

матрица, заключенная в скобки, есть не что иное, как одна из матриц F_1, \dots, F_M . Следовательно, матрица LP_{ij} имеет строки, совпадающие с какими-то строками матрицы L либо нулевые, т.е. $LP_{ij} = Q_{ij}L$, где Q_{ij} в каждой строке имеет только нули и, возможно, одну единицу. Понятно, что умножение матрицы Q_{ij} на вектор выполняется с максимальной параллельностью. Вводя дополнительные линейные формы, определяемые строками матрицы Q_{ij} , мы получаем T -алгоритм, удовлетворяющий условиям теоремы 6.2.3! Значит, векторный алгоритм с требуемыми свойствами существует. Теорема доказана.

Свойство алгоритма быть T -алгоритмом обычно обнаруживается без особого труда. Однако конкретный вид векторов $q_i^{(k)}$ и линейных форм от их компонент определяется неоднозначно. В нашем методе векторизации мы отделяем вычисление линейных форм от вычисления векторов $q_i^{(k)}$. С учетом этого бывает полезно провести расщепление множества линейных форм на классы и строить параллельные алгоритмы для каждого из классов в отдельности. В ряде случаев удается получить классы, позволяющие применить теоремы 6.2.2-6.2.4.

§ 7. Векторные алгоритмы для матриц типа трёхлицевых

7.1. Трёхлицевые матрицы

Рассмотрим алгоритм (5.2.5). Его максимальная параллельная форма содержит $O(n^2)$ ярусов, т.е. алгоритм практически не распараллеливается. Однако очевидно, что это есть T -алгоритм. Множество всех линейных форм естественным образом разбивается на два класса: $\{F_k\}$ и $\{G_k\}$.

Введем следующие $n-1$ -мерные векторы:

$$q_1^{(k)} = [0 \dots 0 \ x_0^{(k)} \ \dots \ x_k^{(k)}]', \quad q_2^{(k)} = [0 \dots 0 \ y_0^{(k)} \ \dots \ y_k^{(k)}]',$$

$$q_3^{(k)} = [0 \dots 0 \ x_k^{(k)} \ \dots \ x_0^{(k)}]', \quad q_4^{(k)} = [0 \dots 0 \ y_k^{(k)} \ \dots \ y_0^{(k)}]'. \quad (7.1.1)$$

Тогда

$$F_k = \rho_1' q_1^{(k-1)}, \quad \rho_1 = [a_{n-1} \ \dots \ a_1]'. \quad (7.1.2)$$

$$G_k = \rho_2' q_4^{(k-1)}, \quad \rho_2 = [a_{n-1} \ \dots \ a_1]'. \quad (7.1.3)$$

Что же касается действий п. 3) T -алгоритма, то они выглядят следующим образом:

$$q_1^{(k)} = Z q_1^{(k-1)} + q_2^{(k-1)} s_k, \quad q_2^{(k)} = Z q_2^{(k-1)} t_k + q_2^{(k-1)}; \quad (7.1.4)$$

$$q_3^{(k)} = q_3^{(k-1)} + Z q_4^{(k-1)} s_k, \quad q_4^{(k)} = q_4^{(k-1)} t_k + Z q_4^{(k-1)}; \quad (7.1.5)$$

$$Z = \begin{bmatrix} 0 & I & & & & & & & 0 \\ & & 0 & I & & & & & \\ & & & & \dots & & & & \\ & & 0 & & & & & & \\ & & & & & & & & \\ & & & & & & & & \\ & & & & & & & & \\ & & & & & & & & 0 & I \end{bmatrix}_{(n-1) \times (n-1)} \quad (7.1.6)$$

Исходный T -алгоритм очевидно распадается на два T -алгоритма: один - связанный с (7.1.2), (7.1.4) и другой - связанный с (7.1.3), (7.1.5). Каждый из этих двух T -алгоритмов удовлетворяет условиям теоремы 6.2.4. Здесь роль матриц P_{ij} играет I и Z . Множество матриц, которые с помощью операции умножения порождаются матрицами I и Z , составляет множество целых неотрицательных степеней матрицы Z . Оно конечно, так как $Z^{n-1} = 0$, и содержит $M = n-1$ ненулевых матриц. Согласно доказательству теоремы 6.2.4 получаем

$$L_1 = \begin{bmatrix} \rho_1' \\ \rho_1' Z \\ \dots \\ \rho_1' Z^{n-3} \\ \rho_1' Z^{n-2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{n-1} & a_{n-2} & \dots & \dots & a_1 \\ & a_{n-1} & a_{n-2} & \dots & a_1 \\ & & \dots & \dots & \dots \\ & & & & a_{n-1} & a_{n-2} \\ & & & 0 & & a_{n-1} \end{bmatrix}, \quad (7.1.7)$$

Тогда

$$Q_k = v_k^{(k)}, \quad F_k = v_{k+1}^{(k)} \quad (7.2.4)$$

Векторы $q^{(k)}, v^{(k)}$ удовлетворяют рекуррентным соотношениям

$$q^{(k)} = \alpha q^{(k-1)} + q^{(k-1)} \Delta_k + q^{(k-2)} \beta_k, \quad (7.2.5)$$

$$v^{(k)} = \alpha v^{(k-1)} + v^{(k-1)} \Delta_k + v^{(k-2)} \beta_k. \quad (7.2.6)$$

Очевидно, здесь мы действуем в духе теоремы 6.2.3; вместо (7.2.5) в полученном векторном алгоритме мы можем использовать инструкции исходного алгоритма, относящиеся к определению $y^{(k)}$. В результате векторный алгоритм для обращения ганкелевой матрицы можно сформулировать следующим образом:

$$k = 0, 1: \quad y_0^{(0)} = y_1^{(0)} = 1, \quad y_0^{(1)} = -a_0^{-1} a_1, \\ Q_0 = a_0, \quad Q_1 = a_1 y_0^{(1)} + a_2, \quad F_0 = a_1, \quad F_1 = a_2 y_0^{(1)} + a_3, \\ v^{(0)} = [a_0 \ a_1 \ \dots \ a_{2n-2}]', \quad v^{(1)} = \alpha v^{(0)} + v^{(0)} y_0^{(1)};$$

$$k = 2, \dots, n-1: \quad \Delta_k = -Q_{k-2}^{-1} Q_{k-1}, \quad \beta_k = -Q_{k-1}^{-1} (F_{k-1} + F_{k-2} \Delta_k), \\ y^{(k)} = \alpha y^{(k-1)} + \alpha y^{(k-1)} \Delta_k + \alpha y^{(k-2)} \beta_k, \quad (7.2.7) \\ v^{(k)} = \alpha v^{(k-1)} + v^{(k-1)} \Delta_k + v^{(k-2)} \beta_k, \\ F_k = v_{k+1}^{(k)}, \quad Q_k = v_k^{(k)}.$$

Параллельная форма алгоритма (7.2.7) содержит $O(n)$ ярусов. Здесь, как и в § 7.1, можно перейти к укороченным векторам $v^{(k)}$, а именно: отказаться от вычисления компонент $v_j^{(k)}$ при $j \leq k-1$ или $2n-1 \neq k \leq n$. После указанной модификации получится векторный алгоритм, в котором выполняется $3n^2$ умножений и $3n^2$ сложений-вычитаний (в главном члене).

7.3. Тёплиц-ганкелевы матрицы

Алгоритм (5.3.9) для тёплиц-ганкелевых систем практически не

распараллеливается. Но согласно результатам, полученным в § 6, его можно преобразовать в алгоритм, имеющий параллельную форму высотой $O(n)$. Как уже отмечалось, главное в таком преобразовании - обеспечить высокую параллельность при вычислении линейных форм.

Сначала посмотрим, как можно организовать векторное вычисление величин F_k ($2 \leq k \leq n-1$). Положим

$$l = [l_0 \ \dots \ l_{n-2}]' = [0, \ h_0 + t_{-2}, \ h_1 + t_{-3}, \ \dots, \ h_{n-3} + t_{-n+1}]'; \quad (7.3.1)$$

тогда $F_{k+1} = l' [y^{(k)} \ 0]'$. Рассмотрим ленточную тёплицеву матрицу

$$U = \begin{bmatrix} l_0 & l_1 & \dots & \dots & l_{n-2} & 0 \\ & l_0 & l_1 & \dots & \dots & l_{n-2} \\ & & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & & & l_0 & l_1 & \dots & l_{n-2} \end{bmatrix} \quad (7.3.2)$$

(2n-3) x (2n-3)

и введем дополнительные $2n-3$ -мерные векторы

$$\bar{y}^{(k)} = U [0 \ \dots \ 0 \ y^{(k)} \ 0 \ \dots \ 0]', \\ \bar{x}^{(k)} = U [0 \ \dots \ 0 \ x^{(k)} \ 0 \ \dots \ 0]', \quad (7.3.3) \\ \bar{v}^{(k)} = U [0 \ \dots \ 0 \ v^{(k)} \ 0 \ \dots \ 0]'$$

считая, что первой компоненте векторов $y^{(k)}, x^{(k)}, v^{(k)}$ предшествует $n-2$ нулей. Ясно, что

$$F_{k+1} = \bar{y}_{n-2}^{(k)} \quad (7.3.4)$$

Далее, согласно (5.3.9), находим

$$\bar{y}^{(k)} = \alpha \bar{y}^{(k-1)} + \alpha \bar{y}^{(k-1)} \Delta_k + \bar{y}^{(k-2)} \beta_k - \bar{x}^{(k-1)} F_k + \bar{v}^{(k-1)} y_0^{(k-1)}$$

$$\begin{aligned}\tilde{x}^{(k)} &= \tilde{x}^{(k-1)} + \tilde{y}^{(k)} \varepsilon_k, \\ \tilde{r}^{(k)} &= \tilde{r}^{(k-1)} + \tilde{y}^{(k)} \tau_k.\end{aligned}\quad (7.3.5)$$

Теперь перейдем к векторному способу вычисления величин G_k ; E_k , S_k , D_k , P_k . Для этого введем дополнительные n -мерные векторы:

$$\begin{aligned}\hat{y}^{(k)} &= A [y^{(k)} \ 0 \ \dots \ 0]', \\ \hat{x}^{(k)} &= A [x^{(k)} \ 0 \ \dots \ 0]', \\ \hat{r}^{(k)} &= A [r^{(k)} \ 0 \ \dots \ 0]', \\ \hat{z}^{(k)} &= A [z^{(k)} \ 0 \ \dots \ 0]'. \end{aligned}$$

Тогда

$$\begin{aligned}G_k &= \hat{y}_{k+1}^{(k-1)}, \quad E_k = \hat{y}_k^{(k-1)}, \quad S_k = \hat{x}_k^{(k-1)}, \\ D_k &= \hat{r}_k^{(k-1)}, \quad P_k = \hat{z}_k^{(k-1)}.\end{aligned}\quad (7.3.6)$$

Получим сначала рекуррентную формулу для $\hat{y}^{(k)}$. Это можно сделать, опираясь на соотношение (5.3.3). Пусть матрица Z_k имеет вид (5.3.2). Тогда

$$A \begin{bmatrix} Z_k \begin{bmatrix} y^{(k-1)} \\ 0 \\ \dots \\ 0 \end{bmatrix} \\ 0 \\ \dots \\ 0 \end{bmatrix} = A Z_{n-1} \begin{bmatrix} y^{(k-1)} \\ 0 \\ \dots \\ 0 \end{bmatrix} + a^{(k+1)},$$

где

$$a^{(k+1)} = [a_{0,k+1} \ \dots \ a_{n-1,k+1}]'.$$

В силу (5.3.3), (5.3.4) имеем

$$AZ_{n-1} \begin{bmatrix} y^{(k-1)} \\ 0 \\ \dots \\ 0 \end{bmatrix} = Z_{n-1} \hat{y}^{(k-1)} - u^{(n-1)} y_0^{(k-1)} + [F_k \ 0 \ \dots \ 0 \ G_k]'$$

Следовательно,

$$\begin{aligned}\hat{y}^{(k)} &= a^{(k+1)} + Z_{n-1} \hat{y}^{(k-1)} - u^{(n-1)} y_0^{(k-1)} + \\ &+ [F_k \ 0 \ \dots \ 0 \ G_k]' + \hat{y}^{(k-1)} d_k + \hat{y}^{(k-1)} \beta_k - \hat{x}^{(k-1)} F_k + \hat{r}^{(k-1)} y_0^{(k-1)}.\end{aligned}\quad (7.3.7)$$

Коэффициенты d_k , β_k определяются согласно предписаниям алгоритма (5.3.9); $F_k = \hat{y}_{n-1}^{(k-1)}$. Кроме того, имеем

$$\begin{aligned}\hat{x}^{(k)} &= \hat{x}^{(k-1)} + \hat{y}^{(k)} \varepsilon_k, \\ \hat{r}^{(k)} &= \hat{r}^{(k-1)} + \hat{y}^{(k)} \tau_k, \\ \hat{z}^{(k)} &= \hat{z}^{(k-1)} + \hat{y}^{(k)} \omega_k.\end{aligned}\quad (7.3.8)$$

Соотношения (7.3.4)-(7.3.8) дают описание искомого векторного алгоритма, имеющего параллельную форму с числом ярусов $O(n)$, точнее, той его части, которая содержит новый способ вычисления линейных форм из T -алгоритма (5.3.9). Обратим внимание также на возможность перехода к укороченным векторам.

7.4. Матрицы малого тѐплицева ранга

Проведем здесь векторизацию алгоритма (5.4.12). Чтобы преобразовать способ вычисления скалярных величин (блоков) $\mu_{st}^{(k)}$ ($1 \leq s \leq t$), введем n -мерные векторы

$$\hat{y}^{(k)} = A \begin{bmatrix} y^{(k)} \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \hat{w}_s^{(k)} = A \begin{bmatrix} w_s^{(k)} \\ 0 \end{bmatrix}, \quad s=1, \dots, t.\quad (7.4.1)$$

Тогда

$$\hat{w}_{3k} = \lambda_{3k} - (\hat{w}_s^{(k)})_k, \quad s=1, \dots, t. \quad (7.4.2)$$

Учитывая, что матрица A задается своим трёхблочным разложением (4.1.3), находим

$$A \begin{bmatrix} 0 \\ y^{(k-1)} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & & & \\ \dots & & A_{n-2} & \\ 0 & & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ y^{(k-1)} \\ 0 \end{bmatrix} +$$

$$+ \begin{bmatrix} d_{10} & \dots & d_{t0} \\ d_{11} & \dots & d_{t1} \\ \dots & \dots & \dots \\ d_{1,n-1} & \dots & d_{t,n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta_{10} & \beta_{11} & \dots & \beta_{1,n-1} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \beta_{t0} & \beta_{t1} & \dots & \beta_{t,n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ y^{(k-1)} \\ 0 \end{bmatrix} =$$

$$= \hat{y}^{(k-1)} + \begin{bmatrix} d_{10} & \dots & d_{t0} \\ d_{11} & \dots & d_{t1} \\ \dots & \dots & \dots \\ d_{1,n-1} & \dots & d_{t,n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_{1k} \\ \dots \\ v_{tk} \end{bmatrix} = \hat{y}^{(k-1)} + \lambda \begin{bmatrix} v_{1k} \\ \dots \\ v_{tk} \end{bmatrix}. \quad (7.4.3)$$

Вследствие этого в соответствии с предписаниями алгоритма (5.4.12) получаем

$$\hat{y}^{(k)} = \hat{y}^{(k-1)} + \lambda \begin{bmatrix} v_{1k} \\ \dots \\ v_{tk} \end{bmatrix} - \sum_{s=1}^t \hat{w}_s^{(k-1)} v_{sk}, \quad (7.4.4)$$

$$\hat{w}_s^{(k)} = \hat{w}_s^{(k-1)} + \hat{y}^{(k)} \zeta_{sk}, \quad s=1, \dots, t.$$

Далее, чтобы преобразовать способ вычисления скалярных величин (блоков) v_{sk} ($1 \leq s \leq t$), используем конструкцию из доказательства

теоремы 6.2.4. Здесь потребуется ввести $t(t+1)$ дополнительных векторов размерности $n-1$:

$$\tilde{y}_s^{(k)} = B_s [0 \dots 0 y_k^{(k)} \dots y_0^{(k)}]', \quad 1 \leq s \leq t; \quad (7.4.5)$$

$$\tilde{w}_{sr}^{(k)} = B_s [0 \dots 0 (w_r^{(k)})_k \dots (w_r^{(k)})_0]', \quad 1 \leq s, r \leq t;$$

$$B_s = \begin{bmatrix} \beta_{s,n-1} & \beta_{s,n-2} & \dots & \beta_{s,2} & \beta_{s,1} \\ & \beta_{s,n-2} & \beta_{s,n-1} & \dots & \dots & \beta_{s,2} \\ & & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & & & & & \dots \\ & & & & \beta_{s,n-1} & \beta_{s,n-1} \\ & & & & & \beta_{s,n-1} \end{bmatrix}, \quad (7.4.6)$$

$1 \leq s \leq t$.

Очевидно, $v_{sk} = (\tilde{y}_s^{(k-1)})_0$ ($1 \leq s \leq t$).

Приведем ниже полное описание векторного алгоритма для решения системы (5.1.1) с (блочной) матрицей A , заданной трёхблочным разложением (4.1.3):

$$k=0: \quad a_{i0} = \sum_{s=1}^t d_{si} \beta_{s0}, \quad 0 \leq i \leq n-1$$

$$y_0^{(0)} = I, \quad q_0 = a_{00}^{-1}, \quad z_0^{(0)} = q_0 b_0,$$

$$(w_s^{(0)})_0 = q_0 d_{s0}, \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$\tilde{y}_s^{(0)} = [\beta_{s1} \dots \beta_{s,n-1}]', \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$\tilde{w}_{sr}^{(0)} = [\beta_{s1} \dots \beta_{s,n-1}]' (w_r^{(0)})_0, \quad 1 \leq s, r \leq t,$$

$$\hat{y}^{(0)} = [a_{00} \dots a_{n-1,0}]',$$

$$\hat{w}_s^{(0)} = [a_{00} \dots a_{n-1,0}]' (w_s^{(0)})_0, \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$\hat{z}^{(0)} = [a_{00} \dots a_{n-1,0}] z_0^{(0)};$$

(7.4.7)

$$k = 1, \dots, n-1: \quad \mu_{sk} = \lambda_{sk} - (\hat{w}_s^{(k)})_k, \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$\hat{y}_{sk} = (\hat{y}_s^{(k)})_0, \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$\epsilon_k = I + \left(\sum_{s=1}^t \mu_{sk} \hat{y}_{sk} \right) q_{k-1}, \quad q_k = q_{k-1} \epsilon_k^{-1},$$

$$\omega_k = q_k (\beta_k - (\hat{z}^{(k-1)})_k),$$

$$\zeta_{sk} = q_k \mu_{sk}, \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$y^{(k)} = T y^{(k-1)} - \sum_{s=1}^t \lambda_{s3}^{(k-1)} \hat{y}_{sk},$$

$$w_s^{(k)} = I w_s^{(k-1)} + y^{(k)} \zeta_{sk}, \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$z^{(k)} = I z^{(k-1)} + y^{(k)} \omega_k, \quad (7.4.7)$$

$$\hat{y}^{(k)} = I \hat{y}^{(k-1)} + \lambda \begin{bmatrix} \hat{y}_{1k} \\ \vdots \\ \hat{y}_{tk} \end{bmatrix} - \sum_{s=1}^t \lambda_{s3}^{(k-1)} \hat{y}_{sk},$$

$$\hat{w}_s^{(k)} = \hat{w}_s^{(k-1)} + y^{(k)} \zeta_{sk}, \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$\hat{z}^{(k)} = \hat{z}^{(k-1)} + y^{(k)} \omega_k,$$

$$\hat{y}_s^{(k)} = \hat{y}_s^{(k-1)} - \sum_{r=1}^t \frac{\lambda}{r} \hat{w}_r^{(k-1)} \hat{y}_{rk}, \quad 1 \leq s \leq t,$$

$$\hat{w}_r^{(k)} = \hat{w}_r^{(k-1)} + y^{(k)} \zeta_{rk}, \quad 1 \leq s, r \leq t.$$

Полученный алгоритм обладает параллельной формой с числом ярусов $O(n^2)$. Число дополнительных вычисляемых векторов равно $t^2 + 2t + 3$. Заметим, что здесь, как и в других построенных выше векторных алгоритмах, имеется возможность перехода к укороченным векторам.

7.5. Матрицы типа Коши

Рассмотрим алгоритм (5.5.19) для решения линейной алгебраической системы (5.1.1) с блочной матрицей типа Коши, имевшей скалярные

блоки α_i, γ_i . Очевидно, можно считать α_i, γ_i просто числами. Алгоритм (5.5.19) является T-алгоритмом и поэтому может быть векторизован в соответствии с построениями, выполненными в § 6. Для этого введем дополнительные величины

$$\beta_{lm}^{(k)} = q_{lm} - \sum_{j=0}^k a_{mj} u_j^{(k)}, \quad q_{lm}^{(k)} = \beta_{lm}^{(k)} - \sum_{j=0}^k v_j^{(k)} a_{jm}^{(k)},$$

$$1 \leq l \leq r, \quad k+1 \leq m \leq n-1; \quad (7.5.1)$$

$$p_m^{(k)} = \sum_{j=0}^k a_{mj} c_j^{(k)}, \quad q_m^{(k)} = \sum_{j=1}^k s_j^{(k)} a_{jm}^{(k)},$$

тогда

$$\beta_{lm}^{(k)} \beta_{lm}^{(k-1)} - d_{lk} p_m^{(k)}, \quad q_{lm}^{(k)} = q_{lm}^{(k-1)} - q_m^{(k)} \beta_{lk},$$

$$1 \leq l \leq r, \quad k+1 \leq m \leq n-1,$$

и вместе с тем имеем

$$d_{lk} = \beta_{lk}^{(k-1)}, \quad \beta_{lk} = \beta_{lk}^{(k-1)}, \quad 1 \leq l \leq r. \quad (7.5.3)$$

Остается найти способ векторизованного вычисления величин $\beta_{lm}^{(k)}$ и $q_m^{(k)}$. Согласно (5.5.6), (5.5.9) запишем

$$p_m^{(k)} = \sum_{j=0}^k a_{mj} \frac{1}{x_k - y_j} \sum_{l=1}^r u_l^{(k)} v_l^{(k)} =$$

$$= \sum_{j=0}^{k-1} a_{mj} \frac{1}{x_k - y_j} \sum_{l=1}^r u_l^{(k-1)} v_l^{(k)} + (x_k - y_k) \sum_{j=0}^k a_{mj} \beta_{jk}^{(k-1)} \frac{1}{x_k - y_j}.$$

Положим $a_{mj}^{(k)} = a_{mj} (x_m - y_j)$. Учитывая равенство

$$\frac{1}{(x_m - y_j)(x_k - y_j)} = \frac{1}{x_m - x_k} \left(\frac{1}{x_k - y_j} - \frac{1}{x_m - y_j} \right), \quad (7.5.4)$$

находим

$$\begin{aligned} p_m^{(k)} &= \frac{1}{x_m - x_k} \left(\sum_{j=0}^{k-1} \hat{a}_{mj} \frac{1}{x_k - y_j} \sum_{l=1}^n u_{lj}^{(k-1)} v_{lk}^{(k)} - \right. \\ &\quad \left. - \sum_{j=0}^k \hat{a}_{mj} \frac{1}{x_m - y_j} \sum_{l=1}^n u_{lj}^{(k-1)} v_{lk}^{(k)} \right) + \\ &\quad + \frac{x_k - y_k}{x_m - x_k} \left(\sum_{j=0}^k \hat{a}_{mj} c_j^{(k)} \frac{1}{x_k - y_j} - \sum_{j=0}^k \hat{a}_{mj} c_j^{(k)} \frac{1}{x_m - y_j} \right). \end{aligned} \quad (7.5.5)$$

Последняя сумма (из четырех) есть в точности $p_m^{(k)}$. Вторая сумма в первых скобках имеет вид:

$$\sum_{l=1}^n \sum_{j=0}^k \hat{a}_{mj} u_{lj}^{(k-1)} v_{lk}^{(k)} = \sum_{l=1}^n (\psi_{lm} - f_{lm}^{(k-1)}) v_{lk}^{(k)}. \quad (7.5.6)$$

Кроме того, с учетом (5.5.9) имеем

$$\begin{aligned} \sum_{j=0}^{k-1} \hat{a}_{mj} \frac{1}{x_k - y_j} \sum_{l=1}^n u_{lj}^{(k-1)} v_{lk}^{(k)} - \\ - \sum_{j=0}^k \hat{a}_{mj} c_j^{(k)} \frac{x_k - y_k}{x_k - y_j} = \sum_{j=0}^k \hat{a}_{mj} c_j^{(k)}. \end{aligned} \quad (7.5.7)$$

Таким образом, вследствие (7.5.5) получаем

$$\begin{aligned} (x_m - x_k) \left(1 + \frac{x_k - y_k}{x_m - x_k} \right) p_m^{(k)} = (x_k - y_k) p_m^{(k)} = \\ = \sum_{l=1}^n f_{lm}^{(k-1)} v_{lk}^{(k)} - \sum_{l=1}^n \psi_{lm} v_{lk}^{(k)} + \sum_{j=0}^k \hat{a}_{mj} c_j^{(k)}. \end{aligned} \quad (7.5.8)$$

Теперь примем во внимание равенство

$$\begin{aligned} v_{lk}^{(k)} = \begin{bmatrix} v_{l0}^{(k)} & \dots & v_{lk}^{(k)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ \dots \\ 0 \\ I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v_{l0}^{(k)} & \dots & v_{lk}^{(k)} \end{bmatrix} A_k \begin{bmatrix} c_0^{(k)} \\ \dots \\ c_{l-1}^{(k)} \\ c_l^{(k)} \end{bmatrix} = \\ = \sum_{j=0}^k \psi_{lj} v_{lk}^{(k)} c_j^{(k)}. \end{aligned}$$

Оно позволяет записать

$$\begin{aligned} \sum_{j=0}^k \hat{a}_{mj} c_j^{(k)} = \sum_{j=0}^k \left(\sum_{l=1}^n \psi_{lm} \psi_{lj} \right) c_j^{(k)} = \\ = \sum_{l=1}^n \psi_{lm} \sum_{j=0}^k \psi_{lj} c_j^{(k)} = \sum_{l=1}^n \psi_{lm} v_{lk}^{(k)}. \end{aligned}$$

Следовательно, согласно (7.5.8) находим

$$\begin{aligned} p_m^{(k)} = \frac{1}{x_m - y_k} \sum_{l=1}^n f_{lm}^{(k-1)} v_{lk}^{(k)} \\ k+1 \leq m \leq n-1. \end{aligned} \quad (7.5.9)$$

Аналогично,

$$\begin{aligned} p_m^{(k)} = \frac{1}{x_k - y_m} \sum_{l=1}^n u_{lk}^{(k)} f_{lm}^{(k-1)}, \\ k+1 \leq m \leq n-1. \end{aligned} \quad (7.5.10)$$

Искомый векторный алгоритм точнее, векторный способ вычисления величин $d_{lk}^{(k)}$, $f_{lk}^{(k)}$ - определяется формулами (7.5.2), (7.5.3), (7.5.9), (7.5.10). Чтобы получить еще и величины y_k , вычисляемые в (5.5.19), введем векторы

$$\hat{z}^{(k)} = A \begin{bmatrix} z^{(k)} \\ 0 \end{bmatrix}. \quad (7.5.11)$$

Тогда

$$\hat{z}^{(k)} = b_k - \hat{z}^{(k-1)} \quad (7.5.12)$$

а векторы $\hat{z}^{(k)}$ вычисляются рекуррентно следующим способом:

$$\hat{z}^{(k)} = \hat{z}^{(k-1)} + \begin{bmatrix} 0 & \dots & 0 & I & p_{k+1}^{(k)} & \dots & p_{n-1}^{(k)} \end{bmatrix} \gamma_k \quad (7.5.13)$$

Построенный векторный алгоритм имеет параллельную форму высотой $O(n)$.

§ 8. Дихотомия в векторных алгоритмах

8.1. Быстрые алгоритмы для трёхдиагональных систем

Рассмотрим систему (5.1.1), считая, что матрица $A = [a_{ij}]_{ij=0}^{n-1}$ блочно-трёхдиагональна, блочного порядка n , с блоками порядка p . Будем опираться на то, что процесс решения системы может быть разделен на два этапа: 1) вычисление трёхдиагонального разложения матрицы A^{-1} ; 2) умножения матрицы A^{-1} на вектор правой части с использованием ее трёхдиагонального разложения. Этап 2) реализуется ценой $O(n \log_2 n)$ операций, так как сводится к нескольким умножениям на вектор трёхдиагональных матриц. Поэтому если мы хотим ускорить процесс в целом, то это следует сделать в отношении этапа 1).

Предположим, что матрица A невырожденная вместе со всеми ведущими подматрицами $A_k = [a_{ij}]_{ij=0}^k$. Начнем с того, что возьмем (как основу для наших построений) векторный алгоритм (7.1.10) и получим для него полиномиальное представление, т.е. заменим операции с векторами на операции с многочленами. Блочные многочлены от переменной z нулевого шага определим таким образом:

$$x^{(0)}(z) = y^{(0)}(z) = I, \quad (8.1.1)$$

$$\beta_i^{(0)}(z) = \sum_{j=0}^{n-1} \beta_{ij}^{(0)} z^j = \sum_{j=0}^{n-1} d_{i, n-2-j} z^j, \quad i=1, 2, 3, 4.$$

Далее, многочлены k -го шага введем с помощью следующих рекуррентных соотношений

$$\begin{bmatrix} x^{(k)}(z) & y^{(k)}(z) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x^{(k-1)}(z) & y^{(k-1)}(z) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & t_k \\ s_k z & z \end{bmatrix}, \quad (8.1.2)$$

$$\begin{bmatrix} \beta_1^{(k)}(z) & \beta_2^{(k)}(z) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \beta_1^{(k-1)}(z) & \beta_2^{(k-1)}(z) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z & t_k z \\ s_k & I \end{bmatrix}, \quad (8.1.3)$$

$$\begin{bmatrix} \beta_3^{(k)}(z) & \beta_4^{(k)}(z) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \beta_3^{(k-1)}(z) & \beta_4^{(k-1)}(z) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & t_k \\ s_k z & z \end{bmatrix}. \quad (8.1.4)$$

Сравнивая эти формулы с (7.1.10), приходим к выводу: коэффициент при z^j в многочленах $x^{(k)}(z)$ и $y^{(k)}(z)$ совпадает с j -й компонентой соответственно векторов $x^{(k)}$ и $y^{(k)}$; коэффициент при z^j в многочленах $\beta_i^{(k)}(z)$ совпадает с $n-2-j$ -й компонентой вектора $d_i^{(k)}$ ($i=1, 2, 3, 4$). Заметим также, что алгоритм, реализующий непосредственно формулы (8.1.1)-(8.1.4), содержит некоторые избыточные вычисления по сравнению с (7.1.10). Тем не менее, чтобы построить быстрый алгоритм, мы будем опираться именно на формулы (8.1.1)-(8.1.4). В интересах сокращения записи положим

$$M^k = \{ \beta_i^{(k)}(z), \quad i=1, 2, 3, 4 \}. \quad (8.1.5)$$

Введем в рассмотрение матрицы

$$R^{kl}(z) = \begin{bmatrix} r_{ij}^{kl}(z) \end{bmatrix}_{ij=0}^l = \begin{bmatrix} I & t_{k+1} \\ s_{k+1} z & z \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & t_{k+2} \\ s_{k+2} z & z \end{bmatrix} \dots \begin{bmatrix} I & t_l \\ s_l z & z \end{bmatrix}, \quad (8.1.6)$$

$$U^{kl}(z) = \begin{bmatrix} u_{ij}^{kl}(z) \end{bmatrix}_{ij=0}^l = \begin{bmatrix} z & t_{k+1} z \\ s_{k+1} & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z & t_{k+2} z \\ s_{k+2} & I \end{bmatrix} \dots \begin{bmatrix} z & t_l z \\ s_l & I \end{bmatrix}, \quad (8.1.7)$$