Введение в численные методы. Точные методы решения СЛАУ

Баев А.Ж.

Казахстанский филиал МГУ

08 февраля 2020

План на семестр

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

Линейная алгебра

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 (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:

$$\begin{cases} b_1 x_1 + c_1 x_2 &= f_1 \\ a_i x_{i-1} + b_i x_i + c_i x_{i+1} &= f_i, i = 2, ..., n-1 \\ a_n x_{n-1} + b_n x_n &= f_n \end{cases}$$

1) Добавим фиктивные элементы: $a_1 = c_n = 0$. Добавим фиктивные решения: $x_0 = x_{n+1} = 0$.

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

2) Допустим x_i выражаются линейно друг через друга :

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

Подставим (2) в соотношение (1) при i=1,...,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 $x_i = lpha_{i+1} x_{i+1} + eta_{i+1}, i = 0,...,n$:

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

C учетом того, что $x_0 = 0$ получаем $lpha_1 = eta_1 = 0$.

Прямой ход прогонки:

$$\begin{cases} \alpha_{1} = 0, \beta_{1} = 0, \\ \alpha_{i+1} = \frac{-c_{i}}{a_{i}\alpha_{i} + b_{i}} & i = 1, ..., n \\ \beta_{i+1} = \frac{f_{i} - a_{i}\beta_{i}}{a_{i}\alpha_{i} + b_{i}} \end{cases}$$
 (3)

Схема вычисления:

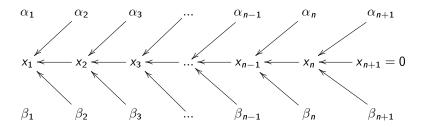
$$\alpha_1 = 0 \longrightarrow \alpha_2 \longrightarrow \alpha_3 \longrightarrow \dots \longrightarrow \alpha_n \longrightarrow \alpha_{n+1}$$

$$\beta_1 = 0 \longrightarrow \beta_2 \longrightarrow \beta_3 \longrightarrow \dots \longrightarrow \beta_n \longrightarrow \beta_{n+1}$$

Обратный ход прогонки:

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

Схема вычисления:



Метод прогонки (пример)

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

3апишем 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):

$$\begin{array}{lll} \alpha_1 = 0 & \beta_1 = 0 \\ \alpha_2 = \frac{-c_1}{a_1\alpha_1 + b_1} = \frac{-3}{0 \cdot 0 + 4} = -\frac{3}{4} & \beta_2 = \frac{f_1 - a_1\beta_1}{a_1\alpha_1 + b_1} = \frac{10 - 0 \cdot 0}{0 \cdot 0 + 4} = \frac{5}{2} \\ \alpha_3 = \frac{-c_2}{a_2\alpha_2 + b_2} = \frac{-1}{1 \cdot (-\frac{3}{4}) + 3} = -\frac{4}{9} & \beta_3 = \frac{f_2 - a_2\beta_2}{a_2\alpha_2 + b_2} = \frac{10 - 1 \cdot \frac{5}{2}}{1 \cdot (-\frac{3}{4}) + 3} = \frac{10}{3} \\ \alpha_4 = \frac{-c_3}{a_3\alpha_3 + b_3} = \frac{0}{1 \cdot (-\frac{4}{9}) + 2} = 0 & \beta_4 = \frac{f_3 - a_3\beta_3}{a_3\alpha_3 + b_3} = \frac{8 - 1 \cdot \frac{13}{3}}{1 \cdot (-\frac{4}{9}) + 2} = 3 \end{array}$$

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

$$x_4=0$$
 $x_3=\alpha_4x_4+\beta_4=0*0+3=3$
 $x_2=\alpha_3x_3+\beta_3=-\frac{4}{9}*3+\frac{10}{3}=2$
 $x_1=\alpha_2x_2+\beta_2=-\frac{3}{4}*2+\frac{5}{2}=1$
Ответ: $x=(1,2,3)$.

Метод прогонки (реализация)

```
1
   sweep(a[1:n], b[1:n], c[1:n], f[1:n]) \rightarrow x[1:n]
       alpha[1:n+1]
3
       beta[1:n+1]
4
5
       a[1] := 0
6
       c[n] := 0
       alpha[1] := 0
8
9
       beta[1] := 0
       for i := 1 .. n
10
            d := a[i] * alpha[i] + b[i]
11
            alpha[i+1] := -c[i] / d
12
            beta[i+1] := (f[i] - a[i] * beta[i]) / d
13
14
       x[n+1] := 0
15
       for i := n .. 1
16
            x[i] := alpha[i+1] * x[i+1] + beta[i+1]
17
18
       return x[1:n]
```

Метод прогонки (реализация)

```
1
   sweep(a[1:n], b[1:n], c[1:n], f[1:n]) \rightarrow x[1:n]
       alpha[1:n+1]
3
       beta[1:n+1]
4
5
       a[1] := 0
6
       c[n] := 0
       alpha[1] := 0
8
9
       beta[1] := 0
       for i := 1 .. n
10
            d := a[i] * alpha[i] + b[i]
11
            alpha[i+1] := -c[i] / d
12
            beta[i+1] := (f[i] - a[i] * beta[i]) / d
13
14
       x[n] := beta[n+1]
15
       for i := n-1 ... 1
16
            x[i] := alpha[i+1] * x[i+1] + beta[i+1]
17
18
        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:

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

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

Метод Холецкого

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.

Метод Холецкого

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

Получаем:

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

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

Зачем?

Обусловленность систем (норма вектора)

Введем норму вектора ||x||:

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

Например:

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

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)

$$||Ax|| \leqslant ||A||||x||$$

Решаем Ax = f . Как сильно может измениться решение x в результате изменения

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

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

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

Перемножим

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

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

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

5 6

```
import numpy as np
a = np.array([[10, 10], [10, 11]])
mu = np.linalg.cond(a)
print(mu)
```

Вывод: 42.0762

Вывод: [1, 2, 3]

Разложение Холецкого

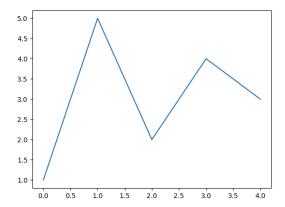
```
import numpy as np
   import scipy.linalg as sl
3
4
   L = np.array([ [1, 0, 0],
5
6
                  [2, 1, 0],
                 [3, 2, 1] ])
   A = L.dot(np.transpose(L))
8
9
   print(A)
10
   L = sl.cholesky(A, lower=True)
11
   print(L)
```

Упражнения

- 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 $\alpha_i \in \mathbb{R}^{k \times k}$, $\beta_i \in \mathbb{R}^k$.

Графики

```
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.