

УДК 519.95

ПОСТРОЕНИЕ ОБОБЩЕННОГО РЕШЕНИЯ ЛИНЕЙНОЙ  
СИСТЕМЫ НЕРАВЕНСТВ

А.В. Зыкина

1. П о с т а н о в к а   з а д а ч и . Обобщенным решением [1] линейной системы неравенств (в общем случае несовместной)

$$Hy + g \leq 0 \quad (1)$$

называется вектор  $y$ , для которого решение  $x = x(y)$  линейной задачи с условиями дополнителности

$$Px \geq Hy + g, x \geq 0, x'Px = x'(Hy + g) \quad (2)$$

удовлетворяет условию  $H'x = 0$ . Здесь  $H$  - матрица размерности  $m \times n$ ,  $y$  - вектор размерности  $n$ ,  $x$  и  $g$  - векторы размерности  $m$ ,  $P$  - положительно определенная матрица соответствующей размерности.

Известно [1], что задача (2) имеет единственное решение  $x = x(y) \geq 0$  при любом векторе  $y$  и для любой системы (1) существует обобщенное решение.

В [2] автором исследовано поведение идеальной траектории метода последовательных приближений, получаемой как решение соответствующей дифференциальной системы  $\dot{y} = -H'x(y)$ . Для поиска обобщенного решения предложен алгоритм  $A$  градиентного типа, который является развитием метода последовательных приближений, состоящего в следующем [1]. Выберем произвольную начальную точку  $y_0$ . Последовательность  $\{y_k\}$  строится в результате описываемых ниже шагов.

Для уже полученной точки  $y_k$  находим  $x_k$  как решение задачи с условиями дополнителности

$$Px_k \geq Hy_k + g, x_k \geq 0, x'_k Px_k = x'_k (Hy_k + g). \quad (3)$$

Если окажется, что  $H'x_k = 0$ , то будет получено обобщенное решение. В противном случае, выбрав некоторую длину шага  $\alpha_k > 0$ , полагаем

$$y_{k+1} = y_k - \alpha_k H'x_k \quad (4)$$

и переходим к следующей итерации.

В настоящей работе рассматривается прием преодоления вырожденности, возможной при работе алгоритма А. Вводится понятие  $\mathcal{E}$ -вырожденности, на основе которого разрабатывается алгоритм отыскания обобщенного решения.

2. **В ы р о ж д е н н о с т ь**. При нахождении для текущей точки  $y_k$  единственного решения  $x_k$  линейной задачи с условиями дополнителности (3) возможна неоднозначность в определении базиса. Эта неоднозначность возникает в тех случаях, когда точка  $x_k$  является вырожденной.

Решение  $x_k$  задачи (3) называется вырожденным, если существуют номера  $j$  такие, что выполняются равенства

$$(x_k)_j = 0, (Px_k)_j = (Hy_k + g)_j.$$

Такие номера  $j$  назовем вырожденными номерами точки  $x_k$ .

Номера компонент точки  $x_k$ , для которых выполняются соотношения

$$(x_k)_j > 0, (Px_k)_j = (Hy_k + g)_j,$$

назовем базисными номерами, а номера, для которых выполняются соотношения

$$(x_k)_j = 0, (Px_k)_j > (Hy_k + g)_j$$

- небазисными номерами точки  $x_k$ .

Траектории  $x(\alpha) = x(y(\alpha))$  и  $y(\alpha)$  для рассмотренной в работе [2] дифференциальной системы, конечно, не зависят от выбора базиса в вырожденных точках. Однако при численном нахождении этих траекторий вопрос о выборе базиса оказывается существенным, так как точки вырождения служат, вообще говоря, точками разрыва производной у траектории  $x(\alpha)$  и соответственно - разрыва второй производной для  $y(\alpha)$ . Поэтому возникает вопрос о нахождении в вырожденной точке  $x_k$  направления  $\xi_k$  для траектории  $x(\alpha)$ . Учевидно,  $\xi_k$  необходимо выбирать так, чтобы, во-первых, обеспечить возможность некоторого шага  $\alpha_k > 0$

в направлении  $\xi_k$  и, во-вторых, сохранить базисные и небазисные номера точки  $x_k$  неизменными, возможно пополнив их за счет вырожденных номеров. Это означает, что при  $\eta_k = -H'x_k$  для всех  $0 < \alpha < \alpha_k$  необходимо требовать выполнения соотношений

$$P(x_k + \alpha \xi_k) \geq H(y_k + \alpha \eta_k) + g, \quad x_k + \alpha \xi_k \geq 0, \quad (5)$$

$$(x_k + \alpha \xi_k)' P (x_k + \alpha \xi_k) = (x_k + \alpha \xi_k)' [H(y_k + \alpha \eta_k) + g], \quad (6)$$

причем базисные и небазисные компоненты точки  $x_k$  должны сохраниться и для точки  $x_k + \alpha \xi_k$ . Относительно же вырожденных компонент вопрос включения их в базис решается особо.

Разобьем векторы  $x_k$ ,  $\xi_k$ ,  $g$  и матрицы  $P$  и  $H$  согласно разбиению компонент точки  $x_k$  на базисные, вырожденные и небазисные:

$$x_k = \begin{pmatrix} x_{k1} \\ x_{k2} \\ x_{k3} \end{pmatrix} \quad \xi_k = \begin{pmatrix} \xi_{k1} \\ \xi_{k2} \\ \xi_{k3} \end{pmatrix} \quad g = \begin{pmatrix} g_1 \\ g_2 \\ g_3 \end{pmatrix} \quad P = \begin{pmatrix} P_{11} & P_{12} & P_{13} \\ P_{21} & P_{22} & P_{23} \\ P_{31} & P_{32} & P_{33} \end{pmatrix} \quad H = \begin{pmatrix} H_1 \\ H_2 \\ H_3 \end{pmatrix}$$

Тогда справедливы следующие соотношения.

Для базисных компонент:

$$x_{k1} > 0, \quad P_{11}x_{k1} + P_{12}x_{k2} = H_1y_k + g_1 \quad (7)$$

или, в других обозначениях,  $[x_k]_1 > 0$ ,  $[Px_k]_1 = [Hy_k + g]_1$ .

Для вырожденных компонент:

$$x_{k2} = 0, \quad P_{21}x_{k1} + P_{22}x_{k2} = H_2y_k + g_2, \quad (8)$$

или, в других обозначениях,  $[x_k]_2 = 0$ ,  $[Px_k]_2 = [Hy_k + g]_2$ .

Для небазисных компонент:

$$x_{k3} = 0, \quad P_{31}x_{k1} + P_{32}x_{k2} > H_3y_k + g_3 \quad (9)$$

или, в других обозначениях;  $[x_k]_3 = 0$ ,  $[Px_k]_3 > [Hy_k + g]_3$ .

При  $\alpha \leq \alpha_k$  для невырожденных компонент соотношения (7) и (9) должны сохраниться и в точке  $x_k + \alpha \xi_k$ . Это означает, что будут выполняться соответственно (7) и (9) следующие условия:

$$P_{11}\xi_{k1} + P_{12}\xi_{k2} = H_1\eta_k, \quad \xi_{k3} = 0. \quad (10)$$

Для вырожденных же номеров нужно потребовать выполнения соответствующих соотношений в (5):

$$x_{k2} + \alpha \xi_{k2} \geq 0, [P(x_k + \alpha \xi_k)]_2 \geq [H(y_k + \alpha \rho_k) + g]_2.$$

При этом, учитывая (8), получим условия на вырожденные компоненты:

$$\xi_{k2} \geq 0, P_{21} \xi_{k1} + P_{22} \xi_{k2} \geq H_2 \rho_k. \quad (II)$$

Теперь остается обеспечить выполнение условий дополнителъности (6):

$$\begin{aligned} x_k' P x_k + \alpha [x_k' P \xi_k + \xi_k' P x_k] + \alpha^2 \xi_k' P \xi_k = \\ = x_k' (H y_k + g) + \alpha [x_k' H \rho_k + \xi_k' H y_k + \xi_k' g] + \alpha^2 \xi_k' H \rho_k. \end{aligned}$$

Так как в точке  $x_k$  выполняются условия дополнителъности  $x_k' P x_k = x_k' (H y_k + g)$ , то для выполнения (6) достаточно приравнять коэффициенты при  $\alpha$  и  $\alpha^2$ :

$$x_k' P \xi_k + \xi_k' P x_k = x_k' H \rho_k + \xi_k' (H y_k + g), \quad \xi_k' P \xi_k = \xi_k' H \rho_k.$$

перегруппировав слагаемые в первом равенстве, получим равенство

$$x_k' [H \rho_k - P \xi_k] = \xi_k' [P x_k - (H y_k + g)],$$

которое справедливо автоматически, ввиду (7)-(10). Из второго равенства, учитывая равенство  $\xi_{k3} = 0$ , получим условие

$$\begin{pmatrix} \xi_{k1} \\ \xi_{k2} \end{pmatrix}' \begin{pmatrix} P_{11} & P_{12} \\ P_{21} & P_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \xi_{k1} \\ \xi_{k2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \xi_{k1} \\ \xi_{k2} \end{pmatrix}' \begin{pmatrix} H_1 & \rho_k \\ H_2 & \rho_k \end{pmatrix} \quad (I2)$$

которое является условием дополнителъности для системы

$$\begin{aligned} P_{11} \xi_{k1} + P_{12} \xi_{k2} &= H_1 \rho_k, \\ P_{21} \xi_{k1} + P_{22} \xi_{k2} &\geq H_2 \rho_k, \quad \xi_{k2} \geq 0, \end{aligned} \quad (I3)$$

объединяющей полученные ранее условия (10) и (II).

Учитывая, что  $\xi_{k1}$  - любого знака, можем выразить  $\xi_{k1}$  через  $\xi_{k2}$ :

$$\xi_{k1} = P_{11}^{-1} [H_1 \rho_k - P_{12} \xi_{k2}] \quad (I4)$$

и подставить в (I2) и (I3). В результате получим следующую задачу с условиями дополнителъности:

$$\begin{aligned} [P_{22} - P_{21} P_{11}^{-1} P_{12}] \xi_{k2} \geq [H_2 - P_{21} P_{11}^{-1} H_1] \rho_k; \quad \xi_{k2} \geq 0, \\ \xi_{k2}' [P_{22} - P_{21} P_{11}^{-1} P_{12}] \xi_{k2} = \xi_{k2}' [H_2 - P_{21} P_{11}^{-1} H_1] \rho_k. \end{aligned} \quad (I5)$$

Матрица  $P_{22} - P_{21} P_{11}^{-1} P_{12}$  в задаче (15) является положительно определенной в силу положительной определенности матрицы  $P$ . Действительно, для всякого вектора  $z \neq 0$  надлежащей размерности, полагая

$$x = \begin{pmatrix} -P_{11}^{-1} P_{12} z \\ z \\ 0 \end{pmatrix}$$

получим  $x'(P_{22} - P_{21} P_{11}^{-1} P_{12})x = x'Px > 0$ .

Таким образом, задача (15) всегда имеет единственное решение. Это решение, в свою очередь, может быть вырожденным, и для решения вопроса, как поведет себя точная траектория, тогда придется строить по тому же принципу вариации более высоких порядков. Для наших же целей это не нужно, так как найденное направление  $\xi_k$  однозначно и в сочетании с направлением  $p_k = -H'x_k$  обеспечивает сохранение соотношений (5)-(6) при достаточно малых положительных  $\alpha$ . При этом базис в точке  $x_k$  будем составлять из номеров положительных компонент вектора  $x_k + \alpha \xi_k$  при малых положительных  $\alpha$ .

Важным для реализации алгоритма отыскания обобщенного решения является факт сохранения в задаче (15) специфики исходной задачи (3) при выборе матрицы  $P$  треугольной или диагональной.

3.  $\epsilon$ -в-ы р о ж д е н н о с т ь. Если в методе последовательных приближений (4) шаг  $\alpha_k$  ограничивать условием сохранения в точке  $x(y_{k+1})$  базиса  $B$ , действующего в точках  $x(y_k - \alpha H'x_k)$ ,  $0 < \alpha < \alpha_k$ , то возможны итерации, на которых шаг  $\alpha_k$  будет слишком мал. Это произойдет, если в малой окрестности текущей точки  $x_k$  существует точка  $\tilde{x}_k$  с базисом  $B_j$ , отличным от базиса  $B$ .

Напрашивается следующий вывод: направление движения в точке  $y_k$  (и соответственно  $x_k = x(y_k)$ ) необходимо определять с учетом почти вырожденных компонент в (7) и (9). Это приводит к антизигзаговой политике и понятию  $\epsilon$ -вырожденности, вполне аналогичных тем, которые рассматриваются для задач математического программирования.

Решение  $x_k$  задачи (3) называется  $\epsilon$ -вырожденным, если существуют номера  $j$ , для которых

$$0 \leq (x_k)_j \leq \epsilon, \quad 0 \leq (Px_k - Hy_k - q)_j \leq \epsilon.$$

Такие компоненты в решении  $x_k$  будем называть  $\epsilon$ -вырожденными.

Учет  $\varepsilon$ -вырожденности можно интерпретировать как некоторое эквивалентное изменение правой части  $g$  в задачах (2) и (3). Действительно, если обозначить через  $J_k(\varepsilon)$  номера  $\varepsilon$ -вырожденных компонент, через  $e^j$  -  $j$ -й стандартный орг и положить

$$a = \sum_{j \in J_k(\varepsilon)} (x_k)_j e^j, \quad b = \sum_{j \in J_k(\varepsilon)} (Px_k - Ny_k - g)_j e^j,$$

$$\tilde{x}_k = x_k - a, \quad \tilde{g} = g + b - Pa,$$

то вектор  $\tilde{x}_k$  будет удовлетворять соотношениям

$$P\tilde{x}_k \geq Ny_k + \tilde{g}, \quad \tilde{x}_k \geq 0, \quad \tilde{x}_k' P \tilde{x}_k = \tilde{x}_k' (Ny_k + \tilde{g}), \quad (I6)$$

т.е. решать задачу вида (3), но с измененным свободным членом. При этом относительно задачи (I6) компоненты с номерами из  $J_k(\varepsilon)$  будут вырожденными в строгом смысле. Кроме того, справедливы оценки

$$\|g - \tilde{g}\| \leq \varepsilon(1 + \|P\|)\sqrt{m}, \quad (I7)$$

$$\|x_k - \tilde{x}_k\| \leq \varepsilon\sqrt{m}. \quad (I8)$$

Поскольку свободный член  $\tilde{g}$  не участвует в задаче (I5), то для определения направления  $\xi_k$  при учете  $\varepsilon$ -вырожденности следует использовать ту же задачу (I4)-(I5), взяв в качестве  $\rho_k$  вектор  $-N'x_k$ .

4. А л г о р и т м А I. Идея предлагаемого алгоритма состоит в том, что на каждой итерации будем оперировать не с базисом  $\mathcal{B}$ , который соответствует текущей точке  $x_k$ , а с базисом  $\mathcal{B}_1$ , определенным при учете  $\varepsilon$ -вырожденности точки  $x_k$ . Не исключено, что точка  $x_k$  не является  $\varepsilon$ -вырожденной, тогда базис  $\mathcal{B}_1$  будет совпадать с базисом  $\mathcal{B}$ . В общем случае будем считать, что совпадения нет.

Обозначим через  $\rho_k = -N'x_k$  направление изменения  $y$  на  $k$ -м шаге, через  $\tilde{y}(\alpha) = y_k + \alpha \rho_k$  - приближенную траекторию на  $k$ -м шаге, через  $\tilde{S}(\alpha) = S(\tilde{y}(\alpha))$  - потенциальную функцию  $S(y) = \|N'x(y)\|$  вдоль приближения  $\tilde{y}(\alpha)$ , через  $x(\tilde{y}(\alpha))$  - траекторию параметрической линейной задачи с условиями дополненности

$$Px \geq N\tilde{y}(\alpha) + g, \quad x \geq 0, \quad x'Px = x'(N\tilde{y}(\alpha) + g), \quad (I9)$$

соответствующей задаче (3), через  $\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))$  - траекторию параметрической линейной задачи с условиями дополненности

$$P\tilde{x} \geq H\tilde{y}(\alpha) + \tilde{g}, \tilde{x} \geq 0, \tilde{x}'P\tilde{x} = \tilde{x}'(H\tilde{y}(\alpha) + \tilde{g}), \quad (20)$$

соответствующей задаче (16). Напомним, что номера  $\varepsilon$ -вырожденных компонент задачи (3) соответствуют номерам вырожденных в строгом смысле компонент задачи (16). При этом для  $g$  и  $\tilde{g}$  и для  $x_k = x(\tilde{y}(0))$  и  $\tilde{x}_k = \tilde{x}(\tilde{y}(0))$  выполняются соотношения (17) и (18). Более того, соотношения для невырожденных компонент задачи (3) сохраняются и для задачи (16), т.е.

$$\tilde{x}_{k1} = x_{k1}, [P\tilde{x}_{k1}]_3 - [H\tilde{y}_{k1} + \tilde{g}]_3 = [Px_k]_3 - [Hy_k + g]_3. \quad (21)$$

Направление движения  $\xi_k$  в  $\varepsilon$ -вырожденном случае, как следует из предыдущего пункта, находим, решая задачу (14)-(15) с  $q_k = -Hx_k$  так, как если бы  $\varepsilon$ -вырожденные компоненты точки  $x_k$  были вырожденными. Такой выбор направления (как будет показано) обеспечивает некоторый гарантированный шаг  $\bar{\alpha}$  с сохранением в точках  $x_k + \alpha \xi_k$ ,  $0 \leq \alpha \leq \bar{\alpha}$ , соотношений

$$x_k + \alpha \xi_k \geq 0, P(x_k + \alpha \xi_k) \geq H(y_k + \alpha q_k) + g. \quad (22)$$

Кроме того,  $\xi_k$  является направлением траектории  $\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))$  задачи (20) в точке  $\tilde{x}_k$ , т.е.  $\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha)) = \tilde{x}_k + \alpha \xi_k$  при малых положительных  $\alpha$  и

$$\xi_k = \begin{pmatrix} -P_B^{-1} H_B & H_B x_k \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad (23)$$

где  $B_B$  - базис в точке  $\tilde{x}_k$ , состоящий из номеров положительных компонент вектора  $\tilde{x}_k + \alpha \xi_k$  при малых положительных  $\alpha$ . При этом граница  $\alpha_B$  для параметра  $\alpha$ , до которой базис остается неизменным вдоль траектории  $\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))$  задачи (20), определяется так же, как и для траектории  $x(\tilde{y}(\alpha))$  задачи (19). А именно, в качестве  $\alpha_B$  выбирается максимальное  $\alpha$ , при котором сохраняются соотношения

$$\tilde{x}_k + \alpha \xi_k \geq 0, P(\tilde{x}_k + \alpha \xi_k) \geq H(y_k + \alpha q_k) + \tilde{g}.$$

Назовем траекторию  $\hat{x}(\alpha) = x_k + \alpha \xi_k$   $\varepsilon$ -траекторией. Будем говорить, что вдоль  $\varepsilon$ -траектории  $\hat{x}(\alpha)$ ,  $0 \leq \alpha \leq \hat{\alpha}$ , не меняется базис, если при  $\alpha \in [0, \hat{\alpha}]$  выполняются соотношения (22).

ЛЕММА I. Существует  $\mathcal{D} > 0$ , при котором для любого  $\Delta > 0$  найдется такое  $\alpha(\Delta) \geq \mathcal{D}\Delta$ , что при  $\varepsilon = \|H'x_k\| \cdot \Delta$  вдоль  $\varepsilon$ -траектории  $\hat{x}(\alpha)$ ,  $0 \leq \alpha \leq \alpha(\Delta)$ , и вдоль траектории  $\hat{y}(\alpha)$ ,  $0 \leq \alpha \leq \alpha(\Delta)$ , задачи (20) базисы не меняются.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Пусть  $\mathcal{B}_1$  - базис, в точке  $\hat{x}_k$  состоящий из номеров положительных компонент вектора  $\hat{x}_k + \alpha \xi_k$  при малых положительных  $\alpha$ . Тогда  $\xi_k$  определяется по (23).

Из определения следует, что базис  $\mathcal{B}_1$  вдоль траектории  $\hat{x}(\alpha)$  изменится, когда одна из компонент  $(\hat{x}_k + \alpha \xi_k)_i$  достигнет нуля при некотором  $\alpha > 0$  или когда при некотором  $\alpha > 0$  выйдет на равенство одно из неравенств:

$$(P(\hat{x}_k + \alpha \xi_k))_j > (Hy_k + \alpha \eta_k + \tilde{g})_j.$$

Поэтому максимальный шаг  $\tilde{\mathcal{L}}$ , при котором вдоль траектории  $\hat{x}(\alpha)$  базис не меняется, будет следующим:

$$\tilde{\mathcal{L}} = \min \left\{ \min_{\substack{(\xi_k)_i < 0 \\ -(\xi_k)_i}} \frac{(\hat{x}_k)_i}{-(\xi_k)_i}, \min_{\substack{(P\xi_k - H\eta_k)_j < 0 \\ (H\eta_k - P\xi_k)_j}} \frac{(P\hat{x}_k - (Hy_k + \tilde{g}))_j}{(H\eta_k - P\xi_k)_j} \right\}.$$

Аналогично, в силу определения, максимальное  $\hat{\mathcal{L}}$ , при котором вдоль  $\varepsilon$ -траектории выполняются соотношения (22) (а значит, максимальный шаг  $\hat{\mathcal{L}} > 0$ , при котором вдоль  $\varepsilon$ -траектории не меняется базис), будет следующим:

$$\hat{\mathcal{L}} = \min \left\{ \min_{\substack{(\xi_k)_i < 0 \\ -(\xi_k)_i}} \frac{(\mathcal{D}_k)_i}{-(\xi_k)_i}, \min_{\substack{(P\xi_k - H\eta_k)_j < 0 \\ (H\eta_k - P\xi_k)_j}} \frac{(P\mathcal{D}_k - (Hy_k + g))_j}{(H\eta_k - P\xi_k)_j} \right\}.$$

Так как в силу формирования задачи (I4)-(I5) неравенство  $(\xi_k)_i < 0$  возможно только для базисных компонент  $i$ , а неравенство  $(P\xi_k - H\eta_k)_j < 0$  возможно только для небазисных компонент  $j$ , то в силу равенств (21) выполняется равенство

$$\hat{\mathcal{L}} = \tilde{\mathcal{L}} = \alpha(\Delta).$$

Так как для любых  $i$  и для любых  $j$  справедливы соотношения

$$|(\xi_k)_i| \leq \|\xi_k\| = \|P_{\mathcal{B}_1}^{-1} H_{\mathcal{B}_1} \hat{x}_k\| \leq \|P_{\mathcal{B}_1}^{-1}\| \|H_{\mathcal{B}_1}\| \|\hat{x}_k\| \leq$$



$$\leq \max_{\mathcal{B}_1} \{ \|P^{-1}\| \|H_{\mathcal{B}_1}\| \} \|H'_x\| = \mathcal{D}_0 \|H'_x\|,$$

$$|(H\eta_k - P\xi_k)_j| \leq \|H\eta_k - P\xi_k\| \leq$$

$$\leq \|H\| \|\eta_k\| + \|P\| \|\xi_k\| \leq (\|H\| + \mathcal{D}_0 \|P\|) \cdot \|H'_x\|$$

и так как по определению  $\varepsilon$ -вырожденности для небазисных компонент выполняются неравенства  $(x_k)_i > \varepsilon$  и  $(Px_k - (Hy_k + g))_j > \varepsilon$ , то

$$\begin{aligned} \alpha(\Delta) &> \min \left\{ \frac{\varepsilon}{\mathcal{D}_0 \|H'_x\|}, \frac{\varepsilon}{(\|H\| + \mathcal{D}_0 \|P\|) \|H'_x\|} \right\} = \\ &= \min \left\{ \frac{\|H'_x\| \Delta}{\mathcal{D}_0 \|H'_x\|}, \frac{\|H'_x\| \Delta}{(\|H\| + \mathcal{D}_0 \|P\|) \|H'_x\|} \right\} = \\ &= \min \left\{ \frac{1}{\mathcal{D}_0}, \frac{1}{\|H\| + \mathcal{D}_0 \|P\|} \right\} \Delta = \mathcal{D} \cdot \Delta. \end{aligned}$$

Лемма доказана.

Практически для определения величины шага  $\alpha_k$  вдоль приближения  $\hat{y}(\alpha) = y + \alpha \eta_k$  и для обеспечения при этом сходимости алгоритма поступим следующим образом. Рассмотрим функцию  $\hat{S}(\alpha) = \|H\hat{x}(\alpha)\|$  и сравним поведение этой функции с поведением потенциальной функции  $S(y)$  вдоль траектории  $\hat{y}(\alpha)$  на промежутке  $[0, \alpha_{\mathcal{B}}]$ , где  $\alpha_{\mathcal{B}} = \alpha(\Delta)$  определяется согласно лемме I.

ЛЕММА 2. Оценка отклонения потенциальной функции  $\tilde{S}(\alpha)$  от функции  $\hat{S}(\alpha)$  при  $\alpha \leq \alpha_{\mathcal{B}}$  имеет вид

$$|\hat{S}(\alpha) - \tilde{S}(\alpha)| \leq C_s \cdot \varepsilon,$$

где константа  $C_s > 0$  зависит только от матриц  $P$  и  $H$ .

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Рассмотрим траектории  $x(\hat{y}(\alpha))$  и  $\hat{x}(\hat{y}(\alpha))$  задач (19) и (20) соответственно. В силу оценки

$$\|x(\hat{y}(\alpha)) - \hat{x}(\hat{y}(\alpha))\| \leq \frac{1}{\beta} \|g - \tilde{g}\|,$$

полученной в работе [2], и в силу неравенства (I7) для любого  $\alpha > 0$  имеет место оценка

$$\|x(\tilde{y}(\alpha)) - \tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))\| \leq \frac{1}{\beta} \|g - \tilde{g}\| \leq \frac{1}{\beta} (1 + \|P\|) \sqrt{m} \cdot \varepsilon.$$

Так как при  $\alpha \leq \alpha_{\beta}$  вдоль траектории  $\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))$  базис не меняется, то в силу (18) при  $\alpha \leq \alpha_{\beta}$  справедлива оценка

$$\|\hat{x}(\alpha) - \tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))\| = \|x_{\kappa} + \alpha \xi_{\kappa} - \tilde{x}_{\kappa} - \alpha \xi_{\kappa}\| = \|x_{\kappa} - \tilde{x}_{\kappa}\| \leq \sqrt{m} \cdot \varepsilon.$$

Объединяя полученные оценки, имеем

$$\begin{aligned} \|x(\tilde{y}(\alpha)) - \tilde{x}(\alpha)\| &\leq \|x(\tilde{y}(\alpha)) - \tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))\| + \\ &+ \|\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha)) - \tilde{x}(\alpha)\| \leq \left[ \frac{1 + \|P\|}{\beta} \right] \sqrt{m} \cdot \varepsilon. \end{aligned}$$

В итоге получаем оценку отклонения функции  $S$  вдоль траекторий  $\hat{x}(\alpha)$  и  $\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))$  при  $\alpha \leq \alpha_{\beta}$ :

$$\begin{aligned} |\hat{S}(\alpha) - \tilde{S}(\alpha)| &= \|H\hat{x}(\alpha) - H\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))\| \leq \\ &\leq \|H\hat{x}(\alpha) - H\tilde{x}(\tilde{y}(\alpha))\| \leq \|H\| \left[ \frac{1 + \|P\|}{\beta} + 1 \right] \sqrt{m} \cdot \varepsilon = C_S \cdot \varepsilon. \end{aligned}$$

Лемма доказана.

Если теперь будем знать оценку убывания функции  $\hat{S}(\alpha)$  вдоль  $\mathcal{E}$ -траектории, то, используя лемму 2, получим оценку убывания потенциальной функции  $S(y)$  вдоль приближения  $\tilde{y}(\alpha)$ .

Иследуем функцию  $\hat{S}(\alpha)$ . Квадрат этой функции и его производная имеют вид

$$\begin{aligned} [\hat{S}(\alpha)]^2 &= (x_{\kappa} + \alpha \xi_{\kappa})' H H' (x_{\kappa} + \alpha \xi_{\kappa}) = \\ &= x_{\kappa}' H H' x_{\kappa} + 2\alpha x_{\kappa}' H H' \xi_{\kappa} + \alpha^2 \xi_{\kappa}' H H' \xi_{\kappa}, \\ \frac{d}{d\alpha} [\hat{S}(\alpha)]^2 &= 2x_{\kappa}' H H' \xi_{\kappa} + 2\alpha \xi_{\kappa}' H H' \xi_{\kappa}. \end{aligned}$$

Так как согласно (23)

$$\xi_{\kappa} = \begin{pmatrix} -P^{-1} H' H' x_{\kappa} \\ \beta_1 \\ \beta_2 \\ 0 \end{pmatrix}$$

то

$$\begin{aligned} [\hat{S}(\alpha)]^2 &= [\hat{S}(0)]^2 = 2\alpha x'_k H G_{\beta_1} H' x_k + \alpha^2 x'_k H G_{\beta_1}' G_{\beta_1} H' x_k = \\ &= [\hat{S}(0)]^2 - 2\alpha b_k + \alpha^2 a_k, \quad \frac{d}{d\alpha} [\hat{S}(\alpha)]^2 = 2\alpha a_k - 2b_k, \end{aligned}$$

где  $G_{\beta_1} = H'_{\beta_1} P^{-1}_{\beta_1} H_{\beta_1}$ . Оценим величины  $a_k$  и  $b_k$ . Оценка для  $a_k$  имеет вид

$$a_k = x'_k H G_{\beta_1}' G_{\beta_1} H' x_k = \|G_{\beta_1} H' x_k\|^2 \leq \Gamma^2 [\hat{S}(0)]^2, \quad (24)$$

где  $\Gamma = \max \|G_{\beta_1}\|$ . Для оценки величины  $b_k$  заметим, что  $b_k = (x'_k) U_{\beta_1} P^{-1}_{\beta_1} U_{\beta_1} x_k$ , где  $U_{\beta_1} = H_{\beta_1} H'_{\beta_1}$ . Так как из положительной определенности матрицы  $P$  следует положительная определенность матрицы  $P^{-1}$  и так как матрица  $U_{\beta_1}$  симметрична и положительно полуопределена, то выполняется оценка

$$\begin{aligned} b_k &\geq \mu_{\beta_1} \|U_{\beta_1} x_k\|^2 \geq \mu_{\beta_1} \nu_{\beta_1} (x'_k)' U_{\beta_1} x_k = \\ &= \mu_{\beta_1} \nu_{\beta_1} \|H' x_k\|^2 = \mu_{\beta_1} \nu_{\beta_1} [\hat{S}(0)]^2 \geq \gamma [\hat{S}(0)]^2, \end{aligned} \quad (25)$$

где  $\mu_{\beta_1} > 0$  - постоянная, найденная из условия положительной определенности матрицы  $P^{-1}_{\beta_1}$ ,  $\nu_{\beta_1}$  - наименьшее из строго положительных собственных чисел матрицы  $U_{\beta_1}$ , а  $\gamma = \min_{\beta_1} \{\mu_{\beta_1} \nu_{\beta_1}\}$ . Поэтому в силу того, что  $x'_k H' x_k \neq 0$  (иначе  $y_k$  - уже обобщенное решение), имеем  $b_k > 0$ . Поэтому функция  $\hat{S}(\alpha)$  убывает и достигает минимума в точке  $\alpha_k^0$ , в которой производная  $\frac{d}{d\alpha} [\hat{S}(\alpha)]^2$  равна нулю:

$$\alpha_k^0 = \frac{b_k}{a_k} = \frac{x'_k H G_{\beta_1} H' x_k}{x'_k H G_{\beta_1}' G_{\beta_1} H' x_k} = - \frac{x'_k H H' x_k}{x'_k H H' x_k}. \quad (26)$$

Если  $\alpha = \alpha_k^0$ , то

$$[\hat{S}(\alpha_k^0)]^2 = [\hat{S}(0)]^2 - \frac{[x'_k H G_{\beta_1} H' x_k]^2}{x'_k H G_{\beta_1}' G_{\beta_1} H' x_k},$$

и согласно проведенным оценкам (24), (25) получаем

$$[\hat{S}(\alpha_k^0)]^2 \leq [\hat{S}(0)]^2 (1 - \frac{\gamma^2}{\Gamma^2}),$$

т.е. оценка максимального убывания функции  $\hat{S}(\alpha)$  вдоль  $\epsilon$ -траектории  $\hat{x}(\alpha)$  будет следующей:

$$\hat{S}(\alpha_k^0) \leq \hat{S}(0) \sqrt{1 - \frac{\gamma^2}{\Gamma^2}}. \quad (27)$$

Таким образом, шаг  $\alpha_k$  можно выбрать из условия сохранения базиса ( $\alpha_k = \alpha_{\beta} = \alpha(\Delta)$ ) или, если  $\alpha_{\beta} > \alpha_k^0$ , из условия достижения минимума функции  $\hat{S}(\alpha)$  ( $\alpha_k = \alpha_k^0$ ).

**ТЕОРЕМА I.** Для любых заданных параметров алгоритма  $d > 0$  и  $\sigma > 0$  существует  $\Delta > 0$ , не зависящее от номера итерации  $k$ , такое, что оценка скорости сходимости потенциальной функции  $S(y) = \|H^*xy\|$  вдоль приближения  $\hat{y}(\alpha) = y_k + \alpha p_k$ ,  $p_k = -Hx_k$  при шаге  $\alpha_k = \min\{\alpha_k^0, \alpha_{\beta}\}$  имеет вид

$$\tilde{S}(\alpha_k) \leq \tilde{S}(0)(1 - d\Delta^{1+\sigma}). \quad (28)$$

**ДОКАЗАТЕЛЬСТВО.** Пусть  $\Gamma$  определяется согласно (24),  $\gamma$  - согласно (25),  $\mathcal{D}$  - согласно лемме 1,  $C_s$  - согласно лемме 2, а  $d$  и  $\sigma$  - заданные параметры алгоритма.

Оценку (28) будем получать на основе оценки убывания функции  $\hat{S}(\alpha)$  вдоль  $\mathcal{E}$ -траектории, где  $\mathcal{E} = \hat{S}(0) \cdot \Delta$ . Рассмотрим три возможные ситуации, возникающие при выборе шага  $\alpha_k$ .

Пусть  $\alpha_k = \alpha_k^0$ . Тогда  $\alpha_k^0 \leq \alpha_{\beta}$ , поэтому для убывания функции  $\hat{S}(\alpha)$  справедлива оценка (27), и так как  $\hat{S}(0) = \tilde{S}(0)$ , то в силу леммы 2 выполняются соотношения

$$\begin{aligned} \tilde{S}(\alpha_k^0) &= [\tilde{S}(\alpha_k^0) - \tilde{S}(\alpha_k^0)] + \tilde{S}(\alpha_k^0) \leq \\ &\leq C_s \mathcal{E} + \tilde{S}(0) \sqrt{1 - \frac{\gamma^2}{\Gamma^2}} \leq \tilde{S}(0) [C_s \Delta + \sqrt{1 - \frac{\gamma^2}{\Gamma^2}}]. \end{aligned}$$

Таким образом, оценка изменения функции  $\hat{S}(\alpha)$  будет следующей:

$$\tilde{S}(\alpha_k^0) \leq \tilde{S}(0) [C_s \Delta + \sqrt{1 - \frac{\gamma^2}{\Gamma^2}}].$$

Каковы бы ни были числа  $C_s > 0$ ,  $\gamma > 0$  и  $\Gamma > \gamma$ , при достаточно малых  $\Delta > 0$  выполняется неравенство

$$C_s \Delta + \sqrt{1 - \frac{\gamma^2}{\Gamma^2}} \leq 1 - d\Delta^{1+\sigma}. \quad (29)$$

Еще две ситуации возникают при выборе шага  $\alpha_k = \alpha_{\beta}$ . Заметим, что при этом  $\alpha_{\beta} < \alpha_k^0$ . В [2] показано, что существует константа  $C > 0$  такая, что при любом шаге  $\alpha = \alpha_{\beta}$  справедлива оценка

$$\tilde{S}(0) - \tilde{S}(\alpha_{\beta}) \geq \tilde{S}(0)(\gamma\alpha_{\beta} - C\alpha_{\beta}^2). \quad (30)$$

Пусть  $\alpha_m$  - максимальное значение параметра  $\alpha$ , при котором для заданных  $\gamma, C, D, d$  и  $\sigma$  справедливо неравенство

$$\gamma\alpha - C\alpha^2 \geq \frac{d}{D^{1+\sigma}} \alpha^{1+\sigma}. \quad (31)$$

Предположим, что выполняется неравенство  $\alpha_{\beta} > \alpha_m$ . Оценим в этой ситуации убывание функции  $\hat{S}(\alpha)$  при шаге  $\alpha = \alpha_{\beta}$ . Из (26) имеем равенство  $b_k = a_k \alpha_k^0$  и, учитывая неравенство  $\alpha_{\beta} < \alpha_k^0$  и оценку (25), получим соотношения

$$\begin{aligned} 2\alpha_{\beta} b_k - \alpha_{\beta}^2 a_k &= 2\alpha_{\beta} a_k \alpha_k^0 - \alpha_{\beta}^2 a_k = \\ &= \alpha_{\beta} a_k [2\alpha_k^0 - \alpha_{\beta}] \geq \alpha_m a_k \alpha_k^0 = \\ &= \alpha_m a_k \frac{b_k}{a_k} = \alpha_m b_k \geq \alpha_m \gamma [\hat{S}(0)]^2. \end{aligned}$$

Поэтому

$$\begin{aligned} [\hat{S}(\alpha_{\beta})]^2 &= [\hat{S}(0)]^2 - (2\alpha_{\beta} b_k - \alpha_{\beta}^2 a_k) \leq \\ &\leq [\hat{S}(0)]^2 - \alpha_m \gamma [\hat{S}(0)]^2 = [\hat{S}(0)]^2 (1 - \alpha_m \gamma) \end{aligned}$$

и

$$\hat{S}(\alpha_m) \leq \hat{S}(0) \sqrt{1 - \alpha_m \gamma}.$$

Теперь в силу леммы 2 получим оценку отклонения функции при шаге  $\alpha_{\beta}$

$$\begin{aligned} \tilde{S}(\alpha_{\beta}) &= [\tilde{S}(\alpha_{\beta}) - \hat{S}(\alpha_{\beta})] + \hat{S}(\alpha_{\beta}) \leq \\ &\leq C_s \varepsilon + \tilde{S}(0) \sqrt{1 - \alpha_m \gamma} = \\ &= \tilde{S}(0) [C_s \Delta + \sqrt{1 - \alpha_m \gamma}]. \end{aligned}$$

Так как при заданных  $d, \sigma, C_s, \alpha_m, \gamma$  найдется достаточно малое  $\Delta > 0$  такое, что выполняется неравенство

$$C_s \Delta + \sqrt{1 - \alpha_m \gamma} \leq 1 - d \Delta^{1+\sigma}, \quad (32)$$

то при шаге  $\alpha_k = \alpha_B > \alpha_m$  оценка (28) справедлива.

Пусть теперь  $\alpha_B \leq \alpha_m$ , тогда для  $\alpha = \alpha_B$  выполняется неравенство (31), и так как в силу леммы I  $\alpha_B \geq \mathcal{D} \cdot \Delta$ , то из (30) получаем оценку

$$\begin{aligned} \tilde{S}(0) - \tilde{S}(\alpha_B) &\geq \tilde{S}(0)(\delta \alpha_B - C \alpha_B^2) \geq \tilde{S}(0) \frac{d}{\mathcal{D}^{1+\sigma}} \alpha_B^{1+\sigma} \geq \\ &\geq \tilde{S}(0) d \Delta^{1+\sigma}, \end{aligned}$$

которая доказывает справедливость (28) и в этой ситуации. Теорема доказана.

**СЛЕДСТВИЕ.** Если величину шага  $\alpha_k$  ограничить некоторой произвольно заданной константой  $T > 0$ , т.е. выбирать  $\alpha_k = \min\{\alpha_k^0, \alpha_B, T\}$ , то оценка скорости сходимости (28) сохранится.

**ДОКАЗАТЕЛЬСТВО.** Выберем некоторое  $T > 0$ . Для заданного согласно лемме I  $\mathcal{D} > 0$  при достаточно малых  $\Delta > 0$  выполняется неравенство

$$T \geq \mathcal{D} \Delta. \quad (33)$$

Так как при выборе  $\alpha_k = T$  выполняются неравенства  $\alpha_k \leq \alpha_B$  и  $\alpha_k \leq \alpha_k^0$ , то мы попадаем в ситуацию, аналогичную ситуации теоремы при выборе шага  $\alpha_k = \alpha_B$ . Следствие доказано.

Перейдем теперь к изложению алгоритма.

Пусть заданы некоторые  $T > 0$ ,  $\Delta > 0$ ,  $d > 0$  и  $\sigma > 0$ , произвольная начальная точка  $y_0$  и соответствующая ей точка  $x_0 = \mathcal{D}(y_0)$  - решение линейной задачи с условиями дополнительности (2) при  $y = y_0$ . Одна итерация состоит из следующих шагов.

**ШАГ I.** Если точка  $x_k$   $\mathcal{E}$ -вырождена (где  $\mathcal{E} = \|H'x_k\| \Delta$ ), то решаем вспомогательную задачу

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} P_{22} - P_{21} P_{11}^{-1} P_{12} \\ P_{21} P_{11}^{-1} H_1 - H_2 \end{bmatrix} \xi_{k2} &\geq \begin{bmatrix} P_{21} P_{11}^{-1} H_1 - H_2 \\ H_2' \end{bmatrix} H' x_k, \quad \xi_{k2} \geq 0, \\ \xi_{k2}' \begin{bmatrix} P_{22} - P_{21} P_{11}^{-1} P_{12} \\ P_{21} P_{11}^{-1} H_1 - H_2 \end{bmatrix} \xi_{k2} &= \xi_{k2}' \begin{bmatrix} P_{21} P_{11}^{-1} H_1 - H_2 \\ H_2' \end{bmatrix} H' x_k, \end{aligned}$$

где разбиение вектора  $\xi_k$  и матриц  $P$  и  $H$  сделано согласно разбиению точки  $x_k$  на базисные,  $\mathcal{E}$ -вырожденные и небазисные компоненты, и определяем направление

$$\xi_k = - \begin{pmatrix} P_{11}^{-1}(H_1 H' x_k + P_{12} \xi_{k2}) \\ \xi_{k2} \\ 0 \end{pmatrix}$$

Если  $G$ -вырожденности нет, то

$$\xi_k = - \begin{pmatrix} P_{11}^{-1} H_1 H' x_k \\ 0 \end{pmatrix}$$

ШАГ 2. Определяем максимальное значение параметра  $\alpha$ , равное  $\alpha_B$ , при котором выполняются неравенства

$$x_k + \alpha \xi_k \geq 0, \quad P(x_k + \alpha \xi_k) \geq H(y_k - \alpha H' x_k) + q.$$

ШАГ 3. Вычисляем шаг

$$\alpha_k^0 = - \frac{x_k' H H' x_k}{\xi_k' H H' \xi_k}.$$

ШАГ 4. Полагаем

$$\alpha_k = \min \{T, \alpha_B, \alpha_k^0\}, \quad y_{k+1} = y_k - \alpha_k H' x_k$$

и для полученной точки  $y_{k+1}$  находим точку  $x_{k+1}$ , являющуюся решением линейной задачи с условиями дополнителности

$$P x_{k+1} \geq H y_{k+1} + q, \quad x_{k+1} \geq 0, \quad x_{k+1}' P x_{k+1} = x_{k+1}' (H y_{k+1} + q).$$

ШАГ 5. Если окажется, что  $H' x_{k+1} = 0$ , то точка  $y_{k+1}$  является обобщенным решением системы (I). Работа алгоритма закончена.

В противном случае проверяем, есть ли гарантированное теоремой I убывание функции  $S = \|H' x(y)\|$ . Если  $\|H' x_{k+1}\| > \|H' x_k\| (1 - d \Delta^{1+\sigma})$ , то дробим  $\Delta$  и идем на шаг I. Если  $\|H' x_{k+1}\| \leq \|H' x_k\| (1 - d \Delta^{1+\sigma})$ , то переходим к следующей итерации, полагая  $k = k + 1$ .

ЗАМЕЧАНИЕ. Поскольку при достаточно малых  $\Delta > 0$  выполняются неравенства (29), (32) и (33), то дроблений параметра  $\Delta$  потребуется конечное число, поэтому, остановившись на некотором  $\bar{\Delta} > 0$ , получим оценку скорости сходимости

$$S(y_{k+1}) \leq S(y_k) (1 - d \bar{\Delta}^{1+\sigma}). \quad (34)$$

ТЕОРЕМА 2. Последовательность  $\{y_k\}$ ,

построенная по алгоритму А1, сходится к некоторому обобщенному решению  $y_*$ .

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. В силу того, что  $\theta = 1 - d\bar{\Delta}^{1+\sigma} < 1$ , оценка (34) обеспечивает гарантированное убывание функции  $S$  вдоль последовательности  $\{y_k\}$ , а значит,

$$\lim_{k \rightarrow +\infty} S(y_k) = 0.$$

Так как  $y_{k+1} = y_k - \alpha_k H'_k x_k$ , то  $\|y_{k+1} - y_k\| \leq TS(y_k)$ .  
Поэтому

$$\sum_{k=i}^{\infty} \|y_{k+1} - y_k\| \leq T \sum_{k=i}^{\infty} S(y_0) \theta^k = TS(y_0) \frac{\theta^i}{1-\theta}.$$

Таким образом, при  $j > i$

$$\|y_j - y_i\| = \left\| \sum_{k=i}^j (y_{k+1} - y_k) \right\| \leq \sum_{k=i}^j \|y_{k+1} - y_k\| \leq TS(y_0) \frac{\theta^i}{1-\theta}.$$

Так как  $0 < \theta < 1$ , то для каждого  $\varepsilon > 0$  найдется такой номер  $K(\varepsilon)$ , что при  $i > K(\varepsilon)$  и  $j > K(\varepsilon)$  выполняется неравенство  $\|y_j - y_i\| < \varepsilon$ . Следовательно, последовательность  $\{y_k\}$  является последовательностью Коши, и ввиду полноты пространства  $(y_k \in R^n)$  у нее существует предел  $y_*$ . Из соотношений  $S(y_*) = \lim_{k \rightarrow +\infty} S(y_k) = 0$  получаем, что  $y_*$  - обобщенное решение. Теорема доказана.

Заметим, что в случае ограниченности множества обобщенных решений в алгоритме А1 на шаге 4 достаточно выбирать

$$\alpha_k = \min \{ \alpha_k^0, \alpha_B \}.$$

### Л и т е р а т у р а

1. Булавский В.А. Методы релаксации для систем неравенств: Учебное пособие. - Новосибирск: изд. НГУ, 1983.
2. Кулинич А.В. Отыскание компромиссной точки при наличии ограничений/ Ин-т математики. - Новосибирск, 1986. - Деп. в ВИНИТИ 3.10.86 № 6992-В86.

Поступила в ред.-изд. отдел  
16.II.1987 г.