, \lambda_1^*, \lambda_2^*, \dots, \lambda_{m+n}^*) = 0, i = 1 \dots m+n,$$

где

$$M_j(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{m+n}) = \frac{\partial \Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{m+n})}{\partial x_j}, j = 1 \dots n;$$

$$N_i(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{m+n}) = \frac{\partial \Lambda(x_1, x_2, \dots, x_n, \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_{m+n})}{\partial \lambda_i}, i = 1 \dots m+n$$



Переменные λ_i называются **множителями Лагранжа**.

7.4

Экономическая интерпретация множителей Лагранжа, соответствующих оптимальному решению, аналогична интерпретации двойственных оценок ограничений ЗЛП

- ◆ Они показывают величину изменения целевой функции в расчёте на единицу изменения свободного члена ограничения, которому соответствует множитель Лагранжа, в очень малой окрестности оптимума
 - ◆ Если ограничение можно рассматривать в качестве баланса ресурса и максимизируется прибыль, то множитель Лагранжа в точке оптимума равен оптимальной цене
 - Если найдётся рынок, где ресурс дешевле, то его покупка увеличит прибыль
 - Если найдётся рынок, где ресурс дороже, то для увеличения прибыли его следует продать
- ◆ В отличие от случая ЗЛП, множители Лагранжа (кроме частных случаев) не обладают свойством устойчивости
 - ◆ Они меняют свои значения даже при сколь угодно малом изменении свободных членов ограничений



7.4

Теорема Куна-Таккера используется для аналитического отыскания оптимума задачи нелинейного программирования

Впрочем, этот приём приводит к успешным результатам отнюдь не для любой задачи

Главное, чем полезна теорема Куна-Таккера:

- ◆ выяснение роли множителей Лагранжа в формулировании условий оптимальности
- ◆ экономическая интерпретация множителей Лагранжа