

Н.С. РОЗИНОВА

## УСЛОВИЯ ОПТИМАЛЬНОСТИ В ЗАДАЧЕ МАКСИМИЗАЦИИ РАЗНОСТИ ДВУХ ВЫПУКЛЫХ ФУНКЦИЙ

**Аннотация.** Рассматривается задача оптимизации на выпуклом множестве квадратичной функции, представленной как разность двух выпуклых функций. С помощью редукции к эквивалентной задаче вогнутого программирования доказано достаточное условие оптимальности в форме неравенства для производной целевой функции по направлениям в допустимых точках соответствующей поверхности уровня.

**Ключевые слова:** задача д. с.-максимизации, необходимые и достаточные условия оптимальности.

УДК: 517.977

**Abstract.** We consider a quadratic d. c. optimization problem on a convex set. The objective function is represented as the difference of two convex functions. By reducing the problem to the equivalent concave programming problem we prove a sufficient optimality condition in the form of an inequality for the directional derivative of the objective function at admissible points of the corresponding level surface

**Keywords:** d. c.-maximization problem, necessary and sufficient optimality conditions.

### 1. ВВЕДЕНИЕ

Задачи д. с.-оптимизации (д. с. — разность двух выпуклых функций) имеют достаточно высокий уровень общности и образуют своеобразный класс невыпуклых структур [1]–[3]. Первая ступень исследования таких задач связана с выводом условий оптимальности, учитывающих специфику постановки и выделяющих множество экстремальных точек. Интересно отметить, что полученные в этой области результаты являются не только необходимыми, но и достаточными условиями глобальной оптимальности, что ранее было характерно только для выпуклых задач.

В данной работе рассматривается задача максимизации квадратичной д. с.-функции на выпуклом компакте. Показывается, что стандартное условие оптимальности (полная линеаризация целевой функции) эквивалентно условию с частичной линеаризацией по первой из составляющих функций. Представлены две процедуры поиска экстремальных точек задачи.

---

Поступила 18.03.2010

Работа выполнена при финансовой поддержке Российского фонда фундаментальных исследований № 08-01-00709а.

Расширение локального условия на все точки глобального максимума приводит к достаточному условию оптимальности, которое доказывается через редукцию к эквивалентной задаче выпуклой максимизации. В отличие от результата из [3] полученное условие не содержит параметра и формулируется в виде неравенства для производной целевой функции по направлениям в допустимых точках поверхности уровня.

## 2. НЕОБХОДИМОЕ УСЛОВИЕ ОПТИМАЛЬНОСТИ

Пусть  $D \subset R^n$  — выпуклое, компактное множество,  $\text{int } D \neq \emptyset$ . Введем д. с.-функцию

$$\phi(x) = \phi_1(x) - \phi_2(x), \quad x \in D,$$

с квадратичными, сильно выпуклыми образующими функциями

$$\phi_i(x) = 1/2\langle x - a^i, C_i(x - a^i) \rangle, \quad a^i \in R^n, \quad C_i \in R^{n \times n}, \quad i = 1, 2,$$

где  $C_i$  — симметричная, положительно определенная матрица ( $C_i > 0$ ). Обозначим  $C = C_1 - C_2$ . Это матрица вторых частных производных функции  $\phi(x)$ .

Будем рассматривать задачу д. с.-оптимизации, а именно, задачу (P):

$$\phi(x) \rightarrow \max, \quad x \in D.$$

Выделим крайние случаи

- 1)  $C < 0 \Rightarrow$  (P) — задача выпуклого программирования;
- 2)  $C > 0 \Rightarrow$  (P) — задача вогнутого программирования.

Возьмем за основу промежуточную ситуацию, характерную собственно для д. с.-задач. Предположим, что матрица  $C$  является неопределенной, т. е. квадратичная форма  $\langle x, Cx \rangle$  принимает на сфере  $\langle x, x \rangle = 1$  как положительные, так и отрицательные значения.

Пусть  $y \in D$  — точка локального максимума в задаче (P). Допустим, что  $y \in \text{int } D$ . Тогда  $\nabla \phi(y) = 0$ . Поскольку  $\nabla^2 \phi(y) = C$  — неопределенная матрица, то необходимое условие второго порядка не выполняется, т. е. включение  $y \in \text{int } D$  невозможно. Это значит, что всякая точка локального максимума в задаче (P) является граничной точкой допустимого множества  $D$ .

Сформулируем необходимое условие локального максимума в задаче (P) для точки  $y \in D$ :

$$\langle \nabla \phi(y), x - y \rangle \leq 0 \quad \forall x \in D. \tag{1}$$

С учетом характера целевой функции представим неравенство (1) в другой форме.

**Лемма.** Условие (1) с  $y \in D$  эквивалентно неравенству

$$\langle \nabla \phi_1(y), x - y \rangle \leq \phi_2(x) - \phi_2(y) \quad \forall x \in D. \tag{2}$$

*Доказательство* проводится с учетом выпуклости функции  $\phi_2(\cdot)$ .

Таким образом, в задаче (P) действуют два варианта необходимого условия локального максимума: условие (1) с полной линеаризацией целевой функции и условие (2) с частичной линеаризацией. Введем соответствующие им задачи выпуклого программирования, а именно, задачу (P<sub>1</sub>):

$$\langle \nabla \phi(y), x \rangle \rightarrow \max, \quad x \in D;$$

и задачу (P<sub>2</sub>):

$$\langle \nabla \phi_1(y), x \rangle - \phi_2(x) \rightarrow \max, \quad x \in D.$$

Пусть  $D_1(y) = \text{Argmax}(P_1)$  — множество решений задачи  $(P_1)$ ,  $x(y)$  — единственное решение задачи  $(P_2)$ . Тогда условия (1), (2) представляются в форме экстремальных соотношений  $y \in D_1(y)$  и  $y = x(y)$ , которые в силу утверждения леммы эквивалентны. Разница между условиями связана с потенциалом улучшения в случае их нарушения.

Пусть условие (1) не выполняется, т. е.  $y \notin D_1(y)$ . Выделим произвольную точку  $\bar{y} \in D_1(y)$ . Тогда справедливо неравенство  $\langle \nabla \phi(y), \bar{y} - y \rangle > 0$ , которое в совокупности с выпуклостью  $D$  означает, что вектор  $(\bar{y} - y)$  есть допустимое направление локального подъема функции  $\phi(\cdot)$  в точке  $y$  на множестве  $D$ : для малых  $\alpha \in (0, 1]$   $y^\alpha \in D$ ,  $\phi(y^\alpha) > \phi(y)$ , где  $y^\alpha = y + \alpha(\bar{y} - y)$ .

Пусть не выполнено условие (2), т. е.  $y \neq x(y)$ . Тогда с учетом выпуклости функции  $\phi_1(\cdot)$  и единственности точки  $x(y)$  получаем

$$\phi(x(y)) - \phi(y) \geq \langle \nabla \phi_1(y), x(y) - y \rangle - (\phi_2(x(y)) - \phi_2(y)) > 0. \quad (3)$$

Таким образом, в данном случае имеет место нелокальное улучшение точки  $y$  в задаче  $(P)$ :  $\phi(x(y)) > \phi(y)$ .

Введем множество точек, которые удовлетворяют необходимому условию локального максимума в задаче  $(P)$  (экстремальные точки):

$$\text{Ext}(P) = \{y \in D : y = x(y)\}.$$

Для поиска экстремальных точек представим два итерационных метода на основе вспомогательных задач  $(P_1)$  и  $(P_2)$ .

1. Метод условного градиента с выбором шага по правилу скорейшего подъема [4].

Итерация:

$$\begin{aligned} k = 0, 1, \dots, \quad y^k \in D, \quad \bar{y}^k \in D_1(y^k) &\quad \text{— решение задачи } (P_1) \text{ для } y = y^k, \\ \delta_k = \langle \nabla \phi(y^k), \bar{y}^k - y^k \rangle &\quad \text{— невязка экстремальности,} \\ \delta_k = 0 \Rightarrow y^k \in \text{Ext}(P), & \\ \delta_k > 0 \Rightarrow y^{k+1} = y^k + \alpha_k(\bar{y}^k - y^k), & \\ \alpha_k = \text{argmax}\{\phi(y^k + \alpha(\bar{y}^k - y^k)), \quad \alpha \in [0, 1]\}, & \\ \text{если } \beta_k = \langle \bar{y}^k - y^k, C(\bar{y}^k - y^k) \rangle \geq 0, \text{ то } \alpha_k = 1, & \\ \text{в противном случае } \alpha_k = \min \left\{ \frac{\delta_k}{|\beta_k|}, 1 \right\}. & \end{aligned}$$

Монотонность:  $\phi(y^{k+1}) > \phi(y^k)$ .

Сходимость:  $\delta_k \rightarrow 0$ ,  $k \rightarrow \infty$ .

2. Метод нелокального улучшения (вспомогательная задача  $(P_2)$ ). Итерация:

$$y^0 \in D, \quad y^{k+1} = x(y^k), \quad k = 0, 1, \dots$$

Обозначим величину приращения целевой функции  $\Delta_k = \phi(y^{k+1}) - \phi(y^k)$ . С учетом оценки (3) для  $y = y^k$  получаем

$$\Delta_k \geq 0, \quad \Delta_k = 0 \Leftrightarrow y^k = x(y^k) \Leftrightarrow y^k \in \text{Ext}(P).$$

Следовательно,  $\Delta_k$  — невязка экстремальности для точки  $y^k$ . В силу монотонности и ограниченности последовательности  $\{\phi(y^k)\}$  имеем свойство сходимости:  $\Delta_k \rightarrow 0$ ,  $k \rightarrow \infty$ .

### 3. ДОСТАТОЧНОЕ УСЛОВИЕ ОПТИМАЛЬНОСТИ

Сформулируем достаточное условие оптимальности в задаче (P) на основе (1).

Пусть  $\text{Argmax}(P)$  — множество точек глобального максимума в задаче (P). Для точки  $z \in D$  введем множество  $L(z) = \{x : \phi(x) = \phi(z)\}$  (поверхность уровня функции  $\phi(\cdot)$  в точке  $z$ ).

**Теорема.** Пусть  $z \in D$ ,  $\phi(z) > \min\{\phi(x), x \in D\}$ . Если

$$\langle \nabla \phi(y), x - y \rangle \leq 0 \quad \forall x \in D, \quad y \in D \cap L(z), \quad (4)$$

то  $z \in \text{Argmax}(P)$ .

Приведем схему доказательства. Пусть  $b = \max\{\phi_2(x), x \in D\}$ . Тогда  $\phi_2(x) \in [0, b]$   $\forall x \in D$ . Представим задачу (P) в эквивалентной форме в пространстве  $R^{n+1}$ , а именно, в виде задачи  $(P_{n+1})$ :

$$\phi_1(x) - x_{n+1} \rightarrow \max, \quad x \in D, \quad x_{n+1} \in [0, b], \quad \phi_2(x) \leq x_{n+1}.$$

Это задача на максимум выпуклой функции в пределах выпуклого компактного множества.

Запишем [3] достаточное условие оптимальности для точки  $(z, \phi_2(z))$  в задаче  $(P_{n+1})$ :

$$\langle \nabla \phi_1(y), x - y \rangle - (x_{n+1} - y_{n+1}) \leq 0 \quad (5)$$

$$\forall x \in D, \quad x_{n+1} \in [0, b], \quad \phi_2(x) \leq x_{n+1},$$

$$\forall y \in D, \quad y_{n+1} \in [0, b], \quad \phi_2(y) \leq y_{n+1}, \quad \phi_1(y) - y_{n+1} = \phi_1(z) - \phi_2(z).$$

Неравенство (5) можно переписать в виде (полагаем  $x_{n+1} = \phi_2(x)$ )

$$\langle \nabla \phi_1(y), x - y \rangle - \phi_2(x) + y_{n+1} \leq 0 \quad (6)$$

$$\forall x \in D, \quad y \in D, \quad y_{n+1} \in [0, b], \quad \phi_2(y) \leq y_{n+1}, \quad (7)$$

$$\phi_1(y) - y_{n+1} = \phi(z). \quad (8)$$

Далее положим в (6)  $x = y$ . Тогда  $\phi_2(y) \geq y_{n+1}$ . Сравнивая с (7), получаем  $y_{n+1} = \phi_2(y)$ . Соотношения (6)–(8) принимают вид

$$\langle \nabla \phi_1(y), x - y \rangle - (\phi_2(x) - \phi_2(y)) \leq 0 \quad \forall x \in D, \quad y \in D, \quad \phi(y) = \phi(z). \quad (9)$$

Остается применить утверждение леммы. Условие (9) эквивалентно (4).

**Замечание.** Очевидно, неравенство (4) является необходимым условием глобального максимума для точки  $z \in D$  в задаче (P) (расширение условия (1) на все точки  $y \in \text{Argmax}(P)$ ). Тем же свойством обладает неравенство (9).

Обратим внимание на соотношения (6)–(8) с позиций улучшения точки  $z \in D$ . Предварительно представим неравенство (6) в эквивалентной форме

$$g(y, y_{n+1}) = \langle \nabla \phi_1(y), x(y) - y \rangle - \phi_2(x(y)) + y_{n+1} \leq 0, \quad (10)$$

где  $x(y)$  — решение задачи  $(P_2)$ .

Зафиксируем параметр  $y_{n+1} \in [0, b]$  (например,  $y_{n+1} = \phi_2(z)$ ). Допустим, что найдена точка  $y$  на поверхности уровня (8) функции  $\phi_1(\cdot)$ , для которой неравенство (10) не выполняется, т. е.  $g(y, y_{n+1}) > 0$ . В силу выпуклости функции  $\phi_1(\cdot)$

$$\phi_1(x(y)) \geq \phi_1(y) + \langle \nabla \phi_1(y), x(y) - y \rangle.$$

Поскольку  $y_{n+1} = \phi_1(y) - \phi(z)$ , то  $\phi_1(x(y)) - \phi_2(x(y)) - \phi(z) \geq g(y, y_{n+1})$ , т. е. имеет место свойство улучшения  $\phi(x(y)) > \phi(z)$ .

## ЛИТЕРАТУРА

- [1] Tuy H. *D. C. optimization: Theory, methods and algorithms*, Handbook of global optimization, Ed. by Horst R., Pardalos P.M. (Kluwer Academic Publishers, 1995), V. 2, P. 149–216.
- [2] Hiriart-Urruty J.B. *Conditions for global optimality*, Handbook of global optimization, Ed. by Horst R., Pardalos P.M. (Kluwer Academic Publishers, 1995), V. 2, P. 1–26.
- [3] Стрекаловский А.С. *Элементы невыпуклой оптимизации* (Новосибирск: Наука, 2003).
- [4] Васильев Ф.П. *Методы оптимизации* (Факториал Пресс, М., 2002).

*H.C. Розинова*

*младший научный сотрудник НИЧ,  
Иркутский государственный университет,  
ул. К. Маркса, д. 1, г. Иркутск, 664003,*

*e-mail:* etayne@gmail.com

*N.S. Rozinova*

*Junior Researcher, RD Department,  
Irkutsk State University,  
1 K. Marks str., Irkutsk, 664003 Russia,*

*e-mail:* etayne@gmail.com