

Двойственные условия оптимальности в задачах математического программирования

Основным из этих условий является

Теорема Пусть функция $F(x)$ на множестве R принимает максимальное значение на элементе x^* и элементы $\text{grad } f_i(x^*), i \in J(x^*)$ линейно независимы. Тогда существуют числа $\lambda_i^*, \forall i = [1, m]$ такие, что

(Каруша-Куна-Таккера)

$$\text{grad } F(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* \text{grad } f_i(x^*) = 0;$$

$$\lambda_i^* f_i(x^*) = 0; \lambda_i^* \geq 0; \forall i = [1, m].$$

Отметим также, что, равенства

$$\lambda_i^* f_i(x^*) = 0, \forall i = [1, m]$$

принято называть условиями *дополняющей нежесткости*.

Полученные выше необходимые условия экстремальности удобнее формулировать, введя в рассмотрение специальный функционал, зависящий как от x , так и от $\Lambda = \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m\}$ и имеющий вид:

$$L(x, \Lambda) = F(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i f_i(x).$$

В теории математического программирования числа $\lambda_i^* \geq 0, i = [1, m]$ принято называть *множителями Лагранжа*, а функционал $L(x, \Lambda)$ – *функцией Лагранжа*.

Функция Лагранжа и ее свойства

При исследовании свойств функции Лагранжа полезными оказываются следующие теоремы.

Теорема **Справедливо равенство**

$$\max_{x \in R} F(x) = \max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda).$$

Доказательство.

В силу неотрицательности чисел λ_i , $i = [1, m]$ и структуры функции Лагранжа справедливо равенство

$$\min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda) = \begin{cases} F(x) & x \in R, \\ -\infty & x \notin R. \end{cases}$$

Тогда, если x^* – решение исходной задачи, то $x^* \in R$ и

$$F(x^*) = \max_{x \in R} F(x) = \max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda).$$

Обратно: если x^* – оптимальный элемент функционала

$$\max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda),$$

то $x^* \in R$ и справедливо $\max_{x \in R} F(x) = \max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda)$.

Теорема доказана.

Следствие **Задачи поиска** $\max_{x \in R} F(x)$ и $\max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda)$
равносильны.

Задачу поиска

$$\min_{\Lambda \geq 0} \max_x L(x, \Lambda)$$

принято назвать *двойственной* к *прямой* задаче

$$\max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda).$$

Теорема **Справедливо соотношение**

$$\min_{\Lambda \geq 0} \max_x L(x, \Lambda) \geq \max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda).$$

Доказательство.

Очевидно, что $L(x, \Lambda) \geq \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda)$.

Но тогда, как частный случай, верна оценка

$$\forall \Lambda \geq 0 : \max_x L(x, \Lambda) \geq \max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda),$$

из которой следует, что

$$\min_{\Lambda \geq 0} \max_x L(x, \Lambda) \geq \max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda).$$

Теорема доказана.

Доказанные выше теоремы справедливы без каких-либо предположений о выпуклости прямой задачи. Их утверждения позволяют получать в общем случае *верхнюю* оценку ее решения. Наложение же дополнительных условий, приводит к более сильным оценкам, таким как

Теорема Пусть $F(x)$ *выпукла вверх* на *выпуклом* множестве R , имеющем внутренние элементы (условие регулярности Слейтера), тогда верны равенства

$$\min_{\Lambda \geq 0} \max_x L(x, \Lambda) = L(x^*, \Lambda^*) = \max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda).$$

Двойственные условия оптимальности в линейном программировании

Для задач линейного программирования необходимые и достаточные условия оптимальности могут быть получены также и в альтернативной, двойственной форме (Каруша–Куна–Таккера), путем применения теоремы Фаркаша.

Однако, специфическая форма постановки задачи ЛП позволяет получить эти условия в виде *другой задачи линейного программирования*, сформулированной в двойственном (сопряженном) пространстве.

Напомним, что *прямая* задача формулируется как

$$\max_x \min_{\Lambda \geq 0} L(x, \Lambda),$$

а *двойственная* ей задача имеет вид $\min_{\Lambda \geq 0} \max_x L(x, \Lambda)$.

Рассмотрим следующую задачу ЛП:

найти максимум $\sum_{j=1}^n \sigma_j \xi_j$ на $\{\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n\} \in E^n$,

при условиях:

$$\xi_j \geq 0, \quad j = [1, n],$$

$$\sum_{j=1}^n \alpha_{ij} \xi_j \leq \beta_i, \quad i = [1, m]$$

Или же в символическом виде

Найти максимум (c, x) на $x \in E^n$,

при условиях: $x \geq 0, \quad Ax \leq b.$

Функция Лагранжа для этой задачи будет иметь вид

$$L(x, \Lambda) = (c, x) + (\Lambda, b - Ax)$$

Для того, чтобы получить стандартную формулировку двойственной задачи, преобразуем функцию Лагранжа к виду

$$L(x, \Lambda) = (\Lambda, b) + (c - A^T \Lambda, x).$$

Решение задачи $\max_x L(x, \Lambda)$ в силу условия $x \geq 0$ имеет вид:

$$\max_x L(x, \Lambda) = \begin{cases} (\Lambda, b), & \text{если } c - A^T \Lambda \leq 0, \\ +\infty, & \text{если } c - A^T \Lambda > 0. \end{cases}$$

Поэтому двойственная задача $\min_{\Lambda \geq 0} \max_x L(x, \Lambda)$ будет иметь следующую формулировку:

Найти минимум (Λ, b) *по* $\Lambda \in E^m$,
при условиях: $A^T \Lambda \geq c$, $\Lambda \geq 0$.

или в координатной форме:

найти минимум $\sum_{i=1}^m \beta_i \lambda_i$ на $\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\} \in E^m$,

при условиях: $\lambda_i \geq 0$; $i = [1, m]$,

$$\sum_{i=1}^m \alpha_{ij} \lambda_i \geq \sigma_j, \quad j = [1, n].$$

Преимуществом такой записи прямой задачи линейного программирования является *симметричность* форм записи прямой и двойственной задач.

При этом стоит отметить, что переменные прямой задачи не входят в постановку двойственной только в *линейном* случае.