

Численные методы

Лекция 2

Е.А. Яревский

11 ноября 2020

Прямые и итерационные методы решения СЛАУ

Решаем систему

$$Ax = b.$$

1. Прямые методы (конечное число арифметических операций):

$$x = A^{-1}b.$$

Достоинства:

- гарантированный результат.
- известное время вычислений, независимое от значений элементов матрицы.

Недостатки:

- большие требования к памяти и времени.

Прямые и итерационные методы решения СЛАУ

2. Итерационные методы: строим последовательность

$$x^{(0)}, x^{(1)}, x^{(2)}, \dots, \text{ таких, что } \lim_{i \rightarrow \infty} x^{(i)} = x.$$

Достоинства:

- малые требования к памяти.

Недостатки:

- возможные проблемы со сходимостью (медленная или её отсутствие).
- зависимость вычислений от значений матрицы и правой части.

Метод Гаусса

Решаем систему $Ax = b$:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1N} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2N} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{N1} & a_{N2} & \cdots & a_{NN} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \cdots \\ x_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \cdots \\ b_N \end{pmatrix}.$$

Это – первый шаг метода: $A = A_1$, $b = b_1$.

На втором шаге исключаем x_1 : к каждой i -ой строке матрицы добавляем первую, умноженную на $c_{i1} = -a_{i1}/a_{11}$ (то же делаем с вектором).

Получаем систему $A_2x = b_2$:

$$\begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1N}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2N}^{(2)} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & a_{N2}^{(2)} & \cdots & a_{NN}^{(2)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \cdots \\ x_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \cdots \\ b_N^{(2)} \end{pmatrix},$$

где $a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} + c_{i1}a_{1j}^{(1)}$, $b_i^{(2)} = b_i^{(1)} + c_{i1}b_1^{(1)}$, $i \geq 2$.

Далее, к каждой i -ой строке новой матрицы, $i \geq 3$, добавляем новую вторую, умноженную на $c_{i2} = -a_{i2}^{(2)} / a_{22}^{(2)}$.

Получаем систему $A_3 x = b_3$:

$$\begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & a_{13}^{(1)} & \cdots & a_{1N}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \cdots & a_{2N}^{(2)} \\ 0 & 0 & a_{33}^{(3)} & \cdots & a_{3N}^{(3)} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & a_{N3}^{(3)} & \cdots & a_{NN}^{(3)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \cdots \\ x_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ b_3^{(3)} \\ \cdots \\ b_N^{(3)} \end{pmatrix}.$$

На $(k+1)$ шаге:

$$a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} + c_{ik}a_{kj}^{(k)}, \quad b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} + c_{ik}b_k^{(k)},$$

$$c_{ik} = -a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)}, \quad i, j > k.$$

На $(N - 1)$ шаге получаем верхнетреугольную систему:

$$\begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & a_{13}^{(1)} & \cdots & \cdots & a_{1N}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \cdots & \cdots & a_{2N}^{(2)} \\ 0 & 0 & a_{33}^{(3)} & \cdots & \cdots & a_{3N}^{(3)} \\ 0 & 0 & 0 & a_{44}^{(4)} & \cdots & a_{4N}^{(4)} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & a_{NN}^{(N)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ \cdots \\ x_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ b_3^{(3)} \\ b_4^{(4)} \\ \cdots \\ b_N^{(N)} \end{pmatrix}.$$

Треугольная система $A_N x = b_N$ легко решается: $(U \equiv A_N, f \equiv b_N)$

$$x_N = \frac{f_N}{U_{NN}}, \quad x_k = \frac{1}{U_{kk}} \left(f_k - \sum_{i=k+1}^N U_{ki} x_i \right), \quad k = N - 1, \dots, 1.$$

Выбор главного элемента

При прямом ходе метода Гаусса может возникнуть деление на нуль (или очень маленький элемент).

Частичный выбор главного элемента: после каждого шага, k , переставляют строки $k, k + 1, \dots, N$ так, чтобы на месте kk оказался наибольший по модулю элемент из всех $a_{mk}^{(k)}$ при $m > k$. Переставляются и компоненты вектора b .

Метод Гаусса с выбором главного элемента: на каждом шаге переставляются и строки, и столбцы, так чтобы на месте kk оказался наибольший по модулю элемент из всех $a_{mr}^{(k)}$, $m, r > k$. (Нужно ещё переставлять и элементы x).

Вычислительная сложность метода Гаусса:

прямой ход: $\sim \frac{2}{3}N^3$ операций,

обратный ход: $\sim N^2$ операций.

Существуют методы с меньшей асимптотической сложностью (напр. метод Штрассена), но их устойчивость существенно хуже.

Достоинства метода Гаусса:

- простота и устойчивость алгоритма
- возможность находить ранг и определитель матрицы
- возможность эффективно решать СЛАУ для нескольких правых частей

Недостатки метода Гаусса:

- правые части должны быть заранее известны
- не самое эффективное использование памяти

LU -разложение

Пусть мы смогли представить матрицу в виде:

$$A = LU,$$

где

$$L = \begin{pmatrix} L_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ L_{21} & L_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ L_{N1} & L_{N2} & \cdots & L_{NN} \end{pmatrix}, \quad U = \begin{pmatrix} 1 & U_{12} & \cdots & U_{1N} \\ 0 & 1 & \cdots & U_{2N} \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

Тогда решение $Ax = b$ получается решением двух треугольных СЛАУ:

$$Ly = b, \quad Ux = y.$$

$$\begin{pmatrix} \text{A} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \text{L} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \text{U} \end{pmatrix}$$

\mathbb{A}
 \mathbb{L}
 \mathbb{U}

$$y_1 = \frac{b_1}{L_{11}}, \quad y_i = \frac{1}{L_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} L_{ij} y_j \right), \quad i = 2 \dots N,$$

$$x_N = y_N, \quad x_i = y_i - \sum_{j=i+1}^N U_{ij} x_j, \quad i = N-1 \dots 1.$$

Как найти требуемое разложение?

Шаги алгоритма Гаусса:

1) Деление i -го уравнения на $a_{ii}^{(i-1)}$ – равносильно умножению слева на матрицу

$$C_i = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \cdot & & \\ & & (a_{ii}^{(i-1)})^{-1} & \\ & & & \cdot & \\ & & & & 1 \end{pmatrix}.$$

2) Вычитание i -го уравнения, умноженного на $a_{ik}^{(i-1)}$, из следующих. Равносильно умножению слева на

$$C'_i = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \cdot & & \\ & & 1 & \\ & & -a_{i+1,i}^{(i-1)} & 1 & \\ & & \cdot & & \cdot & \\ & & -a_{N,i}^{(i-1)} & & & 1 \end{pmatrix}.$$

Весь прямой ход метода Гаусса:

$$CAx = Cb, \quad C = C_N \dots C_1' C_1.$$

C – левая треугольная, как произведение левых треугольных.

Обратная $L = C^{-1}$ – тоже левая треугольная.

Обозначим $CA = U$. По построению, все $U_{ii} = 1$, и матрица U – правая треугольная.

Тогда

$$A = C^{-1}U = LU.$$

Это равенство и $U_{ii} = 1$ дают систему уравнений: т.к. $L_{ij} = 0$ при $i < j$ и $U_{jk} = 0$ при $k < j$, то

$$\sum_{j=1}^{\min(i,k)} L_{ij} U_{jk} = a_{ik}.$$

Иначе:

$$\sum_{j=1}^k L_{ij} U_{jk} = a_{ik} \text{ при } k \leq i, \quad \sum_{j=1}^i L_{ij} U_{jk} = a_{ik} \text{ при } i < k.$$

Тогда для элементов находим:

$$L_{ik} = a_{ik} - \sum_{j=1}^{k-1} L_{ij} U_{jk} \text{ при } k \leq i,$$

$$U_{ik} = \frac{1}{L_{ii}} \left(a_{ik} - \sum_{j=1}^{i-1} L_{ij} U_{jk} \right) \text{ при } i < k.$$

Вычисляется последовательно для

$$(i, k) = (1, 1), \dots, (1, N), (2, 1), \dots, (2, N), \dots, (N, 1), \dots, (N, N).$$

Кол-во операций для факторизации $\sim N^3$.

Кол-во операций для решения СЛАУ $\sim N^2$.

Вначале делается факторизация, СЛАУ могут решаться позже, по мере появления правых частей.

LDL^T -разложение (тройная факторизация):

$$A = LDU,$$

D – диагональная матрица.

Если A -симметричная, то

$$A = LDL^T.$$

Ленточные матрицы

Ленточная матрица: ширина ленты

$$\beta(A) = \max\{|i - j| : a_{ij} \neq 0\}.$$

Лента:

$$\text{Band}(A) = \{\{i, j\} : 0 \leq |i - j| \leq \beta(A)\}.$$

Хранение: по столбцам в прямоугольном массиве с размерами: $N \times (2\beta(A) + 1)$.

Число операций для разложения матрицы: $\sim \beta^2 N$.

Число операций для решения системы: $\sim \beta N$.

Трёхдиагональные матрицы: метод прогонки

$$A = \begin{pmatrix} c_1 & -b_1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ -a_2 & c_2 & -b_2 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & -a_3 & c_3 & -b_3 & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & -a_N & c_N \end{pmatrix}.$$

Для решения $At = s$ применяется [метод прогонки](#).

Система записывается в виде:

$$-t_{k-1}a_k + t_k c_k - t_{k+1}b_k = s_k, \quad k = 1, 2, \dots, N.$$

Выразим t_i через следующий t_{i+1} :

Из первого уравнения:

$$t_1 = \frac{b_1}{c_1} t_2 + \frac{s_1}{c_1},$$

из второго

$$t_2 = \frac{b_2 t_3}{c_2 - \frac{b_1}{c_1} a_2} + \frac{s_2 + \frac{a_2}{c_1} s_1}{c_2 - \frac{b_1}{c_1} a_2}.$$

Определяем закономерность (подставляем $t_{k-1} = \alpha_{k-1} t_k + \beta_{k-1}$):

$$t_k = \alpha_k t_{k+1} + \beta_k,$$

$$\alpha_k = \frac{b_k}{c_k - \alpha_{k-1} a_k}, \quad \beta_k = \frac{s_k + \beta_{k-1} a_k}{c_k - \alpha_{k-1} a_k}.$$

Доказываем по индукции (база + шаг индукции).

Применение метода:

- 1) Прямой ход: определение α_k, β_k через значения матрицы, вектора и предыдущие значения.
- 2) Обратный ход: определение решения t_k :

$$t_N = \beta_N, \quad t_k = \alpha_k t_{k+1} + \beta_k.$$

Достаточное условие разрешимости прогонки:

Если $|c_k| > |b_k| + |a_k| \forall k$, то $\det A \neq 0$.

Доказательство:

Единственная возможная проблема – деление на нуль в процессе прямого хода.

Если $|\alpha_k| < 1$, то этого не происходит:

$$|c_k - \alpha_{k-1}a_k| \geq |c_k| - |\alpha_{k-1}||a_k| > |c_k| - |a_k| > |b_k| \geq 0.$$

Оценим α_k по индукции:

$$|\alpha_1| = \left| \frac{b_1}{c_1} \right| < 1, \quad |\alpha_k| = \frac{|b_k|}{|c_k - \alpha_{k-1}a_k|} < \frac{|b_k|}{|b_k|} = 1.$$

Упражнение 2: Решение СЛАУ

Рассмотрим краевую задачу для ОДУ:

$$-u''(x) + u(x) = x, \quad 0 \leq x \leq 1, \quad u(0) = u(1) = 0.$$

Постройте его аналитическое решение, которое можно будет использовать для проверки правильности вычислений.

Для численного решения этого уравнения может использоваться метод конечно-разностной дискретизации. Разделим интервал $[0, 1]$ на $N + 1$ отрезок одинаковой длины $h = 1/(N + 1)$. В каждой точке $x_i = ih$, $i = 1, 2, \dots, N$, построим конечно-разностную аппроксимацию второй производной:

$$-u''(x_i) \approx -h^{-2}[u(x_{i-1}) - 2u(x_i) + u(x_{i+1}))].$$

Тогда, с учётом граничных условий, для вектора, состоящего из неизвестных, $\vec{u} = (u(x_1), u(x_2), \dots, u(x_N))^T$, получим СЛАУ

$$A\vec{u} = \vec{b},$$

где $\vec{b} = (h, 2h, \dots, Nh)^\top$. Трехдиагональная матрица A размерности $N \times N$ содержит на субдиагоналях одинаковые значения $-h^{-2}$, а её диагональные элементы равны $2h^{-2} + 1$.

- 1) Сформируйте квадратную матрицу A и вектор \vec{b} , найдите решение \vec{u} с помощью встроенной функции для решения СЛАУ. Постройте решение, сравните его с точным. Используя встроенные функции для измерения времени, постройте график зависимости времени решения СЛАУ от её размерности N .
- 2) Реализуйте метод прогонки для решения построенной системы. Убедитесь, что решение построено правильно. Постройте график зависимости времени работы метода прогонки от N , сравните его с предыдущим.

Литература

1. Бахвалов Н.С., Жидков Н.П., Кобельков Г.М., *Численные методы*, М.: Бином. Лаборатория знаний, 2012. - 636 с. Параграфы 6.1, 6.3, 6.6, 6.7, 6.11.
2. Faires J.D., Burden R.L. *Numerical methods* (3ed., Thomson Brooks Cole, 2003). Глава 7.