

О. В. Белякова

ЭФФЕКТИВНОСТЬ МНОГОСЕТОЧНОГО МЕТОДА С ПОЛУУКРУПНЕНИЕМ В КАЧЕСТВЕ СГЛАЖИВАЮЩЕЙ ИТЕРАЦИИ

Для решения систем линейных уравнений с блочнотредиагональной матрицей исследована эффективность применения многосеточного метода с полуукрупнением в качестве сглаживающей итерации. Представлены численные результаты исследования.

For solving systems of linear equations with block tridiagonal matrices there is considered an efficiency of multi-grid method with semi-coarse as smoothing iteration. Numerical results are presented.

Ключевые слова: многосеточный метод, сетки с полуукрупнением, системы линейных уравнений, сглаживающие итерации.

Key words: multi-grid method, semi-coarse grids, systems of linear equation, smoothing iterations. system of linear equations, block-tridiagonal matrix, method of cyclic reduction.

Введение

Численное решение краевых задач для двумерных эллиптических уравнений конечно-разностным методом, или методом Галеркина, приводит к необходимости решать системы линейных алгебраических уравнений с блочнотредиагональной матрицей

$$\mathbf{A}\mathbf{u} = \mathbf{f}, \quad (1)$$

$$\mathbf{A} = \text{blocktridiag}(\mathbf{L}_i, \mathbf{D}_i, \mathbf{R}_i), \mathbf{L}_i, \mathbf{D}_i, \mathbf{R}_i \in \mathfrak{R}^{m \times m}, i = 1, \dots, n. \quad (2)$$

Как известно (например, [1]–[4]), эффективным итерационным методом решения задачи (1)–(2) является многосеточный метод (MGM, MultiGrid Method). Эта эффективность связана с тем, что скорость сходимости MGM не зависит от количества неизвестных в системе.

В работе [5] для численного решения задачи Дирихле двумерного уравнения диффузии описан и исследован MGM с полуукрупнением сетки MGM_{SC}^x (SC – semi-coarse grids, укрупнение сетки в два раза выполнялось только по одному измерению x). В рассмотренном варианте многосеточного метода в качестве сглаживающих итераций применялся блочный метод Гаусса – Зейделя *zebra-line*. Доказано, что для случая



постоянных коэффициентов в дифференциальном уравнении такой выбор сглаживающих итераций позволяет оценить константой двухсеточные параметры α_l, β_l в оценке оператора перехода MGM_{SC}^x :

$$\|M^{MGM_{SC}^x}\|_A \leq \max_{1 \leq l \leq \maxlevel-1} (\alpha_l \cdot \beta_l), \alpha_l \leq c_U \leq 1, \beta_l \leq c_D \leq 1, c_U + c_D < 2. \quad (3)$$

Здесь \maxlevel обозначает общее количество используемых сеток при поиске решения на сетке с номером $l = 1$, с помощью α_l учитывается влияние сглаживающих итераций при переходе с мелкой сетки на крупную, β_l — при переходе с крупной на мелкую. Итак, сам оператор MGM_{SC}^x оценивается некоторой константой, меньшей единицы.

В данной работе для численного решения системы (1)–(2) с симметричной положительно определенной матрицей исследуется эффективность применения в качестве сглаживающих итераций многосеточного метода с полуукрупнением по второму измерению MGM_{SC}^y . Поскольку многосеточный метод трудоемкий, то рассматривались случаи сглаживающих итераций MGM_{SC}^y только на «подъеме», то есть при переходе с самой крупной сетки на самую мелкую сетку.

1. Описание многосеточного метода с полуукрупнением и многосеточными сглаживающими итерациями

Пусть решается система (1), в которой

$$A = \text{blocktridiag}(L_{i-1}, D_i, L_i), D_i, L_i \in \mathfrak{R}^{n_x \times n_x}, A \in \mathfrak{R}^{n_x \cdot n_y \times n_x \cdot n_y}, A > 0. \quad (4)$$

Векторы u и f рассматриваются как блочные вектор-столбцы из $\mathfrak{R}^{n_x \cdot n_y}$:

$$f = (F_1, F_2, \dots, F_{n_y})^T, u = (U_1, U_2, \dots, U_{n_x})^T, F_i, U_i \in \mathfrak{R}^{n_x}, i = 1, \dots, n_y.$$

Для решения системы (1), (4) многосеточный метод MGM_{SC}^x использует последовательность систем $A_{l_x} u_x = f_x, l_x = 1, \dots, k_x$, в каждой из которых количество блоков $U_i \in \mathfrak{R}^{n_y}, i = 1, \dots, n_x^{l_x}$ неизвестного вектора u_x уменьшается, но их размерность остается неизменной; порядок перехода от одной системы к другой соответствует схеме V-цикла. Матрицы A_l вспомогательных систем строятся рекуррентно, при $l = 1$ A_l совпадает с матрицей заданной системы. A_{l+1} вычисляется по выбранному правилу, например, методом Галеркина или методом исключения строк в системе A_l (см.: [6]):

$$A_{l+1} = \text{reduce}(A_l). \quad (5)$$

В результате получается матрица той же структуры, которую имеет исходная матрица $A_{l+1} = \text{blocktridiag}(L_{i-1}^{(l+1)}, D_i^{(l+1)}, L_i^{(l+1)})$.

Многосеточный метод MGM_{SC}^y полностью аналогичен MGM_{SC}^x , но применяется к системе с другим порядком уравнений:

$$A = \text{blocktridiag}(L'_{i-1}, D'_i, L'_i), D'_i, L'_i \in \mathfrak{R}^{n_y \times n_y}, A \in \mathfrak{R}^{n_y \cdot n_x \times n_y \cdot n_x}, A > 0 \quad (4')$$

Обозначим через m_U количество сглаживающих итераций после перехода с крупной сетки на следующую более мелкую (при «подъеме»), m_D — количество сглаживающих итераций перед переходом с мелкой сетки на следующую более крупную (при «спуске»). Итерацию MGM_{SC}^x удобно описать с помощью псевдокода следующим образом:

```

1   $l_y = 1$ ;
2  for  $l_x = 1$  to  $k_x - 1$  do
3    BlockGS_x ( $l_x, l_y, m_D$ ); {сглаживающие итерации Гаусса - Зейделя}
5    Coarse_f_x ( $l_x, l_y$ ); {отображение правой части системы на сетку ( $l_x + 1$ )}
6  endfor;
7   $l_x = k_x$ ; {  $k_x$  - номер самой грубой сетки}
8  SolveInLine_x ( $l_x, l_y$ ); {точное решение системы }
9  While  $l_x > 1$  do
10   Prolongation_x ( $l_x, l_y$ ); { продолжение решения на сетку ( $l_x - 1$ ) }
11    $l_x = l_x - 1$ ;
12   BlockGS_x ( $l_x, l_y, m_U$ );
13  endwhile

```

Обозначим описанный алгоритм $MGM_{SC}^1(m_U, m_D)$. Через MGM_{SC}^2 обозначим алгоритм, полученный из $MGM_{SC}^1(m_U, m_D)$ заменой оператора сглаживающей итерации на «подъеме» в строке 12 оператором:

if $l_x = 1$ then $MGM_{SC}^y(l_x, m_U, m_D)$ else BlockGS_x (l_x, l_y, m_U),

который приведет к тому, что только на самой мелкой сетке будет выполняться многосеточная сглаживающая итерация, а на других — сглаживающие итерации блочного метода Гаусса — Зейделя.

Через $MGM_{SC}^3(m_U, m_D)$ обозначим алгоритм, полученный из алгоритма $MGM_{SC}^1(m_U, m_D)$ заменой оператора сглаживающей итерации на «подъеме» в строке 12 оператором

if $l_x < > 1$ then $MGM_{SC}^y(l_x, m_U, m_D)$ else BlockGS_x (l_x, l_y, m_U),

который приведет к тому, что на всех сетках, кроме самой мелкой, будет выполняться многосеточная сглаживающая итерация, а на самой мелкой — сглаживающие итерации блочного метода Гаусса — Зейделя.

Обозначим через $MGM_{SC}^4(m_U, m_D)$ алгоритм, который получается из $MGM_{SC}^1(m_U, m_D)$ заменой оператора в строке 12 оператором $MGM_{SC}^y(l_x, m_U, m_D)$; на всех сетках в качестве сглаживающей итерации будет использоваться многосеточная итерация с полуукрупнением.

Оценим далее стоимость каждого из описанных алгоритмов.

2. Оценка вычислительной сложности алгоритмов

Оценим и сравним количество арифметических операций, необходимых для выполнения каждой из итераций MGM_{SC}^k , $k = 1, 2, 3, 4$. Элементы матриц вспомогательных систем вычисляются один раз, поэтому не будем включать эти вычисления в общий объем работы.

Обозначим через $C^{GS} n_x n_y$ количество операций на выполнение сглаживающей итерации блочным методом Гаусса — Зейделя для при-



ближенного решения системы размером $n_x n_y$, C^{GS} – положительная константа, не зависящая от n_x, n_y ; через $C^S \frac{n_x}{2} n_y$ – количество операций на выполнение отображения правой части системы и операции продолжения на сетку размером $\frac{n_x}{2} n_y$. C^S в силу простоты операторов $Coarse_f_x$ и $Plolongation_x$ примерно соответствует константе при оценке количества действий для одной итерации Зейделя ($C^S \ll C^{GS}$). Подсчитаем число арифметических операций, необходимых для выполнения $MGM_{SC}^1(m_U, m_D)$ (стоимость одной итерации).

При «спуске» выполняются арифметические действия в количестве

$$m_D C^{GS} n_x n_y (1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{2^{k_x-1}}) + C^S n_x n_y (\frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{2^{k_x}}) \approx n_x n_y (2m_D C^{GS} + C^S) \quad (6)$$

(последняя вспомогательная система решается точно прогонкой).

При «подъеме» выполняется $m_U C^{GS} n_x n_y (\frac{1}{2^{k_x-1}} + \dots + \frac{1}{2} + 1) \approx 2m_U C^{GS} n_x n_y$ действий. При выполнении одной итерации $MGM_{SC}^1(m_U, m_D)$ требуется примерно $n_x n_y ((2m_D + 2m_U) C^{GS} + C^S)$ действий.

В силу определений на «спуске» в $MGM_{SC}^k, k = 2, 3, 4$ затрачивается такое же количество операций (6), что и в $MGM_{SC}^1(m_U, m_D)$. На «подъеме» в них выполняется следующее количество действий:

$$MGM_{SC}^2(m_U, m_D) : m_U C^{GS} n_x n_y (\frac{1}{2^{k_x-1}} + \dots + \frac{1}{2}) + n_x n_y ((2m_U + 2m_D) C^{GS} + C^S) \frac{n!}{r!(n-r)!},$$

$$MGM_{SC}^3(m_U, m_D) : m_U C^{GS} n_x n_y + n_x n_y ((2m_U + 2m_D) C^{GS} + C^S) (\frac{1}{2^{k_y-1}} + \dots + \frac{1}{2}),$$

$$MGM_{SC}^4(m_U, m_D) : n_x n_y ((2m_U + 2m_D) C^{GS} + C^S) (\frac{1}{2^{k_y-1}} + \dots + \frac{1}{2} + 1).$$

Упростим данные выражения и объединим результаты в таблице 1. Из этой таблицы видно, насколько $MGM_{SC}^4(m_U, m_D)$ «дороже» других итераций. Ввиду оценки (3) определения многосеточных итераций $MGM_{SC}^k(m_U, m_D), k = 1, 2, 3, 4$ и оценок их стоимости представляется разумным исследовать эффективность методов $MGM_{SC}^k(\frac{3}{2}, \frac{1}{2}), k = 1, 2, 4$.

Таблица 1

Стоимость многосеточных итераций $MGM_{SC}^k(m_U, m_D), N \equiv n_x n_y$

Название итерации	Стоимость итерации	$m_U = m_D = m$	$m_U = \frac{3}{2}, m_D = \frac{1}{2}$
MGM_{SC}^1	$N \cdot ((2m_D + 2m_U) C^{GS} + C^S)$	$N \cdot (4m C^{GS} + C^S)$	$N \cdot (4C^{GS} + C^S)$
MGM_{SC}^2	$N \cdot ((4m_D + 3m_U) C^{GS} + 2C^S)$	$N \cdot (7m C^{GS} + 2C^S)$	$N \cdot (6,5C^{GS} + 2C^S)$
MGM_{SC}^3	$N \cdot ((4m_D + 3m_U) C^{GS} + 2C^S)$	$N \cdot (7m C^{GS} + 2C^S)$	$N \cdot (6,5C^{GS} + 2C^S)$
MGM_{SC}^4	$N \cdot ((6m_D + 4m_U) C^{GS} + 3C^S)$	$N \cdot (10m C^{GS} + 3C^S)$	$N \cdot (9C^{GS} + 3C^S)$

3. Численные результаты

В [7] показано, что наибольшую трудность в решении задачи (1), (4) методом $MGM_{SC}^1(m_U, m_D)$ при различных способах построения матриц вспомогательных систем вызывают случаи, соответствующие дифференциальному уравнению с быстро меняющимися коэффициентами:

$$\frac{\partial}{\partial x} \left((p(x, y) \frac{\partial u}{\partial x}) \right) + \frac{\partial}{\partial y} \left((q(x, y) \frac{\partial u}{\partial y}) \right) = -f, \quad (x, y) \in D = (0; 1) \times (0; 1) \quad (7)$$

56

Будем предполагать, что в системе (1), (4) $n_x = n_y = n$ матрицы вспомогательных систем строятся по правилу (5), оператор продолжения соответствует шаблону $p = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & & \\ & 1 & \\ & & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$. Введем следующие обозначения:

$$\|\mathbf{r}^{(k)}\| = \sum_{i,j=1}^n |r_{i,j}^{(k)}|, \quad v_k = \|\mathbf{r}^{(k)}\| / \|\mathbf{r}^{(k-1)}\|, \quad \rho = \lim_{k \rightarrow +\infty} v_k,$$

где $\mathbf{r}^{(k)}$ – невязка после k -й многосеточной итерации. Значение скорости сходимости ρ вычислялось в момент, когда первоначальная невязка уменьшилась не менее, чем в 10^{10} раз; $v_k^j, j = 1, 2, 4$, – скорость сходимости $MGM_{SC}^j(\frac{3}{2}, \frac{1}{2})$ на k -й итерации.

Таблица 2

Скорость сходимости и количество итераций $MGM_{SC}^j(\frac{3}{2}, \frac{1}{2}), j = 1, 2, 4$, в зависимости от коэффициентов системы и мелкости сетки

$p(x, y), q(x, y)$	n	64	512	1024
$p(x, y) = 1$ $q(x, y) = 1$	$v_k^1(k)$	0,0838 (9)	0,0876 (9)	0,0879 (9)
	$v_k^2(k)$	0,0005 (4)	0,0004 (4)	0,0004 (4)
	$v_k^4(k)$	0,0005 (4)	0,0004 (4)	0,0004 (4)
$p(x, y) = 1 - e^{-x \cdot y}$ $q(x, y) = 1 +$ $+ 0,8 \sin(14\pi x) \sin(14\pi y)$	$v_k^1(k)$	0,1106 (11)	0,1193 (11)	0,1193 (11)
	$v_k^2(k)$	0,0093 (6)	0,0114 (6)	0,0114 (6)
	$v_k^4(k)$	0,0040 (5)	0,0041 (5)	0,0043 (5)
$p(x, y) = 1 +$ $+ 0,8 \sin(14\pi x) \sin(14\pi y)$ $q(x, y) = 1 - e^{-x \cdot y}$	$v_k^1(k)$	0,1763 (13)	0,1998 (14)	0,2001 (14)
	$v_k^2(k)$	0,0128 (6)	0,0153 (6)	0,0154 (6)
	$v_k^4(k)$	0,0043 (5)	0,0006 (4)	0,0004 (4)

Из таблицы 2 очевидно преимущество $MGM_{SC}^2(\frac{3}{2}, \frac{1}{2}), MGM_{SC}^4(\frac{3}{2}, \frac{1}{2})$ по скорости сходимости в сравнении с $MGM_{SC}^1(\frac{3}{2}, \frac{1}{2})$. Используя еще результаты из таблицы 1, можно оценить объем работы каждым методом для уменьшения первоначальной невязки не менее, чем в 10^{10} раз.



Таблица 3

Количество арифметических действий методами $MGM_{SC}^j(\frac{3}{2}, \frac{1}{2}), j=1,2,4,$
 для уменьшения первоначальной невязки не менее чем в 10^{10} раз

$p(x, y), q(x, y)$	MGM	Количество арифметических действий
$p(x, y) = 1$ $q(x, y) = 1$	MGM_{SC}^1	$N \cdot (36C^{GS} + 9C^S)$
	MGM_{SC}^2	$N \cdot (26C^{GS} + 8C^S)$
	MGM_{SC}^4	$N \cdot (36C^{GS} + 12C^S)$
$p(x, y) = 1 - e^{-x \cdot y}$ $q(x, y) = 1 + 0,8 \sin(14\pi x) \sin(14\pi y)$	MGM_{SC}^1	$N \cdot (44C^{GS} + 11C^S)$
	MGM_{SC}^2	$N \cdot (39C^{GS} + 12C^S)$
	MGM_{SC}^4	$N \cdot (45C^{GS} + 15C^S)$
$p(x, y) = 1 + 0,8 \sin(14\pi x) \sin(14\pi y)$ $q(x, y) = 1 - e^{-x \cdot y}$	MGM_{SC}^1	$N \cdot (56C^{GS} + 14C^S)$
	MGM_{SC}^2	$N \cdot (39C^{GS} + 12C^S)$
	MGM_{SC}^4	$N \cdot (36C^{GS} + 12C^S)$

57

Видно, что MGM_{SC}^2 в любом случае экономичнее MGM_{SC}^1 и во многих — MGM_{SC}^4 . Метод MGM_{SC}^4 наиболее экономичен, но только в отдельных случаях экономичнее MGM_{SC}^2 и не дает преимуществ в большинстве случаев выбора коэффициентов $p(x, y), q(x, y)$ в уравнении (7).

Список литературы

1. Mandel J., McCormick S., Ruge J. An algebraic theory for the multi-grid method including V-cycle // SIAM J. Numer. Anal. 1983. Vol. 20.
2. Hackbusch W. Multi-Grid Method and Applications. Springer, 1985.
3. Maitre J.-F., Musy F. Multigrid Methods for Symmetric Variational Problems: A General Theory and Convergence Estimates for Usual Smoothers // Appl. Math. and Comp. 1987. Vol. 21.
4. Ольшанский М.А. Лекции и упражнения по многосеточным методам. М., 2005.
5. Белякова О.В., Буздин А.А. Многосеточный метод с полуукрупнением для решения систем с блочной трехдиагональной матрицей // Методы вычислений. 2005. № 21. С. 5–19.
6. Буздин А.А., Дедух С.С. Вариант многосеточного метода с полуукрупнением сетки // Вестник Российского государственного университета им. И. Канта. 2009. Вып. 10. С. 74–81.
7. Белякова О.В. Вариант многосеточного метода с полуукрупнением // Вестник Балтийского федерального университета им. И. Канта. 2012. Вып. 10. С. 102–109.

Об авторе

Ольга Владиславовна Белякова — канд. физ.-мат. наук, доц., Балтийский федеральный университет им. И. Канта, Калининград.
 E-mail: obelyakova@yandex.ru

About the author

Dr Olga Belyakova — Ass. Prof., I. Kant Baltic Federal University, Kaliningrad.
 E-mail: obelyakova@yandex.ru