



Math-Net.Ru

Общероссийский математический портал

Ю. Г. Евтушенко, В. Г. Жадан, Двойственные барьерно-проективные и барьерно-ньютоновские методы для задач линейного программирования, *Ж. вычисл. матем. и матем. физ.*, 1996, том 36, номер 7, 30–45

Использование Общероссийского математического портала Math-Net.Ru подразумевает, что вы прочитали и согласны с пользовательским соглашением <http://www.mathnet.ru/rus/agreement>

Параметры загрузки:

IP: 18.216.244.98

5 ноября 2024 г., 00:34:40



УДК 519.6:519.852

© 1996 г. Ю.Г. ЕВТУШЕНКО, В.Г. ЖАДАН

(Москва)

**ДВОЙСТВЕННЫЕ БАРЬЕРНО-ПРОЕКТИВНЫЕ
И БАРЬЕРНО-НЬЮТОНОВСКИЕ МЕТОДЫ ДЛЯ ЗАДАЧ
ЛИНЕЙНОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ¹⁾**

Рассматривается двойственная задача линейного программирования. Для ее решения предлагаются барьерно-проективные и барьерно-ньютоновские методы. Дается обоснование сходимости непрерывных и дискретных вариантов методов, и приводятся оценки скорости сходимости.

Введение

В последнее время, особенно после опубликования статьи [1], много внимания уделяется методам внутренней точки для решения задач линейного программирования. Были разработаны целые классы методов, основанные на идеях проектирования, масштабирования и центрального пути. Подробный обзор таких методов содержится в [2]. Большинство проективных методов внутренней точки, таких как метод Кармаркара или аффинный масштабирующий метод (а.м.м.) (см., например, [3]–[8]), предназначены для решения задач линейного программирования в стандартной или в специальной канонической форме. В [8], [9] рассматривались также варианты а.м.м., позволяющего решать двойственную задачу, в которой допустимое множество задается ограничениями типа неравенства.

Авторы на протяжении ряда лет [10]–[15] развивали иной подход к построению численных методов, обладающих свойствами методов внутренней точки. Этот подход основан на использовании сюръективных отображений, и он позволяет строить модификации таких известных методов нелинейного программирования, как метод проекции градиента и метод Ньютона для решения задач выпуклого и общего нелинейного программирования, в которых среди ограничений имеются множества "простой структуры". В [13] эти методы названы, соответственно, барьерно-проективными и барьерно-ньютоновскими. Их варианты, предназначенные для решения задач линейного программирования, приведены в [14]. При специальном выборе сюръективного преобразования и начальных приближений барьерно-проективный метод из [14] совпадает с а.м.м. [3].

Цель настоящей статьи – применить указанный подход для решения двойственной задачи линейного программирования и разработать тем самым семейство двойствен-

¹⁾ Работа выполнена при финансовой поддержке Российского фонда фундаментальных исследований (код проекта 96-01-01047).

ных барьерно-проективных и барьерно-ньютоновских методов. Сюръективные преобразования применяются в данной работе для освобождения от требования неотрицательности дополнительных двойственных переменных.

Основная идея построения алгоритмов излагается в § 1. Здесь с привлечением устойчивого метода проекции градиента [16] строится двойственный барьерно-проективный метод. Исследуются непрерывный и дискретный варианты метода, и выясняется влияние вида преобразования на локальную сходимость.

В § 2 рассматриваются два других барьерно-проективных метода, получающихся при использовании иных, отличных от приведенных в § 1 форм представления двойственной задачи. Показывается, что в качестве частного случая к этим вариантам методов принадлежит а.м.м. из [9].

В § 3 исследуется глобальная сходимость одного из методов при специальном выборе шага спуска. Наконец, в § 4 предлагается двойственный барьерно-ньютоновский метод. При обосновании сходимости методов применяется теория устойчивости Ляпунова.

§ 1. Устойчивый вариант двойственного метода

Рассмотрим задачу линейного программирования

$$(1.1) \quad \min_{x \in X} c^T x, \quad X = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax = b, x \geq 0_n\}.$$

Здесь c есть n -мерный вектор, b есть m -мерный вектор, A – матрица размера $m \times n$ полного ранга, в которой $m < n$, символ 0_n обозначает нулевой n -мерный вектор. Столбцами матрицы A являются m -мерные векторы $a_i, i \in \{1, 2, \dots, n\}$.

Двойственной к (1.1) будет задача

$$(1.2) \quad \max_{u \in U} b^T u, \quad U = \{u \in \mathbb{R}^m : v = c - A^T u \geq 0_n\}.$$

Всюду ниже предполагается, что решения обеих задач (1.1), (1.2) существуют и что множество $U_0 = \{u \in \mathbb{R}^m : v = c - A^T u > 0_n\}$ не пусто.

В задаче (1.2) имеются ограничения типа неравенства. Чтобы освободиться от них, воспользуемся подходом, основанном на сюръективном преобразовании пространств. Для исходной задачи (1.1) он применялся в [14]. Введем в рассмотрение непрерывно дифференцируемую n -мерную вектор-функцию $\varphi(w)$, определенную на \mathbb{R}^n , у которой замыкание образа всего пространства \mathbb{R}^n совпадает с неотрицательным ортантом \mathbb{R}_+^n . Для простоты считаем, что эта функция имеет покомпонентный вид

$$\varphi(w) = [\varphi^1(w^1), \dots, \varphi^n(w^n)]^T.$$

Пусть $w^i = \psi^i(v^i)$ – функция, обратная к $\varphi^i(w^i)$. Она существует по крайней мере в тех точках $v^i = \varphi^i(w^i)$, где $\varphi^i(w^i) \neq 0$. Обозначим

$$\theta(v) = [\theta^1(v^1), \dots, \theta^n(v^n)]^T, \quad G(v) = D(\theta(v)),$$

где

$$\theta^i(v^i) = (\gamma^i(v^i))^2, \quad \gamma^i(v^i) = \varphi^i(\psi^i(v^i)), \quad 1 \leq i \leq n,$$

$D(y)$ – диагональная матрица с i -м диагональным элементом, равным y^i .

На преобразование $\varphi(w)$ наложим два условия.

У с л о в и е 1. Функции $\theta^i(v^i)$, $1 \leq i \leq n$, определены и непрерывны в некоторой окрестности \mathbb{R}_+^1 и $\theta^i(v^i) = 0$ в том и только том случае, когда $v^i = 0$.

У с л о в и е 2. Функции $\theta^i(v^i)$, $1 \leq i \leq n$, непрерывно дифференцируемы в некоторой окрестности \mathbb{R}_+^1 и $\dot{\theta}^i(0) > 0$.

Укажем простейшие примеры преобразования $\varphi(w)$ с соответствующими им функциями $\theta(v)$ и матрицами $G(v)$:

$$(1.3) \quad \varphi(w) = \frac{1}{4} D(w)w, \quad \theta(v) = v, \quad G(v) = D(v),$$

$$(1.4) \quad \varphi(w) = e^{-w}, \quad \theta(v) = D(v)v, \quad G(v) = D^2(v).$$

Здесь символ e^{-w} обозначает вектор-функцию с компонентами e^{-w^i} , $1 \leq i \leq n$. Условие 1 выполняется для обоих преобразований (1.3) и (1.4), условие 2 – только для первого из них.

С помощью преобразования $\varphi(w)$ задача (1.2) может быть сведена к следующей:

$$(1.5a) \quad \max b^T u,$$

$$(1.5b) \quad \varphi(w) - c + A^T u = 0_n.$$

Применим для ее решения устойчивый вариант метода проекции градиента [16]. Обозначая через

$$\tilde{L}(u, w, x) = b^T u - x^T (\varphi(w) - c + A^T u)$$

функцию Лагранжа для задачи (1.5), приходим к системе обыкновенных дифференциальных уравнений

$$(1.6) \quad du/dt = \tilde{L}_u(u, w, x(u, w)), \quad dw/dt = \tilde{L}_w(u, w, x(u, w)),$$

в которой зависимость $x(u, w)$ находится из решения системы линейных уравнений:

$$(1.7) \quad \tilde{L}_{xu}(u, w, x)\dot{u} + \tilde{L}_{xw}(u, w, x)\dot{w} = -\tau \tilde{L}_x(u, w, x), \quad \tau > 0.$$

Так как $v = \varphi_w \dot{w}$, то в пространстве векторов $z = [u, v] \in \mathbb{R}^{m+n}$ метод (1.6), (1.7) принимает вид

$$(1.8a) \quad du/dt = b - Ax(z), \quad dv/dt = -G(v)x(z),$$

$$(1.8b) \quad \Phi(v)x(z) = A^T b + \tau(v + A^T u - c),$$

где $\Phi(v) = G(v) + A^T A$. Обозначим $v(u) = c - A^T u$,

Л е м м а 1. Пусть преобразование $\varphi(w)$ удовлетворяет условию 1. Тогда $\Phi(v(u))$ – неособая матрица для любого $u \in U_0$.

Д о к а з а т е л ь с т в о. В силу условия 1, матрица $G(v(u))$ положительно определена на U_0 . Матрица $A^T A$ является матрицей Грама и, следовательно, неотрицательно определена. Поэтому вся матрица $\Phi(v(u))$ положительно определена.

Л е м м а 2. Пусть выполнено предположение предыдущей леммы. Пусть, кроме того, точка $u \in U$ представима в виде

$$(1.9) \quad u = \sum_{j=1}^s \alpha_j u_j, \quad \alpha_j > 0, \quad 1 \leq j \leq s, \quad \sum_{j=1}^s \alpha_j = 1,$$

где $u_j, 1 \leq j \leq s$, – угловые точки множества U . Тогда если по крайней мере одна точка u_j не вырождена, то $\Phi(u(u))$ – неособая матрица.

Доказательство. Матрица $\Phi(v)$, где $v = v(u)$, будет неособой, если удастся показать, что равенство

$$(1.10) \quad \Phi(v)\bar{x} = G(v)\bar{x} + A^T A \bar{x} = 0_n$$

имеет место в том и только том случае, когда $\bar{x} = 0_n$.

Действительно, умножая (1.10) слева на \bar{x}^T , получаем

$$(1.11) \quad \bar{x}^T G(v) \bar{x} + \bar{x}^T A^T A \bar{x} = 0.$$

Так как оба члена в (1.11) неотрицательны, то должно выполняться

$$(1.12) \quad \bar{x}^T G(v) \bar{x} = 0, \quad \bar{x}^T A^T A \bar{x} = 0.$$

Обозначим

$$S_j = \{1 \leq i \leq n: \alpha_i^T u_j = c^i\}, \quad S = \bigcap_{j=1}^s S_j.$$

Если $S = 0$, то $v > 0_n$, и из первого равенства (1.12) получаем, что $\bar{x} = 0_n$. Рассмотрим теперь случай, когда $S \neq 0$. Не ограничивая общности, можно считать, что $S = \{1, 2, \dots, k\}$. Пусть B – подматрица матрицы A , составленная из первых k столбцов A , N – подматрица A , составленная из оставшихся $n - k$ столбцов. В соответствии с разбиением A представим также векторы \bar{x} и v как $\bar{x} = [\bar{x}_B, \bar{x}_N]$, $v = [v_B, v_N]$. Так как по крайней мере одна угловая точка u_j не вырождена, то $k \leq m$ и матрица B имеет полный ранг. Кроме того, согласно (1.9), выполняется $v_B = 0_k$, $v_N > 0_{n-k}$. Из первого равенства (1.12) тогда следует, что $\bar{x}_N = 0_{n-k}$. Поэтому второе равенство (1.12) сводится к $\bar{x}_B^T B^T B \bar{x}_B = 0$. Но это означает, что $B \bar{x}_B = 0_m$. Поскольку B – матрица полного ранга, то отсюда следует, что $\bar{x}_B = 0_k$ и, стало быть, у вектора \bar{x} все компоненты равны нулю.

С л е д с т в и е 1. Если угловая точка u множества U является невырожденной, то $\Phi(u(u))$ – неособая матрица.

С л е д с т в и е 2. Пусть все угловые точки ограниченного множества U не вырождены. Тогда $\Phi(u(u))$ – неособая матрица для любого $u \in U$.

Введем множества

$$(1.13) \quad W = \{v \in \mathbb{R}^n: v = v(u), u \in \mathbb{R}^m\}, \quad V = \{v \in \mathbb{R}^n: v = v(u), u \in U\}.$$

Если множество U является выпуклым многогранником со всеми невырожденными угловыми точками, то, согласно утверждению следствия 2, у матрицы $\Phi(v)$ существует обратная, когда $v \in V$. В силу непрерывности она будет существовать и в некоторой окрестности V . Для точек v из этой окрестности имеем

$$(1.14) \quad x(u, v) = [G(v) + A^T A]^{-1} [A^T b + \tau(v + A^T u - c)].$$

Подставляя (1.14) в (1.8а), приходим к другой форме записи метода (1.8):

$$du/dt = b - A[G(v) + A^T A]^{-1} [A^T b + \tau(v + A^T u - c)],$$

$$dv/dt = -G(v)[G(v) + A^T A]^{-1} [A^T b + \tau(v + A^T u - c)].$$

Пусть $\{u(t, z_0), v(t, z_0)\}$ – решение системы (1.8а), удовлетворяющее начальному условию $u(t, z_0) = u_0, v(t, z_0) = v_0, z_0^T = [u_0^T, v_0^T]$. Обозначим $y(u, v) = c - A^T u - v$. Условие (1.8б) можно записать в виде

$$dy(u, v)/dt = y_u^T(u, v) \dot{u} + y_v^T(u, v) \dot{v} = -\tau y.$$

Отсюда следует, что система (1.8а) имеет первый интеграл

$$(1.15) \quad c - A^T u(t, z_0) - v(t, z_0) = (c - A^T u_0 - v_0) e^{-\tau t}.$$

Таким образом, $c - A^T u(t, z_0) - v(t, z_0) \rightarrow 0_n$ при $t \rightarrow +\infty$. Кроме того, вдоль траекторий системы, согласно (1.8б), выполняется

$$(1.16) \quad b^T \frac{du}{dt} = b^T (b - Ax(z)) = \|b - Ax(z)\|^2 + x^T(z) A^T (b - Ax(z)) = \\ = \|b - Ax(z)\|^2 + x^T(z) G(v) x(z) + \tau x^T(z) (c - A^T u - v).$$

Из второго уравнения (1.8а) следует, что если преобразование $\phi(w)$ удовлетворяет условию 1, то каждая компонента вектора $u(t, z_0)$ не меняет знак. Поэтому если $u_0 > 0$, то и вдоль всей траектории $u(t, z_0) > 0$. Отсюда с учетом того, что $y(u(t, z_0), u(t, z_0)) \equiv 0_n$ при $y(u_0, v_0) = 0_n$, получаем, что в случае, когда $u_0 \in U$, можно освободиться от уравнения для v и тем самым упростить систему (1.8а). Вместо (1.8) приходим к

$$(1.17а) \quad du/dt = b - Ax(u),$$

$$(1.17б) \quad [G(u(u)) + A^T A] x(u) = A^T b,$$

где $u(0, u_0) = u_0 \in U$. Для данной системы вместо (1.16) справедлива формула

$$b^T \frac{du}{dt} = \|b - Ax(u)\|^2 + x^T(u) G(v(u)) x(u) \geq 0,$$

т.е. целевая функция двойственной задачи (1.2) монотонно возрастает на допустимом множестве. Метод (1.17) был впервые предложен в 1977 г. в [11].

Применяя метод Эйлера для интегрирования системы (1.8), получаем

$$(1.18а) \quad u_{k+1} = u_k + \alpha_k (b - Ax_k), \quad v_{k+1} = v_k - \alpha_k G(v_k) x_k,$$

$$(1.18б) \quad [G(v_k) + A^T A] x_k = A^T b + \tau (v_k + A^T u_k - c).$$

Соответственно, для системы (1.17) имеем

$$(1.19) \quad u_{k+1} = u_k + \alpha_k (b - Ax_k), \quad [G(v_k) + A^T A] x_k = A^T b, \quad v_k = v(u_k).$$

Оба эти варианта метода решают прямую и двойственную задачи (1.1), (1.2) одновременно.

Т е о р е м а 1. Пусть x_* и u_* являются невырожденными решениями, соответственно, задач (1.1), (1.2) и $v_* = v_*(u_*)$. Пусть, кроме того, преобразование $\phi(w)$ удовлетворяет условиям 1 и 2. Тогда верно следующее:

- а) точка $z_*^T = [u_*^T, v_*^T]$ является асимптотически устойчивым положением равновесия для системы (1.8);
- б) решения $u(t, z_0)$, $v(t, z_0)$ системы (1.8) локально экспоненциально сходятся к точке z_* , а соответствующая функция $x(z(t, z_0))$ сходится к x_* ;
- в) существует $\alpha_* > 0$ такое, что для любого фиксированного $0 < \alpha_k < \alpha_*$ последовательность $\{[u_k, v_k]\}$, генерируемая процессом (1.18), локально сходится к z_* с линейной скоростью; соответствующая последовательность $\{x_k\}$ сходится к x_* ;
- г) решения $u(t, u_0)$ системы (1.17) локально экспоненциально сходятся к u_* на U , а соответствующая функция $x(u(t, u_0))$ сходится к x_* ;
- д) существует такое $\alpha_* > 0$, что для любого фиксированного $0 < \alpha_k < \alpha_*$

последовательность $\{u_k\}$, генерируемая процессом (1.19), локально сходится к u_* на U с линейной скоростью; соответствующая последовательность $\{x_k\}$ сходится к x_* .

Доказательство. Составим уравнение в вариациях для системы (1.8):

$$\begin{aligned} \delta \dot{u} &= -A \left[\frac{\partial x(z_*)}{\partial u} \delta u + \frac{\partial x(z_*)}{\partial v} \delta v \right], \\ \delta \dot{v} &= \pm \left\{ G(v_*) \frac{\partial x(z_*)}{\partial u} \delta u + \left[D(\theta(v_*)) D(x_*) + G(v_*) \frac{\partial x(z_*)}{\partial v} \right] \delta v \right\}, \end{aligned}$$

или в матричном виде, введя обозначение $\delta z^T = [\delta u^T, \delta v^T]$:

$$\delta \dot{z} = -Q(z_*) \delta z.$$

Здесь

$$(1.20) \quad Q(z_*) = \begin{bmatrix} \tau A \Phi_*^{-1} A^T & A \Phi_*^{-1} [\tau I_n - D(\theta(v_*)) D(x_*)] \\ \tau G(v_*) \Phi_*^{-1} A^T & [I_n - G(v_*) \Phi_*^{-1}] D(\theta(v_*)) D(x_*) + \tau G(v_*) \Phi_*^{-1} \end{bmatrix},$$

где $\Phi_* = G(v_*) + A^T A$, I_n – единичная матрица порядка n . При вычислении матрицы (1.20) были использованы соотношения, следующие из (1.8б):

$$\begin{aligned} [G(v) + A^T A] \frac{\partial x(z)}{\partial u} &= \tau A^T, \\ D(\theta(v)) D(x) + [G(v) + A^T A] \frac{\partial x(z)}{\partial v} &= \tau I_n. \end{aligned}$$

Предположим для определенности, что базис точки x_* состоит из первых m столбцов матрицы A . Тогда для векторов x_* , v_* и матриц A , $G(v_*)$ имеют место представления

$$x_* = \begin{bmatrix} x_*^B \\ x_*^N \end{bmatrix}, \quad v_* = \begin{bmatrix} v_*^B \\ v_*^N \end{bmatrix}, \quad A = [B \ N], \quad G(v_*) = \begin{bmatrix} 0_{mm} & 0_{md} \\ 0_{dm} & G_N \end{bmatrix},$$

где $x_*^B > 0_m$, $v_*^B = 0_m$, $x_*^N = 0_d$, $v_*^N > 0_d$, $d = n - m$, $G_N = D(\theta(v_*^N))$ – правая нижняя квадратная подматрица матрицы $G(v_*)$ порядка d , 0_{ks} – нулевая матрица размера $k \times s$.

Так как при сделанном предположении

$$\Phi_* = \begin{bmatrix} B^T B & B^T N \\ N^T B & G_N + N^T N \end{bmatrix},$$

то на основании формулы Фробениуса получаем

$$\Phi_*^{-1} = \begin{bmatrix} B^{-1} [I_m + N G_N^{-1} N^T] (B^T)^{-1} & -B^{-1} N G_N^{-1} \\ -G_N^{-1} N^T (B^T)^{-1} & G_N^{-1} \end{bmatrix}.$$

Отсюда вытекает, что

$$\Phi_*^{-1} A^T = \begin{bmatrix} B^{-1} \\ 0_{dm} \end{bmatrix}.$$

С помощью этого соотношения матрицу Q можно привести к виду

$$(1.21) \quad Q = \begin{bmatrix} \tau I_m & Q_2 \\ 0_{nm} & Q_1 \end{bmatrix}, \quad Q_1 = \begin{bmatrix} D(\theta^i(v_*^B))D(x_*^B) & 0_{md} \\ Q_3 & \tau I_d \end{bmatrix},$$

где вид матриц Q_2 и Q_3 несуществен.

Из (1.21) следует, что матрица Q имеет n собственных значений, равных τ , и m собственных значений $\theta^i(0)x_*^i$, $1 \leq i \leq m$. Поскольку преобразование $\varphi(w)$ удовлетворяет условию 2, то все они строго положительны. Поэтому, по теореме Ляпунова об устойчивости по первому приближению, положение равновесия (точка z_*) является асимптотически устойчивым, а решения системы (1.8) локально экспоненциально сходятся к z_* .

Сходимость дискретного варианта (1.18) для достаточно малых постоянных α_k следует из теоремы 2.3.7, приведенной в [12].

Так как решения системы (1.17) при $u_0 \in U$ совпадают с соответствующими решениями более общей системы (1.8), если в последней положить $v_0 = v(u_0)$, то решения (1.17) локально экспоненциально сходятся к u_* на U . По той же причине последовательность $\{u_k\}$, генерируемая процессом (1.19), локально сходится к u_* на U . Теорема доказана.

Обозначим через η^* и η_* наибольшее и наименьшее собственные значения матрицы Q :

$$\eta^* = \max \left[\tau, \max_{1 \leq i \leq m} \theta^i(0)x_*^i \right], \quad \eta_* = \min \left[\tau, \min_{1 \leq i \leq m} \theta^i(0)x_*^i \right].$$

Проводя стандартные рассуждения (см. [12]), можно показать, что фигурирующая в утверждении в) величина $\alpha_* = 2/\eta^*$. При этом скорость сходимости будет наибольшей, если в (1.18) шаги взять равными $\alpha_k = 2/(\eta_* + \eta^*)$. Тогда для выполнения условия $\|z_k - z_*\| \leq \varepsilon$ достаточно сделать $\ln(\varepsilon/\|z_* - z_0\|)/\ln q$ итераций, где $q = (\eta^* - \eta_*)/(\eta^* + \eta_*)$.

Для того чтобы определить правую часть в системе (1.17а), необходимо найти вектор $x(u)$ и, следовательно, решить систему n линейных уравнений. Если $u \in U_0$, то матрица $G(v(u))$ не вырождена и можно воспользоваться формулой Шермана–Моррисона–Вудбери для определения обратной матрицы:

$$[G(v) + A^T A]^{-1} = G^{-1}(v)[I_n - A^T(I_m + AG^{-1}(v)A^T)^{-1}AG^{-1}(v)].$$

Отсюда приходим к системе

$$(1.22) \quad \frac{du}{dt} = [I_m + AG^{-1}(v(u))A^T]^{-1}b, \quad u(t, 0) = u_0 \in U_0.$$

Локальная сходимость метода (1.22) и его дискретного варианта к решению задачи (1.2) на U_0 опять же следует из более общих утверждений б) и г) теоремы 1.

Отметим также, что условие (1.8б) в методе (1.8) можно было бы заменить на любое другое, обеспечивающее стремление компонент вектора $y(u, v)$ к нулю. Например, вместо (1.8б) можно было взять

$$[G(v) + A^T A]x(z) = A^T b + \tau D(v + A^T u - c)(v + A^T u - c), \quad \tau > 0.$$

Тогда система (1.8) вместо (1.15) имела бы первый интеграл

$$c - A^T u(t, z_0) - v(t, z_0) = D^{-1}(c - A^T u_0 - v_0 + \tau t)(c - A^T u_0 - v_0).$$

Утверждение теоремы 1 при этом полностью сохраняется.

§ 2. Другие варианты двойственных барьерно-проективных методов

Согласно сделанному предположению, ранг матрицы A равен m и ее нуль-пространство имеет размерность $d = n - m$. Пусть P — такая матрица полного ранга, что $AP^T = 0_{md}$. Так как строки матрицы P линейно независимы, то они образуют базис в нуль-пространстве матрицы A . Если матрица A представима в блочном виде $A = [B \ N]$, где квадратная матрица B не вырождена, то в качестве P можно взять, например, матрицу

$$P = \left[\begin{array}{c|c} & \\ \hline -N(B^T)^{-1} & I_d \\ \hline & \end{array} \right].$$

Определения (1.13) множеств W и V с помощью матрицы P можно переписать в виде

$$W = \{v \in \mathbb{R}^n: P(v - c) = 0_d\}, \quad V = \{v \in \mathbb{R}_+^n: P(v - c) = 0_d\}.$$

Пусть $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ — произвольный вектор, удовлетворяющий условию $A\bar{x} = b$. Тогда

$$\max_{u \in U} b^T u = \max_{u \in U} \bar{x}^T A^T u = \max_{v \in V} \bar{x}^T (c - v) = \bar{x}^T c - \min_{v \in V} \bar{x}^T v.$$

Следовательно, решение двойственной задачи (1.2) может быть заменено решением эквивалентной задачи минимизации

$$(2.1) \quad \min_{v \in V} \bar{x}^T v.$$

Устойчивый вариант барьерно-проективного метода из [14], примененный к задаче (2.1), приводит к формулам

$$(2.2a) \quad dv/dt = -G(v)[\bar{x} - P^T x(v)],$$

$$(2.2b) \quad PG(v)P^T x(v) = PG(v)\bar{x} + \tau P(c - v).$$

В тех точках $v \in \mathbb{R}^n$, где матрица $PG(v)P^T$ неособая, разрешая уравнение (2.2b), получаем

$$x(v) = [PG(v)P^T]^{-1}[PG(v)\bar{x} + \tau P(c - v)].$$

Обозначим $H(v) = G^{1/2}(v)$. Кроме того, введем в рассмотрение правую псевдообратную матрицу $(PH)^+ = (PH)^T(PGP^T)^{-1}$ и матрицу проектирования $(PH)^{\#} = (PH)^+PH$. Тогда метод (2.2) можно записать в следующей проективной форме:

$$(2.3) \quad dv/dt = H[\tau(PH)^+P(c - v) - (I_n - (PH)^{\#})H\bar{x}].$$

Первый вектор, стоящий в квадратных скобках, принадлежит нуль-пространству матрицы AH^{-1} , второй вектор принадлежит пространству строк матрицы AH^{-1} . Имеют место формулы

$$Pdv/dt = \tau P(c - v), \quad P(c - v(t, v_0)) = P(c - v_0)e^{-\tau t},$$

откуда видно, что $v(t, v_0)$ приближается к множеству W при $t \rightarrow \infty$.

Если $v_0 \in V_0$, где $V_0 = \{v \in V: v > 0_n\}$, то (2.3) обладает свойствами метода внутренней точки; целевая функция $\bar{x}^T v(v_0, t)$ монотонно убывает и $v(t, v_0) \in V_0$ для всех $t \geq 0$. В этом случае метод (2.3) может быть переписан в виде

$$(2.4) \quad dv/dt = -G(v)[J_n - P^T(PG(v)P^T)^{-1}PG(v)]\bar{x}, \quad v_0 \in V_0.$$

Т е о р е м а 2. Пусть выполнены предположения теоремы 1. Тогда верно следующее:

а) точка v_* является асимптотически устойчивым положением равновесия для системы (2.2);

б) решения системы (2.2) локально экспоненциально сходятся к точке v_* ;

в) существует такое $\alpha_* > 0$, что для любых постоянных $0 < \alpha_k < \alpha_*$ дискретный вариант метода

$$v_{k+1} = v_k - \alpha_k G(v_k)(\bar{x} - P^T x_k), \quad x_k = x(v_k),$$

локально сходится к v_* с линейной скоростью.

Д о к а з а т е л ь с т в о этой теоремы аналогично доказательству теоремы 1, только теперь у матрицы Q будет d собственных значений, равных τ , и m собственных значений, равных $\theta^i(0)x_*^i$, $1 \leq i \leq m$. Выбор вектора \bar{x} в (2.1), таким образом, не влияет на скорость сходимости.

Так как для системы (2.4) имеет место равенство $P\dot{v} = 0$, то вектор \dot{v} в данном методе принадлежит нуль-пространству матрицы P , которое совпадает с пространством строк матрицы A . Поэтому наряду с (2.4) имеет место представление

$$(2.5) \quad \dot{v} = A^T \lambda$$

для некоторого вектора $\lambda \in \mathbb{R}^m$. Если $v > 0_n$, то после умножения обеих частей равенства (2.6) на матрицу $AG^{-1}(v)$ с учетом того, что \dot{v} имеет вид (2.4), получаем

$$(2.6) \quad \lambda = -[AG^{-1}(v)A^T]^{-1}A\bar{x} = -[AG^{-1}(v)A^T]^{-1}b.$$

Подставляя (2.6) в (2.5), приходим к другой форме записи метода (2.4):

$$(2.7) \quad dv/dt = -A^T[AG^{-1}(v)A^T]^{-1}b, \quad v_0 \in V_0.$$

В пространстве переменных u метод (2.7) принимает вид

$$(2.8) \quad du/dt = [AG^{-1}(v(u))A^T]^{-1}b, \quad u_0 \in U_0.$$

Если воспользоваться преобразованиями (1.3) и (1.4), то из (2.8) получаем, соответственно,

$$(2.9) \quad du/dt = [AD^{-1}(v(u))A^T]^{-1}b, \quad u_0 \in U_0,$$

$$(2.10) \quad du/dt = [AD^{-2}(v(u))A^T]^{-1}b, \quad u_0 \in U_0.$$

Формула (2.10) совпадает с непрерывным вариантом двойственного а.м.м., предложенного в [9].

Как следует из утверждения теоремы 2, решения системы (2.2) локально экспоненциально сходятся к $v_* = v(u_*)$ на множестве V . Поэтому решения системы (2.9) также локально экспоненциально сходятся к u_* на множестве U_0 .

Если рассмотреть дискретный аналог метода (2.9)

$$(2.11) \quad u_{k+1} = u_k + \alpha_k [AD^{-1}(v_k)A^T]^{-1}b, \quad u_0 \in U_0,$$

где $v_k = v(u_k)$, то, согласно [12], из экспоненциальной сходимости непрерывного ва-

рианта (2.9) следует локальная сходимость итеративного процесса (2.11) с линейной скоростью к u_* для достаточно малых постоянных α_k .

Еще один вариант двойственного барьерно-проективного метода получается, если представить (1.2) как задачу с $2n$ ограничениями типа равенства:

$$(2.12a) \quad \max b^T u,$$

$$(2.12б) \quad c - A^T u - v = 0_n,$$

$$(2.12в) \quad v - \varphi(w) = 0_n.$$

Обозначим $\tilde{z}^T = [u^T, v^T, w^T]$ и составим для (2.12) функцию Лагранжа

$$\tilde{L}(\tilde{z}, x, y) = b^T u + x^T (c - A^T u - v) + y^T (v - \varphi(w)).$$

Аналогом метода (1.6) для задачи (2.12) является

$$(2.13) \quad \dot{u} = \tilde{L}_u = b - Ax(\tilde{z}), \quad \dot{v} = \tilde{L}_v = y(\tilde{z}) - x(\tilde{z}), \quad \dot{w} = \tilde{L}_w = -\varphi_w^T(w)y(\tilde{z}),$$

где зависимости $x(\tilde{z})$ и $y(\tilde{z})$ находятся из условий

$$(2.14) \quad \tilde{L}_{xu}\dot{u} + \tilde{L}_{xv}\dot{v} + \tilde{L}_{xw}\dot{w} = -\tau\tilde{L}_x, \quad \tilde{L}_{yu}\dot{u} + \tilde{L}_{yv}\dot{v} + \tilde{L}_{yw}\dot{w} = -\tau\tilde{L}_y.$$

В переменных u, v и $p = \varphi(w)$ система (2.13), (2.14) может быть переписана в виде

$$(2.15a) \quad du/dt = b - Ax(z), \quad dv/dt = y(z) - x(z), \quad dp/dt = -G(p)y(z),$$

$$(2.15б) \quad (I_n + A^T A)x(z) - y(z) = A^T b - \tau(c - A^T u - v),$$

$$(2.15в) \quad (I_n + G(p))y(z) - x(z) = \tau(p - v),$$

где $z^T = [u^T, v^T, p^T]$. Отсюда, если взять $p_0 = v_0$, то вдоль всей траектории $z(t, z_0)$ выполняется $p(t, z_0) \equiv v(t, z_0)$ и из (2.15в) следует, что $y(z) = [I_n + G(p)]^{-1}x(z)$. Поэтому в этом случае метод (2.15) упрощается: вместо (2.15) имеем

$$(2.16a) \quad du/dt = b - Ax(u, v), \quad dv/dt = -G(v)[I_n + G(v)]^{-1}x(u, v),$$

$$(2.16б) \quad \{G(v)(1 + G(v))^{-1} + A^T A\}x(u, v) = A^T b - \tau(c - A^T u - v).$$

Кроме того, если дополнительно предположить, что $u_0 = v(u_0)$, то $v(t, z_0) \equiv v(u(t, z_0))$ и метод (2.16) с помощью формулы Шермана-Моррисона-Вудбери на множестве U_0 принимает вид

$$(2.17) \quad du/dt = \{I_n + A[I_n + G^{-1}(v(u))]\}A^T\}^{-1}b, \quad u_0 \in U_0.$$

Локальная сходимость метода (2.17) и его дискретного варианта

$$u_{k+1} = u_k + \alpha_k \{I_n + A[I_n + G^{-1}(v(u_k))]\}A^T\}^{-1}b$$

для случая, когда $u_0 \in U_0$, $G(v) = D(v)$ и шаг α_k постоянный и достаточно малый, следует из асимптотической устойчивости точки $[u_*, v_*, p_*]$, где $p_* = v_* = \varphi(w_*)$, для более общей системы (2.15).

§ 3. Глобальная сходимость методов

Рассмотрим вопрос о глобальнойходимости метода (2.11) на множестве U_0 .

Предположим, что задача (1.1) такова, что

$$(3.1) \quad A\bar{e} = 0_m,$$

где $\bar{e}^T = [1, \dots, 1] \in \mathbb{R}^n$. Считаем также, что в задаче (1.2) существует единственное

решение u_* . Тогда обязательно $C = c^T \bar{e} > 0$. Пусть $v_* = v(u_*)$ и $J_*^N = \{i \in \{1, 2, \dots, n\} : v_*^i > 0\}$. Введем в рассмотрение функцию Ляпунова

$$(3.2) \quad F(u) = \sum_{i \in J_*^N} v_*^i [\ln v_*^i - \ln v^i(u)].$$

Функция $F(u)$ определена, непрерывно дифференцируема и неотрицательна на множестве $U_1 = \{u \in U : v^i(u) > 0, i \in J_*^N\}$. Действительно, так как, согласно (3.1),

$$(3.3) \quad \sum_{i \in J_*^N} v_*^i = \bar{e}^T v_* = \bar{e}^T v(u) = \bar{e}^T c = C > 0,$$

то из неравенства между средним арифметическим и средним геометрическим следует, что для любого $u \in U_1$

$$\begin{aligned} F(u) &= -C \sum_{i \in J_*^N} \frac{v_*^i}{C} \ln \frac{v^i(u)}{v_*^i} = -C \ln \prod_{i \in J_*^N} \left[\frac{v^i(u)}{v_*^i} \right]^{v_*^i / C} \geq \\ &\geq -C \ln \sum_{i \in J_*^N} \frac{v^i(u)}{C} = 0, \end{aligned}$$

причем равенство возможно в том и только том случае, когда $u = u_*$.

Вычислим производную функции (3.2) в силу системы (2.9). Имеем

$$(3.4) \quad dF(u)/dt = F_u^T \dot{u} = v_*^T D^{-1}(v(u)) A^T [AD^{-1}(v(u)) A^T]^{-1} b.$$

Обозначим

$$p(u) = [AD^{-1}(v(u)) A^T]^{-1} b, \quad x(u) = D^{-1} v(u) A^T p(u).$$

Так определенный вектор $x(u)$ удовлетворяет равенству $Ax(u) = b$. Кроме того, согласно (3.1), $x^T(u) v(u) = \bar{e}^T A^T p(u) = 0$. Поэтому

$$x^T(u) c = x^T(u) (v(u) + A^T u) = u^T Ax(u) = b^T u.$$

Отсюда и из (3.4) получаем

$$(3.5) \quad dF(u)/dt = v_*^T x(u) = x^T(u) (c - A^T u_*) = b^T u - b^T u_* \leq 0,$$

причем равенство возможно только тогда, когда $u = u_*$.

Для произвольного $u_0 \in U_0$ обозначим $Q = \{u \in U_1 : F(u) \leq F(u_0)\}$. Это множество компактно, так как, в силу (3.3), компактно множество V , а следовательно, и множество U . Кроме того, множество Q не содержит угловых точек U , за исключением u_* . Из неравенства (3.5) следует, что $u(t, u_0) \in Q$ для всех $t \geq 0$.

Положим

$$(3.6) \quad K = \inf_{u \in Q} \frac{\langle b, u_* - u \rangle}{F(u)}.$$

Тогда на основании (3.5) и (3.6) получаем, что

$$F(u(t, u_0)) \leq F(u_0) e^{-Kt}, \quad t \geq 0.$$

Л е м м а 3. Пусть в задаче (1.2) существует единственное невырожденное решение u_* . Тогда для величины K имеет место оценка

$$(3.7) \quad K \geq \frac{1 - \exp[-F(u_0)/C]}{F(u_0)} \min_{1 \leq j \leq m} s_j > 0,$$

где $s_j = b^T(u_* - u_j)$, u_j – смежная с u_* вершина многогранника U , $1 \leq j \leq m$.

Доказательство. Введем переменные $z = u - u_*$. В этих переменных функция $F(u)$ и формула (3.6) для определения величины K принимают вид

$$\tilde{F}(z) = - \sum_{i \in J_*^N} v_*^i \ln \left(1 - \frac{a_i^T z}{v_i} \right), \quad K = - \sup_{z \in Q_1} \frac{\langle b, z \rangle}{\tilde{F}(z)},$$

где $Q_1 = \{z \in Z: \tilde{F}(z) \leq F(u_0)\}$, $Z = \{z \in R^m: A^T z \leq v_*\}$. Функция $\tilde{F}(z)$ выпукла по z на Q_1 . Имеем $\tilde{F}(0) = 0$ и $\tilde{F}(z) > 0$, $\langle b, z \rangle < 0$ для всех $z \in Z$, $z \neq 0_m$. Поэтому для любой точки $\bar{z} \in S = \{z \in Q_1: \tilde{F}(z) = F(u_0)\}$ и любого $0 < \alpha \leq 1$ выполняется $\tilde{F}(\alpha \bar{z}) \leq \alpha \tilde{F}(\bar{z})$.

Отсюда следует, что

$$(3.8) \quad \frac{\langle b, \alpha \bar{z} \rangle}{\tilde{F}(\alpha \bar{z})} \leq \frac{\langle b, \bar{z} \rangle}{\tilde{F}(\bar{z})}, \quad K = - \frac{1}{F(u_0)} \max_{z \in S} \langle b, z \rangle.$$

Точка $z' = 0$ является вершиной многогранника Z . Пусть z_j – другие вершины этого многогранника, смежные с ней, и пусть β_j – решение уравнения

$$(3.9) \quad \sum_{i \in J_*^N} v_*^i \ln(1 - \beta_j q_{ij}) + F(u_0) = 0,$$

где $q_{ij} = a_i^T z_j / v_i$. Поскольку $\tilde{F}(z_j) = +\infty$, то $0 < \beta_j < 1$. Имеем

$$(3.10) \quad \max_{z \in S} \langle b, z \rangle = \max_{1 \leq j \leq n} \beta_j \langle b, z_j \rangle = - \min_{1 \leq j \leq m} \beta_j s_j < 0.$$

Так как $A^T z_j \leq v_*$, то $q_{ij} \leq 1$ для всех $i \in J_*^N$, причем по крайней мере для одного индекса i выполняется $q_{ij} = 1$. Поэтому

$$\ln(1 - \beta_j q_{ij}) \geq \ln(1 - \beta_j)$$

и, следовательно, любое решение β_j уравнения (3.9), $1 \leq j \leq m$, удовлетворяет неравенству $\beta_j \geq \bar{\beta}$, где $\bar{\beta}$ – решение уравнения

$$\ln(1 - \bar{\beta}) \sum_{i \in J_*^N} v_*^i + F(u_0) = 0.$$

Отсюда

$$(3.11) \quad \bar{\beta} = 1 - \exp[-F(u_0)/C].$$

Из (3.8), (3.10) и (3.11) приходим к оценке (3.7). Лемма доказана.

Обозначим

$$\mu(u) = \max_{1 \leq i \leq n} x^i(u).$$

Величина $\mu(u) > 0$ для любого $u \in U_0$. Действительно, если $\mu(u) \leq 0$, то $x(u) \leq 0_n$, причем $x^i(u) < 0$ хотя бы для одного индекса i . Тогда для любого $\alpha > 0$ выполняется $\alpha x(u) \leq 0_n < \bar{e}$. После умножения этого неравенства на матрицу $D(v(u))$ получаем $\alpha A^T [AD^{-1}(v)A^T]^{-1} b \leq v(u)$, или

$$(3.12) \quad A^T \{u + \alpha [AD^{-1}(v)A^T]^{-1} b\} \leq c.$$

Таким образом, вектор $u + \alpha[AD^{-1}(v)A^T]^{-1}b$ принадлежит множеству U для любого $\alpha > 0$, что противоречит ограниченности множества U . Из (3.12) следует также, что величина $1/\mu(u)$ является верхней границей для α , при которой $u + \alpha x(u) \in U$.

Т е о р е м а 3. Пусть шаг α_k в (2.11) выбирается из условия

$$(3.13) \quad 0 < \alpha_k = \gamma/\mu(u_k), \quad 0 < \gamma < 1.$$

Тогда для любого $u_0 \in U_0$ существует такое $0 < \gamma(u_0) < 1$, что для всех $0 < \gamma \leq \gamma(u_0)$ и $k \geq 0$ имеет место оценка

$$(3.14) \quad F(u_{k+1}) \leq F(u_k)(1 - 0.5\alpha_k K),$$

где величина K определяется согласно (3.6).

Д о к а з а т е л ь с т в о. Вычислим изменение функции (3.2) за один шаг итеративного процесса. Имеем

$$(3.15) \quad \begin{aligned} F(u_{k+1}) &= - \sum_{i \in J_*^N} v_*^i \ln \left[1 - \frac{\alpha_i^T (u_k + \alpha_k p_k - u_*)}{v_*^i} \right] = \\ &= - \sum_{i \in J_*^N} v_*^i \ln \left[\frac{v_*^i}{v_*^i} (1 - \alpha_k x_k) \right] = F(u_k) - \sum_{i \in J_*^N} v_*^i \ln(1 - \alpha_k x_k^i). \end{aligned}$$

Здесь $p_k = p(u_k)$, $x_k = x(u_k)$. Обозначим

$$(3.16) \quad \Delta(u, \alpha) = \alpha^{-1} \sum_{i \in J_*^N} v_*^i \ln[1 - \alpha^i x(u)], \quad \alpha > 0.$$

Разлагая в ряд правую часть (3.16), получаем

$$\Delta(u, \alpha) = -v_*^T x(u) - \frac{\alpha}{2} \sum_{i \in J_*^N} \frac{v_*^i [x^i(u)]^2}{[1 - \alpha \theta^i(u) x^i(u)]^2},$$

где $0 \leq \theta^i(u) \leq 1$, $i \in J_*^N$. Отсюда и из (3.5) приходим к неравенству

$$(3.17) \quad \Delta(u, \alpha) \geq b^T (u_* - u) - \frac{\gamma}{2(1-\gamma)^2 \mu(u)} \sum_{i \in J_*^N} v_*^i [x^i(u)]^2,$$

справедливому для любого $\alpha \leq \gamma/\mu(u)$.

Обозначим

$$r(u) = \mu(u) b^T (u_* - u) \left[\sum_{i \in J_*^N} v_*^i (x^i(u))^2 \right]^{-1}, \quad \bar{r} = \inf_{u \in Q} r(u)$$

и покажем, что $\bar{r} > 0$. Это неравенство действительно имеет место, если инфимум достигается в точке $u \in Q$, не совпадающей с u_* . Покажем, что и в случае, когда существует такая сходящаяся к точке u_* последовательность $\{u_s\}$, что $\bar{r} = \lim_{s \rightarrow \infty} r(u_s)$, опять $\bar{r} > 0$.

Пусть для определенности точка u_* такова, что $u_*^T = [u_*^B, u_*^N]$, где $u_*^B \in \mathbb{R}^m$, $u_*^N \in \mathbb{R}^d$, $u_*^B = 0_m$, $u_*^N > 0_d$. То же самое разбиение будем использовать для произвольного вектора $v(u)$, а также для матрицы $A = [BN]$. Обозначим $\Gamma^B(u) = BD^{-1}(v^B(u))B^T$, $\Gamma^N(u) = ND^{-1}(v^N(u))N^T$. Так как B – невырожденная матрица, то для всех $u \in U_0$

$$\Gamma(u) = AD^{-1}(v(u))A^T = \Gamma^B(u) + \Gamma^N(u) = \Gamma^B(u)[I + (\Gamma^B(u))^{-1}\Gamma^N(u)].$$

Поэтому

$$\Gamma^{-1}(u) = \{I - (\Gamma^B(u))^{-1}\Gamma^N(u) + [(\Gamma^B(u))^{-1}\Gamma^N(u)]^2 - \dots\}(\Gamma^B(u))^{-1} = (\Gamma^B(u))^{-1} + \Phi(u),$$

где $\|\Phi(u)\| = o(\|u - u_*\|)$. Отсюда получаем

$$x^B(u) = D^{-1}(v^B)B^T(\Gamma^B(u))^{-1}b + D^{-1}(v^B)B^T\Phi(u)b = x_*^B + \varphi_1(u),$$

$$x^N(u) = D^{-1}(v^N)N^T\Gamma^{-1}(u)b = \varphi_2(u),$$

$$\mu(u) = \max_{1 \leq i \leq m} x_*^i + \varphi_3(u),$$

$$\|\varphi_i(u)\| = O(\|u - u_*\|), \quad i = 1, 2, 3.$$

Пусть последовательность $u_s \rightarrow u_*$, $u_s \in U_0$. Если $\bar{r} = 0$, то $r(u_s) < 1$ для достаточно больших s . Но из того, что $\|x^N(u)\| = O(\|u - u_*\|)$, получаем

$$\sum_{i \in J_*^N} v_*^i (x^i(u))^2 = o(\|u - u_*\|),$$

и, стало быть, неравенства $r(u_s) < 1$ при больших s не могут иметь места. Полученное противоречие показывает, что $\bar{r} > 0$.

Так как $\bar{r} > 0$, то найдется такое достаточно малое $0 < \gamma(u_0) < 1$, что

$$\gamma(1 - \gamma)^{-2} \mu^{-1}(u) \sum_{i \in J_*^N} v_*^i (x^i(u))^2 \leq b^T(u_* - u)$$

для всех $0 < \gamma \leq \gamma(u_0)$ и $u \in Q$. Поэтому для этих u , γ и $\alpha \leq \gamma/\mu(u)$, согласно (3.17), $\Delta(u, \alpha) \geq b^T(u_* - u)/2$. Отсюда и из (3.15), учитывая неравенство $b^T(u_* - u) \leq KF(u)$, приходим к искомой оценке (3.14), что и завершает доказательство теоремы.

Обозначим

$$B(u_0) = \max_{u \in Q(u_0)} \max_{1 \leq i \leq n} x^i(u), \quad \bar{\alpha}(u_0) = \gamma / B(u_0).$$

Тогда если шаг α_k выбирается из условия (3.13), то $\alpha_k \geq \bar{\alpha}(u_0)$ для любого $k \geq 0$. Поэтому наряду с (3.14) имеет место неравенство

$$(3.18) \quad F(u_{k+1}) \leq F(u_k)(1 - 0.5\alpha_k),$$

где $0 < \alpha \leq \bar{\alpha}(u_0)$. С помощью (3.18) можно оценить число шагов, необходимых для попадания процесса (2.11) в некоторую окрестность точки u_* . Неравенство (3.18) сохраняется и для процесса (2.11) с постоянным шагом $\alpha_k = \alpha \leq \bar{\alpha}(x_0)$.

§ 4. Двойственный барьерно-ньютоновский метод

Если подставить выражение из (1.17б) для $x(u)$ в условие допустимости, то приходим к следующему уравнению:

$$(4.1) \quad b - Ax(u) = 0.$$

Применим для решения (4.1) метод Ньютона. Его непрерывный вариант приводит к системе

$$(4.2) \quad \Lambda(u) \frac{du}{dt} = Ax(u) - b,$$

где $\Lambda(u)$ – полная производная по u вектор-функции $-Ax(u)$.

Дифференцируя тождество (1.17б) по u , получаем

$$-D(\dot{\theta}(v))D(x)A^T + (D(\dot{\theta}(v)) + A^T A) \frac{dx}{du} = 0.$$

Поэтому

$$\Lambda(u) = -A[D(\dot{\theta}(v(u))) + A^T A]^{-1} D(\dot{\theta}(v(u)))D(x(u))A^T,$$

и если эта матрица неособая, то метод (4.2) может быть переписан в виде

$$(4.3) \quad \frac{du}{dt} = [A[D(\dot{\theta}(v(u))) + A^T A]^{-1} D(\dot{\theta}(v(u)))D(x(u))A^T]^{-1} [b - Ax(u)].$$

Л е м м а 4. Пусть решения x_* и u_* обеих задач линейного программирования (1.1) и (1.2) не вырождены, выполнены условия 1 и 2. Тогда матрица $\Lambda(u_*)$ неособая.

Д о к а з а т е л ь с т в о. При $v_* = v_*(u_*)$ выполняется $(D(\dot{\theta}(v_*)) + A^T A)x_* = A^T b$ и мы имеем $x(u_*) = x_*$. Предположим для определенности, что базис точки x_* образуют первые m столбцов матрицы A . Тогда имеет место представление $A = [BN]$, где B – квадратная неособая матрица. Учитывая, что в этом случае

$$A[D(\dot{\theta}(v_*)) + A^T A]^{-1} = [(B^T)^{-1} | 0_{md}],$$

получаем

$$(4.4) \quad \Lambda(u_*) = (B^T)^{-1} D(\dot{\theta}(v_*^B)) D(x_*^B) B.$$

Все квадратные матрицы, входящие в правую часть (4.4), не вырождены, поэтому матрица $\Lambda(u_*)$ неособая.

Утверждение леммы 4 дает возможность сформулировать теорему о локальной сходимости метода (4.3) и его дискретного варианта

$$(4.5) \quad u_{k+1} = u_k + [A[D(\dot{\theta}(v_k)) + A^T A]^{-1} D(\dot{\theta}(v_k))D(x_k)A^T]^{-1} (b - Ax_k),$$

где $v_k = v(u_k)$, $x_k = x(u_k)$.

Т е о р е м а 4. Пусть выполнены предположения леммы 4. Тогда точка u_* является асимптотически устойчивым положением равновесия для системы (4.3). Если, кроме того, матрица $\Lambda(u)$ удовлетворяет условию Липшица в некоторой окрестности u_* , то последовательность $\{u_k\}$, генерируемая процессом (4.5), локально сходится к u_* с квадратичной скоростью.

Вид метода (4.3) несколько упрощается, если в качестве $\varphi(w)$ используется преобразование (1.3):

$$duldt = [A[D(v(u)) + A^T A]^{-1} D(x(u))A^T]^{-1} [b - Ax(u)].$$

Его дискретный вариант аналогичен (4.5).

ЦИТИРОВАННАЯ ЛИТЕРАТУРА

1. Karmarkar N. A new polynomial time algorithm for linear programming // *Combinatorica*. 1984. V. 4. P. 373–395.
2. Gonzaga C.C. Path-following algorithms for linear programming // *SIAM Rev.* 1992. V. 34. № 2. P. 167–224.
3. Дикин И.И. Итеративное решение задач линейного и квадратичного программирования // *Докл. АН СССР*. 1967. Т. 174. № 4. С. 747–748.

4. Barnes E. A variation on Karmarkar's algorithm for solving linear programming problems // Math. Program. 1986. V. 36. P. 174–182.
5. Vanderbei R., Meketon M., Freedman B. A modification of Karmarkar's linear programming algorithm // Algorithmica. 1986. № 1. P. 395–407.
6. Bayer D.A., Lagarias J.C. The nonlinear geometry of linear programming. Affine and projective scaling trajectories // Trans. Amer. Math. Soc. 1989. V. 314. № 2. P. 499–526.
7. Herzel S., Recchioni M.C., Zirilli F. A quadratically convergent method for linear programming // Linear Algebra and its Appl. 1991. V. 152. P. 255–289.
8. Зоркальцев В.И. Проективные алгоритмы оптимизации, использующие множители предыдущих итераций // Ж. вычисл. матем. и матем. физ. 1994. Т. 34. № 7. С. 1095–1103.
9. Adler I., Karmarkar N., Resende M.G.C., Veiga G. An implementation of Karmarkar's algorithm for linear programming // Math. Program. 1989. V. 44. P. 297–335.
10. Евтушенко Ю.Г., Жадан В.Г. Численные методы решения некоторых задач исследования операций // Ж. вычисл. матем. и матем. физ. 1973. Т. 13. № 3. С. 583–597.
11. Евтушенко Ю.Г., Жадан В.Г. Релаксационный метод решения задач нелинейного программирования // Ж. вычисл. матем. и матем. физ. 1977. Т. 17. № 4. С. 890–904.
12. Евтушенко Ю.Г. Методы решения экстремальных задач и их применение в системах оптимизации. М.: Наука, 1982.
13. Evtushenko Yu.G., Zhadan V.G. Stable barrier-projection and barrier-Newton methods in nonlinear programming // Optimizat. Methods and Software. 1994. V. 3. № 1–3. P. 237–256.
14. Evtushenko Yu.G., Zhadan V.G. Stable barrier-projection and barrier-Newton methods in linear programming // Comput. Optimizat. and Appl. 1994. V. 3. P. 289–303.
15. Евтушенко Ю.Г., Жадан В.Г. Барьерно-проективные методы решения задач нелинейного программирования // Ж. вычисл. матем. и матем. физ. 1994. Т. 34. № 5. С. 669–684.
16. Tanabe K. A Geometric method in nonlinear programming // J. Optimizat. Theory and Appl. 1980. V. 30. № 2. P. 181–210.

Поступила в редакцию 14.04.95