

ЗАДАЧА ВЫБОРА ОБОРУДОВАНИЯ МНОГОРАЗОВОГО ИСПОЛЬЗОВАНИЯ. I
А.С. Кузнецов (Новосибирск)

§1. Постановка задачи

Рассматривается задача выбора оборудования многоразового использования, иначе, задача оптимального выбора и использования парка машин с учетом динамики спроса. Содержательная постановка ее сводится к следующему. Задана совокупность объектов, для каждого из которых ежегодно на планируемый период подаются заявки на выполнение некоторых работ. Каждая работа может быть выполнена с помощью оборудования различных типоразмеров, известны затраты на покупку и эксплуатационные расходы для каждого из них. В конце каждого года можно перераспределять ранее приобретенное оборудование между объектами. При этом транспортные расходы и затраты на монтаж-демонтаж оборудования предполагаются пренебрежимо малыми.

Задача заключается в том, чтобы определить такой парк машин (оборудования) и политику их использования, чтобы расходы на приобретение оборудования и выполнение заявленных работ на весь период планирования были минимальными.

Введем обозначения:

- p - продолжительность периода планирования, $P = \{1, \dots, p\}$;
 n - число объектов, $N = \{1, \dots, n\}$;
 m - число типоразмеров оборудования, $M = \{1, \dots, m\}$;
 c_i - стоимость комплекта оборудования i -го типоразмера,
 g_{ij}^t - эксплуатационные расходы для оборудования i -го типа на j -м объекте в год t ;
 y_i - максимальное число одновременно используемых на объектах комплектов оборудования i -го типоразмера;
 $x_{ij}^t = \begin{cases} 1 & , \text{ если на } j\text{-м объекте в год } t \text{ использует-} \\ & \text{ся оборудование } i\text{-го типоразмера,} \\ 0 & - \text{ в противном случае.} \end{cases}$

В этих обозначениях математическая модель задачи представляется в виде

$$\sum_{i \in M} c_i y_i + \sum_{i \in M} \sum_{j \in N} \sum_{t \in P} g_{ij}^t x_{ij}^t \rightarrow \min_{(x_{ij}^t)(y_i)} \quad /I.1/$$

при ограничениях:

$$\sum_{i \in M} x_{ij}^t = 1 \quad (j \in N, t \in P); \quad /I.2/$$

$$\sum_{j \in N} x_{ij}^t \leq y_i \quad (i \in M, t \in P); \quad /I.3/$$

$$x_{ij}^t \in \{0, 1\} \quad (i \in M, j \in N, t \in P). \quad /I.4/$$

Аналогичными моделями описываются, например, задачи выбора шахтных вентиляторов местного и главного проветривания (при условии заменяемости последних) [1]. Частным случаем задачи /I.1/ - /I.4/ (при $n=1$) является задача стандартизации, которая, как известно [2], относится к классу полиномиально полных проблем.

Для решения сформулированной задачи разработан приближенный алгоритм с оценкой трудоемкости полиномиального вида. Этот алгоритм проверялся на задачах размерности $(m \times n \times p) = (15 \times 40 \times 10)$. Значения g_{ij}^t и c_i генерировались случайным образом из интервалов $(0, 100)$ и $(10, \bar{c})$ соответственно. Для \bar{c} задавались значения 100 и 150. Для определения нижней оценки целевой функции задачи /I.1/ - /I.4/ использовался алгоритм решения двойственной задачи к /I.1/ - /I.3/ при $x_{ij}^t \geq 0$, основанный на идее групповой оптимизации. Всего было решено около ста задач указанных классов, и для каждой из задач относительная погрешность не превосходила 0,013.

§ 2. Алгоритм T_1 решения транспортной задачи специального вида

При построении алгоритма решения задачи /I.1/ - /I.4/, излагаемого в § 4-5, используется тот факт, что при фиксированном векторе (y_i) исходная задача распадается на последовательность транспортных задач следующего вида:

$$\sum_{i \in M} \sum_{j \in N} g_{ij} x_{ij} \rightarrow \min_{(x_{ij})}; \quad /2.1/$$

$$\sum_{i \in M} x_{ij} = 1 \quad (j \in N); \quad /2.2/$$

$$\sum_{j \in N} x_{ij} \leq y_i \quad (i \in M); \quad /2.3/$$

$$x_{ij} \geq 0 \quad (i \in M, j \in N); \quad /2.4/$$

$$x_{ij} - \text{целые.} \quad /2.5/$$

В работе [3] рассматривается задача, отличающаяся от /2.1/ - /2.4/ тем, что вместо условий /2.3/ в ней используются ограничения равенства. Ниже мы покажем, что алгоритм T_1 , описанный в [3], позволяет также находить оптимальное целочисленное решение задачи /2.1/ - /2.4/ и решение двойственной к ней задачи, имеющей вид

$$\sum_{j \in N} v_j - \sum_{i \in M} y_i u_i \rightarrow \max_{(u_i)(v_j)}; \quad /2.6/$$

$$v_j \leq g_{ij} + u_i \quad (i \in M, j \in N); \quad 12.7/$$

$$u_i \geq 0 \quad (i \in M). \quad 12.8/$$

Нетрудно заметить, что в оптимальном решении последние переменные v_j должны удовлетворять соотношениям

$$v_j = \min_{i \in M} (g_{ij} + u_i) \quad (j \in N),$$

т.е. фактически они могут быть определены через компоненты вектора (u_i) ($i \in M$).

Пусть дан вектор $u = (u_i)$ и матрица (g_{ij}) .

О п р е д е л е н и е 2.1. Элемент g_{ij} матрицы (g_{ij}) будем называть u -минимальным в столбце j , если для всех $k \in M$ выполняется $g_{ij} + u_i \leq g_{kj} + u_k$.

Пусть (x_{ij}) - булева матрица.

О п р е д е л е н и е 2.2. u -минимальный элемент g_{ij} матрицы (g_{ij}) , для которого $x_{ij} = 1$, $\sum_{k \in M} x_{kj} = 1$, назовем u -основой j -го столбца. Через $i(j)$ обозначим номер строки, в которой находится основа столбца j .

О п р е д е л е н и е 2.3. Булеву матрицу (x_{ij}) назовем соответствующей вектору (u_i) , если для всякой пары (i, j) такой, что $x_{ij} = 1$, элемент g_{ij} является u -минимальным в своем столбце.

О п р е д е л е н и е 2.4. Дефектом булевой матрицы (x_{ij}) назовем величину $Z = \sum_{i \in M} \max(0, b_i - y_i)$, где $b_i = \sum_{j \in N} x_{ij}$ ($i \in M$).

Пусть (k, i, j) - тройка индексов, где j - номер столбца матрицы (g_{ij}) , k и i - номера строк этой матрицы, причем одна строка, а именно k -я, помечена. Пусть даны вектор (u_i) и булева матрица (x_{ij}) такие, что из двух u -минимальных элементов j -го столбца, а именно g_{ij} и g_{kj} , первый элемент является u -основой этого столбца.

О п р е д е л е н и е 2.5. Назовем (k, i, j) -заменой такое преобразование j -го столбца матрицы (x_{ij}) и номера помеченной строки, в результате которого в j -м столбце матрицы (x_{ij}) выполняется $x_{kj} = 1$, $x_{ij} = 0$ для всех $i \in M \setminus \{k\}$, а помеченной становится только i -я строка.

Таким образом, в результате (k, i, j) -замены меняется u -основа j -го столбца: место элемента g_{ij} ею становится элемент g_{kj} .

Алгоритм T_1 состоит из однотипных итераций, на каждой из которых по заданному вектору (u_i) и соответствующей матрице (x'_{ij}) с дефектом $Z' > 0$ находится новый вектор (u_i) и соответствующая ему матрица (x_{ij}) с дефектом $Z = Z' - 1$. На первой итерации полагаем $u_i = 0$ ($i \in M$). Итерация состоит из двух этапов.

Этап I. Пусть вектору (u_i) соответствует матрица (x_{ij}) с дефектом $Z' > 0$ и r - номер строки такой, что $v_r > y_r, M = \emptyset$.

Этап I состоит не более чем из m шагов вида $M := M \cup \{r\}$. Увеличим u_i ($i \in M$) на максимальное d такое, что матрица (x_{ij}) остается соответствующей новому вектору (u_i) ($i \in M$). Для некоторого столбца j , содержащего основу в строке $i(j) \in M$, найдется такой u - минимальный элемент в строке $r \in M \setminus M$, что $x_{rj} = 0$.

Положим $j_r = j$. Если $v_r > y_r$, то шаг повторяется. В противном случае переходим к этапу 2.

Этап 2. Пусть $k = r$ - номер, включенный в множество M последним. Производим $(k, i(j_k), j_k)$ - замены до тех пор, пока не приходим к строке с номером k такой, что $v_k > y_k$. Итерация закончена, при этом получена новая матрица (x_{ij}) , для которой компоненты вектора (v_i) определены через компоненты вектора (b_i') следующим образом:

$$b_i' = \begin{cases} b_i', & i \neq r, k, \\ b_i' + 1, & i = r, \\ b_i' - 1, & i = k. \end{cases}$$

Дефект новой матрицы (x_{ij}) равен $Z' - 1$. Алгоритм прекращает свою работу, если получена матрица (x_{ij}) с нулевым дефектом.

Укажем способ вычисления d , позволяющий реализовать описанный алгоритм за $O(mn^2)$ действий. Рассмотрим k -й шаг первого этапа итерации. Пусть M_k - множество номеров, включенных в M , $M_k = \{j / i(j) \in M_k\}$.

Требование, чтобы матрица (x_{ij}) после изменения u_i ($i \in M_k$) на величину $d^{(k)}$ оставалась соответствующей новому вектору (u_i) , согласно определениям 2.1 и 2.3, математически записывается следующим образом:

$$g_{i(j)}j + u_i c_j + d^{(k)} \leq g_{ij} + u_i \quad (i \in M \setminus M_k, j \in M_k).$$

В силу того, что $d^{(k)}$ выбирается максимально возможным, имеем

$$d^{(k)} = \min_{i \in M \setminus M_k} \min_{j \in M_k} \delta_{ij} = \min_{i \in M \setminus M_k} q_i^{(k)},$$

где $\delta_{ij} = g_{ij} + u_i - (g_{i(j)}j + u_i c_j)$ ($i \in M, j \in N$),

$$q_i^{(k)} = \min_{j \in M_k} \delta_{ij} = \min(q_i^{(k-1)} - d^{(k-1)}, \min_{j \in M_k \setminus M_{k-1}} \delta_{ij}).$$

На первом шаге $q_i^{(0)} = \infty$ ($i \in M$), $d^{(0)} = 0$, $M_0 = \emptyset$.

Покажем теперь, что для получаемых с помощью алгоритма T_1 решений прямой /2.1/ - /2.4/ и двойственной /2.6/ - /2.8/ задач выполняются условия дополняющей нежесткости:

$$\left(\sum_{i \in M} x_{ij} - 1 \right) \varphi_j = 0 \quad (j \in N); \quad /2.9/$$

$$(y_i - \sum_{j \in N} x_{ij}) u_i = 0 \quad (i \in M); \quad /2.10/$$

$$(g_{ij} + u_i - v_j) x_{ij} = 0 \quad (i \in M, j \in N). \quad /2.11/$$

Равенства /2.9/ очевидны. Докажем /2.10/. Пусть $\sum_j x_{ij} < y_i$. Тогда, заведомо, $u_i = 0$. Действительно, на каждой итерации увеличиваются значения только тех u_k ($k \in M$), для которых $\sum_j x_{kj} > y_k$, причем изменение u_k заканчивается, как только в множество M оказывается включенным некоторый номер i , для которого $\sum_j x_{ij} < y_i$, при этом начальное значение $u_i = 0$ остается неизменным. При $u_i > 0$ равенство $\sum_j x_{ij} = y_i$ следует из того, что на каждой итерации изменяются значения только двух компонент вектора (v_i) , причем всегда уменьшается значение v_k только для такого номера k , для которого нарушено условие /2.3/.

Докажем равенства /2.11/. Поскольку каждая основа является u -минимальным элементом, ясно, что если по окончании работы алгоритма T_1 для некоторой пары (i, j) выполняется $(x_{ij}) = 1$, то $g_{ij} + u_i \leq g_{kj} + u_k$ ($k \in M \setminus \{i\}$) и $v_j = g_{ij} + u_i$, так как по условиям задачи $v_j = \min_{k \in M} (g_{kj} + u_k)$; и наоборот, если $u_j < g_{ij} + u_i$; то элемент g_{ij} не является u -основой j -го столбца, т.е. $x_{ij} = 0$.

Таким образом, доказана

Т е о р е м а 2.1. Алгоритм T_1 за $O(mn^2)$ действий дает оптимальное целочисленное решение задачи /2.1/ - /2.5/.

Пусть (x_{ij}) и (u_i) являются результатом работы алгоритма T_1 для некоторого вектора (y_i) , причем матрица (x_{ij}) соответствует (u_i) . Пусть после изменения значения одной из компонент вектора (y_i) на -1 компоненты u_i получили приращения Δu_i и пусть \bar{x}_{ij} - новые значения переменных прямой задачи. Тогда справедливо равенство

$$\sum_{j \in N} \min_{i \in M} (g_{ij} + u_i + \Delta u_i) - \sum_{j \in N} \min_{i \in M} (g_{ij} + u_i) = \sum_{i \in M} y_i \Delta u_i \quad /2.12/$$

которое понадобится нам при построении алгоритма решения задачи /I.1/ - /I.4/. Докажем его.

Имеем

$$\begin{aligned} \Delta \varphi &= \sum_j \min_{i \in M} (g_{ij} + u_i + \Delta u_i) - \sum_j \min_{i \in M} (g_{ij} + u_i) = \\ &= \sum_j \sum_i (g_{ij} + u_i + \Delta u_i) \bar{x}_{ij} - \sum_j \sum_i (g_{ij} + u_i) x_{ij}. \end{aligned}$$

В силу того, что замена основ осуществляется при выполнении равенств $g'_{ij} + u_i = g_{ij} + u_i$, где j - столбец, в котором осуществляется замена основы, g_{ij} и g'_{ij} - старая и новая основы, можем

написать

$$\begin{aligned} \Delta\varphi &= \sum_i \sum_j (g_{ij} + u_i + \Delta u_i) x_{ij} - \sum_i \sum_j (g_{ij} + u_i) x_{ij} = \\ &= \sum_i \Delta u_i \sum_j x_{ij} = \sum_{i/\Delta u_i > 0} \Delta u_i y_i - \sum_{i \in M} y_i \Delta u_i, \end{aligned}$$

что и требовалось.

§3. Алгоритм T_2 решения задачи /2.1/ - /2.5/ при увеличении значения одной из компонент вектора (y_i) .

Описанный в предыдущем пункте алгоритм T_1 за $O(mn)$ действий позволяет находить решение задачи /2.1/ - /2.5/ при уменьшении значения одной из переменных y_i на I (при условии, что известны решения (x_{ij}) и (u_i) при исходных значениях y_i). Однако в процессе решения задачи /1.1/ - /1.4/ значения y_i могут увеличиваться. Поэтому рассмотрим следующую задачу P . Пусть мы имеем решение (u_i) задачи /2.6/ - /2.8/ и соответствующее решение (x'_{ij}) задачи /2.1/ - /2.5/ для вектора (y'_i) ($i \in M$). Требуется найти решения (x_{ij}) и (u_i) для $y_i = y'_i$ ($i \in M \setminus \{i_1\}$) и $y_{i_1} = y'_{i_1} + 1$ ($u_{i_1} > 0$).

Приведем описание алгоритма T_2 , позволяющего решить задачу P за $O(m^2 + mn)$ действий. Алгоритм T_2 состоит из трех этапов, из которых первые два представляют собой незначительную модификацию алгоритма, описанного в работе [4].

Будем использовать определения и обозначения, введенные в предыдущем пункте, с той лишь разницей, что (k, w, j) -замену определим как последовательность операций $x_{kj} := 0$, $x_{wj} := 1$, $i(j) := w$, $k := w$.

В начале работы алгоритма полагаем $\mathcal{M} = \{i_1\}$.

Этап 1 состоит не более чем из m шагов следующего вида: уменьшим u_i ($i \in \mathcal{M}$) на максимальное $d \leq u_i$ ($i \in \mathcal{M}$) так, чтобы матрица (x_{ij}) соответствовала новым значениям u_i ($i \in M$). В силу выбора d , либо для некоторого столбца s , содержащего основу в строке $i(s) \in M \setminus \mathcal{M}$, найдется такой u -минимальный элемент в строке $l \in \mathcal{M}$, что $x_{ls} = 0$, либо для некоторого номера $i_0 \in \mathcal{M}$ будет выполняться равенство $u_{i_0} = 0$. В последнем случае считаем, что номер i_0 включен в \mathcal{M} последним, и переходим к этапу 2. В противном случае полагаем $\mathcal{M} := \mathcal{M} \cup \{i(s)\}$, $w_{i(s)} := l$, $j_{i(s)} := s$, и если $u_{i(s)} > 0$, то шаг повторяется, если же $u_{i(s)} = 0$, то переходим к этапу 2.

Этап 2. Пусть k - номер, включенный в \mathcal{M} последним. Производим последовательность (k, w_k, j_k) -замен до тех пор, пока не придем к номеру $k = i_1$.

Этап 3. Пусть $\mathcal{J} = \{i/u_i > 0\}$, $\mathcal{J} = \{i/i(j) \in M \setminus \mathcal{J}\}$. Этап состоит из последовательности шагов следующего вида: уменьшим u_i ($i \in \mathcal{J}$) на максимальное $d \leq u_i$ ($i \in \mathcal{J}$) такое, что мат-

рица (x_{ij}) остается соответствующей новому вектору (u_i) ($i \in M$). В силу выбора \hat{d} выполняется один из двух случаев:

а) $u_i > 0$ ($i \in J$), и для некоторого $j_1 \in J$ существует номер $i_1 \in J$ такой, что $g_{i_1 j_1} + u_{i_1} = g_{i_1 j_1} + u_{i_1}$ при $i(j) \in M \setminus J$;

б) существует номер $i_1 \in J$, для которого $u_{i_1} = 0$.

Исключим из J элемент i_1 и положим $u_{i_1} = 0$. Если $J \neq \emptyset$, то шаг повторяется, в противном случае алгоритм заканчивает свою работу.

Укажем способ вычисления \bar{d} . Рассмотрим k -й шаг первого этапа. Пусть \mathcal{M}_k - множество номеров, включенных в \mathcal{M} , $\mathcal{N}_k = \{j / i(j) \in M \setminus \mathcal{M}_k\}$. Тогда

$$\begin{aligned} \bar{d}^{(k)} &= \min \left\{ \min_{i \in \mathcal{M}_k} u_i, \min_{j \in \mathcal{N}_k} \min_{i \in \mathcal{M}_k} \delta_{ij} \right\} = \\ &= \min \left\{ u^{(k)}, \min_{j \in \mathcal{N}_k} (q_j^{(k)} - g_{ij} - u_{ij}) \right\}, \quad \text{где} \end{aligned}$$

$$u^{(k)} = \min_{i \in \mathcal{M}_k} u_i = \min \left\{ u_{i_k}, u^{(k-1)} - \bar{d}^{(k-1)} \right\},$$

$$q_j^{(k)} = \min_{i \in \mathcal{M}_k} (g_{ij} + u_i) = \min \left\{ q_j^{(k-1)} - \bar{d}^{(k-1)}, g_{i_k j} + u_{i_k} \right\},$$

i_k - номер, включенный в \mathcal{M} последним, $q_j^{(0)} = u^{(0)} = \infty$, $\bar{d}^{(0)} = 0$. Использование рекуррентных соотношений дает возможность вычислить все значения \bar{d} за $O(mn)$ операций.

Укажем формулу для вычисления \hat{d} . Рассмотрим k -й шаг третьего этапа. Пусть \mathcal{I}_k , \mathcal{J}_k - множества \mathcal{I} и \mathcal{J} к моменту вычисления $\hat{d}^{(k)}$. Тогда

$$\begin{aligned} \hat{d}^{(k)} &= \min \left\{ \min_{j \in \mathcal{J}_k} \min_{i \in \mathcal{I}_k} \delta_{ij}, \min_{i \in \mathcal{I}_k} u_i \right\} = \\ &= \min_{i \in \mathcal{I}_k} \min \left\{ q_i^{(k)}, u_i \right\}, \quad \text{где} \end{aligned}$$

$$q_i^{(k)} = \min_{j \in \mathcal{J}_k} \delta_{ij} = \min \left\{ q_i^{(k-1)} - \hat{d}^{(k-1)}, \min_{j \in \mathcal{J}_k \setminus \mathcal{J}_{k-1}} \delta_{ij} \right\},$$

$$q_i^{(0)} = \infty \quad (i \in M), \quad \hat{d}^{(0)} = 0, \quad \mathcal{J}_0 = \emptyset.$$

Если элементы множеств $\{j / x_{ij} = 1\}$ для каждого i такого, что $u_i > 0$, выписаны в отдельные списки, то использование приведенного рекуррентного соотношения для вычисления q_i дает возможность реализовать третий этап за $O(m^2 + mn)$ действий, что и составляет оценку трудоемкости алгоритма T_2 .

Т е о р е м а 3.1. Результатом первых двух этапов алгоритма T_2 является оптимальное решение задачи \mathcal{P} .

Доказательство этой теоремы мы опускаем, так как она доказывается аналогично теореме 2.1.

Однако может оказаться, что значения u_i , полученные в результате работы первого этапа алгоритма T_2 , можно уменьшить таким образом, что новые значения u_i также будут оптимальными.

Действительно, рассмотрим такой случай. Предположим, что в начале работы алгоритма T_2 существует пара (i_0, j_0) , для которой $x_{i_0 j_0} = 1$, $u_{i_0} = 0$, $g_{i_0 j_0} = g_{i_0 j_0} + u_{i_1}$, и для всех $j \in N \setminus \{j_0\}$ таких, что $i(j) \in M \setminus \{i_1\}$, выполняются соотношения $g_{i_1 j} + u_{i_1} > g_{i(j) j} + u_{i(j)}$ (i_1 - номер переменной y_{i_1} , значение которой увеличено на 1). В этом случае, в силу выбора \hat{d} , значения u_i не меняются, и первый этап после одного шага заканчивает свою работу. Однако очевидно, что после замены основы в столбце j_0 , значение u_{i_1} может быть уменьшено на величину

$$\hat{d} = \min \left\{ u_{i_1}, \min_{\substack{j \in N \setminus \{j_0\} \\ i(j) \neq i_1}} (g_{i_1 j} + u_{i_1} - g_{i(j) j}) \right\} > 0,$$

при этом каждая основа остается u -минимальным элементом в соответствующем столбце. Для того чтобы исключить все случаи, когда u_i можно уменьшить, сохранив при этом оптимальность, мы используем завершающий этап алгоритма T_2 . Остается доказать следующую теорему.

Т е о р е м а 3.2. Значения u_i , полученные в результате работы алгоритма T_2 , являются оптимальным решением задачи /2.6/-/2.8/.

Действительно, по теореме /3.1/, решение (u_i) , полученное в результате работы первых двух этапов алгоритма T_2 , оптимально. На третьем этапе осуществляется уменьшение u_i , при этом $u_i \geq 0$; кроме того, в силу выбора \hat{d} все основы остаются u -минимальными элементами в соответствующих столбцах, следовательно, алгоритм T_2 дает оптимальное решение задачи /2.6/ - /2.8/.

§4. Основная идея алгоритма решения задачи /I.I/ - /I.4/

Алгоритм решения задачи /I.I/ - /I.4/ представляет собой итерационный процесс, в основу которого положено следующее свойство: при фиксированных значениях переменных y_i задача /I.I/ - /I.4/ распадается на последовательность транспортных задач специального вида.

В начале работы алгоритма выбирается некоторое начальное приближение $y^{(0)}$, $x^{(0)}$. Далее следуют однотипные итерации, каждая из которых условно может быть разбита на два этапа:

- 1) изменение вектора (y_i) ;
- 2) решение задачи /I.I/ - /I.4/ при новых значениях y_i .

Для простоты на каждой итерации изменяется значение только одной из переменных y_i , причем новое значение отличается от старого на 1.

Чтобы определить правило, согласно которому на каждой итерации выбирается одна из переменных y_i , значение которой подвергается изменению, рассмотрим двойственную задачу к /1.1/ - /1.3/ при $x_{ij}^t > 0$:

$$\varphi(u) = \sum_{j \in N} \sum_{t \in P} \min_{i \in M} (g_{ij}^t + u_{it}) \rightarrow \max_{(u_{it})}; \quad /4.1/$$

$$\sum_{t \in P} u_{it} \leq c_i \quad (i \in M); \quad /4.2/$$

$$u_{it} \geq 0 \quad (i \in M, t \in P). \quad /4.3/$$

Нетрудно показать, что задача /4.1/ - /4.3/ является задачей выпуклого программирования. Это обстоятельство значительно облегчает поиск ее решения, близкого к оптимальному. Однако в силу целочисленности переменных задачи /1.1/ - /1.4/, имея даже оптимальное решение задачи /4.1/ - /4.3/, мы не можем достаточно эффективно организовать поиск приемлемого по точности решения (y_i, x_{ij}^t) . В этой связи представляется естественным искать решение исходной задачи, ориентируясь на двойственную. Это оказывается возможным, если на каждой итерации в качестве приближенных решений задачи /4.1/ - /4.3/ использовать решения задач /2.6/ - /2.8/ при каждом значении $t \in P$.

Таким образом, решая на каждой итерации задачу /1.1/ - /1.4/ при некоторых фиксированных значениях y_i , мы одновременно получаем приближенное решение задачи /4.1/ - /4.3/, при этом, в силу того, что $\varphi(u)$ - неубывающая функция, с уменьшением значений y_i (см. описание алгоритма T_4) значение $\varphi(u)$ не убывает. Поэтому, выбрав в качестве начального приближения значения $u_{it} = 0$ и определив соответствующие значения x_{ij}^t и $y_i = \max_{t \in P} \sum_j x_{ij}^t$, попытаемся так организовать выбор переменной y_k , значение которой мы будем уменьшать, чтобы приращение целевой функции задачи /4.1/ - /4.3/ было максимальным или близким к максимальному.

Пусть $\Delta u_{it}(k)$ и $\Delta \varphi(\Delta u(k))$ - соответственно приращения переменных u_{it} и функции $\varphi(u)$ при уменьшении на 1 значения k -й компоненты вектора (y_i) . С учетом соотношения /2.12/ мы можем написать

$$\begin{aligned} \Delta \varphi(\Delta u(k)) &= \varphi(u + \Delta u(k)) - \varphi(u) = \\ &= \sum_t \left(\sum_j \min_{i \in M} (g_{ij}^t + u_{it} + \Delta u_{it}(k)) \right) - \\ &= \sum_j \min_{i \in M} (g_{ij}^t + u_{it}) - \sum_i \sum_t \Delta u_{it}(k) y_i. \end{aligned}$$

Таким образом, приходим к задаче

$$\sum_i y_i \sum_t \Delta u_{it}(k) \rightarrow \max_{k \in M}. \quad /4.4/$$

В силу соотношений $\Delta u_{it}(K) < \Delta u_{kt}(K)$ ($i \in M, t \in P$), справедливость которых вытекает из правил вычисления Δu_{it} (см. первый этап алгоритма T_1), величина критерия /4.4/ существенно зависит от $\Delta u_{kt}(K)$, однако в силу ограничений /4.2/ сумма $\sum_t \Delta u_{kt}(K)$ не может быть больше $C_K - \sum_t u_{kt}$. С учетом сказанного критерий выбора номера K может быть представлен в виде

$$y_i (C_i - \sum_t u_{it}) \rightarrow \max_{i \in M}.$$

Предположим теперь, что на некоторой итерации после уменьшения значения одной из переменных y_i для некоторого номера i выполняется неравенство $\sum_t u_{it} > C_i$. Чтобы вернуть u_{it} в область допустимых решений, увеличим на 1 значение переменной y_i . Если при этом потребовать, чтобы значение y_i далее не уменьшалось, то через некоторое число итераций нельзя будет уменьшить значение ни одной переменной y_i . В этом случае алгоритм заканчивает свою работу.

§5. Формальное описание алгоритма A решения задачи /I.I/ - /I.4/

В качестве начального приближения выберем следующие значения переменных:

$$x_{ij}^t = \begin{cases} 1, & \text{если } g_{ij}^t = \min_{i \in M} g_{ij}^t \text{ (если минимальных значений несколько,} \\ & \text{то выбираем одно из них);} \\ 0 & \text{- в противном случае,} \end{cases}$$

$$y_i = \max_{t \in P} \sum_{j \in N} x_{ij}^t, \quad u_{it} = 0.$$

Опишем алгоритм по пунктам. Через Π обозначено множество строк, для которых к данному моменту работы алгоритма значение y_i увеличилось. В начале работы алгоритма $\Pi = \emptyset$.

П.1. Если $\sum_i y_i = n$ либо $\Pi = M$, то алгоритм заканчивает свою работу.

П.2. Определим номер K такой, что

$$y_K (C_K - \sum_t u_{Kt}) = \min_{i \in M \setminus \Pi} y_i (C_i - \sum_t u_{it}).$$

П.3. Если $y_K = 0$, то алгоритм прекращает свою работу, в противном случае положим $y_K := y_K + 1$.

П.4. Используя алгоритм T_1 , решаем задачу /I.I/ - /I.4/ при фиксированных значениях y_i .

П.5. Пусть получены новые значения x_{ij}^t и u_{it} . Если

$$\sum_t u_{Kt} > C_K,$$

то вернемся к старым значениям переменных x_{ij}^t и u_{it} , положим $y_K := y_K + 1$, $\Pi := \Pi \cup \{K\}$ и перейдем к п.1.

П.6. Если для всех значений i выполняются условия $\sum_t u_{it} < C_i$,

то перейдем к п.1.

П.7. Пусть $R = \{i / \sum_t u_{it} > c_i\}$. Определим номер r такой, что

$$\sum_t u_{rt} - c_r = \max_{i \in R} (\sum_t u_{it} - c_i).$$

П.8. Если $r \in M \setminus \Pi$, то положим $\Pi := \Pi \cup \{r\}$.

П.9. Положим $y_r := y_r + 1$ и решим задачу /I.I/ - /I.4/ при фиксированных значениях y_i .

П.10. Перейдем к п.6.

Оценим трудоемкость алгоритма. При каждом изменении на I значения некоторой переменной y_i на решение последовательности задач вида /2.I/ - /2.4/ затрачивается $O(mr(m+n))$ действий. Общее число изменений значений компонент вектора (y_i) не превосходит величины cmn , где $c = const$, следовательно, трудоемкость алгоритма \mathcal{A} оценивается величиной $O(m^2nr(m+n))$.

Поступила в ред.-изд.отдел

1 октября 1978 г.

Л и т е р а т у р а

1. Петров Н.Н., Кузнецов А.С. К вопросу выбора оборудования для главных вентиляторных установок шахт. - В кн.: Управление вентиляцией и газодинамическими явлениями в шахтах. Новосибирск, 1977, с. 71-80.

2. Береснев В.Л., Гимади Э.Х., Дементьев В.Т. Экстремальные задачи стандартизации. - Новосибирск.: Наука, 1978. - 333 с.

3. Кравцов М.К., Шерман А.Х. Алгоритм решения транспортной задачи специального вида. - В кн.: Математические модели и методы в автоматизированных системах. Минск, 1975, вып. I, с. 44-51.

4. Диниц Е.А., Кронрод М.А. Один алгоритм решения задачи о назначениях. - Докл. АН СССР, 1969, т. 189, № I, с. 10-15.