

РЕШЕНИЕ ЗАДАЧИ БЛОЧНОГО ПРОГРАММИРОВАНИЯ
НА СОСРЕДОТОЧЕННОЙ ОДНОРОДНОЙ ВЫЧИСЛИТЕЛЬНОЙ СИСТЕМЕ

С.А. Тарноруцкая

В связи с разработкой однородных вычислительных систем (OBC) [1] необходимо рассмотрение возможно более широкого круга задач для определения эффективности их решения. В данной работе предлагается параллельный алгоритм задачи блочного программирования [2] и оценивается его эффективность.

I. Задача блочного программирования
и я. Требуется найти максимум линейной формы

$$C^{(1)} X^{(1)} + C^{(2)} X^{(2)} + \dots + C^{(s)} X^{(s)} \quad (I)$$

при условиях:

$$A_1^{(0)} X^{(1)} + A_2^{(0)} X^{(2)} + \dots + A_s^{(0)} X^{(s)} \leq B^{(0)}, \quad (2)$$

$$\left. \begin{array}{l} A^{(1)} X^{(1)} \leq B^{(1)}, \\ A^{(2)} X^{(2)} \leq B^{(2)}, \\ \vdots \\ A^{(s)} X^{(s)} \leq B^{(s)}, \end{array} \right\} \quad (3)$$

$$X^{(t)} \geq 0, \quad t = 1, 2, \dots, s. \quad (4)$$

Здесь $C^{(t)} = (C_1^{(t)}, C_2^{(t)}, \dots, C_{n_t}^{(t)})$ — n_t -мерная вектор-строка; $A^{(0)} = (b_1^{(0)}, b_2^{(0)}, \dots, b_m^{(0)})$, $B^{(t)} = (b_1^{(t)}, b_2^{(t)}, \dots, b_{m_t}^{(t)})$, $X = (x_1^{(t)}, x_2^{(t)}, \dots, x_{n_t}^{(t)})$ — m --, n_t -мерные вектор-столбцы соответственно;

$$A_t^{(0)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} \dots a_{1,n_t}^{(0)} \\ a_{21}^{(0)} & a_{22}^{(0)} \dots a_{2,n_t}^{(0)} \\ \vdots & \vdots \\ a_{m_1}^{(0)} & a_{m_2}^{(0)} \dots a_{m,n_t}^{(0)} \end{bmatrix}; \quad A^{(t)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(t)} & a_{12}^{(t)} \dots a_{1,n_t}^{(t)} \\ a_{21}^{(t)} & a_{22}^{(t)} \dots a_{2,n_t}^{(t)} \\ \vdots & \vdots \\ a_{m_t,1}^{(t)} & a_{m_t,2}^{(t)} \dots a_{m_t,n_t}^{(t)} \end{bmatrix}.$$

Метод разложения, применяемый в задаче (I)-(4), позволяет представить ее в виде локальных подзадач ($X^{(t)}$ -задач), соответствующих отдельным блокам, и главной задачи (Z -задачи), связывающей эти подзадачи.

Главная задача строится следующим образом. Предположим, что множества, определяемые условиями (3), ограничены и выпуклы. Тогда любое допустимое решение отдельного блока $X^{(t)}$ может быть представлено как линейная комбинация его базисных решений $X_y^{(t)}$. Здесь v — номер базисного плана t -го блока ($v = 1, 2, \dots, N_t$). Таким образом,

$$X^{(t)} = \sum_{v=1}^{N_t} z_v^{(t)} X_y^{(t)}, \quad (5)$$

$$\text{где } \sum_{v=1}^{N_t} z_v^{(t)} = 1, \quad z_v^{(t)} \geq 0.$$

Введем новые обозначения:

$$\sigma_v^{(t)} = (C^{(t)}, X_y^{(t)}), \quad p_v^{(t)} = A_t^{(0)} X_y^{(t)}. \quad (6)$$

Теперь Z -задачу можно представить так:

$$\sum_{t=1}^s \sum_{v=1}^{N_t} \sigma_v^{(t)} z_v^{(t)} \rightarrow \max, \quad (7)$$

$$\sum_{t=1}^s \sum_{v=1}^{N_t} p_v^{(t)} z_v^{(t)} \leq B^{(0)}, \quad (8)$$

$$\sum_{v=1}^{N_t} z_v^{(t)} = 1, \quad t = 1, 2, \dots, s, \quad (9)$$

$$z_v^{(t)} \geq 0; \quad v = 1, 2, \dots, N_t, \quad t = 1, 2, \dots, s. \quad (10)$$

Задача (7)–(10) эквивалентна исходной (I)–(4). Полученные решения Z -задачи $x_{\lambda}^{(t)}$ позволяют по формулам (5) перейти к решениям исходной задачи $X^{(t)}$.

Для решения Z -задачи не обязательно знать все векторы $P_y^{(t)}$. На каждом шаге необходимо иметь только $m+3$ векторов условий Z -задачи, составляющих ее текущий базис. Что касается вектора, подлежащего включению в базис, то его выбор производится с помощью решения $X_{\lambda}^{(t)}$ -задач.

Перейдем к построению $X_{\lambda}^{(t)}$ -задач, для чего рассмотрим $(m+3)$ -мерный вектор $\Lambda = (\Lambda^{(1)}, \Lambda^{(2)})$ оценок условий главной задачи относительно исследуемого опорного плана. Вектор $\Lambda^{(1)} = (\lambda_1^{(1)}, \lambda_2^{(1)}, \dots, \lambda_m^{(1)})$ состоит из первых m компонентов вектора Λ (из оценок условий (8)), а $\Lambda^{(2)} = (\lambda_1^{(2)}, \lambda_2^{(2)}, \dots, \lambda_3^{(2)})$ составлен из последующих 3 компонентов (из оценок условий (9)).

В $X_{\lambda}^{(t)}$ -задаче требуется вычислить максимум линейной формы $L_{\lambda}^{(t)}(X_{\lambda}^{(t)}) = (C_{\lambda}^{(t)}, X_{\lambda}^{(t)}) = (C^{(t)} - \Lambda^{(1)} A_t^{(0)}, X^{(t)})$ при условиях $A_t^{(t)} X^{(t)} \leq B^{(t)}$, $X^{(t)} \geq 0$.

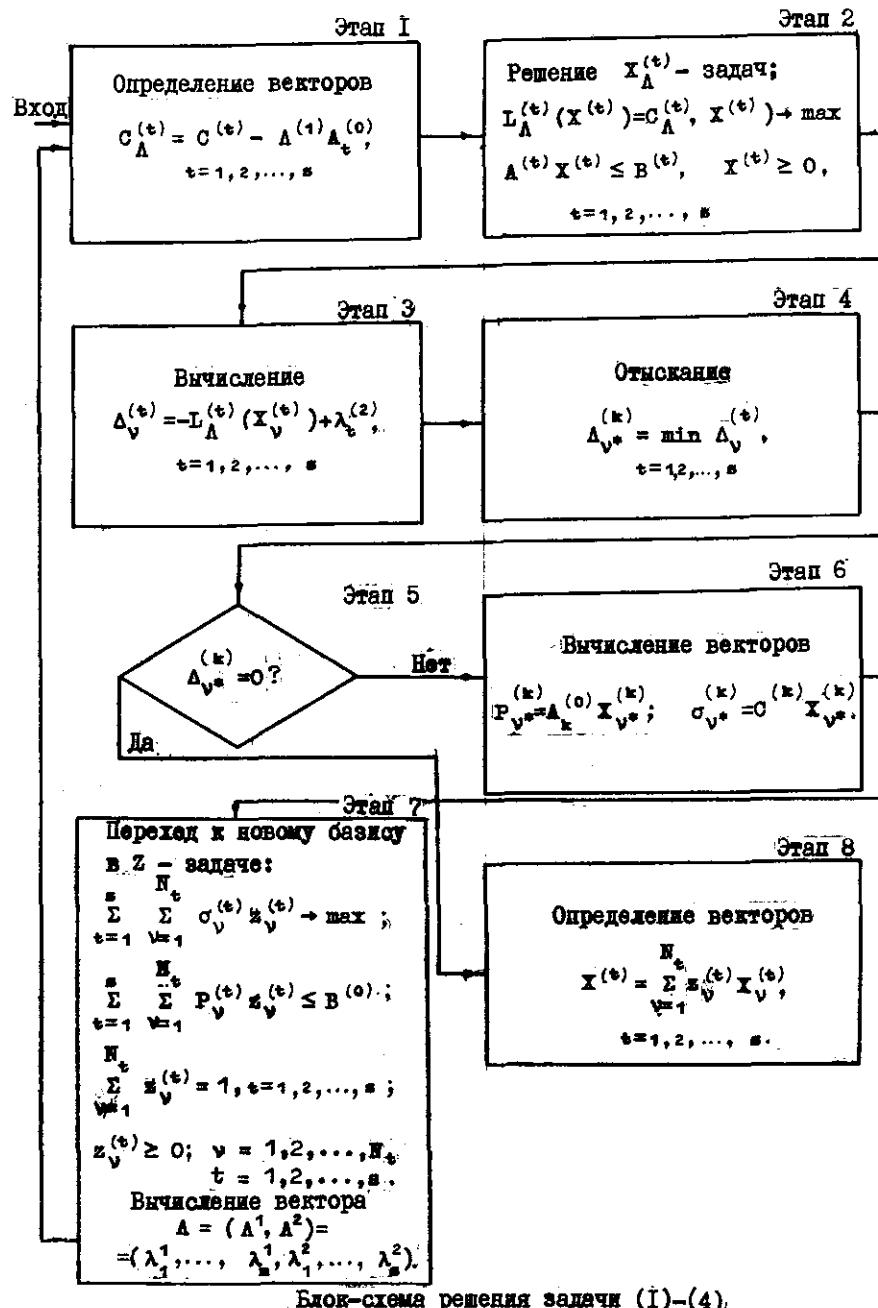
Оценка $\Delta_y^{(t)}$ вектора условий $P_y^{(t)}$ относительно базиса главной задачи вычисляется из соотношения:

$$\Delta_y^{(t)} = -L_{\lambda}^{(t)}(X_y^{(t)}) + \lambda_t^{(2)}.$$

Если $\min_{t=1,2,\dots,3} \Delta_y^{(t)} = 0$, то исследуемый опорный план Z -задачи является ее решением. Если же это условие не соблюдается, то в очередной базис Z -задачи вводится вектор $P_{y^*}^{(k)}$, для которого $\Delta_{y^*}^{(k)} = \min_{t=1,2,\dots,3} \Delta_y^{(t)}$. Компоненты вектора $P_{y^*}^{(k)}$ и соответствующий коэффициент линейной формы $\sigma_{y^*}^{(k)}$ вычисляются по формуле (6).

Блок-схему решения задачи (I)–(4) можно рассматривать как последовательность восьми этапов (см. рисунок). Нахождение исходного опорного плана в блок-схеме не отражено и в статье не рассматривается.

2. Параллельный алгоритм. При распараллеливании алгоритма блочного программирования на сосредоточенной ОВС из Q машин применяется принцип раздельной оптимизации [3], т.е. параллельный алгоритм строится для каждого из этапов в отдельности.



Блок-схема решения задачи (I)–(4).

Пусть m_1, m_2, \dots, m_q - машины сосредоточенной ОВС и $Q \leq q < n$. Обозначим время счета машины m_k на этапе с номером ℓ через $t_{k\ell}^{(\ell)}$ ($\ell = 1, 2, \dots, 8$; $k = 1, 2, \dots, q$), тогда "чистое" системное время счета на этапе ℓ есть $t_{cr}^{(\ell)} = t_{m\ell}^{(\ell)} + t_{k\ell}^{(\ell)}$. Обозначим через $t_{00}^{(\ell)}$ время обменов информацией, не совмещаемых с вычислениями, между машинами на ℓ -м этапе, а через $t_{np}^{(\ell)}$ - время простоев.

Общее время работы ОВС на ℓ -м этапе определим как $T^{(\ell)} = t_{cr}^{(\ell)} + t_{00}^{(\ell)}$. На каждом этапе будем распараллливать вычисления сначала для q машин, где $1 \leq q \leq Q$, а затем находить значения q , при которых $T^{(\ell)}$ ($\ell = 1, 2, \dots, 8$) достигает минимума. Эффективность распараллливания на каждом этапе будем оценивать величиной

$$\delta^{(\ell)} = \frac{t_{00}^{(\ell)} + t_{np}^{(\ell)}}{t_{cr}^{(\ell)}} \quad (\text{см. [4]}).$$

Перейдем к распараллливанию на каждом этапе.

ЭТАП I. Вычисление компонентов вектора C_λ , где $C_\lambda = (C_\lambda^{(1)}, C_\lambda^{(2)}, \dots, C_\lambda^{(S)})$.

Реализуется формула $C_\lambda = C - \Lambda^{(1)} A^{(0)}$, где $C = (C^{(1)}, C^{(2)}, \dots, C^{(S)})$, $A^{(0)} = (A_1^{(0)}, A_2^{(0)}, \dots, A_S^{(0)})$.

В соответствии с методикой распараллливания по циклам [5] в каждой машине вычисляется z_i компонентов вектора C_λ , где

$$z_i = \begin{cases} \left[\frac{n}{q} \right] + 1 & \text{для } m_1, m_2, \dots, m_p, \\ \left[\frac{n}{q} \right] & \text{для } m_{p+1}, m_{p+2}, \dots, m_q; \end{cases}$$

$$n = \sum_{t=1}^3 n_t$$

($0 \leq p \leq q-1$ - остаток от деления n на q ; $\left[\frac{n}{q} \right]$ - наибольшее целое число, не превосходящее $\frac{n}{q}$).

К матрице $A^{(0)}$ применяется ВЛ-распределение [4], т.е. в каждую машину помещается z_i столбцов матрицы $A^{(0)}$. Аналогично распределяются компоненты вектора C .

Вектор $\Lambda^{(1)}$ во время вычислений пересыпается из m_q (см. этап 7) во все машины, т.е. осуществляется трансляционный обмен [4]. Очевидно, что для нахождения одной компоненты вектора C_λ необходимо произвести m операций умножения и m операций сложения. Обозначим через t_y и t_c время выполнения операций умножения и сложения. Нетрудно подсчитать, что

$$t_{cr}^{(1)} = m(t_y + t_c)z_i \leq m(t_y + t_c)\left(\left[\frac{n}{q}\right] + 1\right).$$

Теперь вычислим величины $t_{np}^{(1)}$ и $t_{00}^{(1)}$. На данном этапе машины с номерами $p+1, p+2, \dots, q$ будут проставлять в течение времени $t_{np}^{(1)} \leq m(t_y + t_c)$ в связи с тем, что они вычисляют на один компонент вектора C_λ меньше, чем машины m_1, m_2, \dots, m_p .

В рассматриваемой ОВС предполагается совмещение обмена между машинами с вычислениями. Компонент i вектора $\Lambda^{(1)}$ можно переслать из m_q во все машины во время вычисления $(i-1)$ -й частичной суммы, составляющей компонент вектора C_λ . Поэтому можно считать $t_{00}^{(1)} = 0$.

По мере вычисления компонентов C_λ машины должны обмениваться частью вычисленных компонентов. В первую очередь должны вычисляться те компоненты, которые подлежат пересыпке. Вычисление одного компонента на машине занимает время, равное $m(t_y + t_c)$, а на пересыпку q компонентов уходит время $q t_n$, где t_n - время пересыпки компонента вектора из одной машины в другие. Так как рассматриваются задачи больших размерностей, для которых $q \leq Q < m$, то на обмен вычисленными компонентами C_λ также не будет затрачено дополнительное время. Таким образом,

$$T^{(1)} = t_{cr}^{(1)} + m(t_y + t_c)\left(\left[\frac{n}{q}\right] + 1\right).$$

Так как $T^{(1)}$ является невозрастанием функцией от q и $q \leq Q < n$, то распараллливать вычисления этапа I следует на Q машинах. Коэффициент

$$\delta^{(1)} \in \frac{m(t_y + t_c)}{m(t_y + t_c)\left(\left[\frac{n}{q}\right] + 1\right)} = \frac{1}{\left[\frac{n}{q}\right] + 1},$$

т.е. для $\frac{n}{q} > 10$ "накладные" расходы от распараллливания составляют незначительную величину.

ЭТАП 2. Решение 3 $X_\lambda^{(t)}$ - задач, на которое затрачивается основное время работы ОВС. Распараллливание производится таким способом, чтобы каждая $X_\lambda^{(t)}$ - задача решалась на одной машине.

Так как для решения $X_\lambda^{(t)}$ - задачи на различных итерациях задачи (I)-(4) используется одна и та же матрица $A^{(t)}$ и один и тот же вектор ограничений $B^{(t)}$, то их целесообразно хранить в памяти.

Таблица той машины, на которой решается соответствующая $X_{\lambda}^{(t)}$ -задача. В результате операций обмена, произведенных на этапе I, вектор $C_{\lambda}^{(t)}$ находится в памяти этой же машины.

Для проведения одной итерации в $X_{\lambda}^{(t)}$ -задаче требуется совершить $2m_t^2 + m_t n_t$ операций умножения, $2m_t$ операций деления, $m_t^2 + m_t n_t$ операций сложения и $m_t^2 + m_t n_t - 2$ операций вычитания. Количество итераций,

производимых при решении одной $X_{\lambda}^{(t)}$ -задачи, не превосходит величины $3m_t$. Следовательно, время решения одной $X_{\lambda}^{(t)}$ -задачи на одной машине

$$T_t \leq 3m_t \{ (2m_t^2 + m_t n_t) t_y + 2m_t t_g + (m_t^2 + m_t n_t) t_c + (m_t^2 + m_t + n_t - 2) t_b \},$$

где t_g и t_b - время выполнения операций деления и вычитания.

При параллельном решении 3 $X_{\lambda}^{(t)}$ -задач q машинами, каждой машине m_j ($1 \leq j \leq q$) достается N_j задач; $\sum_{j=1}^q N_j = s$. Распределение этих задач по машинам производится таким образом, чтобы минимизировать величину:

$$\max_{\alpha_j \in \alpha_j^{N_j}} \sum_{i=\alpha_j+1}^{\alpha_j+N_j} 3m_{t_i} \{ (2m_{t_i}^2 + m_{t_i} n_{t_i}) t_y + 2m_{t_i} t_g + (m_{t_i}^2 + m_{t_i} n_{t_i}) t_c + (m_{t_i}^2 + m_{t_i} + n_{t_i} - 2) t_b \}, \quad (II)$$

где

$$\alpha_j = \sum_{k=1}^{j-1} N_k.$$

Нетрудно показать, что выражение (II) есть невозрастая функция от q . Следовательно, на этапе 2 рационально распараллеливание вычислений на q ветвей.

Точное определение максимума для (II) является громоздкой задачей, поэтому предлагается приближенный алгоритм. Упорядочим номера задач по величинам T_t . Не нарушая общности рассуждений, можно считать, что $T_1 \geq T_2 \geq \dots \geq T_s$. Произведем распределение задач по машинам в соответствии с вышеупомянутой таблицей. (Предполагается, что при $\frac{s}{q} \neq \left[\frac{s}{q} \right]$ вводятся фиктивные задачи с $T_t = 0$; $t = s+1, s+2, \dots, q$; $\frac{s+\eta}{q} = \left[\frac{s+\eta}{q} \right]$.) Решение $X_{\lambda}^{(t)}$ -задач, номера которых находятся в одной строке, осуществляется на одной машине. Время работы машины t_j составит величину

$$\tau_j^{(2)} = T_j + T_{2q-j+1} + T_{2q+j} + \dots + T_q,$$

где $\nu = \left[\frac{s}{q} \right] Q + j$, если $\left[\frac{s}{q} \right]$ - четная величина, иначе $\nu = \left(\left[\frac{s}{q} \right] + 1 \right) Q + j + 1$, а время работы ОВС на этапе 2 будет равно $T^{(2)} = \max \tau_j$. При этом $t_{00}^{(2)} = 0$, так как обмена информацией на этом этапе нет.

Теперь оценим потерю времени на простой машин из-за их неравномерной загрузки:

$$\begin{aligned} t_{np} &\leq (T_1 - T_q) + (T_{q+1} - T_{2q}) + \dots + \left(T_{\left(\left[\frac{s}{q} \right] \right) Q + 1} - T_{\left[\frac{s}{q} \right] Q} \right) + T_{\left[\frac{s}{q} \right] Q + 1} \leq \\ &\leq (T_1 - T_{q+1}) + (T_{q+1} - T_{2q+1}) + \dots + \left(T_{\left(\left[\frac{s}{q} \right] - 1 \right) Q + 1} - T_{\left[\frac{s}{q} \right] Q + 1} \right) + T_{\left[\frac{s}{q} \right] Q + 1} = T_1. \end{aligned}$$

Следовательно, время простоев не превышает времени решения самой длинной задачи.

Величины $T^{(2)}$ и $t_{np}^{(2)}$ можно значительно уменьшить, если при заполнении каждого столбца таблицы учитывать значения частичных сумм в (I2), т.е. к максимальной частичной сумме добавлять минимальное из оставшихся T_t .

ЭТАП 3. Вычисление по формуле $\Delta_{\lambda}^{(t)} = \mathcal{L}_{\lambda}^{(t)}(X_{\lambda}^{(t)}) + \lambda_t^{(2)}$. После реализации вычислений на этапе 2 в каждой машине находится значений $\mathcal{L}_{\lambda}^{(t)}(X_{\lambda}^{(t)})$, где

$$\tau_2 = \begin{cases} \left[\frac{s}{Q} \right] + 1 & \text{для } m_1, m_2, \dots, m_\ell, \\ \left[\frac{s}{Q} \right] & \text{для } m_{\ell+1}, m_{\ell+2}, \dots, m_Q \end{cases}$$

($0 \leq l \leq Q$ – остаток от деления s на Q).

Все 3 компонентов вектора $\lambda^{(2)}$ вычисляются в m_Q на этапе 7. Так как обмена информацией на 2-м этапе нет, то во время этапа 2 можно пересыпать из m_Q в каждую машину по τ_2 соответствующих компонентов вектора $\lambda^{(2)}$.

Очевидно, что $st_n \ll T^{(2)}$. Поэтому дополнительного времени на пересыпку компонентов вектора $\lambda^{(2)}$ не потребуется. Тогда получаем

$$T^{(3)} \leq \left(\left[\frac{s}{Q} \right] + 1 \right) t_b, \quad t_{np}^{(3)} \leq t_b, \quad t_{os}^{(3)} = 0,$$

$$\delta^{(3)} \leq \frac{t_b}{\left(\left[\frac{s}{Q} \right] + 1 \right) t_b} = \frac{1}{\left[\frac{s}{Q} \right] + 1}.$$

ЭТАП 4. Определение $\Delta_{y^*}^{(k)} = \min_{t=1,2,\dots,s} \Delta_y^{(t)}$. В каждой машине

перед началом этапа 4 находится $\left[\frac{s}{Q} \right] + 1$ или $\left[\frac{s}{Q} \right]$ значений $\Delta_y^{(t)}$. Выполняется следующий алгоритм нахождения: $\min_{t=1,2,\dots,s} \Delta_y^{(t)}$. Сначала производится $\left[\frac{s}{Q} \right] - 1$ шагов вычислений, причем на каждом шаге выполняется по Q операций сравнения.

На $\left[\frac{s}{Q} \right]$ -м шаге выполняется по одному сравнению на m_1, m_2, \dots, m_ℓ , а полученное минимальное значение в машине с номером $\ell + 1$ пересыпается в m_Q . Далее в машине с номером Q находится минимум из двух имеющихся там чисел, и параллельно с этим пересыпается минимальное значение, полученное в $m_{\ell+2}$, затем в $m_{\ell+3}$ и т.д. В результате в машине с номером Q получается минимальное значение.

Так как для ОВС $t_n < t_b$, то за время сравнения двух кодов можно пересыпать следующий код в m_Q . Обозначая через t_{yip} и t_g время выполнения операций условного перехода и засыпки в ячейку одного кода, получаем следующие формулы:

$$t_{cr}^{(4)} = t_q^{(4)} = \left(\left[\frac{s}{Q} \right] - 1 \right) (t_b + t_{yip} + t_g) + (Q-1)(t_b + t_{yip} + t_g), \quad t_{os}^{(4)} = t_n.$$

$$t_{np}^{(4)} = (Q-1)(t_b + t_{yip} + t_g),$$

$$T^{(4)} = \left(\left[\frac{s}{Q} \right] + Q-2 \right) (t_b + t_{yip} + t_g) + t_n,$$

$$\delta^{(4)} = \frac{(Q-1)(t_b + t_{yip} + t_g) + t_n}{\left(\left[\frac{s}{Q} \right] + Q-2 \right) (t_b + t_{yip} + t_g)} \approx \frac{Q-1}{\left[\frac{s}{Q} \right] + Q-2}.$$

Распараллеливание на этом этапе можно провести другим способом. Сначала, так же, как и в предыдущем способе, найти минимальные значения $\Delta_y^{(t)}$ в каждой машине, а дальше параллельно выполнять сравнения [4]. Для этого система разбивается на подсистемы по 2 машины. Машины с четными номерами передают по одному коду предшествующим машинам с нечетными номерами, которые параллельно находят минимум из двух чисел в каждой подсистеме. Затем система разбивается на подсистемы по 4 машины и определяются минимальные значения уже в более крупных подсистемах и т.д., пока не будет найдено $\Delta_{y^*}^{(k)}$.

Распараллеливание на данном этапе для $q < Q$ машин не рассматривается, так как это усложняет алгоритм из-за дополнительных операций пересылок и настроек системы между этапами 3 и 4.

ЭТАП 5. Сравнение $\Delta_{y^*}^{(k)}$ с нулем. Пусть работает вычислительная машина, в памяти которой хранится $\Delta_{y^*}^{(k)}$. Тогда $T^{(5)} = t_b + t_{yip} + t_g$, $t_{np}^{(5)} = t_b + t_{yip} + t_g$.

ЭТАП 6. Вычисление по формулам: $P_{y^*}^{(k)} = A_k^{(0)} X_{y^*}^{(k)}$, $B_{y^*}^{(k)} = (C^{(k)}, X_{y^*}^{(k)})$.

Здесь производится умножение матрицы A_k размерности $(m+1) \times k$ на вектор-столбец $X_{y^*}^{(k)}$ длины n_k , где

$$A_k = \begin{bmatrix} A_k^{(0)} \\ C^{(k)} \end{bmatrix}.$$

К матрице A_k применяется ГИ-распределение [4], помещением в каждую машину τ_3 строк матрицы, где

$$\zeta_3 = \begin{cases} \left[\frac{m+1}{q} \right] + 1 & \text{для } m_1, m_2, \dots, m_q, \\ \left[\frac{m+1}{q} \right] & \text{для } m_{q+1}, m_{q+2}, \dots, m_q \end{cases}$$

($0 \leq g \leq q-1$ – остаток от деления $m+1$ на q).

В каждой машине вычисляется ζ_3 компонентов вектора $(P_{y^*})^{(k)}$, $\sigma_{y^*}^{(k)}$. Вектор $X_{y^*}^{(k)}$ перед началом этапа 6 находится в оперативной памяти машины, имеющей $\Delta_{y^*}^{(k)}$. Из этой машины его необходимо переслать во все машины сосредоточенной ОВС.

Повторив рассуждения, приведенные на этапе I, можно принять, что $t_{ob}^{(6)} = 0$. Далее вычисляется

$$T^{(6)} \leq \{n_k t_y + (n_k - 1) t_c\} \left(\left[\frac{m+1}{q} \right] + 1 \right),$$

$$t_{np}^{(6)} \leq n_k t_y + (n_k - 1) t_c.$$

На данном этапе так же, как и на этапе I, следует положить $= Q$. Коэффициент

$$\delta^{(6)} \leq \frac{1}{\left[\frac{m+1}{q} \right] + 1}.$$

Так как рассматривается задача большой размерности, то $\delta^{(6)} \ll 1$.

ЭТАП 7. Переход к новому базису в Z -задаче; отыскание базисных переменных и вычисление вектора оценок $\lambda = (\lambda^{(1)}, \lambda^{(2)})$. Матрицу, обратную к матрице текущего базиса Z -задачи, обозначим через $E_Z = \{e_{ij}\}$, $i, j = 1, 2, \dots, m+3$, а вектор-столбец из значений базисных переменных – через $e_0 = (e_{10}, e_{20}, \dots, e_{m+3,0})$. Вычисления на этапе 7 разбиваются на ряд последовательных шагов.

Шаг I. Разложение вектора $\bar{P}_{y^*}^{(k)}$ по векторам текущего базиса

Z -задачи по формуле $U = E_Z \cdot \bar{P}_{y^*}^{(k)}$. Здесь $U = (u_1, u_2, \dots, u_{m+3})$, $\bar{P}_{y^*}^{(k)} = (\bar{P}_{y^*}^{(k)}, e_k)$, где e_k – 3-мерный единичный вектор с единицей на k -м месте.

Вектор $\bar{P}_{y^*}^{(k)}$ должен находиться на шаге I каждой машине. Для этого все машины должны обменяться компонентами $P_{y^*}^{(k)}$,

сленными на этапе 6. Векторы e_k ($k = 1, 2, \dots, 5$) во избежание переносов должны храниться в каждой машине.

Таким образом, в каждой машине перед началом вычислений шага I находится $\zeta_3 + 5$ компонентов вектора $\bar{P}_{y^*}^{(k)}$. От других машин она должна принять $m - \zeta_3$ компонентов вектора $P_{y^*}^{(k)}$.

Матрица E_Z записывается по ζ_4 строк в каждой машине, где

$$\zeta_4 = \begin{cases} \left[\frac{m+3}{q} \right] + 1 & \text{для } m_1, m_2, \dots, m_d, \\ \left[\frac{m+3}{q} \right] & \text{для } m_{d+1}, m_{d+2}, \dots, m_q \end{cases}$$

($0 \leq d \leq q-1$ – остаток от деления $m+3$ на q).

В каждой машине сначала производится умножение одной строки матрицы E_Z на те компоненты $\bar{P}_{y^*}^{(k)}$, которые находятся в ее памяти. Это займет время

$$\begin{aligned} t = (\zeta_3 + 3)t_y + (\zeta_3 + 3 - 1)t_c &\leq \left(\left[\frac{m+1}{q} \right] + 1 + 3 \right) t_y + \\ &+ \left(\left[\frac{m+1}{q} \right] + 3 \right) t_c \approx \left(\left[\frac{m+1}{q} \right] + 1 + 3 \right) (t_y + t_c). \end{aligned}$$

В это же время машины должны обмениваться частью компонентов $P_{y^*}^{(k)}$. Время обмена составит величину $m t_n$. Так как $t_n \ll t_y + t_c$, то для больших m, s будет выполняться неравенство

$$m t_n \leq \left(\left[\frac{m+1}{q} \right] + 1 + 3 \right) (t_y + t_c)$$

и дополнительное время на обмен не потребуется.

Следовательно,

$$T^{(7)(1)} \leq \{(m+3)t_y + (m+3-1)t_c\} \left(\left[\frac{m+3}{q} \right] + 1 \right),$$

$$t_{np}^{(7)(1)} \leq (m+3)t_y + (m+3-1)t_c, \quad \delta^{(7)(1)} \leq \frac{1}{\left[\frac{m+3}{q} \right] + 1}.$$

На данном шаге следует положить $q = Q$.

Шаг 2. Вычисление по формуле

$$h_{ik} = \frac{e_{i0}}{u_i}, \quad i = 1, 2, \dots, m+3.$$

Для распараллеливания на этом шаге в каждой машине должно находиться по ζ_4 компонентов векторов e_0 и U . Обмен информацией отсутствует. Тогда

$$T^{7(2)} \leq \left(\left[\frac{m+3}{q} \right] + 1 \right) t_g,$$

где t_g - время выполнения операции деления, причем

$$t_{np}^{7(2)} \leq t_g, \quad \delta^{7(2)} \leq \frac{1}{\left[\frac{m+3}{q} \right] + 1}.$$

Шаг 3. Отыскание $h_{ik} = \min_{i=1,2,\dots,m+3} h_{ik}$.

Распараллеливание на этом шаге подобно распараллеливанию на этапе 4. В результате получаем

$$T^{7(3)} \leq \left(\left[\frac{m+3}{q} \right] - 1 \right) t_g + (Q-1)t_g + t_n,$$

$$t_{np}^{7(3)} = (Q-1)(t_g + t_{yn} + t_g).$$

Шаг 4. Определим матрицу $\hat{E}_x = (\hat{e}_{ij})$ следующим образом:

$$\hat{E}_x = \begin{vmatrix} e_0 & E_x \\ x_2 & \lambda \end{vmatrix}.$$

Строки матрицы \hat{E}_x будем обозначать через $\hat{E}_{x,i}$, $i=1,2,\dots,m+3+1$. Разместим $\hat{E}_{x,m+3+1}$ в машине m_q .

На шаге 4 необходимы преобразования матрицы \hat{E}_x по формулам:

$$\hat{E}'_{x,l} = \frac{\hat{E}_{x,l}}{h_{e,k}}, \quad \hat{E}'_{x,i} = \hat{E}_{x,l} - u_i \hat{E}_{x,l}, \quad i=1,2,\dots,m+3+1, \quad i \neq l,$$

где $\hat{E}'_{x,i}$ ($i=1,2,\dots,m+3+1$) - преобразованные строки матрицы \hat{E}_x .

Предположим, что $\hat{E}_{x,i}$ находится в машине m_t ($1 \leq t \leq q$). Все компоненты $\hat{E}_{x,l}$ будем вычислять в m_t . Распараллеливание проводим следующим способом. Поскольку $e'_{l,0}$ уже вычислено на шаге 2, то это значение в начале шага 4 надо переслать во все машины. Затем параллельно во всех машинах вычислить новые значения базисных переменных. На их вычисление в $m_1, m_2, \dots, m_{t-1}, m_{t+1}, \dots, m_q$ уйдет время $\left(\left[\frac{m+3}{q} \right] + 1 \right) (t_y + t_g)$. За это же время m_t успеет вычислить и переслать во все машины $e'_{l,1}$. Первый столбец \hat{E}_x преобразовывается так же, как e_0 , и т.д. Нетрудно подсчитать, что

$$T^{7(4)} \leq \left(\left[\frac{m+3}{q} \right] + 1 \right) (m+3+1) (t_y + t_g),$$

$$t_{00}^{7(4)} = t_n, \quad t_{np}^{7(4)} \leq (m+3+1) (t_y + t_g).$$

Очевидно, что на шаге 4 следует положить $q = Q$.

$$\delta^{7(4)} \leq \frac{t_n + (m+3+1) (t_y + t_g)}{\left(\left[\frac{m+3}{q} \right] + 1 \right) (m+3+1) (t_y + t_g)} \approx \frac{1}{\left[\frac{m+3}{q} \right] + 1}.$$

ЭТАП 8. Определение вектора $X^{(t)}$ по формулам:

$$X^{(t)} = \sum_{v=1}^{N_t} x_v^{(t)} X_v^{(t)}, \quad t=1,2,\dots,3; \quad \sum_{t=1}^3 N_t = m+3.$$

Вычисления на этапе 8 происходят всего 1 раз. Умножение вектора $X_v^{(t)}$ на $x_v^{(t)}$ производится в той машине, в памяти которой находится $X_v^{(t)}$. Между машинами происходит обмен значениями $x_v^{(t)}$ для того, чтобы они находились в той же машине, что и $X_v^{(t)}$.

Для нахождения N_t компонентов вектора $X^{(t)}$ необходимо $n_t N_t$ операций умножения и $n_t (N_t - 1)$ операций сложения. Следовательно,

$$t_k^{(8)} = \sum_{t \in M_k} \{ n_t N_t t_y + n_t (N_t - 1) t_c \},$$

где M_k - множество номеров $X_\lambda^{(t)}$ -задач, для которых $X_\lambda^{(t)}$ находятся в машине с номером k ($k=1,2,\dots,Q$); $t_{cr}^{(8)} = \max t_k^{(8)}$.

Время обмена не превышает величины $Q t_n$ - времени пересычки Q значений $x_v^{(t)}$ в соответствующие машины. Пересылка остальных $m+3-Q$ значений $x_v^{(t)}$ совмещается с вычислениями в машинах; $t_{np}^{(8)} = t_{cr}^{(8)} - t_m$, где m - номер машины, которая первой заканчивает вычисления на этапе 8.

Величины $T^{(8)}$ и $t_{np}^{(8)}$ достигнут максимального значения, если все вычисления будут производиться на одной машине. Итак,

$$T^{(8)} \leq Q t_n + \sum_{t=1}^3 \{ n_t N_t t_y + n_t (N_t - 1) t_c \}.$$

Так как вычисления на этапе 8 происходят всего один раз, то $T^{(8)}$ и $t_{np}^{(8)}$ - незначительные величины по сравнению со временем решения всей задачи.

Из формул, выведенных на этапах I-6, следует, что предлагаемый параллельный алгоритм ускоряет счет примерно в Q раз только благодаря увеличению в Q раз количества процессоров. Кроме того, вся информация или большая часть ее будет находиться в оперативной памяти машин, что приведет к уменьшению или даже сведет к нулю время обращения к вспомогательной памяти. За счет этого выигрыш во времени при решении задачи блочного программирования может превысить величину Q .

Л и т е р а т у р а

1. ЕВРЕИНКОВ Э.В., КОСАРЕВ Ю.Г. Однородные универсальные вычислительные системы высокой производительности. Новосибирск, "Наука", 1966.
2. ГОЛЬШТЕЙН Е.Г., ЮДИН Д.Б. Новые направления в линейном программировании. М., "Сов.радио", 1966.
3. ГОЛУБЕВ-НОВОЖИЛОВ Ю.С. Многомашинные комплексы вычислительных средств. М., "Сов.радио", 1967.
4. МИРЕНКОВ Н.Н. Параллельные алгоритмы для решения задач на однородных вычислительных системах. -В кн.: Вычислительные системы. Вып. 57. Новосибирск, 1973, с. 3-32.
5. КОСАРЕВ Ю.Г. Распараллеливание по циклам. -В кн.: Вычислительные системы. Вып. 24. Новосибирск, 1967, с. 3-19.

Поступила в ред.-изд.отд.
23 апреля 1974 года