

# Лекция 3. Системы линейных алгебраических уравнений

Вычислительная математика,

Весенний семестр 2022

Ольга Вячеславовна

# План лекции

- Простые методы решения СЛАУ с 2 неизвестными
- Прямые методы
- Итерационные методы

## Общие сведения о системах уравнений

- Системой  $n$  уравнений с  $m$  неизвестных  $x_1, x_2, \dots, x_m$  принадлежащими заданному числовому множеству  $M$  называется задача о нахождении упорядоченных совокупностей из  $m$  чисел  $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$  принадлежащих множеству  $M$ , которые при подстановке вместо соответствующих неизвестных обращают каждое из  $n$  данных уравнений в тождество.

## Общий вид системы уравнений

$$\blacksquare \begin{cases} F_1(x_1, x_2, \dots, x_m) = \Phi_1(x_1, x_2, \dots, x_m) \\ F_2(x_1, x_2, \dots, x_m) = \Phi_2(x_1, x_2, \dots, x_m) \\ \dots \\ F_n(x_1, x_2, \dots, x_m) = \Phi_n(x_1, x_2, \dots, x_m) \end{cases} \quad (1)$$

## Решение системы уравнений

- Упорядоченная совокупность чисел  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ , каждое из которых принадлежит множеству  $M$ , в котором рассматривается система, при подстановке которых в место соответствующих неизвестных каждое уравнение системы обращается в тождество.

# Решить систему уравнений

- - Означает найти множество всех её решений или показать, что она решений не имеет.

## Решение систем линейных уравнений с 2 неизвестными

- Общий вид СЛАУ с двумя неизвестными:

$$\begin{cases} a_1x + b_1y = c_1, \\ a_2x + b_2y = c_2, \end{cases} \quad (2)$$

где  $x$  и  $y$  – неизвестные; а  $a_1, a_2, b_1, b_2$  - коэффициенты;  
 $c_1, c_2$  - столбец свободных членов (свободными членами системы).

- Методы решения СЛАУ с двумя неизвестными:

1. Метод подстановки
2. Метод алгебраического сложения
3. Метод сравнения

## Метод подстановки

- Из (2) при  $b_1 \neq 0$  мы находим:

$$y = \frac{c_1 - a_1x}{b_1}$$

- И подставляем найденное значение  $y$  во второе уравнение:

$$a_2x + b_2 \frac{c_1 - a_1x}{b_1} = c_2$$

- Откуда получаем:

$$(a_1b_2 - a_2b_1)x = c_1b_2 - c_2b_1$$

- Если  $(a_1b_2 - a_2b_1) \neq 0$ , то:

$$x = \frac{c_1b_2 - c_2b_1}{a_1b_2 - a_2b_1}$$

- Тогда:

$$y = \frac{c_1}{b_1} - \frac{a_1}{b_1}x = \frac{c_1}{b_1} - \frac{a_1(c_1b_2 - c_2b_1)}{b_1(a_1b_2 - a_2b_1)} = \frac{a_1c_2 - a_2c_1}{a_1b_2 - a_2b_1}$$



## Метод алгебраическо го сложения

- Для решения системы (2), умножим обе части первого уравнения  $b_2 \neq 0$ , а второго – на  $-b_1 \neq 0$ :

$$\begin{cases} a_1 b_2 x + b_1 b_2 y = c_1 b_2, \\ -a_2 b_1 x + b_1 b_2 y = -c_2 b_1, \end{cases}$$

- Полагая, что система имеет решение, складываем левые и правые части уравнений:

$$(a_1 b_2 - a_2 b_1)x = c_1 b_2 - c_2 b_1,$$

- Откуда при  $a_1 b_2 - a_2 b_1 \neq 0$  находим:

$$x = \frac{c_1 b_2 - c_2 b_1}{a_1 b_2 - a_2 b_1}$$

- Аналогично поступаем, чтобы найти  $y$ . Умножаем обе части первого уравнения на  $-a_2 \neq 0$ , а второго – на  $a_1 \neq 0$ :

$$\begin{cases} -a_1 a_2 x - a_2 b_1 y = -a_2 c_1, \\ a_1 a_2 x + a_1 b_2 y = -a_1 c_2. \end{cases}$$

- Складываем левые и правые части уравнений:

$$(a_1 b_2 - a_2 b_1)y = a_1 c_2 - a_2 c_1$$

$$y = \frac{a_1 c_2 - a_2 c_1}{a_1 b_2 - a_2 b_1}$$

## Метод сравнения

- Чтобы решить систему (2) предполагаем, что эта система имеет решение, и из каждого уравнения системы находим  $y$  (или  $x$ ):

$$y = \frac{c_1 - a_1x}{b_1}, y = \frac{c_2 - a_2x}{b_2}, b_1b_2 \neq 0$$

- Приравняв полученные для  $y$  выражения, получаем уравнение относительно неизвестного  $x$ . Это уравнение называется выводным.
- Если  $a_1b_2 - a_2b_1 \neq 0$ , то:

$$x = \frac{c_1b_2 - c_2b_1}{a_1b_2 - a_2b_1}$$

- Подставляя найденное значение  $x$  в какое-либо выражение для  $y$  (например, первое), получаем:

$$y = \frac{c_1 - a_1 \frac{c_1b_2 - c_2b_1}{a_1b_2 - a_2b_1}}{b_1} = \frac{a_1c_2 - a_2c_1}{a_1b_2 - a_2b_1}$$

# Основные методы решения СЛАУ

## Прямые методы

Метод Гаусса

Метод Гаусса с  
выбором  
главного  
элемента

## Итерационные методы

Метод простых  
итераций

Метод Гаусса-  
Зейделя

# Прямые методы

Метод Гаусса

Метод Гаусса с выбором главного элемента

# Основные методы решения СЛАУ

- Как представить систему линейных алгебраических уравнений в виде матрицы?

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 = b_2, \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 = b_3, \end{cases}$$

$$A = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

$$B = \begin{vmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{vmatrix}$$

## Метод Гаусса (Gauss Elimination)

- Сводится к нахождению треугольной матрицы;
- Состоит из прямого и обратного хода;
- Необходимое и достаточное условие: неравенство нулю ведущих элементов.

## Метод Гаусса (Gauss Elimination)

- Покажем на системе с 4 неизвестными при  $a_{11} \neq 0$ :

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + a_{14}x_4 = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 + a_{24}x_4 = b_2, \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 + a_{34}x_4 = b_3, \\ a_{41}x_1 + a_{42}x_2 + a_{43}x_3 + a_{44}x_4 = b_4. \end{cases} \quad (3)$$

- Разделим элементы системы (3) на ведущий элемент  $a_{11}$ , тогда:

$$x_1 + \frac{a_{12}}{a_{11}}x_2 + \frac{a_{13}}{a_{11}}x_3 + \frac{a_{14}}{a_{11}}x_4 = \frac{b_1}{a_{11}} \quad (4)$$

- Тогда можем исключить неизвестную  $x_1$  из системы (3). Чтобы сделать это, мы должны из второго уравнения системы вычесть уравнение (4) умноженное на  $a_{21}$  из третьего уравнения вычесть уравнение (3) умноженное на  $a_{31}$  и т.д. Получим:

$$\begin{cases} a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 + a_{24}^{(1)}x_4 = b_2^{(1)}, \\ a_{32}^{(1)}x_2 + a_{33}^{(1)}x_3 + a_{34}^{(1)}x_4 = b_3^{(1)}, \\ a_{42}^{(1)}x_2 + a_{43}^{(1)}x_3 + a_{44}^{(1)}x_4 = b_4^{(1)}. \end{cases} \quad (5)$$

Где коэффициенты  $a_{ij}^{(1)}$  ( $i, j \geq 2$ ) рассчитываются  $a_{ij}^{(1)} = a_{ij} - a_{i1} \frac{a_{1j}}{a_{11}}$  ( $i, j \geq 2$ ).

# Метод Гаусса (Gauss Elimination)

- Далее: делим уравнения системы (5) на ведущий элемент  $a_{22}^{(1)}$ :

$$x_2 + \frac{a_{23}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} x_3 + \frac{a_{24}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} x_4 = \frac{b_2^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} \quad (6)$$

- Исключаем  $x_2$  из системы таким же образом и получаем:

$$\begin{cases} a_{33}^{(2)} x_3 + a_{34}^{(2)} x_4 = b_3^{(2)} \\ a_{43}^{(2)} x_3 + a_{44}^{(2)} x_4 = b_4^{(2)} \end{cases} \quad (7)$$

где  $a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - a_{i2}^{(1)} \frac{a_{2j}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}}$

- Делим коэффициенты системы (7) на ведущий элемент  $a_{33}^{(2)}$ :

$$x_3 + \frac{a_{34}^{(2)}}{a_{33}^{(2)}} x_4 = \frac{b_3^{(2)}}{a_{33}^{(2)}}$$

- Исключаем аналогично  $x_3$ :

$$a_{44}^{(3)} x_4 = b_4^{(3)}$$

Где  $a_{ij}^{(3)} = a_{ij}^{(2)} - a_{i3}^{(2)} \frac{a_{3j}^{(2)}}{a_{33}^{(2)}}$ . Тогда:

$$x_4 = \frac{b_4^{(3)}}{a_{44}^{(3)}}$$



## Метод Гаусса (Gauss Elimination)

- Остальные неизвестные последовательно выводятся обратной подстановкой:

$$x_3 = \frac{b_3^{(2)}}{a_{33}^{(2)}} - \frac{a_{34}^{(2)}}{a_{33}^{(2)}} x_4$$

$$x_2 = \frac{b_2^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} - \frac{a_{24}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} x_4 - \frac{a_{23}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} x_3$$

$$x_1 = \frac{b_1}{a_{11}} - \frac{a_{14}}{a_{11}} x_4 - \frac{a_{13}}{a_{11}} x_3 - \frac{a_{12}}{a_{11}} x_2.$$

## Метод Гаусса (Gauss Elimination)

### ДОСТОИНСТВА

- Может быть применен в любом случае, если у системы есть решение и на главной диагонали нет 0 элементов.
- Нет дополнительных подготовительных вычислений.
- Результаты могут быть получены за конечное количество операций.
- Низкая погрешность метода, если производить расчёты в последний момент (например, при вычислении в ручную).

### НЕДОСТАТКИ

- При вычислении на компьютере, образуется значительная набегающая погрешность за счёт ограниченности разрядной сетки, особенно при работе с разреженными матрицами (коэффициенты близки к 0).
- Ошибки накапливаются, т.к. расчёт производится последовательно.
- Может занимать существенный объем памяти для больших матриц, так как всю матрицу нужно держать в памяти.
- Алгоритмическая сложность метода  $O(n^3)$ , где  $n$  – число неизвестных.

## Метод Гаусса с выбором главного элемента (Gauss Elimination through pivoting)

- Требование  $a_{ii} \neq 0$  заменяется более жестким: из всех оставшихся в  $i$ -м столбце элементов нужно выбрать наибольший по модулю и переставить уравнения так, чтобы этот элемент оказался на месте элемента  $a_{ii}$ ;
- Существует три вариации метода:
  - Искать максимальный элемент в **столбце** и переставлять **строки** так, чтобы максимальный элемент оказался ведущим элементом;
  - Искать максимальный элемент в **строке** (уравнении) и переставлять **столбцы**;
  - Искать максимальный элемент **во всей матрице** и производить перестановки и **строк и столбцов**.

Метод Гаусса с  
выбором главного  
элемента  
(Gauss Elimination  
through pivoting)

- Выберем ненулевой, как правило, наибольший по модулю, не принадлежащий к столбцу свободных членов  $a_{pq}$ , ( $q \neq n + 1$ ) из матрицы  $M$ , и вычислим множители:

$$m_i = -\frac{a_{iq}}{a_{pq}}$$

для всех  $i \neq p$

- Строка с номером  $p$  матрицы  $M$ , содержащая главный элемент, называется главной строкой.
- Далее, произведем следующую операцию: к каждой не главной строке прибавим главную строку, умноженную на соответствующий множитель  $m_i$  для этой строки. В результате мы получим новую матрицу, у которой  $q$ -й столбец состоит из нулей. Отбрасывая этот столбец и главную  $p$ -ю строку, получим новую матрицу  $M(1)$  с меньшим на единицу числом строк и столбцов.
- Это стратегия перестановки строк.

## Метод Гаусса с выбором главного элемента (Gauss Elimination through pivoting)

### PROS

- Найдёт решение, если оно существует.
- **Лучше работает с разреженными матрицами, потому что делим на максимальный элемент, а не на любой диагональный.**
- Решение найдется за конечное число операций.
- Ниже погрешность метода, если выполнять операции в последний момент, например при вычислении в ручную.

### CONS

- При вычислении на компьютере, образуется значительная набегающая погрешность за счёт ограниченности разрядной сетки, особенно при работе с разреженными матрицами (коэффициенты близки к 0).  
**Однако, ошибка ниже, чем у метода Гаусса.**
- Ошибки накапливаются, т.к. расчёт производится последовательно.
- Может занимать существенный объем памяти для больших матриц, так как всю матрицу нужно держать в памяти.
- Алгоритмическая сложность метода  $O(n^3)$ , где  $n$  – число неизвестных.

## Вычисление определителя

- Оба прямых метода основаны на исключении во время прямого хода прямом и замене при обратном ходе. Они имеют треугольную матрицу после прямого исключения.
- После всех таких операций мы можем вычислить определитель исходной матрицы по треугольной матрице, поскольку использовались только элементарные преобразования.
- Чтобы найти определитель треугольной матрицы, вы можете просто умножить элементы только с главной диагонали.

## Невязка (Residual error)

- Очень полезно вычислять остаточные ошибки (невязки) после использования прямых методов. Это помогает понять меру ошибки ваших расчетных значений неизвестного.
- Невязка - это разница между левой и правой частями уравнения. Теоретически оно должно быть равно 0 (по определению уравнения, т.е. равенства).
- Но на практике, после большого количества операций, таких как деление, например, в случае ограниченного компьютерного представления чисел и с приближительными числами в результате, результирующий вектор неизвестного может иметь значительную разницу.
- Чтобы вычислить невязку, мы помещаем вычисленное неизвестное исходной системе в каждое уравнение, а затем вычитаем одну сторону из другой.

$$\begin{cases} a_1x + b_1y = c_1, \\ a_2x + b_2y = c_2, \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} |a_1x + b_1y - c_1| = r_1, \\ |a_2x + b_2y - c_2| = r_2, \end{cases}$$

- Таким образом, у нас будет вектор остаточных ошибок для каждого уравнения (не для каждого неизвестного!)

# Итерационные методы

Метод простых итераций

Метод Гаусса-Зейделя



# Метод простых итераций

$$x_i^{[j+1]} = x_i^{[j]} - \frac{1}{a_{ii}} f_i^{[j]} = x_i^{[j]} - \frac{1}{a_{ii}} \left( \sum_{k=1}^n a_{ik} x_k^{[j]} - b_i \right)$$

- Существует множество стратегий выбора начальных значений  $x_i^{[j]}$  для выполнения первой итерации:
  - 0
  - $b_i$
  - некоторое предварительно рассчитанное значение (например, из прямых методов) для повышения точности результата
  - любое другое значение
- Итерационный процесс сходится, если:

$$|a_{ii}| \geq \sum_{i \neq k} |a_{ik}| \quad (i, k = 1, 2, \dots, n)$$

- Условие окончания итерационного процесса за конечное число операций:

$$\forall i (i = 1, 2, \dots, n) \quad \forall \varepsilon > 0 : |x_i^{[j]} - x_i^{[j-1]}| \leq \varepsilon$$

# Метод простых итераций

## ДОСТОИНСТВА

- Может использоваться, когда вы хотите минимизировать погрешность результатов (с помощью настройки  $\varepsilon$  по мере необходимости).
- Нет необходимости хранить полную матрицу в памяти.
- Ошибки не накапливаются как для прямых методов.
- Вычисление каждого уравнения текущей итерации независимо друг от друга (только для предыдущей итерации), а затем может быть распараллелено (рассчитано одновременно).

## НЕДОСТАТКИ

- На практике для больших матриц редко найти такую, которая бы удовлетворяла условию сходимости.
- Все неизвестные рассчитываются на основе значений, полученных на предыдущей итерации. Если вычислять уравнения последовательно, то уже известны новые значения неизвестных для частей уравнений.
- Если обозначить число итераций за  $l$ , тогда алгоритмическая сложность метода  $O(l * n^2)$ . Вы не знаете как много итераций потребуется (скорость сходимости) –  $l$  может быть как больше, так и меньше  $n$ .

## Метод Гаусса-Зейделя

$$x_i^{[j+1]} = x_i^{[j]} - \frac{1}{a_{ii}} \left( \sum_{k=1}^{i-1} a_{ik} x_k^{[j+1]} + \sum_{k=i+1}^n a_{ik} x_k^{[j]} - b_i \right)$$

- Правила выбора начальных значений неизвестного и условия завершения итерационного процесса такие же, как и для метода простых итераций.
- Итерационный процесс будет сходиться, если:

$$|a_{ii}| \geq \sum_{i \neq k} |a_{ik}| \quad (i, k = 1, 2, \dots, n)$$

**NB!** Но хотя бы для одного уравнения должно выполняться условие:

$$|a_{ii}| > \sum_{i \neq k} |a_{ik}| \quad (i, k = 1, 2, \dots, n)$$

# Метод Гаусса-Зейделя

## ДОСТОИНСТВА

- Может использоваться, когда вы хотите минимизировать погрешность результатов (с помощью настройки  $\varepsilon$  по мере необходимости).
- Нет необходимости хранить полную матрицу в памяти.
- Ошибки не накапливаются как для прямых методов.
- Скорость сходимости может быть выше, чем для метода простых итераций, т.к. используются свежеполученные значения неизвестных с текущей итераций.

## НЕДОСТАТКИ

- Сложнее параллелизовать – все уравнения зависят друг от друга в пределах текущей итерации.
- Условие сходимости более строгое, чем у метода простых итераций. Сложнее найти систему, для которой можно было бы применить метод.
- Если обозначить число итераций за  $l$ , тогда алгоритмическая сложность метода  $O(l * n^2)$ . Вы не знаете как много итераций потребуется (скорость сходимости) –  $l$  может быть как больше, так и меньше  $n$ .

# Спасибо за внимание!

В случае вопросов по лекции задавайте их через форму:  
<https://forms.yandex.ru/u/61ffab0425b437e0e3410e9b/>

Мы обязательно обсудим их на следующем занятии.