

РЕКУРРЕНТНЫЙ ПОЛИНОМИАЛЬНЫЙ МЕТОД ЛИНЕЙНОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ

Казакова Н.Ф.,

Одесская национальная академия связи им.А.С.Попова

Известно, что решение задачи линейного программирования по нахождению

$$\max_{x \in X} c^T x \quad (1)$$

где: $c^T = [c_1 \ c_2 \ \dots \ c_n]$, $X = \{x \in R^n : A_m x = y_{(m)}, x \geq \theta\}$,

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad y_{(m)} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \dots \\ y_m \end{bmatrix}, \quad A_m = \begin{bmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \dots \\ a_m^T \end{bmatrix}, \quad a_i^T = [a_{i1} \ a_{i2} \ \dots \ a_{in}],$$

$$\theta = [0_{i1} \ 0_{i2} \ \dots \ 0_{in}]^T, \quad a_i^T \neq \theta,$$

при использовании симплекс-метода может привести к необходимости осуществления порядка 2^n элементарных вычислительных операций и в силу этого сделать нереальным его реализацию. Кроме того, возможно возникновение явления заикливания, при котором решение не достигается. В [1] доказано существование алгоритма решения задачи (1) полиномиальной сложности и предложен метод сфер, имеющий важное теоретическое значение. Ниже обсуждается новый рекуррентный полиномиальный метод, для реализации которого достаточно осуществить не более чем $\frac{3}{2}n^3m^4 \left(1 + \frac{1}{m}\right)$ элементарных вычислительных операций. Пре-

имуществом метода является простота его практического применения. Метод основывается на использовании свойств матрицы $A_m^c = A_m^c(\sigma, S)$ размера $n \times m$, рассмотренной в [2], и зависящей от перестановки $\sigma \in \Gamma_m$ строк и $S \in \Gamma_n$ столбцов матрицы A_m (Γ_l – симметрическая группа перестановок, содержащая их общее число $l!$). Матрица $A_m^c(\sigma, S)$ ставится в соответствие матрице $A_m(\sigma)$ и находится по рекуррентной формуле (15) из [2], приведенной ниже. Согласно ей, A_m^c имеет ранг r , равный рангу исходной матрицы A_m .

При этом матрица $A_m^c(\sigma, S)$ содержит r ненулевых столбцов и r ненулевых строк. Остальные $m-r$ столбцов ($n-r$ строк) матрицы $A_m^c(\sigma, S)$ нулевые. Для данных σ и S номера r ненулевых столбцов (номера r ненулевых строк) матрицы $A_m^c(\sigma, S)$ соответствуют номерам r линейно независимых строк (номерам r линейно независимых столбцов) матрицы $A_m(\sigma)$. На пересечении ненулевых столбцов и ненулевых строк матрицы $A_m^c(\sigma, S)$ лежит матрица $B_r^{-1}(\sigma, S)$, обратная матрице $B_r(\sigma, S)$, лежащей на пересечении соответствующих им r линейно независимых строк и r линейно независимых столбцов матрицы $A_m(\sigma, S)$. Совокупность всех матриц $B_r^{-1}(\sigma, S)$ и $B_r(\sigma, S)$ может быть получена в результате нахождения $A_m^c(\sigma, S)$ при различных $\sigma \in \Gamma_m$ и $S \in \Gamma_n$. Рассматривая систему уравнений

$$a_1^T x = y_1, \quad a_2^T x = y_2, \quad \dots, \quad a_m^T x = y_m \tag{2}$$

или векторное уравнение

$$A_m x = y_{(m)}, \tag{3}$$

закключаем, что вектор

$$x_{(m)}(\sigma, S) = A_m^c(\sigma, S) y_m(\sigma) \tag{4}$$

является решением подсистемы из r уравнений

$$a_{i_1}^T x = y_{i_1}, \quad a_{i_2}^T x = y_{i_2}, \quad \dots, \quad a_{i_r}^T x = y_{i_r} \tag{5}$$

или векторного уравнения

$$A_r(\sigma) x = y_{(r)}(\sigma), \quad y_{(r)}(\sigma) = \begin{bmatrix} y_{i_1} \\ y_{i_2} \\ \dots \\ y_{i_r} \end{bmatrix}, \tag{6}$$

матрица которого $A_r(\sigma) = \begin{bmatrix} a_{i_1}^T \\ a_{i_2}^T \\ \dots \\ a_{i_r}^T \end{bmatrix}$, $(i_\nu \in J_m = \{1, 2, \dots, m\}, \nu = \overline{1, r})$,

имеет ранг r , равный рангу матрицы A_m в (3). Это означает, что вектор $x_{(m)}(\sigma, S) \geq \theta$ при $r = m$ является экстремальной точкой множества X , а совокупность всех таких точек может быть получена из (4) при различных $\sigma \in \Gamma_m$ и $S \in \Gamma_n$. Если множество X ограничено, то эта совокупность содержит хотя бы одну точку $x'_{(m)} = x_{(m)}(\sigma', S')$, являющуюся решением задачи (1), а значит, в таком случае

$$\max_{x \in X} c^T x = \max_{\sigma \in \Gamma_m} \max_{S \in \Gamma_n, x_{(m)} \geq \theta} c^T x_{(m)}(\sigma, S) = \max_{\mu \in \Gamma} c^T x_{(m)}(\mu) = c^T x'_{(m)}, \quad (7)$$

где $\mu = (\sigma, S)$ – пара перестановок σ и S ; Γ – совокупность пар μ , для которых $x_{(m)}(\mu) \geq \theta$, $\Gamma \in \Gamma_m \times \Gamma_n$.

Пусть теперь $r < m$, $m \geq n$, а уравнение (3) разрешимо, т. е.

$$A_m A_m^C y_{(m)} = y_{(m)}. \quad (8)$$

Тогда при данном σ строки матрицы A_m , не содержащиеся в матрице $A_r(\sigma)$, выражаются в виде линейной комбинации строк матрицы $A_r(\sigma)$, а каждое решение уравнения (6) одновременно является решением каждого из уравнений системы (2), не вошедшего в систему (5). Следовательно, множество X в (1) при $r < m$ и выполнении условия (8) представляет собой совокупность неотрицательных решений хотя бы одного из уравнений (6) при $\sigma \in \Gamma_m$, т.е.

$$X \square X_r = \bigcup_{\sigma \in \Gamma_m} X_r(\sigma), \quad X_r(\sigma) = \{x \in R^n : A_r(\sigma)x = y_{(r)}(\sigma), x \geq \theta\}. \quad (9)$$

Пусть в (9) каждое из множеств $X_r(\sigma)$ ограничено и при $r \leq m$ выполняется условие (8). Тогда

$$\max_{x \in X} c^T x = \max_{\sigma \in \Gamma_m} \max_{x \in X_r(\sigma)} c^T x = \max_{\sigma \in \Gamma_m} \max_{S \in \Gamma_n, x_{(r)} \geq \theta} c^T x_{(r)}(\sigma, S) = \max_{\mu \in \Gamma} c^T x_{(r)}(\mu)$$

или

$$\max_{x \in X} c^T x = \max_{\mu \in \Gamma} c^T x_{(r)}(\mu), \quad (10)$$

где:

$$x_{(r)}(\mu) = A_r^c(\mu) y_{(r)}(\sigma). \quad (11)$$

Эффективность предлагаемого метода решения задачи (10) определяется вычислительными особенностями матрицы $A_r^c(\sigma, S)$, которая определяется при данных σ и S посредством следующей рекуррентной процедуры:

$$\text{Пусть } A_k(\bar{i}_k) = \begin{bmatrix} a_{i_1}^T \\ a_{i_2}^T \\ \dots \\ a_{i_k}^T \end{bmatrix}, \bar{i}_k = (i_1 i_2 \dots i_k) \text{ есть матрица, составленная}$$

из k первых строк матрицы $A_r(\sigma)$. Тогда $A_1(i_1) = a_{i_1}^T = [a_{i_1 1} a_{i_1 2} \dots a_{i_1 n}] \neq \theta^T$. Для матрицы $A_1(i_1)$ вводится матрица-столбец

$$A_1^c = A_1^c(v_1) = A_1^c(i_1, j_1) = a_{i_1}^{Tc}(j_1) = \frac{1}{a_{i_1 j_1}} \begin{bmatrix} \theta \\ 1_{j_1} \\ \theta \end{bmatrix}, a_{i_1 j_1} \neq 0, \quad (12)$$

где j_1 – номер выбираемого в (12) ненулевого элемента $a_{i_1 j_1}$ строки $a_{i_1}^T$, $v_1 = (i_1, j_1)$ – пара индексов i_1 и j_1 , от которых зависит матрица $A_1^c(v_1)$, $v_1 \in L_1 = \overset{0}{J_m} \times J_n$, $i_1 \in J_m$, $j_1 \in J_n$, 1_{j_1} – обозначение для единицы, расположенной на месте с номером j_1 , а остальные элементы столбца в (12) – нули.

Матрица $A_1^c(v_1)$ определяется посредством (12) неоднозначно, но во всех случаях (если положить при $a_{i_1}^T = \theta^T$ матрицу $A_1^c \square \theta$) выполняются соотношения $A_1 A_1^c A_1 = A_1$, $A_1^c A_1 A_1^c = A_1^c$.

Нахождением матрицы A_1^c завершается первый этап расчета.

Далее для матрицы $A_2(\bar{i}_2) = \begin{bmatrix} a_{i_1}^T \\ a_{i_2}^T \end{bmatrix}$, $\bar{i}_2 = (i_1, i_2)$ определяется

$$A_2^c = A_2^c(v_1, v_2) = [A_1^c(v_1), \theta] + b_2(v_1, v_2)u_2^T(v_1, v_2), \quad (13)$$

где: $b_2(v_1, v_2) = P_1(v_1)d_2^{Tc}(v_1, v_2)$, $P_1(v_1) = I - A_1^c(v_1)A_1(v_1)$,

$$d_2^T(v_1, i_2) = a_{i_2}^T P_1(v_1) \square$$

$\square [d_{i_2 1} \ d_{i_2 2} \ \dots \ d_{i_2 n}] \square d_2^T$, $I = P_0$ и, так же как в (12), вектор

$$d_2^{Tc} = d_2^{Tc}(v_1, v_2) = \frac{1}{\alpha_{i_2 j_2}} \begin{bmatrix} \theta \\ 1_{j_2} \\ \theta \end{bmatrix}, \left. \begin{array}{l} \theta, \quad \text{если } d_2^T = \theta, \\ \text{если } d_2^T \neq \theta, \end{array} \right\} \quad (14)$$

где j_2 – номер выбираемого в (14) ненулевого элемента $d_{i_2 j_2}$ строки $d_2^T = d_2^T(v_1, i_2)$ и $v_2 \in L_2 = \overset{0}{L_1} - \{v_1\}$.

Таким образом, при вычислении $A_2^c(v_1, v_2)$ на основании формулы (13) по $A_1^c(v_1)$ пара $v_1 = (i_1, j_1)$ уже оказывается выбранной на предыдущем этапе расчета, а в рассмотрение вовлекается одна пара $v_2 = (i_2, j_2)$ индексов i_2 и j_2 , принимающих (в силу того, что $v_2 \in \overset{0}{L_2}$) на одно меньше значений, чем i_1 и j_1 . Последнее обстоятельство подчеркивается обозначением: $2 \leq i_1 \leq m$, $2 \leq j_1 \leq n$. Посредством (13) матрица A_2^c определена неоднозначно, но всегда, как показано в [2], выполняются соотношения

$$A_2 A_2^c A_2 = A_2, \quad A_2^c A_2 A_2^c = A_2^c, \quad A_2 = \begin{bmatrix} a_{i_1}^T \\ a_{i_2}^T \end{bmatrix}. \quad \text{Там же для матрицы } A_k(\bar{i}_k) \text{ ис-}$$

пользована формула:

$$A_k^c = A_k^c(\bar{v}_{k-1}, v_k) = [A_{k-1}^c(\bar{v}_{k-1}), \theta] + b_k(\bar{v}_{k-1}, v_k)u_k^T(\bar{v}_{k-1}, v_k), \quad (15)$$

где $\bar{v}_{k-1} = (v_1 v_2 \dots v_{k-1})$, $v_\nu = (i_\nu, j_\nu) \in \overset{0}{L}_\nu = \overset{0}{L}_1 - \{v_1 \dots v_{\nu-1}\}$, а тот факт, что $v_\nu \in \overset{0}{L}_\nu$, условно выражается как

$$v \leq i_\nu \leq m, v \leq j_\nu \leq n. \tag{16}$$

Кроме того, $b_k(\bar{v}_{k-1}, v_k) = P_{k-1}(\bar{v}_{k-1}) d_k^{Tc}(\bar{v}_{k-1}, v_k)$,
 $P_{k-1}(\bar{v}_{k-1}) = I - A_{k-1}^c(\bar{v}_{k-1}) \times \times A_{k-1}(\bar{v}_{k-1})$, $A_{k-1} \square A_{k-1}(\bar{i}_{k-1})$, $P_0 \square I$,

$$d_k^T = d_k^T(\bar{v}_{k-1}, i_k) = a_{i_k}^T P_{k-1}(\bar{v}_{k-1}),$$

$$u_k^T(\bar{v}_{k-1}, v_k) \square u_k^T(\bar{v}_{k-1}, i_k) = [-a_{i_k}^T A_{k-1}^c(\bar{v}_{k-1}), 1]. \text{ При } A_k \square A_k(\bar{i}_k) \text{ и } A_k^c = A_k^c(\bar{v}_k)$$

$$A_k A_k^c A_k = A_k, A_k^c A_k A_k^c = A_k^c \tag{17}$$

В связи с выполнением (17) матрица A_k^c названа в [2] псевдо-полуобратной для A_k . Если $A_k = A$ – квадратная обратная матрица, то $A_k^c = A_k^{-1}$, $k = n$. Из (15) следует, что при нахождении по $A_{k-1}^c(\bar{v}_{k-1})$ матрицы $A_k^c(\bar{v}_{k-1}, v_k)$ набор \bar{v}_{k-1} пар v_c оказывается уже выбранным на предыдущих этапах расчета, а на данном k -м этапе внимание привлекает лишь одна пара $v_k(i_k, j_k)$ и в силу отношения $v_k \in L_k$, согласно (16), область значений индексов i_k и j_k сужается. Обозначим далее как r_k ранг матрицы A_k и рассмотрим ограниченное множество

$$X_k(\bar{i}_k) = \{x \in R^n : A_k(\bar{i}_k)x = y_{(k)}(\bar{i}_k), x \geq \theta\} \square X_k(\sigma). \tag{18}$$

Если $r_k = k$, то вектор

$$x_{(k)} = x_{(k)}(\bar{v}_{k-1}, v_k) = A_k^c(\bar{v}_{k-1}, v_k) y_{(k)}(\bar{i}_k) \geq \theta \text{ является}$$

экстремальной точкой для $X_k(\bar{i}_k)$, причем из (15) следует, что

$$x_{(k)} = x_{(k)}(\bar{v}_{k-1}, v_k) + b_k(\bar{v}_{k-1}, v_k) \Delta_k(\bar{v}_{k-1}, i_k), \tag{19}$$

где

$$\Delta_k(\bar{v}_{k-1}, i_k) = y_{i_k} - a_{i_k}^T x_{(k-1)}(\bar{v}_{k-1}), x_{(k)} \square x_{(k)}(\bar{v}_k). \tag{20}$$

Кроме того, вектор $x_{(r)}(\mu)$ из (11) может быть получен по рекуррентной формуле. (19) на основании следующего свойства

матриці $A_k^c(\bar{v}_{k-1}, v_k)$, устанавленого в [2]: строки $a_{i_1}^T, \dots, a_{i_k}^T$ матриці $A_k(\bar{i}_k)$ лінійно незалежні тоді і тільки тоді, коли

$$\forall v = \overline{1, k} : d_v(\bar{v}_{v-1}, i_v) \neq \theta, \quad (21)$$

причем

$$d_v(\bar{v}_{v-1}, i_v) \neq \theta \Leftrightarrow b_v(\bar{v}_{v-1}, v_v) \neq \theta. \quad (22)$$

Строки $a_{i_1}^T, \dots, a_{i_{k-1}}^T$ лінійно незалежні, а строки $a_{i_1}^T, \dots, a_{i_{k-1}}^T, a_{i_k}^T$ лінійно залежні тоді і тільки тоді, коли

$$\left(\forall v = \overline{1, k-1} : d_v(\bar{v}_{v-1}, i_v) \neq \theta \right) \wedge \left(d_k(\bar{v}_{k-1}, i_k) = \theta \right). \quad (23)$$

Следовательно, если рассматривать перестановки $\sigma \in \Gamma_m$ строк матриці A_m , при которых на каждом шаге расчета вектора $x_{(r)}(\mu)$ по формулам (15), (19) и (20) векторы $d_k(\bar{v}_{k-1}, i_k) \neq \theta$, то наибольший номер $k = r_i$ такой, что $\forall i_{r+1} = \overline{r+1, m} : d_{r+1}(\bar{v}_r, i_{r+1}) = \theta$ равен рангу матриці A_m .

Пусть при всех $\sigma \in \Gamma_m$ множества $X_k(\sigma)$ из (18) ограничены. Тогда,

обозначая $X'_k = \bigcup_{\sigma \in \Gamma_m} X_k(\sigma) = \bigcup_{\bar{i}} X_k(\bar{i}_k)$, получаем формулу,

аналогичную (10), а именно:

$$\begin{aligned} \max_{x \in X'_k} c^T x &= \max_{\mu \in \Gamma} c^T x_{(k)}(\mu) = \max_{\bar{v}_k \in G_k} c^T x_{(k)}(\bar{v}_k) = \\ & \max_{\bar{v}_k = (\bar{v}_{k-1}, v_k) \in G_k} \left(c^T x_{(k-1)}(\bar{v}_{k-1}) + \Psi_k(\bar{v}_{k-1}, v_k) \right) \square c^T x_{(k)}(\bar{v}_k^*), \end{aligned} \quad (24)$$

где $\Psi_k(\bar{v}_{k-1}, v_k) = c^T b_k(\bar{v}_{k-1}, v_k) \Delta_k(\bar{v}_{k-1}, i_k)$, $G_k \in G_k = \prod_{v=1}^k L_v$,

$\bar{v}_k = (\bar{v}_{k-1}, v_k) \in G_k$,

а G_k – совокупность наборов \bar{v}_k несовпадающих пар v_v индексов i_v и j_v , удовлетворяющих (16), для которых векторы $x_{(k)}(\bar{v}_k) \geq \theta$. Исходя из соотношений (10) – (24), приходим к следующему основному результату:

Пусть

$$X_k = \bigcup_{\bar{i}_k \in \pi_k} X_k(\bar{i}_k), \quad k = \overline{1, r}, \quad (25)$$

где π_k – совокупность наборов $\bar{i}_k = (i_1 i_2 \dots i_k)$ индексов i_v при $i_v \in \mathcal{J}_m$, для которых каждая из матриц $A_k(\bar{i}_k)$, составленных из строк a_i^T матрицы A_m путем замены a_i^T на $a_{i_v}^T$, имеет ранг $r_k = k, k = \overline{1, r}$.

Положим, что $\bar{v}_k \in G_k, v_k \in L_k$, а

$$\begin{aligned} f_k(\bar{v}_k) \square f_k(\bar{v}_{k-1}, v_k) &= c^T x_{(k)}(\bar{v}_k) = c^T x_{(k)}(\bar{v}_{k-1}, v_k), \\ q_k(v_k) \square f_k(\bar{v}_{k-1}, v_k) &= c^T x_{(k)}(\bar{v}_{k-1}, v_k), \end{aligned} \quad (26)$$

а также

$$\begin{aligned} q_1(v'_1) &= \max_{v_1 \in L_1} f_1(v_1) = \max_{v_1 \in L_1} c^T x_{(1)}(v_1) \square c^T x_{(1)}(v'_1), \\ q_2(v'_2) &= \max_{v_2 \in L_2} f_2(v'_1, v_2) = \max_{v_2 \in L_2} c^T x_{(2)}(v'_1, v_2) \square c^T x_{(2)}(\bar{v}'_2), \end{aligned} \quad (27)$$

.....

$$\begin{aligned} q_k(v'_k) &= \max_{v_k \in L_k} f_k(\bar{v}'_{k-1}, v_k) = \max_{v_k \in L_k} c^T x_{(k)}(\bar{v}'_{k-1}, v_k) \square c^T x_{(k)}(\bar{v}'_k), \\ \bar{v}'_k &= (v'_1, v'_2, \dots, v'_k); \quad q_k(v'_k) = q_{k-1}(v'_{k-1}) + \max_{v_k \in L_k} \Psi_k(\bar{v}'_{k-1}, v_k), \end{aligned}$$

где L_k – совокупность пар v_k из L_k , для которых векторы $x_{(k)}(\bar{v}'_{k-1}, v_k) \geq \theta$.

Если при $k = r$ каждое из множеств $X_r(\bar{i}_r)$ в (25) ограничено, то

$$h_r \square \max_{\bar{v}_r \in G_r} f_r(\bar{v}_r) = \max_{v_r \in L_r} q_r(v_r) = q_r(v'_r) = \max_{x \in X_r} c^T x. \quad (28)$$

Для доказательства полученного результата отметим вначале, что из условия $\forall k = \overline{1, r} : r_k = k$ следуют соотношения

$$\forall k = \overline{1, r}; \forall v_k \in L_k : |q_k(v_k)| \leq M_k, \quad (29)$$

где M_k – (при $k = \overline{1, r}$) некоторые числа, не зависящие от v_k .

Действительно, по неравенству Коши-Буняковского

$$|q_k(v_k)| = |c^T x_{(k)}(\bar{v}'_{k-1}, v_k)| \leq \|\bar{c}\| \cdot \|x_{(k)}(\bar{v}'_{k-1}, v_k)\| \leq M_k, \quad \text{где}$$

$$\bar{c} = (c^T)^T, \quad M_k = \|\bar{c}\| \max_{v_k \in L_k} \|x_{(k)}(\bar{v}'_{k-1}, v_k)\|, \quad M_k \in R,$$

а норма векторов считается евклидовой. Из (12) и (19) следует,

что при $k=1$ величина $\|\bar{c}\| \max_{v_1 \in L_1} \|x_{(1)}(v_1)\| = \|\bar{c}\| \max_{1 \leq i \leq m} \max_{1 \leq j_1 \leq n} \left| \frac{c_{i_1} y_{i_1}}{a_{i_1 j_1}} \right| \square M_1 \in R,$

$a_{i_1 j_1} \neq 0, \frac{y_{i_1}}{a_{i_1 j_1}} > 0.$ Пусть $M_{k-1} \in R,$ т.е.

$$S_{k-1} \square \max_{v_{k-1} \in L_{k-1}} \|x_{(k-1)}(\bar{v}'_{k-2}, v_k)\| \square \|x_{(k-1)}(\bar{v}'_{k-2}, v''_{k-1})\| \in R.$$

Тогда, в силу того, что $v''_{k-1} \in L_{k-1},$ имеем

$$\|x_{(k)}(\bar{v}'_{k-1}, v_k)\| = \|x_{(k-1)}(\bar{v}'_{k-1}) + b_k(\bar{v}'_{k-1}, v_k) \Delta_k(\bar{v}'_{k-1}, i_k)\| \leq S_{k-1} + |\Delta_k(\bar{v}'_{k-1}, i_k)| \|b_k(\bar{v}'_{k-1}, v_k)\|,$$

причем $S_{k-1} \in R \Rightarrow |\Delta_k(\bar{v}'_{k-1}, i_k)| = |y_{i_k} - a_{i_k}^T x_{(k-1)}(\bar{v}'_{k-1})| \in R.$ Кроме того,

вследствие равенства $r_k = k$ и по свойству матрицы A_k^c при данном

$v_k \in L_k$ число $\|b_k(\bar{v}'_{k-1}, v_k)\|$ представляют собой норму k -го столбца

матрицы $B_k^{-1},$ обратной невырожденной матрице B_k порядка $k.$ Таким

образом, из того, что $S_{k-1} \in R$ следует соотношение:

$$\exists \bar{v}''_k = (i''_k, j''_k) \in L_k : S_k \max_{v_k \in L_k} \|x_{(k)}(\bar{v}'_{k-1}, v_k)\| \leq (S_{k-1} + |\Delta_k(\bar{v}'_{k-1}, i''_k)| \|b_k(\bar{v}'_{k-1}, v''_k)\|) \in R, \text{ а значит, } \forall k = \overline{1, r} : M_k \in R.$$

Неравенство (29) установлено. Из него получаем

$$\forall v_k \in L_k, \forall k = \overline{1, r} : q_k(v_k) \geq \underline{h}_k, \underline{h}_k \in R, \quad (30)$$

где

$$\underline{h}_k \square \min_{v_k \in L_k} q_k(v_k) = q_{k-1}(v'_{k-1}) + \min_{v_k \in L_k} \Psi_k(\bar{v}'_{k-1}, v_k) \square q_{k-1}(\bar{v}'_{k-1}) + \Psi_k(\bar{v}'_{k-1}, \tilde{v}_k).$$

Аналогично приходим к выводу о том, что равенство $r_k = k$

влечет выполнение соотношения

$$\forall \bar{v}_k \in G_k, \forall k = \overline{1, r} : |f_k(\bar{v}_k)| = |c^T x_{(k)}(\bar{v}_{k-1}, v_k)| \leq M'_k \in R,$$

где M'_k – числа, не зависящие от $\bar{v}_k.$

При каждом $k = \overline{1, r},$ выполняются условия:

$$1. \forall v_k \in L_k : q_k(v_k) \leq h_k \square \max_{v_k \in G_k} f_k(\bar{v}_k);$$

$$2. \forall y < h_k \exists \bar{v}_k \in L_k : y < q_k(\bar{v}_k) \leq h_k.$$

Эти условия являются необходимыми и достаточными для того, чтобы $\max_{v_k \in L_k} q_k(v_k) = q_k(v'_k) = h_k$, $k = \overline{1, r}$. Т.к. по условию каждое из множеств $X_r(\bar{i}_r)$ в (25) при $k = r$ ограничено, то получим искомый максимум $\max_{x \in X_r} c^T x = \max_{\bar{v}_r \in G_r} f_r(\bar{v}_r) \square h_r$, а значит, если условия 1 и 2 установлены при $k = \overline{1, r}$, то их выполнение для $k = r$ доказывает полученный результат.

Список источников

1. Хачиян Л.Г. Полиномиальный алгоритм в линейном программировании. – ДАН СССР, №5, 1979. – 244 с.
2. Судаков Р.С. Теория псевдополуобратных матриц и ее применение к задачам надежности. – М.: Знание. – 1981. – 107 с.

ПРИМЕНЕНИЕ АДАПТИВНЫХ ГЕНЕТИЧЕСКИХ АЛГОРИТМОВ ДЛЯ ГЕНЕРАЦИИ ТЕСТОВ ЦИФРОВЫХ СХЕМ.

Скобцов Ю.А., Иванов Д.Е., Скобцов В.Ю., Закусило С.А.

Донецкий национальный технический университет,
Институт прикладной математики и механики НАН Украины

В настоящее время по-прежнему остается актуальной задача генерации тестов для последовательных цифровых устройств (ЦУ). При генерации тестов схем с памятью применяются три основных подхода: алгоритмы, основанные на расширении метода ветвей и границ, предложенного для комбинационных схем; алгоритмы символьного моделирования и алгоритмы, основанные на моделировании. Первые два подхода дают неприемлемые результаты для схем большой размерности. Поэтому в последнее время широко разрабатывается третий подход, к которому относятся и генетические алгоритмы (ГА) генерации тестов.