

# Решение системы линейных уравнений

## Лекция 5

# СЛАУ

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

# Методы решения

- Прямые методы
  - Метод Гаусса
  - Метод Гаусса — Жордана
  - Метод Крамера
  - Матричный метод
  - др.
- Итерационные методы
  - Метод Якоби (метод простой итерации)
  - Метод Гаусса — Зейделя
  - Метод релаксации
  - Многосеточный метод

# Прямые методы: Метод Гаусса

- Сначала элементарными преобразованиями матрица приводится к ступенчатому или треугольному виду

$$\left\{ \begin{array}{l} \alpha_{1j_1}x_{j_1} + \alpha_{1j_2}x_{j_2} + \dots + \alpha_{1j_r}x_{j_r} + \dots + \alpha_{1j_n}x_{j_n} = \beta_1 \\ \alpha_{2j_2}x_{j_2} + \dots + \alpha_{2j_r}x_{j_r} + \dots + \alpha_{2j_n}x_{j_n} = \beta_2 \\ \dots \\ \alpha_{rj_r}x_{j_r} + \dots + \alpha_{rj_n}x_{j_n} = \beta_r, \quad \alpha_{1j_1}, \dots, \alpha_{rj_r} \neq 0. \\ 0 = \beta_{r+1} \\ \dots \\ 0 = \beta_m \end{array} \right.$$

- После чего последовательно с конца вычисляются значения переменных  $x$

$$\left\{ \begin{array}{l} x_{j_1} + \hat{\alpha}_{1j_2}x_{j_2} + \dots + \hat{\alpha}_{1j_r}x_{j_r} = \hat{\beta}_1 - \hat{\alpha}_{1j_{r+1}}x_{j_{r+1}} - \dots - \hat{\alpha}_{1j_n}x_{j_n} \\ x_{j_2} + \dots + \hat{\alpha}_{2j_r}x_{j_r} = \hat{\beta}_2 - \hat{\alpha}_{2j_{r+1}}x_{j_{r+1}} - \dots - \hat{\alpha}_{2j_n}x_{j_n} \\ \dots \\ x_{j_r} = \hat{\beta}_r - \hat{\alpha}_{rj_{r+1}}x_{j_{r+1}} - \dots - \hat{\alpha}_{rj_n}x_{j_n} \end{array} \right., \quad \hat{\beta}_i = \frac{\beta_i}{\alpha_{ij_i}}, \quad \hat{\alpha}_{ijk} = \frac{\alpha_{ijk}}{\alpha_{ij_i}}$$

# Прямые методы: метод Гаусса — Жордана

Модификация метода Гаусса. Применяется для квадратных систем линейных уравнений.

Сначала матрица уравнения сверху вниз приводится к верхнему треугольному виду с единицами на главной диагонали.

После этого матрица снизу вверх приводится к диагональному виду, в результате в правой части уравнения остается решение всей системы.

# Прямые методы: метод Крамера

- Вычисляются модифицированные определители исходной матрицы, где в  $i$ -м столбце ставится правый столбец уравнения

$$\Delta = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}, \quad \Delta_1 = \begin{vmatrix} b_1 & a_{12} & a_{13} \\ b_2 & a_{22} & a_{23} \\ b_3 & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}, \quad \Delta_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & b_1 & a_{13} \\ a_{21} & b_2 & a_{23} \\ a_{31} & b_3 & a_{33} \end{vmatrix}, \quad \Delta_3 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & b_2 \\ a_{31} & a_{32} & b_3 \end{vmatrix}$$

- Из этих определителей находится решение системы

$$x_1 = \frac{\Delta_1}{\Delta}, \quad x_2 = \frac{\Delta_2}{\Delta}, \quad x_3 = \frac{\Delta_3}{\Delta}$$

# Прямые методы: матричный метод

- Исходное уравнение домножаем слева на обратную матрицу

$$A^{-1} (AX) = A^{-1} B$$

- Для решения такого уравнения необходимо существование обратной матрицы

$$\det A \neq 0$$

# Итерационные методы: метод Якоби

- Начальное представление уравнения

$$A\vec{x} = \vec{b}$$

преобразуется к виду

$$\vec{x} = B\vec{x} + \vec{g}$$

таким образом, что после выбора начального приближения решение уравнения находится итеративно по схеме

$$\vec{x}^{(k+1)} = B\vec{x}^{(k)} + \vec{g},$$



# Итерационные методы: метод Гаусса — Зейделя

- Левая часть уравнения приводится к нижнему треугольному виду

$$(\mathbf{L} + \mathbf{D})\vec{x} = -\mathbf{U}\vec{x} + \vec{b},$$

после чего вычисляются новые значения вектора решений

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = c_{12}x_2^{(k)} + c_{13}x_3^{(k)} + \dots + c_{1n}x_n^{(k)} + d_1 \\ x_2^{(k+1)} = c_{21}x_1^{(k+1)} + c_{23}x_3^{(k)} + \dots + c_{2n}x_n^{(k)} + d_2 \\ \dots \\ x_n^{(k+1)} = c_{n1}x_1^{(k+1)} + c_{n2}x_2^{(k+1)} + \dots + c_{n(n-1)}x_{n-1}^{(k+1)} + d_n \end{cases},$$

# Итерационные методы: метод релаксации

- Сначала находятся невязки

$$\begin{cases} R_1^{(0)} = c_1 - x_1^{(0)} + \sum_{j=2}^n b_{1j} x_j^{(0)} \\ R_2^{(0)} = c_2 - x_2^{(0)} + \sum_{j=1, j \neq 2}^n b_{2j} x_j^{(0)} \\ \dots \\ R_n^{(0)} = c_n - x_n^{(0)} + \sum_{j=1}^{n-1} b_{nj} x_j^{(0)} \end{cases}$$

- После чего ищется максимальная невязка, и вычисляется следующая итерация

$$R_s^{(k)} = \delta x_s^{(k)} \Rightarrow R_s^{(k+1)} = 0, R_i^{(k+1)} = R_i^{(k)} + b_{is} \delta x_s^{(k)}$$

Решение находится по формуле

$$x_i \approx x_i^{(0)} + \sum_j \delta x_i^{(j)}$$

# Итерационные методы: многосеточный метод

Метод основан на использовании последовательности уменьшающихся сеток и операторов перехода от одной сетки к другой

Основная идея многосеточных методов состоит в том, что ошибка  $e$ , которая не может быть устранена методами релаксации, должна быть убрана с помощью коррекции из решения на грубой сетке.

# Способы решения (решатели)

- Квадратная матрица
  - `?getrs( trans, n, nrhs, a, lda, ipiv, b, ldb, info )`
- Ленточная матрица
  - `?gbtrs( trans, n, kl, ku, nrhs, ab, ldab, ipiv, b, ldb, info )`
- Трехдиагональная матрица
  - `?gttrs( trans, n, nrhs, dl, d, du, du2, ipiv, b, ldb, info )`
- пр.

# Пример

\* *Factorize A in the array AFB*

```
CALL SGBTRF(N,N,KL,KU,AFB,LDAFB,IPIV,INFO)
```

```
IF (INFO.EQ.0) THEN
```

\* *Compute solution in the array X*

```
CALL SGBTRS(TRANS,N,KL,KU,NRHS,AFB,LDAFB,  
+          IPIV,X,LDX,INFO)
```

\* *Improve solution, and compute backward errors and*

\* *estimated bounds on the forward errors*

```
CALL SGBRFS(TRANS,N,KL,KU,NRHS,AB,LDAB,AFB,  
+          LDAFB,IPIV,B,LDB,  
+          X,LDX,FERR,BERR,WORK,IWORK,INFO)
```