

Я.И. ЗАБОТИН, И.А. ФУКИН

## АЛГОРИТМЫ В МЕТОДЕ ШТРАФОВ С АППРОКСИМАЦИЕЙ ДОПУСТИМОГО МНОЖЕСТВА

Для решения задачи математического программирования с заданной точностью в [1] предлагалось минимизировать целевую функцию на множестве, погруженном в допустимое. Погруженное множество для задач с неравенствами строилось путем сдвига границы допустимого множества, при котором любая итерационная точка, оказавшаяся в допустимом множестве, являлась приближенным с требуемой точностью решением исходной задачи. В отличие от известного метода модифицированных функций Лагранжа [2] получение приближенного решения достигается только за счет роста штрафного параметра до заранее определенной величины, а погруженное множество остается неизменным до конца процесса оптимизации.

В данной статье аппроксимация допустимого множества представляет собой лебегово множество функции штрафа. Она строится таким образом, чтобы любая точка минимума вспомогательной функции, принадлежащая разности допустимого множества и его аппроксимации, являлась решением с заданной точностью исходной задачи. На этом принципе построены два алгоритма с различными способами аппроксимации допустимого множества. Как и в [1], оценен штрафной коэффициент, заведомо обеспечивающий попадание итерационной точки в допустимое множество. При этом ослаблены условия, налагаемые на целевую функцию и ограничения. Предложены также алгоритмы, допускающие неполную минимизацию вспомогательной функции.

### 1. Постановка задачи. Условие $\rho$ -аппроксимируемости

Пусть функции  $f(x)$ ,  $f_i(x)$  для  $i \in I = \{1, 2, \dots, m\}$  определены, непрерывны и выпуклы в  $n$ -мерном евклидовом пространстве  $R_n$ . Для любого числа  $\lambda$  определим множество  $D(\lambda) = \{x : x \in R_n, g(x) + \lambda \leq 0\}$ , где  $g(x) = \max\{f_i(x), i \in I\}$ . Считается, что минимум функции  $f(x)$  на множестве  $D(0)$  достигается. Положим

$$f^* = \min\{f(x), x \in D(0)\}. \quad (1)$$

Требуется по заданному числу  $\varepsilon > 0$  найти точку  $x' \in X_\varepsilon^* = \{x \in D(0) : f(x) - f^* \leq \varepsilon\}$ . Точку  $x'$  будем называть  $\varepsilon$ -решением задачи отыскания (1). Всюду далее считается, что множество  $D(0)$  удовлетворяет условию Слейтера, т. е.  $\{x : x \in R, g(x) < 0\} \neq \emptyset$ .

Для удобства изложения результатов сформулируем определение  $(\rho, \beta, \lambda)$ -аппроксимации функций на основе известного ([3], с. 245) понятия  $\rho$ -регулярности ограничений в задаче математического программирования. В этом определении и последующих леммах будем считать, что функция  $\varphi(x)$  определена в  $R_n$ , число  $\lambda$  таково, что

$$M(\lambda) = \{x : x \in R_n, \varphi(x) \leq \lambda\} \neq \emptyset,$$

$G$  — заданное в  $R_n$  множество,  $M(\lambda) \cap G \neq \emptyset$  и, как обычно,  $\rho(x, M(\lambda)) = \inf_{y \in M(\lambda)} \|x - y\|$ .

**Определение.** Функцию

$$\psi(x) = \begin{cases} \varphi(x) & \forall x \in M(\lambda) \cap G; \\ \beta\rho(x, M(\lambda)) + \lambda & \forall x \in G \setminus M(\lambda), \beta > 0, \end{cases} \quad (2)$$

будем называть  $(\rho, \beta, \lambda)$ -аппроксимирующей снизу заданную функцию  $\varphi(x)$ , а функцию  $\varphi(x)$  —  $(\rho, \beta, \lambda)$ -аппроксимируемой снизу на множестве  $G$ , если

$$\psi(x) \leq \varphi(x) \quad \forall x \in G. \quad (3)$$

Укажем достаточные условия  $(\rho, \beta, \lambda)$ -аппроксимируемости снизу для выпуклой функции  $\varphi(x)$ .

**Лемма 1.** Пусть функция  $\varphi(x)$  определена, непрерывна и является выпуклой на выпуклом множестве  $G \subset R_n$ , для числа  $\lambda$  множество  $G \cap M(\lambda)$  ограничено и существует точка  $\bar{x} \in G$  такая, что  $\varphi(\bar{x}) < \lambda$ . Тогда найдется число  $\beta = \beta(\lambda) > 0$  такое, что для функции  $\psi(x)$ , определенной условием (2), будет выполняться неравенство (3).

**Доказательство.** В тривиальном случае  $G \subset M(\lambda)$  существование  $(\rho, \beta, \lambda)$ -аппроксимирующей функции очевидно. Пусть  $G \setminus M(\lambda) \neq \emptyset$  и  $x$  — произвольная точка из  $G \setminus M(\lambda)$ . Поскольку  $G$  — выпуклое множество, то  $\alpha x + (1 - \alpha)\bar{x} \in G$  для всех  $\alpha \in (0, 1)$ . Так как  $\varphi(x) > \lambda$ , то в силу непрерывности функции  $\varphi(x)$  найдется такое  $\bar{\alpha} \in (0, 1)$ , что в точке  $y = \bar{\alpha}x + (1 - \bar{\alpha})\bar{x}$ , где  $\bar{\alpha} = \frac{\|y - \bar{x}\|}{\|x - \bar{x}\|}$ , выполняется равенство

$$\varphi(y) = \lambda, \quad (4)$$

при этом из условия выпуклости функции  $\varphi(x)$  на множестве  $G$  вытекает неравенство  $\varphi(y) \leq \bar{\alpha}\varphi(x) + (1 - \bar{\alpha})\varphi(\bar{x})$ . Отсюда с учетом (4)  $\varphi(x) \geq \frac{1 - \bar{\alpha}}{\bar{\alpha}}(\lambda - \varphi(\bar{x})) + \lambda$ . Так как  $\frac{1 - \bar{\alpha}}{\bar{\alpha}} = \frac{\|x - y\|}{\|y - \bar{x}\|}$ , то

$$\varphi(x) \geq \frac{\lambda - \varphi(\bar{x})}{\|y - \bar{x}\|} \|x - y\| + \lambda. \quad (5)$$

Поскольку  $y, \bar{x} \in G \cap M(\lambda)$ , то выполняется неравенство  $\|y - \bar{x}\| \leq d$ , где  $d$  — диаметр компакта  $G \cap M(\lambda)$ . Кроме того,  $\|y - \bar{x}\| \geq \rho(x, M(\lambda))$ . Из (5) следует неравенство (3) при функции  $\psi(x)$ , определенной условием (2) с  $\beta = \frac{\lambda - \varphi(\bar{x})}{d} > 0$ .  $\square$

**Следствие.** Пусть для функции  $\varphi(x)$ , множества  $G \subset R_n$  и числа  $\lambda$  выполняются условия леммы 1. Тогда для любого  $\lambda' > \lambda$  найдется число  $\beta' = \beta(\lambda') > 0$  такое, что функция  $\varphi(x)$  будет  $(\rho, \beta', \lambda')$ -аппроксимируемой снизу на  $G$ .

**Доказательство.** Действительно, т. к. в силу условий леммы 1 существует точка  $\bar{x} \in G$  такая, что  $\varphi(\bar{x}) < \lambda$ , то  $\varphi(\bar{x}) < \lambda'$ . В силу ограниченности множества  $G \cap M(\lambda)$  и выпуклости функции  $\varphi(x)$  для любого  $\lambda' > \lambda$  множество  $G \cap M(\lambda')$  ограничено. Тогда по лемме 1 найдется число  $\beta' = \beta(\lambda') > 0$  такое, что  $\varphi(x) \geq \beta'\rho(x, M(\lambda')) + \lambda'$  для  $x \in G \setminus M(\lambda')$ .  $\square$

**Замечание.** Здесь была использована схема доказательства известной леммы ([3], с. 246) об условиях  $\rho$ -регулярности ограничений в задаче выпуклого программирования. Но лемма 1 может быть использована безотносительно к задаче программирования и множество  $G$  может быть неограниченным. Например,  $G$  может быть плоскостью любой размерности в  $R_n$  или совпадать с  $R_n$ . В первом случае лемму 1 возможно будет использовать при исследовании задач выпуклого программирования, когда среди ограничений есть линейные уравнения, а во втором лемма 1 дает условия  $(\rho, \beta, \lambda)$ -аппроксимируемости снизу выпуклой в  $R_n$  функции на всем пространстве  $R_n$ .

**Лемма 2.** Пусть функция  $\varphi(x)$  непрерывна и выпукла на  $R_n$ . Если функция  $\varphi(x)$  является  $(\rho, \beta, \lambda)$ -аппроксимируемой снизу на  $G \subset R_n$ , то функция  $\varkappa(x) = \tau\varphi(x)$ ,  $0 < \tau \leq 1$ , будет  $(\rho, \tau\beta, \lambda')$ -аппроксимируемой снизу на  $G$  при  $\lambda' \geq \lambda$ .

**Доказательство.** Пусть  $\lambda' \geq \lambda$ ,  $E(\lambda') = \{x : x \in R_n, \varkappa(x) \leq \lambda'\}$ . Если  $G \in M(\lambda')$ , то существование  $(\rho, \tau\beta, \lambda')$ -аппроксимирующей функции очевидно. В противном случае произвольно выберем точку  $x' \in G \setminus E(\lambda')$ . Тогда

$$M(\lambda) \subset E(\lambda') \quad (6)$$

и  $x' \notin M(\lambda)$ . Пусть  $x_p$  — проекция точки  $x'$  на множество  $M(\lambda)$ . Тогда

$$\varphi(x_p) = \lambda. \quad (7)$$

Так как  $x' \notin E(\lambda')$ , то, учитывая (7), имеем

$$\varphi(x') > \frac{\lambda'}{\tau} \geq \frac{\lambda}{\tau} \geq \lambda = \varphi(x_p). \quad (8)$$

При  $\tau = 1$ ,  $\lambda' = \lambda$  функция  $\varkappa(x)$  будет по условиям леммы  $(\rho, \tau\beta, \lambda')$ -аппроксимируемой снизу на  $G$ . В противном случае хотя бы одно из нестрогих неравенств в цепочке (8) будет выполняться как строгое и  $\varphi(x') > \frac{\lambda'}{\tau} > \varphi(x_p)$ . Так как  $\varphi(x)$  — непрерывная функция, то внутри отрезка, соединяющего точки  $x'$ ,  $x_p$ , найдется такая точка  $y$ , что

$$\varphi(y) = \frac{\lambda'}{\tau}. \quad (9)$$

Это значит, что найдется такое число  $\alpha \in (0, 1)$ , для которого  $y = \alpha x_p + (1 - \alpha)x'$ , где

$$\alpha = \frac{\|y - x'\|}{\|x_p - x'\|} = \frac{\|y - x'\|}{\rho(x', M(\lambda))}. \quad (10)$$

Так как  $\varphi(x)$  — выпуклая на  $R_n$  функция, то  $\varphi(y) \leq \alpha\varphi(x_p) + (1 - \alpha)\varphi(x')$ . Отсюда, учитывая (7), (9) и (10), получим

$$\varphi(x') \geq \frac{\|y - x'\|}{\rho(x', M(\lambda))}(\varphi(x') - \lambda) + \frac{\lambda'}{\tau}. \quad (11)$$

По условию леммы  $\varphi(x) \geq \beta\rho(x, M(\lambda)) + \lambda$  для всех  $x \in G \setminus M(\lambda)$ , а в силу (6) тем более это неравенство выполняется для всех  $x \in G \setminus E(\lambda')$ , т. е.

$$\varphi(x) \geq \beta\rho(x, M(\lambda)) + \lambda \quad \forall x \in G \setminus E(\lambda'). \quad (12)$$

В частности, неравенство (12) выполняется для  $x = x'$ . Тогда, усиливая неравенство (11) подстановкой вместо  $\varphi(x')$  в правой части числа  $\beta\rho(x', M(\lambda)) + \lambda$ , получим

$$\varphi(x') \geq \beta\|x' - y\| + \frac{\lambda'}{\tau}. \quad (13)$$

В силу (9) выполняется включение  $y \in E(\lambda')$ . Тогда  $\|x' - y\| \geq \rho(x', E(\lambda'))$  и из (13) следует неравенство  $\tau\varphi(x') \geq \tau\beta\rho(x', E(\lambda')) + \lambda'$ . Таким образом, в силу произвольности выбора  $x' \in G \setminus E(\lambda')$  можно построить функцию  $\phi(x)$ , аппроксимирующую функцию  $\varkappa(x)$  по правилам (2), (3) с параметрами  $\beta$ ,  $\lambda' > \lambda$ .  $\square$

Обратим внимание на частный случай  $\tau = 1$  в лемме 2. В этом случае  $E(\lambda) = M(\lambda)$ . В отличие от следствия к лемме 1 в лемме 2 не требуется выполнение условий леммы 1. Для справедливости утверждения леммы 2 достаточно, чтобы существовала функция,  $(\rho, \beta, \lambda)$ -аппроксимирующая снизу функцию  $\varphi(x)$ , и неважно, как она была построена. Выполнение условия  $\varphi(x) \geq \beta\rho(x, M(\lambda')) + \lambda'$  для всех  $x \in G \setminus M(\lambda)$  при любом  $\lambda' > \lambda$  и постоянном значении параметра  $\beta$  не является противоречивым. При росте параметра  $\lambda$  множество  $M(\lambda)$  расширяется, вычисляется функция  $\varphi(x)$  по правилу (2), а при достаточно большом  $\lambda$  окажется  $G \setminus M(\lambda) = \emptyset$  и построение функции  $\psi(x)$  сводится к неинтересному с практической точки зрения случаю  $\psi(x) = \varphi(x)$ .

## 2. Алгоритмы на основе штрафной функции, построенной по погруженному множеству

Пусть  $y = (y_1, y_2, \dots, y_m) \in R_m$ ,  $R_m^- = \{y : y_i \leq 0 \ \forall i = 1, \dots, m\}$ . В  $R_m$  определим выпуклую функцию  $P(y)$  так, что

$$y \in R_m^- \implies P(y) = 0, \quad y \notin R_m^- \implies P(y) > 0. \quad (14)$$

Обозначим  $V(x) = P(f_1(x) + p, \dots, f_m(x) + p)$  и  $A(\alpha) = \{x \in R_n : V(x) \leq \alpha, \alpha \geq 0\}$ . Учитывая (14), легко заметить, что  $V(x) = 0$  при  $x \in A(0)$  и  $V(x) > 0$  при  $x \notin A(0)$ .

Так как  $A(0) = D(p)$ , то при  $p > 0$  множество  $A(0)$  является погруженным в  $D(0)$ , причем  $D(0)$  является окрестностью множества  $A(0)$ .

Пусть число  $\bar{p} \in (0, -\inf\{g(x), x \in R_n\})$ .

**Лемма 3.** *Множество  $D(p)$  удовлетворяет условию Слейтера при  $p < -\bar{p}$ .*

**Доказательство.** В силу непрерывности функции  $g(x)$  найдется точка  $y$  такая, что  $g(y) = \bar{p}$ . Так как  $\bar{p} < -p$ , то  $y \in D(p)$  и  $g(y) + p < 0$ .  $\square$

Всюду далее будем предполагать, что выполнены

*условие а)* функция  $f(x)$  удовлетворяет на множестве  $X_\varepsilon^*$  условию Липшица с константой  $L$ ;  
*условие б)* существуют числа  $\lambda' \in (0, \bar{p})$  и  $\bar{f} > \min_{x \in D(\lambda')} f(x)$ , множество  $D(\lambda') \cap Q(\bar{f})$  ограничено,

где  $Q(t) = \{x \in R_n : f(x) \leq t\}$ .

Обозначим через  $\text{int } D(\lambda')$  внутренность множества  $D(\lambda')$ , а через  $\text{bd } D(\lambda')$  — его границу.

**Лемма 4.** *Для числа  $\lambda'$  найдется  $\beta = \beta(-\lambda')$  такое, что функция  $g(x)$  будет  $(\rho, \beta, -\lambda')$ -аппроксимированной снизу на множестве  $Q(\bar{f})$ .*

**Доказательство.** Покажем, что существует точка  $\bar{x} \in \text{int } D(\lambda')$  такая, что  $f(\bar{x}) \leq \bar{f}$ . Если это не так, то

$$f(x) > \bar{f} \quad \forall x \in \text{int } D(\lambda'). \quad (15)$$

Выберем произвольную точку  $x' \in \text{bd } D(\lambda')$ . Она является предельной точкой некоторой последовательности  $\{x_k\}_{k=0}^\infty$ , где  $x_k \in \text{int } D(\lambda')$ . Тогда по (15)  $f(x_k) > \bar{f}$  для всех  $k \geq 0$ . Отсюда и из непрерывности  $f(x)$  получим

$$f(x') = \lim_{k \rightarrow \infty} f(x_k) \geq \bar{f}. \quad (16)$$

Следовательно, в силу произвольного выбора точки  $x' \in \text{bd } D(\lambda')$  из (15) и (16) неравенство  $f(x) \geq \bar{f}$  верно для всех  $x \in D(\lambda')$ . Тогда по определению условного минимума  $\bar{f} = \min\{f(x), x \in D(\lambda')\}$ , что противоречит условию б). Существование точки  $\bar{x} \in \text{int } D(\lambda') \cap Q(\bar{f})$  доказано.

Пусть точка  $\tilde{x}$  такая, что  $g(\tilde{x}) = -\bar{p}$ . Тогда по условию б) из неравенства  $\lambda' < \bar{p}$  следует  $g(\tilde{x}) + \lambda' < 0$ . Отсюда в силу выпуклости функции  $g(x)$  получим  $g(x) + \lambda' < 0$  для всех  $x \in \text{int } D(\lambda')$ .

Таким образом, существует точка  $\bar{x} \in Q(\bar{f})$  такая, что  $g(\bar{x}) + \lambda' < 0$ .

Тогда условия леммы 1 выполняются для  $\varphi(x) = g(x)$ ,  $G = Q(\bar{f})$ ,  $\lambda = -\lambda'$ ,  $M(\lambda) = D(\lambda')$ , т. е. можно построить функцию

$$d(x) = \begin{cases} g(x) & \forall x \in D(\lambda') \cap Q(\bar{f}); \\ \beta \rho(x, D(\lambda')) - \lambda' & \forall x \in Q(\bar{f}) \setminus D(\lambda'), \beta > 0, \end{cases}$$

такую, что  $d(x) \leq g(x)$  для всех  $x \in Q(\bar{f})$ .  $\square$

Введем вспомогательную функцию

$$F(x, C) = f(x) + CV(x), \quad C > 0, \quad (17)$$

и множество аргументов ее минимума

$$X(C) = \text{Argmin}\{F(x, C), x \in R_n\}. \quad (18)$$

Посредством  $x(C)$  обозначим точки множества  $X(C)$ ; точка  $x^* \in \text{Argmin}\{f(x), x \in D(0)\}$ .

Известно, что функция  $x(C)$  непрерывна по  $C > 0$  ([4], с. 25),  $f(x(C))$  не убывает, а  $V(x(C))$  не возрастает по  $C > 0$  ([5], с. 38). Убедимся, что

$$f(x(C)) - f^* \leq C(V(x^*) - V(x(C))). \quad (19)$$

Действительно, в силу (18) верно неравенство  $F(x(C), C) \leq F(x^*, C)$ . Отсюда  $f(x(C)) + CV(x(C)) \leq f^* + CV(x^*)$ , что эквивалентно неравенству (19).

Обобщает результаты, полученные в [6] для линейных задач,

**Теорема 1.** Пусть число  $0 \leq p \leq \min\{\frac{\varepsilon\beta}{L}, \lambda'\}$ . Тогда любая точка  $x(C) \in D(0)$  является  $\varepsilon$ -решением задачи (1).

**Доказательство.** Множество  $D(p)$  не пусто, т. к.  $p \leq \lambda' < \bar{p}$  и  $D(p) \supset D(\bar{p})$ . Пусть  $x_p$  — проекция точки  $x^*$  на множество  $D(p)$ . Так как  $f(x_p) \geq f^*$  и целевая функция удовлетворяет условию Липшица, то

$$0 \leq f(x_p) - f^* \leq L\|x_p - x^*\|, \quad (20)$$

где  $L$  — константа Липшица. Если  $x^* \in D(p)$ , то  $\|x_p - x^*\| = 0$  и

$$f(x_p) - f^* = 0 < \varepsilon. \quad (21)$$

Иначе, учитывая  $D(\lambda') \subset D(0)$  и  $f(x^*) \leq \min\{f(x), x \in D(\lambda')\} < \bar{f}$ , что справедливо в силу условия б), имеем включение  $x^* \in Q(\bar{f}) \setminus D(p)$ .

Так как по лемме 4 функция  $g(x)$  является  $(\rho, \beta, -\lambda')$ -аппроксимируемой снизу на множестве  $Q(\bar{f})$  и  $-p \geq -\lambda'$ , то по лемме 2 функция  $g(x)$  является  $(\rho, \beta, -p)$ -аппроксимируемой снизу на множестве  $Q(\bar{f})$ , т. е. неравенство  $g(x) + p \geq \beta\rho(x, D(p))$  выполняется для всех  $x \in Q(\bar{f}) \setminus D(p)$ . В частности, оно выполняется и для  $x^*$ . Следовательно,

$$g(x^*) + p \geq \beta\rho(x^*, D(p)) = \beta\|x^* - x_p\|, \quad (22)$$

т. к.  $x_p$  — проекция точки  $x^*$  на  $D(p)$ . Тогда  $\|x^* - x_p\| \leq \frac{g(x^*) + p}{\beta}$ . В силу (20), неравенства  $g(x^*) \leq 0$  и условий леммы верны неравенства

$$f(x_p) - f^* \leq L \frac{g(x^*) + p}{\beta} \leq \frac{Lp}{\beta} \leq \frac{L\varepsilon\beta}{\beta L} = \varepsilon. \quad (23)$$

Отсюда и из (21) получим, что  $f(x_p) - f^* \leq \varepsilon$  независимо от включения точки  $x^*$  в множество  $D(p)$ .

Как известно ([7], с. 9), в методе внешних штрафов со вспомогательными функциями вида (17) точки  $x(C)$  не принадлежат внутренности множества  $D(p)$ . Тогда из (23) и неубывания функции  $f(x(C))$  по  $C > 0$  имеем цепочку неравенств

$$f(x(C)) - f^* \leq \min_{x \in D(p)} f(x) - f^* \leq f(x_p) - f^* \leq \varepsilon. \quad \square$$

Теорема 1 дает легко проверяемый критерий остановки в методе штрафов. Минимизация целевой функции на погруженном множестве  $D(p)$  позволяет получить включение  $x(C) \in D(0)$  при конечном значении параметра  $C$ , даже если функция штрафа  $V(x)$  не является точной.

**Теорема 2.** Пусть  $0 \leq p \leq \lambda'$ . Тогда неравенство

$$C \leq \frac{Lp}{V(x(C))\beta} \quad (24)$$

выполняется для всех  $C > 0$  таких, что  $x(C) \in D(0)$ .

**Доказательство.** Так как  $p \leq \lambda'$ , то  $D(p) \supset D(\lambda')$  и  $\min\{f(x), x \in D(p)\} \leq \min\{f(x), x \in D(\lambda')\}$ . Тогда из неубывания функции  $f(x(C))$  по  $C > 0$  и условия б) следует цепочка неравенств

$$f(x(C)) \leq \min\{f(x), x \in D(p)\} \leq \min\{f(x), x \in D(\lambda')\} < \bar{f},$$

что означает включение  $x(C) \in Q(\bar{f})$ .

Если  $x(C) \in D(p)$ , то  $V(x(C)) = 0$  и неравенство (24) выполняется. Иначе  $x(C) \in Q(\bar{f}) \setminus D(p)$ .

Пусть  $x_0$  — проекция точки  $x(C)$  на множество  $D(p)$ . Так как  $-p \geq -\lambda'$ , то по лемме 2 функция  $g(x)$  является  $(\rho, \beta, -p)$ -аппроксимируемой снизу на множестве  $Q(\bar{f})$ . Тогда

$$g(x(C)) + p \geq \beta\rho(x(C), D(p)) = \beta q, \quad q = \|x(C) - x_0\|.$$

Так как  $x(C) \in D(0)$ , то  $g(x(C)) \leq 0$  и

$$p \geq \beta q. \quad (25)$$

Отсюда  $q \leq p/\beta$ . В неравенстве (25) к обеим частям прибавим  $V(x(C)) - p$  и, учитывая  $V(x_0) = 0$ , получим

$$V(x(C)) - V(x_0) \geq V(x(C)) + \beta q - p. \quad (26)$$

Так как  $x(C) \notin D(p)$ , то  $q > 0$ . Разделим неравенство (26) на  $q$ :

$$\frac{V(x(C)) - V(x_0)}{q} \geq \beta + \frac{V(x(C)) - p}{q} \geq \beta + \frac{(V(x(C)) - p)\beta}{p} \geq \beta + \frac{V(x(C))\beta}{p} - \beta = \frac{V(x(C))\beta}{p}. \quad (27)$$

Пусть  $x = x(C) + t(x(C) - x_0)$ ,  $t \geq 0$ . Отсюда  $x(C) = \frac{t}{t+1}V(x_0) + \frac{1}{t+1}V(x)$ . Так как  $V(x)$  выпуклая, то  $V(x(C)) \leq \frac{t}{t+1}V(x_0) + \frac{1}{t+1}V(x)$  и  $\frac{V(x) - V(x(C))}{t} \geq V(x(C)) - V(x_0)$ . Тогда с учетом (27) получим  $\frac{V(x) - V(x(C))}{tq} \geq \frac{V(x(C))\beta}{p}$ , т. е.  $\frac{V(x(C) + t(x(C) - x_0)) - V(x(C))}{tq} \geq \frac{V(x(C))\beta}{p}$  при любых  $t \geq 0$ . Следовательно,

$$\frac{\partial V(x(C))}{\partial \frac{x(C) - x_0}{q}} = \lim_{t \rightarrow +0} \frac{V(x(C) + t(x(C) - x_0)) - V(x(C))}{tq} \geq \frac{V(x(C))\beta}{p}.$$

Получили  $\|V'(x(C))\| \geq \frac{\partial V(x(C))}{\partial \frac{x(C) - x_0}{q}} \geq \frac{V(x(C))\beta}{p}$ , где  $|V'(x(C))|$  — градиент функции  $V(x)$  в точке  $x(C)$ .

Из определения  $x(C)$  следует, что градиент  $F'(x(C), C) = f'(x(C)) + CV'(x(C)) = 0$  и  $C = \frac{\|f'(x(C))\|}{\|V'(x(C))\|} \leq \frac{Lp}{V(x(C))\beta}$ .  $\square$

Зададим число  $\bar{\alpha} \equiv \max\{\alpha : A(\alpha) \subset D(0)\}$ . Очевидно, границы множеств  $A(\bar{\alpha})$  и  $D(0)$  имеют некоторую общую точку  $z$ , в которой  $g(z) = 0$  и  $V(z) = \bar{\alpha}$ . Так как найдется индекс  $s \in I$  такой, что  $f_s(z) = 0$ , то при  $p > 0$  вектор  $(f_1(z) + p, \dots, f_m(z) + p) \notin R_m^-$ . Из (14) следует, что  $P(f_1(z) + p, \dots, f_m(z) + p) > 0$ . Тогда по определению  $\bar{\alpha} = V(z) > 0$ .

Пусть всюду далее число  $\bar{C} > 0$  такое, что  $V(x(\bar{C})) = \bar{\alpha}$ . Так как  $\bar{\alpha} > 0$  и функция  $V(x(C))$  непрерывна по  $C > 0$ , то число  $\bar{C}$  существует и конечно. По теореме 2 при  $p \leq \lambda'$  для числа  $\bar{C}$  выполняется неравенство  $\bar{C} \leq \frac{Lp}{\bar{\alpha}\beta}$ . Из невозрастания функции  $V(x(C))$  по  $C > 0$  следует, что  $V(x(C)) \leq \bar{\alpha}$  для всех  $C \geq \bar{C}$ . Это означает, что включение  $x(C) \in A(\bar{\alpha}) \subset D(0)$  достигается при любом  $C \geq \frac{Lp}{\bar{\alpha}\beta}$ . На этом факте основан

**Алгоритм 1.** Задается требуемая точность решения  $\varepsilon > 0$ ,  $x_0 \in R_n$ , натуральное число  $N > 0$ . Выбирается  $0 < p \leq \min\{\frac{\beta\varepsilon}{L}, \lambda'\}$ , возрастающая функция  $\varphi(t)$  такая, что  $\varphi(1) \geq 0$ ,  $\varphi(N) \geq \frac{Lp}{\alpha\beta}$ . Полагается  $k = 1$ .

1. Вычисляется  $C_k = \varphi(k)$ .
2. Выбирается метод  $A_k$  безусловной минимизации, обеспечивающий нахождение минимума функции  $F(C_k, x)$ .
3. Методом  $A_k$  отыскиваем  $x(C_k) \in X(C_k)$ .
4. Если  $x(C_k) \in D(0)$ , то  $x(C_k)$  является допустимым  $\varepsilon$ -решением исходной задачи. Иначе следует переход к п. 1 при  $k$ , замененном на  $k + 1$ .

**Теорема 3.** Алгоритм 1 находит допустимое  $\varepsilon$ -оптимальное решение задачи (1) не более, чем через заданное количество  $N$  итераций.

**Доказательство.** Так как  $C_N = \varphi(N) \geq \frac{Lp}{\alpha\beta}$ , то при  $k = N$  включение  $x(C_k) \in D(0)$  гарантированно достигается. Тогда по теореме 1 из условия  $p \leq \min\{\frac{\varepsilon\beta}{L}, \lambda'\}$  следует  $\varepsilon$ -оптимальность точки  $x(C_N)$ .  $\square$

Если при подготовке вычислений по алгоритму 1 выбрать  $N = 1$ , то  $\varphi(N) = \varphi(1) \geq \frac{Lp}{\alpha\beta}$ , что гарантирует включение  $x(C_1) \in D(0)$ . Это означает, что решение с заданной точностью исходной задачи будет найдено за одну итерацию метода штрафных. Но, как известно и отмечалось в [1], это приводит к плохой обусловленности матрицы вторых производных функции  $F(x, C_1)$  в области решения. С точки зрения общей трудоемкости решения исходной задачи при практической реализации алгоритма лучшим оказывался выбор  $N$  от 3 до 7 в зависимости от типа задачи. Большие значения для  $N$  использовать нецелесообразно вследствие увеличения количества вычисляемых процедур. Отметим также, что подобные рассуждения верны лишь в том случае, если при отыскании  $\min\{F(x, C_k), x \in R_n\}$  в качестве точки начального приближения выбирать результат минимизации функции  $F(x(C_{k-1}))$ .

В численных экспериментах полагалось  $\varphi(t) = \frac{\bar{C}}{\mu^{N-t}}$ , где  $\mu > 1$ . Чаще выбиралось  $\mu = 10$ . Если в алгоритме требуется явно задать начальный коэффициент штрафа, то достаточно положить  $\mu = (\frac{\bar{C}}{C_0})^{\frac{1}{t}}$ .

В следующем алгоритме осуществляется двустороннее приближение к множеству  $D(0) \setminus A(\gamma\bar{\alpha})$ , где  $\gamma$  — произвольное число из интервала  $(0, 1)$ . Определенный выбор числа  $p > 0$  гарантирует  $\varepsilon$ -оптимальность любой точки  $x(C) \in D(0) \setminus A(\gamma\bar{\alpha})$ .

**Алгоритм 2.** Подготовительный шаг. Задается требуемая точность решения  $\varepsilon$ . Выбираются числа  $0 < \gamma < 1$ ,  $0 < p \leq \min\{\frac{\varepsilon\beta\gamma\bar{\alpha}}{L(V(x^*)-\gamma\bar{\alpha})}, \lambda'\}$ ,  $\bar{C}_0 \geq \frac{Lp}{\beta\gamma\bar{\alpha}}$ ,  $\underline{C}_0 = 0$ ,  $0 < \underline{\lambda} \leq \bar{\lambda} < 1$ . Полагаем  $k = 0$ .

1. Находим  $C_k = \lambda_k \bar{C}_k + (1 - \lambda_k) \underline{C}_k$ , где  $\underline{\lambda} \leq \lambda_k \leq \bar{\lambda}$ .
2. Выбирается метод  $A_k$  безусловной минимизации, обеспечивающий нахождение минимума функции  $F(C_k, x)$ .
3. Методом  $A_k$  отыскиваем  $x(C_k) \in X(C_k)$ .
4. Если  $x(C_k) \in D(0) \setminus A(\gamma\bar{\alpha})$ , то процесс окончен и  $x(C_k)$  является  $\varepsilon$ -решением задачи (1).
5. Если  $x(C_k) \in A(\gamma\bar{\alpha})$ , то полагаем  $\bar{C}_{k+1} = C_k$ ,  $\underline{C}_{k+1} = \underline{C}_k$ . Иначе  $\bar{C}_{k+1} = \bar{C}_k$ ,  $\underline{C}_{k+1} = C_k$ .
6. Переходим к п. 1 при  $k$ , замененном на  $k + 1$ .

**Теорема 4.** Условие п. 4 алгоритма 2 выполняется через конечное число шагов  $N$ , при этом  $x(C_N) \in D(0)$  и

$$f(x(C_N)) - f^* \leq \varepsilon.$$

**Доказательство.** Предположим, что не существует номера  $N$  такого, что точка  $x(C_N) \in D(0) \setminus A(\gamma\bar{\alpha})$ . Тогда из невозрастания  $V(x(C))$  по  $C$  следует, что для любого  $k = 0, 1, \dots$  выполняются неравенства  $V(x(\bar{C}_k)) \leq \gamma\bar{\alpha}$  и  $V(x(\underline{C}_k)) \geq \bar{\alpha}$ . Вычтем первое неравенство из второго,

получим

$$V(x(\underline{C}_k)) - V(x(\overline{C}_k)) \geq (1 - \gamma)\overline{\alpha} > 0 \quad \forall k = 0, 1, \dots \quad (28)$$

Оценим разность штрафных коэффициентов, основываясь на п. 1 алгоритма

$$\begin{aligned} \overline{C}_{k+1} - \underline{C}_{k+1} &\leq \max\{\overline{C}_k - C_k, C_k - \underline{C}_k\} = \\ &= \max\{\overline{C}_k - \lambda_k \underline{C}_k - \overline{C}_k + \underline{C}_k, \lambda_k \underline{C}_k + (1 - \lambda_k)\overline{C}_k - \underline{C}_k\} = \\ &= \max\{\lambda_k(\overline{C}_k - \underline{C}_k), (1 - \lambda_k)(\overline{C}_k - \underline{C}_k)\} = \\ &= \max\{\lambda_k, 1 - \lambda_k\}(\overline{C}_k - \underline{C}_k) \leq \max\{\overline{\lambda}, 1 - \underline{\lambda}\}(\overline{C}_k - \underline{C}_k). \end{aligned}$$

Так как  $0 < \underline{\lambda} \leq \overline{\lambda} < 1$ , то можно указать такое число  $\hat{\lambda}$ , что  $\max\{\overline{\lambda}, 1 - \underline{\lambda}\} < \hat{\lambda} < 1$ . Тогда  $\overline{C}_{k+1} - \underline{C}_{k+1} < \hat{\lambda}(\overline{C}_k - \underline{C}_k)$  и  $\lim_{k \rightarrow \infty} (\overline{C}_k - \underline{C}_k) = 0$ . В силу непрерывности  $V(x(C))$  по  $C > 0$  имеем  $\lim_{k \rightarrow \infty} (V(x(\overline{C}_k)) - V(x(\underline{C}_k))) = 0$ , что противоречит неравенству (28).

Пусть далее номер  $N$  такой, что  $x(C_N) \in D(0) \setminus A(\gamma\overline{\alpha})$ , и число  $C_\gamma$  такое, что  $V(x(C_\gamma)) = \gamma\overline{\alpha}$ . Тогда  $V(x(C_N)) \geq V(x(C_\gamma))$  и  $C_N \leq C_\gamma$ . Из неубывания функции  $f(x(C))$  по  $C > 0$  следует неравенство  $f(x(C_N)) \leq f(x(C_\gamma))$ . Отсюда, из (19) и по теореме 2 верна оценка  $f(x(C_N)) - f^* \leq f(x(C_\gamma)) - f^* \leq \frac{Lp}{\beta V(x(C_\gamma))} (V(x^*) - V(x(C_\gamma))) = \frac{Lp}{\beta \gamma \overline{\alpha}} (V(x^*) - \gamma\overline{\alpha}) \leq \varepsilon$ .  $\square$

Таким образом, решение с заданной точностью задачи (1) можно свести к нахождению такого числа  $C' > 0$ , при котором верны неравенства

$$\gamma\overline{\alpha} \leq V(x(C')) \leq \overline{\alpha}. \quad (29)$$

Так как  $V(x(C))$  непрерывна и монотонно не возрастает по  $C > 0$ , то для нахождения значения  $C'$ , удовлетворяющего условию (29), можно любым численным методом решить по  $C$  уравнение  $V(x(C)) = \frac{1+\gamma}{2}\overline{\alpha}$  с точностью  $\frac{1-\gamma}{2}\overline{\alpha}$  по функционалу. Приведем алгоритм, основанный на методе секущих.

**Алгоритм 3.** Подготовительный шаг. Задается требуемая точность решения  $\varepsilon$  задачи (1). Выбирается  $0 < p \leq \min\{\frac{\varepsilon\beta\gamma\overline{\alpha}}{L(V(x^*)-\gamma\overline{\alpha})}, \lambda'\}$ ,  $0 \leq C_0 < \frac{Lp}{\beta\gamma\overline{\alpha}}$ ,  $C_1 \geq \frac{Lp}{\beta\overline{\alpha}}$ . Любым методом безусловной минимизации отыскивается  $x(C_0)$ . Полагаем  $k = 1$ .

1. Выбирается метод  $A_k$  безусловной минимизации, обеспечивающий нахождение минимума функции  $F(C_k, x)$ .
2. Методом  $A_k$  отыскиваем  $x(C_k) \in \text{Arginf}\{F(C_k, x), x \in R_n\}$ .
3. Если  $x(C_k) \in D(0) \setminus A(\gamma\overline{\alpha})$ , то процесс окончен и  $x(C_k)$  является  $\varepsilon$ -решением задачи (1).
4. Находим  $C_{k+1} = \frac{\frac{\gamma+1}{2}\overline{\alpha} - V(x(C_k))}{V(x(C_{k-1})) - V(x(C_k))} (C_{k-1} - C_k) + C_k$ .
5. Переходим к п. 1 при  $k$ , замененном на  $k + 1$ .

### 3. Алгоритмы на основе штрафной функции, построенной по аппроксимации допустимого множества

Далее целевую функцию будем минимизировать при ограничении  $V(x) \leq \gamma\overline{\alpha}$ ,  $0 < \gamma < 1$ , т. е. ставится задача

$$\min\{f(x), x \in A(\gamma\overline{\alpha}), 0 < \gamma < 1\}. \quad (30)$$

Пусть  $C_\gamma > 0$  такое, что  $V(x(C_\gamma)) = \gamma\overline{\alpha}$ . Так как  $x(C_\gamma) \in A(\gamma\overline{\alpha})$ , то  $\min\{f(x), x \in A(\gamma\overline{\alpha}), 0 < \gamma < 1\} \leq f(x(C_\gamma))$ . Тогда из (19) при  $p \leq \lambda'$  по теореме 2

$$\min\{f(x), x \in A(\gamma\overline{\alpha})\} - f^* \leq f(x(C_\gamma)) - f^* \leq C_\gamma (V(x^*) - V(x(C_\gamma))) \leq \frac{Lp}{V(x(C_\gamma))\beta} (V(x^*) - V(x(C_\gamma))).$$



Обозначим  $\Delta V(x) = \frac{V(x^*) - V(x)}{V(x)}$ . Если  $p \leq \frac{\varepsilon\beta}{\Delta V(x(C_\gamma))L}$ , то решения задач (1) и (30) отличаются не более, чем на  $\varepsilon$ .

Будем решать задачу (30) при помощи вспомогательной функции

$$F_\gamma(x, C) = f(x) + CV_\gamma(x), \quad (31)$$

где  $V_\gamma(x) = (V(x) - \gamma\bar{\alpha})_+^s$ ,  $s \geq 1$ ,  $t_+ = \max\{0, t\}$ . Функция штрафа выбрана конкретного вида, т. к. допустимое множество задачи (30) задается лишь одним ограничением.

Если принять  $h(x) = V(x) - \bar{\alpha}$ ,  $p_\gamma = (1 - \gamma)\bar{\alpha}$ , то  $V_\gamma(x) = (h(x) + p_\gamma)_+^s$ . Таким образом, результаты теоремы 2 легко переносятся на случай решения с заданной точностью задачи  $\min\{f(x) : x \in A(\bar{\alpha})\}$  путем погружения ее допустимого множества, задаваемого ограничением  $h(x) \leq 0$ , на величину  $p_\gamma$ .

Всюду далее  $X_\gamma(C) = \text{Argmin}\{F_\gamma(x, C) : x \in R_n\}$ , точка  $x_\gamma(C) \in X_\gamma(C)$ .

**Теорема 5.** Пусть  $0 < p \leq \lambda'$ . Тогда включение  $x_\gamma(C) \in A(\bar{\alpha})$  достигается при всех  $C \geq \frac{Lp}{\beta s(1-\gamma)^{s-1}\bar{\alpha}^s}$ .

**Доказательство.** Пусть  $\bar{C} > 0$  такое, что  $V(x_\gamma(\bar{C})) = \bar{\alpha}$ . Тогда из невозрастания  $V_\gamma(x_\gamma(C))$  по  $C > 0$  следует, что для всех  $C \geq \bar{C}$  выполняется  $V_\gamma(x_\gamma(C)) \leq V_\gamma(x_\gamma(\bar{C}))$ , т. е.

$$[V(x_\gamma(C)) - \gamma\bar{\alpha}]_+^s \leq [V(x_\gamma(\bar{C})) - \gamma\bar{\alpha}]_+^s. \quad (32)$$

Как известно ([7], с. 9), в методе внешних штрафов итерационные точки не принадлежат внутренности допустимого множества, т. е.  $x_\gamma(C) \notin \text{int} A(\gamma\bar{\alpha})$  и  $V(x_\gamma(C)) - \gamma\bar{\alpha} \geq 0$ . Тогда из (32) имеем  $V(x_\gamma(C)) \leq V(x_\gamma(\bar{C}))$ . Отсюда  $x_\gamma(C) \in A(V(x_\gamma(\bar{C}))) = A(\bar{\alpha}) \subset D(0)$  при любом  $C \geq \bar{C}$ . В этом случае аналогично доказательству теоремы 2 имеем  $\|V'(x_\gamma(C))\| \geq \frac{V(x_\gamma(C))\beta}{p}$ . Отсюда легко получить подобную оценку для нормы градиента штрафной функции  $V_\gamma(x)$ :  $\|V'_\gamma(x_\gamma(C))\| = s(V(x_\gamma(C)) - \gamma\bar{\alpha})_+^{s-1} \|V'(x_\gamma(C))\| \geq s(V(x_\gamma(C)) - \gamma\bar{\alpha})_+^{s-1} \frac{V(x_\gamma(C))\beta}{p}$ . Тогда  $\|V'_\gamma(x_\gamma(\bar{C}))\| \geq s(V(x_\gamma(\bar{C})) - \gamma\bar{\alpha})_+^{s-1} \frac{V(x_\gamma(\bar{C}))\beta}{p} = s(\bar{\alpha} - \gamma\bar{\alpha})_+^{s-1} \frac{\bar{\alpha}\beta}{p} = \frac{s(1-\gamma)^{s-1}\bar{\alpha}^s\beta}{p}$ . Отсюда  $\bar{C} = \frac{\|f'(x_\gamma(\bar{C}))\|}{\|V'_\gamma(x_\gamma(\bar{C}))\|} \leq \frac{Lp}{s(1-\gamma)^{s-1}\bar{\alpha}^s\beta}$ . Следовательно, при  $C \geq \frac{Lp}{s(1-\gamma)^{s-1}\bar{\alpha}^s\beta}$  имеем  $C \geq \bar{C}$  и  $x_\gamma(C) \in A(\bar{\alpha})$ .  $\square$

**Алгоритм 4.** Задается требуемая точность решения  $\varepsilon > 0$ . Выбирается  $0 < p \leq \min\{\frac{\varepsilon\beta}{\Delta V(x(C_\gamma))L}, \lambda'\}$ , натуральное число  $N > 0$ . Задаем  $x_0 \in R_n$  и возрастающую функцию  $\varphi(t)$  такую, что  $\varphi(N) \geq \frac{Lp}{\beta s(1-\gamma)^{s-1}\bar{\alpha}^s}$ ,  $\varphi(1) \geq 0$ . Полагаем  $k = 1$ .

1. Вычисляется  $C_k = \varphi(k)$ .
2. Выбирается метод  $A_k$  безусловной минимизации, обеспечивающий нахождение точной нижней грани функции  $F_\gamma(x, C_k)$ .
3. Методом  $A_k$  отыскиваем  $x_\gamma(C_k) = \text{Argmin}\{F_\gamma(x, C_k), x \in R_n\}$ .
4. Если  $x_\gamma(C_k) \in D(0)$ , то процесс окончен и  $x_\gamma(C_k)$  является допустимым  $\varepsilon$ -решением задачи (1). Иначе, заменяем  $k$  на  $k + 1$  и переходим к п. 1.

**Теорема 6.** Последовательность  $\{x_k\}$ , построенная по алгоритму 1, сходится к  $\varepsilon$ -оптимальному решению задачи (1) не более, чем за  $N$  итераций алгоритма.

**Доказательство.** Если при  $k < N$  условие на п. 4 алгоритма не выполнится, то при  $k = N$  штрафной коэффициент  $C_k \geq \frac{Lp}{\beta s(1-\gamma)^{s-1}\bar{\alpha}^s}$  и по теореме (5)  $x_k \in A(\bar{\alpha}) \subset D(0)$ , что означает остановку алгоритма при  $k = k' \leq N$ . При использовании вспомогательной функции (31) итерационные точки  $x_k \notin A(\gamma\bar{\alpha})$  для любого  $k \geq 0$ . Тогда вследствие неубывания функции  $f(x_\gamma(C))$  по  $C > 0$  имеем  $\min\{f(x) : x \in A(\gamma\bar{\alpha})\} \geq f(x_{k'}) \geq f^*$ . Отсюда, вследствие  $p \leq \frac{\varepsilon\beta}{\Delta V(x(C_\gamma))L}$ , выполняется  $f(x_{k'}) - f^* \leq \varepsilon$ .  $\square$

Очевидно, оценка величины  $\Delta V(x(C_\gamma))$  зависит от конкретного вида штрафной функции. Приведем более содержательные оценки параметров штрафа и  $p$  для известных функций штрафа

$$V_1(x) = \sum_{i \in I} (\max\{f_i(x) + p, 0\})^q, \quad q \geq 1, \quad (33)$$

$$V_2(x) = (\max\{g(x) + p, 0\})^q, \quad q \geq 1. \quad (34)$$

**Лемма 5.** *Верны следующие утверждения:*

$$\begin{aligned} \bar{\alpha} &= p^q, \\ V(x^*) &\leq tp^q, \end{aligned} \quad (35)$$

где  $t = m$  при  $V(x) = V_1(x)$  и  $t = 1$  при  $V(x) = V_2(x)$ .

**Доказательство.** 1) Пусть точка  $x \in A(p^q)$ , т.е.  $\sum_{i \in I} (\max\{f_i(x) + p, 0\})^q \leq p^q$ . Так как в левой части неравенства суммируются неотрицательные числа, то  $(\max\{f_i(x) + p, 0\})^q \leq p^q$  для любого индекса  $i \in I$ . Так как  $q > 1$  и  $p > 0$ , то для всех  $i \in I$  выполняется  $f_i(x) + p \leq p$ , что означает попадание точки  $x$  в множество  $D(0)$  и включение  $A(p^q) \subset D(0)$ . Покажем, что при любом  $\tau > 1$  в множестве  $A(\tau p^q)$  найдется точка  $x$  такая, что  $x \notin D(0)$ . Действительно, выберем точку  $x$  таким образом, чтобы для некоторого индекса  $s \in I$  выполнялось  $f_s(x) + p = \tau^{1/q} p$  и  $f_i(x) + p \leq 0$  при всех  $i \neq s$ . Тогда  $\sum_{i \in I} (\max\{f_i(x) + p, 0\})^q = \tau p^q$  и  $x \in A(\tau p^q)$ . Но  $f_s(x) = (\tau^{1/q} - 1)p > 0$ , т.е.  $x \notin D(0)$ . Таким образом, доказали, что  $p^q = \max\{\alpha : A(\alpha) \subset D(0)\}$ , откуда по определению  $\bar{\alpha}$  имеем  $V_1(\bar{x}) = p^q$ .

Далее  $V(x^*) = \sum_{i \in I} (\max\{f_i(x^*) + p, 0\})^q \leq mp^q$ , т.к.  $f_i(x^*) \leq 0$  для всех  $i \in I$ .

2) Выберем произвольно  $x \in A(p^q)$ . При этом  $V_2(x) = (\max\{g(x) + p, 0\})^q \leq p^q$  или, что то же самое,  $\max_{i \in I} \{[\max\{f_i(x) + p, 0\}]^q\} \leq p^q$ . Тогда  $[(f_i(x) + p)_+]^q \leq p^q$  для любого  $i \in I$ . Так как  $p > 0$  и  $q > 1$ , то  $f_i(x) + p \leq p$  при всех  $i \in I$ . Отсюда  $x \in D(0)$ , и в силу произвольности точки  $A(p^q) \subset D(0)$ . Верны и обратные рассуждения, из которых следует  $D(0) \subset A(p^q)$ . Тогда  $A(p^q) = D$  и  $V_2(\bar{x}) = p^q$ .

Неравенство  $V_2(x^*) \leq p^q$  следует из того, что  $x^* \in D(0) = A(p^q)$ .  $\square$

**Следствие.** Имеет место неравенство

$$\Delta V(x(C_\gamma)) \leq \frac{t - \gamma}{\gamma}, \quad (36)$$

где  $t = m$  при  $V(x) = V_1(x)$  и  $t = 1$  при  $V(x) = V_2(x)$ .

**Доказательство.** По определению числа  $C_\gamma$  имеем  $V(x(C_\gamma)) = \gamma V(x(\bar{C})) = \gamma \bar{\alpha} = \gamma p^q$ . Тогда  $\Delta V(x(C_\gamma)) = \frac{V(x^*) - V(x(C_\gamma))}{V(x(C_\gamma))} = \frac{V(x^*) - \gamma V(x(\bar{C}))}{\gamma V(x(\bar{C}))} = \frac{V(x^*) - \gamma \bar{\alpha}}{\gamma \bar{\alpha}}$ . Учитывая (35), сократим дробь на величину  $\bar{\alpha} > 0$  и получим (36).  $\square$

**Замечание.** Если в алгоритмах 2, 3 и 4 выбирать  $0 < p \leq \min\{\frac{\varepsilon \beta \gamma}{L(t - \gamma)}, \lambda'\}$ , где  $t = m$  при  $V(x) = V_1(x)$  и  $t = 1$  при  $V(x) = V_2(x)$ , то в силу соотношений  $\frac{\varepsilon \beta}{\Delta V(x(C_\gamma))L} \geq \frac{\varepsilon \beta \gamma}{(t - \gamma)L} > 0$  будут выполняться неравенства  $0 < p \leq \min\{\frac{\varepsilon \beta}{\Delta V(x(C_\gamma))L}, \lambda'\}$ .

#### 4. Алгоритмы с неполной минимизацией вспомогательных функций

Алгоритмы 1–4 являются принципиальными, т. к. в них необходимо вспомогательные задачи решать точно. В общем случае это означает бесконечный процесс минимизации вспомогательных функций.

В данном параграфе приводятся два алгоритма, допускающих приближенное решение вспомогательных задач. Определенный выбор параметра  $p$  в зависимости от заданной точности решения вспомогательных задач обеспечивает требуемую точность решения задачи (1).

**Алгоритм 5.** Задается требуемая точность решения  $\varepsilon > 0$ ,  $x_0 \in R_n$ , натуральное число  $N > 0$ , число  $\delta \in (0, \varepsilon)$ . Выбирается  $0 < p \leq \min\{\frac{\beta}{2L}(\varepsilon - \delta), \lambda'\}$ , возрастающая функция  $\varphi(t)$  такая, что  $\varphi(1) \geq 0$ ,  $\varphi(N) = \frac{Lp}{\alpha\beta}$ . Полагается  $k = 1$ .

1. Вычисляется  $C_k = \varphi(k)$ .
2. Если  $k < N$ , то находится приближенное решение задачи  $\min_{x \in R_n} F(x, C_k)$ . Переход к п. 1 при  $k$ , замененном на  $k + 1$ .
3. Если  $k = N$ , то находится точка  $x_N \in A(\bar{\alpha})$ , являющаяся  $\delta$ -оптимальным по функционалу решением задачи  $\min_{x \in R_n} F(x, C_N)$ . Точка  $x_N$  принимается в качестве  $\varepsilon$ -решения задачи (1).

**Теорема 7.** Точка  $x_N$ , построенная при помощи алгоритма 5, является  $\varepsilon$ -решением исходной задачи.

**Доказательство.** Так как точка  $x_N$  является  $\delta$ -оптимальным решением вспомогательной задачи, то  $F(x_N) - F(x(C_N)) \leq \delta$ . Поэтому по определению функции  $F(x)$  верно неравенство  $f(x_N) - f(x(C_N)) - C_N(V(x(C_N)) - V(x_N)) \leq \delta$ . Так как  $x_N \in A(\bar{\alpha})$  и  $x(C_N) \in A(\bar{\alpha})$ , то  $V(x(C_N)) - V(x_N) \leq \bar{\alpha}$ . Отсюда

$$f(x_N) - f(x(C_N)) \leq C_N \bar{\alpha} + \delta. \quad (37)$$

Из доказательства теоремы 1 видно, что  $f(x(C_N)) - f^* \leq \frac{L}{\beta}p$ . Тогда  $f(x_N) - f^* - \frac{L}{\beta}p \leq f(x_N) - f(x(C_N))$ . Отсюда и из (37) получим неравенство

$$f(x_N) - f^* \leq \frac{L}{\beta}p + C_N \bar{\alpha} + \delta.$$

Так как в алгоритме задается  $C_N = \frac{Lp}{\alpha\beta}$ , то

$$f(x_N) - f^* \leq \frac{L}{\beta}p + \frac{L}{\beta}p + \delta = 2\frac{Lp}{\beta} + \delta.$$

Учитывая, что  $p \leq \frac{\beta}{2L}(\varepsilon - \delta)$ , получим  $f(x_N) - f^* \leq \frac{2L\beta(\varepsilon - \delta)}{2L\beta} + \delta = \varepsilon$ .  $\square$

**Алгоритм 6.** Задается требуемая точность решения  $\varepsilon > 0$ ,  $x_0 \in R_n$ , число  $\delta \in (0, \varepsilon)$ , натуральное число  $N > 0$ . Выбирается  $0 < p \leq \min\{\frac{\beta\gamma\bar{\alpha}}{(V(x^*) - \gamma^2\bar{\alpha})L}(\varepsilon - \delta), \lambda'\}$ , возрастающая функция  $\varphi(t)$  такая, что  $\varphi(1) \geq 0$ ,  $\varphi(N) = \frac{Lp}{\beta s(1-\gamma)^s - 1\bar{\alpha}^p}$ . Полагается  $k = 1$ .

1. Вычисляется  $C_k = \varphi(k)$ .
2. Если  $k < N$ , то находится приближенное решение задачи  $\min_{x \in R_n} F_\gamma(x, C_k)$ . Переход к п. 1 при  $k$ , замененном на  $k + 1$ .
3. Если  $k = N$ , то находится точка  $x_N \in A(\bar{\alpha})$ , являющаяся  $\delta$ -оптимальным по функционалу решением задачи  $\min_{x \in R_n} F_\gamma(x, C_N)$ . Точка  $x_N$  принимается в качестве  $\varepsilon$ -решения задачи (1).

Выполнение условий п. 3 алгоритма 6 и  $\varepsilon$ -оптимальность полученной точки  $x_N$  доказываются аналогично предыдущей теореме. Если используется штрафная функция вида (33) или (34), то можно выбирать  $0 < p \leq \min\{\frac{\beta\gamma}{(t-\gamma^2)L}(\varepsilon - \delta), \lambda'\}$ , где  $t = m$  при  $V(x) = V_1(x)$  и  $t = 1$  при  $V(x) = V_2(x)$ .

## Литература

1. Заботин Я.И., Фукин И.А. *Об одной модификации метода сдвига штрафов для задач нелинейного программирования* // Изв. вузов. Математика. – 2000. – № 12. – С. 49–54.
2. Гольштейн Е.Г., Третьяков Н.В. *Модифицированные функции Лагранжа* // Экономика и матем. методы. – 1974. – Т. 10. – № 3. – С. 568–591.
3. Сухарев А.Г., Тимохов А.В., Федоров В.В. *Курс методов оптимизации*. – М.: Наука, 1986. – 326 с.
4. Давыдов Э.Г. *Исследование операций*. – М.: Высш. школа, 1990. – 383 с.
5. Федоров В.В. *Численные методы максимина*. – М.: Наука, 1979. – 280 с.
6. Фукин И.А. *Решение задачи линейного программирования с заданной точностью методом штрафов* // Тр. межд. семина., посвященного 90-летию С.Н. Черникова. Алгебра и линейная оптимизация. Екатеринбург: УрО РАН, 2002. – С. 309–313.
7. Фиакко А., Мак-Кормик Г. *Нелинейное программирование на основе последовательной безусловной минимизации*. – М.: Мир, 1972. – 240 с.

*Казанский государственный  
университет*

*Поступила  
28.10.2003*