

Введение в численные методы. Точные методы решения СЛАУ

Баев А.Ж.

Казахстанский филиал МГУ

09 февраля 2019

План на семестр

- 1 СЛАУ (точные методы)
- 2 СЛАУ (итерационные методы)
- 3 решение нелинейных уравнений
- 4 интерполяция
- 5 аппроксимация
- 6 интегрирование
- 7 дифференцирование

Решение системы линейных алгебраических уравнений:

$$Ax = f$$

где $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $x \in \mathbb{R}^n$, $f \in \mathbb{R}^n$.

Дано A , f . Найти x .

Метод прогонки

Метод прогонки (англ. tridiagonal matrix algorithm)

Алгоритм Томаса (англ. Thomas algorithm)

Дана квадратная трехдиагональная матрица $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$.

Решить СЛАУ $Ax = f$.

$$\begin{pmatrix} b_1 & c_1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ a_2 & b_2 & c_2 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & a_3 & b_3 & c_3 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & a_4 & b_4 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & b_{n-2} & c_{n-2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & a_n & b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ \vdots \\ x_{n-2} \\ x_{n-1} \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ f_3 \\ f_4 \\ \vdots \\ f_{n-2} \\ f_{n-1} \\ f_n \end{pmatrix}$$

В виде строчных соотношений:

$$\begin{cases} b_1x_1 + c_1x_2 & = f_1 \\ a_ix_{i-1} + b_ix_i + c_ix_{i+1} & = f_i, i = 2, \dots, n-1 \\ a_nx_{n-1} + b_nx_n & = f_n \end{cases}$$

1) Добавим фиктивные элементы: $a_1 = c_n = 0$.

Добавим фиктивные решения: $x_0 = x_{n+1} = 0$.

$$a_i x_{i-1} + b_i x_i + c_i x_{i+1} = f_i, i = 1, \dots, n \quad (1)$$

2) Допустим x_i выражаются линейно друг через друга :

$$x_{i-1} = \alpha_i x_i + \beta_i, i = 1, \dots, n+1 \quad (2)$$

Подставим (2) в соотношение (1) при $i = 1, \dots, n$:

$$a_i(\alpha_i x_i + \beta_i) + b_i x_i + c_i x_{i+1} = f_i$$

$$(a_i \alpha_i + b_i) x_i + c_i x_{i+1} = f_i - a_i \beta_i$$

$$x_i = \frac{-c_i}{a_i \alpha_i + b_i} x_{i+1} + \frac{f_i - a_i \beta_i}{a_i \alpha_i + b_i}$$

3) Из предположения, что $x_i = \alpha_{i+1}x_{i+1} + \beta_{i+1}$, $i = 0, \dots, n$:

$$\begin{cases} \alpha_{i+1} = \frac{-c_i}{a_i\alpha_i + b_i} \\ \beta_{i+1} = \frac{f_i - a_i\beta_i}{a_i\alpha_i + b_i} \end{cases} \quad i = 1, \dots, n$$

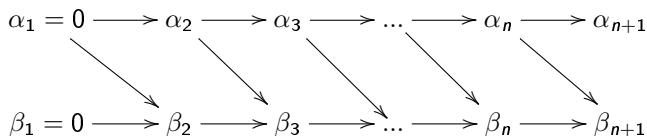
С учетом того, что $x_0 = 0$ получаем $\alpha_1 = \beta_1 = 0$.

Метод прогонки

Прямой ход прогонки:

$$\begin{cases} \alpha_1 = 0, \beta_1 = 0, \\ \alpha_{i+1} = \frac{-c_i}{a_i \alpha_i + b_i} \\ \beta_{i+1} = \frac{f_i - a_i \beta_i}{a_i \alpha_i + b_i} \end{cases} \quad i = 1, \dots, n \quad (3)$$

Схема вычисления:

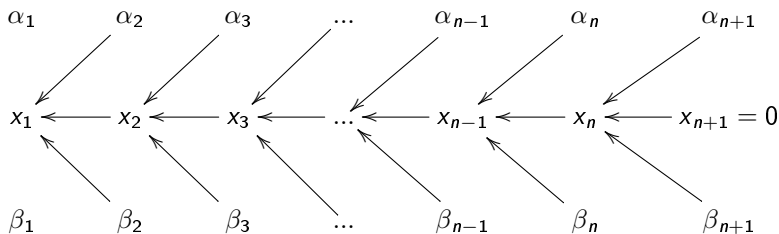


Метод прогонки

Обратный ход прогонки:

$$\begin{cases} x_{n+1} = 0 \\ x_i = \alpha_{i+1}x_{i+1} + \beta_{i+1}, i = \overline{n, 1} \end{cases} \quad (4)$$

Схема вычисления:



Метод прогонки (пример)

$$\begin{pmatrix} 4 & 3 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 \\ 10 \\ 8 \end{pmatrix}$$

Запишем вектора a , b , c и f :

$$a = (0, 1, 1)$$

$$b = (4, 3, 2)$$

$$c = (3, 1, 0)$$

$$f = (10, 10, 8)$$

Метод прогонки (пример)

1) Вычислим коэффициенты α и β прямым ходом прогонки (3):

$$\alpha_1 = 0$$

$$\beta_1 = 0$$

$$\alpha_2 = \frac{-c_1}{a_1\alpha_1 + b_1} = \frac{-3}{0 \cdot 0 + 4} = -\frac{3}{4}$$

$$\beta_2 = \frac{f_1 - a_1\beta_1}{a_1\alpha_1 + b_1} = \frac{10 - 0 \cdot 0}{0 \cdot 0 + 4} = \frac{5}{2}$$

$$\alpha_3 = \frac{-c_2}{a_2\alpha_2 + b_2} = \frac{-1}{1 \cdot (-\frac{3}{4}) + 3} = -\frac{4}{9}$$

$$\beta_3 = \frac{f_2 - a_2\beta_2}{a_2\alpha_2 + b_2} = \frac{10 - 1 \cdot \frac{5}{2}}{1 \cdot (-\frac{3}{4}) + 3} = \frac{10}{3}$$

$$\alpha_4 = \frac{-c_3}{a_3\alpha_3 + b_3} = \frac{0}{1 \cdot (-\frac{4}{9}) + 2} = 0$$

$$\beta_4 = \frac{f_3 - a_3\beta_3}{a_3\alpha_3 + b_3} = \frac{8 - 1 \cdot \frac{10}{3}}{1 \cdot (-\frac{4}{9}) + 2} = 3$$

2) Вычислим решение x обратным ходом прогонки (4):

$$x_4 = 0$$

$$x_3 = \alpha_4 x_4 + \beta_4 = 0 \cdot 0 + 3 = 3$$

$$x_2 = \alpha_3 x_3 + \beta_3 = -\frac{4}{9} \cdot 3 + \frac{10}{3} = 2$$

$$x_1 = \alpha_2 x_2 + \beta_2 = -\frac{3}{4} \cdot 2 + \frac{5}{2} = 1$$

Ответ: $x = (1, 2, 3)$.

Метод прогонки (реализация)

```
sweep(a[1:n], b[1:n], c[1:n], f[1:n]) -> x[1:n]
  alpha[1:n+1]
  beta[1:n+1]

  a[1] := 0
  c[n] := 0
  alpha[1] := 0
  beta[1] := 0
  for i := 1 .. n
    d := a[i] * alpha[i] + b[i]
    alpha[i+1] := - c[i] / d
    beta[i+1] := (f[i] - a[i] * beta[i]) / d

  x[n+1] := 0
  for i := n .. 1
    x[i] := alpha[i+1] * x[i+1] + beta[i+1]

  return x[1:n]
```

Метод прогонки (реализация)

```
sweep(a[1:n], b[1:n], c[1:n], f[1:n]) -> x[1:n]
  alpha[1:n+1]
  beta[1:n+1]

  a[1] := 0
  c[n] := 0
  alpha[1] := 0
  beta[1] := 0
  for i := 1 .. n
    d := a[i] * alpha[i] + b[i]
    alpha[i+1] := - c[i] / d
    beta[i+1] := (f[i] - a[i] * beta[i]) / d

  x[n] := beta[n+1]
  for i := n-1 .. 1
    x[i] := alpha[i+1] * x[i+1] + beta[i+1]

  return x
```

Метод прогонки (алгоритмическая сложность)

- 1 Прямой ход — $f(n) = 4n$;
- 2 Обратный ход — $f(n) = n$;
- 3 Итог — $f(n) = 5n$.

Асимптотика прямого и обратного хода: $\Theta(n)$.

Метод прогонки (существование решения)

Будем говорить, что матрица имеет **диагональное преобладание**, если

$$|a_{ii}| > \sum_{i \neq j} |a_{ij}|$$

Для матриц с диагональным преобладанием справедливо утверждение, что все главные миноры отличны от нуля и система уравнений имеет единственное решение.

Метод прогонки (устойчивость решения)

Если матрица обладает диагональным преобладанием, то

$$|\alpha_i| < 1$$

Доказательство:

$$|\alpha_{i+1}| = \left| \frac{b_i}{a_i \alpha_i + c_i} \right| \leq \frac{|b_i|}{|c_i| - |a_i|} < 1$$

Это означает, что ошибка $x_{i+1} = \alpha_i x_i + \beta_i$ не превышает ошибки в x_i .

Пусть $A = A^T$ и $A > 0$. Тогда

$$A = S^T S$$

где S — верхнетреугольная матрица.

Решение $Ax = f$ сводится к решению $S^T y = f$ и $Sx = y$.

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^i s_{ki} s_{kj}, j \geq i$$

Получаем:

$$s_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} s_{ki}^2}, j = i + 1 \dots n$$

$$s_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} s_{ki} s_{kj}}{s_{ii}}, j = i + 1 \dots n$$

Зачем?

Обусловленность систем (норма вектора)

Введем норму вектора $\|x\|$:

- 1 $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$.
- 2 $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$
- 3 $\alpha \in \mathbb{R} \quad \|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$.

Например:

- 1 $\|x\|_1 = |x_1| + |x_2| + \dots + |x_n|$.
- 2 $\|x\|_2 = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}$.
- 3 $\|x\|_\infty = \max_i |x_i|$.

Обусловленность систем (норма матрицы)

Матричная норма $\|A\|$ согласуется нормой вектора $\|x\|$:

$$\|A\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|}{\|x\|}$$

Например:

- 1 $\|A\|_1 = \max_i \left(\sum_j |a_{ij}| \right).$
- 2 $\|A\|_2 = \max_i |\lambda_i|.$
- 3 $\|A\|_\infty = \max_j \left(\sum_i |a_{ij}| \right).$

Обусловленность систем (основное неравенство)

$$\|Ax\| \leq \|A\|\|x\|$$

Решаем $Ax = f$.

Как сильно может измениться решение x в результате изменения правой части f ?

$$\delta x = x - \tilde{x}$$

$$\delta f = f - \tilde{f}$$

Получаем

$$A(\delta x) = \delta f$$

Выпишем два неравенства

$$\|\delta x\| = \|A^{-1}(\delta f)\| \leq \|A^{-1}\| \cdot \|\delta f\|$$

$$\|f\| = \|Ax\| \leq \|A\| \cdot \|x\|$$

Перемножим

$$\|\delta x\| \cdot \|f\| \leq \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \cdot \|\delta f\| \cdot \|x\|$$

$$\frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \|A\| \cdot \|A^{-1}\| \cdot \frac{\|\delta f\|}{\|f\|}$$

Чем меньше число обусловленности, тем лучше:

$$\mu = \|A\| \cdot \|A^{-1}\|$$

Пример матрицы с хорошим число обусловленности

$$\begin{pmatrix} 10 & 0 \\ 0 & 11 \end{pmatrix}$$

Пример матрицы с плохим числом обусловленности

$$\begin{pmatrix} 10 & 10 \\ 10 & 11 \end{pmatrix}$$

```
import numpy as np

a = np.array([[10, 10], [10, 11]])
b = np.linalg.inv(a)

mu = np.linalg.norm(a) * np.linalg.norm(b)
print(mu)
```

Вывод: 42.1000

```
import numpy as np

a = np.array([[10, 10], [10, 11]])

mu = np.linalg.cond(a)
print(mu)
```

Вывод: 42.0762

Метод прогонки

```
import scipy.linalg as sl

A = [ [0, 3, 1],
      [4, 3, 2],
      [1, 1, 0] ]

f = [10, 10, 8]

x = sl.solve_banded((1, 1), A, f)

print(x)
```

Вывод: [1, 2, 3]

Метод прогонки

```
import scipy.linalg as sl

A = [ [0, 3, 1],
      [4, 3, 2],
      [1, 1, 0] ]

f = [10, 10, 8]

x = sl.solve_banded((1, 1), A, f)
print(x)
```

Вывод: [1, 2, 3]

Разложение Холецкого

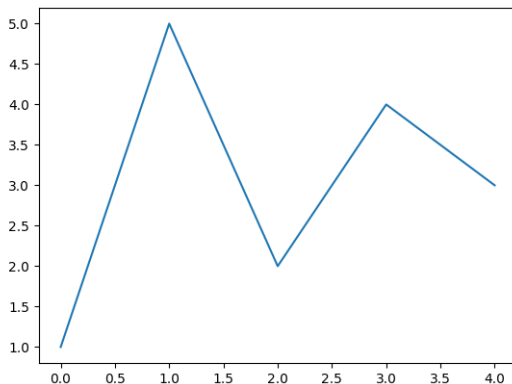
```
import numpy as np
import scipy.linalg as sl

L = np.array([ [1, 0, 0],
               [2, 1, 0],
               [3, 2, 1] ])
A = L.dot(np.transpose(L))
print(A)

L = sl.cholesky(A, lower=True)
print(L)
```

1. Описать как связаны коэффициенты α_i и β_i с матрицами в LU —разложении.
2. Докажите, что у матрицы с диагональным преобладанием все угловые миноры ненулевые.
3. Описать метод прогонки для блочно трёхдиагональная матрицы, в которой вместо элементов a_i , b_i , c_i находятся подматрицы размера $k \times k$, а вместо f_i — вектор столбец размера k . Основная идея: $x_{i-1} = \alpha_i x_i + \beta_i$, где $\alpha_i \in \mathbb{R}^{k \times k}$, $\beta_i \in \mathbb{R}^k$.

```
import matplotlib.pyplot as plt  
y = [1, 5, 2, 4, 3]  
plt.plot(y)  
plt.show()
```



Домашнее задание №1

- 1 Сравнить решение СЛАУ методом Гаусса на встроенной функции и на своей реализации на случайной матрицей с диагональным преобладанием размером 100×100 , 200×200 и т.д. Провести несколько экспериментов, пока время счёта меньше 1 сек. Построить графики зависимостей.
- 2 Сравнить решение СЛАУ методом Холецкого на встроенной функции и на своей реализации на случайной положительно определённой матрицей с диагональным преобладанием размером 100×100 , 200×200 и т.д. Провести несколько экспериментов, пока время счёта меньше 1 сек. Построить графики зависимостей.
- 3 Сравнить решение СЛАУ методом прогонки на встроенной функции и на своей реализации на случайной трехдиагональной матрице с диагональным преобладанием размером 1000×1000 , 2000×2000 и т.д. Провести несколько экспериментов, пока время счёта меньше 1 сек. Построить графики зависимостей.