

ДВОЙСТВЕННЫЕ ЗАДАЧИ ВЫПУКЛОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

Е. Г. ГОЛЬШТЕЙН

(Москва)

1. Известно, какое важное значение в линейном и нелинейном программировании имеет принцип двойственности и связанное с ним понятие разрешающих множителей (множителей Лагранжа). В данной работе приводится общая схема формирования задачи, двойственной по отношению к произвольной задаче выпуклого программирования, и устанавливаются условия, необходимые и достаточные для справедливости основной теоремы двойственности.

В отличие от геометрического принципа построения двойственных задач, предложенного в [1] (см. также [2], гл. 7), излагаемая ниже схема имеет аналитический характер и тесно связана с функцией Лагранжа. Используя эту схему, легко, например, получить известные выражения для двойственных задач применительно к линейному, квадратичному и выпуклому программированию с линейными ограничениями.

2. Рассмотрим задачу нелинейного программирования, состоящую в отыскании

$$v = \sup f(x) \quad (1)$$

при условиях

$$g(x) \geq 0, \quad (2)$$

$$x \in R. \quad (3)$$

Здесь $g(x) = (g_1(x), g_2(x), \dots, g_m(x))$, $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)$, $f(x)$ и $g_i(x)$ — функции, определенные на множестве R . Точку x , удовлетворяющую условиям (2) — (3), назовем планом задачи (1) — (3). В дальнейшем будем иногда обозначать множество планов задачи через G . Последовательность $\{x^{(k)}\}$ планов $x^{(k)}$ называется решением задачи (1) — (3), если

$$\lim_{k \rightarrow \infty} f(x^{(k)}) = v,$$

где v — верхняя грань (1) при условиях (2) — (3).

В частности, решением задачи (1) — (3) может оказаться стационарная последовательность $\{x^{(k)}\} = \{x^*\}$, т. е. $f(x^*) = v$. В этом случае будем говорить, что решением задачи является план x^* , отвечающий данной стационарной последовательности.

Составим для задачи (1) — (3) функцию Лагранжа

$$F(x, \lambda) = f(x) + (\lambda, g(x)), \quad (4)$$

где $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m)$.

Пусть

$$\varphi(x) = \inf_{\lambda} F(x, \lambda). \quad (5)$$

Введем в рассмотрение задачу, состоящую в отыскании

$$v' = \sup \varphi(x) \quad (6)$$

при условии

$$x \in R. \tag{7}$$

Распространим на задачу (5)–(7) введенные выше понятия плана и решения.

Лемма 1. Любое решение задачи (1)–(3) является решением задачи (5)–(7). Если $v' > -\infty$, то любое решение задачи (5)–(7) — решение задачи (1)–(3). Если $v' = -\infty$, то система условий (2)–(3) противоречива.

Доказательство. Из соотношений (4), (5), определяющих функцию $\varphi(x)$, непосредственно следует, что при $x \in R$

$$\varphi(x) = \begin{cases} f(x), & \text{если } x \in G, \\ -\infty, & \text{если } x \notin G \end{cases} \tag{8}$$

(G — множество планов задачи (1)–(3)).

Равенство (8) убеждает нас в наличии двух альтернатив: 1) множество планов G непусто и $v = v' > -\infty$; 2) множество G пусто и $v' = -\infty$.

Пусть $\{x^{(k)}\}$ — решение задачи (1)–(3). Согласно (8)

$$\lim_{k \rightarrow \infty} f(x^{(k)}) = \lim_{k \rightarrow \infty} \varphi(x^{(k)}) = v.$$

Поскольку имеет место альтернатива 1, то

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \varphi(x^{(k)}) = v = v',$$

т. е. $\{x^{(k)}\}$ — решение задачи (5)–(7).

Пусть теперь $\{x^{(k)}\}$ — решение задачи (5)–(7), причем $v' > -\infty$. В силу (8) точки $x^{(k)} \in G$ при достаточно больших k .

Следовательно, начиная с некоторого k_0 последовательность $\{x^{(k)}\}$ состоит из планов задачи (1)–(3), причем

$$\lim_{k \rightarrow \infty} f(x^{(k)}) = \lim_{k \rightarrow \infty} \varphi(x^{(k)}) = v'.$$

Учитывая далее наличие альтернативы 1, имеем

$$\lim_{k \rightarrow \infty} f(x^{(k)}) = v' = v,$$

т. е. $\{x^{(k)}\}_{k \geq k_0}$ — решение задачи (1)–(3).

Наконец, при $v' = -\infty$ имеет место альтернатива 2, и, следовательно, множество планов G пусто. Лемма доказана.

Согласно лемме 1 анализ задачи (1)–(3) эквивалентен исследованию задачи (5)–(7). При этом следует подчеркнуть, что тождественность задач (1)–(3) и (5)–(7) доказана без каких бы то ни было предположений относительно функций $f(x)$, $g_i(x)$ и множества R .

Структура задачи (5)–(7), эквивалентной исходной задаче (1)–(3), подсказывает естественную формулировку для двойственной задачи.

Задача (5)–(7) заключается в том, что к функции Лагранжа $F(x, \lambda)$ вначале применяется операция «inf» по переменным $\lambda \geq 0$, а затем операция «sup» по переменным $x \in R$. Для того чтобы перейти к двойственной задаче, изменим порядок применения этих операций.

Пусть

$$\psi(\lambda) = \sup_{x \in R} F(x, \lambda). \tag{9}$$

Определим задачу, двойственную по отношению к задаче (1) — (3), следующим образом: требуется найти

$$\tilde{v} = \inf \psi(\lambda) \quad (10)$$

при

$$\lambda \geq 0. \quad (11)$$

3. Прежде чем формулировать теорему двойственности, расширим понятие плана задачи (1) — (3). Именно назовем последовательность $\{x^{(k)}\}$ точек $x^{(k)} \in R$ обобщенным планом задачи (1) — (3), если соблюдаются следующие условия:

$$\begin{aligned} g_i(x^{(k)}) &\geq -\varepsilon_k, & i = 1, 2, \dots, m, \\ \varepsilon_k &\geq 0, & \lim_{k \rightarrow \infty} \varepsilon_k = 0, \end{aligned} \quad (12)$$

причем последовательность $f(x^{(k)})$ имеет конечный или бесконечный предел.

Очевидно, план x задачи (1) — (3) соответствует обобщенному плану, определяемому стационарной последовательностью $\{x^{(k)}\} = \{x\}$.

Если $X = \{x^k\}$ — обобщенный план задачи (1) — (3), то положим

$$f(X) = \lim_{k \rightarrow \infty} f(x^{(k)}). \quad (13)$$

Пусть \bar{G} — совокупность обобщенных планов задачи (1) — (3). Согласно замечанию, сделанному выше, $G \subset \bar{G}$.

Расширим постановку задачи (1) — (3), потребовав, чтобы верхняя грань (1) бралась по множеству \bar{G} обобщенных планов этой задачи. Значение верхней грани обозначим через v'' . Очевидно,

$$v'' \geq v = v'. \quad (14)$$

Доопределим значение верхней грани (1) на множестве \bar{G} , положив $v'' = -\infty$, если \bar{G} — пустое множество.

Вновь введенную задачу назовем обобщенной задачей (1) — (3).

Легко проверить, что среди обобщенных планов задачи (1) — (3) (если, конечно, множество их не пусто) найдется такой обобщенный план X^* , что

$$f(X^*) = v''. \quad (15)$$

Действительно, если

$$\lim_{k \rightarrow \infty} f(X^{(k)}) = v'',$$

$X^{(k)} = \{x^{(k, t)}\}_t$, то в качестве X^* можно принять последовательность $\{\tilde{x}^{(k)}\}$, где $\tilde{x}^{(k)} = x^{(k, t_k)}$, а последовательность индексов t_k достаточно быстро стремится к бесконечности. Обобщенный план, для которого выполняется равенство (15), назовем решением обобщенной задачи (1) — (3).

Теорема 1. Если $f(x)$ и $g_i(x)$ — выпуклые вверх функции, определенные на выпуклом множестве R , то

$$v'' = \tilde{v}, \quad (16)$$

т. е. значение верхней грани в обобщенной исходной задаче (1) — (3) равно значению нижней грани в двойственной задаче (9) — (11).

Предварительно докажем вспомогательную лемму.

Лемма 2. Справедливо соотношение

$$v'' \leq \tilde{v}. \quad (17)$$

Доказательство леммы. Если \bar{G} — пустое множество, то $v'' = -\infty$, и неравенство (17) очевидно. Пусть \bar{G} не пусто и $\bar{X} = \{\bar{x}^{(k)}\}$ — решение обобщенной задачи (1) — (3).

Имеем для $\lambda \geq 0$.

$$\sup_{x \in R} F(x, \lambda) \geq F(\bar{x}^{(k)}, \lambda) = f(\bar{x}^{(k)}) + (\lambda, g(\bar{x}^{(k)})) \geq f(x^{(k)}) - \varepsilon_k \sum_{i=1} \lambda_i. \quad (18)$$

Переходя в неравенстве (18) к пределу при $k \rightarrow \infty$ и учитывая, что $\lim_{k \rightarrow \infty} \varepsilon_k = 0$, получаем

$$\psi(\lambda) = \sup_{x \in R} F(x, \lambda) \geq v'' \quad (19)$$

при любых $\lambda \geq 0$. Следовательно,

$$\tilde{v} = \inf_{\lambda \geq 0} \psi(\lambda) \geq v'',$$

что и требовалось доказать.

Доказательство теоремы. Приводимые ниже рассуждения опираются на известную схему, применяемую обычно для доказательства теоремы Куна — Таккера (см., например, [2]).

1. Пусть вначале v'' — конечное число. Введем множество $K(\varepsilon)$, $\varepsilon > 0$, состоящее из $m + 1$ -мерных векторов $w = (y_0, y) = (y_0, y_1, \dots, y_m)$ при помощи следующего условия: $w \in K(\varepsilon)$ в том и только в том случае, если при некотором $x \in R$ имеет место система неравенств

$$y_0 \leq f(x) + \varepsilon, \quad y_i \leq g_i(x) + \varepsilon, \quad i = 1, 2, \dots, m. \quad (20)$$

Из выпуклости вверх функций $f(x)$, $g_i(x)$ и выпуклости множества R вытекает выпуклость множества $K(\varepsilon)$.

В том же $m + 1$ -мерном пространстве введем луч $l(\delta)$, $\delta \geq 0$, состоящий из точек w , для которых $y_0 \geq v'' + \delta$, $y_i = 0$, $i = 1, 2, \dots, m$.

Проверим, что при фиксированном δ и достаточно малом $\varepsilon > 0$ множества $K(\varepsilon)$ и $l(\delta)$ не имеют общих точек.

Действительно, предположение противного ведет к существованию точек $x^{(k)} \in R$ и чисел $\varepsilon_k > 0$ таких, что

$$v'' + \delta \leq f(x^{(k)}) + \varepsilon_k, \quad g_i(x^{(k)}) \geq -\varepsilon_k, \quad \lim_{k \rightarrow \infty} \varepsilon_k = 0.$$

Выделяя из последовательности $\{x^{(k)}\}$ подпоследовательность $\{\bar{x}^{(t)}\} = \{x^{(k_t)}\}$, для которой $f(\bar{x}^{(t)})$ имеет предел, приходим к такому обобщенному плану $\bar{X} = \{\bar{x}^{(t)}\}$, что

$$f(\bar{X}) \geq v'' + \delta, \quad \delta > 0.$$

Полученное неравенство противоречит определению числа v'' и служит доказательством нашего утверждения.

Пусть теперь $\varepsilon = \varepsilon(\delta) > 0$ выбрано таким, что $K(\varepsilon) \cap l(\delta) = \emptyset$ — пустое множество.

Применим к непересекающимся выпуклым множествам $K(\varepsilon)$ и $l(\delta)$ теорему о разделяющей гиперплоскости. Согласно этой теореме найдется такой ненулевой вектор

$$(\lambda_0^{(e)}, \lambda^{(e)}) = (\lambda_0^{(e)}, \lambda_1^{(e)}, \lambda_2^{(e)}, \dots, \lambda_m^{(e)}),$$

что

$$\lambda_0^{(\varepsilon)} y_0 + (\lambda^{(\varepsilon)}, y) \leq \lambda_0^{(\varepsilon)} (v'' + \delta) \quad (21)$$

для любой точки $(y_0, y) \in K(\varepsilon)$.

В соответствии с условиями (20) множество $K(\varepsilon)$ содержит точки w со сколь угодно малыми значениями компонент. Следовательно, неравенство (21) может соблюдаться лишь при

$$\lambda_i^{(\varepsilon)} \geq 0, \quad i = 0, 1, \dots, m. \quad (22)$$

Покажем, что $\lambda_0^{(\varepsilon)} > 0$. Пусть $\{x^{(k)}\}$ — некоторый обобщенный план. Определим компоненты точки $w^{(k)} \in K(\varepsilon)$ следующим образом:

$$y_0^{(k)} = f(x^{(k)}), \quad y_i^{(k)} = g_i(x^{(k)}) + \varepsilon, \quad i = 1, 2, \dots, m.$$

Если допустить, что $\lambda_0^{(\varepsilon)} = 0$, то приходим к соотношению

$$(\lambda^{(\varepsilon)}, y^{(k)}) \leq 0, \quad (23)$$

верному для любого натурального k .

Подставляя в (23) выражения для $y^{(k)}$ и пользуясь тем, что

$$\lim_{k \rightarrow \infty} g(x^{(k)}) \geq 0,$$

получаем неравенство

$$\varepsilon \sum_{i=1}^m \lambda_i^{(\varepsilon)} \leq 0,$$

из которого с учетом (22) имеем $\lambda_i^{(\varepsilon)} = 0$ для $i = 1, 2, \dots, m$.

Получили противоречие, поскольку вектор $(\lambda_0^{(\varepsilon)}, \lambda^{(\varepsilon)})$ по условию не равен нулевому. Следовательно,

$$\lambda_0^{(\varepsilon)} > 0. \quad (24)$$

Используя (24), положим $\tilde{\lambda}^{(\varepsilon)} = \lambda^{(\varepsilon)} / \lambda_0^{(\varepsilon)}$.

Кроме того, пусть $y_0 = f(x)$, $y = g(x)$.

Из неравенства (21) получаем

$$f(x) + (\tilde{\lambda}^{(\varepsilon)}, g(x)) \leq v'' + \delta$$

при любом $x \in R$.

Следовательно, $\tilde{v} \leq \psi(\tilde{\lambda}^{(\varepsilon)}) \leq v'' + \delta$.

Учитывая далее, что δ — произвольное положительное число, приходим к окончательному соотношению $\tilde{v} \leq v''$, которое вместе с неравенством (17) убеждает нас в справедливости равенства $\tilde{v} = v''$.

2. Предположим теперь, что $v'' = -\infty$. Пусть l_α — луч

$$y_0 \geq \alpha, \quad y_i = 0, \quad i = 1, 2, \dots, m.$$

Рассуждения, аналогичные использованным в первой части теоремы, показывают, что при любом $\alpha > -\infty$ множества $K(\varepsilon)$ и l_α не имеют общих точек, если $\varepsilon > 0$ достаточно мало. Поэтому к этим множествам может быть применена теорема о разделяющей гиперплоскости, которая приводит к соотношению

$$\tilde{v} \leq \psi(\tilde{\lambda}^{(\varepsilon)}) \leq \alpha.$$

В силу произвольности числа α

$$\tilde{v} = -\infty.$$

Если, наконец, $v'' = \infty$, то согласно лемме 2

$$\tilde{v} \geq v'' = \infty.$$

Теорема полностью доказана.

4. В качестве очевидного следствия из теоремы 1 получаем следующее утверждение.

Теорема 2. Пусть $f(x)$ и $g_i(x)$ — выпуклые вверх функции, определенные на выпуклом множестве R . Задачи (1) — (3) и (9) — (11) связаны соотношением двойственности

$$v = \tilde{v} \tag{25}$$

в том и только в том случае, если переход от исходной задачи (1) — (3) к обобщенной исходной задаче не ведет к возрастанию верхней грани (1), т. е.

$$v = v''. \tag{26}$$

Теорема 2 сводит проверку справедливости соотношения двойственности для задач (1) — (3) и (9) — (11) к установлению равенства (26).

Приведем условия, достаточные для выполнения этого равенства.

Лемма 3. Если в дополнение к условиям теоремы 2 функции $f(x)$ и $g_i(x)$ непрерывны, множество R замкнуто, а множество G планов задачи (1) — (4) непусто и ограничено, то равенство (26) имеет место.

Доказательство. Пусть $X = \{x^{(k)}\}$ — произвольный обобщенный план задачи (1) — (3), т. е. последовательность точек $x^{(k)} \in R$, удовлетворяющая условиям

$$g_i(x^{(k)}) \geq -\varepsilon_k, \quad i = 1, 2, \dots, m, \tag{27}$$

где

$$\varepsilon_k > 0, \quad k = 1, 2, \dots, \quad \lim \varepsilon_k = 0. \tag{28}$$

Покажем, что элементы $x^{(k)}$ последовательности X ограничены в совокупности.

Действительно, допущение противного означает существование подпоследовательности $\{x^{(k_\alpha)}\} = \{\bar{x}^{(\alpha)}\}$, для которой

$$\lim_{\alpha \rightarrow \infty} |\bar{x}^{(\alpha)}| = \infty. \tag{29}$$

Положим

$$z^{(\alpha)} = \frac{\bar{x}^{(\alpha)} - x'}{|\bar{x}^{(\alpha)}|}, \quad x' \in G.$$

Выделим из ограниченной последовательности $\{z^{(\alpha)}\}$ сходящуюся подпоследовательность $\{z^{(\alpha_\nu)}\} = \{\bar{z}^{(\nu)}\}$:

$$\lim_{\nu \rightarrow \infty} \bar{z}^{(\nu)} = x^{(0)}.$$

Проверим, что

$$x' + \lambda x^{(0)} \in G \text{ при любом } \lambda \geq 0. \tag{30}$$

В силу выпуклости R

$$x' + \lambda \bar{z}^{(\nu)} \in R \text{ при } 0 \leq \lambda \leq |\bar{x}^{\alpha_\nu}|. \tag{31}$$

Далее, при тех же значениях λ из выпуклости вверх функций $g_i(x)$ и условий (27) вытекают соотношения

$$g_i(x' + \lambda \bar{z}^{(v)}) \geq -\varepsilon_\gamma, \quad i = 1, 2, \dots, m, \quad (32)$$

$$\lim_{\gamma \rightarrow \infty} \bar{\varepsilon}_\gamma = 0. \quad (33)$$

Переходя в условиях (31) и (32) к пределу при $\gamma \rightarrow \infty$ и фиксированном λ , получаем с учетом (29) и (33)

$$x' + \lambda x^{(0)} \in R, \quad g_i(x' + \lambda x^{(0)}) \geq 0, \quad 0 \leq \lambda < \infty$$

(здесь использованы замкнутость R и непрерывность функций $g_i(x)$), т. е. соотношение (30) действительно имеет место. Но согласно условию G — ограниченное множество и поэтому не может содержать луч. Следовательно, элементы последовательности X должны быть ограничены в совокупности.

Выделим из ограниченной последовательности $X = \{x^{(k)}\}$ подпоследовательность, сходящуюся к $x'' \in R$ (здесь использована замкнутость R).

Соотношения (27) и (28) в силу непрерывности функций $g_i(x)$ приводят к неравенствам

$$g_i(x'') \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m.$$

Следовательно, $x'' \in G$.

По определению

$$f(X) = \lim_{k \rightarrow \infty} f(x^{(k)}).$$

В соответствии с непрерывностью функции $f(x)$

$$f(X) = \lim_{k \rightarrow \infty} f(x^{(k)}) = f(x'').$$

Итак, для любого обобщенного плана X

$$f(X) = f(x'') \leq v,$$

т. е. $v'' \leq v$.

Учитывая, далее, очевидное неравенство $v'' \geq v$, получаем искомое равенство (26). Лемма доказана.

Объединим результаты теоремы 2 и леммы 3.

Теорема 3. Если функции $f(x)$, $g_i(x)$ выпуклы вверх и непрерывны на замкнутом выпуклом множестве R , условия (2) — (3) высекают непустое ограниченное множество, то задачи (1) — (3) и (9) — (11) связаны соотношением двойственности $v = \bar{v}$.

Заметим, что условия теоремы 3 при $v < \infty$, очевидно, гарантируют достижимость верхней грани (1) на множестве G . Другими словами, среди решений задачи (1) — (3) обязательно имеется некоторый план. Однако двойственная задача (9) — (11) может и не обладать этим свойством.

Приведем простейший пример:

$$f(x) = x - \max, \quad g(x) = -x^2, \quad R: x \geq 0.$$

$$\text{Имеем } F(x, \lambda) = x - \lambda x^2, \quad \psi(\lambda) = \sup_{x \geq 0} (x - \lambda x^2) = 1/4\lambda \quad (\lambda > 0).$$

При этом $\inf_{\lambda \geq 0} \psi(\lambda) = 0$ не достигается ни в одной точке $\lambda \geq 0$.

5. Приведем еще два условия, гарантирующих соблюдение соотношения двойственности (25).

Первое из них известно под названием условия Слейтера.

Будем говорить, что ограничения (2)–(3) удовлетворяют условию Слейтера, если существует план $x^{(0)}$ задачи (1)–(3), для которого

$$g_i(x^{(0)}) > 0, \quad i = 1, 2, \dots, m.$$

Система условий (2) задачи (1)–(3) может содержать линейные уравнения, каждое из которых, очевидно, может быть представлено в виде двух условий-неравенств:

$$-\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j + b_i \geq 0, \quad \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j - b_i \geq 0. \quad (34)$$

Допустим, что условия (2) задачи (1)–(3) имеют вид

$$g_i(x) \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m_1, \quad (35)$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j = b_i, \quad i = 1, 2, \dots, s \quad (m_1 + 2s = m).$$

Уравнения системы (35) предполагаются линейно независимыми.

Представляя каждое из уравнений системы (35) в виде (34), получаем следующую формулировку двойственной задачи. Пусть

$$F(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^{m_1} \lambda_i g_i(x) + \sum_{i=1}^s \lambda_{m_1+i} \left(\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j - b_i \right),$$

$$\psi(\lambda) = \sup_{x \in R} F(x, \lambda). \quad (36)$$

Требуется найти

$$\tilde{v} = \inf \psi(\lambda) \quad (37)$$

при

$$\lambda_i \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, m_1. \quad (38)$$

Применительно к задаче вида (1), (35), (3) условие Слейтера состоит в предположении существования такого плана $x^{(0)}$, что

$$g_i(x^{(0)}) > 0, \quad i = 1, 2, \dots, m_1;$$

$x^{(0)}$ — внутренняя точка множества R .

Дословно повторяя рассуждения, при помощи которых доказываются теоремы Куна — Таккера и Удзавы ([3], гл. III) об эквивалентности задачи выпуклого программирования и задачи об отыскании седловой точки функции Лагранжа, приходим к следующему утверждению.

Теорема 4. Если функции $f(x)$, $g_i(x)$ выпуклы вверх, множество R выпукло и ограничения задачи (1)–(3) или (1), (35), (3) удовлетворяют условию Слейтера, то

$$v = \tilde{v},$$

причем в случае $v < \infty$

$$\tilde{v} = \psi(\lambda^*)$$

для некоторого λ^* , удовлетворяющего условиям (11) или (38) двойственной задачи.

Итак, условие Слейтера не только гарантирует соблюдение равенства (25), но и обеспечивает при $v = \tilde{v} < \infty$ достижимость нижней грани (10) или (37) в двойственной задаче. Однако верхняя грань (1) при этом может и не достигаться.

Остановимся на частном классе задач типа (1) — (3), называемых обычно кусочно-линейными.

Пусть $f(x)$ и $g_i(x)$ — кусочно-линейные выпуклые вверх функции, т. е. функции, представимые в виде

$$g_i(x) = \min_{1 \leq h \leq N_i} \left\{ \sum_{j=1}^n d_{ij} x_j \right\}, \quad i = 0, 1, 2, \dots, m \quad (g_0(x) \equiv f(x)).$$

Кроме того, примем, что R — выпуклое многогранное множество. Задачу (1) — (3), обладающую отмеченными свойствами, назовем кусочно-линейной.

Теорема 5. Если (1) — (3) кусочно-линейная задача с непустым множеством планов, то задачи (1) — (3) и (9) — (11) связаны соотношением двойственности, причем в случае $v = \tilde{v} < \infty$ при некоторых $x^* \in G$ и $\lambda^* \geq 0$

$$v = \tilde{v} = f(x^*) = \psi(\lambda^*).$$

Доказательство. Общая схема доказательства первой части утверждения теоремы похожа на доказательство теоремы 1. Если $v = \infty$, то утверждение теоремы — следствие леммы 2. Пусть $v < \infty$. Введем множества

$$K = K(0) \text{ и } l: y_0 \geq v; y_i = 0; i = 1, 2, \dots, m.$$

Из условий (20), определяющих при $\varepsilon = 0$ множество K , кусочной линейности функций $f(x)$ и $g_i(x)$ и многогранности множества R вытекает, что K — выпуклое многогранное множество. В силу замкнутости K точка $w^* = (v, 0, 0, \dots, 0) \in K$. Остальные точки луча l лежат вне K . Поэтому w^* — граничная точка K . Многогранное множество K — общая часть полупространств, порождаемых конечным числом гиперплоскостей. Среди части этих гиперплоскостей, проходящих через точку w^* , заведомо имеются гиперплоскости, не параллельные оси y_0 (в противном случае множество K содержало бы точки луча l , отличные от w^*). Любая такая гиперплоскость разделяет множество K и l , причем первая компонента направляющего вектора (λ_0, λ) не равна нулю (она может быть сделана положительной). Рассуждения, аналогичные приведенным при доказательстве теоремы 1, показывают, что

$$\lambda^* = \lambda / \lambda_0 \geq 0$$

— решение задачи (9) — (11), причем

$$\tilde{v} = v = \psi(\lambda^*).$$

Для того чтобы завершить доказательство теоремы, нам осталось убедиться в достижимости верхней грани (1). Это вытекает из того, что кусочно-линейная задача (1) — (3) легко приводится к задаче линейного программирования, которая в случае ограниченности ее линейной формы на непустом множестве планов, как известно, имеет оптимальный план.

В дополнение к теореме 5 докажем следующее утверждение.

Теорема 6. Пусть условия теоремы 5 изменены предположением о гладкости выпуклой вверх функции $f(x)$. Если верхняя грань (1) достигается на некотором плане, то задачи (1) — (3) и (9) — (11) связаны соотношением двойственности.

Доказательство. Пусть x^* — оптимальный план задачи (1) — (3). Введем вспомогательную кусочно-линейную задачу, условия которой совпадают с (2) — (3), а геометрическим образом целевой функции является гиперплоскость $z = L(x)$, касательная к поверхности $z = f(x)$ в точке x^* .

Пусть v_1 и v_2 — верхние грани целевых функций в исходной и вспомогательной задачах; v_1'' , v_2'' — верхние грани целевых функций в соответствующих обобщенных задачах.

Очевидно, x^* — решение вспомогательной задачи. Следовательно, $v_1 = v_2$.

В силу выпуклости функции $f(x)$

$$f(x) \leq L(x)$$

при $x \in R$. Поэтому $v_1'' \leq v_2''$.

Но согласно теореме 5

$$v_2 = v_2''.$$

Собирая вместе полученные соотношения, имеем

$$v_1 \leq v_1 \leq v_2'' = v_2 = v_1.$$

Итак,

$$v_1 = v_1'',$$

и утверждение теоремы 6 следует из теоремы 2.

Отметим, что требование гладкости функции $f(x)$ в теореме 6 можно ослабить: утверждение теоремы сохранит силу и для кусочно-гладких функций $f(x)$ (доказательство ничем не отличается от приведенного выше). Однако полностью снять предположение о гладкости целевой функции нельзя. Приведем соответствующий пример. Пусть требуется максимизировать выпуклую вверх функцию

$$f(x) = f(x_1, x_2) = x_1^{1/2} x_2^{1/2}$$

при условиях $-x_2 \geq 0$ и $x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$ (R).

В данном случае G — положительная полуось $x_1 \geq 0$, R — положительный квадрант.

Имеем

$$f(x_1, 0) = 0 \text{ при } x_1 \geq 0, \text{ т. е. } v = 0.$$

С другой стороны,

$$\psi(\lambda_1) = \sup_{x_1 \geq 0, x_2 \geq 0} [x_1^{1/2} x_2^{1/2} - \lambda_1 x_2] = \infty$$

при любом λ_1 .

Следовательно,

$$\tilde{v} = \inf_{\lambda_1 \geq 0} \psi(\lambda_1) = \infty,$$

т. е. $v < \tilde{v}$.

Пара двойственных задач (1) — (3) и (9) — (11) тесно связана с задачей об отыскании седловой точки функции Лагранжа $F(x, \lambda)$.

Теорема 7. Для существования седловой точки функции Лагранжа $F(x, \lambda)$ при $x \in R, \lambda \geq 0$ необходимо и достаточно, чтобы задачи (1) — (3), (9) — (11) были связаны соотношением двойственности и имели в качестве решений некоторые точки $x^* \in G, \lambda^* \geq 0$. При этом любая пара $x^* \in G, \lambda^* \geq 0$ решений двойственных задач составляет седловую точку функции $F(x, \lambda)$ и, обратно, седловая точка (x^*, λ^*) функции $F(x, \lambda)$ определяет решения x^* и λ^* задач (1) — (3) и (9) — (11) соответственно.

Доказательство. Пусть

$$v = \tilde{v} = f(x^*) = \psi(\lambda^*).$$

Согласно (8)

$$f(x^*) = \varphi(x^*) = \inf_{\lambda \geq 0} F(x^*, \lambda).$$

Следовательно,

$$\sup_{x \in R} F(x, \lambda^*) = \inf_{\lambda \geq 0} F(x^*, \lambda) = \alpha. \quad (39)$$

Используя (39), имеем

$$\begin{aligned} F(x^*, \lambda^*) &\leq \sup_{x \in R} F(x, \lambda^*) = \alpha, \\ F(x^*, \lambda^*) &\geq \inf_{\lambda \geq 0} F(x^*, \lambda) = \alpha, \end{aligned}$$

т. е.

$$F(x^*, \lambda^*) = \alpha. \quad (40)$$

Равенства (39) и (40) означают, что $(x^*; \lambda^*)$ — седловая точка функции $F(x, \lambda)$ при $x \in R, \lambda \geq 0$.

Пусть теперь (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа $F(x, \lambda)$ при $x \in R, \lambda \geq 0$, т. е.

$$F(x, \lambda^*) \leq F(x^*, \lambda^*) \leq F(x^*, \lambda) \quad (41)$$

для $x \in R, \lambda \geq 0$.

Из (41) вытекает, что

$$\varphi(x^*) = \inf_{\lambda \geq 0} F(x^*, \lambda) \geq \psi(\lambda^*) = \sup_{x \in R} F(x, \lambda^*),$$

или согласно лемме 1

$$f(x^*) = \varphi(x^*) \geq \psi(\lambda^*).$$

С другой стороны, по лемме 2

$$f(x^*) \leq v \leq v'' \leq \tilde{v} \leq \psi(\lambda^*).$$

Следовательно,

$$f(x^*) = \psi(\lambda^*) = v = \tilde{v},$$

т. е. задачи (1) — (3) и (9) — (11) связаны соотношением двойственности, причем x^* и λ^* — решения этих задач. Теорема доказана.

6. Остановимся на технике составления двойственных задач. Прежде чем приступить к формулировке двойственной задачи, необходимо разделить условия исходной задачи на две группы. Первую группу составляют условия (2), вторую — условия, отсекающие в n -мерном пространстве множество R . Например, в задачах линейного программирования во вторую группу обычно включают условия $x_j \geq 0$ или $\alpha_j \leq x_j \leq \beta_j$.

Основная операция при составлении двойственной задачи заключается в построении функции $\psi(\lambda)$ из соотношения (9) или (36).

Пусть G^* — множество точек λ , для которых $\psi(\lambda) < \infty$.

Если $\lambda^{(1)}, \lambda^{(2)}$ — любая пара точек m -мерного пространства, то при $0 \leq \alpha \leq 1$

$$\begin{aligned} \psi(\alpha\lambda^{(1)} + (1-\alpha)\lambda^{(2)}) &= \sup_{x \in R} [\alpha F(x, \lambda^{(1)}) + (1-\alpha)F(x, \lambda^{(2)})] \leq \\ &\leq \alpha \sup_{x \in R} F(x, \lambda^{(1)}) + (1-\alpha) \sup_{x \in R} F(x, \lambda^{(2)}) = \alpha\psi(\lambda^{(1)}) + (1-\alpha)\psi(\lambda^{(2)}). \end{aligned} \quad (42)$$

Из соотношения (42) вытекает, что, во-первых, G^* — выпуклое множество (если оно не пусто), а, во-вторых, функция $\psi(\lambda)$, определенная на множестве G^* , выпукла вниз.

Таким образом, двойственная задача (9) — (11) заключается в минимизации выпуклой вниз функции, определенной на выпуклом множестве, т. е. представляет собой задачу выпуклого программирования. Подчеркнем, что этот вывод не требует никаких предположений относительно исходной задачи. Поэтому определение величины \tilde{v} , которая согласно лемме 2 мажорирует верхнюю грань v исходной задачи, всегда сводится к анализу задачи выпуклого программирования. Это обстоятельство иногда позволяет получить оценку сверху для глобального максимума многоэкстремальной задачи.

В некоторых случаях множество G^* и функция $\psi(\lambda)$ могут быть найдены в явном виде.

Допустим, что исходная задача состоит в максимизации выпуклой вверх функции

$$f(x) \tag{43}$$

при условиях

$$Ax = b, \tag{44}$$

$$x \in R, \tag{45}$$

где $A = \|a_{ij}\|_{m, n}$, $b = (b_1, b_2, \dots, b_m)^T$.

Предполагается, что ранг матрицы A равен m .

Пусть

$$\tilde{f}(p) = \sup_{x \in R} \left[f(x) - \sum_{j=1}^n x_j p_j \right], \quad p = (p_1, p_2, \dots, p_n),$$

\tilde{R} — множество точек p , для которых $\tilde{f}(p) < \infty$.

Функция $\tilde{f}(p)$, определенная на множестве \tilde{R} , называется сопряженной к выпуклой функции $f(x)$, заданной на выпуклом множестве R (см., например, [2], гл. 7). Легко проверить, что \tilde{R} — непустое выпуклое множество, $\tilde{f}(p)$ — выпуклая вниз функция. Задача, двойственная по отношению к задаче (43) — (45), может быть сформулирована с помощью сопряженной функции $\tilde{f}(p)$.

Образуем функцию Лагранжа

$$F(x, \lambda) = f(x) - \sum_{j=1}^n x_j \sum_{i=1}^m a_{ij} \lambda_i + \sum_{i=1}^m b_i \lambda_i.$$

Имеем

$$\psi(\lambda) = \sup_{x \in R} F(x, \lambda) = \sup_{x \in R} [f(x) - (x, p)] + \sum_{i=1}^m b_i \lambda_i = \tilde{f}(p) + (b, \lambda),$$

где $p = \lambda A$.

Таким образом, задача, двойственная по отношению к (43) — (45), заключается в минимизации функции $\tilde{f}(\lambda A) + (b, \lambda)$ на всем пространстве точек λ или, что то же самое, на множестве G^* , состоящем из точек λ , для которых $\lambda A \in \tilde{R}$.

В данном случае для соблюдения соотношения двойственности достаточно потребовать, чтобы либо система (44) имела в качестве решения одну из внутренних точек множества R (теорема 4), либо функция $f(x)$ была непрерывна на замкнутом множестве R , а непустое множество планов G исходной задачи было ограниченным (теорема 3).

Допустим, что

$$f(x) = f_1(x^{(1)}) + (c^{(2)}, x^{(2)}),$$

где $x = (x^{(1)}, x^{(2)})$, причем $f_1(x^{(1)})$ — строго выпуклая гладкая функция, определенная на всем пространстве точек $x^{(1)}$.

Потребуем, кроме того, чтобы

$$\frac{1}{r} \max_{|x^{(1)}|=r} f(x^{(1)}) \rightarrow -\infty \quad \text{при } r \rightarrow \infty. \quad (46)$$

Исходная задача состоит в максимизации функции

$$f(x) = f_1(x^{(1)}) + (c^{(2)}, x^{(2)}) \quad (47)$$

при условиях

$$A^{(1)}x^{(1)} + A^{(2)}x^{(2)} = b, \quad (48)$$

$$x^{(1)} \geq 0, \quad x^{(2)} \geq 0. \quad (49)$$

В качестве R примем множество точек $x = (x^{(1)}, x^{(2)})$, у которых $x^{(2)} \geq 0$.

Пусть $p = (p_1, p_2)$.

Очевидно,

$$\tilde{f}(p) = \begin{cases} \tilde{f}_1(p^{(1)}), & \text{если } p^{(2)} \geq c^{(2)}, \\ \infty & \text{в противном случае.} \end{cases} \quad (50)$$

Переменными двойственной задачи являются

$$\lambda = (\lambda^{(1)}, \lambda^{(2)}), \quad \lambda^{(1)} = (\lambda_1^{(1)}, \lambda_2^{(1)}, \dots, \lambda_m^{(1)}), \quad \lambda^{(2)} = (\lambda_1^{(2)}, \lambda_2^{(2)}, \dots, \lambda_k^{(2)}),$$

где $\lambda^{(1)}$ отвечает условиям (48). $\lambda^{(2)} \geq 0$ соответствует условиям $x^{(1)} \geq 0$, k — число компонент вектора $x^{(1)}$.

Учитывая (50), приходим к следующей формулировке двойственной задачи.

Минимизировать

$$\tilde{f}_1(\lambda^{(1)}A^{(1)} - \lambda^{(2)}E) + (\lambda^{(1)}, b) \quad (51)$$

при условиях

$$\lambda^{(1)}A^{(2)} \geq c^{(2)}, \quad (52)$$

$$\lambda^{(2)} \geq 0, \quad (53)$$

где E — единичная матрица порядка k .

Уточним вид сопряженной функции $\tilde{f}(p^{(1)})$.

Из условия (46) вытекает, что

$$\begin{aligned} \tilde{f}_1(p^{(1)}) &= \sup_{x^{(1)}} [f_1(x^{(1)}) - (x^{(1)}, p)] = \max_{x^{(1)}} [f_1(x^{(1)}) - (x^{(1)}, p^{(1)})] = \\ &= f(\bar{x}^{(1)}) - (\bar{x}^{(1)}, p^{(1)}). \end{aligned}$$

В силу гладкости функции $f_1(x^{(1)})$ экстремальная точка $\bar{x}^{(1)} = \bar{x}^{(1)}(p)$ определяется из уравнения

$$\text{grad } f_1(x^{(1)}) = p^{(1)}. \quad (54)$$

Пользуясь тем, что уравнение (54) имеет единственное решение при любом $p^{(1)}$ ($f_1(x^{(1)})$ — строго выпуклая функция), введем функцию $t(p^{(1)})$, обратную по отношению к левой части (54).

В таком случае

$$\tilde{f}_1(p^{(1)}) = f_1(t(p^{(1)})) - (t(p^{(1)}), p^{(1)}), \quad (55)$$

причем $\text{grad } f_1(t(p^{(1)})) \equiv p^{(1)}$.

Соотношения (55) определяют так называемое преобразование Лежандра.

Соотношения (51) — (53) и (55) составляют задачу, двойственную относительно задачи (47) — (49). Формулировка задачи (51) — (53), (55) имеется в [4].

Если в соотношениях (51) — (53), (55) положить

$$f_1(x^1) = x^{(1)T} Q x^{(1)} + (c^{(1)}, x^{(1)}),$$

где $Q = \|g_{ij}\|_k$ — матрица отрицательно определенной квадратичной формы, $c^{(1)}$ — k -мерный вектор, то получим двойственную задачу квадратичного программирования, сформулированную в [4].

Заметим, что задачи (47) — (49) и (51) — (53), (55) всегда связаны соотношением двойственности, так как исходная задача имеет оптимальный план (см. теорему 6).

Приведем еще один пример формирования двойственной задачи.

Исходная задача состоит в максимизации функции

$$f(x) = \sum_{j=1}^n f_j(x_j) \tag{56}$$

при условиях

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, \quad i = 1, 2, \dots, m, \tag{57}$$

$$0 \leq x_j \leq d_j. \tag{58}$$

Здесь $f_j(x_j)$ — кусочно-линейная выпуклая вверх функция, заданная на $[0, d_j]$.

Пусть

$$d_{0j} = 0 < d_{1j} < \dots < d_{l_j j} < d_j = d_{l_{j+1} j}$$

— значения x_j , при которых функция $f_j(x_j)$ терпит излом; c_{ij} — угловой коэффициент функции $f_j(x_j)$ на отрезке

$$[d_{i-1, j}, d_{ij}], \quad i = 1, 2, \dots, l_{j+1}.$$

Приняв в качестве R множество с условиями (58), займемся построением функции $\tilde{f}(p)$.

Имеем

$$\tilde{f}(p) = \sup_{x \in R} \left[\sum_{j=1}^n f_j(x_j) - \sum_{j=1}^n p_j x_j \right] = \sum_{j=1}^n \sup_{0 \leq x_j \leq d_j} [f_j(x_j) - x_j p_j] = \sum_{j=1}^n \tilde{f}_j(p_j).$$

Для определения каждой из функций $\tilde{f}_j(p_j)$ заметим, что

$$\begin{aligned} \tilde{f}_j(p_j) &= \sup_{0 \leq x_j \leq d_j} [f_j(x_j) - x_j p_j] = \\ &= \begin{cases} f(d_{ij}) - d_{ij} p_j, & \text{если } c_{i+1, j} \leq p_j \leq c_{ij} \quad (i = 1, 2, \dots, l_j); \\ f_j(0), & \text{если } p_j \geq c_{1j}; \\ f_j(d_j) - d_j p_j, & \text{если } p_j \leq c_{l_{j+1}, j}, \quad d_j < \infty; \\ \infty, & \text{если } p_j \leq c_{l_{j+1}, j}, \quad d_j = \infty. \end{cases} \end{aligned}$$

Из этого соотношения вытекает, что $\tilde{f}_j(p_j)$ — кусочно-линейная выпуклая вниз функция, которая терпит излом в точках

$$c_1 < c_{1j} < \dots < c_{l_j j},$$

причем на отрезке $[c_{ij}, c_{i-1, j}]$, $i = 2, 3, \dots, l_j + 1$ угловым коэффициентом функции $\tilde{f}_j(p_j)$ является число $d_{i-1, j}$ на луче $[c_{ij}, \infty]$ ее угловым коэффициентом — $d_{0j} = 0$. Что касается луча $[-\infty, c_{l_j+1, j}]$, то на нем функция $\tilde{f}_j(p_j)$ определена только в случае $d_j < \infty$ и при выполнении этого условия d_j — ее угловым коэффициентом. Итак, при переходе от функции $f_j(x)$ к сопряженной функции $\tilde{f}_j(p_j)$ параметры d_{ij} и c_{ij} меняются ролями: c_{ij} — точки излома функции $\tilde{f}_j(p_j)$, d_{ij} — угловые коэффициенты участков линейности этой функции. Отметим, что в данном случае множество точек p , в которых $f(p) < \infty$, задается условиями $p_j \geq c_{l_j+1, j}$, если $d_j = \infty$.

Основываясь на общей схеме, рассмотренной при анализе задачи (43) — (45), получаем формулировку задачи, двойственной относительно (56) — (58).

Требуется минимизировать

$$\sum_{j=1}^n \tilde{f}_j \left(\sum_{i=1}^m a_{ij} \lambda_i \right) + \sum_{i=1}^m \lambda_i b_i \quad (59)$$

при условии

$$\sum_{i=1}^m a_{ij} \lambda_i \geq c_{l_j+1, j}, \quad \text{если } d_j = \infty. \quad (60)$$

Расширим формулировку задачи (56) — (58), положив

$$f(x) = \sum_{j=1}^n f_j(x_j) + \sum_{i=m+1}^{m+k} f_{i+n-m} \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right).$$

Если ввести дополнительные переменные

$$x_{i+n-m} = - \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j, \quad i = m+1, m+2, \dots, m+k,$$

то новая задача приводится к задаче (56) — (58). Учитывая это, легко получить следующую расширенную формулировку двойственной задачи.

Минимизировать

$$\sum_{j=1}^n \tilde{f}_j \left(\sum_{i=1}^{m+k} a_{ij} \lambda_i \right) + \sum_{j=n+1}^{n+k} \tilde{f}_j(\lambda_{j+m-n}) + \sum_{i=1}^m b_i \lambda_i$$

при условиях

$$\sum_{i=1}^{m+k} a_{ij} \lambda_i \geq c_{l_j+1, j}, \quad \text{если } d_j = \infty \quad (j = 1, 2, \dots, n),$$

$$c_{l_j+1, j} \leq \lambda_{j+m-n} \leq c_{1j}, \quad j = n+1, \dots, n+k.$$

ЛИТЕРАТУРА

1. W. Fenchel. Convex Cones, sets and functions. Office of naval research logistics project report, Dept. of mathemat. Princeton University, 1953.
2. С. Карлин. Математические методы в теории игр, программировании и экономике. М., Изд-во «Мир», 1964.
3. К. Дж. Эрроу, Л. Гурвиц, Х. Удзава. Исследования по линейному и нелинейному программированию. М., Изд-во иностр. лит., 1962.
4. Д. Деннис. Математическое программирование и электрические цепи. М., Изд-во иностр. лит., 1961.

Поступила в редакцию
26 II 1965