

В. Ф. ДЕМЬЯНОВ, Ф. ФАККИНЕЙ

## ЗАДАЧИ ДВУХУРОВНЕВОЙ ОПТИМИЗАЦИИ И ШТРАФНЫЕ ФУНКЦИИ

Задача нахождения оптимального значения функционала на решениях другой оптимизационной задачи сводится к задаче безусловной минимизации некоторого функционала, который (даже в случае гладкости исходных функционалов) является существенно негладким. Указанное сведение проводится с помощью теории точных штрафных функций.

### 1. Оптимизация в метрическом пространстве

В данном разделе приводятся без доказательств некоторые результаты из теории оптимизации в метрических пространствах. Доказательства можно найти в [1], [2].

#### 1.1. Задача безусловной оптимизации

Пусть на метрическом пространстве  $X$  с метрикой  $\rho$  определен функционал  $f : X \rightarrow \overline{\mathbb{R}} = [-\infty, +\infty]$ . Положим  $\text{dom } f = \{x \in X \mid f(x) \in \mathbb{R}\}$  и предположим, что

$$\text{dom } f \neq \emptyset. \quad (1)$$

Пусть  $x \in \text{dom } f$ . Положим

$$f^\downarrow(x) = \liminf_{\substack{y \in X \\ y \rightarrow x}} \frac{f(y) - f(x)}{\rho(x, y)}. \quad (2)$$

Если не существует последовательности  $\{y_k\}$  такой, что

$$y_k \in X, \quad y_k \neq x \quad \forall k, \quad y_k \rightarrow x,$$

то по определению полагаем  $f^\downarrow(x) = +\infty$ . Поскольку  $x \in \text{dom } f$ , то предел в (2) всегда существует, хотя он может быть равен как  $+\infty$ , так и  $-\infty$ .

Величину  $f^\downarrow(x)$  назовем *скоростью наискорейшего спуска* функции  $f$  в точке  $x$ .

Из (2) имеем разложение

$$f(y) = f(x) + \rho(x, y)f^\downarrow(x) + \varrho(\rho(x, y)),$$

где

$$\liminf_{y \rightarrow x} \frac{\varrho(\rho(x, y))}{\rho(x, y)} = 0.$$

Аналогично для  $x \in \text{dom } f$  определяется величина

$$f^\uparrow(x) = \limsup_{\substack{y \in X \\ y \rightarrow x}} \frac{f(y) - f(x)}{\rho(x, y)}. \quad (3)$$

---

Работа выполнена при финансовой поддержке Российского фонда фундаментальных исследований (проект № 03-01-00668).

Если не существует последовательности  $\{y_k\}$  такой, что

$$y_k \in X, \quad y_k \neq x \quad \forall k, \quad y_k \rightarrow x,$$

то по определению полагаем  $f^\uparrow(x) = -\infty$ . Поскольку  $x \in \text{dom } f$ , то предел в (3) также всегда существует, хотя он может быть равен и бесконечности.

Из (3) вытекает разложение

$$f(y) = f(x) + \rho(x, y)f^\uparrow(x) + \bar{o}(\rho(x, y)),$$

где

$$\limsup_{y \rightarrow x} \frac{\bar{o}(\rho(x, y))}{\rho(x, y)} = 0.$$

Величину  $f^\uparrow(x)$  назовем *скоростью наискорейшего подъема* функции  $f$  в точке  $x$ .

Положим  $f_* = \inf_{x \in X} f(x)$ ,  $f^* = \sup_{x \in X} f(x)$ . В силу (1) имеем  $f_* < +\infty$ ,  $f^* > -\infty$ . Если  $f(x_*) = f_*$  для некоторой точки  $x_* \in X$ , то  $x_*$  называется точкой *минимума* (или *глобального, абсолютного минимума*) функции  $f$  на  $X$ . Конечно, может случиться, что такой точки  $x_*$  не существует.

Если для  $\bar{x} \in X$  оказалось  $f(\bar{x}) = +\infty$  или  $f(\bar{x}) = -\infty$ , то  $\bar{x}$  по определению соответственно является точкой *глобального максимума* или *глобального минимума* функции  $f$  на  $X$ .

**Теорема 1.1.** *Для того чтобы  $x_* \in \text{dom } f$  была точкой глобального или локального минимума функции  $f$  на  $X$ , необходимо, чтобы*

$$f^\downarrow(x_*) \geq 0. \tag{4}$$

*Если*

$$f^\downarrow(x_*) > 0,$$

*то  $x_*$  является точкой строгого локального минимума  $f$  на  $X$ .*

**Теорема 1.2.** *Для того чтобы  $x^* \in \text{dom } f$  была точкой глобального или локального максимума функции  $f$  на  $X$ , необходимо, чтобы*

$$f^\uparrow(x^*) \leq 0. \tag{5}$$

*Если*

$$f^\uparrow(x^*) < 0,$$

*то  $x^*$  является точкой строгого локального максимума функции  $f$  на  $X$ .*

**Определение 1.1.** При выполнении условия (4) точка  $x_* \in X$  называется *inf-стационарной*, а при выполнении (5) — *sup-стационарной* точкой функции  $f$  на  $X$ .

**Определение 1.2.** Последовательность  $\{x_k\}$ ,  $x_k \in X$ , такая, что  $f(x_k) \rightarrow f_* = \inf_{x \in X} f(x)$ , называется *минимизирующей*, а в случае  $f(x_k) \rightarrow f^* = \sup_{x \in X} f(x)$  — *максимизирующей* для функции  $f$  на  $X$ .

## 1.2. Оптимизация в метрическом пространстве при наличии ограничений

Пусть  $\{X, \rho\}$  — метрическое пространство,  $\Omega \subset X$  — непустое множество этого пространства. Предположим, что на  $X$  определен функционал  $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ . Требуется найти

$$\inf_{x \in \Omega} f(x) = f_{\Omega}^*. \quad (6)$$

Если вместо множества  $X$  взять множество  $\Omega$  с той же метрикой  $\rho$ , то задача условной минимизации (6) является задачей безусловной минимизации в метрическом пространстве  $\{\Omega, \rho\}$ . Однако часто удобно и полезно не делать такого сведения.

**Теорема 1.3.** *Для того чтобы  $x_* \in \Omega$  была точкой глобального или локального минимума функции  $f$  на множестве  $\Omega$ , необходимо, чтобы*

$$f^{\downarrow}(x_*, \Omega) = \liminf_{\substack{y \in \Omega \\ y \rightarrow x_*}} \frac{f(y) - f(x_*)}{\rho(y, x_*)} \geq 0. \quad (7)$$

Если оказалось  $f^{\downarrow}(x_*, \Omega) > 0$ , то  $x_*$  — точка строгого локального минимума.

**Теорема 1.4.** *Для того чтобы  $x^* \in \Omega$  была точкой глобального или локального максимума функции  $f$  на множестве  $\Omega$ , необходимо, чтобы*

$$f^{\uparrow}(x^*, \Omega) = \limsup_{\substack{y \in \Omega \\ y \downarrow x^*}} \frac{f(y) - f(x^*)}{\rho(y, x^*)} \leq 0. \quad (8)$$

Если оказалось  $f^{\uparrow}(x^*, \Omega) < 0$ , то  $x^*$  — точка строгого локального максимума.

Точка  $x_* \in \Omega$ , удовлетворяющая (7), называется *inf-стационарной*, а точка  $x^* \in \Omega$ , удовлетворяющая (8), — *sup-стационарной* для функции  $f$  на  $\Omega$ .

Пусть

$$\Omega = \{x \in X \mid \varphi(x) = 0\}, \quad (9)$$

где

$$\varphi : X \rightarrow \mathbb{R}, \quad \varphi(x) \geq 0 \quad \forall x \in X. \quad (10)$$

Заметим, что любое множество  $\Omega \subset X$  можно представить в виде (9), где  $\varphi$  удовлетворяет (10). Например, можно взять

$$\varphi(x) = \begin{cases} 0, & x \in \Omega; \\ 1, & x \notin \Omega. \end{cases}$$

Если множество  $\Omega$  замкнутое, то в качестве  $\varphi$  можно также взять функцию

$$\varphi(x) = \inf_{y \in \Omega} \rho(x, y).$$

**Определение 1.3.** Последовательность  $\{x_k\}$  называется *минимизирующей* (м. п.) для функции  $f$  на множестве  $\Omega$ , если

$$x_k \in \Omega \quad \forall k, \quad f(x_k) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} f_{\Omega}^* = \inf_{x \in \Omega} f(x).$$

Последовательность  $\{x_k\}$  называется *обобщенной минимизирующей* (о. м. п.) для функции  $f$  на  $\Omega$ , если

$$x_k \in X \quad \forall k, \quad \rho(x_k, \Omega) = \inf_{y \in \Omega} \rho(x_k, y) \rightarrow 0, \quad f(x_k) \rightarrow f_{\Omega}^*.$$

Последовательность  $\{x_k\}$  называется  *$\varphi$ -минимизирующей* ( $\varphi$ -м. п.) для функции  $f$  на  $\Omega$ , если

$$x_k \in X \quad \forall k, \quad \varphi(x_k) \rightarrow 0, \quad f(x_k) \rightarrow f_{\Omega}^*.$$

### 1.3. Штрафные функции

Пусть  $\{X, \rho\}$  — метрическое пространство, множество  $\Omega$  задано в виде (9). Зафиксируем  $\lambda \geq 0$ . Функция

$$F_\lambda(x) = f(x) + \lambda\varphi(x) \quad (11)$$

называется *штрафной функцией* (для заданных  $f$  и  $\varphi$ ), число  $\lambda$  — *штрафным параметром*. Положим

$$F_\lambda^* = \inf_{x \in X} F_\lambda(x).$$

Для любого  $\lambda \geq 0$  существует последовательность  $\{x_{\lambda k}\}$ , которая является минимизирующей для функции  $F_\lambda(x)$  на  $X$ , т. е.

$$F_\lambda(x_{\lambda k}) \longrightarrow \inf_{x \in X} F_\lambda(x).$$

**Лемма 1.1.** *Если*

$$\inf_{x \in X} f(x) = f^* > -\infty, \quad (12)$$

то  $d(\lambda) = \limsup_{k \rightarrow \infty} \varphi(x_{\lambda k}) \longrightarrow 0$ .

Положим  $\Omega_\delta = \{x \in X \mid \varphi(x) < \delta\}$ ,  $r_\delta = \sup_{y \in \Omega_\delta} \rho(y, \Omega)$ .

**Лемма 1.2.** *Пусть  $\inf_{x \in X} f(x) = f^* > -\infty$ ,  $r_\delta \xrightarrow{\delta \downarrow 0} 0$ , а функция  $f$  равномерно непрерывна на  $\Omega_{\delta_0}$  для некоторого  $\delta_0 > 0$ . Тогда  $\lim_{\lambda \rightarrow \infty} F_\lambda^* = f_\Omega^*$ .*

### 1.4. Точки глобального минимума

С учетом 1.3 справедлива

**Теорема 1.5.** *Пусть имеет место (12) и выполнены следующие условия:*

1) *существует  $\lambda_0 < \infty$  такое, что для каждого  $\lambda \geq \lambda_0$  найдется  $x_\lambda \in X$ , для которого*

$$F_\lambda(x_\lambda) = F_\lambda^* = \inf_{x \in X} F_\lambda(x);$$

2) *найдутся  $\delta > 0$  и  $a > 0$  такие, что*

$$\varphi^\downarrow(x) \leq -a < 0 \quad \forall x \in \Omega_\delta \setminus \Omega, \quad (13)$$

где

$$\Omega_\delta = \{x \in X \mid \varphi(x) < \delta\},$$

3) *функция  $f$  липшицева на  $\Omega_\delta \setminus \Omega$ , т. е. для некоторого  $L < \infty$*

$$|f(x_1) - f(x_2)| \leq L\rho(x_1, x_2) \quad \forall x_1, x_2 \in \Omega_\delta \setminus \Omega. \quad (14)$$

Тогда существует  $\lambda^* \geq \lambda_0$  такое, что

$$\varphi(x_\lambda) = 0 \quad \forall \lambda > \lambda^*, \quad f(x_\lambda) = f_\Omega^* = \inf_{x \in \Omega} f(x),$$

т. е. точка  $x_\lambda$  — решение задачи (6).

**Определение 1.4.** Число  $\lambda^* \geq 0$  называется *константой точного штрафа* (для функции  $f$  на множестве  $\Omega$ ), если

$$F_\lambda^* := \inf_{x \in X} F_\lambda(x) = \inf_{x \in \Omega} f(x) =: f_\Omega^* \quad \forall \lambda > \lambda^* \quad (15)$$

и существует последовательность  $\{x_k^*\}$  такая, что для всех  $\lambda > \lambda^*$

$$x_k^* \in X \quad \forall k, \quad F_\lambda(x_k^*) \xrightarrow[k \rightarrow \infty]{} F_\lambda^*, \quad \rho(x_k^*, \Omega) \xrightarrow[k \rightarrow \infty]{} 0.$$

Нижние грани в (15) могут и не достигаться.

Функция  $F_\lambda(x)$  при  $\lambda > \lambda^*$  называется *функцией точного штрафа*.

Таким образом, в условиях теоремы 1.5  $\lambda^*$  является константой точного штрафа, т. к. в качестве последовательности  $\{x_k^*\}$  можно взять “постоянную” последовательность, положив (для любого фиксированного  $\lambda > \lambda^*$ )  $x_k^* = x_\lambda \quad \forall k$ .

**Теорема 1.6.** Пусть имеет место (12) и выполнены условия 2) и 3) теоремы 1.5. Тогда существует  $\lambda^* \geq \lambda_0$ , являющаяся константой точного штрафа для функции  $f$  на множестве  $\Omega$ .

### 1.5. Точки локального минимума и inf-стационарные точки

**Теорема 1.7.** В условиях теоремы 1.5 найдется такое  $\lambda^* < \infty$ , что при  $\lambda > \lambda^*$  все точки локального минимума функции  $F_\lambda(x)$ , принадлежащие множеству  $\Omega_\delta$ , являются и точками локального минимума функции  $f$  на  $\Omega$ .

**Теорема 1.8.** Пусть выполнены условия 2) и 3) теоремы 1.5. Если  $x_0 \in \Omega$  — точка локального минимума функции  $f$  на  $\Omega$ , то найдется  $\lambda^* < \infty$  такое, что  $x_0$  при  $\lambda > \lambda^*$  будет точкой локального минимума функции  $F_\lambda(x)$ .

**Теорема 1.9.** Предположим, что для чисел  $\delta > 0$ ,  $a > 0$  и  $L < \infty$  выполнены условия (13) и (14). Тогда найдется такое  $\lambda^* < \infty$ , что при  $\lambda > \lambda^*$  любая inf-стационарная точка функции  $F_\lambda(x)$  на множестве  $X$ , принадлежащая множеству  $\Omega_\delta$ , является и inf-стационарной точкой функции  $f$  на множестве  $\Omega$ .

**Замечание 1.1.** Из теорем 1.5, 1.7 и 1.8 следует, что при выполнении условий теоремы 1.5 при достаточно больших  $\lambda$  все точки глобального и локального минимума функций  $F_\lambda(x)$  на  $X$  и функции  $f$  на  $\Omega$ , принадлежащие множеству  $\Omega_\delta$ , совпадают.

Обычно большинство существующих численных методов приводят лишь к inf-стационарной точке. Из теоремы 1.9 следует, что при достаточно большом коэффициенте  $\lambda$  все inf-стационарные точки функции  $F_\lambda(x)$  на  $X$ , принадлежащие множеству  $\Omega_\delta$ , являются и inf-стационарными точками функции  $f$  на множестве  $\Omega$ . Обратное, вообще говоря, неверно, но нас не интересуют inf-стационарные точки функции  $f$  на  $\Omega$ , не являющиеся точками локального или глобального минимума.

Сформулируем еще одно условие, при выполнении которого задача условной минимизации сводится к задаче безусловной минимизации.

**Теорема 1.10.** Предположим, что  $x_0 \in \Omega$  — точка локального минимума функции  $f$  на множестве  $\Omega$  и что существуют  $a > 0$  и  $\delta > 0$  такие, что

$$\varphi(x) \geq a\rho(x, \Omega) \quad \forall x \in B_\delta(x_0).$$

Если функция  $f$  липшицева на  $B_\delta(x_0)$  с константой Липшица  $L$ , то найдется такое  $\lambda^* < \infty$ , что  $x_0$  при  $\lambda > \lambda^*$  является точкой локального минимума функции  $F_\lambda(x) = f(x) + \lambda\varphi(x)$  на множестве  $X$ .

Результаты по теории штрафных и точных штрафных функций можно найти, например, в работах [2]–[11].

## 2. Задача двухуровневой оптимизации

### 2.1. Постановка задачи

Пусть  $\{X, \rho\}$  — метрическое пространство;  $f, f_1 : X \rightarrow \mathbb{R}$  — заданные непрерывные функции;  $G \subset X$  — заданное множество.

Положим

$$\Omega = \{x \in G \mid f_1(x) \leq f_1(y) \quad \forall y \in G\},$$

т. е.  $\Omega \subset G$  — множество точек минимума функции  $f_1$  на множестве  $G$ . Предположим, что  $\Omega \neq \emptyset$ .

**Задача P<sub>1</sub>.** Найти  $\min_{x \in \Omega} f(x)$ .

Задача P<sub>1</sub> является двухуровневой (двухэтапной) задачей оптимизации. Многие практические задачи могут быть описаны с помощью математических моделей, в которых требуется решать задачи подобного вида (напр., [12], [13]). В данной работе с помощью теории точных штрафов задача двухэтапной оптимизации сводится к задаче минимизации некоторого функционала на всем пространстве [9].

### 2.2. Штрафные функции в двухуровневой задаче

Множество  $\Omega$  можно представить в виде

$$\Omega = \{x \in G \mid \varphi(x) = 0\}, \quad (16)$$

где

$$\varphi(x) := \sup_{y \in G} (f_1(x) - f_1(y)) = f_1(x) - f_{1G}^*, \quad f_{1G}^* = \inf_{y \in G} f_1(y). \quad (17)$$

Отметим, что  $\varphi(x) \geq 0 \quad \forall x \in G$ .

Рассмотрим случай, когда множество  $G$  представлено в виде

$$G = \{x \in X \mid \varphi_1(x) = 0\},$$

где

$$\varphi_1(x) \geq 0 \quad \forall x \in X.$$

Зафиксируем  $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2) \geq 0$ . Запись  $\lambda \geq 0$  здесь и везде далее означает, что  $\lambda_1 \geq 0, \lambda_2 \geq 0$ . Аналогично  $\lambda > 0$  означает, что  $\lambda_1 > 0, \lambda_2 > 0$ . Введем функцию

$$F_\lambda(x) = f(x) + \lambda_1[\varphi(x) + \lambda_2\varphi_1(x)].$$

Функция  $F_\lambda(x)$  называется *штрафной* (для заданных  $f, \varphi$  и  $\varphi_1$ ), вектор  $\lambda$  — *штрафным параметром*. Положим

$$F_\lambda^* = \inf_{x \in X} F_\lambda(x).$$

Для любого  $\lambda \geq 0$  существует последовательность  $\{x_{\lambda k}\}$ , которая является минимизирующей для функции  $F_\lambda(x)$  на  $X$ , т. е.

$$F_\lambda(x_{\lambda k}) \longrightarrow \inf_{x \in X} F_\lambda(x).$$

**Определение 2.1.** Последовательность  $\{x_k\}$  называется  $(\varphi, \varphi_1)$ -*минимизирующей* для функции  $f$  на  $\Omega$   $((\varphi, \varphi_1)$ -м. п.), если

$$x_k \in X \quad \forall k, \quad \varphi(x_k) \rightarrow 0, \quad \varphi_1(x_k) \rightarrow 0, \\ f_1(x_k) \longrightarrow f_{1G}^* = \inf_{x \in G} f_1(x), \quad f(x_k) \longrightarrow f_\Omega^* = \inf_{x \in \Omega} f(x).$$

**Лемма 2.1.** *Если*

$$\inf_{x \in X} f(x) = f^* > -\infty, \quad \inf_{x \in X} f_1(x) = f_1^* > -\infty,$$

то

$$d(\lambda) = \limsup_{k \rightarrow \infty} \varphi(x_{\lambda k}) \xrightarrow{\lambda \rightarrow \infty} 0, \quad (18)$$

$$d_1(\lambda) = \limsup_{k \rightarrow \infty} \varphi_1(x_{\lambda k}) \xrightarrow{\lambda \rightarrow \infty} 0. \quad (19)$$

Здесь  $\lambda \rightarrow \infty$  означает, что  $\min\{\lambda_1, \lambda_2\} \rightarrow \infty$ .

**Доказательство.** По предположению  $\Omega \neq \emptyset$ , следовательно, существует  $\bar{x} \in \Omega$ . Тогда  $F_\lambda(\bar{x}) = f(\bar{x})$ , поэтому

$$F_\lambda^* \leq F_\lambda(\bar{x}) = f(\bar{x}) \quad \forall \lambda \geq 0. \quad (20)$$

Допустим, что (18) не имеет места, тогда существуют последовательность  $\{\lambda_s\}$  и число  $a > 0$  такие, что имеет место по крайней мере одно из соотношений:

$$\lambda_s \rightarrow +\infty, \quad d(\lambda_s) \geq a, \quad (21)$$

$$\lambda_s \rightarrow +\infty, \quad d_1(\lambda_s) \geq a. \quad (22)$$

В случае (21) для каждого  $\lambda_s$  найдем такое  $k_s$ , чтобы выполнялись неравенства

$$\varphi(x_{\lambda_s k_s}) \geq \frac{a}{2}, \quad F_{\lambda_s}(x_{\lambda_s k_s}) = F_{\lambda_s}^* + \varepsilon_s, \quad (23)$$

где  $\varepsilon_s \downarrow 0$ . В силу (21) и (23) имеем

$$F_{\lambda_s}(x_{\lambda_s k_s}) = f(x_{\lambda_s k_s}) + \lambda_{1s}[\varphi(x_{\lambda_s k_s}) + \lambda_{2s}\varphi_1(x_{\lambda_s k_s})] \geq f(x_{\lambda_s k_s}) + \lambda_{1s}\varphi(x_{\lambda_s k_s}) \geq f^* + \lambda_{1s}\frac{a}{2} \xrightarrow{s \rightarrow \infty} +\infty. \quad (24)$$

В силу (20) и (23)

$$F_{\lambda_s}(x_{\lambda_s k_s}) = F_{\lambda_s}^* + \varepsilon_s \leq f(\bar{x}) + \varepsilon_s \rightarrow f(\bar{x}),$$

а левая часть в (24) стремится к  $+\infty$ . Полученное противоречие и доказывает невозможность случая (21).

В случае (22) снова для каждого  $\lambda_s$  найдем такое  $k_s$ , чтобы выполнялись неравенства

$$\varphi_1(x_{\lambda_s k_s}) \geq \frac{a}{2}, \quad F_{\lambda_s}(x_{\lambda_s k_s}) = F_{\lambda_s}^* + \varepsilon_s, \quad (25)$$

где  $\varepsilon_s \downarrow 0$ . В силу (22) и (25) имеем (ср. с (24))

$$F_{\lambda_s}(x_{\lambda_s k_s}) = f^* + \lambda_{1s}\lambda_{2s}\frac{a}{2} \xrightarrow{s \rightarrow \infty} +\infty. \quad (26)$$

В силу (20) и (25)

$$F_{\lambda_s}(x_{\lambda_s k_s}) = F_{\lambda_s}^* + \varepsilon_s \leq f(\bar{x}) + \varepsilon_s \rightarrow f(\bar{x}),$$

а левая часть в (26) стремится к  $+\infty$ . Полученное противоречие и доказывает невозможность случая (22).  $\square$

**Следствие 2.1.** Если для любого  $\lambda \geq \lambda_0 \geq 0$  существует  $x_\lambda \in X$  такое, что  $F_\lambda(x_\lambda) = F_\lambda^*$ , то

$$\varphi(x_\lambda) \xrightarrow{\lambda \rightarrow \infty} 0, \quad \varphi_1(x_\lambda) \xrightarrow{\lambda \rightarrow \infty} 0.$$

Здесь и далее  $\lambda = (\lambda_1, \lambda_2)$ ,  $\lambda_0 = (\lambda_{01}, \lambda_{02})$ .

Вспомнив лемму 1.2, положим

$$\Omega_\delta = \{x \in X \mid \varphi(x) < \delta\}, \quad r_\delta = \sup_{y \in \Omega_\delta} \rho(y, \Omega).$$

**Лемма 2.2.** Пусть

$$\inf_{x \in X} f(x) = f^* > -\infty, \quad r_\delta \xrightarrow{\delta \downarrow 0} 0, \quad (27)$$

а функция  $f$  равномерно непрерывна на  $\Omega_{\delta_0}$  для некоторого  $\delta_0 > 0$ . Тогда

$$\lim_{\lambda \rightarrow \infty} F_\lambda^* = f_\Omega^*.$$

**Доказательство.** Допустим противное. Тогда найдутся  $a > 0$  и последовательности  $\{\lambda_k\} = \{(\lambda_{k1}, \lambda_{k2})\}$  и  $\{x_k\}$  такие, что  $\lambda_k \rightarrow \infty$ ,  $x_k \in X$ ,

$$f(x_k) + \lambda_{1k}[\varphi(x_k) + \lambda_{2k}\varphi_1(x_k)] \leq f_\Omega^* - a. \quad (28)$$

Из (28) следует  $\varphi(x_k) + \lambda_{2k}\varphi_1(x_k) \rightarrow 0$ . Отсюда в силу неотрицательности  $\varphi$  и  $\varphi_1$

$$\varphi(x_k) \rightarrow 0, \quad \varphi_1(x_k) \rightarrow 0. \quad (29)$$

Выберем последовательность  $\{\varepsilon_k\}$  такую, что  $\varepsilon_k \downarrow 0$ . Для каждого  $x_k$  найдем такое  $y_k \in \Omega$ , что

$$\rho(y_k, x_k) \leq \rho(x_k, \Omega) + \varepsilon_k \leq r_{\delta_k} + \varepsilon_k, \quad (30)$$

где  $\delta_k = \varphi(x_k) + \varepsilon_k$ . Из (29) следует  $\delta_k \rightarrow 0$ , а тогда из (27)  $r_{\delta_k} \rightarrow 0$ . Поэтому из (29) и (30) имеем  $\rho(y_k, x_k) \rightarrow 0$ . Отсюда, из (28) и равномерной непрерывности  $f$  на  $\Omega_{\delta_0}$  для достаточно больших  $k$  следует

$$f(y_k) = f(x_k) + [f(y_k) - f(x_k)] < f_\Omega^* - \frac{a}{2},$$

что противоречит определению  $f_\Omega^*$ , ибо  $y_k \in \Omega$ .  $\square$

### 2.3. Точные штрафные функции в двухуровневой задаче

**Лемма 2.3.** Если при некотором  $\lambda_0 \geq 0$  нашлось  $x_{\lambda_0} \in X$  такое, что

$$F_{\lambda_0}(x_{\lambda_0}) = F_{\lambda_0}^* := \inf_{x \in X} F_{\lambda_0}(x), \quad (31)$$

и при этом

$$\varphi(x_{\lambda_0}) = 0, \quad \varphi_1(x_{\lambda_0}) = 0,$$

то  $x_{\lambda_0}$  — точка минимума функции  $f$  на множестве  $\Omega$ .

**Доказательство.** Действительно, для любого  $\lambda > 0$  имеем

$$\begin{aligned} F_\lambda^* := \inf_{x \in X} F_\lambda(x) &\leq \inf_{x \in G} F_\lambda(x) = \inf_{x \in G} \{f(x) + \lambda_1\varphi(x)\} \leq \\ &\leq \inf_{x \in \Omega} \{f(x) + \lambda_1\varphi(x)\} = \inf_{x \in \Omega} f(x) = f_\Omega^* \quad \forall \lambda \geq 0. \end{aligned} \quad (32)$$

Из (31) следует  $x_{\lambda_0} \in G$ ,  $x_{\lambda_0} \in \Omega$ . Тогда  $F_{\lambda_0}(x_{\lambda_0}) = f(x_{\lambda_0})$ . Из (31) и (32)

$$F_{\lambda_0}^* := \inf_{x \in X} F_{\lambda_0}(x) = f(x_{\lambda_0}) \leq f_\Omega^* := \inf_{x \in \Omega} f(x) \leq f(x_{\lambda_0}).$$

Отсюда  $f_\Omega^* = f(x_{\lambda_0})$ .

При  $\lambda > \lambda_0$

$$\begin{aligned} F_\lambda(x) &= f(x) + \lambda_1[\varphi(x) + \lambda_2\varphi_1(x)] = \\ &= f(x) + [\lambda_{01} + (\lambda_1 - \lambda_{01})][\varphi(x) + (\lambda_{02} + (\lambda_2 - \lambda_{02}))\varphi_1(x)] = \\ &= F_{\lambda_0}(x) + (\lambda_1 - \lambda_{01})\varphi(x) + (\lambda_1\lambda_2 - \lambda_{01}\lambda_{02})\varphi_1(x). \end{aligned} \quad (33)$$

Так как

$$\lambda_1 - \lambda_{01} > 0, \quad \lambda_1\lambda_2 - \lambda_{01}\lambda_{02} > 0, \quad \varphi(x) \geq 0, \quad \varphi_1(x) \geq 0, \quad (34)$$

то  $F_\lambda(x) \geq F_{\lambda_0}(x)$ . Отсюда

$$F_\lambda^* \geq F_{\lambda_0}^*. \quad (35)$$

С другой стороны, из (32)

$$F_\lambda^* \leq f_\Omega^* = F_{\lambda_0}^*. \quad (36)$$

Из (35) и (36) имеем

$$F_\lambda^* = F_{\lambda_0}^*. \quad (37)$$

Если  $F_\lambda^* = F_\lambda(x_\lambda)$ , то из (33)

$$F_\lambda^* = F_\lambda(x_\lambda) = F_{\lambda_0}(x_\lambda) + (\lambda_1 - \lambda_{01})\varphi(x_\lambda) + (\lambda_1\lambda_2 - \lambda_{01}\lambda_{02})\varphi_1(x_\lambda).$$

Отсюда, из (34) и (37) следует  $\varphi(x_\lambda) = \varphi_1(x_\lambda) = 0$  (в противном случае  $F_{\lambda_0}(x_\lambda) < F_\lambda^*$ , и из (37)  $F_{\lambda_0}(x_\lambda) < F_{\lambda_0}^*$ , что противоречит определению  $F_{\lambda_0}^*$ ).  $\square$

Таким образом, при  $\lambda > \lambda_0$  любая точка минимума функции  $F_\lambda$  на  $X$  является точкой минимума функции  $f$  на  $\Omega$ . Справедливо и обратное: *при  $\lambda > \lambda_0$  любая точка минимума функции  $f$  на  $\Omega$  является точкой минимума функции  $F_\lambda$  на  $X$ .*

Действительно, пусть  $x_\lambda$  — точка минимума функции  $F_\lambda(x)$  на  $X$  и  $x_\lambda \in \Omega$ . Тогда

$$f(x_\lambda) = f_\Omega^*, \quad F_\lambda(x_\lambda) = F_\lambda^*.$$

Если  $x^* \in \Omega$  и  $f(x^*) = f_\Omega^*$ , то  $f(x^*) = f(x_\lambda)$  и

$$F_\lambda(x^*) = f(x^*) = f(x_\lambda) = F_\lambda(x_\lambda) = F_\lambda^*,$$

т. е.  $x^*$  (точка минимума функции  $f$  на  $\Omega$ ) является и точкой минимума функции  $F_\lambda$  на  $X$ .

Итак, *при  $\lambda > \lambda_0$  множество точек минимума функции  $f$  на  $\Omega$  совпадает с множеством точек минимума функции  $F_\lambda$  на  $X$ .* Функцию  $F_\lambda(x)$  в этом случае будем называть точной штрафной функцией (для двухуровневой задачи).

#### 2.4. Достаточные условия существования точной штрафной функции

Пусть  $\{X, \rho\}$  — метрическое пространство. Рассмотрим задачу минимизации функции  $f(x)$  на множестве

$$\Omega = \{x \in G \mid \varphi(x) = 0\},$$

где  $\varphi(x) = \sup_{y \in G} (f_1(x) - f_1(y))$ ,  $G \subset X$ . Положим

$$\Omega_\delta = \{x \in G \mid \varphi(x) \leq \delta\}, \quad F_{1\lambda_1}(x) = f(x) + \lambda_1\varphi(x).$$

Предположим, что

$$\inf_{x \in G} f(x) = f_G^* > -\infty.$$

Положим

$$\varphi_G^\downarrow(x) := \liminf_{\substack{y \in G \\ y \rightarrow x}} \frac{\varphi(y) - \varphi(x)}{\rho(x, y)} = \liminf_{\substack{y \in G \\ y \rightarrow x}} \frac{f_1(y) - f_1(x)}{\rho(x, y)} =: f_{1G}^\downarrow(x).$$

Из теоремы 1.5 вытекает

**Теорема 2.1.** *Пусть*

1) *существует  $\lambda_{10} < \infty$  такое, что для каждого  $\lambda_1 > \lambda_{10}$  найдется  $x_{\lambda_1} \in X$ , для которого*

$$F_{1\lambda_1}(x_{\lambda_1}) = F_{1\lambda G}^* = \inf_{x \in G} F_{1\lambda_1}(x);$$

2) *найдутся  $\delta > 0$  и  $a > 0$  такие, что*

$$f_{1G}^\downarrow = \varphi_G^\downarrow(x) \leq -a < 0 \quad \forall x \in \Omega_\delta \setminus \Omega; \quad (38)$$

3) функция  $f$  липшицева на  $\Omega_\delta \setminus \Omega$ .

Тогда существует  $\lambda_1^* \geq \lambda_{10}$  такое, что

$$\varphi(x_{\lambda_1}) = 0 \quad \forall \lambda_1 > \lambda_1^*, \quad f(x_{\lambda_1}) = f_\Omega^* = \inf_{x \in \Omega} f(x),$$

т.е. точка  $x_{\lambda_1}$  — решение задачи  $\mathbf{P}_1$ .

Таким образом, при  $\lambda_1 > \lambda_1^*$  задача минимизации  $f$  на множестве  $\Omega$  эквивалентна задаче минимизации функции  $F_{1\lambda_1}$  на множестве  $G$ .

Рассмотрим случай  $G = \{x \in X \mid \varphi_1(x) = 0\}$ , где  $\varphi_1(x) \geq 0 \quad \forall x \in X$ . Зафиксируем любое  $\lambda_1 > \lambda_1^*$ . Снова применим теорему 1.5. Построим функцию

$$F_\lambda(x) = F_{1\lambda_1}(x) + \lambda_2 \varphi_1(x) = f(x) + \lambda_1[\varphi(x) + \lambda_2 \varphi_1(x)].$$

Предположим, что функции  $f$  и  $f_1$  липшицевы на множестве  $G_\varepsilon \setminus G$ , где

$$\varepsilon > 0, \quad G_\varepsilon = \{x \in X \mid \varphi_1 \leq \varepsilon\},$$

а функция  $\varphi_1$  удовлетворяет условию

$$\varphi_1^\downarrow(x) := \liminf_{\substack{y \in X \\ y \rightarrow x}} \frac{\varphi_1(y) - \varphi_1(x)}{\rho(x, y)} \leq -a_1 < 0 \quad \forall x \in G_\varepsilon \setminus G, \quad (39)$$

тогда по теореме 1.5 существует  $\bar{\lambda}_2^* \geq 0$  (зависящее от  $\lambda_1$ ) такое, что при  $\bar{\lambda}_2 > \bar{\lambda}_2^*$  задача минимизации  $F_{1\lambda_1}$  на множестве  $G$  эквивалентна задаче минимизации функции  $F_{1\lambda_1} + \bar{\lambda}_2 \varphi_1(x)$  на множестве  $X$ .

Положим  $\bar{\lambda}_2 = \lambda_1 \lambda_2$ . Из изложенного следует

**Теорема 2.2.** Если выполнены условия теоремы 2.1 и условие (39), то существует  $\lambda^* = (\lambda_1^*, \lambda_2^*) \geq 0$  такое, что при  $\lambda > \lambda^*$  задача минимизации  $f$  на множестве  $\Omega$  эквивалентна задаче минимизации функции  $F_\lambda(x) = f(x) + \lambda_1[\varphi(x) + \lambda_2 \varphi_1(x)]$  на множестве  $X$ .

Если проверка условия (39) обычно не представляет трудностей, то проверка условия (38) является достаточно сложной задачей (из того, что  $\varphi^\downarrow(x) = f_1^\downarrow(x) \leq -a < 0$ , не следует  $\varphi_G^\downarrow(x) = f_{1G}^\downarrow(x) \leq -a < 0$ !).

Учитывая (17), заключаем, что задача  $\mathbf{P}_1$  эквивалентна задаче минимизации функции  $\Phi_\lambda(x) = f(x) + \lambda_1[f_1(x) + \lambda_2 \varphi_1(x)]$  на множестве  $X$ .

**Замечание 2.1.** Выше предполагалось, что инфимум функции  $F_\lambda(x)$  на  $X$  достигается. Полученные результаты могут быть обобщены на случай, когда этот инфимум не достигается (в терминах минимизирующих последовательностей).

### 3. Двухуровневая задача в конечномерном пространстве

#### 3.1. Регулярный случай

Рассмотрим подробнее случай, когда  $X = \mathbb{R}^n$ ,  $f, f_1$  — непрерывно дифференцируемые функции, а множество  $G$  задано в виде

$$G = \{x \in \mathbb{R}^n \mid h_i(x) = 0 \quad \forall i \in \overline{1, N}\},$$

где функции  $h_i(x)$  непрерывно дифференцируемы на  $\mathbb{R}^n$ . Это множество можно переписать в форме

$$G = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \varphi_1(x) = 0\},$$

где

$$\varphi_1(x) := \max_{i \in I} h_i(x), \quad I = \overline{0, N}, \quad (40)$$

$$h_0(x) = 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}^n.$$

Множество  $\Omega$ , как и выше, определено соотношениями (16), (17).

Пусть функции  $h_i$  ( $i \in \overline{1, N}$ ) удовлетворяют стандартным условиям регулярности (напр., если в любой точке  $x \notin \Omega$  градиенты  $h'_i(x)$  “активных” ограничений, т.е. таких, что  $h_i(x) = \varphi_1(x)$ , линейно независимы). Тогда  $\varphi_1$  удовлетворяет условию (39). Предположим также, что выполнены условия теоремы 2.1. Тогда, как следует из теоремы 1.5, при достаточно больших  $\lambda_1$  и  $\lambda_2$  задача минимизации  $f$  на множестве  $\Omega$  эквивалентна задаче минимизации функции  $F_\lambda(x) = f(x) + \lambda_1[\varphi(x) + \lambda_2\varphi_1(x)]$  на всем пространстве  $\mathbb{R}^n$ . Учитывая вид функций  $\varphi(x)$  и  $\varphi_1(x)$ , получаем, что задача минимизации  $f$  на множестве  $\Omega$  эквивалентна задаче минимизации функции

$$\Phi_\lambda(x) = f(x) + \lambda_1[f_1(x) + \lambda_2 \max_{i \in I} h_i(x)] \quad (41)$$

на всем пространстве  $\mathbb{R}^n$ . Функция  $\Phi_\lambda$  является субдифференцируемой, и ее субдифференциал имеет вид

$$\partial\Phi_\lambda(x) = f'(x) + \lambda_1[f'_1(x) + \lambda_2\partial\varphi_1(x)], \quad (42)$$

где

$$\partial\varphi_1(x) = \text{co}\{h'_i(x) \mid i \in R(x)\}, \quad R(x) = \{i \in I \mid h_i(x) = \varphi_1(x)\}.$$

Если  $x^*$  — точка минимума функции  $\Phi$  на  $\mathbb{R}^n$ , то по необходимому условию минимума (см. [13]–[17]) имеет место включение  $0_n \in \partial\Phi(x^*)$ , т.е. найдутся коэффициенты  $\alpha_i$  такие, что

$$\alpha_i \geq 0, \quad \sum_{i \in R(x^*)} \alpha_i = 1, \quad f'(x^*) + \lambda_1 \left[ f'_1(x^*) + \lambda_2 \sum_{i \in R(x^*)} \alpha_i h'_i(x^*) \right] = 0_n. \quad (43)$$

Поскольку  $x^*$  — точка минимума функции  $f_1$  на  $G$ , то

$$f'_1(x^*) + \lambda_2 \sum_{i \in R(x^*)} \beta_i h'_i(x^*) = 0_n, \quad (44)$$

где  $\beta_i \geq 0$ ,  $\sum_{i \in R(x^*)} \beta_i = 1$ . При этом  $0 \in R(x^*) = \{i \in I \mid h_i(x^*) = 0\}$ .

Из (43) и (44) следует

$$f'(x^*) + \sum_{i \in R(x^*)} \gamma_i h'_i(x^*) = 0_n, \quad (45)$$

где  $\gamma_i = (\alpha_i - \beta_i)\lambda_1\lambda_2 \forall i \in R(x^*)$ . Отметим, что коэффициенты  $\gamma_i$  могут быть любого знака. Положим  $\gamma_i = 0 \forall i \notin R(x^*)$ . Из (45) вытекает

**Теорема 3.1.** *Если функция  $\varphi_1$  задана соотношением (40) и выполнены сформулированные выше условия, то найдутся такие коэффициенты  $\gamma_i \in \mathbb{R}$ , что точка минимума функции  $f$  на множестве  $\Omega$  является стационарной точкой функции*

$$F(x, \gamma) = f(x) + \sum_{i \in I} \gamma_i h_i(x)$$

на всем пространстве  $\mathbb{R}^n$ . Здесь  $\gamma = (\gamma_1, \dots, \gamma_N) \in \mathbb{R}^n$ .

Из теоремы 3.1 следует, что если известны коэффициенты  $\gamma_i$ , то для решения задачи  $\mathbf{P}_1$  достаточно найти стационарные точки функции  $F(x, \gamma)$  на  $\mathbb{R}^n$ , т.е. точки, для которых  $F'_x(x, \gamma) = 0_n$ . Вся проблема состоит в том, что обычно эти коэффициенты нам не известны.

**Замечание 3.1.** Положим

$$\bar{\varphi}_1(x) := \max_{i \in \overline{1, N}} h_i(x),$$

$$\Omega_\delta = \{x \in G \mid \varphi(x) \leq \delta\}.$$

Тогда

$$\partial\bar{\varphi}_1(x) = \text{co}\{h'_i(x) \mid i \in \bar{R}(x)\},$$

где

$$\bar{R}(x) = \{i \in I \mid h_i(x) = \bar{\varphi}_1(x)\}.$$

Введем конус

$$\mathcal{K}(x) = \begin{cases} \{0_n\}, & \bar{\varphi}_1(x) < 0; \\ \{v \in \mathbb{R}^n \mid v = \mu w, \mu \leq 0, w \in \partial\bar{\varphi}_1(x)\}, & \bar{\varphi}_1(x) = 0. \end{cases}$$

Можно показать, что условие (38) выполнено, например, если существуют  $a > 0$  и  $\delta$  такие, что

$$\rho(f'_1(x), \mathcal{K}(x)) \geq a > 0 \quad \forall x \in \Omega_\delta \setminus \Omega,$$

где  $\rho(f'_1(x), \mathcal{K}(x)) = \min_{v \in \mathcal{K}(x)} \|f'_1(x) - v\|$ .

### 3.2. Общий случай

Рассмотрим случай, когда условия теоремы 3.1 не выполнены. Предположим, что при некотором  $\varepsilon > 0$  множество

$$G_\varepsilon = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \varphi_1(x) \leq \varepsilon\}$$

ограничено, тогда оно и замкнуто. Положим

$$F_\lambda(x) = f(x) + \lambda_1[\varphi(x) + \lambda_2\varphi_1(x)].$$

Как следует из леммы 2.1, для минимизирующей последовательности  $\{x_{\lambda_k}\}$  выполняются соотношения (18), (19). Поэтому, в силу ограниченности множества  $G_\varepsilon$ , при достаточно больших  $\lambda$  эта последовательность ограничена и (т. к. множество  $G_\varepsilon$  ограничено, а функция  $F_\lambda(x)$  непрерывна) существуют ее предельные точки. Пусть  $x_\lambda$  — точка минимума функции  $F_\lambda$  на  $\mathbb{R}^n$ . Функция  $F_\lambda$  субдифференцируема и ее субдифференциал совпадает с субдифференциалом функции  $\Phi_\lambda(x)$  (см. (41), (42)):

$$\partial F_\lambda(x) = \partial \Phi_\lambda(x) = f'(x) + \lambda_1[f'_1(x) + \lambda_2\partial\varphi_1(x)].$$

По необходимому условию минимума  $0_n \in \partial F_\lambda(x_\lambda)$ , поэтому найдутся коэффициенты  $\alpha_i(\lambda) \geq 0$  такие, что

$$\sum_{i \in R(x_\lambda)} \alpha_i(\lambda) = 1, \quad f'(x_\lambda) + \lambda_1 \left[ f'_1(x_\lambda) + \lambda_2 \sum_{i \in R(x_\lambda)} \alpha_i(\lambda) h'_i(x_\lambda) \right] = 0_n,$$

где  $R(x_\lambda) = \{i \in I \mid h_i(x_\lambda) = \varphi_1(x_\lambda)\}$ . Отсюда в силу ограниченности  $f'(x)$  на  $G_\varepsilon$

$$A(x_\lambda) := f'_1(x_\lambda) + \lambda_2 \sum_{i \in R(x_\lambda)} \alpha_i(\lambda) h'_i(x_\lambda) \longrightarrow 0_n. \quad (46)$$

Поскольку множество  $\{x_\lambda\}$  ограничено, то можно выбрать сходящуюся последовательность  $\{x_{\lambda_k} = x_k\}$ :  $x_k \rightarrow x^* \in G_\varepsilon$ . Здесь  $\lambda_k = (\lambda_{k1}, \lambda_{k2})$ . Без ограничения общности можем считать, что  $\alpha_{ki} := \alpha_i(\lambda_k) \rightarrow \alpha_i^*$  и что  $R(x_k) = R^* \quad \forall k$ .

Возможны два случая: 1)  $0 \in R^*$ , 2)  $0 \notin R^*$ .

Если  $0 \in R^*$ , то  $\varphi_1(x_k) = 0 \quad \forall k$ , т. е.  $x_k \in G$ .

Если же оказалось  $0 \notin R^*$ , то из (46) вытекает соотношение

$$\sum_{i \in R^*} \alpha_i^* h'_i(x^*) = 0_n,$$

где  $\alpha_i^* \geq 0$ ,  $\sum_{i \in R^*} \alpha_i^* = 1$ . При этом  $\varphi_1(x^*) = 0$ , т. е. градиенты  $h'_i(x^*)$  линейно зависимы.

**Замечание 3.2.** Если заранее известно, что градиенты  $h'_i(x^*)$  ( $i \in \overline{1, N}$ ) линейно независимы на множестве  $G$ , то соотношение  $0 \notin R^*$  невозможно. Это означает, что в этом случае при достаточно больших  $\lambda$  точка  $x_\lambda$  будет принадлежать множеству  $G$ .

## Литература

1. Демьянов В.Ф. *Условия экстремума и вариационные задачи*. – СПб: НИИ Химии С.-Петерб. ун-та, 2000. – 136 с.
2. Demyanov V.F., Di Pillo G., Facchinei F. *Exact penalization via Dini and Hadamard conditional derivatives* // Optim. Methods and Software. – 1998. – V. 9. – № 1. – P. 19–36.
3. Гроссман К., Каплан А.А. *Нелинейное программирование на основе безусловной минимизации*. – Новосибирск: Наука, 1981. – 184 с.
4. Еремин И.И. *Метод “штрафов” в выпуклом программировании* // ДАН СССР. – 1967. – Т. 143. – № 4. – С. 748–751.
5. Евтушенко Ю.Г., Жадан В.Г. *Точные вспомогательные функции в задачах оптимизации* // Журн. вычисл. матем. и матем. физ. – 1990. – Т. 30. – № 1. – С. 43–57.
6. Федоров В.В. *Численные методы максимина*. – М.: Наука, 1979. – 278 с.
7. Фиакко А., Мак Кормик Д. *Методы последовательной безусловной минимизации*. – М.: Мир, 1972. – 264 с.
8. Di Pillo G., Facchinei F. *Exact penalty functions for nondifferentiable programming problems* // Nonsmooth Optimization and Related Topics / F.H. Clarke, V.F. Demyanov, F. Giannessi (Eds.). – New York: Plenum, 1989. – P. 89–107.
9. Fletcher R. *Penalty functions* // Math. program.: the State of the Art / A. Bachem, M. Grötschel, B. Korte (Eds.). – Berlin: Springer-Verlag, 1983. – P. 87–114.
10. Ward D.E. *Exact penalties and sufficient conditions for optimality in nonsmooth optimization* // J. of Optim. Theory and Appl. – 1988. – V. 57. – № 3. – P. 485–499.
11. Zangwill W.I. *Non-linear programming via penalty functions* // Management Sci. – 1967. – V. 13. – № 5. – P. 344–358.
12. Outrata J.V. *Necessary optimality conditions for Stackelberg problems* // J. of Optim. Theory and Appl. – 1993. – V. 76. – № 2. – P. 305–320.
13. Shimizu K., Ishizuka Yo, Bard J.F. *Nondifferentiable and two-level mathematical programming*. – Dordrecht: Kluwer Acad. Publ., 1997. – 470 p.
14. Демьянов В.Ф., Васильев Л.В. *Недифференцируемая оптимизация*. – М.: Наука, 1981. – 383 с.
15. Рокафеллар Р. *Выпуклый анализ*. – М.: Мир, 1973. – 472 с.
16. Hiriart-Urruty J.B., Lemarechal C. *Convex analysis and minimization algorithms I*. – Berlin: Springer-Verlag, 1993. – 420 p.
17. Hiriart-Urruty J.B., Lemarechal C. *Convex analysis and minimization algorithms II*. – Berlin: Springer-Verlag, 1993. – 348 p.

Санкт-Петербургский  
государственный университет  
Университет La Sapienza (Италия)

Поступила  
19.09.2003