Отчет по численным методам

Сотникова Виктория

2023

Содержание

1	Пос	становка задачи	2
2	Обзор методов		
	2.1	Метод Гаусса	3
	2.2	Метод трехточечной прогонки	
	2.3	Интерполяция сплайнами	5
3	Анализ методов СЛАУ		8
	3.1	Применимость методов решения СЛАУ	8
	3.2	Количество операций	8
	3.3	Норма невязки	8
4	Программная реализация		g
	4.1	Функции для подсчета нормы вектора невязки	Ć
	4.2	Метод трехточечной прогонки	10
	4.3	Построение сплайна	10
	4.4	Метод Гаусса	12
5	Зэк	пючение	13

1 Постановка задачи

Решить с помощью метода прогонки следующие СЛАУ $A_i \mathbf{b} = \mathbf{f}_i$:

1. СЛАУ, получающуюся при построении кубического сплайна для функции $f(x)=x|\cos(5x)|$ на отрезке $x\in[0,2]$ по значениям в N=100 узлах $x_i=2i/N$

2.

$$(\mathbf{f}_2)_l = \cos(x_l) * h^4, \quad x_l = \frac{l\pi}{n}, \quad h = \frac{\pi}{n}, \quad l = \overline{2, n - 2}$$
 $(\mathbf{f}_2)_0 = (\mathbf{f}_2)_n = 1, \quad (\mathbf{f}_2)_1 = (\mathbf{f}_2)_{n-1} = 0$
 $n = 100$

Провести сравнение решений двух задач на основе следующих критериев:

- 1. Количество операций относительно размерности матриц
- 2. Норма невязки $\|\mathbf{r}_i\|_2 = \|A_i\mathbf{x} \mathbf{b}_i\|_2$

2 Обзор методов

2.1 Метод Гаусса

Не ограничивая общности, будем считать, что коэффициент a_{11} , который называют ведущим элементом первого шага, отличен от нуля (в случае $a_{11}=0$ поменяем местами уравнения с номерами 1 и i, при котором $a_{11}\neq 0$ поскольку система предполагается невырожденной, то такой номер i заведомо найдется) Прямой ход - это приведение матрицы системы Ax=f к треугольному виду. Нормировка первой строки. Поделим первую строку на a_{11} , т.е. выполним следующие преобразования:

$$a_{ij}^{(1)} = \frac{a_{1j}}{a_{11}}, \quad f_1^{(1)} = \frac{f_1}{a_{11}}, \quad j = \overline{1, n}.$$

Обнуление первого столбца. Вычтем из строки i первую строку, домноженную на a_{i1} , т.е.

$$a_{ij}^{(1)} = a_{ij} - a_{i1} \cdot a_{1j}^{(1)}, \quad f_i^{(1)} - a_{i1} \cdot f_1^{(1)}, \quad i = \overline{2, n}, \quad j = \overline{1, n}.$$

Повторяем эти два шага для полученной матрицы $A^{(1)}$, пока не получим треугольную матрицу, из которой можно по цепочке выразить все неизвестные.

2.2 Метод трехточечной прогонки

Имеется система вида:

$$\begin{pmatrix} b_1 & c_1 & & & & & \\ a_2 & b_2 & c_2 & & & & \\ & a_3 & b_3 & c_3 & & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ & & & & a_n & b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} r_1 \\ r_2 \\ r_3 \\ \vdots \\ r_{n-1} \\ r_n \end{pmatrix}$$

Главная диагональ состоит из $b_j, j=1,\ldots,n$. Нижняя побочная диагональ состоит из a_j , где j меняется от 2 до n, а c_j лежат выше главной диагонали, причем $1 \le j \le n-1$. Также мы можем переписать СЛАУ как набор уравнений:

$$b_1x_1 + c_1x_2 = r_1$$

$$a_2x_1 + b_2x_2 + c_2x_3 = r_2$$

$$a_3x_2 + b_3x_3 + c_3x_4 = r_3$$
...
$$a_{n-1}x_{n-2} + b_{n-1}x_{n-1} + c_{n-1}x_n = r_{n-1}$$

$$a_nx_{n-1} + b_nx_n = r_n$$

Можно исключить x_1 из первых двух уравнений. Умножим первое уравнение на a_2/b_1 , вычтем из второго. Получим:

$$b_1x_1 + c_1x_2 = r_1$$

$$\left(b_2 - \frac{a_2}{b_1}c_1\right)x_2 + c_2x_3 = r_2 - \frac{a_2}{b_1}r_1$$

$$a_3x_2 + b_3x_3 + c_3x_4 = r_3 \qquad \dots$$

$$a_{n-1}x_{n-2} + b_{n-1}x_{n-1} + c_{n-1}x_n = r_{n-1}$$

$$a_nx_{n-1} + b_nx_n = r_n$$

Введем обозначения:

$$\beta_1 = b_1, \quad \rho_1 = r_1$$

И

$$\beta_2 = b_2 - \frac{a_2}{\beta_1} c_1, \quad \rho_2 = r_2 - \frac{a_2}{\beta_1} \rho_1$$

Таким образом получим

$$\beta_1 x_1 + c_1 x_2 = \rho_1$$

$$\beta_2 x_2 + c_2 x_3 = \rho_2$$

$$a_3 x_2 + b_3 x_3 + c_3 x_4 = r_3$$

$$\dots$$

$$a_{n-1} x_{n-2} + b_{n-1} x_{n-1} + c_{n-1} x_n = r_{n-1}$$

$$a_n x_{n-1} + b_n x_n = r_n$$

Теперь можно исключить x_2 , умножая второе уравнение на a_3/β_2 и вычитая его из третьего

$$\beta_1 x_1 + c_1 x_2 = \rho_1$$

$$\beta_2 x_2 + c_2 x_3 = \rho_2$$

$$\beta_3 x_3 + c_3 x_4 = \rho_3$$
...
$$\beta_{n-1} x_{n-1} + c_{n-1} x_n = \rho_{n-1}$$

$$\beta_n x_n = \rho_n$$

где были определены

$$\beta_3 = b_3 - \frac{a_3}{\beta_2}c_2, \quad \rho_3 = r_3 - \frac{a_3}{\beta_2}\rho_2.$$

После n-1 таких шагов получим:

$$\beta_1 x_1 + c_1 x_2 = \rho_1$$

$$\beta_2 x_2 + c_2 x_3 = \rho_2$$

$$\beta_3 x_3 + c_3 x_4 = \rho_3$$
...
$$\beta_{n-1} x_{n-1} + c_{n-1} x_n = \rho_{n-1}$$

$$\beta_n x_n = \rho_n$$

при этом

$$\beta_j = b_j - \frac{a_j}{\beta_{j-1}} c_{j-1}$$
 Π $\rho_j = r_j - \frac{a_j}{\beta_{j-1}} \rho_{j-1}, \quad j = 2, \dots, n.$

Из последних уравнений имеем

$$x_n = \rho_n/\beta_n$$

которое затем можно подставить в предыдущее уравнение, чтобы получить

$$x_{n-1} = (\rho_{n-1} - c_{n-1}x_n)/\beta_{n-1},$$

и так далее. Поскольку все предыдущие уравнения имеют одинаковый вид, приходим к общему результату

$$x_{n-j} = (\rho_{n-j} - c_{n-j}x_{n-j+1})/\beta_{n-j}, \quad j = 1, \dots, n-1,$$

2.3 Интерполяция сплайнами

Определим функцию p(x) в области $x_j \leqslant x \leqslant x_{j+1}$. Она может быть записана в виде

$$p(x) = a_j(x - x_j)^3 + b_j(x - x_j)^2 + c_j(x - x_j) + d_j$$

Апроксимация должна быть верна для точек $x = x_i$:

$$p\left(x_{j}\right) = f\left(x_{j}\right) = d_{j}$$

Апроксимация должна быть верна для точек $x = x_{j+1}$:

$$p_{j+1} = a_j h_j^3 + b_j h_j^2 + c_j h_j + p_j,$$

где
$$p_j = p\left(x_j\right)$$
 и $h_j = x_{j+1} - x_j$

Производные кубического сплайна:

$$p'(x) = 3a_j (x - x_j)^2 + 2b_j (x - x_j) + c_j$$
$$p''(x) = 6a_j (x - x_j) + 2b_j.$$

Для второй производной в $x = x_i$ имеем

$$p''\left(x_{j}\right) = p''_{j} = 2b_{j}$$

поэтому

$$b_j = \frac{p_j''}{2}$$

для точек $x = x_{j+1}$ имеем

$$p_{j+1}'' = 6a_j h_j + 2b_j$$

поэтому

$$a_j = \frac{1}{6} \frac{p''_{j+1} - p''_j}{h_j}.$$

Из уравнений выше можем найти

$$c_j = \frac{p_{j+1} - p_j}{h_j} - \frac{h_j p_{j+1}'' + 2h_j p_j''}{6}.$$

Зная коэффициенты многочлена, по крайней мере, в терминах $p_j^{\prime\prime}$, можно написать

$$p(x) = p_j + \left[\frac{p_{j+1} - p_j}{h_j} - \frac{h_j p_{j+1}''}{6} - \frac{h_j p_j''}{3} \right] (x - x_j) + \frac{p_j''}{2} (x - x_j)^2 + \frac{p_{j+1}'' - p_j''}{6h_j} (x - x_j)^3, \quad x_j \le x \le x_{j+1}$$

И

$$p'(x) = \frac{p_{j+1} - p_j}{h_j} - \frac{h_j p''_{j+1}}{6} - \frac{h_j p''_j}{3} + p''_j (x - x_j) + \frac{p''_{j+1} - p''_j}{2h_j} (x - x_j)^2, \quad x_j \le x \le x_{j+1}.$$

Чтобы определить p_j'' , рассмотрим производную на предыдущем интервале. Заменив j на j-1, получим

$$p'(x) = \frac{p_j - p_{j-1}}{h_{j-1}} - \frac{h_{j-1}p_j''}{6} - \frac{h_{j-1}p_{j-1}''}{3} + p_{j-1}''(x - x_{j-1}) + \frac{p_j'' - p_{j-1}''}{2h_{j-1}} (x - x_{j-1})^2, \quad x_{j-1} \le x \le x_j.$$

Теперь требуем, чтобы решения давали в точности такие же значения производной при $x = x_j$:

$$\frac{p_j - p_{j-1}}{h_{j-1}} - \frac{h_{j-1}p_j''}{6} - \frac{h_{j-1}p_{j-1}''}{3} + p_{j-1}''h_j + \frac{p_j'' - p_{j-1}''}{2h_{j-1}}h_{j-1}^2$$

$$= \frac{p_{j+1} - p_j}{h_j} - \frac{h_j p_{j+1}''}{6} - \frac{h_j p_j''}{3}$$

Окончательно преобразовав:

$$h_{j-1}p_{j-1}'' + (2h_j + 2h_{j-1})p_j'' + h_j p_{j+1}''$$

$$= 6\left(\frac{p_{j+1} - p_j}{h_j} - \frac{p_j - p_{j-1}}{h_{j-1}}\right), \quad j = 2, \dots, n-1$$

Это дает нам (n-2) уравнений для n неизвестных p_j'' — нам нужны еще два уравнения, чтобы найти единственное решение. Эти дополнительные уравнения могут быть получены в результате задания значений производной в граничных точках, т. е. в точках $x=x_1$ и x_n :

$$2h_1p_1'' + h_1p_2'' = 6\frac{p_2 - p_1}{h_1} - 6p_1'$$

Также выражаем

$$h_{n-1}p_{n-1}'' + 2h_{n-1}p_n'' = -6\frac{p_n - p_{n-1}}{h_{n-1}} + p_n'$$

Все эти уравнения могут быть записаны в виде СЛАУ:

$$\begin{pmatrix} 2h_1 & h_1 \\ h_1 & 2(h_1 + h_2) & h_2 \\ & h_2 & 2(h_2 + h_3) & h_3 \\ & & \ddots \\ & & h_{n-2} & 2(h_{n-2} + h_{n-1}) & h_{n-1} \\ & & & h_{n-1} & 2h_{n-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_1'' \\ p_2'' \\ p_3'' \\ \vdots \\ p_{n-1}'' \\ p_n'' \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 6\frac{p_2 - p_1}{h_1} - 6p_1' \\ 6\frac{p_3 - p_2}{h_2} - 6\frac{p_2 - p_1}{h_1} \\ 6\frac{p_4 - p_3}{h_3} - 6\frac{p_3 - p_2}{h_2} \\ & \vdots \\ 6\frac{p_{n-1} - p_{n-1}}{h_{n-1}} - 6\frac{p_{n-1} - p_{n-2}}{h_{n-1}} \\ - 6\frac{p_n - p_{n-1}}{h_{n-1}} + 6p_n' \end{pmatrix}$$

Причем матрица слева является трехдиагональной

3 Анализ методов СЛАУ

3.1 Применимость методов решения СЛАУ

Матрица в первой СЛАУ имеет трёхдиагональную структуру, метод трехточеной прогонки к ней применим. Ко второй же СЛАУ метод трехточечной прогонки неприменим, потому что она не имеет трёхдиагональную структуру. При этом к обеим СЛАУ применим метод Гаусса, так как определители матриц не равны нулю

3.2 Количество операций

Метод Гаусса требует $O(n^3)$ операций относительно размерности матриц. В то время как метод трехточечной прогонки требует O(n) операций относительно размерности матриц

3.3 Норма невязки

Норма вектора невязки позволяет оценить точность приближенного решения. Она рассчитывается по формуле $\|\mathbf{r}_i\|_2 = \|A_i\mathbf{x} - \mathbf{b}_i\|_2$

Для первой СЛАУ это значение равно 2.5783756124564226e-06 Для второй СЛАУ это значение равно 1.1758938137872912e-15 Норма вектора невязки для второй СЛАУ меньше

4 Программная реализация

Необходимые импорты:

```
import math
import array
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib.colors as mcolors
```

4.1 Функции для подсчета нормы вектора невязки

Подсчет произведения матрицы на вектор:

```
def prod(A, b):
    result = []
    for row in A:
        row_sum = 0
        for j in range(len(b)):
            row_sum += row[j] * b[j]
        result.append(row_sum)
    return result
```

Подсчет L2 нормы произвольного вектора:

```
def l2_norm(vec):
    sum = 0
    for coord in vec:
        sum += coord ** 2
    return sum ** 0.5
```

Подсчет L2 нормы невязки:

```
def norm_residual(A, B, f):
    res = prod(A, B)
    for i in range(len(res)):
        res[i] -= f[i]
    norm_res = 12_norm(res)
    return norm_res
```

4.2 Метод трехточечной прогонки

```
def tridiagonal_solver(a, b, c, r):
      n = len(r)
      beta = []
      rho = []
      beta.append(b[0])
      rho.append(r[0])
      for j in range(1, n):
          beta.append(b[j] - a[j-1]*c[j-1]/beta[j-1])
          rho.append(r[j] - a[j-1]*rho[j-1]/beta[j-1])
      x = array.array('f', [0]*n)
12
      x[n-1] = rho[n-1] / beta[n-1]
      for j in range (1, n-1):
14
          x[n-j-1] = (rho[n-j-1] - c[n-j-1]*x[n-j]) / beta[n-j-1]
16
      return x
```

4.3 Построение сплайна

```
_{1} N = 100
_2 x = [2*i/N for i in range(0, N+1)]
y = [x[i] * abs(math.cos(5*x[i]))  for i in range(0, N+1)]
4 h = [x[i] - x[i-1] \text{ for } i \text{ in range}(1, N+1)]
6 # tridiagonal matrix
7 \text{ diag}_1 = [0] + [h[i] \text{ for i in range}(2, N-1)] + [0]
8 \text{ diag}_2 = [1] + [2*(h[i] + h[i+1]) \text{ for i in range}(1, N-1)] + [1]
f = [0] + [6*((y[i+2] - y[i+1])/h[i+1] - (y[i+1] - y[i])/h[i]) for i in
       range(1, N-1)] + [0]
12 # solve a system
13 ssd = tridiagonal_solver(diag_1, diag_2, diag_1, f)
14 \text{ ssd} = \text{np.insert}(\text{ssd}, 0, 0)
16 a, b, c, d = [], [], []
for j in range(0, N):
      d.append(y[j])
      c.append((y[j+1] - y[j])/h[j] - ((h[j]*ssd[j+1] + 2*h[j]*ssd[j])/6)
      b.append(ssd[j]/2)
      a.append((ssd[j+1] - ssd[j])/(6*h[j]))
23 # draw a plot of function and its interpolant
fig, ax = plt.subplots(figsize=(12, 6))
colors = plt.cm.get_cmap('cool', N)
27 plt.plot(x, y, label='Original function', color='black')
29 for i in range(N+1):
```

```
plt.scatter(x[i], y[i], s=20, c=[colors(i)], edgecolors='none')

for i in range(0, N):
    xs = np.linspace(x[i], x[i+1], N)
    ys = a[i]*(xs - x[i])**3 + b[i]*(xs - x[i])**2 + c[i]*(xs - x[i]) +
    d[i]
    plt.plot(xs, ys, color=colors(i))

plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y(x)')
plt.grid(True)
plt.legend()
plt.show()
```

Построенный сплайн:

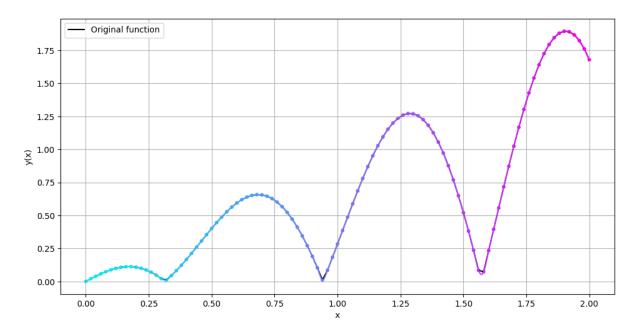


Рис. 4.1: Построенный сплайн

Расчет невязки для СЛАУ (Ax = f), получающейся при построении кубического сплайна:

```
1 A = np.diag(diag_1, -1) + np.diag(diag_2, 0) + np.diag(diag_1, 1)
2
3 print(A)
4 print(f)
5
6 # calculate the residual
7 norm_res = norm_residual(A, ssd[1:], f)
8 print(norm_res)
```

4.4 Метод Гаусса

f . extend([0, 1])
f = np.array(f)

22 # solve a system

30 print(norm_res)

25 x = gaussian_elimination(A, f)

29 norm_res = norm_residual(A, x, f)

 28 # calculate the residual

print(A)
print(f)

26 print(x)

```
def gaussian_elimination(A, b):
      n = len(A)
3
      for i in range(n):
4
          for j in range(i+1, n):
5
              factor = A[j][i] / A[i][i]
              for k in range(i, n):
                   A[j][k] -= factor * A[i][k]
              b[j] -= factor * b[i]
9
     x = [0] * n
      for i in range(n-1, -1, -1):
12
          x[i] = (b[i] - sum(A[i][j] * x[j] for j in range(i+1, n))) / A[
13
     i][i]
14
     return x
_{1} n = 100
3 # create matrix A
A = np.zeros((n+1, n+1))
5 A[0, 0] = 1
6 A[1, 0] = -1
7 A[1, 1] = 1
8 for i in range(2, n-1):
     A[i, i-2 : i+3] = [1, -4, 6, -4, 1]
10 A[n-1, n-1] = -1
11 A[n-1, n] = 1
12 A[n, n] = 1
13
14 # create vector f
15 f = [1, 0]
16 h = math.pi/n
17 for 1 in range(2, n-1):
f.append(math.cos(1*h) * h**4)
```

5 Заключение

Метод Гаусса подходит для большего количества СЛАУ, но может быть вычислительно дорогостоящим. В то время как метод трёхточечной прогонки применим к меньшему количеству СЛАУ, однако требует меньшее количество операций.

СЛАУ с такими матрицами возникают при решении дифференциальных уравнений, моделирующих различные физические процессы, такие как теплопроводность, распространение сигналов в электронных схемах и др. Такие системы получаются при численном решении краевых задач для дифференциальных уравнений.

Методы решения таких систем, например, метод прогонки и метод Гаусса, являются эффективными при нахождении решений, что делает их важными в физических моделях и численных методах решения дифференциальных уравнений.

Литература

- [1] Костомаров Вводные лекции по ЧМ. Москва: Логос, 2004
- [2] К.Б. Джакупов. Вычислительная механика. Москва: Физматлит, 2005.
- [3] А.А. Самарский, Е.С. Николаев. Методы решения сеточных уравнений. Москва: Наука, 1983.
- [4] Paul L. DeVries, Javier Hasbun. A First Course in Computational Physics, Second Edition. John Wiley & Sons, Inc., 2006.