

В.П. БУЛАТОВ, Т.И. БЕЛЫХ

ЧИСЛЕННЫЕ МЕТОДЫ РЕШЕНИЯ МНОГОЭКСТРЕМАЛЬНЫХ ЗАДАЧ, СВЯЗАННЫХ С ОБРАТНЫМИ ЗАДАЧАМИ МАТЕМАТИЧЕСКОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

Многим математическим задачам естественным образом можно сопоставить семейство так называемых обратных задач. Обычно пару задач называют взаимно обратными друг другу, если в постановку одной из них входит решение или часть решения другой. В данном определении кроется некоторый произвол в том, какую из задач называть прямой, а какую — обратной. Чаще прямой задачей называют наиболее изученную.

Приведем пример. Пусть дана матрица A размеров $m \times n$ и векторы $c \in E^n$, $b \in E^m$, требуется найти вектор

$$x^* \in \operatorname{Argmin}\{c^T x : x \in R\}, \quad (1)$$

$$R = \{x : Ax \leq b, x \geq 0\}, \quad (2)$$

где R — компакт.

Обратно: задан вектор x^* , матрица A размеров $m \times n$, требуется найти векторы $c^* \in R_c$, $b^* \in R_b$ такие, что

$$x^* = \operatorname{argmin}_x \{c^{*T} x : Ax \leq b^*, x \geq 0\}, \quad (3)$$

где R_c, R_b — выпуклые компакты.

Естественно задачу (1), (2) назвать прямой, а задачу (3) — обратной задачей линейного программирования. Очевидно, задаче (1), (2) можно сопоставить целое семейство обратных задач вида (3) в зависимости от выбора варьируемых параметров технологической матрицы A , вектора цен c или вектора ресурсов b .

1. Обратные задачи математического программирования

В [1] введено более общее определение обратной задачи математического программирования, которое ниже будет использовано.

Пусть задано параметрическое семейство задач математического программирования

$$\min_x \{\varphi(x, u) : g(x, u) \leq 0, x \in R_x\}, \quad (4)$$

где $R_x \subset E^n$ — компакт, $u \in E^m$ — векторный параметр, $\varphi(x, u)$ — непрерывная скалярная функция своих аргументов, $g(x, u)$ — непрерывная векторная функция ($g \in E^{m_1}$).

Из семейства (4) требуется определить пару векторов x^*, u^* , обладающую заданными свойствами

$$x^*, u^* \in R_{x,u} = \{x, u : f(x, u) \leq 0, w(x, u) = 0, u \in R_u\}, \quad (4')$$

где $f \in E^{m_2}$, $w \in E^{m_3}$ — непрерывные вектор-функции, $R_u \subset E^m$ — компакт.

Работа выполнена при финансовой поддержке Российского фонда фундаментальных исследований, грант № 06-01-00465-а.

Иначе, требуется найти пару x^* , u^* такую, что

$$x^* \in \text{Argmin}\{\varphi(x, u^*), g(x, u^*) \leq 0, x \in R_x\}, \quad (5)$$

$$f(x^*, u^*) \leq 0, \quad w(x^*, u^*) = 0, \quad u^* \in R_u. \quad (6)$$

Обратной задаче (5), (6) можно сопоставить прямую задачу вида: *найди*

$$\bar{x}, \bar{u} \in \text{Argmin}\{\varphi(x, u), g(x, u) \leq 0, x \in R_x, x, u \in R_{x,u}\}. \quad (7)$$

Нетрудно видеть, что пара x^* , u^* является допустимой в задаче (7), следовательно,

$$\varphi(\bar{x}, \bar{u}) \leq \varphi(x^*, u^*).$$

Если в (5) R_x состоит из одной точки, т. е. в задаче (5), (6) неизвестным вектором является векторный параметр u , то получаем задачу типа (3), которая иллюстрируется примерами в конце статьи.

Последнее неравенство определяет связь решений прямой и обратной задач.

Если в (6) положить $f(x, u) \equiv 0$, $w(x, u) = x - x^* = 0$ ($m_3 = n$), $R_u \equiv E^m$, то $x = x^*$ и из (5), (6) получим стандартную формулировку обратной задачи математического программирования: *найди вектор u^* такой, что*

$$x^* \in \text{Argmin}\{\varphi(x, u^*) : g(x, u^*) \leq 0, x \in R_x\}.$$

В дальнейшем будем предполагать, что целевая функция $\varphi(x, u)$, а также вектор-функция ограничений $g(x, u)$ выпуклы по совокупности переменных x, u , R_x и R_u — выпуклые замкнутые ограниченные множества, $f(x, u)$ — выпуклая вектор-функция по совокупности переменных x, u , $w(x, u)$ — аффинная вектор-функция. При сделанных предположениях прямая задача (7) является задачей выпуклого программирования.

Исследуем сложность обратной задачи (5), (6) с другой формой постановки этой задачи. Для удобства введем следующие обозначения:

$$\begin{aligned} R(u) &= \{x : g(x, u) \leq 0, x \in R_x\}, \\ \varphi_0(u) &= \min_x \{\varphi(x, u) : x \in R(u)\}, \end{aligned} \quad (8)$$

$$M(u) = \text{Argmin}\{\varphi(x, u) : x \in R(u)\}.$$

Допустим, что $R(u) \neq \emptyset$. В силу наших предположений $\varphi_0(u)$ — выпуклая функция [2].

Исходную обратную задачу можно трактовать следующим образом: *найди вектор $u^* \in R_u$ такой, что в множестве $M(u^*)$ решений задачи (8) найдется вектор*

$$x^* \in R_{x,u^*} = \{x : f(x, u^*) \leq 0, w(x, u^*) = 0\}.$$

Ограничения $x \in M(u)$ в [2] названы ограничениями экстремального типа. Некоторые простые задачи с ограничениями экстремального типа изучались в [3]. Эти ограничения можно задать в стандартной форме в виде равенств и неравенств

$$\varphi(x, u) \leq \varphi_0(u), \quad g(x, u) \leq 0, \quad x \in R_x.$$

Тогда обратную задачу (5), (6) можно записать в виде [2]. Определить пару x^* , u^* , удовлетворяющую следующей системе условий:

$$\psi(x, u) = \varphi(x, u) - \varphi_0(u) \leq 0, \quad (9)$$

$$g(x, u) \leq 0, \quad f(x, u) \leq 0, \quad w(x, u) = 0, \quad x \in R_x, \quad u \in R_u. \quad (10)$$

В силу выпуклости множеств R_x , R_u , вектор-функций $g(x, u)$, $f(x, u)$ по совокупности переменных x, u и линейности вектор-функции $w(x, u)$ ограничения (10) задают выпуклое множество E^{n+m} . Однако в левой части неравенств (9) присутствует разность двух выпуклых функций, что существенно усложняет решение обратной задачи.

Кроме того, функция $\varphi_0(u)$ задана неявно и множество, определяемое неравенством (9), не удовлетворяет условиям регулярности, т. к. при любом фиксированном векторе $u \in R_u$ множество $\{\varphi(x, u) - \varphi_0(u) < 0, x \in R(u)\}$ пусто. Эти факты еще более усложняют решение обратных задач математического программирования.

Вместе с тем прямая задача (7) при сделанных предположениях является задачей выпуклого программирования, что подтверждает известный тезис о том, что если даже прямая задача “хороша”, обратная почти всегда “плоха”.

Рассмотрим теперь частный случай задачи (9), (10). Допустим, что вектор-функции $g(x, u)$, $f(x, u)$ линейны, $w(x, u) \equiv 0$, а множества R_x и R_u — выпуклые многогранники, заданные системой линейных неравенств, т. е. условия (10) определены в виде $Ax + Bu \leq b$, где A и B — матрицы соответствующих размерностей, b — заданный вектор.

Тогда задаче (9), (10) сопоставим следующую, неявно заданную, задачу

$$\min\{\psi(x, u) = \varphi(x, u) - \varphi_0(u) : x, u \in R\}, \quad (11)$$

где $R = \{x, u : Ax + Bu \leq b\}$, $\varphi(x, u)$ непрерывно дифференцируема по x и u .

Для решения задачи (11) предлагаются итерационные процессы, аналогичные [4].

Допустим, что надграфик функции $\psi(x, u)$ на допустимом множестве R погружен в некоторый ограниченный снизу многогранник

$$R^k = \{x, u, \alpha : \alpha \in E^1, D^k y \leq d^k, Ax + Bu \leq b\}, \quad y = \{x, u; \alpha \in E^1\}.$$

Пусть $\{x^k, u^k, \alpha_k\} = y^k \in E^{m+n+1}$ (невырожденная крайняя точка R^k) разрешает задачу линейного программирования

$$\min\{\alpha : x, u, \alpha \in R^k\},$$

A^k — $(m+n+1) \times (m+n+1)$ -матрица активных в точке x^k, u^k, α_k ограничений, т. е. $A^k y^k = b^k$, s^{kj} — столбцы матрицы, обратной к A^k .

Запишем уравнения лучей, исходящих из точки y^k в соседние вершины многогранника R^k

$$y = y^k - \lambda^j s^{kj}, \quad j = \overline{1, n+m+1}, \quad \lambda^j > 0. \quad (12)$$

Решим следующую задачу выпуклого программирования:

$$\min_x \{\varphi(x, u^k) : x \in R(u^k)\} = \varphi(\tilde{x}^k, u^k) = \varphi_0(u^k).$$

Затем найдем точки $\{y^{k,1}, \dots, y^{k,n+m+1}\}$ пересечения лучей (12) с графиком функции

$$\psi_k(x, u) = \varphi(x^k, u^k) + \nabla \varphi_x(x^k, u^k)^T (x - x^k) + \nabla \varphi_u(x^k, u^k)^T (u - u^k) - \varphi(\tilde{x}^k, u),$$

т. е. с поверхностью $\psi_k(x, u) = \alpha$. Через эти точки проведем секущую плоскость $\tilde{\alpha}^{kT} y = \beta_k$ и определим многогранник

$$R^{k+1} = \{x, u, \alpha : x, u, \alpha \in R^k, \tilde{\alpha}^{kT} y \leq \beta_k\},$$

не содержащий предыдущего решения $\{x^k, u^k, \alpha_k\}$. По построению $R^{k+1} \subset R^k$. Следующее приближение $x^{k+1}, u^{k+1}, \alpha_{k+1}$ найдем из решения задачи линейного программирования

$$\min\{\alpha : x, u, \alpha \in R^{k+1}\}.$$

Для (4), (4') в случае, если $\|x_k\| \leq c < \infty$, доказана сходимость подобных итерационных процессов в задачах математического программирования при поиске глобального минимума функций на выпуклом многограннике, которые в каждой точке имеют вогнутую функцию миноранту. Принадлежность к этому классу задачи (11) доказывает

Лемма. Имеют место следующие утверждения:

- 1) $\psi_k(x, u)$ — вогнутая функция,
- 2) $\psi_k(x^k, u^k) = \varphi(x^k, u^k) - \varphi_0(u^k)$,
- 3) $\psi_k(x, u) \leq \varphi(x, u) - \varphi_0(u)$.

Утверждения пп. 1), 2) очевидны.

Докажем п. 3). Для любого фиксированного x по определению $\varphi_0(u) \leq \varphi(x, u)$ или $\varphi_0(u) \leq \varphi(\tilde{x}^k, u)$, т. е. $\varphi(x, u) - \varphi_0(u) \geq \varphi(x, u) - \varphi(\tilde{x}^k, u)$. Тогда в силу выпуклости $\varphi(x, u)$ будем иметь

$$\begin{aligned} \varphi(x, u) - \varphi_0(u) &\geq \varphi(x, u) - \varphi(\tilde{x}^k, u) \geq \varphi(x^k, u^k) + \nabla\varphi_x(x^k, u^k)^T(x - x^k) + \\ &\quad + \nabla\varphi_u(x^k, u^k)^T(u - u^k) - \varphi(\tilde{x}^k, u) = \psi_k(x, u), \end{aligned}$$

т. е. $\psi_k(x, u)$ является вогнутой минорантой минимизируемой функции и, следовательно, $\psi_k(x, u)$ может быть использована для построения правильного отсечения в E^{m+n+1} [3], т. е. такого отсечения $\tilde{\alpha}^k y \leq \beta_k$, что множество R^{k+1} содержит надграфик функции $\psi(x, u)$. Как уже отмечено, сходимость итерационного процесса доказана ранее в [4], [5].

2. Метод центров Хьюарда в обратных задачах математического программирования

Метод допускает непосредственное обобщение на случай нелинейных ограничений (10). Рассмотрим решение задачи математического программирования вида

$$\min\{\varphi_0(z) : \varphi_i(z) \leq 0, i = \overline{1, m}, z \in R\}, \quad (13)$$

где $R \in E^n$ — выпуклый многогранник, $\varphi_0(z)$, $\varphi_i(z)$ — выпуклые функции. Нелинейные ограничения $\varphi_i(z) \leq 0$ методом Хьюарда [4] для задачи (13) вносятся во вспомогательный минимизируемый функционал

$$\psi_k(z) = \max\{\varphi_0(z) - \varphi_0(z^k), \varphi_1(z), \dots, \varphi_m(z)\}. \quad (14)$$

Тогда предлагается использовать следующий итерационный процесс [4]:

$$z^{k+1} = \operatorname{argmin}\{\psi_k(z) : z \in R\}. \quad (15)$$

Установим связь метода Хьюарда [4] с методами погружения, изученными в [3].

Пусть $\varphi_0^* = \min\{\varphi_0(z) : z \in R^0\}$, где $R^0 = \{z : z \in R, \varphi_i(z) \leq 0, i = \overline{1, m}\}$. Тогда решение задачи (14) эквивалентно решению задачи математического программирования

$$\min\{\psi(z) : z \in R\}, \quad (16)$$

где

$$\psi(z) = \max\{\varphi_0(z) - \varphi_0^*, \varphi_1(z), \dots, \varphi_m(z)\}. \quad (17)$$

Определим надграфик функции $\psi(z)$ как множество

$$R_{n+1} = \{z, z_{n+1} : z \in R, z_{n+1} \in E^1, \psi(z) \leq z_{n+1}\}.$$

Тогда (16), (17) эквивалентна задаче

$$\min\{z_{n+1} : z, z_{n+1} \in R_{n+1}\}. \quad (18)$$

В [3] дано следующее определение методов погружения для решения задачи (18).

Пусть построено множество $R_{n+1}^k \supset R_{n+1}$ и точка $\{z^k, z_{n+1}^k\}$ разрешает задачу

$$\min\{z_{n+1} : z, z_{n+1} \in R_{n+1}^k\}. \quad (19)$$

Сконструируем множество $R_{n+1}^k \supset R_{n+1}$ такое, что $z^k, z_{n+1}^k \notin R_{n+1}^{k+1}$. Затем найдем следующее приближение z^{k+1}, z_{n+1}^{k+1} из решения задачи

$$\min\{z_{n+1} : z, z_{n+1} \in R_{n+1}^{k+1}\}. \quad (20)$$

Если существует $K_1 \subset K = \{1, 2, \dots\}$ со свойством

$$\lim_{k \rightarrow \infty} z_{n+1}^k = \varphi_0^*, \quad k \in K_1, \quad (21)$$

то описанный выше метод (19)–(21) назовем методом последовательного погружения надграфика целевой функции или просто методом погружения. Справедливы следующие достаточные условия сходимости методов погружения.

Теорема 1. Пусть заданы множества

$$R_{n+1}^k = \{z, z_{n+1} : z \in R, \Phi_k(z) \leq z_{n+1}\} \quad \forall k \in K,$$

где $\{\Phi_k(z)\}$ — такое семейство равностепенно непрерывных функций вектора $z \in E^n$, что

$$\Phi_i(z^i) \leq \Phi_k(z^k) \quad \forall k, i \in K \quad (k > i), \quad (22)$$

$$\Phi_k(z^i) \geq \varphi_0^* \quad \forall k, i \in K \quad (k > i), \quad (23)$$

где $z^i = \operatorname{argmin}\{z_{n+1} : z, z_{n+1} \in R_{n+1}^i\}$, $i \in K$. Тогда существует $K_1 \subset K$ такое, что

$$\lim_{k \rightarrow \infty} z_{n+1}^k = \varphi^*, \quad k \in K_1.$$

Доказательство. Выделим из последовательности $\{z^k\}$ сходящуюся подпоследовательность с номерами $k \in K_1 \subset K$.

В силу условия (22) $\varphi_0^* \geq \Phi_k(z^k) \geq \Phi_i(z^i) \quad \forall k, i \in K_1 \quad (k > i)$. Следовательно, существует

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Phi_k(z^k) = \lim_{k \rightarrow \infty} z_{n+1}^k = \varphi^1 \leq \varphi_0^*, \quad k \in K_1,$$

или

$$\Phi_k(z^k) \leq \varphi^1 \leq \varphi_0^* \quad \forall k \in K_1. \quad (24)$$

Допустим

$$\varphi^1 < \varphi_0^*, \quad \text{т. е.} \quad \varphi_0^* - \varphi^1 \geq \varepsilon > 0. \quad (25)$$

Подставляя левую часть (23) и (24) в (25), только усилим последнее неравенство

$$\Phi_k(z^i) - \Phi_k(z^k) \geq \varepsilon \quad \forall k > i, \quad k, i \in K_1 \subset K.$$

В силу равностепенной непрерывности $\{\Phi_k(z)\}$ существует $\delta > 0$ такое, что

$$\|z^i - z^k\| > \delta \quad \forall k > i.$$

Последнее противоречит сходимости z^k и, следовательно,

$$\lim_{k \rightarrow \infty} z_{n+1}^k = \varphi_0^*, \quad k \in K_1. \quad \square$$

Многие итерационные процессы укладываются в схему методов погружения и удовлетворяют достаточным условиям сходимости, сформулированным в теореме 1. Например, методы типа Пиявского и Шуберта, методы отсекающих плоскостей в выпуклом программировании и многие другие. Здесь покажем, что метод центров Хьюарда укладывается в указанную схему.

Теорема 2. Итерационный процесс (13), (15) для решения задачи (14) есть метод погружения для решения эквивалентной задачи (16), (17).

Доказательство. Рассмотрим задачу (16), (17) в виде (18). Определим множество

$$R_{n+1}^k = \{z, z_{n+1} : z \in R, \psi_k(z) \leq x_{n+1}\}.$$

Тогда итерационный процесс (13), (15) можно переписать в виде

$$x^{k+1} = \operatorname{argmin}\{z_{n+1} : z, z_{n+1} \in R_{n+1}^k\}.$$

Очевидно, $R_{n+1}^k \supset R_{n+1}$, причем в силу построения $z^k, z_{n+1}^k \notin R_{n+1}^{k+1}$.

Остается доказать, что существует множество индексов $K_1 \subset K$ такое, что

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \psi_k(z^k) = \lim_{k \rightarrow \infty} z_{n+1}^k = 0, \quad k \in K_1.$$

Последовательность $\{\psi_i(z^i)\}$ по построению монотонно неубывающая и неположительная, т. е.

$$\psi_i(z^i) < \psi_k(z^k) \leq 0 \quad \forall k \in K, \quad i < k.$$

В силу (15)

$$\psi_k(z^i) \geq 0 \quad \forall i, k \in K, \quad i < k. \quad (26)$$

Следовательно, существует

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \psi_k(z^k) = \lim_{k \rightarrow \infty} z_{n+1}^k = P \leq 0,$$

т. е. $\psi_k(z^k) \leq P \leq 0$.

Допустим, что

$$-P \geq \varepsilon > 0. \quad (27)$$

Складывая (26) и (27), получим

$$\psi_k(z^i) - \psi_k(z^k) > \varepsilon, \quad k > i, \quad (28)$$

а т. к.

$$\psi_k(z^i) = \varphi_0(z^i) - \varphi_0(z^k), \quad \psi_k(z^k) = \varphi_0(z^k) - \varphi_0(z^k),$$

то из (28) будем иметь $|\varphi_0(z^i) - \varphi_0(z^k)| > \varepsilon$.

Тогда в силу непрерывности $\varphi_0(z)$ существует $\delta > 0$ такое, что $\|z^i - z^k\| > \delta$, $i > k$, $i, k \in K$. Последнее противоречит ограниченности R . \square

По существу, при доказательстве теоремы 2 проверялось выполнение условий (22) и (23) теоремы 1.

Вернемся теперь к применению метода центров (13), (15) к решению обратных задач вида (9), (10). Если $\varphi_0(z)$ — разность двух выпуклых функций, а $\varphi_i(z)$ — выпуклые функции, то вогнутую миноранту, необходимую для построения правильного отсечения в методе Хьюарда, на каждом шаге процесса определяем или леммой, или разложением в ряд Тейлора, ограничиваясь линейными членами функции $\varphi_i(z)$, $i = \overline{1, m}$, в окрестности текущей точки $\{z^k, u^k\}$.

Пример 1. Пусть в задаче (9) $n = 2$, $m_1 = 2$, $m = 1$, $x^* = (1, 1)$,

$$\varphi(x, u) = x_1^2 + 2x_2^2 - ux_1 - 2ux_2,$$

$$g_1(x, u) = x_1 + ux_2 - 8,$$

$$g_2(x, u) = u_1 - x_2 - 12,$$

$$R_x = E_+^2 = \{x : x_1 \geq 0, x_2 \geq 0\},$$

$$R_u = E_+^1.$$

Тогда задача (15) может быть переписана в следующей форме:

$$\min\{\psi(x^*, u) = \varphi(x^*, u) - \varphi_0(u)\},$$

$$0 \leq u \leq 7,$$

где $\varphi(x^*, u) = 3 - 3u$. Задавая точность $\varepsilon = 10^{-3}$ и начальное значение $u^0 = 0$, получим решение $u^* = 2$ за восемь итераций метода отсечений.

Пример 2. Пусть в задаче (9) $n = 2$, $m_1 = 2$, $m = 2$, $x^* = (1, 1)$,

$$\varphi(x, u) = u_2x_1^2 + u_1x_2^2 - u_1x_1 - 2u_2x_2,$$

$$g_1(x, u) = u_2x_1 + u_1x_2 - 8,$$

$$g_2(x, u) = u_1x_1 - u_2x_2 - 12,$$

$$R_x = R_u = E_+^2.$$

При старте с различных начальных точек u^0 было получено (в среднем за десять итераций) четыре различных решения: (5.35,2.65), (3,5.15), (2.69,1.38), (2,1).

Литература

1. Антипин А.С. *Обратные задачи оптимизации: постановка задачи и подходы к решению* // Сб. "Обратные задачи математического программирования". – М.: Изд-во ВЦ РАН, 1992. – С. 3–33.
2. Левитин Е.С. *Задачи математического программирования при наличии ограничений экстремального типа* // Сб. "Обратные задачи математического программирования". – М.: Изд-во ВЦ РАН, 1992. – С. 102–132.
3. Булатов В.П. *Методы погружения в задачах оптимизации*. – Новосибирск: Наука, 1977. – 158 с.
4. Булатов В.П. *Методы решения многоэкстремальных задач* // Методы численного анализа и оптимизации. – Новосибирск: Наука, 1987. – С. 133–157.
5. Bulatov V.P., Khamisov O.V. *The branch and bound method with cuts in E^{n+1} for solving concave programming problem* // Lecture Notes in Control and Informat. Sci. – 1992. – V. 180. – P. 273–281.

*Институт систем энергетики
им. Л.А. Мелентьева
Сибирского отделения
Российской академии наук*

*Поступила
12.12.2006*