

# Лабораторная работа 1

## “Численное решение обобщенного уравнения Пуассона”

### Задание

1. Разобраться с предложенными в варианте краевой задачей и разностной схемой (см. отдельный файл с вариантами заданий) и одношаговым итерационным методом (см. ниже) и выполнить следующие теоретические задания.

а) Вывести интегральное тождество для решения заданной краевой задачи. Убедиться в симметричности и положительности возникшей билинейной формы задачи.

б) Вывести сумматорное тождество для решения заданной разностной схемы. Убедиться в симметричности и положительной определенности возникшей билинейной формы схемы.

в) Вывести оценку погрешности аппроксимации одного из краевых условий Робина (или Неймана), присутствующего в краевой задаче.

При отсутствии таких краевых условий дать оценку погрешности аппроксимации уравнения.

г) Вывести формулы заданного итерационного метода, специфицированные для заданной разностной схемы с учетом следующего.

Решение разностной схемы  $v_{ij}$ ,  $0 \leq i \leq N$ ,  $0 \leq j \leq M$  удовлетворяет системе линейных алгебраических уравнений, состоящей из аппроксимаций уравнения и краевых условий. Указанная система уравнений должна решаться при помощи заданного одношагового итерационного метода. Приближенные решения следует хранить и обрабатывать как двумерные (а не одномерные) массивы. Реализация всех методов *не предполагает* явное формирование и хранение матрицы системы. Это означает, что методы применяются нестандартно:

для методов Зейделя и релаксации надо в силу основных уравнений системы (т.е. аппроксимаций дифференциального уравнения и краевых условий Неймана и Робина) *выразить искомые компоненты вектора  $k + 1$ -го приближения через предыдущие его компоненты и компоненты вектора  $k$ -го приближения*; это предполагает, что двумерные массивы тем или иным образом *мысленно* упорядочиваются как одномерные;

для методов с постоянным параметром, скорейшего спуска (оба варианта), минимальных невязок (оба варианта) *надо только уметь применять матрицу системы к некоторому вектору*, т.е. вычислять разностные операторы, стоящие в аппроксимациях дифференциального уравнения и краевых условий Неймана и Робина, и (если это необходимо) затем вычитать из результата заданные правые части этих аппроксимаций.

Для применения методов с постоянным параметром, скорейшего спуска, минимальных невязок система должна иметь матрицу  $A = A^T > 0$ . Соответствующие указания по предварительному масштабированию уравнений системы даны для каждой из групп вариантов задания после описания разностных схем.

Для всех методов начальное приближение *должно удовлетворять сеточным условиям Дирихле* (в остальных узлах его можно задать, например, нулем). Последующие приближения в узлах, где задается условие Дирихле, *не должны меняться*

в процессе итераций. Кроме того, в методах с постоянным параметром, скорейшего спуска, минимальных невязок (оба варианта) невязки и произведения матрицы на вектор не должны вычисляться в узлах, где задается условие Дирихле, а скалярные произведения должны браться по всем узлам, кроме тех, где задается условие Дирихле (т.е. где выписываются аппроксимации дифференциального уравнения и краевых условий Неймана или Робина).

2. Подготовить тест решений вида  $u(x, y) = d_0 + d_1x + d_2y$  (в случае декартовой системы координат),  $u(r, \varphi) = d_0 + d_1r + d_2\varphi$  (в случае полярной системы координат) или  $u(r, z) = d_0 + d_1r + d_2z$  (в случае цилиндрической системы координат), на которых решение разностных схем совпадает с точным решением краевой задачи даже на грубых сетках (в пределах вычислительной погрешности).
3. Написать программу в среде Маткад-14 для приближенного с заданной точностью  $\varepsilon > 0$  вычисления решения разностной схемы заданным методом. Постараться реализовать метод максимально эффективно. *Использовать минимальное для заданного метода количество массивов с двумя индексами.*

Представить рабочий лист Маткад-14 с результатами выполнения теста на грубых сетках (не более нескольких десятков узлов по каждому направлению) последовательно при:

- а)  $d_0 \neq 0, d_1 = d_2 = 0$ ;
- б)  $d_1 \neq 0, d_0 = d_2 = 0$ ;
- в)  $d_2 \neq 0, d_0 = d_1 = 0$

с 3D графиками найденного приближенного решения и его погрешности. Значения  $N$  и  $M$  брать в пределах нескольких десятков. Проследить за ростом количества итераций  $k_0(\varepsilon)$  с уменьшением  $\varepsilon$  для нескольких значений  $\varepsilon$ .

Дополнительно подготовить анимации 3D графиков всех последовательных приближений в зависимости от номера итерации, позволяющих проследить за процессом сходимости приближений. Для этого все приближения записывать в качестве элементов некоторого одномерного массива. Масштаб по оси значений в них должен быть заранее подобран и не меняться в ходе анимации. В поле анимации включить выдачу текущего значения параметра FRAME (фактически номера итерации).

4. Решение предложенных в вариантах краевых задач зависит от 4 граничных функций и правой части уравнения  $f$ . Требуется решить 3 задачи:

Группа 471ПМ решает 3 задачи, в которых:

- 1) функции  $g_0$  (или  $q_0$ ) и  $g_3$  (или  $q_3$ ) — ненулевые постоянные, а остальные граничные функции и  $f$  нулевые;
- 2) функции  $g_1$  (или  $q_1$ ) и  $g_2$  (или  $q_2$ ) — ненулевые постоянные, а остальные граничные функции и  $f$  нулевые;
- 3) функция  $f$  зависит только от первой координаты, является ненулевой постоянной на левой половине отрезка изменения этой координаты и равна 0 на правой его половине, а все граничные функции нулевые.

Группа 472ПМ решает 3 задачи, в которых:

- 1) функции  $g_0$  (или  $q_0$ ) и  $g_2$  (или  $q_2$ ) — ненулевые постоянные, а остальные граничные функции и  $f$  нулевые;
- 2) функции  $g_1$  (или  $q_1$ ) и  $g_3$  (или  $q_3$ ) — ненулевые постоянные, а остальные граничные функции и  $f$  нулевые;
- 3) функция  $f$  зависит только от второй координаты, является ненулевой постоянной на правой половине отрезка изменения этой координаты и равна 0 на левой его половине, а все граничные функции нулевые.

Подготовить трехмерные графики найденных решений и анимации, иллюстрирующие сходимость приближений (как и в тестах).

При необходимости могут быть предложены дополнительные задачи с учетом специфики вариантов.

## 1 Одношаговые итерационные методы

Пусть имеется система линейных алгебраических уравнений

$$Ax = b$$

с квадратной матрицей  $A = A^T > 0$  порядка  $n$ .

Во всех используемых в задании одношаговых итерационных методах задается произвольное начальное приближение  $x^0$ . Конкретный итерационный метод определяется способом вычисления по известному приближению  $x^k$  нового приближения  $x^{k+1}$ . Для заданной точности  $\varepsilon > 0$  итерации выполняются для  $k = 0, 1, \dots, k_0(\varepsilon)$  до удовлетворения предложенного практического условия окончания итераций.

### 1.1 Метод Зейделя

Метод Зейделя определяется формулами

$$x_i^{k+1} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{k+1} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^k \right), \quad i = 1, \dots, n.$$

Первая из сумм считается равной 0 при  $i = 1$ , а вторая — при  $i = n$ .

### 1.2 Метод релаксации

В методе релаксации сначала вычисляется вспомогательное приближение

$$\tilde{x}_i^{k+1} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{k+1} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^k \right), \quad i = 1, \dots, n.$$

Первая из сумм считается равной 0 при  $i = 1$ , а вторая — при  $i = n$ . Затем новое приближение вычисляется по формуле

$$x^{k+1} = \omega \tilde{x}^{k+1} + (1 - \omega) x^k,$$

где  $\omega \in (0, 1]$  — параметр релаксации.

### 1.3 Метод с постоянным параметром

Метод с постоянным параметром определяется формулами

$$x_i^{k+1} = x_i^k - \tau r_i^k, \quad i = 1, \dots, n,$$

где

$$r_i^k \equiv (Ax^k - b)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j^k - b_i, \quad i = 1, \dots, n,$$

а  $\tau$  — параметр метода. В данном задании рекомендуется его вычислить по формуле  $\tau = 1/\|A\|_\infty$ , где

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|.$$

### 1.4 Метод скорейшего спуска (вариант А)

В методе скорейшего спуска (вариант А) сначала вычисляется вектор невязки

$$r_i^k \equiv (Ax^k - b)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j^k - b_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

Затем вычисляется величина

$$\alpha_k = \frac{\sum_{i=1}^n (r_i^k)^2}{\sum_{i=1}^n y_i^k r_i^k}, \quad \text{где } y_i^k \equiv (Ar^k)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}r_j^k, \quad i = 1, \dots, n$$

и новое приближение

$$x^{k+1} = x^k - \alpha_k r^k.$$

В данном варианте метода для хранения величин  $y_i^k$  массив не заводится.

### 1.5 Метод скорейшего спуска (вариант Б)

В методе скорейшего спуска (вариант Б) только на начальной итерации вычисляется вектор невязки по формуле

$$r_i^0 \equiv (Ax^0 - b)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j^0 - b_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

На каждой итерации сначала вычисляется вспомогательный вектор

$$y_i^k \equiv (Ar^k)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}r_j^k, \quad i = 1, \dots, n.$$

Затем вычисляется величина

$$\alpha_k = \frac{\sum_{i=1}^n (r_i^k)^2}{\sum_{i=1}^n y_i^k r_i^k}$$

и два вектора

$$\begin{aligned} x^{k+1} &= x^k - \alpha_k r^k, \\ r^{k+1} &= r^k - \alpha_k y^k. \end{aligned}$$

## 1.6 Метод минимальных невязок (вариант А)

В методе минимальных невязок (вариант А) сначала вычисляется вектор невязки

$$r_i^k \equiv (Ax^k - b)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j^k - b_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

Затем вычисляется величина

$$\beta_k = \frac{\sum_{i=1}^n r_i^k y_i^k}{\sum_{i=1}^n (y_i^k)^2}, \quad \text{где } y_i^k \equiv (Ar^k)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}r_j^k, \quad i = 1, \dots, n$$

и новое приближение

$$x^{k+1} = x^k - \beta_k r^k.$$

В данном варианте метода для хранения величин  $y_i^k$  массив не заводится.

## 1.7 Метод минимальных невязок (вариант Б)

В методе минимальных невязок (вариант Б) только на начальной итерации вычисляется вектор невязки по формуле

$$r_i^0 \equiv (Ax^0 - b)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j^0 - b_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

На каждой итерации сначала вычисляется вспомогательный вектор

$$y_i^k \equiv (Ar^k)_i = \sum_{j=1}^n a_{ij}r_j^k, \quad i = 1, \dots, n.$$

Затем вычисляется величина

$$\beta_k = \frac{\sum_{i=1}^n r_i^k y_i^k}{\sum_{i=1}^n (y_i^k)^2}$$

и два вектора

$$\begin{aligned} x^{k+1} &= x^k - \beta_k r^k, \\ r^{k+1} &= r^k - \beta_k y^k. \end{aligned}$$