

Список литературы: 1. Черноусько Ф. Л., Акуленко Л. Д., Соколов Б. Н. Управление колебаниями.— М.: Наука, 1980.— 384 с. 2. Табак Д., Куо Б. Оптимальное управление и математическое программирование.— М.: Наука, 1975.— 280 с. 3. Математическая теория оптимальных процессов/Л. С. Понтрягин, В. Г. Болтянский, Р. В. Гамкрелидзе, Е. Ф. Мищенко.— М.: Наука, 1976.— 392 с. 4. Атанс М., Фалб П. Оптимальное управление.— М.: Машиностроение, 1968.— 764 с.

Поступила в редколлегию 10.12.80.

УДК 518.51

Ю. Ф. СЕНЧУК, канд. физ.-мат. наук

ОБОБЩЕНИЕ ОДНОГО КОНЕЧНО-РАЗНОСТНОГО МЕТОДА РЕШЕНИЯ УРАВНЕНИЯ ЛАПЛАСА

Сеточные методы решения уравнений эллиптического типа подробно освещены в работах [1, 2]. Некоторые прямые методы, основанные на динамическом программировании, даны в монографии [3]. Однако авторы этой монографии рассматривают только равномерную квадратную сетку, что недостаточно для целого ряда задач. В статье один из методов, изложенных в работе [3], обобщается на случай неравномерной прямоугольной сетки. Пусть требуется решить уравнение Лапласа $\nabla^2 u(x, y) = 0$ в прямоугольнике $D = \{(x, y) : 0 < x < a; 0 < y < b\}$. Граничное условие $u(x, y)|_{\Gamma} = f(x, y)$. Исходное уравнение — это уравнение Эйлера для функционала $I(u) = \int_D (u_x^2 + u_y^2) dx dy$ (1). Покроем прямоугольник D сеткой прямых $x = x_i$ ($i = 1, 2, \dots, n-1$) и $y = y_j$ ($j = 1, 2, \dots, m-1$). Обозначим $h_i = x_i - x_{i-1}$, $l_j = y_j - y_{j-1}$. Тогда вместо уравнения (1) можно рассматривать функционал

$$I(u) = \sum_{i=1}^n \left[\sum_{j=1}^m \alpha_j^2 (u_{ij} - u_{i,j-1})^2 + \beta_i^2 \sum_{j=1}^{m-1} (u_{ij} - u_{i-1,j})^2 \right], \quad (2)$$

где α_j , β_i обратно пропорциональны l_j , h_i . Введем квадратную матрицу $Q(m-1)$ -го порядка с элементами

$$q_{ij} = \begin{cases} \alpha_i^2 + \alpha_{i+1}^2, & j = i; \\ -\alpha_{\max\{i,j\}}^2, & |i - j| = 1; \\ 0 & \text{во всех остальных случаях} \end{cases}$$

и $(m-1)$ -мерные векторы $u_k = (u_{k1}, u_{k2}, \dots, u_{k, m-1})$, $r_k = (\alpha_1^2 u_{k0}, 0, \dots, 0, \alpha_m^2 u_{km})$, $k = 1, 2, \dots, n$, а также положим $s_k = \alpha_1^2 u_{k0}^2 + \alpha_m^2 u_{km}^2$. Тогда выражение (2) примет вид

$$J(u) = \sum_{k=1}^n [(Qu_k, u_k) - 2(r_k, u_k) + s_k + \beta_k^2 |u_k - u_{k-1}|^2]. \quad (3)$$

Требуется найти векторы u_1, u_2, \dots, u_{n-1} , доставляющие минимум функционалу (3). Следуя идее, изложенной Р. Беллманом и Э. Энджелом [3], обозначим

$$f_k(v) = \min_{\{u_k, u_{k+1}, \dots, u_{n-1}\}} \sum_{i=k}^n [(Qu_i, u_i) - 2(r_i, u_i) + s_i + \beta_i^2 |u_i - u_{i-1}|^2], \quad (4)$$

где $v = u_{k-1}$. Тогда

$$f_k(v) = \min_{u_k} [(Qu_k, u_k) - 2(r_k, u_k) + s_k + \beta_k^2 |u_k - v|^2 + f_{k+1}(u_k)]. \quad (5)$$

Будем искать $f_k(v)$ в виде

$$f_k(v) = (A_k v, v) - 2(b_k, v) + c_k. \quad (6)$$

Подставим это выражение в предыдущее и решим уравнение $\nabla f_k(v) = 0$. Получим

$$u_k = (Q + \beta_k^2 E + A_{k+1})^{-1} (\beta_k^2 v + r_k + b_{k+1}). \quad (7)$$

Преобразуем с помощью этой формулы выражение (5) и сравним результат с равенством (6). Придем к формулам

$$A_k = \beta_k^2 [E - \beta_k^2 (Q + \beta_k^2 E + A_{k+1})^{-1}]; \quad b_k = (E - A_k / \beta_k^2) (r_k + b_{k+1}). \quad (8)$$

Далее, используя равенства (4) при $k=n$ и (6), легко найдем

$$A_n = \beta_n^2 E; \quad b_n = \beta_n^2 u_n. \quad (9)$$

Наконец, из выражения (7), учитывая формулы (8), имеем

$$u_k = (E - A_k / \beta_k^2) u_{k-1} + b_k / \beta_k^2. \quad (10)$$

Итак, исходя из выражений (9) по формулам (8) находим $A_{n-1}, b_{n-1}; A_{n-2}, b_{n-2}; \dots; A_1, b_1$. Затем берем из граничного условия вектор u_0 , по формуле (10) вычисляем u_1, u_2, \dots, u_{n-1} . Докажем теперь, что все матрицы $Q + \beta_k^2 E + A_{k+1}$ неособенны. Прежде всего легко увидеть, что матрица Q — положительно определенная ($Q > 0$). Далее, в силу формул (8), (9)

$$A_{n-1} = \beta_{n-1}^2 \{E - \beta_{n-1}^2 [Q + (\beta_{n-1}^2 + \beta_n^2) E]\}. \quad (11)$$

Поскольку $Q + (\beta_{n-1}^2 + \beta_n^2) E > 0$, матрица $Q + \beta_{n-1}^2 E + A_n$ обратима. Далее,

$$[Q + (\beta_{n-1}^2 + \beta_n^2) E]^{-1} < E / \beta_{n-1}^2,$$

а это согласно выражению (11) значит, что $A_{n-1} > 0$. Следовательно, $0 < A_{n-1} < \beta_{n-1}^2 E$. Применяя метод индукции, предположим, что и при некотором $k < n-1$

$$0 < A_k < \beta_k^2 E. \quad (12)$$

Тогда $0 < (Q = \beta_{k-1}^2 E + A_k)^{-1} < E/\beta_{k-1}^2$.

Отсюда и из выражения (8) имеем $0 < A_{k-1} < \beta_{k-1}^2 E$.

Таким образом, $A_k > 0$ для всех k , а значит, $Q + \beta_k^2 E + A_{k+1} > 0$ для всех k . Следовательно, все матрицы, подлежащие обращению в ходе процесса, неособенны.

Исследуем теперь описанный алгоритм на устойчивость по отношению к малым ошибкам промежуточных вычислений. Пусть на некотором шаге вместо матрицы A_{k+1} была вычислена матрица $\tilde{A}_{k+1} = A_{k+1} + \Delta_{k+1}$. Тогда легко получить

$\Delta_k = (E - \tilde{A}_k/\beta_k^2) \Delta_{k+1} (E - A_k/\beta_k^2)$. Если $\|\Delta_{k+1}\|$ достаточно мало, то $\tilde{A}_k \approx A_k$. Тогда $\|\Delta_k\| \leq \|E - A_k/\beta_k^2\|^2 \|\Delta_{k+1}\|$.

Возьмем в качестве нормы матрицы ее спектральный радиус. В силу неравенства (12) $\|E - A_k/\beta_k^2\| < 1$. Значит, $\|\Delta_k\| < \|\Delta_{k+1}\|$. Это и доказывает, что ошибка, возникшая в ходе промежуточных вычислений, в дальнейшем не возрастает. Данный факт верен и для вычисления b_k и u_k .

Список литературы: 1. Самарский А. А., Николаев Е. С. Методы решения сеточных уравнений.— М.: Наука, 1978.— 591 с. 2. Самарский А. А., Андреев В. Б. Разностные методы решения эллиптических уравнений.— М.: Наука, 1976.— 352 с. 3. Беллман Р., Энджел Э. Динамическое программирование и уравнения в частных производных.— М.: Мир, 1974.— 207 с.

Поступил в редколлегию 04.12.81.