

## СМЕШАННЫЙ КЛЕТОЧНЫЙ МЕТОД УМНОЖЕНИЯ МАТРИЦ

**Ключевые слова:** метод Штрассена, быстрый клеточный метод умножения матриц, матричные вычислительные системы.

Организация матричных вычислений является предметом интенсивных теоретических и экспериментальных исследований. Переход к верхнему уровню организации вычислений, образованному операциями над клетками матриц, приводит к дальнейшему увеличению степени внутреннего параллелизма реализуемых алгоритмов, достижению более выгодного соотношения между объемом вычислений и накладными расходами на организацию вычислений, особенно на обмен данными. В связи с этим динамично разрабатываются матричные вычислительные системы, ориентированные на реализацию клеточных алгоритмов, а также мультипроцессорные системы, в которых одновременно используется параллелизм различных уровней: от векторных операций, реализуемых в векторных процессорных элементах (ПЭ), до клеточных операций, под которые выделяются отдельные кластеры ПЭ [1–3]. Кроме того, процессорные массивы с систолической организацией вычислений [4] также позволяют использовать как средне-, так и крупномасштабные уровни параллелизма за счет введения в состав ПЭ решающего поля дополнительной локальной памяти, что дает возможность решать задачи произвольных размеров на указанных процессорных массивах с фиксированным числом ПЭ, независимым от размеров массивов входных данных [5].

Клеточные методы решения задач больших размеров наиболее широко используются в линейной алгебре [6], одной из базовых операций которой является операция матричного умножения. В работе [7] впервые представлен быстрый клеточный метод умножения матриц, позволяющий варьировать размер клеток, на которые декомпозируются исходные матрицы, и получать клеточные аналоги известных алгоритмов умножения матриц с минимизированными на 12,5 % мультипликативной и аддитивной сложностями.

Цель настоящей работы — уменьшение вычислительной сложности клеточных аналогов алгоритмов матричного умножения. В данной статье рассматривается смешанный клеточный метод умножения матриц, сочетающий метод Штрассена [8] с быстрым клеточным методом умножения матриц [7], взаимодействие которых приводит к получению клеточных аналогов известных алгоритмов матричного умножения с минимизированными на 25 % мультипликативной и аддитивной сложностями.

Исходные матрицы  $A$  и  $B$  порядка  $n = 2^\gamma$  ( $\gamma > 3$ ), которые декомпозируются на клетки  $A_{ij}$  и  $B_{ij}$  порядка  $2^q$  ( $q \leq \gamma - 3$ ), представлены на рис. 1, где  $m = \frac{n}{2^q} = 2^{\gamma-q}$ ,

$$\xi = \frac{m}{2} = 2^{\gamma-q-1}, \quad i, j = 1, \dots, m.$$

Каждая из полученных клеточных матриц  $A$  и  $B$  порядка  $m$  разбивается, в свою очередь, на четыре клеточные подматрицы  $A_{ij}^{rs}$  и  $B_{ij}^{rs}$  порядка  $\xi$ , где нижние индексы  $i, j = 1, 2$  показывают место этих подматриц в полной  $(m \times m)$ -матрице, а верхние индексы  $r, s = \xi, (m - \xi)$  — соответственно число матричных строк и число матричных столбцов подматриц. Результатом умножения клеточных матриц  $A$  и  $B$  является матрица  $C$ , которая имеет аналогичную каждому из сомножителей клеточную структуру (см. рис. 1).

Сочетание двух методов осуществляется следующим образом. Как известно, метод Штрассена умножения матриц порядка  $n$ , мультипликативная сложность ко-

$$\begin{array}{c}
\begin{array}{c}
\overbrace{2^q} \\
\left[ \begin{array}{c|c|c|c|c|c}
A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1\xi} & A_{1,\xi+1} & \cdots & A_{1m} \\
\vdots & A_{11}^{(\xi,\xi)} & \vdots & \vdots & A_{12}^{(\xi,m-\xi)} & \vdots & \\
\hline
A_{\xi 1} & A_{\xi 2} & \cdots & A_{\xi\xi} & A_{\xi,\xi+1} & \cdots & A_{\xi m} \\
\hline
A_{\xi+1,1} & \cdots & A_{\xi+1,\xi} & A_{\xi+1,\xi+1} & \cdots & A_{\xi+1,m} & \\
\hline
\vdots & A_{21}^{(m-\xi,\xi)} & \vdots & \vdots & A_{22}^{(m-\xi,m-\xi)} & \vdots & \\
\hline
A_{m1} & \cdots & A_{m\xi} & A_{m,\xi+1} & \cdots & A_{mm} & 
\end{array} \right]
\end{array}
\end{array}
\times
\begin{array}{c}
\begin{array}{c}
\overbrace{2^q} \\
\left[ \begin{array}{c|c|c|c|c|c}
B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1\xi} & B_{1,\xi+1} & \cdots & B_{1m} \\
\vdots & B_{11}^{(\xi,\xi)} & \vdots & \vdots & B_{12}^{(\xi,m-\xi)} & \vdots & \\
\hline
B_{\xi 1} & B_{\xi 2} & \cdots & B_{\xi\xi} & B_{\xi,\xi+1} & \cdots & B_{\xi m} \\
\hline
B_{\xi+1,1} & \cdots & B_{\xi+1,\xi} & B_{\xi+1,\xi+1} & \cdots & B_{\xi+1,m} & \\
\hline
\vdots & B_{21}^{(m-\xi,\xi)} & \vdots & \vdots & B_{22}^{(m-\xi,m-\xi)} & \vdots & \\
\hline
B_{m1} & \cdots & B_{m\xi} & B_{m,\xi+1} & \cdots & B_{mm} & 
\end{array} \right]
\end{array}
\end{array}
=
\begin{array}{c}
\begin{array}{c}
\overbrace{2^q} \\
\left[ \begin{array}{c|c|c|c|c|c}
C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1\xi} & C_{1,\xi+1} & \cdots & C_{1m} \\
\vdots & C_{11}^{(\xi,\xi)} & \vdots & \vdots & C_{12}^{(\xi,m-\xi)} & \vdots & \\
\hline
C_{\xi 1} & C_{\xi 2} & \cdots & C_{\xi\xi} & C_{\xi,\xi+1} & \cdots & C_{\xi m} \\
\hline
C_{\xi+1,1} & \cdots & C_{\xi+1,\xi} & C_{\xi+1,\xi+1} & \cdots & C_{\xi+1,m} & \\
\hline
\vdots & C_{21}^{(m-\xi,\xi)} & \vdots & \vdots & C_{22}^{(m-\xi,m-\xi)} & \vdots & \\
\hline
C_{m1} & \cdots & C_{m\xi} & C_{m,\xi+1} & \cdots & C_{mm} & 
\end{array} \right]
\end{array}
\end{array}
\end{array}$$

Рис. 1

того равна  $O(n^{2,807})$ , требует  $\log_2 n$  рекурсивных шагов [8]. Рассмотрим первый шаг рекурсии этого метода, который хорошо адаптирован к параллельной обработке и часто используется для распараллеливания вычислений [9]. В этом случае метод Штрассена в матричном виде применительно к клеточным подматрицам порядка  $\xi$  запишем следующим образом:

$$\begin{aligned}
Z^1 &= (A_{11}^{(\xi,\xi)} + A_{22}^{(m-\xi,m-\xi)})(B_{11}^{(\xi,\xi)} + B_{22}^{(m-\xi,m-\xi)}), \\
Z^2 &= (A_{21}^{(m-\xi,\xi)} + A_{22}^{(m-\xi,m-\xi)})B_{11}^{(\xi,\xi)}, \\
Z^3 &= A_{11}^{(\xi,\xi)}(B_{12}^{(\xi,m-\xi)} - B_{22}^{(m-\xi,m-\xi)}), \\
Z^4 &= A_{22}^{(m-\xi,m-\xi)}(B_{21}^{(m-\xi,\xi)} - B_{11}^{(\xi,\xi)}), \\
Z^5 &= (A_{11}^{(\xi,\xi)} + A_{12}^{(\xi,m-\xi)})B_{22}^{(m-\xi,m-\xi)},
\end{aligned} \tag{1}$$

$$\begin{aligned}
Z^6 &= (A_{21}^{(m-\xi,\xi)} - A_{11}^{(\xi,\xi)})(B_{11}^{(\xi,\xi)} + B_{12}^{(\xi,m-\xi)}), \\
Z^7 &= (A_{12}^{(\xi,m-\xi)} - A_{22}^{(m-\xi,m-\xi)})(B_{21}^{(m-\xi,\xi)} + B_{22}^{(m-\xi,m-\xi)}); \\
C_{11}^{(\xi,\xi)} &= Z^1 + Z^4 - Z^5 + Z^7, \quad C_{12}^{(\xi,m-\xi)} = Z^3 + Z^5, \\
C_{21}^{(m-\xi,\xi)} &= Z^2 + Z^4, \quad C_{22}^{(m-\xi,m-\xi)} = Z^1 - Z^2 + Z^3 + Z^6.
\end{aligned} \tag{2}$$

В отличие от метода Штрассена, который оперирует числовыми подматрицами порядка  $n/2$ , в вычислительном процессе согласно формулам (1) и (2) участвуют клеточные подматрицы порядка  $\xi$ , декомпозированные на клетки заданного порядка  $2^q$ , и вычисление матричных произведений осуществляется с использованием быстрого клеточного метода умножения матриц [7]. Такое сочетание двух методов образует смешанный клеточный метод умножения матриц, который формализуем следующим образом.

Обозначим суммы клеточных  $(\xi \times \xi)$ -подматриц, входящие в (1),  $X^i$  и  $Y^i$  ( $i = 1, 2, \dots, 5$ ):

$$\begin{aligned} X^1 &= (A_{11}^{(\xi, \xi)} + A_{22}^{(m-\xi, m-\xi)}), & Y^1 &= (B_{11}^{(\xi, \xi)} + B_{22}^{(m-\xi, m-\xi)}), \\ X^2 &= (A_{21}^{(m-\xi, \xi)} + A_{22}^{(m-\xi, m-\xi)}), & Y^2 &= (B_{12}^{(\xi, m-\xi)} - B_{22}^{(m-\xi, m-\xi)}), \\ X^3 &= (A_{11}^{(\xi, \xi)} + A_{12}^{(\xi, m-\xi)}), & Y^3 &= (B_{21}^{(m-\xi, \xi)} - B_{11}^{(\xi, \xi)}), \\ X^4 &= (A_{21}^{(m-\xi, \xi)} - A_{11}^{(\xi, \xi)}), & Y^4 &= (B_{11}^{(\xi, \xi)} + B_{12}^{(\xi, m-\xi)}), \\ X^5 &= (A_{12}^{(\xi, m-\xi)} - A_{22}^{(m-\xi, m-\xi)}), & Y^5 &= (B_{21}^{(m-\xi, \xi)} + B_{22}^{(m-\xi, m-\xi)}). \end{aligned} \quad (3)$$

Тогда выражение (1) примет следующий вид:

$$\begin{aligned} Z^1 &= X^1 Y^1, & Z^2 &= X^2 B_{11}^{(\xi, \xi)}, & Z^3 &= A_{11}^{(\xi, \xi)} Y^2, \\ Z^4 &= A_{22}^{(m-\xi, m-\xi)} Y^3, & Z^5 &= X^3 B_{22}^{(m-\xi, m-\xi)}, & Z^6 &= X^4 Y^4, & Z^7 &= X^5 Y^5. \end{aligned} \quad (4)$$

На первом этапе смешанного клеточного метода, применяя известную операцию матричного сложения [10] и оперируя клетками матриц порядка  $2^q$ , вычисляем матричные суммы согласно (3) по следующим формулам:

$$\begin{aligned} X_{ij}^1 &= (A_{ij} + A_{\xi+i, \xi+j}), & Y_{ij}^1 &= (B_{ij} + B_{\xi+i, \xi+j}), \\ X_{ij}^2 &= (A_{\xi+i, j} + A_{\xi+i, \xi+j}), & Y_{ij}^2 &= (B_{i, \xi+j} - B_{\xi+i, \xi+j}), \\ X_{ij}^3 &= (A_{ij} + A_{i, \xi+j}), & Y_{ij}^3 &= (B_{\xi+i, j} - B_{ij}), \\ X_{ij}^4 &= (A_{\xi+i, j} - A_{ij}), & Y_{ij}^4 &= (B_{ij} + B_{i, \xi+j}), \\ X_{ij}^5 &= (A_{i, \xi+j} - A_{\xi+i, \xi+j}), & Y_{ij}^5 &= (B_{\xi+i, j} + B_{\xi+i, \xi+j}), \end{aligned} \quad (5)$$

где  $i, j = 1, \dots, \xi$ .

На втором этапе вычисляем семь матричных произведений  $Z^1, Z^2, \dots, Z^7$  согласно формуле (4), для реализации каждого из которых применяем клеточный метод матричного умножения [7]. Для нахождения первого матричного произведения  $Z^1$  используются клеточные подматрицы-операнды  $X^1$  и  $Y^1$  порядка  $\xi$ , которые изображены на рис. 2.

$$2^q \left\{ \begin{array}{cccc} X_{11}^1 & X_{12}^1 & \dots & X_{1\xi}^1 \\ X_{21}^1 & X_{22}^1 & \dots & X_{2\xi}^1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ X_{\xi 1}^1 & X_{\xi 2}^1 & \dots & X_{\xi \xi}^1 \end{array} \right\} \times 2^{q+1} \left\{ \begin{array}{cccc} Y_{11}^1 & Y_{12}^1 & \dots & Y_{1\xi}^1 \\ Y_{21}^1 & Y_{22}^1 & \dots & Y_{2\xi}^1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ Y_{\xi 1}^1 & Y_{\xi 2}^1 & \dots & Y_{\xi \xi}^1 \end{array} \right\} = 2^q \left\{ \begin{array}{cccc} Z_{11}^1 & Z_{12}^1 & \dots & Z_{1\xi}^1 \\ Z_{21}^1 & Z_{22}^1 & \dots & Z_{2\xi}^1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ Z_{\xi 1}^1 & Z_{\xi 2}^1 & \dots & Z_{\xi \xi}^1 \end{array} \right\}$$

Рис. 2

Согласно клеточному методу [7] вначале определяются матричные коэффициенты  $R_{ik}$  и  $F_{kj}$ :

$$\begin{aligned} R_{ik}^1 &= (X_{2i-1,2k-1}^1 + X_{2i,2k}^1), & F_{kj}^1 &= (Y_{2k-1,2j-1}^1 + Y_{2k,2j}^1), \\ R_{ik}^2 &= (X_{2i,2k-1}^1 + X_{2i,2k}^1), & F_{kj}^2 &= (Y_{2k-1,2j}^1 - Y_{2k,2j}^1), \\ R_{ik}^3 &= (X_{2i-1,2k-1}^1 + X_{2i-1,2k}^1), & F_{kj}^3 &= (Y_{2k,2j-1}^1 - Y_{2k-1,2j-1}^1), \\ R_{ik}^4 &= (X_{2i,2k-1}^1 - X_{2i-1,2k-1}^1), & F_{kj}^4 &= (Y_{2k-1,2j-1}^1 + Y_{2k-1,2j}^1), \\ R_{ik}^5 &= (X_{2i-1,2k}^1 - X_{2i,2k}^1), & F_{kj}^5 &= (Y_{2k,2j-1}^1 + Y_{2k,2j}^1), \end{aligned} \quad (6)$$

где  $i, j, k = 1, 2, \dots, p$ ;  $p = \frac{n/2}{2^{q+1}} = \frac{n}{2^{q+2}} = 2^{\gamma-q-2}$ .

Затем выполняются регулярные вычисления матриц  $Q_{ij}$ :

$$\begin{aligned} Q_{ij}^1 &= \sum_{k=1}^p R_{ik}^1 F_{kj}^1, & Q_{ij}^2 &= \sum_{k=1}^p R_{ik}^2 Y_{2k-1,2j-1}^1, \\ Q_{ij}^3 &= \sum_{k=1}^p X_{2i-1,2k-1}^1 F_{kj}^2, & Q_{ij}^4 &= \sum_{k=1}^p X_{2i,2k}^1 F_{kj}^3, & Q_{ij}^5 &= \sum_{k=1}^p R_{ik}^3 Y_{2k,2j}^1, \\ Q_{ij}^6 &= \sum_{k=1}^p R_{ik}^4 F_{kj}^4, & Q_{ij}^7 &= \sum_{k=1}^p R_{ik}^5 F_{kj}^5, \end{aligned} \quad (7)$$

где  $i, j, k = 1, 2, \dots, p$ .

В заключение вычисляются матрицы  $Z_{ij}^1$ :

$$\begin{aligned} Z_{2i-1,2j-1}^1 &= Q_{ij}^1 + Q_{ij}^4 - Q_{ij}^5 + Q_{ij}^7, & Z_{2i-1,2j}^1 &= Q_{ij}^3 + Q_{ij}^5, & Z_{2i,2j-1}^1 &= Q_{ij}^2 + Q_{ij}^4, \\ Z_{2i,2j}^1 &= Q_{ij}^1 - Q_{ij}^2 + Q_{ij}^3 + Q_{ij}^6, \end{aligned} \quad (8)$$

где  $i, j = 1, 2, \dots, p$ .

Аналогичным образом определяем остальные матричные произведения  $Z^2, Z^3, \dots, Z^7$  согласно (4).

После вычисления указанных произведений, на третьем, окончательном, этапе смешанного клеточного метода вычисляем результирующие матрицы  $C_{ij}$  порядка  $2^q$  по следующим формулам:

$$\begin{aligned} C_{ij} &= Z_{ij}^1 + Z_{ij}^4 - Z_{ij}^5 + Z_{ij}^7, & C_{i,\xi+j} &= Z_{ij}^3 + Z_{ij}^5, \\ C_{\xi+i,j} &= Z_{ij}^2 + Z_{ij}^4, & C_{\xi+i,\xi+j} &= Z_{ij}^1 - Z_{ij}^2 + Z_{ij}^3 + Z_{ij}^6, \end{aligned} \quad (9)$$

где  $i, j = 1, 2, \dots, \xi$ .

Перейдем к оценке вычислительной сложности клеточных аналогов известных алгоритмов матричного умножения, которые могут быть получены на основе метода (4)–(9). При вычислении матричных выражений (5) и (9) этот метод требует соответственно  $10\xi^2$  и  $8\xi^2$  матричных операций сложения. Для каждой матричной операции сложения внутренний алгоритм требует  $2^{2q}$  скалярных операций сложения. Таким образом, суммарная аддитивная сложность вычислений (5) и (9), определяемая количеством скалярных операций сложения, составляет

$$\begin{aligned} W_a^{(5,9)} &= W_a^{(5)} + W_a^{(9)} = 10\xi^2 \cdot 2^{2q} + 8\xi^2 \cdot 2^{2q} = 18 \left( \frac{m}{2} \right)^2 \cdot 2^{2q} = \\ &= 18 \left( \frac{n}{2^{q+1}} \right)^2 \cdot 2^{2q} = 4,5n^2 \text{ (операций сложения)}. \end{aligned}$$

Оценим сложность вычисления одного из семи матричных произведений  $Z^1$ , т.е. вычислений (6), (7) и (8). При определении матричных коэффициентов (6) и

матриц  $Z_{ij}^1$  (8) внешние алгоритмы требуют соответственно  $10p^2$  и  $8p^2$  матричных операций сложения, для каждой из которых внутренний алгоритм требует  $2^{2q}$  скалярных операций сложения. Следовательно, суммарная аддитивная сложность вычислений (6) и (8) составит

$$W_a^{(6,8)} = 10p^2 \cdot 2^{2q} + 8p^2 \cdot 2^{2q} = 10 \left( \frac{n}{2^{q+2}} \right)^2 \cdot 2^{2q} + 8 \left( \frac{n}{2^{q+2}} \right)^2 \cdot 2^{2q} = \\ = 0,625n^2 + 0,5n^2 = 1,125n^2 \text{ (операций сложения).}$$

При вычислении матричных выражений (7) внешний алгоритм требует  $7p^3$  матричных операций умножения и  $7(p^3 - p^2)$  матричных операций сложения.

Используя в качестве внутреннего алгоритма традиционный алгоритм матричного умножения [10], который требует  $2^{3q}$  скалярных операций умножения и  $(2^{3q} - 2^{2q})$  скалярных операций сложения, получаем для мультипликативной сложности, определяемой количеством скалярных операций умножения, и аддитивной сложности вычислений (7) следующие значения:

$$W_M^{(7)} = 7p^3 \cdot 2^{3q} = 7 \left( \frac{n}{2^{q+2}} \right)^3 \cdot 2^{3q} \approx 0,109n^3 \text{ (операций умножения),} \\ W_a^{(7)} = 7(p^3 \cdot 2^{3q} - p^2 \cdot 2^{2q}) = 7 \left[ \left( \frac{n}{2^{q+2}} \right)^3 \cdot 2^{3q} - \left( \frac{n}{2^{q+2}} \right)^2 \cdot 2^{2q} \right] \approx \\ \approx 0,109n^3 - 0,437n^2 \text{ (операций сложения).}$$

Таким образом, на основе предложенного смешанного клеточного метода (4)–(9) получаем клеточный аналог традиционного алгоритма со следующими значениями мультипликативной и аддитивной сложностей:

$$W_M = 7W_M^{(7)} \approx 7 \cdot 0,109n^3 = 0,763n^3 \text{ (операций умножения),} \\ W_a = 7(W_a^{(6,8)} + W_a^{(7)}) + W_a^{(5,9)} \approx 7(1,125n^2 + 0,109n^3 - 0,437n^2) + 4,5n^2 \approx \\ \approx 0,763n^3 + 9,316n^2 \text{ (операций сложения).}$$

Аналогичным образом рассчитываются мультипликативная и аддитивная сложности клеточных аналогов других известных алгоритмов матричного умножения, значения которых приведены в табл. 1.

**Таблица 1**

Клеточные аналоги алгоритмов матричного умножения, полученные на основе смешанного клеточного метода (настоящая статья)	Вычислительная сложность (число операций)	
	Мультипликативная, $W_M$	Аддитивная, $W_a$
Традиционного алгоритма [10]	$0,763n^3$	$\approx 0,763n^3$
Алгоритма Винограда [11]	$\approx 0,382n^3$	$\approx 1,147n^3$
Алгоритма Штрассена [8]	$\approx 0,763 \left( \frac{7^q}{2^{3q}} \right) n^3$	$\approx 0,763 \left( \frac{6 \cdot 7^q - 5 \cdot 2^{2q}}{2^{3q}} \right) n^3$
Алгоритма Елфимовой–Капитоновой [12]	$\approx 0,334n^3$	$\approx 1,004n^3$

Предложенный метод наиболее эффективен при большом порядке исходных матриц ( $n > 10^3$ ), когда сложность  $O(n^3) \gg O(n^2)$ . Принимая во внимание этот факт, в табл. 1 даны приближенные значения операционной сложности без учета сложности  $O(n^2)$ , поскольку уже при  $n = 10^4$  сложность  $O(n^2)$  составляет 0,12% сложности  $O(n^3)$ .

Таким образом, рассмотренный смешанный клеточный метод минимизирует значения мультипликативной и аддитивной сложностей отмеченных алгоритмов матричного умножения на 25%.

Увеличение глубины рекурсии (числа рекурсивных шагов) приводит к дальнейшему уменьшению вычислительной сложности приведенных клеточных аналогов на каждом шаге рекурсии.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ:

1. Giloi W. K. Parallel supercomputer architectures and their programming models // *Parallel Computing*. — 1994. — **20**. — P. 1443–1470.
2. Giloi W. K. The SUPRENUM supercomputer: Goals, achievements and lessons learned // *Ibid.* — 1994. — **20**. — P. 1407–1425.
3. Krekel D., Bonniger T., Esser R. A comparative description of massively parallel computers // *Ibid.* — 1995. — **21**. — P. 199–232.
4. Kung H. T., Leiserson C. E. Systolic arrays (for VLSI) // *Sparse Matrix Proc.* — 1978. — Jan. — P. 32–63.
5. Navarro J. J., Liaberia J. M., Valoro M. Partitioning: An essential step in mapping algorithms into array processors // *Computer*. — 1987. — **21**, N 7. — P. 77–89.
6. Лысанов С. Ю. Клеточные методы решения задач линейной алгебры // *Вопр. кибернетики*. — 1988. — № 135. — С. 64–73.
7. Елфимова Л. Д. Быстрый клеточный метод умножения матриц // *Кибернетика и системный анализ*. — 2008. — № 3. — С. 55–59.
8. Strassen V. Gaussian elimination is not optimal // *Numer. Math.* — 1969. — **13**. — P. 354–356.
9. Grayson B., Van de Geijn R. A high performance parallel Strassen implementation // *Paral. Proces. Letters*. — 1996. — **6**. — P. 3–12.
10. Фаддеев Д. К., Фаддеева В. Н. Вычислительные методы линейной алгебры. — М.; Л.: Физматгиз, 1963. — 734 с.
11. Winograd S. A. A new algorithm for inner product // *IEEE Trans. Comp.* — 1968. — **C-18**. — P. 693–694.
12. Елфимова Л. Д., Капитонова Ю. В. Быстрый алгоритм для умножения матриц и его эффективная реализация на систолических массивах // *Кибернетика и системный анализ*. — 2001. — № 1. — С. 135–150.

*Поступила 02.06.2008*