

УДК 512.25/26

МЕТОД ОТЫСКАНИЯ СЕДЛОВОЙ ТОЧКИ ПРИ ДВОЙНОЙ
ДЕКОМПОЗИЦИИ В ЗАДАЧАХ ЛИНЕЙНОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

Н.В.Шмырева

Предлагаемый в настоящей работе алгоритм связан с двусторонней декомпозицией в задачах линейного программирования. Этот подход состоит в том, что на каждом шаге процесса фиксируется часть переменных (управляющих) как в прямой, так и в двойственной задачах, а относительно оставшихся переменных решается задача линейного программирования меньшего размера. Относительно управляющих переменных возникает задача поиска седловой точки некоторой выпукло-вогнутой функции, кусочно-линейной по каждой из переменных. Для решения этой координирующей задачи предлагается применять два различных варианта градиентного процесса: относительно "далеко" от седловой точки применяется вариант метода Эрроу - Гурвица [1], а в относительно "близкой" окрестности седловой точки - вариант метода Попова [2]. Указываются условия применимости первого из этих методов.

Предлагаемый способ решения задач линейного программирования может оказаться удобным в тех случаях, когда матрица уменьшенной задачи имеет специальную структуру.

§1. Двусторонняя декомпозиция и процедура Эрроу - Гурвица

Рассматривается следующая пара двойственных задач:

$$\begin{cases} c^T x + d^T z \rightarrow \min! \\ Ax + Bz = b, \\ Gx + Dz = g, \\ x \geq 0, z \geq 0. \end{cases} \quad (I.I)$$

$$\begin{cases} b^T y + g^T w \rightarrow \max! \\ A^T y + G^T w \leq c, \\ B^T y + D^T w \leq d. \end{cases} \quad (I.2)$$

Здесь $c, x \in R^n$; $d, z \in R^m$; $y, b \in R^m$; $w, g \in R^m$ - вектор-столбцы, а A, B, G, D - матрицы соответствующих размерностей. Выбирая в качестве управляющих переменные x прямой задачи и переменные w двойственной задачи, сведем решение этой пары задач к нахождению седловой точки функции $\varphi(x, w)$, заданной на множестве $Z \times W$. При этом

$$\varphi(x, w) = d^T x + g^T w - w^T D x + f(x, w), \quad (I.3)$$

где

$$f(x, w) = \min_{x \in X(x)} (c - G^T w)^T x = \max_{y \in Y(w)} (b - B^T x)^T y,$$

$$X(x) = \{x | Ax = b - Bx, x \geq 0\}; \quad Y(w) = \{y | A^T y \leq c - G^T w\},$$

а множества Z и W определяются условием непустоты множеств $X(x)$ и $Y(w)$. Таким образом, для вычисления функции φ в точке (x, w) необходимо решить одну из пары двойственных задач:

$$\text{Задача } U(x, w): (c - G^T w)^T x \rightarrow \min!$$

$$Ax = b - Bx,$$

$$x \geq 0.$$

$$\text{Задача } W(x, w): (b - B^T x)^T y \rightarrow \max!$$

$$A^T y \leq c - G^T w.$$

Функция $\varphi(x, w)$ - кусочно-линейная по каждой из переменных, выпукла по x и вогнута по w .

Для отыскания седловой точки выпукло-вогнутых функций известен градиентный процесс Эрроу - Гурвица [1]. В применении к дифференцируемой выпукло-вогнутой функции $\varphi(x, w)$ этот процесс описывается формулами:

$$x_{k+1} = x_k - \lambda_k h_k, \quad (I.4)$$

$$w_{k+1} = w_k + \lambda_k p_k,$$

где $h_k = \varphi'_x(x_k, w_k)$, $p_k = \varphi'_{w'}(x_k, w_k)$. Доказательство сходимости такого процесса основывается на убывании функции расстояния от текущей точки (x_k, w_k) до седловой точки (\bar{x}, \bar{w}) :

Здесь $\|\cdot\|$ - евклидова норма в соответствующих пространствах.

Легко видеть, что

$$D(x_{k+1}, w_{k+1}^*) = \|x^{k+1} - \bar{x}\|^2 + \|w^{k+1} - \bar{w}\|^2 = \\ = D(x_k, w_k^*) - 2\lambda_k ((x_k - \bar{x})^T h_k - (w_k^* - \bar{w})^T \rho_k) + \lambda_k^2 (\|h_k\|^2 / \rho_k^2).$$

Отсюда ясно, что уменьшение значения функции D при малых $\lambda_k > 0$ зависит от величины $\rho_k = (x_k - \bar{x})^T h_k - (w_k^* - \bar{w})^T \rho_k$. Эта величина всегда неотрицательна ввиду выпукло-вогнутости функции φ . Действительно, для любых (x, w^*) имеем

$$\varphi(\bar{x}, w^*) \geq \varphi(x, w^*) + \varphi'_x(x, w^*)(\bar{x} - x), \quad (I.5)$$

$$\varphi(x, \bar{w}) \leq \varphi(x, w^*) + \varphi'_w(x, w^*)(\bar{w} - w^*). \quad (I.6)$$

Кроме того, так как (\bar{x}, \bar{w}) - седловая точка, то

$$\varphi(\bar{x}, w^*) \leq \varphi(\bar{x}, \bar{w}) \leq \varphi(x, \bar{w}). \quad (I.7)$$

Комбинируя (I.5)-(I.7), получим

$$\varphi'_x(x, w^*)(x - \bar{x}) - \varphi'_w(x, w^*)(w^* - \bar{w}) \geq 0. \quad (I.8)$$

Заметим, что если хоть одно из условий (I.5) или (I.6) выполняется как строгое (что верно, если функция φ строго выпукла по x или строго вогнута по w^*), то строгим будет и неравенство (I.8), т.е. $\rho_k > 0$. Это и используется для доказательства того, что $D(x_k, w_k^*) \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$ при подходящем выборе последовательности $\{\lambda_k\}$.

Рассмотрим теперь применение этой схемы к введенной выше функции $\varphi(x, w)$. Хотя функция $\varphi(x, w)$ и не является дифференцируемой, однако неравенства (I.5) и (I.6) будут также выполняться, но под $\varphi'_x(x, w)$ следует понимать субградиент функции φ по x , а под $\varphi'_w(x, w)$ - суперградиент функции φ по w . А тогда, если рассматривать процесс Эрроу - Гурвица, описываемый формулами (I.4) с $h_k = \varphi'_x(x_k, w_k)$ и $\rho_k = \varphi'_w(x_k, w_k)$, по-прежнему будем иметь $\rho_k \geq 0$.

Оказывается, что $\rho_k = 0$ лишь тогда, когда текущее решение имеет уже в определенном смысле оптимальную структуру. Для простоты изложения докажем это утверждение, предполагая,

что функция φ определена при всех x и w , тем самым предполагается, что для переменных x нет требования неотрицательности. При таком предположении множество субградиентов φ'_x в точке (x, w) будет ограниченным выпуклым многогранником, каждая точка которого имеет вид:

$$h = d - D^T w - B^T y_{xw}, \quad (I.9)$$

где y_{xw} - какое-либо решение задачи $W(x, w)$. Аналогично, множество суперградиентов φ'_w будет ограниченным выпуклым многогранником, и для любого ρ из этого многогранника верно представление:

$$\rho = g - D x - G x_{xw}, \quad (I.10)$$

где x_{xw} - решение задачи $V(x, w)$. Если среди векторов h и ρ вида (I.9), (I.10), соответствующих некоторой точке (\bar{x}, \bar{w}) , нашлись нулевые, это означает, что (\bar{x}, \bar{w}) - седловая точка функции φ .

Для удобства и краткости изложения введем множество $M(x, w)$ всевозможных векторов $z = (h, \rho) \in R^{n_2 + m_2}$, где h и ρ получаются в соответствии с (I.9) и (I.10). Тогда признак седловой точки сведется к условию $0 \in M(x, w)$.

Введем следующие обозначения: $J = \{1, 2, \dots, n_2\}$, $K = \{j_1, j_2, \dots, j_{m_2}\}$; J - базисное подмножество множества J ; $A(K)$ - соответствующая базисная матрица, $c(K) = (c_{j_1}, c_{j_2}, \dots, c_{j_{m_2}})$; $G(K)$ - соответствующая подматрица матрицы G . Перенумеруем все базисные подмножества множества J : K_1, K_2, \dots, K_s и обозначим для краткости через A_{ℓ} матрицу $A(K_{\ell})$, а через $x(A_{\ell})$ и $y(A_{\ell})$ - решения систем $A_{\ell} x = b - Bx, A_{\ell}^T y = c(K_{\ell}) - G(K_{\ell})^T w$. Тогда $B(x, w) = \{\ell | x(A_{\ell}) \geq 0, A_{\ell}^T y(A_{\ell}) \leq c - G^T w\}$ является множеством номеров всех оптимальных базисов пары задач $V(x, w)$ и $W(x, w)$. Для $\ell \in B(x, w)$ через x_{xw} и y_{xw} будем обозначать соответствующие базисные оптимальные решения этих задач. Тем самым любое оптимальное решение задачи $V(x, w)$ представимо в виде:

$$x_{xw} = \sum_{\ell \in B(x, w)} \alpha_{\ell} x_{xw}^{\ell}, \quad \alpha_{\ell} \geq 0, \quad \sum_{\ell \in B(x, w)} \alpha_{\ell} = 1. \quad (I.11)$$

Аналогично, любое оптимальное решение задачи $W(x, w)$ представимо в виде:

$$y_{zw} = \sum_{\ell \in \mathcal{B}(z, w)} \beta_{\ell} y_{zw}^{\ell}, \quad \beta_{\ell} \geq 0, \quad \sum_{\ell \in \mathcal{B}(z, w)} \beta_{\ell} = 1. \quad (I.12)$$

В результате множество $M(z, w)$ является многогранником с вершинами F_{ℓ} вида

$$F_{\ell} = (d - D^T w - B^T y_{zw}^{\ell}, g - D\bar{x} - Gx_{\bar{x}w}^{\ell}), \quad \ell \in \mathcal{B}(z, w).$$

ОПРЕДЕЛЕНИЕ. Будем говорить, что точки (x_1, w_1) и (x_2, w_2) принадлежат одной зоне, если $\mathcal{B}(x_1, w_1) \cap \mathcal{B}(x_2, w_2) \neq \emptyset$.

ТЕОРЕМА. Пусть (\bar{x}, \bar{w}) — седловая точка функции $\Phi(x, w)$ такая, что ей соответствует единственный оптимальный базис K_{ℓ} в задачах $\mathcal{V}(\bar{x}, \bar{w})$ и $\mathcal{W}(\bar{x}, \bar{w})$. Если для некоторой точки (x, w) будем иметь $0 \notin M(x, w)$ и для $(h, p) \in M(x, w)$ оказалось $p = (x - \bar{x})^T h - (w - \bar{w})^T p = 0$, то $\ell \in \mathcal{B}(x, w)$, т.е. точки (x, w) и (\bar{x}, \bar{w}) принадлежат одной зоне.

ДОКАЗАТЕЛЬСТВО. Любой вектор из многогранника $M(x, w)$ представляет собой выпуклую линейную комбинацию его вершин F_{ℓ} , $\ell \in \mathcal{B}(x, w)$. Компоненты же каждого вектора F_{ℓ} представляют собой субградиент по \bar{x} и суперградиент по w функции Φ , а тогда и выпуклая линейная комбинация этих векторов в качестве компонент содержит субградиент по \bar{x} и суперградиент по w функции Φ в точке (\bar{x}, \bar{w}) . Поэтому из (I.8) следует, что $p = (x - \bar{x})^T h - (w - \bar{w})^T p \geq c$, причем из вывода неравенства (I.8) видно, что если $p = 0$, то необходимо

$$\Phi(\bar{x}, w) = \Phi(\bar{x}, \bar{w}) = \Phi(x, \bar{w}). \quad (I.13)$$

1. Запишем подробно левое из равенств (I.13):

$$\begin{aligned} d^T \bar{x} + g^T w - w^T D \bar{x} + (c - G^T w)^T x_{\bar{x}w} - d^T \bar{x} - g^T w + w^T D \bar{x} \\ - (c - G^T \bar{w})^T x_{\bar{x}\bar{w}} = (w - \bar{w})^T (g - D \bar{x} - G x_{\bar{x}\bar{w}})^T + \\ + (c - G^T w)^T x_{\bar{x}w} - (c - G^T \bar{w})^T x_{\bar{x}\bar{w}} = 0. \end{aligned} \quad (I.14)$$

Так (\bar{x}, \bar{w}) — седловая точка, то $0 \in M(\bar{x}, \bar{w})$, а в силу единственности оптимального базиса в задачах $\mathcal{V}(\bar{x}, \bar{w})$ и

$W(\bar{x}, \bar{w})$ имеем $M(\bar{x}, \bar{w}) = \{0\}$. Тем самым $p = g - D(\bar{x} - G\bar{x})_{\bar{x}\bar{w}} = 0$. Тогда из (I.14) получаем

$$(c - G^T \bar{w})^T x_{\bar{x}\bar{w}} = (c - G^T \bar{w})^T x_{\bar{x}\bar{w}}. \quad (\text{I.15})$$

Но так как $x_{\bar{x}\bar{w}}$ является допустимым решением задачи $U(\bar{x}, \bar{w})$, то из (I.15) и невырожденности $x_{\bar{x}\bar{w}}$ (что следует из единственности оптимального базиса K_ℓ в точке (\bar{x}, \bar{w})) получаем, что базис K_ℓ является оптимальным и в задаче $U(\bar{x}, \bar{w})$.

2. Аналогично, записывая правое равенство из (I.13), получим

$$\begin{aligned} d^T \bar{x} + g^T \bar{w} - \bar{w}^T D \bar{x} + (b - B \bar{x})^T y_{\bar{x}\bar{w}} - d^T \bar{x} - g^T \bar{w} + \bar{w}^T D \bar{x} - \\ - (b - B \bar{x})^T y_{\bar{x}\bar{w}} = (\bar{x} - \bar{x})^T (d - D^T \bar{w} - B^T y_{\bar{x}\bar{w}}) + \\ + (b - B \bar{x})^T y_{\bar{x}\bar{w}} - (b - B \bar{x})^T y_{\bar{x}\bar{w}} = 0. \end{aligned} \quad (\text{I.16})$$

Используя отмеченный выше факт, что $M(\bar{x}, \bar{w}) = \{0\}$, имеем $h = (d - D^T \bar{w} - B^T y_{\bar{x}\bar{w}}) = 0$ и из (I.16) получаем

$$(b - B \bar{x})^T y_{\bar{x}\bar{w}} = (b - B \bar{x})^T y_{\bar{x}\bar{w}}. \quad (\text{I.17})$$

Как и выше, отсюда получаем, что базис K_ℓ является оптимальным в задаче $W(\bar{x}, \bar{w})$.

3. Поскольку $\ell \in \mathcal{B}(\bar{x}, \bar{w})$, то базис K_ℓ является допустимым в задаче $W(\bar{x}, \bar{w})$, а из $\ell \in \mathcal{B}(\bar{x}, \bar{w})$ заключаем, что K_ℓ допустим в задаче $U(\bar{x}, \bar{w})$. А тогда K_ℓ - оптимальный базис в точке (\bar{x}, \bar{w}) , т.е. $\ell \in \mathcal{B}(\bar{x}, \bar{w})$.

Используя те же рассуждения, что и при доказательстве сходимости метода Эрроу - Гурвица, можно показать, что в условиях теоремы описанный процесс при надлежащем выборе последовательности λ_k обеспечивает попадание текущей точки (x_k, w_k) в сколь угодно малую окрестность зоны оптимальности базиса K_ℓ . Например, в качестве λ_k можно взять любую последовательность положительных λ_k , лишь бы выполнялось

$$\lambda_k \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0, \quad \sum_{k=1}^{\infty} \lambda_k = \infty.$$

§2. Модифицированный процесс Эрроу - Гурвица

В этом параграфе рассмотрим модификацию процесса Эрроу - Гурвица, аналогичную рассмотренной для случая дифференцируемых функций Л.Д. Поповым [2]. Идея этой модификации состоит в том, что наряду с последовательностью $\{(\bar{x}_k, \bar{w}_k)\}$ строится вспомогательная последовательность точек $\{(\hat{x}_k, \hat{w}_k)\}$, которая и определяет направление сдвига из точек (\bar{x}_k, \bar{w}_k) . Формулы процесса таковы:

$$\begin{cases} \hat{x}_k = \bar{x}_k - \lambda_k h_k, \\ \hat{w}_k = \bar{w}_k + \lambda_k p_k; \end{cases} \quad (2.1)$$

$$\begin{cases} \bar{x}_{k+1} = \bar{x}_k - \lambda_k \hat{h}_k, \\ \bar{w}_{k+1} = \bar{w}_k + \lambda_k \hat{p}_k; \end{cases} \quad (2.2)$$

где $(h_k, p_k) \in M(\bar{x}_k, \bar{w}_k)$; $(\hat{h}_k, \hat{p}_k) \in M(\hat{x}_k, \hat{w}_k)$, но не произвольные, как это было выше, а выбираемые специальным образом, о чем мы подробнее скажем в дальнейшем.

Анализ сходимости процесса основан, как и прежде, на рассмотрении функции $D(\bar{x}, \bar{w})$. Выясним вначале, при каких условиях на шаг λ_k можно гарантировать убывание значения этой функции в течение рассматриваемого процесса.

Используя (2.2), запишем

$$\begin{aligned} D(\bar{x}_{k+1}, \bar{w}_{k+1}) &= \|\bar{x}_{k+1} - \bar{x}\|^2 + \|\bar{w}_{k+1} - \bar{w}\|^2 = \\ &= D(\bar{x}_k, \bar{w}_k) - 2\lambda_k ((\bar{x}_k - \bar{x})^T \hat{h}_k - (\bar{w}_k - \bar{w})^T \hat{p}_k) + \lambda_k^2 (\|\hat{h}_k\|^2 + \|\hat{p}_k\|^2). \end{aligned}$$

Для точки (\hat{x}_k, \hat{w}_k) и вектора (\hat{h}_k, \hat{p}_k) верно неравенство (1.8), откуда следует

$$\begin{aligned} (\hat{x}_k - \bar{x})^T \hat{h}_k - (\hat{w}_k - \bar{w})^T \hat{p}_k &= (\bar{x}_k - \bar{x})^T \hat{h}_k - (\bar{w}_k - \bar{w})^T \hat{p}_k - \\ &- \lambda (h_k^T \hat{h}_k + p_k^T \hat{p}_k) \geq 0, \end{aligned}$$

и для функции D можно записать

$$\begin{aligned} D(\bar{x}_{k+1}, \bar{w}_{k+1}) &\leq D(\bar{x}_k, \bar{w}_k) - \lambda_k^2 (2h_k^T \hat{h}_k + 2p_k^T \hat{p}_k - \\ &- \|\hat{h}_k\|^2 - \|\hat{p}_k\|^2). \end{aligned} \quad (2.3)$$

Требуется оценить коэффициент при λ_k^2 .

Конкретизируем теперь способ выбора векторов (h_k, p_k) и (\hat{h}_k, \hat{p}_k) . В качестве вектора (h_k, p_k) будем выбирать вектор из многогранника $M(x_k, w_k)$, имеющий минимальную евклидову норму.

Обозначим через $\mathcal{B}^0(x_k, w_k)$ множество номеров "существенных" вершин многогранника $M(x_k, w_k)$, участвующих в представлении этого вектора, т.е.

$$(h_k, p_k) = \sum_{\ell \in \mathcal{B}^0(x_k, w_k)} \alpha_\ell (h_k^\ell, p_k^\ell), \quad \sum_{\ell \in \mathcal{B}^0(x_k, w_k)} \alpha_\ell = 1, \alpha_\ell \geq 0. \quad (2.4)$$

Можно показать, что такой выбор приводит к тому, что при малых λ_k выполняется $\mathcal{B}^0(x_k, w_k) \subset \mathcal{B}(x_k, w_k)$. Предполагая, что такое требование на выбор шага λ_k соблюдается, в качестве вектора (\hat{h}_k, \hat{p}_k) будем принимать вектор с минимальной нормой из выпуклой оболочки тех вершин многогранника $M(\hat{x}_k, \hat{w}_k)$ номера которых содержатся в множестве $\mathcal{B}^0(x_k, w_k)$, тем самым для вектора (\hat{h}_k, \hat{p}_k) справедливо представление

$$(\hat{h}_k, \hat{p}_k) = \sum_{\ell \in \mathcal{B}^0(x_k, w_k)} \beta_\ell (\hat{h}_k^\ell, \hat{p}_k^\ell), \quad \sum_{\ell \in \mathcal{B}^0(x_k, w_k)} \beta_\ell = 1, \beta_\ell \geq 0. \quad (2.5)$$

Прежде чем переходить к выводу необходимых оценок, установим связь между векторами (h_k^ℓ, p_k^ℓ) и $(\hat{h}_k^\ell, \hat{p}_k^\ell)$.

Пусть \mathcal{A}_ℓ — матрица, соответствующая базисному множеству K_ℓ , $\bar{G} = G(K_\ell)$, $\bar{c} = c(K_\ell)$. Тогда решения задач $U(x_k, w_k)$ и $\mathcal{W}(x_k, w_k)$ имеют вид:

$$x_{x_k, w_k}^\ell = \mathcal{A}_\ell (\bar{b} - B x_k); \quad y_{x_k, w_k}^\ell = (\bar{c} - \bar{G}^T w_k)^T \mathcal{A}_\ell^{-1}, \quad (2.6)$$

и векторы (h_k^ℓ, p_k^ℓ) определяются формулами:

$$h_k^\ell = d - D^T w_k - B^T y_{x_k, w_k}^\ell; \quad p_k^\ell = g - D x_k - \bar{G} x_{x_k, w_k}^\ell. \quad (2.7)$$

Векторы $(\hat{h}_k^\ell, \hat{p}_k^\ell)$ определяются подобными формулами, и, учитывая (2.1) и (2.6), можно записать

$$\hat{h}_k^\ell = d - D^T \hat{w}_k - B^T \hat{y}_{\hat{x}_k, \hat{w}_k}^\ell = h_k^\ell - \lambda_k (D - \bar{G} \mathcal{A}_\ell^{-1} B)^T p_k,$$

$$\hat{p}_k^\ell = g - D \hat{x}_k - \bar{G} \hat{x}_{\hat{x}_k, \hat{w}_k}^\ell = p_k^\ell + \lambda_k (D - \bar{G} \mathcal{A}_\ell^{-1} B) h_k,$$

или, обозначая через H^ℓ матрицу $D - \bar{G} \mathcal{A}_\ell^{-1} B$, имеем

$$\begin{aligned}\hat{h}_k^\ell &= h_k^\ell - \lambda_k \rho_k^T H^\ell, \\ \hat{\rho}_k^\ell &= \rho_k^\ell + \lambda_k H^\ell h_k.\end{aligned}\quad (2.8)$$

Тогда, используя представление (2.5), для вектора $(\hat{h}_k, \hat{\rho}_k)$ получаем

$$\begin{aligned}\hat{h}_k &= \tilde{h}_k - \lambda_k \sum_{\ell} \beta_{\ell} \rho_k^T H^{\ell}, \\ \hat{\rho}_k &= \tilde{\rho}_k + \lambda_k \sum_{\ell} \beta_{\ell} H^{\ell} h_k,\end{aligned}\quad (2.9)$$

где $(\tilde{h}_k, \tilde{\rho}_k) = \sum_{\ell \in \mathcal{B}(z_k, w_k)} \beta_{\ell} (h_k^{\ell}, \rho_k^{\ell})$ — некоторый вектор из многогранника $M(z_k, w_k)$. Так как вектор $(h_k, \rho_k) \in M(z_k, w_k)$ и имеет минимальную норму, то

$$\|\tilde{h}_k\|^2 + \|\tilde{\rho}_k\|^2 \geq \|h_k\|^2 + \|\rho_k\|^2. \quad (2.10)$$

Теперь, используя формулы (2.9), неравенство (2.10), а также неравенства

$$(x_1^T Q y_1 - x_2^T Q y_2) \leq |Q| (\|x_1\| \cdot \|y_1\| + \|x_2\| \cdot \|y_2\|), \quad (2.11)$$

$$2ab \leq a^2 + b^2, \quad (2.12)$$

получим вначале оценку для величины $\|\hat{h}_k\|^2 + \|\hat{\rho}_k\|^2$:

$$\begin{aligned}\|\hat{h}_k\|^2 + \|\hat{\rho}_k\|^2 &= \|\tilde{h}_k\|^2 + \|\tilde{\rho}_k\|^2 - 2\lambda_k \sum_{\ell} \beta_{\ell} \rho_k^T H^{\ell} \tilde{h}_k + \\ &+ 2\lambda_k \sum_{\ell} \beta_{\ell} \tilde{\rho}_k^T H^{\ell} h_k + \lambda_k^2 \left\| \sum_{\ell} \beta_{\ell} \rho_k^T H^{\ell} \right\|^2 + \lambda_k^2 \left\| \sum_{\ell} \beta_{\ell} H^{\ell} h_k \right\|^2 \geq \\ &> \|\tilde{h}_k\|^2 + \|\tilde{\rho}_k\|^2 - 2\lambda_k \sum_{\ell} \beta_{\ell} \|H^{\ell}\| (\|\rho_k\| \cdot \|\tilde{h}_k\| + \|\tilde{\rho}_k\| \cdot \|h_k\|) \geq \\ &> \|\tilde{h}_k\|^2 + \|\tilde{\rho}_k\|^2 - \lambda_k \|H\| (\|\rho_k\|^2 + \|\tilde{h}_k\|^2 + \|\tilde{\rho}_k\|^2 + \|h_k\|^2) \geq \\ &> (1 - 2\lambda_k \|H\|) (\|\tilde{h}_k\|^2 + \|\tilde{\rho}_k\|^2).\end{aligned}\quad (2.13)$$

Здесь $\|H\|$ — максимальная из норм $\|H^{\ell}\|$ по всем $\ell = 1, 2, \dots, S$.

Пусть теперь $(\hat{h}_k, \hat{\rho}_k) = \sum_{\ell} \alpha_{\ell} (\hat{h}_k^{\ell}, \hat{\rho}_k^{\ell})$, где суммирование идет по $\ell \in \mathcal{B}^o(z_k, w_k)$, а коэффициенты α_{ℓ} взяты такими же, как и в представлении (2.4) вектора (h_k, ρ_k) . Поскольку вектор (h_k, ρ_k) принадлежит многограннику $M(\hat{z}_k, \hat{w}_k)$, но мо-

жет не совпадать с минимальным вектором (\hat{k}_k, \hat{p}_k) , верно неравенство

$$\hat{k}_k^T \hat{k}_k + \hat{p}_k^T \hat{p}_k = \sum_e \alpha_e \hat{k}_k^T \hat{k}_k^e + \sum_e \alpha_e \hat{p}_k^T \hat{p}_k^e \geq \|\hat{k}_k\|^2 + \|\hat{p}_k\|^2. \quad (2.14)$$

Учитывая (2.8) и неравенства (2.11), (2.12), (2.14), а также представление (2.4), получаем следующую оценку:

$$\begin{aligned} 2 \hat{k}_k^T \hat{k}_k + 2 \hat{p}_k^T \hat{p}_k &= 2 \sum_e \alpha_e \hat{k}_k^T \hat{k}_k^e + 2 \sum_e \hat{p}_k^T \hat{p}_k^e = \\ &= 2 \sum_e \alpha_e \hat{k}_k^T \hat{k}_k^e + 2 \sum_e \alpha_e \hat{p}_k^T \hat{p}_k^e + 2 \lambda_k \sum_e \alpha_e \hat{p}_k^T H^e \hat{k}_k - \\ &- 2 \lambda_k \sum_e \alpha_e \hat{p}_k^T H^e \hat{k}_k \geq 2(\|\hat{k}_k\|^2 + \|\hat{p}_k\|^2) - 2 \lambda_k \sum_e \alpha_e (\hat{p}_k^T H^e \hat{k}_k - \hat{p}_k^T H^e \hat{k}_k) \\ &\geq (2 - \lambda_k \|H\|)(\|\hat{k}_k\|^2 + \|\hat{p}_k\|^2) - \lambda_k \|H\|(\|\hat{k}_k\|^2 + \|\hat{p}_k\|^2). \end{aligned} \quad (2.15)$$

Объединяя (2.13) и (2.15), получим оценку для коэффициента при λ_k^2 в (2.3):

$$\begin{aligned} 2 \hat{k}_k^T \hat{k}_k + 2 \hat{p}_k^T \hat{p}_k - \|\hat{k}_k\|^2 - \|\hat{p}_k\|^2 &\geq \\ &\geq (1 - 4 \lambda_k \|H\| + \lambda_k^2 \|H\|^2)(\|\hat{k}_k\|^2 + \|\hat{p}_k\|^2). \end{aligned} \quad (2.16)$$

Отсюда видно, что при $0 < \lambda_k \leq \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{\|H\|}$ правая часть последнего неравенства будет оцениваться снизу величиной $\frac{1}{16}(\|\hat{k}_k\|^2 + \|\hat{p}_k\|^2)$.

Возвращаясь к неравенству (2.3), в результате получаем

$$D(x_{k+1}, w_{k+1}) \leq D(x_k, w_k) - \frac{1}{16} \lambda_k^2 (\|\hat{k}_k\|^2 + \|\hat{p}_k\|^2). \quad (2.17)$$

Таким образом, при достаточно малой величине шага λ_k значение функции D в процессе будет строго убывать. Однако напомним, что длина шага λ_k регламентируется также условием $\mathcal{B}(x_k, w_k) \subset \mathcal{B}(\hat{x}_k, \hat{w}_k)$. Поэтому для того, чтобы доказать сходимость процесса, следует воспользоваться известным \mathcal{E} -приемом, предотвращающим "заедание" в процессах методов возможных направлений. Применительно к рассматриваемому процессу это сведется к следующим дополнительным правилам: вместо множества $\mathcal{B}(x, w)$ следует вводить более широкие множества $\mathcal{B}_\varepsilon(x, w)$, в которые включаются номера не только оптимальных, но и "поч-

ти оптимальных" базисов, т.е. таких, для которых условия допустимости в прямой и двойственной задачах выполнены с точностью до ε .

При таком дополнении несложно показать, что процесс будет осуществим с малым постоянным ненулевым шагом $\lambda_k = \lambda(\varepsilon) < 0$, обеспечивающим строгое убывание функции D . Ввиду доказанной оценки (2.17) получаем $\lim_{k \rightarrow \infty} (\|h_k\|^2 + \|p_k\|^2) = 0$.

Тем самым за конечное число шагов будет получена ε -стационарная точка, т.е. такая точка (\tilde{x}, \tilde{w}) , для которой в многограннике $M_\varepsilon(\tilde{x}, \tilde{w})$, определяемом множеством $B_\varepsilon(\tilde{x}, \tilde{w})$, найдутся точки (h, p) такие, что $\|h\|^2 + \|p\|^2 < \varepsilon$. Несложно показать, что при $\varepsilon \rightarrow 0$ последовательность ε -стационарных точек сходится к седловой точке функции φ .

Относительно последовательности λ_k заметим, что требуемым условием, обеспечивающим сходимость процесса, удовлетворяет любая последовательность, для которой выполняется

$$\lambda_k \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0, \quad \sum_{k=1}^{\infty} \lambda_k^2 = +\infty.$$

§3. Заключительные замечания

Рассмотренная модификация процесса Эрроу - Гурвица значительно более трудоемка, чем его исходный вариант, рассмотренный в §1. Поэтому при практической реализации целесообразно использовать комбинированный вариант, когда вначале применяется процедура, описанная в §1, а после того, как возникнет повторяемость множеств $B(x_k, w_k)$, осуществляет переход к модифицированному процессу.

Реализуемость предложенной модификации процесса Эрроу - Гурвица в большой степени зависит от того, насколько эффективно мы можем решать задачу об отыскании вектора с минимальной нормой в многограннике $M(x, w)$. Как и в случае односторонней декомпозиции [3], здесь оказывается возможным применение метода условного градиента. При этом мы избегаемся от необходимости иметь в явном виде все вершины многогранника $M(x, w)$ одновременно. Очередная вершина получается при выполнении шага условного градиента путем некоторых преобразований симплексного типа для задачи с матрицей A .

Следует отметить, что переход от точного решения задачи нахождения вектора с минимальной нормой к итеративной процедуре метода условного градиента вызывает дополнительные вопросы согласования точности получаемого приближенно вектора (k, ρ) с ε - процедурой модифицированного процесса Эрроу - Гурвица.

В заключение заметим, что хотя основные рассмотрения мы провели в предположении, что задачи $V(x, w)$ и $W(x, w)$ разрешимы при любых x и w , однако это ограничение можно снять. При этом множество субградиентов функции $\varphi(x, w)$ будет представлять собой многогранное множество, уже не всегда ограниченное. Однако, как и в [3], при определении направления сдвига (k, ρ) его можно заменить ограниченным многогранником, что позволяет получить подходящее направление за конечное число шагов процедуры условного градиента. Заметим также, что если функция φ определена не при всех (x, w) , то и в основной процедуре Эрроу - Гурвица приходится в качестве направления (k, ρ) брать не произвольный элемент из $M(x, w)$, а также переходить к процедуре условного градиента для отыскания направления, не выводящего из области задания функции φ .

ЛИТЕРАТУРА

1. ЭРРОУ К.Дж., ГУРВИЦ Л., УДЗАВА Х. Исследования по линейному и нелинейному программированию. - М.: ИЛ, 1962.
2. ПОПОВ Л.Д. Модификация метода Эрроу - Гурвица поиска седловых точек. - Мат. заметки, 1980, т.28, № 5, с.777-784.
3. ШМЫРЕВА Н.В. Об одном декомпозиционном алгоритме линейного программирования. - Оптимизация, 1977, вып. 19(36), с. 100-115.

Поступила в ред.-изд. отдел
27.II.1985 г.