

### 3. Методы численного решения системы линейных алгебраических уравнений

#### 3.1. Метод Гаусса

Метод Гаусса (метод исключения неизвестных) сначала поясним на примере. Пусть требуется решить систему уравнений

$$5x_1 - x_2 + 2x_3 = 8 \quad (6.1.1)$$

$$x_1 + 4x_2 - x_3 = -4$$

$$x_1 + x_2 + 4x_3 = 4.$$

Исключим сначала неизвестное  $x_1$  из второго и третьего уравнения системы (6.1.1), используя первое уравнение. Уравнение, с помощью которого преобразуют остальные уравнения, называют **разрешающим уравнением**, а коэффициент этого уравнения при неизвестном, исключаемом из остальных уравнений, - **разрешающим (или главным) элементом**. В данном примере первое уравнение (или первая строка) – разрешающее, а коэффициент 5 при  $x_1$  в этом уравнении – разрешающий элемент.

Разделим первое (разрешающее) уравнение на 5 и вычтем преобразованное первое уравнение из второго и третьего уравнений системы (6.1.1). В результате получим систему, в которой неизвестное  $x_1$  исключено из второго и третьего уравнений.

$$\begin{aligned} x_1 - \frac{1}{5}x_2 + \frac{2}{5}x_3 &= \frac{8}{5} \\ \frac{21}{5}x_2 - \frac{7}{5}x_3 &= -\frac{28}{5} \\ \frac{6}{5}x_2 + \frac{18}{5}x_3 &= \frac{12}{5}. \end{aligned}$$

Теперь второе уравнение будет разрешающим с разрешающим элементом  $\frac{21}{5}$ . Разделим второе уравнение на  $\frac{21}{5}$  и вычтем преобразованное уравнение, умноженное на  $\frac{6}{5}$ , из третьего уравнения, исключая неизвестное  $x_2$ . Получим систему

$$\begin{aligned} x_1 - \frac{1}{5}x_2 + \frac{2}{5}x_3 &= \frac{8}{5} \\ x_2 - \frac{1}{3}x_3 &= -\frac{4}{3} \\ x_3 &= 1. \end{aligned}$$

Проведённую последовательность преобразований данной системы называют **прямым ходом** в методе Гаусса. **Обратный ход** – это последовательное исключение неизвестных  $x_3$  и  $x_2$  из второго и первого уравнения.

Умножим третье уравнение на  $\left(-\frac{1}{3}\right)$  и вычтем его из второго, затем умножим это же третье уравнение на  $\frac{2}{5}$  и вычтем его из первого. Получим

$$\begin{aligned}x_1 - \frac{1}{5}x_2 &= \frac{6}{5} \\x_2 &= -1 \\x_3 &= 1.\end{aligned}$$

Далее умножим второе уравнение на  $\left(-\frac{1}{5}\right)$  и, используя это уравнение, исключим неизвестное  $x_2$  из первого уравнения. Окончательно получаем решение системы

$$\begin{aligned} x_1 &= 1 \\ x_2 &= -1 \\ x_3 &= 1. \end{aligned} \tag{6.1.2}$$

Пусть дана система  $n$  линейных алгебраических уравнений с  $n$  неизвестными:

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ &\vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n &= b_n \end{aligned} \quad (6.1.3)$$

Решением системы (6.1.3) называется упорядоченное множество чисел  $\begin{bmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \dots \\ \xi_n \end{bmatrix}$ , если  $x_1 = \xi_1$ ,  $x_2 = \xi_2$ ,  $x_n = \xi_n$  превращает уравнение (6.1.3) в равенства.

Решения системы представляют собой  $n$ -мерный вектор, который обозначим через  $\mathbf{o}$ .

Рассмотрим общую схему метода Гаусса для систем имеющих единственное решение.

Предположим, что  $a_{11} \neq 0$ . В противном случае можно поменять первое уравнение с уравнением, в котором коэффициент при неизвестном  $x_1$  отличен от нуля. Разделим первое уравнение системы (6.1.3) на  $a_{11}$ .

$$\text{Ono } x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n = b_1^{(1)}, \quad (6.1.4)$$

где  $a_{ij} = a_{ij}/a_{11}$ ,  $b_i^{(1)} = b_i/a_{11}$ .

Умножим разрешающее уравнение (6.1.4) на  $a_{21}$  и вычтем полученное уравнение из второго уравнения системы (6.1.3). Аналогично преобразуем остальные уравнения. В результате этих операций система запишется так:

$$\begin{aligned} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n &= b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(1)} x_2 + a_{23}^{(1)} x_3 + \dots + a_{2n}^{(1)} x_n &= b_2^{(1)} \end{aligned} \quad (6.1.5)$$

$$\begin{aligned} &\dots\dots\dots \\ &a_{n2}^{(1)} x_2 + a_{n3}^{(1)} x_3 + \dots + a_{nn}^{(1)} x_n = b_n^{(1)}, \\ \text{где } a_{2j}^{(1)} &= a_{2j} - a_{1j}^{(1)}, \quad a_{3j}^{(1)} = a_{3j} - a_{1j}^{(1)} a_{31} \dots \\ a_{nj}^{(1)} &= a_{nj} - a_{1j}^{(1)} a_{n1}; \quad b_j^{(1)} = b_j - b_1^{(1)} a_{j1} \quad (j=2,3\dots n). \end{aligned}$$

Естественно, что если какой либо из коэффициентов  $a_{j1}$  окажется равным нулю, то  $j$ -е уравнение системы (6.1.3) войдёт в систему (6.1.5) без изменений, т.е.  $a_{nj}^{(1)} = a_{nj}$ ,  $b_j^{(1)} = b_j$  ( $j=2,3\dots n$ ).

Теперь оставив без изменения первое уравнение системы (6.1.5) можно сделать второе уравнение разрешающим и применить описанную процедуру к системе из  $n-1$  уравнений, исключив неизвестное  $x_2$  из третьего и последующих уравнений. Получим систему вида

$$\begin{aligned} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n &= b_1^{(1)}, \\ x_2 + a_{23}^{(2)} x_3 + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n &= b_2^{(2)}, \\ a_{33}^{(2)} x_3 + \dots + a_{3n}^{(2)} x_n &= b_3^{(2)}, \\ &\dots\dots\dots \\ a_{n3}^{(2)} x_3 + \dots + a_{nn}^{(2)} x_n &= b_n^{(2)}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{где } a_{2j}^{(2)} &= a_{2j}^{(1)} / a_{22}^{(1)}, \quad b_2^{(2)} = b_2^{(1)} / a_{22}^{(1)}; \quad a_{3j}^{(2)} = a_{3j}^{(1)} - a_{2j}^{(2)} a_{32}^{(1)} \dots \quad a_{nj}^{(2)} = a_{nj}^{(1)} - a_{n-1j}^{(2)} a_{n2}^{(1)}, \\ b_j^{(2)} &= b_j^{(1)} - b_2^{(2)} a_{j2}^{(1)} \quad (j=3,4\dots n). \end{aligned}$$

Продолжая аналогичные вычисления, приведём систему (6.1.3) к эквивалентной системе

$$\begin{aligned} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n &= b_1^{(1)}, \\ x_2 + a_{23}^{(2)} x_3 + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n &= b_2^{(2)}, \\ x_3 + \dots + a_{3n}^{(2)} x_n &= b_3^{(2)}, \\ &\dots\dots\dots \\ x_n &= b_n^{(n)}, \end{aligned} \quad (6.1.6)$$

в которой матрица из коэффициентов имеет треугольный вид.

На этом заканчивается прямой ход решения системы линейных уравнений методом Гаусса.

При обратном ходе происходит последовательное исключение неизвестных  $x_n$ , начиная с  $(n-1)$ -го уравнения и заканчивая первым. Получаем



1.  $A = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 1 \\ 1 & 3 & -1 \\ -3 & 2 & 10 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 11 \\ 4 \\ 6 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$

2.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & -1 \\ -1 & 3 & 1 \\ 1 & -1 & 4 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$

3.  $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 1 & -3 & 1 \\ 1 & 1 & 4 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$

4.  $A = \begin{pmatrix} 5 & 1 & -1 \\ -1 & 3 & 1 \\ 1 & -2 & 4 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} -5 \\ 5 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$

5.  $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ -2 & 4 & 1 \\ 1 & 1 & 3 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} -1 \\ 5 \\ -3 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}.$

6.  $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 2 & 4 & 1 \\ 1 & -1 & 3 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 6 \\ 9 \\ 4 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$

7.  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 2 & 5 & -2 \\ 1 & -1 & 3 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} -2 \\ -4 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$

8.  $A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 1 \\ 0 & 2 & -1 \\ -1 & 1 & 5 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ -5 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}.$

9.  $A = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 1 \\ 1 & 3 & -1 \\ -3 & 2 & 10 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 11 \\ 4 \\ 6 \end{pmatrix}, \quad \xi = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$

### 3.2 Метод итерации

## Рассмотрим систему линейных алгебраических уравнений

$$A\mathbf{x} = b.$$

Если все диагональные коэффициенты  $a_{ii} \neq 0$ , то эту систему можно представить в приведённом виде:

$$\begin{aligned} x_1 &= a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots a_{1n}x_n + \beta_1 \\ x_2 &= a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots a_{2n}x_n + \beta_2 \\ &\vdots \\ x_n &= a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots a_{nn}x_n + \beta_n \end{aligned} \quad (6.2.1)$$

$$\text{где } \beta_i = \frac{b_i}{a_{ii}}, \quad a_{ij} = \begin{cases} 0, & \text{если } i = j \\ -\frac{a_{ij}}{a_{ii}}, & \text{если } i \neq j \end{cases}$$

Введём обозначения

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \dots \\ \beta_n \end{bmatrix}$$

и перепишем систему в виде одного матричного уравнения

$$\mathbf{x} = A\mathbf{x} + \mathbf{B}, \quad (6.2.2)$$

Последовательные приближения (итерации) найдём следующим образом. Возьмём в качестве начального приближения  $x^{(0)}$  вектор  $\mathbf{B}$  и подставим его в правую часть уравнения (6.2.2); получим  $x^{(1)}$ . Продолжая аналогичные вычисления, придём к векторной последовательности приближений

$$\begin{aligned} \mathbf{x}^{(1)} &= A\mathbf{x}^{(0)} + \mathbf{B} \text{ - 1-е приближение} \\ \mathbf{x}^{(2)} &= A\mathbf{x}^{(1)} + \mathbf{B} \text{ - 2-е приближение} \\ \mathbf{x}^{(k+1)} &= A\mathbf{x}^{(k)} + \mathbf{B} \text{ - } (k+1)\text{-е приближение} \end{aligned} \quad (6.3.3)$$

Если существует предел  $\xi$  последовательности векторов  $x^{(k)}$ , то переходя к пределу при  $k \rightarrow \infty$  убеждаемся, что  $\xi$  является решением (6.2.2). Достаточным условием сходимости итерации к решению содержит следующая теорема.

**Теорема.** Если какая-либо норма матрицы меньше единицы:  $\|A\| < 1$ , то уравнение (6.2.2) имеет единственное решение  $\xi$ , к которому стремится последовательность итерации при любом выборе начального положения  $x^{(0)}$ .

В расчётах полагают  $x^{(0)} = \mathbf{B}$ . Погрешность приближённого решения на  $k$ -м шаге оценивают неравенством

$$\|\xi - x^{(k)}\| \leq \frac{\|A\|^{k+1}}{1 - \|A\|} \|\mathbf{B}\|.$$

Из этого неравенства можно получить оценку числа итерации  $k$ , необходимых для обеспечения заданной точности  $\varepsilon$ .

Отклонение приближения  $x^{(k)}$  от решения  $\xi$  по норме не будет превышать  $\varepsilon$ , если

$$\|\xi - x^{(k)}\| \leq \frac{\|A\|}{1 - \|A\|} \|x^{(k)} - x^{(k-1)}\| \leq \frac{\|A\|^{k+1}}{1 - \|A\|} \|\mathbf{B}\| < \varepsilon \quad (6.3.4)$$

Обычно используют условия в форме

$$\|x^{(k)} - x^{(k-1)}\| \leq \frac{\|A\|}{1 - \|A\|} \cdot \varepsilon$$

позволяющее применять приближение  $x^{(k)}$  в качестве решения с точностью  $\varepsilon$

*Пример.* Найти решение системы уравнений.

$$5x_1 - x_2 + 2x_3 = 8$$

$$x_1 + 4x_2 - x_3 = -4$$

$$x_1 + x_2 + 4x_3 = 4$$

Методом итерации с точностью  $10^{-2}$ .

*Решение.* Приведём систему к виду (6.2.2)

$$x_1 = 0 \cdot x_1 + 0,2x_2 - 0,4x_3 + 1,6$$

$$x_2 = -0,25x_1 + 0x_2 - 0,25x_3 - 1$$

$$x_3 = -0,25x_1 - 0,25x_2 + 0x_3 + 1$$

Теперь запишем последовательность итерации ( $k = 0, 1, 2, \dots$ )

$$x_1^{(k+1)} = 0x_1^{(k)} + 0,2x_2^{(k)} - 0,4x_3^{(k)} + 1,6$$

$$x_2^{(k+1)} = -0,25x_1^{(k)} + 0x_2^{(k)} - 0,25x_3^{(k)} - 1$$

$$x_3^{(k+1)} = -0,25x_1^{(k)} - 0,25x_2^{(k)} + 0x_3^{(k)} + 1$$

Для приведённой матрицы

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0,2 & -0,4 \\ -0,25 & 0 & 0,25 \\ -0,25 & -0,25 & 0 \end{pmatrix}$$

достаточные условия сходимости процесс итераций выполняется по сходимости  $m$ -норме, поскольку

$$\|A\|_m = \max_{1 \leq i \leq 3} \sum_{j=1}^3 |a_{ij}| = \max\{0,6; 0,5; 0,5\} = 0,6 < 1.$$

В качестве начального приближения возьмём вектор-столбец свободных членов

приведённой системы:  $x^{(0)} = \begin{pmatrix} 1,6 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}.$

Число итераций для достижения заданной точности  $\varepsilon = 10^{-2}$  определим из не-

равенства  $\frac{\|A\|^{k+1}}{1 - \|A\|} \|B\| \leq \varepsilon$ , которое перепишем так  $k \geq \frac{-2 + \lg 0,25}{\lg 0,6} - 1 \sim 11.$

Здесь учтено, что  $\|A\|_m = 0,6$ ,  $\|B\|_m = \|x^{(0)}\|_m = 1,6$ . Вычислим теперь три последовательных приближения по формулам (6.2.3) и оценим погрешность каждого результата, используя равенство (6.2.4).

Найдём первое приближение.

$$\begin{aligned}x_1^{(1)} &= 0,2(-1) - 0,4 + 1,6 = 1 \\x_2^{(1)} &= -0,25 \cdot 1,6 + 0,25 - 1 = -1,15 \\x_3^{(1)} &= -0,25 \cdot 1,6 - 0,25(-1) + 1 = 0,85 \\ \| \mathbf{x}^{(1)} - \mathbf{x}^{(0)} \|_m &= \max(0,6; 0,15; 0,15) = 0,6.\end{aligned}$$

Следовательно,  $\mathbf{x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1,15 \\ 0,85 \end{bmatrix}$  даёт значение корня с погрешностью не превышающей величины  $\frac{\|A\|_m}{1 - \|A\|_m} \| \mathbf{x}^{(1)} - \mathbf{x}^{(0)} \|_m = \frac{0,6}{1 - 0,6} \cdot 0,6 = 0,9$ .

Далее последовательно находим

$$\begin{aligned}x_1^{(2)} &= 0,2(-1,15) - 0,4 \cdot 0,85 + 1,6 = 1,03 \\x_2^{(2)} &= -0,25 \cdot 1 + 0,25 \cdot 0,85 - 1 = -1,0375 \\x_3^{(2)} &= -0,25 \cdot 1 - 0,25(-1,15) + 1 = 1,0375 \\ \| \mathbf{x}^{(2)} - \mathbf{x}^{(1)} \|_m &= \max(0,3; 0,1125; 0,1875) = 0,1875\end{aligned}$$

$$\mathbf{x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 1,0 \\ -1,0375 \\ 1,0375 \end{bmatrix}, \quad \frac{\|A\|_m}{1 - \|A\|_m} \| \mathbf{x}^{(2)} - \mathbf{x}^{(1)} \|_m = \frac{0,6}{1 - 0,6} 0,1875 = 0,28125$$

$$\begin{aligned}x_1^{(3)} &= 0,2(-1,0375) - 0,4 \cdot 1,0375 + 1,6 = 0,9775 \\x_2^{(3)} &= -0,25 \cdot 1,03 + 0,25 \cdot 1,0375 - 1 = -0,998125 \\x_3^{(3)} &= -0,25 \cdot 1,03 - 0,25(-1,0375) + 1 = 1,001875 \\ \| \mathbf{x}^{(3)} - \mathbf{x}^{(2)} \|_m &= \max(0,0525; 0,039375; 0,035625) = 0,0525\end{aligned}$$

$$\mathbf{x}^{(3)} = \begin{bmatrix} 0,9775 \\ -0,998125 \\ 1,001875 \end{bmatrix} \quad \frac{\|A\|_m}{1 - \|A\|_m} \| \mathbf{x}^{(3)} - \mathbf{x}^{(2)} \|_m = \frac{0,6}{1 - 0,6} 0,05 = 0,075.$$

Точное решение  $x_1 = 1$ ,  $x_2 = -1$ ,  $x_3 = 1$ . Можно показать, что заданная точность достигается за пять шагов.