

УДК 519.3

МЕТОД НЕСТРОГОГО ПОСЛЕДОВАТЕЛЬНОГО ПРОЕКТИРОВАНИЯ

В.П.Дармаханов

В данной работе рассматривается итеративный метод решения задачи линейного программирования с матрицей ограничений специального вида. Для задач линейного программирования с ограничениями общего вида В.А.Булавским [1-4] был разработан итеративный метод, заключающийся в последовательном проектировании на многогранные множества, содержащие допустимое множество исходной задачи, с последующим смещением в направлении градиента максимизируемой функции. Эта идея последовательного проектирования уже к более общим задачам выпуклого программирования нашла свое обобщение в работах авторов [5-9]; например, в [5,6] оно сделано на основе аппарата фейеровских приближений.

В настоящей работе особо выбранная матрица ограничений позволяет процедуры проектирования заменить решением задач квадратичного программирования, к которым может быть применен специальный алгоритм [11], дающий возможность снизить размер матриц, участвующих в процессе вычислений. Данная статья базируется на работах [3,4]. При доказательстве сходимости была использована теорема из [8]. При изложении будем использовать как вектор-столбцы, так и вектор-строки. Ради удобства изложения для обозначения n -мерного пространства столбцов примем обозначение R^n , а соответствующего пространства строк - R_n .

Рассмотрим в пространстве R^n следующую задачу: требуется минимизировать величину

$$Cx \quad (I)$$

при условиях

$$Ax \geq b. \quad (2)$$

Здесь матрица A имеет размеры $m \times n$, $c \in R_n$, $b \in R^m$, а вектор $x \in R^n$ является неизвестным. Будем рассматривать задачи, в которых матрица A имеет следующую блочную структуру:

$$A = \begin{bmatrix} B^{(1)} A^{(1)} 0 \dots 0 \\ B^{(2)} 0 A^{(2)} \dots 0 \\ \vdots \vdots \vdots \vdots \vdots \\ B^{(q)} 0 0 \dots A^{(q)} \end{bmatrix} \quad (3)$$

где $B^{(j)}, A^{(j)}$ ($j=1, 2, \dots, q$) - матрицы размеров $m_j \times n_j$ и $m_j \times n_j$ соответственно, причем $\sum_{j=1}^q m_j = m, \sum_{j=1}^q n_j = n, q > 1$. Согласно схеме (3), множество индексов строк $I = \{1, 2, \dots, m\}$ разбивается на непересекающиеся подмножества $I_j = \{i \in I / \sum_{s=1}^j m_s < i \leq \sum_{s=1}^{j+1} m_s, j=1, 2, \dots, q\}$. В соответствии с этим разбиением пространства R^m и R_m будем представлять в виде произведений $R^m = R^{m_1} \times R^{m_2} \times \dots \times R^{m_q}$ и $R_m = R_{m_1} \times R_{m_2} \times \dots \times R_{m_q}$, а векторы $x \in R^m$ и $v \in R_m$ - в виде наборов $x = (x^1, x^2, \dots, x^q)$ и $v = (v^1, v^2, \dots, v^q)$, где $x^j \in R^{m_j}$ и $v^j \in R_{m_j}$. Аналогично, векторы $x \in R^n = R^{n_1} \times R^{n_2} \times \dots \times R^{n_q}$ и $c \in R_n = R_{n_1} \times R_{n_2} \times \dots \times R_{n_q}$ будут представляться в виде: $x = (x^0, x^1, \dots, x^q)$, $c = (c^0, c^1, \dots, c^q)$. Обозначим через $\|x\|_0$ полунорму вектора x , положив $\|x\|_0 = \|x\| = (\sum_{j=1}^q \|x^j\|^2)^{1/2}$, где x^j - компонента с номером j вектора x .

Системы неравенств

$$B^{(j)} x^0 + A^{(j)} x^j \geq b^j, \quad j=1, 2, \dots, q, \quad (4)$$

являясь в (2) подсистемами, определяют некоторые выпуклые замкнутые многогранные множества Q_j , содержащие допустимое множество исходной задачи Q , причем $Q_1 \cap Q_2 \cap \dots \cap Q_q = Q$.

Идея метода состоит в следующем. Зафиксируем некоторое число $\alpha > 0$ и выберем произвольную точку $x_0 = (x_0^0, x_0^1, \dots, x_0^q)$. Положив $\bar{x}_0 = x_0$, последовательно определяем векторы $\bar{x}_j = (\bar{x}_j^0, \bar{x}_j^1, \dots, \bar{x}_j^q)$, $j=1, 2, \dots, q$, из условий: $\bar{x}_j^i = \bar{x}_{j-1}^i$, при $i \neq \{0, j\}$, $\bar{x}_j^j \in Q_j$, и вектор \bar{x}_j доставляет минимум квадратичной функции $\alpha \|x - \bar{x}_{j-1}\|_0^2 + c^0 x^0 + c^j x^j$. Таким образом, при определении очередного \bar{x}_j решается квадратичная задача относительно x^0 и x^j :

$$\min \{ \alpha \|x - \bar{x}_{j-1}\|_0^2 + c^0 x^0 + c^j x^j \mid B^{(j)} x^0 + A^{(j)} x^j \geq b^j \}. \quad (5)$$

Определив вектор z_j , положим $x_1 = z_j$. По вектору x_1 точно так же можно определить вектор x_2 и т.д. Значок "T" здесь и в дальнейшем обозначает транспонирование. Возможна следующая модификация этого метода [12]. Вместо задачи (5) при определении z_j решается несколько иная задача квадратичного программирования относительно x^0 и x^j :

$$\min_{x^0, x^j} \{ \alpha \|x^0 - x_j^0\|^2 + c^j x^j \mid B^{(j)} x^0 + A^{(j)} x^j \geq b^j \},$$

и вектор x_1 определяется по другой формуле: $x_1 = z_j - \frac{1}{2\alpha} (c^j)^T$.

ЛЕММА I. Если задача (1) - (2) разрешима, то задача

$$\min_{x^0 \in Q_j} (\alpha \|x^0 - x_j^0\|^2 + c^0 x^0 + q c^j x^j) \quad (6)$$

имеет решение для любых $x_j^0 \in R^{n_0}$, $\alpha > 0$ и $j = 1, 2, \dots, q$.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Так как многогранные множества Q_j предполагаются непустыми, то (см. [10]) для существования решения задачи (6) необходимо и достаточно отсутствие допустимого луча, состоящего из допустимых решений, на котором функция

$$f(x) = \alpha \|x^0 - x_j^0\|^2 + c^0 x^0 + q c^j x^j$$

строго убывает. Предположим, напротив, что такой допустимый луч существует. Пусть это луч $\{x + \lambda z \mid \lambda \in [0, +\infty)\}$, где $x \in Q_j$ и $z \in R^n$. В силу специфики системы, определяющей множество Q_j , можно считать, что $z^i = 0$ при $i \neq j$ ($i = 1, 2, \dots, q$). Поскольку

$$\begin{aligned} f(x + \lambda z) &= \alpha \|x^0 + \lambda z^0 - x_j^0\|^2 + c^0 (x^0 + \lambda z^0) + q c^j (x^j + \lambda z^j) = \\ &= \alpha \|x^0 - x_j^0\|^2 + 2\alpha \lambda (z^0, x^0 - x_j^0) + \alpha \lambda^2 \|z^0\|^2 + c^0 (x^0 + \lambda z^0) + q c^j (x^j + \lambda z^j), \end{aligned}$$

то из строгого убывания этой величины при $\lambda \rightarrow +\infty$ следует, что $\|z^0\| = 0$, т.е. у вектора z первые n_0 компонент также равны нулю. Поэтому, если y - допустимое решение задачи (1)-(2), то луч $\{y + \lambda z \mid \lambda \in [0, +\infty)\}$ будет для задачи (1)-(2) допустимым лучом, на котором функция cx неограниченно убывает, что противоречит разрешимости этой задачи. Лемма доказана.

Введем в рассмотрение операции $T_j: R^{n_0} \rightarrow R^{n_0}$ ($j = 1, 2, \dots, q$) следующим образом. При всяком $x^0 \in R^{n_0}$ определим решение y задачи:

$$\min_{y \in Q_j} (\alpha \|y^0 - x^0\|^2 + c^0 y^0 + q c^j y^j) \quad (7)$$

и положим $T_j x^0 = y^0$. В силу строгой выпуклости минимизируемой функции по y^0 вектор $T_j x^0$ определяется по x^0 однозначно. Вектор же y^j принадлежит множеству $S_j(T_j x^0) \subset R^q$, где через $S_j(y^0)$ при $y^0 \in R^q$ обозначено множество решений $x \in R^n$ задачи

$$\min \{c^j x \mid A^{(j)} x \geq b^j - B^{(j)} y^0\}. \quad (8)$$

Используя введенные обозначения, описанный выше шаг итерационного процесса можно определить формулами:

$$x_j^0 = T_j(x_{j-1}^0), \quad x_j^j \in S_j(x_j^0), \quad j = 1, 2, \dots, q.$$

Если для $j = 1, 2, \dots, q$ положить $F_j = T_j T_{j-1} \dots T_1$, то исследуемый итерационный процесс опишется формулами:

$$\begin{aligned} x_k^0 &= F_q x_{k-1}^0, \\ x_k^j &\in S_j(F_j x_{k-1}^0), \quad j = 1, 2, \dots, q. \end{aligned} \quad (9)$$

При применении операции T_j ($j = 1, 2, \dots, q$) к вектору $F_{j-1} x^0$ по теореме Куна - Таккера может быть определена строка $v^j \in R_m$, характеризующая условиями:

$$2\alpha(F_j x^0 - F_{j-1} x^0)^T + c^0 = q v^j B^{(j)}, \quad (10)$$

$$\left. \begin{aligned} v^j A^{(j)} &= c^j, \quad v^j \geq 0, \\ B^{(j)}(F_j x^0) + A^{(j)} x^j &\geq b^j, \\ v^j(B^{(j)}(F_j x^0) + A^{(j)} x^j - b^j) &= 0, \end{aligned} \right\} \quad (11)$$

где $x^j \in S_j(F_j x^0)$.

Заметим, что строки v^j определяются, вообще говоря, не однозначно. Составим строку $v = (v^1, v^2, \dots, v^q) \in R_m$ и обозначим через Vx^0 множество всех возможных значений строки v . Из (10) получаем

$$F_j x^0 = x^0 + \frac{1}{2\alpha} \sum_{i=1}^j (v^i B^{(i)})^T - j/2\alpha (c^0)^T. \quad (12)$$

Подставив вместо $F_j x^0$ в (4) и (11) его выражение из (12) и положив $\sigma = 1/2\alpha$, получим, что множество Vx^0 характеризуется условиями

$$\left. \begin{aligned} v^j A^{(j)} &= c^j, \quad v^j \geq 0, \\ B^{(j)} x^0 + A^{(j)} x^j &\geq b^j - \sigma q B^{(j)} \sum_{i=1}^q (v^i B^{(i)})^T + j\sigma B^{(j)} (c^0)^T, \\ v^j(B^{(j)} x^0 + A^{(j)} x^j) &= v^j(b^j - \sigma q B^{(j)} \sum_{i=1}^q (v^i B^{(i)})^T + j\sigma B^{(j)} (c^0)^T) \end{aligned} \right\} \quad (13)$$

где $x^j \in S_j(F_j x^0)$. Изучим свойства операторов T_j ($j=1, 2, \dots, q$).

ЛЕММА 2. При любых $x^0 \in R^n$ и $\tilde{x}^0 \in R^n$ справедливо неравенство

$$\|T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0\|^2 \leq \|x^0 - \tilde{x}^0\|^2 - \|(x^0 - \tilde{x}^0) - (T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0)\|^2. \quad (14)$$

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Существуют строки $\nu^j, \tilde{\nu}^j \in R_{mj}$, которые удовлетворяют (IO)-(II), где вместо $F_{j-1} x^0$ и $F_{j-1} \tilde{x}^0$ надо взять x^0 и $T_j x^0$ или \tilde{x}^0 и $T_j \tilde{x}^0$. Поэтому

$$\|x^0 - \tilde{x}^0\|^2 = \|T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0 - \sigma^j ((\nu^j - \tilde{\nu}^j) B^{(j)}) T_j^2\|^2 = \|T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0\|^2 - 2\sigma^j ((\nu^j - \tilde{\nu}^j) B^{(j)}) (T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0) + \sigma^2 q^2 \|(\nu^j - \tilde{\nu}^j) B^{(j)}\|^2.$$

Из соотношений (II) при помощи простого перебора возможных случаев, заключаем, что

$$(\nu^j - \tilde{\nu}^j) [B^{(j)} (T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0) + A^{(j)} (x^j - \tilde{x}^j)] \leq 0,$$

где $x^j \in S_j(T_j x^0)$, $\tilde{x}^j \in S_j(T_j \tilde{x}^0)$. В силу (II) также получим, что $(\nu^j - \tilde{\nu}^j) A^{(j)} = 0$, и поэтому $(\nu^j - \tilde{\nu}^j) B^{(j)} (T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0) \leq 0$. Учитывая полученное выше равенство, находим, что

$$\|T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0\|^2 \leq \|x^0 - \tilde{x}^0\|^2 - \sigma^2 q^2 \|(\nu^j - \tilde{\nu}^j) B^{(j)}\|^2 = \|x^0 - \tilde{x}^0\|^2 - \|(x^0 - \tilde{x}^0) - (T_j x^0 - T_j \tilde{x}^0)\|^2.$$

Лемма доказана.

Обозначим через P_j оператор проектирования из R^n на R^{n_j} , $j=0, 1, \dots, q$. Следующая лемма описывает множество неподвижных точек оператора T_j . Это множество, как видно из доказываемой леммы, может быть и пустым.

ЛЕММА 3. Вектор $x^0 \in R^n$ является неподвижной точкой оператора T_j тогда и только тогда, когда $x^0 \in P_0(\bar{Q}_j)$, где $\bar{Q}_j = \{x \in Q_j | \tilde{c}x \leq \tilde{c}x \forall x \in Q_j\}$, а $\tilde{c} = (c^0; 0, \dots, q c^j; 0, \dots, 0)$.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Пусть x^0 — неподвижная точка оператора T_j , т.е. $T_j x^0 = x^0$. Предположим, что $x^0 \notin P_0(\bar{Q}_j)$. Тогда найдется такой вектор $\tilde{x} \in Q_j$, что $c^0 \tilde{x} + q c^j \tilde{x} < c^0 x^0 + q c^j x^0$, где $x^j \in S_j(x^0)$. Если $x^j = x^j + t(\tilde{x} - x^j)$, $t \in (0, 1)$, и соответственно $x^j_t = x^j + t(\tilde{x} - x^j)$, то

$$f(x^j_t) = \alpha \|x^j_t - x^0\|^2 + c^0 x^j_t + q c^j x^j_t = \alpha t^2 \|\tilde{x} - x^0\|^2 + c^0 x^0 + q c^j x^j + t [c^0 \tilde{x} + q c^j \tilde{x} - (c^0 x^0 + q c^j x^j)].$$

Так как коэффициент при t отрицателен, то $f(x^j_t) < c^0 x^0 + q c^j x^j$ при достаточно малых t . Но это противоречит минимуму (?) в

определении T_j , так как $T_j x^0 = x^0$.

Обратно. Пусть $x^0 \in P_0^j(\tilde{Q}_j)$. Если $x = (x^0, \dots, x^j, \dots) \in \tilde{Q}_j$, то $c^0 x^0 + \sum_{i=1}^q c^i x^i \leq c^0 x^0 + \sum_{i=1}^q c^i z^i \leq \alpha \|x - x^0\|^2 + c^0 x^0 + \sum_{i=1}^q c^i z^i$.

$\forall x \in \tilde{Q}_j$. А это и значит, что $T_j x^0 = x^0$. Лемма доказана.

Обозначим через $P_0: R^n \rightarrow R^n$ наш итерационный оператор, так что $P_0 x^0 = F_0 x^0$. Через S_0 обозначим множество неподвижных точек оператора P_0 . Из (12) легко увидеть, что $x^0 \in S_0$ тогда и только тогда, когда при $\forall x^0$ выполняется равенство

$$\sum_{i=1}^q \nu_i b^i = c^0. \quad (15)$$

При доказательстве следующей теоремы будет использована хорошо известная непрерывная зависимость решения задачи линейного программирования от правой части системы ограничений. Точнее, будет использована следующая лемма, доказательство которой не приводится. В формулировке леммы и в дальнейшем через $\rho(x, Q)$ будем обозначать расстояние от точки x до множества Q в соответствующем пространстве.

ЛЕММА 4. Если последовательность $\{b^k\}_{k=1,2,\dots}$, $b^k \in R^m$, сходится к вектору b и если каждый из векторов $x_k (k=1,2,\dots)$ минимизирует форму (1) при системе ограничений

$$Ax \geq b^k,$$

то $\rho(x_k, Q_0) \rightarrow 0$, где Q_0 - множество решений задачи минимизации формы (1) при системе ограничений (2). В рамках этого утверждения под A понимается произвольная матрица размера $m \times n$.

ТЕОРЕМА I. Если $S_0 \neq \emptyset$, то при любом начальном векторе x_0 для итераций (9) справедливы утверждения:

- 1) $x_k^0 \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \bar{x}^0 \in S_0$;
- 2) $\rho(x_k^j, S_j(F_j \bar{x}^0)) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$, $j=1,2,\dots,q$;
- 3) $\rho(v_k, V \bar{x}^0) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$ при любых $v_k \in V x_k^1$.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Покажем, что оператор P_0 является S_0 -

Фейеровским [7, 8]. Пусть $y \in S_0$, $\tilde{y} \notin S_0$. Тогда последовательно используя лемму 2, получаем

$$\|F_0 \tilde{y} - y\| = \|F_2 \tilde{y} - F_2 y\| \leq \|F_2 \tilde{y} - F_2 y\| \leq \dots \leq \|\tilde{y} - y\|;$$

при этом $\|F_0 \tilde{y} - y\| = \|\tilde{y} - y\|$ может быть лишь тогда, когда $F_2 \tilde{y} - F_2 y = F_2 \tilde{y} - F_2 y = \dots = \tilde{y} - y$. Отсюда $\tilde{y} = F_2 \tilde{y}$, т.е. \tilde{y} должно принадлежать S_0 . Тем самым возможно лишь строгое неравенство $\|F_0 \tilde{y} - y\| < \|\tilde{y} - y\|$. По теореме 1.4 [8] $x_k^j \rightarrow \bar{x}^0 \in S_0$. Скажем второе утверждение нашей теоремы. Вектор $x_k^j \in S_j(F_j x_k^0)$ минимизирует форму $c^T x$ при ограничениях

$$A^{(j)} x \geq b^j - B^{(j)} F_j x_{k-1}^0. \quad (16)$$

Аналогично, любой вектор $\bar{x}^j \in S_j(F_j \bar{x}^0)$ минимизирует ту же форму $c^T x$ при ограничениях

$$A^{(j)} x \geq b^j - B^{(j)} F_j \bar{x}^0. \quad (17)$$

Из непрерывности операторов F_j и сходимости x_k^0 к вектору \bar{x}^0 следует, что правая часть системы (16) сходится к правой части системы (17). Отсюда по лемме 4 получаем второе утверждение теоремы. Третье утверждение теоремы доказывается аналогично. Действительно, из того, что векторы $x^0 = F_j \bar{x}^0$ и $x^j \in S_j(F_j \bar{x}^0)$ удовлетворяют системе (4), а также из (10), (11) и теорем двойственности для задач линейного программирования следует, что множество $V \bar{x}^0$ состоит из векторов, максимизирующих функцию

$$v^T b \quad (18)$$

при ограничениях

$$v^T B^{(j)} = 1/q_0 (F_j \bar{x}^0 - F_{j-1} \bar{x}^0)^T + c^T/q,$$

$$v^T A^{(j)} = c^T, \quad v^j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, q.$$

Вектор же v_k^j максимизирует функцию (18) при аналогичной системе ограничений:

$$v^T B^{(j)} = 1/q_0 (F_j x_{k-1}^0 - F_{j-1} x_{k-1}^0)^T + c^T/q,$$

$$v^T A^{(j)} = c^T, \quad v^j \geq 0, \quad j = 1, 2, \dots, q.$$

И так как по непрерывности F_j правая часть этой системы сходится к правой части предыдущей системы, то утверждение 3 теоремы следует из леммы 4.

ТЕОРЕМА 2. Итерации x_k^j сходятся к \bar{x}^0 ,

по крайней мере, со скоростью геометрической прогрессии.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Для $i \in I = \{1, 2, \dots, m\}$ через $j(i)$ обозначим номер j , при котором $i \in I_j$, а через a_i — столбец матрицы A_j^* с номером i . Отметим, что в разбиении $a_i = (a_i^0, a_i^1, \dots, a_i^q)$ отличны от нуля только a_i^0 и $a_i^{j(i)}$. Обозначим также через b_i i -компоненту вектора b .

Пусть \tilde{I} есть множество индексов i , для которых при $j = j(i)$

$$(a_i^0, \bar{x}^0) + (a_i^j, \bar{x}^j) = b_i - \sigma q \sum_{s=1}^j \bar{v}^s \beta^{(s)} a_i^0 + j \sigma c^0 a_i^0 \quad (19)$$

для любых $\bar{x}^j \in S_j(F_j \bar{x}^0)$ и $\bar{v} \in V \bar{x}^0$. По лемме 2

$$\|F_j x_{k-1}^0 - F_j \bar{x}^0\|^2 \leq \|F_{j-1} x_{k-1}^0 - F_{j-1} \bar{x}^0\|^2 - \sigma^2 q^2 \|(\bar{v}_k^j - \bar{v}^j) \beta^{(j)}\|^2 \quad (20)$$

Отсюда в силу сходимости $x_k^0 \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \bar{x}^0$ и непрерывности операций F_j получаем, что $\bar{v}_k^j \beta^{(j)} \xrightarrow{k \rightarrow \infty} \bar{v}^j \beta^{(j)}$ при всех $j = 1, 2, \dots, q$. И так как векторы \bar{v}_k^j и x_k^0 связаны соотношениями (13), то по теореме I при достаточно больших k i -я компонента $(\bar{v}_k^j)_i$ вектора \bar{v}_k^j равна нулю при $i \in I \setminus \tilde{I}$.

При всяком $j = 1, 2, \dots, q$ вектор $\bar{x} \in R^n$ такой, что $\bar{x}^0 = F_j \bar{x}^0$, $\bar{x}^j = \bar{x}^j$ и $\bar{x}^s = 0$ при $s \neq j$, удовлетворяет соотношениям (10)–(11), если положить $x^0 = \bar{x}^0$, $x^j = \bar{x}^j$ и $\bar{v}^j = \bar{v}^j$. В силу теоремы двойственности для задач линейного программирования вектор \bar{x} минимизирует линейную функцию

$$1/\sigma q (F_j \bar{x}^0 - F_{j-1} \bar{x}^0, x^0) + 1/q c^0 x^0 + c^j x^j \quad (21)$$

при ограничениях (4). Аналогично вектор $\bar{x}_k \in R^n$, у которого $\bar{x}_k^0 = F_j x_{k-1}^0$, $\bar{x}_k^j = x_k^j$ и $\bar{x}_k^s = 0$ для $s \neq j$, минимизирует функцию

$$1/\sigma q (F_j x_{k-1}^0 - F_{j-1} x_{k-1}^0, x^0) + 1/q c^0 x^0 + c^j x^j$$

при тех же ограничениях (4). Так как $(F_j x_{k-1}^0 - F_{j-1} x_{k-1}^0) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} (F_j \bar{x}^0 - F_{j-1} \bar{x}^0)$, то по лемме I из [2] при достаточно больших k вектор \bar{x}_k минимизирует форму (21) при ограничениях (4).

Обозначим через \tilde{I}_j множество таких номеров $i \in \tilde{I}$, для которых существует $\bar{v} \in V \bar{x}^0$ с $(\bar{v})_i > 0$. Так как при достаточно больших k векторы $F_j x_{k-1}^0$ и x_k^j минимизируют форму (21), то при таких k для $j = j(i)$

$$(a_i^0, F_j x_{k,1}^0) + (a_i^1, x_k^1) = b_i \quad \text{при } i \in \tilde{I}_1.$$

Следовательно, из системы соотношений (13) при достаточно больших k получим

$$\begin{cases} (a_i^0, x_{k,1}^0) + (a_i^1, x_k^1) = b_i - \sigma q \sum_{j=1}^l v_k^j \theta^{(j)} a_i^0 + j \sigma c^j a_i^0 & \text{при } i \in \tilde{I}_1, \\ (a_i^0, x_{k,1}^0) + (a_i^1, x_k^1) \geq b_i - \sigma q \sum_{j=1}^l v_k^j \theta^{(j)} a_i^0 + j \sigma c^j a_i^0 & \text{при } i \in \tilde{I}_0 = \tilde{I} \setminus \tilde{I}_1, \\ (v_k)_i = 0 & \text{при } i \in I \setminus \tilde{I}. \end{cases} \quad (22)$$

Обозначим через Γ подпространство в R^n , образованное линейными комбинациями векторов $\{a_i^0\}_{i \in \tilde{I}}$. Так как по (15) и (22) $c^0 \in \Gamma$, то, переписав формулу (9) в виде

$$x_k^0 = x_{k,1}^0 + \sigma q \sum_{i=1}^m (v_k)_i a_i^0 - \sigma q (c^0)^T, \quad (23)$$

закключаем, что при достаточно больших k $x_k^0 - x_{k,1}^0 \in \Gamma$. Учитывая равенство $\bar{x}^0 - x_k^0 = \sum_{j=1}^q (x_j^0 - x_{j,1}^0)$, получаем, что при достаточно больших k $\bar{x}^0 - x_k^0 \in \Gamma$, т.е. $\bar{x}^0 - x_k^0 = \sum_{i \in \tilde{I}} t_i^k a_i^0$, где $t_i^k \in R$.

Пусть k, l - достаточно большие натуральные числа такие, что $k < l$, и для них выполняется (22). Тогда из (23), используя представление (15) при $v = \bar{v}$, получим, что

$$x_l^0 - x_k^0 = \sigma q \sum_{i \in \tilde{I}} \sum_{j=k+1}^l (v_j - \bar{v})_i a_i^0.$$

Так как $v_j \geq 0$ и $(\bar{v})_i = 0$ для $i \in \tilde{I}_0$, то в этом разложении вектора $x_l^0 - x_k^0$ коэффициенты при a_i^0 для $i \in \tilde{I}_0$ неотрицательны. Таким образом,

$$x_l^0 - x_k^0 = \sum_{i \in \tilde{I}} t_i^{k,l} a_i^0, \quad t_i^{k,l} \geq 0, \quad i \in \tilde{I}_0. \quad (24)$$

Из того, что v_j и \bar{v} удовлетворяют первой группе соотношений из (13) и, принимая во внимание, что для достаточно больших k $(v_k)_i = (\bar{v})_i = 0$ для $i \notin \tilde{I}$, имеем

$$\sum_{i \in \tilde{I} \cap \tilde{I}_j} t_i^{k,l} a_i^j = 0, \quad j = 1, 2, \dots, q. \quad (25)$$

Обозначим через $z_{k,l}$ и z_k векторы из R^n :

$$z_{k,l} = (x_l^0 - x_k^0, 0, \dots, 0), \quad z_k = (\bar{x}^0 - x_k^0, 0, \dots, 0).$$

Тогда из (24) и (25) получим, что

$$x_{k,l} = \sum_{i \in \tilde{I}} t_i^{k,l} a_i, \quad t_i^{k,l} \geq 0, \quad i \in \tilde{I}_0. \quad (26)$$

Обозначим через T множество векторов из R^n , представимых в форме (26). Так как множество T является конечно-порожденным конусом, то оно замкнуто. Поскольку $x_k = \lim_{l \rightarrow \infty} x_{k,l}$, то $x_k \in T$, т.е.

$$x_k = \sum_{i \in \tilde{I}} t_i^k a_i, \quad t_i^k \geq 0, \quad i \in \tilde{I}_0. \quad (27)$$

Если векторы $a_i, i \in \tilde{I}$, линейно-зависимы, то представление (27), вообще говоря, можно выбирать различными способами. Выберем то из представлений, в котором число ненулевых коэффициентов t_i^k наименьшее, и обозначим через \tilde{I}^k совокупность номеров $i \in \tilde{I}$, для которых $t_i^k \neq 0$. Нетрудно показать, что семейство $\{a_i\}_{i \in \tilde{I}^k}$ линейно-независимое. Из (19) и (22) имеем

$$(a_i^0, \bar{x} - x_{k-1}^0) + (a_i^{j(i)}, \bar{x}^{j(i)} - x_k^{j(i)}) = \sigma \varphi \sum_{s=1}^{j(i)} (v_k^s - \bar{v}^s) B^{(s)} a_i^0 \text{ при } i \in \tilde{I}_1, \\ (a_i^0, \bar{x} - x_{k-1}^0) + (a_i^{j(i)}, \bar{x}^{j(i)} - x_k^{j(i)}) \leq \sigma \varphi \sum_{s=1}^{j(i)} (v_k^s - \bar{v}^s) B^{(s)} a_i^0 \text{ при } i \in \tilde{I}_0.$$

Отсюда с учетом (27) получаем

$$\|\bar{x} - x_{k-1}^0\|^2 = \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} t_i^{k-1} (\bar{x} - x_{k-1}^0, a_i) = \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} t_i^{k-1} [(\bar{x} - x_{k-1}^0, a_i^0) + \\ + (a_i^{j(i)}, \bar{x}^{j(i)} - x_k^{j(i)})] \leq \sigma \varphi \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} t_i^{k-1} \sum_{s=1}^{j(i)} (v_k^s - \bar{v}^s) B^{(s)} a_i^0 \leq \\ \leq \sigma \varphi \left\{ \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} (t_i^{k-1})^2 \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} \left[\sum_{s=1}^{j(i)} (v_k^s - \bar{v}^s) B^{(s)} a_i^0 \right]^2 \right\}^{1/2}.$$

Но $\|\bar{x} - x_{k-1}^0\|^2 = \|x_k - x_{k-1}^0\|^2 = \left\| \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} t_i^{k-1} a_i \right\|^2$, и так как множество векторов $\{a_i\}, i \in \tilde{I}^{k-1}$, линейно-независимо, то существует такое $\beta > 0$, вообще говоря, зависящее от k , что $\left\| \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} t_i^{k-1} a_i \right\|^2 \geq \beta \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} (t_i^{k-1})^2$. Но так как линейно-независимых подмножеств множества $\{a_i\}, i \in \tilde{I}$, конечное число, то β может быть выбрано не зависящим от k .

Продолжая цепочку выведенных выше неравенств, получаем

$$\|\bar{x} - x_{k-1}^0\|^2 \leq \frac{\sigma^2 \varphi^2}{\beta} \|\bar{x} - x_{k-1}^0\| \cdot \left\{ \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} \left[\sum_{s=1}^{j(i)} (v_k^s - \bar{v}^s) B^{(s)} a_i^0 \right]^2 \right\}^{1/2},$$

т.е.

$$\|\bar{x} - x_{k-1}^0\|^2 \leq \frac{\sigma^2 \varphi^2}{\beta} \sum_{i \in \tilde{I}^{k-1}} \left[\sum_{s=1}^{j(i)} (v_k^s - \bar{v}^s) B^{(s)} a_i^0 \right]^2. \quad (28)$$

В свою очередь, выражение в правой части соотношения (28) можно оценить следующим образом:

$$\begin{aligned} \sum_{i \in I} \ell_i \left[\sum_{j=1}^{j(i)} (\nu_k^j - \bar{\nu}^j) B^{(j)} a_i^0 \right]^2 &\leq \sum_{i \in I} \left\| \sum_{j=1}^{j(i)} (\nu_k^j - \bar{\nu}^j) B^{(j)} \right\|^2 \|a_i^0\|^2 \leq \\ &\leq \sum_{i \in I} j(i) \sum_{j=1}^{j(i)} \|(\nu_k^j - \bar{\nu}^j) B^{(j)}\|^2 \|a_i^0\|^2 \leq \sum_{j=1}^q \|(\nu_k^j - \bar{\nu}^j) B^{(j)}\|^2 \sum_{i \in I} j(i) \|a_i^0\|^2. \end{aligned}$$

Из (28) на основе только что полученного неравенства находим, что при достаточно больших k

$$\sigma^2 \varrho^2 \sum_{j=1}^q \|(\nu_k^j - \bar{\nu}^j) B^{(j)}\|^2 \geq \beta \|\bar{x}^0 - x_{k-1}^0\|^2, \quad (29)$$

где константа $\beta > 0$ и не зависит от номера итерации. С другой стороны, просуммировав (20) для $j = 1, 2, \dots, q$, получим

$$\|F_{\varrho} x_{k-1}^0 - F_{\varrho} \bar{x}^0\|^2 \leq \|x_{k-1}^0 - \bar{x}^0\|^2 - \sigma^2 \varrho^2 \sum_{j=1}^q \|(\nu_k^j - \bar{\nu}^j) B^{(j)}\|^2$$

или

$$\|x_k^0 - \bar{x}^0\|^2 \leq \|x_{k-1}^0 - \bar{x}^0\|^2 - \sigma^2 \varrho^2 \sum_{j=1}^q \|(\nu_k^j - \bar{\nu}^j) B^{(j)}\|^2.$$

Используя (29), получим

$$\|x_k^0 - \bar{x}^0\|^2 \leq (1 - \beta) \|x_{k-1}^0 - \bar{x}^0\|^2.$$

Теорема доказана.

Теперь покажем, что множество S_{σ} не пусто при любом $\sigma > 0$. Введем в рассмотрение квадратные матрицы порядка m

$$H = \begin{bmatrix} B^{(1)}(B^{(1)})^T & 0 & \dots & 0 \\ B^{(2)}(B^{(1)})^T & B^{(2)}(B^{(2)})^T & & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ B^{(q)}(B^{(1)})^T & B^{(q)}(B^{(2)})^T & \dots & B^{(q)}(B^{(q)})^T \end{bmatrix}, \quad \mathcal{D} = \begin{bmatrix} E_{m_1} & & 0 \\ & 2E_{m_2} & \\ & & \ddots \\ 0 & & & qE_{m_q} \end{bmatrix}$$

где E_{m_j} , $j = 1, 2, \dots, q$, — единичные матрицы порядка m_j . Тогда соотношения (13) и (15), характеризующие множество S_{σ} неподвижных точек оператора \mathcal{P}_{σ} и множество $V\bar{x}^0$, принимают вид

$$A\bar{x} + \sigma \varrho H \bar{\nu}^T \geq b + \sigma \mathcal{D} B(c^0)^T, \quad (30)$$

$$A^T \bar{\nu}^T = c^T, \quad \bar{\nu} \geq 0, \quad (31)$$

$$\bar{v}(A\bar{x} + \sigma q H \bar{v}^T - b - \sigma \mathcal{D}B(c^0)^T) = 0, \quad (32)$$

где B - матрица, составленная из первых n_0 столбцов матрицы A , а \bar{x} - такой вектор, что $\bar{x}_0 \in \mathcal{S}_0$, а $\bar{x}^j \in \mathcal{S}_j$ ($F_j \bar{x}^0$) для $j=1, 2, \dots, q$. Из теорем двойственности линейного программирования можно заключить, что векторы \bar{x} и \bar{v} удовлетворяют соотношениям (30)-(32) тогда и только тогда, когда

- а) вектор \bar{v} максимизирует функцию

$$v(b + \sigma \mathcal{D}B(c^0)^T - \sigma q H \bar{v}^T)$$

при условиях (31);

- б) вектор \bar{x} минимизирует функцию

$$cx$$

при условиях (30).

ЛЕММА 5. Матрица H неотрицательно определенная, и $y^T H y = 0$ тогда и только тогда, когда $H^T y = 0$, где $y \in R^m$.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Пусть G - блочно-диагональная матрица, у которой на диагонали стоят матрицы $B^{(j)} (B^{(j)})^T$, $j=1, 2, \dots, q$. Так как

$$G = H + H^T - B B^T, \quad (33)$$

то

$$2y^T H y = y^T (H + H^T) y = y^T G y + y^T B B^T y = \sum_{j=1}^q \|(B^{(j)})^T y^j\|^2 + \|B^T y\|^2 \geq 0,$$

т.е. матрица H неотрицательно определенная. Из вышенаписанной цепочки соотношений также следует, что если $y^T H y = 0$, то $(B^{(j)})^T y^j = 0$ для $j=1, 2, \dots, q$, тем самым, $H y = 0$ и $H^T y = 0$.

Лемма доказана.

ЛЕММА 6. Система (30) - (31) совместна при любом $\sigma > 0$.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Рассмотрим систему, в некотором смысле двойственную к системе (30)-(31):

$$\begin{cases} x \geq 0, A^T x = 0, \\ \sigma q H^T x + A u \leq 0, \end{cases} \quad (34)$$

где $x \in R^m$, $u \in R^n$ - вектор-столбцы. Покажем, что неравенство

$$b^T x + \sigma c^0 B^T \mathcal{D} x + cu \leq 0$$

является следствием системы (34), тогда утверждение леммы следует из теоремы Минковского - Фаркаша. Последнее соотношение из (34) умножим слева на вектор \bar{x}^T , тогда с учетом второго соотношения из (34) получим $\bar{x}^T H^T \bar{x} \leq 0$. Из (33) находим $2\bar{x}^T H^T \bar{x} = \bar{x}^T G \bar{x} \leq 0$. Так как

$$\bar{x}^T G \bar{x} = \sum_{j=1}^q (\bar{x}^j)^T B^{(j)} (B^{(j)})^T \bar{x}^j = \sum_{j=1}^q \|(\bar{x}^j)^T B^{(j)}\|^2 \leq 0,$$

то $(\bar{x}^j)^T B^{(j)} = 0$ для $j = 1, 2, \dots, q$. Поскольку предполагается, что каждая подсистема (4) совместна, то из условий $\bar{x}^j \geq 0$, $(\bar{x}^j)^T B^{(j)} = 0$ и $(\bar{x}^j)^T A^{(j)} = 0$ следует, что $(b^{(j)})^T \bar{x}^j \leq 0, j = 1, 2, \dots, q$. Просуммировав эти соотношения по всем j , получим $b^T \bar{x} \leq 0$. Но $b^T \bar{x} = b^T \bar{x} = b^T \sum_{j=1}^q \bar{x}^j = \sum_{j=1}^q b^T \bar{x}^j = 0$, поэтому

$$b^T \bar{x} + c^T \bar{x} \leq 0. \quad (35)$$

По лемме 5 из того, что $\bar{x}^T H^T \bar{x} \leq 0$, следует, что $H^T \bar{x} = 0$. Отсюда в силу последнего соотношения (34) получаем, что

$$A\bar{u} \leq 0. \quad (36)$$

Так как задача (I)-(2) предполагается разрешимой, то существует вектор-строка $\bar{v} \geq 0$ такая, что $\bar{v}A = c$. Поэтому из (36) найдем, что $c\bar{u} \leq 0$. Складывая полученное неравенство с неравенством (35), получим, что $b^T \bar{x} + c^T \bar{x} + c\bar{u} \leq 0$. Лемма доказана.

ТЕОРЕМА 3. Множество S_G не пусто при любом $G > 0$.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Достаточно показать, что для некоторых x и v помимо (30)-(31) выполняется условие дополнителности (32). Рассмотрим задачу минимизации квадратичной функции

$$f(x, v) = G v^T H v - v(b + G B(c^T)^T) + c x$$

при ограничениях (30)-(31). Эта задача имеет решение, так как минимизируемая функция ограничена снизу нулем на множестве допустимых решений (см. [10]). Пусть \bar{x} , \bar{v} - решение этой задачи.

Из признака оптимальности следует, что существуют вектор-строки $\bar{z} \in R_m$ и $\bar{u} \in R_n$ такие, что

$$\bar{z}A = c, \quad \bar{z} \geq 0,$$

$$G \bar{v} \bar{z} H + \bar{u} A^T \leq G \bar{v} \bar{v}^T H + G \bar{v} \bar{v}^T H^T - \bar{v}^T - G c^T B^T \bar{v}, \quad (37)$$

$$x(A\bar{x} + \sigma q H \bar{v}^T) = x(b + \sigma \Delta B(c^*)^T), \quad (38)$$

$$\sigma q x H \bar{v}^T + u A^T \bar{v}^T = 2 \sigma q \bar{v} H \bar{x}^T - b^T \bar{x}^T - \sigma c^* B^T \Delta \bar{v}^T. \quad (39)$$

Умножив слева на \bar{v} соотношение (30), получим

$$c\bar{x} + \sigma q \bar{v} H \bar{x}^T \geq \bar{v}(b + \sigma \Delta B(c^*)^T). \quad (40)$$

Умножив теперь справа на x^T неравенство (37), найдем

$$\sigma q x H x^T + u c^T \leq \sigma q \bar{v} H x^T + \sigma q \bar{v} H \bar{x}^T - b^T x^T - \sigma c^* B^T \Delta x^T. \quad (41)$$

Если соотношения (39) и (40), умноженные на -1 , сложить с (38) и (41) и обе части полученного неравенства сократить на $\sigma q > 0$, то в результате получим

$$(x - \bar{v})H(x - \bar{v})^T \leq 0. \quad (42)$$

Так как H — неотрицательно определенная матрица, то в (42) будет равенство. А это возможно лишь тогда, когда в неравенствах, из которых мы получили (42) сложением и вычитанием, будут равенства. В частности, в (40) будет равенство

$$\bar{v}(A\bar{x} + \sigma q H \bar{v}^T) = \bar{v}(b + \sigma \Delta B(c^*)^T).$$

А это и есть доказываемое условие дополнителности (32). Теорема доказана.

Обозначим через Q_σ множество векторов из R^n , удовлетворяющих условию б) при $\sigma > 0$, а через Q_0 — множество решений исходной задачи (1)–(2). Тогда имеет место следующее утверждение.

ТЕОРЕМА 4. При $\sigma \rightarrow 0+$ $\sup_{x \in Q_\sigma} \{p(x, Q_\sigma)\} \rightarrow 0$.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Учитывая, что из (31) $c^* = \bar{v}B$, максимизируемую функцию из условия а) можем переписать в виде

$$v(b + \sigma \Delta B(c^*)^T - \sigma q H \bar{v}^T) = v(b + \sigma \Delta B B^T \bar{v}^T - \sigma q H \bar{v}^T) = v(b - \sigma \bar{H} \bar{v}^T),$$

где $\bar{H} = qH - \Delta B B^T$. Введем матрицу $\bar{H} = \bar{H} + \frac{(2-q)}{2} B B^T$. При условии, что вектор $v \in R_m$ удовлетворяет условию (31), имеем

$$v(b - \sigma \bar{H} \bar{v}^T) = v(b - \sigma \bar{H} \bar{v}^T) - \sigma \frac{(2-q)}{2} \|c^*\|^2.$$

Поэтому задача а) эквивалентна задаче

с) вектор \bar{v} максимизирует функцию

$$v(b - \bar{c} \bar{H} \bar{v}^T)$$

при условиях (31).

Покажем, что матрица \bar{H} является неотрицательно определенной, т.е. $y \bar{H} y^T \geq 0$ для всех $y \in R_m$. Как было показано при доказательстве леммы 5,

$$y \bar{H} y^T = \frac{1}{2} \|y b\|^2 + \frac{1}{2} \sum_{j=1}^2 \|y^j b^{(j)}\|^2;$$

с другой стороны,

$$\begin{aligned} y \bar{D} b b^T y^T &= \sum_{j=1}^2 |y^j b^{(j)}| b^T y^T \leq \left\| \sum_{j=1}^2 |y^j b^{(j)}| \right\| \|y b\| \leq \\ &\leq 2 \sum_{j=1}^2 \|y^j b^{(j)}\| \cdot \|y b\|. \end{aligned}$$

Отсюда

$$\begin{aligned} y \bar{H} y^T &= y \bar{H} y^T - y \bar{D} b b^T y^T + \frac{(2-1)2}{2} \|y b\|^2 \geq \frac{2}{2} \|y b\|^2 - \\ &- 2 \|y b\| \sum_{j=1}^2 \|y^j b^{(j)}\| + \frac{2}{2} \sum_{j=1}^2 \|y^j b^{(j)}\|^2 = \frac{2}{2} \sum_{j=1}^2 (\|y b\| - \|y^j b^{(j)}\|)^2 \geq 0. \end{aligned}$$

Пусть R_1^m - ядро оператора, задаваемого матрицей \bar{H} , а R_1^m - его ортогональное дополнение. Через \mathcal{D}_1 обозначим ортогональный проектор на R_1^m . Так как матрица \bar{H} неотрицательно определенная, то у матрицы $\bar{H} + \bar{H}^T$ все собственные значения неотрицательные и собственные подпространства взаимно ортогональны. Следовательно, $y(\bar{H} + \bar{H}^T)y^T \geq \lambda \|y\|^2$, где λ - наименьшее положительное собственное значение матрицы $\bar{H} + \bar{H}^T$. Отсюда $y \bar{H} y^T \geq r \|y\|^2$, где $y \in R_m$, $r = \frac{\lambda}{2}$. Пусть v_0 - некоторое решение задачи, двойственной к исходной задаче (1)-(2). Учитывая, что v_0 удовлетворяет соотношениям (31), а \bar{v} - условию с), имеем

$$\bar{v}(b - \bar{c} \bar{H} \bar{v}^T) \geq v_0(b - \bar{c} \bar{H} \bar{v}^T).$$

Но $v_0 b \geq \bar{v} b$, и поэтому $\bar{v} \bar{H} \bar{v}^T \leq v_0 \bar{H} \bar{v}^T$. Отсюда

$$r \|\mathcal{D}_1 \bar{v}\|^2 \leq \bar{v} \bar{H} \bar{v}^T \leq v_0 \bar{H} \bar{v}^T = v_0 \bar{H} \mathcal{D}_1 \bar{v}^T \leq \|v_0\| \|\bar{H}\| \|\mathcal{D}_1 \bar{v}\|,$$

т.е. $\|\mathcal{D}_1 \bar{v}\|^2 \leq \|\bar{H}\| \|v_0\| / r$. В результате получаем, что

$$\|\bar{H} \bar{v}^T\| \leq \|\bar{H}\|^2 \|v_0\| / r.$$

Поэтому $\epsilon \bar{H} \bar{x}^T \rightarrow 0$ при $\epsilon \rightarrow 0+$. Отсюда по условию б) и на основании леммы 4 получаем утверждение теоремы.

Таким образом, при малом значении $\epsilon > 0$ вектор \bar{x} , удовлетворяющий условию б), близок к множеству решений исходной задачи (1)-(2). Однако начинать процесс решения задачи с малым значением параметра нецелесообразно, так как неудачный выбор начального приближения может существенно замедлить сходимость. Поэтому представляется естественным следующий порядок осуществления процесса.

Выбираем каким-нибудь образом последовательность $\{\epsilon_k\}$ такую, что $\epsilon_k \rightarrow 0$ при $k \rightarrow \infty$. Проведя итерационный процесс с параметром ϵ_k и получив некоторый вектор \bar{x} - приближенное значение вектора \bar{x} , переходим к итерациям уже с параметром ϵ_{k+1} . При этом в качестве начального вектора для этих итераций следует взять полученный вектор \bar{x} . И можно завершить процесс решения задачи на том ϵ_k , для которого полученный вектор \bar{x} удовлетворяет ограничениям (2) с заданной точностью.

Отметим, что предложенный метод может применяться для решения в пространстве R^n следующей задачи:

$$\max \{c^0 x^0 \mid x^0 \in \bigcap_{j=1}^q P_0(Q_j)\},$$

где P_0 - оператор ортогонального проектирования на подпространство R^{n_0} , а $Q_j = \{x = (x^0, \bar{x}) \in R^{n_0} \times R^{n_1} \mid B^0 x^0 + A^0 \bar{x} \geq b_j\}$, $j=1, 2, \dots, q$. При этом метод надо применять к эквивалентной задаче: $\max \{cx \mid Ax \geq b\}$, $c = (c^0, 0, \dots, 0)$, $b^T = (b_1^T, b_2^T, \dots, b_q^T)$, а матрица A имеет строение (3).

Автор выражает благодарность В.А.Булавскому за проявленное внимание к работе и полезные советы.

ЛИТЕРАТУРА

1. БУЛАВСКИЙ В.А. Итеративный метод решения задачи линейного программирования. - "ДАН СССР", 1961, т.137, № 2, с. 258-260.
2. БУЛАВСКИЙ В.А. Итеративный метод решения общей задачи линейного программирования. - "Сиб. мат. журн.", 1962, т.3, № 3, с. 313-332.

3. БУЛАВСКИЙ В.А. Итеративный метод решения задачи линейного программирования. - В кн.: Материалы конференции по применению мат. методов и ЭВМ в планировании. Новосибирск, изд. Ин-та Математики и Ин-та экономики СО АН СССР, 1962.
4. БУЛАВСКИЙ В.А. Итеративный метод решения задачи линейного программирования. Автореферат канд. дис. Новосибирск, 1962.
5. БРЭГМАН Л.М. Нахождение общей точки выпуклых множеств методом последовательного проектирования. - "ДАН СССР", 1965, т. 162, № 3, с. 487-490.
6. БРЭГМАН Л.М. Релаксационный метод нахождения общей точки выпуклых множеств и его применение для решения задач выпуклого программирования. - "Журн. выч. математики и мат. физики", 1967, т. 7, № 3, с. 620-631.
7. ЕРЕМИН И.И. Методы фейеровских приближений в выпуклом программировании. - "Мат. заметки", 1968, т. 3, № 2, с. 217-234.
8. ЕРЕМИН И.И. Фейеровские приближения и задача выпуклого программирования. - "Сиб. мат. журн.", 1969, т. 10, № 5, с. 1034-1047.
9. ЛОБЫРЕВ А.И. О минимизации строго выпуклой функции на пересечении выпуклых множеств. - В кн.: Оптимизация. Вып. 5 (22). Новосибирск, 1972, с. 128-132.
10. БУЛАВСКИЙ В.А., РУБИНШТЕЙН Г.Ш. О решении задачи выпуклого программирования с линейными ограничениями методом последовательного улучшения допустимого вектора. - "ДАН СССР", 1963, т. 150, № 2, с. 231-234.
11. ДАРМАХЕЕВ В.П. Выпуклая задача квадратичного программирования с диагональной матрицей вторых производных. - В кн.: Оптимизация. Вып. 18 (35). Новосибирск, 1976, с. 60-69.
12. ДАРМАХЕЕВ В.П. Итеративный метод решения одного класса задач линейного программирования. - Препринт. Институт Математики СО АН СССР, Новосибирск, 1977.

Поступила в ред.-изд. отдел
19.05.1978 г.