

ДИХОТОМИЧЕСКАЯ ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ
МИНИМИЗАЦИИ ЧИСЛА ПЕРЕСЕЧЕНИЙ РЕБЕР ГРАФА

Л.И. Макаров

К дихотомическим задачам дискретного программирования [1] относится задача, называемая далее задачей альтернативного выбора.

Пусть дана симметрическая квадратная матрица $A = \{a_{pq}\}$, $p, q \in \{1, 2, \dots, n\}$, элементами a_{pq} которой являются действительные числа. Каждой строке $\alpha_p = \{a_{p1}, a_{p2}, \dots, a_{pn}\}$ матрицы A соответствует ее столбец β_p . $a_{pq} = a_{qp}$. Множество $\{\alpha_p\}$ строк (соответственно $\{\beta_p\}$ столбцов) матрицы A разбито на n групп, причем i -я, $i \in I = \{1, 2, \dots, n\}$, группа содержит n_i строк (столбцов). $\sum_{i=1}^n n_i = n$. Разбиение производится таким образом, что в i -ю группу попадают строки α_p с номерами, удовлетворяющими условиям

$$p = t_i, \quad t_i \in I_i = \{1, 2, \dots, n_i\} \text{ при } p \leq n_i, i = 1;$$

$$p = \sum_{j=1}^{i-1} n_j + t_i, \quad t_i \in I_i = \{1, 2, \dots, n_i\} \text{ при } p > n_i, i = 2, \dots, n.$$

Поэтому каждому номеру p (или q) можно поставить в соответствие пару (i, t_i) (или пару (k, t_k)) и обозначить строку α_p через $\alpha_i(t_i)$, а элемент a_{pq} через $a_{ik}(t_i t_k)$. Матрицу $A = \{a_{ik}(t_i t_k)\}$ можно также представить в виде клеточной матрицы $A = \{a_{ik}\}$, $i, k \in I$, где клетка $a_{ik} = \{a_{ik}(t_i t_k)\}$, $t_i \in I_i$, $t_k \in I_k$.

Каждой строке $\alpha_i(t_i)$ и столбцу $\beta_i(t_i)$ матрицы $A = \{a_{ik}(t_i t_k)\}$ поставим в соответствие переменную $x_i(t_i)$, принимающую значения из множества $\{0, 1\}$, $i \in I$, $t_i \in I_i$, и введем функцию

$$F(X, A) = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{n_i} \sum_{t_i=1}^{n_i} \sum_{t_k=1}^{n_k} x_i(t_i) x_k(t_k) a_{ik}(t_i t_k). \quad (1)$$

Для заданной матрицы A функция $F(X, A)$ принимает действительное значение на каждом наборе $X = (\dots, x_i(1), x_i(2), \dots, x_i(n_i), \dots, x_k(n_k), \dots), i \in I$, из множества \bar{X} всех наборов, $|\bar{X}| = 2^n$.

Задача альтернативного выбора. Для заданной симметрической квадратной матрицы $A = \{a_{ik}(t_i t_k)\}$ найти оптимальный набор X^* , такой, что

$$F(X^*, A) = \min_{X \in \bar{X}} F(X, A) \quad (2)$$

при условиях:

$$x_i(t_i) \in \{0, 1\}, \quad \sum_{t_i=1}^{n_i} x_i(t_i) = 1, \quad (3)$$

$$i = 1, 2, \dots, n; \quad t_i = 1, 2, \dots, n_i.$$

Условия (3) определяют альтернативный выбор строк (столбцов) матрицы A , так как любой набор из множества \bar{X}_0 допустимых наборов, удовлетворяющих условиям (3), для каждой i -й, $i \in I$, группы переменных содержит одну и только одну переменную $x_i(t_i) = 1$; $|\bar{X}_0| = \prod_{i=1}^n n_i$.

Пусть даны матрицы $A = \{a_{ik}(t_i t_k)\}$ и $B = \{b_{ik}(t_i t_k)\}$, где

$$b_{ik}(t_i t_k) = a_{ik}(t_i t_k) + c_{ik},$$

$$i, k \in I, \quad t_i \in I_i, \quad t_k \in I_k,$$

$$\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{n_i} c_{ik} = c.$$

Тогда для задачи (1)-(3) справедливо

УТВЕРЖДЕНИЕ I. Для любого $X \in \bar{X}_0$ $F(X, B) = F(X, A) + c$, и множества оптимальных наборов для матриц A и B совпадают.

Следствием этого утверждения является возможность рассматривать в задаче (I)-(3) только матрицы без отрицательных элементов, содержащие в каждой клетке хотя бы один элемент, равный нулю, поскольку произвольную матрицу A можно преобразовать в такую матрицу выбором $c_{ik} = c_{ik} = -\min_{t_i} \min_{t_k} a_{ik}(t_i t_k)$.

Для значений функции $F(X, A)$ в задаче (I)-(3) справедливо

УТВЕРЖДЕНИЕ 2.

$$F_H(A) = \sum_{i=1}^n \min_{t_i} (\sum_{k=1}^{n_k} a_{ik}(t_i t_k)) \leq F(X, A). \quad (4)$$

При случайному равновероятном выборе по одной строке (столбцу) из каждой i -й группы матрицы A математическое ожидание величины $F(X, A)$ находится из выражения

$$M[F(X, A)] = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{n_k} M_{ik}, \quad M_{ik} = \frac{1}{n_k} \sum_{t_i=1}^{n_i} \sum_{t_k=1}^{n_k} a_{ik}(t_i t_k).$$

Точное решение задачи (I)-(3) может быть найдено полным перебором множества наборов \bar{X}_0 . Однако из-за ограниченного быстродействия ЭВМ при решении таких задач необходимо использовать приближенные алгоритмы с вычислительной сложностью порядка $N^2 - N^3$ операций. Алгоритмы со сложностью порядка менее N^2 операций не могут быть использованы, поскольку только для просмотра исходной матрицы A необходимо $\frac{1}{2}N(N+1)$ операции.

Для нахождения приближенного решения задачи (I)-(3) применим алгоритм локальной оптимизации [2]. Пусть X^0 — допустимый набор, т.е. $X^0 \in \bar{X}_0$, в котором в каждой i -й группе переменных $x_i(t_i^0)=1$, $i \in I$. Окрестность набора X^0 определим как множество наборов

$$R(X^0) = \bigcup_{k=1}^{n_k} \bar{X}_k,$$

$$\bar{X}_k = \{x/x \in \bar{X}_0; \forall i, i \neq k, x_i(t_i^0) = 1; x_k(t_k) = 1, t_k = 1, 2, \dots, n_k\};$$

$$R(X^0) \subset \bar{X}_0, |R(X^0)| = N.$$

В силу симметричности матрицы A для любого набора $X_k^i \in \bar{X}_k \subset R(X^0)$, в котором $x_k(t_k^i) = 1, t_k^i \neq t_k^0$, справедливо

$$F(X_k^i, A) = F(X^0, A) + 2 \sum_{i=1}^n [a_{ik}(t_i^0 t_k^i) - a_{ik}(t_i^0 t_k^0)] + \\ + a_{kk}(t_k^0 t_k^i) - a_{kk}(t_k^i t_k^0). \quad (5)$$

Алгоритм локальной оптимизации состоит из следующих шагов:

1. Находим начальный допустимый набор $X^0 \in \bar{X}_0$ и $F(X^0, A)$.
2. Если $X^s \in \bar{X}_0$ найден, то перебором $X \in R(X^s)$ находим X^{s+1} из условия $F(X^{s+1}, A) = \min[F(X, A) / X \in R(X^s)]$.
3. Если $s+1 < s_0$ и $F(X^{s+1}, A) < F(X^s, A)$, то переходим к п.2, иначе — конец.

Результатом работы алгоритма является набор X_0 , равный X^{s+1} , для которого $F(X^{s+1}, A) = F(X^s, A), s+1 < s_0$, или набору X^s , где s_0 — заданное число шагов алгоритма. Для заданных X^0 и $F(X^0, A)$ вычислительная сложность алгоритма с учетом (5) составляет порядка $s_0 N^2$ операций. Качество результата работы алгоритма оценивается сравнением значения $F(X_0, A)$ с величинами $F_H(A)$ и $M[F(X, A)]$.

Для нахождения начального допустимого набора X^0 можно применить различные эвристические алгоритмы, например алгоритм последовательного выбора.

1. В матрице A для каждого $i \in I$ выбираем строку $a_i(t_i^0)$ из условия

$$\phi(i, t_i^0) = \min_{t_i} \phi(i, t_i),$$

где

$$\phi(i, t_i) = \sum_{k=1}^{n_k} \sum_{t_k=1}^{n_k} a_{ik}(t_i t_k).$$

Вместо функции $\phi(i, t_i)$ можно использовать функцию

$$\phi'(i, t_i) = \sum_{k=1}^{n_k} M'_{ik}, \quad M'_{ik} = \frac{1}{n_k} \sum_{t_k=1}^{n_k} a_{ik}(t_i t_k).$$

Формируем набор X_i^0 , в котором $x_i(t_i^0) = 1, x_i(t_i) = 0$ при $t_i \neq t_i^0$.

2. Если множество $I_0 \neq \emptyset$, $I_0 = \{i/n_i = 1\} \subset I$, то принимаем $x_i(1) = 1$ для $i \in I_0$ и I_0 обозначаем через I_0^0 . Если $I_0 = \emptyset$, то находим i_0 из условия $\varphi(I_0, t_{i_0}^0) = \min_i \varphi(I, t_i^0)$, присваиваем значения $x_{i_0}(t_{i_0}^0) = 1$, $x_{i_0}(t_{i_0}) = 0$ при $t_{i_0} \neq t_{i_0}^0$ и образуем множество $I_0^0 = \{i_0\}$. Для $I_0^0 \neq \emptyset$ вычисляем функцию

$$\Psi_0 = \sum_{i \in I_0^0} \sum_{k \in I_0^0} \sum_{t_i=1}^{n_i} \sum_{t_k=1}^{n_k} x_i(t_i) x_k(t_k) a_{ik}(t_i t_k).$$

3. Если найдены $I_0^0 = \emptyset$ и Ψ_0 , то выбираем $i_{s+1}, t_{i_{s+1}}^{s+1}$ и $I_0^{s+1} = I_0^s \cup \{i_{s+1}\}$ из условия

$$\Psi_{s+1} = \Psi_s + \min_{i \in I_0^s} \min_{t_i} [2 \sum_{k \in I_0^s} x_i(t_i) x_k(t_k) a_{ik}(t_i t_k) + a_{ii}(t_i t_i)].$$

Присваиваем значения $x_{i_{s+1}}(t_{i_{s+1}}^{s+1}) = 1$, $x_{i_{s+1}}(t_{i_{s+1}}) = 0$ при $t_{i_{s+1}} \neq t_{i_{s+1}}^{s+1}$.

4. Если $|I_0^{s+1}| < n$, то переходим к п.3.

Если $|I_0^{s+1}| = n$, то значения переменных, присвоенные в п.2 и п.3, образуют набор X_1^0 и $\Psi_{s+1} = F(X_1^0, A)$. Выбираем начальный набор X_0^0 из условия $F(X_0^0, A) = \min[F(X_1^0, A), F(X_2^0, A)]$. Конец.

Вычислительная сложность нахождения набора X_1^0 составляет порядка N^2 операций, а набора X_2^0 – порядка N^3 операций.

К задаче альтернативного выбора (I)-(3) при определенных условиях могут быть сведены разные практические задачи, например задача минимизации пересечений ребер графа.

Пусть вершинам $v \in V$ графа $G(V, U)$, $|U| = n$, соответствуют некоторые точки плоскости, а каждому ребру $u_i \in U$, $i \in I$, может соответствовать одна из n_i заданных линий $\sigma_i(t_i)$, $t_i \in I_i$, лежащих в той же плоскости. Для каждой пары $\sigma_i(t_i), \sigma_k(t_k)$, $k \in I$, $t_k \in I_k$ известно число $a_{ik}(t_i t_k)$ их пересечений, при этом $a_{ii}(t_i t_i) = 0$. Элементы $a_{ik}(t_i t_k)$ образуют матрицу A . Требуется для каждого ребра выбрать единственную линию так, чтобы суммарное число пересечений выбранных линий было минимальным.

В задаче минимизации пересечений трасс [3], возникшей при автоматизации проектирования интегральных схем, граф $G(V, U)$ яв-

ляется объединением $\bigcup_{j=1}^m G_j(V_j, U_j)$, $V_j \cap V_i = \emptyset$, $U_j \cap U_i = \emptyset$, $j \neq i$, графов–деревьев, соответствующих соединениям схемы, при этом, если $u_i, u_k \in U_j$, то $a_{ik}(t_i t_k) = 0$.

В практических задачах обычно выбирается одна из двух линий и важным является сам факт пересечения линий, а не число пересечений. В этом случае $a_{ik}(t_i t_k) \in \{0, 1\}$, $n_i \leq 2$, а переменные $x_i(1)$ и $x_i(2)$ можно обозначить через x_i и $\bar{x}_i = 1 - x_i$, $x_i \in \{0, 1\}$.

Пусть $\sigma_i \in \{0, 1\}$, $\bar{\sigma}_i = 1 - \sigma_i$ и $x_i^{\sigma_i} = x_i$ при $\sigma_i = 1$ и $x_i^{\sigma_i} = \bar{x}_i$ при $\sigma_i = 0$. Любому набору $X \in \bar{X}_0$ можно поставить во взаимно-однозначное соответствие набор $\sigma = (\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$, где $\sigma_i = 1$, если $x_i(1) = 1$ и $\sigma_i = 0$, если $x_i(2) = 1$. Множество наборов σ обозначим через S , а $a_{ik}(t_i t_k)$ через $a(\sigma_i \sigma_k)$.

Тогда задача альтернативного выбора (I)-(3) принимает вид: для симметрической квадратной матрицы A найти оптимальный набор σ^* , т.е. такой, что

$$\Pi(\sigma^*, A) = \min_{\sigma \in S} \Pi(\sigma, A),$$

$$\begin{aligned} \Pi(\sigma, A) = & \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n [x_i^{\sigma_i} (x_k^{\sigma_k} a(\sigma_i \sigma_k) + \bar{x}_k^{\sigma_k} a(\bar{\sigma}_i \bar{\sigma}_k)) + \\ & + \bar{x}_i^{\sigma_i} (x_k^{\sigma_k} a(\bar{\sigma}_i \sigma_k) + \bar{x}_k^{\sigma_k} a(\bar{\sigma}_i \bar{\sigma}_k))] \end{aligned}$$

при условиях

$$x_i^{\sigma_i} \in \{0, 1\}, \sigma_i \in \{0, 1\}, a(\sigma_i \sigma_k) \in \{0, 1\},$$

$$x_i^{\sigma_i} + \bar{x}_i^{\sigma_i} = 1, \sigma_i + \bar{\sigma}_i = 1, i = 1, 2, \dots, n.$$

Пусть $P_A^1 = \{(\sigma_i \sigma_k) / a(\sigma_i \sigma_k) = 1\}$, $P_A^0 = \{(\sigma_i \sigma_k) / a(\sigma_i \sigma_k) = 0\}$, $i, k \in I$. Множество наборов S разобьем на два подмножества S_A^1 , в каждом из наборов которого содержатся хотя бы одна пара $(\sigma_i \sigma_k) \in P_A^1$, и $S_A^0 = S \setminus S_A^1$. Все пары $(\sigma_i \sigma_k)$, входящие в любой набор из S_A^1 , принадлежат P_A^0 . Введем булеву функцию

$$\begin{aligned}
 f_A(\sigma) &= \bigvee_{i=1}^n \bigvee_{k=1}^n [\bar{x}_i^{\sigma_i} (x_k^{\sigma_k} a(\sigma_i \sigma_k)) \vee \bar{x}_k^{\sigma_k} a(\sigma_i \bar{\sigma}_k)] \vee \bar{x}_i^{\sigma_i} (x_k^{\sigma_k} a(\bar{\sigma}_i \sigma_k)) \vee \\
 &\quad \vee x_k^{\sigma_k} a(\bar{\sigma}_i \bar{\sigma}_k))] = \bigvee_{i=1}^n [\bar{x}_i^{\sigma_i} (\bigvee_{k=1}^n x_k^{\sigma_k}) \vee x_i^{\sigma_i} (\bigvee_{k=1}^n \bar{x}_k^{\sigma_k})] = \\
 &= \bigvee_{i=1}^n (q(\sigma_i) \vee q(\bar{\sigma}_i))
 \end{aligned}$$

по всем $(\sigma_i \sigma_k), (\bar{\sigma}_i \bar{\sigma}_k) \in P_A^0$.

Для любого набора $\sigma \in S_A^0$ хотя бы одна конъюнкция из $x_1^{\sigma_1} x_k^{\sigma_k}, \bar{x}_1^{\sigma_1} \bar{x}_k^{\sigma_k}$ обращается в единицу, т.е. $f_A(\sigma) = 1$, и поскольку $a(\sigma_i \sigma_k) = a(\bar{\sigma}_i \bar{\sigma}_k) = 1$ для каждой конъюнкция из $f_A(\sigma)$, то $\Pi(\sigma, A) > 0$. Для любого набора $\sigma \in S_A^0$ $f_A(\sigma) = 0$ и $\Pi(\sigma, A) = 0$. Если $f_A(\sigma) = 1$, то на всех наборах $\sigma \in S$ $\Pi(\sigma, A) > 0$. Отсюда следует

УТВЕРЖДЕНИЕ 3. Функция $\Pi(\sigma, A) = 0$ тогда и только тогда, когда существует набор σ , для которого $f_A(\sigma) = 0$, т.е. когда $S_A^0 \neq \emptyset$.

Конструкцию функций $f_A(\sigma)$ и

$$f_A(\sigma) = \bigwedge_{i=1}^n (\bar{x}_i^{\sigma_i} \wedge x_k^{\sigma_k} \vee x_i^{\sigma_i} \wedge \bar{x}_k^{\sigma_k}) = \bigwedge_{i=1}^n (d(\sigma_i) \vee d(\bar{\sigma}_i)),$$

где

$$(\sigma_i \bar{\sigma}_k), (\bar{\sigma}_i \bar{\sigma}_k) \in P_A^0,$$

можно установить, исходя из свойств матрицы A :

- 1) если для некоторого k $(\sigma_i \sigma_k), (\sigma_i \bar{\sigma}_k) \in P_A^0$, то $q(\sigma_i) = x_i^{\sigma_i}$, $d(\sigma_i) = 0$;
- 2) если для некоторых k и j $(\sigma_i \sigma_k), (\sigma_i \bar{\sigma}_k), (\bar{\sigma}_i \sigma_j), (\bar{\sigma}_i \bar{\sigma}_j) \in P_A^0$, то $f_A(\sigma) = 1$;
- 3) если для некоторого j $(\sigma_i \sigma_j), (\sigma_i \bar{\sigma}_j) \in P_A^0$, то $q(\sigma_i) = x_i^{\sigma_i} (\bigvee_{k=1}^n x_k^{\sigma_k})$, $d(\sigma_i) = x_i^{\sigma_i} \wedge \bar{x}_k^{\sigma_k}$, $k \neq j$;

4) если для всех $k = 1, 2, \dots, n$ $(\sigma_i \sigma_k), (\sigma_i \bar{\sigma}_k) \in P_A^0$, то $q(\sigma_i) = 0$, $d(\sigma_i) = x_i^{\sigma_i}$.

Поэтому по матрице A функция $\bar{f}_A(\sigma)$ записывается в скобочной форме следующим образом. Для каждого $i \in I$ в конъюнкции $d(\sigma_i)$ входят переменная $x_i^{\sigma_i}$ и переменные $x_k^{\sigma_k}$, для которых $(\sigma_i \sigma_k) \in P_A^0$, $(\sigma_i \bar{\sigma}_k) \in P_A^0$, и $d(\sigma_i) = 0$, если для некоторого k $(\sigma_i \sigma_k), (\sigma_i \bar{\sigma}_k) \in P_A^0$.

После раскрытия скобок можно установить, существует ли набор σ , для которого $\bar{f}_A(\sigma) = 1$, т.е. $\Pi(\sigma, A) = 0$. Нахождение условий существования набора σ , для которого $\bar{f}_A(\sigma) = 1$, представляется затруднительным, поскольку даже среди множества матриц, имеющих только такие клетки a_{ik} , что либо все пары $(\sigma_i \sigma_k)$, $(\sigma_i \bar{\sigma}_k)$, $(\bar{\sigma}_i \sigma_k)$, $(\bar{\sigma}_i \bar{\sigma}_k) \in P_A^0$, либо только одна из них принадлежит P_A^0 , существуют матрицы, для которых $\bar{f}_A(\sigma) = 1$, например,

$$\bar{f}_A(\sigma) = x_1 \bar{x}_2 \vee x_1 \bar{x}_4 \vee \bar{x}_1 x_3 \vee \bar{x}_1 x_5 \vee x_2 \bar{x}_3 \vee \bar{x}_2 \bar{x}_4 \vee x_3 x_5 \vee x_4 \bar{x}_3 = 1.$$

Если набор σ , для которого $\Pi(\sigma, A) = 0$, не существует, то приближенное решение задачи альтернативного выбора находится с помощью алгоритма локальной оптимизации.

Л и т е р а т у р а

1. КОРБУТ А.А., ФИНКЕЛЬШТЕЙН Ю.Ю. Дискретное программирование. М., "Наука", 1969.

2. ФИНКЕЛЬШТЕЙН Ю.Ю. Приближенные методы и прикладные задачи дискретного программирования. М., "Наука", 1976.

3. МАКАРОВ Л.И. Размещение и трассировка в плоской прямоугольной решетке. - В кн.: Автоматизация проектирования в микроэлектронике. Теория. Методы. Алгоритмы. (Вычислительные системы, вып. 64.) Новосибирск, 1975, с. 65-72.

Поступила в ред.-изд. отд.
4 марта 1977 года