

Damian SŁOTA

**METODY OBLICZENIOWE  
UKŁADÓW RÓWNAŃ LINIOWYCH**

**część I**

(notatki do wykładu)

GLIWICE 2020

# Spis treści

<b>Przedmowa</b>	<b>3</b>
<b>1. Metody dokładne</b>	<b>4</b>
1.1. Układy trójkątne . . . . .	4
1.2. Eliminacja Gaussa . . . . .	6
1.3. Algorytm Thomasa dla układów trójprzekątniowych . . . . .	11
1.4. Algorytm Banachiewicza rozkładu LU . . . . .	15
<b>Bibliografia</b>	<b>19</b>

# Przedmowa

Na wykładzie omówione zostaną wybrane metody obliczeniowe dla układów równań liniowych. W szczególności będą to: metoda eliminacji Gaussa, algorytm Thomasa dla układów trójprzekątniowych, algorytm Banachiewicza rozkładu  $LU$  oraz metody iteracyjne Jacobiego i Gaussa-Seidla. Wykład został opracowany na podstawie podręczników [1–10].

## Metody dokładne

Rozważać będziemy układ równań liniowych postaci:

$$\begin{cases} a_{11} x_1 + a_{12} x_2 + \dots + a_{1n} x_n = b_1, \\ a_{21} x_1 + a_{22} x_2 + \dots + a_{2n} x_n = b_2, \\ \vdots \\ a_{n1} x_1 + a_{n2} x_2 + \dots + a_{nn} x_n = b_n, \end{cases} \quad (1.1)$$

gdzie  $a_{ij}, b_i \in \mathbb{R}$ ,  $i, j \in \{1, 2, \dots, n\}$ . Stosując zapis macierzowym powyższy układ można przedstawić następująco:

$$\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}, \quad (1.2)$$

gdzie:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

oraz:

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}.$$

Będziemy zakładać, że macierz  $\mathbf{A}$  jest nieosobliwa ( $\det \mathbf{A} \neq 0$ ). Wówczas powyższy układ ma jednoznaczne rozwiązanie.

### 1.1. Układy trójkątne

Układy równań liniowych, których macierze są macierzami trójkątnymi rozwiązuje się szczególnie łatwo. Układ z macierzą górnotrójkątną ma postać:

$$\begin{cases} u_{11} x_1 + u_{12} x_2 + \dots + u_{1n} x_n = b_1, \\ u_{22} x_2 + \dots + u_{2n} x_n = b_2, \\ \vdots \\ u_{n-1, n-1} x_{n-1} + u_{n-1, n} x_n = b_{n-1}, \\ u_{nn} x_n = b_n. \end{cases}$$

Jeśli  $u_{ii} \neq 0$ ,  $i = 1, \dots, n$ , to niewiadome można wyznaczyć w kolejności od ostatniej do pierwszej:  $x_n, x_{n-1}, \dots, x_1$ , ze wzorów:

$$\begin{aligned} x_n &= \frac{b_n}{u_{nn}}, \\ x_{n-1} &= \frac{b_{n-1} - u_{n-1n} x_n}{u_{n-1n-1}}, \\ &\vdots \\ x_1 &= \frac{b_1 - u_{1n} x_n - u_{1n-1} x_{n-1} - \dots - u_{12} x_2}{u_{11}}. \end{aligned}$$

Powyższe wzory można zapisać w bardziej zwartej postaci:

$$x_i = \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij} x_j}{u_{ii}}, \quad i = n, n-1, n-2, \dots, 1. \quad (1.3)$$

Ponieważ niewiadome znajduje się od ostatniej do pierwszej, algorytm ten nazywa się *postępowaniem odwrotnym* lub *podstawianiem wstecz*.

Układ liniowy:

$$\mathbf{L} \mathbf{x} = \mathbf{b}$$

o macierzy dolnotrójkątnej:

$$\mathbf{L} = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ l_{n-11} & l_{n-12} & l_{n-12} & \dots & l_{n-1n-1} & 0 \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n2} & \dots & l_{nn-1} & l_{nn} \end{bmatrix}$$

można rozwiązywać podobnie. Jeśli  $l_{ii} \neq 0$  dla  $i = 1, \dots, n$ , to niewiadome można wyznaczyć za pomocą *postępowania wprzód*:

$$x_i = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} x_j}{l_{ii}}, \quad i = 1, 2, 3, \dots, n. \quad (1.4)$$

**Algorytm (dla macierzy górnortrójkątnej)**

1. Dane: macierz  $\mathbf{U}$ ;  
wektor  $\mathbf{b}$ .

2. Dla  $i = n, n-1, n-2, \dots, 1$  obliczamy:

$$x_i = \frac{1}{u_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij} x_j \right).$$

3. Wynikiem jest wektor  $\mathbf{x}$  o współrzędnych  $x_1, x_2, \dots, x_n$ .

**Przykład 1.1.** Rozwiązać układ równań:

$$\begin{cases} 2x_1 + 3x_2 - 4x_3 = 1, \\ 7x_2 + 10x_3 = 17, \\ 4x_3 = 4. \end{cases}$$

*Rozwiązanie.* Zgodnie ze wzorami (1.3) obliczamy:

$$\begin{aligned} x_3 &= \frac{4}{4} = 1, \\ x_2 &= \frac{17 - 10x_3}{7} = 1, \\ x_1 &= \frac{1 + 4x_3 - 3x_2}{2} = 1. \end{aligned}$$

Ostatecznie więc rozwiązaniem jest wektor:

$$\mathbf{x} = (1, 1, 1)^T.$$

□

## 1.2. Eliminacja Gaussa

Najważniejszą z metod bezpośredniego rozwiązywania dowolnych układów równań liniowych jest *eliminacja Gaussa*. Pomysł w niej zastosowany polega na eliminacji niewiadomych z kolejnych równań w pewien systematyczny sposób. Daje to układ trójkątny, który możemy bez problemu rozwiązać.

Oznaczmy:

$$\mathbf{A}^{(1)} = \mathbf{A}, \quad \mathbf{b}^{(1)} = \mathbf{b}.$$

Mamy więc układ postaci:

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n = b_1^{(1)}, \\ a_{21}^{(1)} x_1 + a_{22}^{(1)} x_2 + \dots + a_{2n}^{(1)} x_n = b_2^{(1)}, \\ \vdots \\ a_{n1}^{(1)} x_1 + a_{n2}^{(1)} x_2 + \dots + a_{nn}^{(1)} x_n = b_n^{(1)}. \end{cases}$$

Założmy teraz, że  $a_{11}^{(1)} \neq 0$ . Wtedy z ostatnich  $n - 1$  równań możemy wyeliminować niewiadomą  $x_1$  odejmując od  $i$ -tego równania pierwsze równanie pomnożone przez:

$$l_{i1} = \frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}, \quad i = 2, 3, \dots, n.$$

Przekształcony układ przyjmuje postać:

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n = b_1^{(1)}, \\ a_{22}^{(2)} x_2 + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n = b_2^{(2)}, \\ a_{32}^{(2)} x_2 + \dots + a_{3n}^{(2)} x_n = b_3^{(2)}, \\ \vdots \\ a_{n2}^{(2)} x_2 + \dots + a_{nn}^{(2)} x_n = b_n^{(2)}, \end{array} \right.$$

gdzie nowe współczynniki są dane wzorami:

$$\begin{aligned} a_{ij}^{(2)} &= a_{ij}^{(1)} - l_{i1} a_{1j}^{(1)}, & i = 2, \dots, n, & \quad j = 2, \dots, n, \\ b_i^{(2)} &= b_i^{(1)} - l_{i1} b_1^{(1)}, & i = 2, \dots, n. \end{aligned}$$

Następnie z ostatnich  $n - 2$  równań eliminujemy zmienną  $x_2$  odejmując od  $i$ -tego równania drugie równanie pomnożone przez (jeśli  $a_{22}^{(2)} \neq 0$ ):

$$l_{i2} = \frac{a_{i2}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}}, \quad i = 3, 4, \dots, n.$$

Otrzymujemy układ równań postaci:

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n = b_1^{(1)}, \\ a_{22}^{(2)} x_2 + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n = b_2^{(2)}, \\ a_{33}^{(3)} x_3 + \dots + a_{3n}^{(3)} x_n = b_3^{(3)}, \\ \vdots \\ a_{n3}^{(3)} x_3 + \dots + a_{nn}^{(3)} x_n = b_n^{(3)}, \end{array} \right.$$

gdzie nowe współczynniki są dane wzorami:

$$\begin{aligned} a_{ij}^{(3)} &= a_{ij}^{(2)} - l_{i2} a_{2j}^{(2)}, & i = 3, \dots, n, & \quad j = 3, \dots, n, \\ b_i^{(3)} &= b_i^{(2)} - l_{i2} b_2^{(2)}, & i = 3, \dots, n. \end{aligned}$$

Elementy  $a_{11}^{(1)}, a_{22}^{(2)}, a_{33}^{(3)}, \dots$  występujące w eliminacji nazywamy *elementami głównymi*. Jeśli wszystkie one są różne od zera, to możemy kontynuować eliminację aż do otrzymania po  $n - 1$  krokach układu równań z macierzą górnątrójkątną:

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + \dots + a_{1n}^{(1)} x_n = b_1^{(1)}, \\ a_{22}^{(2)} x_2 + \dots + a_{2n}^{(2)} x_n = b_2^{(2)}, \\ \vdots \\ a_{nn}^{(n)} x_n = b_n^{(n)}, \end{cases}$$

który bez problemu możemy rozwiązać (bo  $a_{ii}^{(i)} \neq 0$ ).

Eliminację wykonuje się w  $n - 1$  krokach o numerach  $k = 1, 2, \dots, n - 1$ . W  $k$ -tym kroku elementy  $a_{ij}^{(k)}$  oraz  $b_i^{(k)}$ , dla  $i, j > k$ , przekształca się według wzorów:

$$\begin{aligned} l_{ik} &= \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}, \\ a_{ij}^{(k+1)} &= a_{ij}^{(k)} - l_{ik} a_{kj}^{(k)}, \quad i = k + 1, k + 2, \dots, n, \\ b_i^{(k+1)} &= b_i^{(k)} - l_{ik} b_k^{(k)}, \quad j = k + 1, k + 2, \dots, n. \end{aligned}$$

Mnożniki  $l_{ik}$ , których użyliśmy przekształcając układ, są elementami macierzy  $\mathbf{L}$  jedynkowej trójkątnej dolnej:

$$\mathbf{L} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & \dots & 1 \end{bmatrix}.$$

Każdy mnożnik występuje na pozycji tego zera w macierzy układu, do którego powstania posłużył. Końcowy układ ma macierz trójkątną górną:

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & a_{13}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \dots & a_{2n}^{(2)} \\ 0 & 0 & a_{33}^{(3)} & \dots & a_{3n}^{(3)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & a_{nn}^{(n)} \end{bmatrix}.$$



Te dwie macierze tworzą rozkład  $LU$  macierzy  $\mathbf{A}$ :

$$\mathbf{A} = \mathbf{L} \mathbf{U}.$$

Eliminacja Gaussa w opisanej powyżej najprostszej postaci zawodzi np. dla układów w których któryś z elementów głównych będzie równy zero. Z kolei przy obliczeniach przybliżonych mogą się pojawić nie akceptowalne wyniki, w przypadku gdy współczynnik główny będzie mały w porównaniu z innymi elementami wiersza (zobacz przykład w projekcie z laboratorium). W takiej sytuacji możemy w każdym kroku wybrać element, który będzie elementem głównym w kolejnym kroku. Możemy wówczas posłużyć się częściowym wyborem elementów głównych lub pełnym wyborem elementów głównych, ewentualnie z uwzględnieniem skal. Na ogół uważa się, że pełny wybór, oczywiście bardziej kosztowny, nie ma istotnych zalet w porównaniu z wyborem częściowym.

Przy częściowym wyborze elementu głównego w pierwszym kroku jako element główny wybieramy ten element pierwszej kolumny, który ma największą wartość bezwzględną. Ogólnie w  $k$ -tym kroku elementem głównym będzie ten spośród  $n - k + 1$  elementów dolnej części  $k$ -tej kolumny macierzy  $\mathbf{A}^{(k)}$ , który ma największą wartość bezwzględną. Jeśli jest nim element z  $j$ -tego wiersza, to możemy zamienić miejscami wiersze  $k$ -ty z  $j$ -tym i wykonać dalszą część eliminacji.

W praktyce nie przenosi się wierszy macierzy w pamięci komputera, bo to przedłuża obliczenia. Zamiast tego wybieramy inaczej wiersze główne – nie w naturalnym porządku  $1, 2, \dots, n - 1$ , ale kolejne wiersze o wskaźnikach  $p_1, p_2, \dots, p_{n-1}$ , gdzie  $(p_1, p_2, \dots, p_{n-1}, p_n)$  jest permutacją zbioru  $(1, 2, \dots, n)$ . Numer  $p_k$  wskazuje wiersz macierzy  $\mathbf{A}^{(k)}$  zawierający w dolnej części  $k$ -tej kolumny element maksymalny co do wartości bezwzględnej.

Eliminację Gaussa możemy także wykorzystać do wyznaczenia wyznacznika zadanej macierzy oraz macierzy odwrotnej. W celu wyznaczenia wyznacznika macierzy  $\mathbf{A}$  korzystając z algorytmu Gaussa przekształcamy daną macierz do macierzy trójkątnej i wówczas:

$$\det \mathbf{A} = \prod_{i=1}^n a_{ii}^{(i)}.$$

Wyznaczając macierz odwrotną zapisujemy macierz dołączoną postaci  $[\mathbf{A}|\mathbf{E}]$ , gdzie  $\mathbf{E}$  jest macierzą jednostkową. Następnie przekształcamy (zgodnie z algorytmem Gaussa) tak aby na początku uzyskać macierz jednostkową, wówczas w drugiej części macierzy dołączonej uzyskamy macierz odwrotną:  $[\mathbf{E}|\mathbf{A}^{-1}]$ .

**Algorytm podstawowy (bez wyboru elementów głównych)**

1. Dane: macierz  $\mathbf{A}$ ;  
wektor  $\mathbf{b}$ .

2. Dla  $k = 1, 2, \dots, n-1$ :

a) Dla  $i = k+1, k+2, \dots, n$ :

$$i) \quad l_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}},$$

$$ii) \quad b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - l_{ik} b_k^{(k)},$$

$$iii) \quad \text{Dla } j = k+1, k+2, \dots, n: a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - l_{ik} a_{kj}^{(k)}.$$

3. Rozwiązujemy otrzymany układ z macierzą górnątrójkątną.

**Przykład 1.2.** Metodą eliminacji Gaussa rozwiązać układ równań:

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 1, \\ x_1 + 2x_2 + 3x_3 - 4x_4 = 2, \\ 2x_1 + x_2 - x_3 - x_4 = 1, \\ x_1 - x_2 + x_3 + 2x_4 = 3. \end{cases}$$

*Rozwiązanie.* Zapiszmy macierz rozszerzoną rozważanego układu:

$$[\mathbf{A}|\mathbf{b}] = \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & -2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & -4 & 2 \\ 2 & 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & 2 & 3 \end{array} \right].$$

Odejmując od trzech ostatnich równań pierwsze równanie pomnożone, odpowiednio, przez:

$$l_{21} = 1, \quad l_{31} = 2, \quad l_{41} = 1,$$

dostajemy:

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 5 & -5 & 1 \\ 0 & -1 & 3 & -3 & -1 \\ 0 & -2 & 3 & 1 & 2 \end{array} \right].$$

Następnie odejmujemy od dwóch ostatnich równań drugie równanie pomnożone, odpowiednio, przez:

$$l_{32} = -1, \quad l_{42} = -2,$$

otrzymujemy:

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 5 & -5 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & -8 & 0 \\ 0 & 0 & 13 & -9 & 4 \end{array} \right].$$

Odejmując z kolei od ostatniego równania trzecie równanie pomnożone przez:

$$l_{43} = \frac{13}{8},$$

otrzymujemy:

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 5 & -5 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & -8 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 4 \end{array} \right].$$

Rozwiązując otrzymany układ z macierzą górnotrójkątną obliczamy:

$$\begin{aligned} x_4 &= \frac{4}{4} = 1, \\ x_3 &= \frac{0 + 8x_4}{8} = 1, \\ x_2 &= \frac{1 + 5x_4 - 5x_3}{1} = 1, \\ x_1 &= \frac{1 - x_4 + 2x_3 - x_2}{1} = 1. \end{aligned}$$

Rozwiązanie układu równań jest więc wektor:

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

□

### 1.3. Algorytm Thomasa dla układów trójkątniowych

Rozważać będziemy trójkątniowy układ równań liniowych:

$$\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{d},$$

gdzie:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} b_1 & c_1 & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ a_2 & b_2 & c_2 & 0 & \dots & \dots & 0 \\ 0 & a_3 & b_3 & c_3 & 0 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \dots & 0 & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & a_n & b_n \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \mathbf{d} = \begin{bmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \vdots \\ d_n \end{bmatrix},$$

który możemy również zapisać w postaci:

$$a_i x_{i-1} + b_i x_i + c_i x_{i+1} = d_i, \quad i = 1, 2, \dots, n, \quad (1.5)$$

gdzie przyjęto dodatkowo  $a_1 = 0$  oraz  $c_n = 0$ .

Rozwiązania rozważanego układu szukamy w postaci:

$$x_i = \beta_i x_{i+1} + \gamma_i \quad (1.6)$$

lub, zapisując nieco inaczej:

$$x_{i-1} = \beta_{i-1} x_i + \gamma_{i-1}, \quad (1.7)$$

gdzie  $\beta_i$  oraz  $\gamma_i$  są nieznanymi współczynnikami. W celu wyznaczenia tych współczynników równanie (1.7) podstawiamy do (1.5) i wyliczamy  $x_i$ , otrzymując kolejno:

$$\begin{aligned} a_i \beta_{i-1} x_i + a_i \gamma_{i-1} + b_i x_i + c_i x_{i+1} &= d_i, \\ x_i (a_i \beta_{i-1} + b_i) &= d_i - a_i \gamma_{i-1} - c_i x_{i+1}, \end{aligned}$$

czyli:

$$x_i = -\frac{c_i}{a_i \beta_{i-1} + b_i} x_{i+1} + \frac{d_i - a_i \gamma_{i-1}}{a_i \beta_{i-1} + b_i}. \quad (1.8)$$

Porównując prawe strony równań (1.6) i (1.8) mamy:

$$\beta_i = -\frac{c_i}{a_i \beta_{i-1} + b_i}, \quad (1.9)$$

$$\gamma_i = \frac{d_i - a_i \gamma_{i-1}}{a_i \beta_{i-1} + b_i}. \quad (1.10)$$

Licząc  $\beta_i$  i  $\gamma_i$  z powyższych wzorów musimy znać  $\beta_{i-1}$  i  $\gamma_{i-1}$ . Aby zatem wszystkie  $\beta_i$  i  $\gamma_i$  dało się wyliczyć, musimy jeszcze określić wartości  $\beta_1$  oraz  $\gamma_1$ . W tym celu korzystamy z równania (1.5) dla  $i = 1$ , otrzymując:

$$b_1 x_1 + c_1 x_2 = d_1 \quad \implies \quad x_1 = -\frac{c_1}{b_1} x_2 + \frac{d_1}{b_1}.$$

Ponieważ z (1.6) dla  $i = 1$  mamy, że:

$$x_1 = \beta_1 x_2 + \gamma_1,$$

więc z ostatnich dwóch równości dostajemy:

$$\begin{aligned} \beta_1 &= -\frac{c_1}{b_1}, \\ \gamma_1 &= \frac{d_1}{b_1}. \end{aligned}$$

Żeby teraz wyznaczyć rozwiązanie korzystając ze wzoru (1.6) musimy jeszcze znać wartość  $x_n$ . W celu jej wyznaczenia do ostatniego równania w układzie (1.5) (czyli dla  $i = n$ ):

$$a_n x_{n-1} + b_n x_n = d_n$$

wstawiamy zależność (1.7) dla  $i = n$ :

$$a_n (\beta_{n-1} x_n + \gamma_{n-1}) + b_n x_n = d_n.$$

Wyliczamy stąd szukaną wartość:

$$x_n = \frac{d_n - a_n \gamma_{n-1}}{a_n \beta_{n-1} + b_n} = \gamma_n.$$

Pozostałe  $x_i$  dla  $i = n-1, n-2, \dots, 1$ , wyznaczamy teraz z zależności (1.6).

### Algorytm

1. Dane: wektory **a**, **b**, **c**, **d**.

2. Liczymy:

$$\beta_1 = -\frac{c_1}{b_1}, \quad \gamma_1 = \frac{d_1}{b_1}.$$

3. Dla  $i = 2, 3, \dots, n$  liczymy:

$$\beta_i = -\frac{c_i}{a_i \beta_{i-1} + b_i}, \quad \gamma_i = \frac{d_i - a_i \gamma_{i-1}}{a_i \beta_{i-1} + b_i}.$$

4. Podstawiamy:  $x_n = \gamma_n$ .

5. Dla  $i = n - 1, n - 2, \dots, 1$  liczymy:

$$x_i = \beta_i x_{i+1} + \gamma_i.$$

6. Wynikiem jest wektor  $\mathbf{x}$ .

**Przykład 1.3.** Przy pomocy algorytmu Thomasa rozwiązać układ równań:

$$\begin{bmatrix} 2 & 2 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 6 \\ 4 \\ 1 \\ 4 \end{bmatrix}.$$

*Rozwiązanie.* Będziemy rozważać następujące wektory:

$$\begin{aligned} \mathbf{a} &= (0, 3, 1, 1, 2), & \mathbf{b} &= (2, 1, 2, 1, 2), \\ \mathbf{c} &= (2, 1, 4, 1, 0), & \mathbf{d} &= (2, 6, 4, 1, 4). \end{aligned}$$

Obliczamy potrzebne współczynniki:

$$\begin{aligned} \beta_1 &= -\frac{c_1}{b_1} = -\frac{2}{2} = -1, \\ \gamma_1 &= \frac{d_1}{b_1} = \frac{2}{2} = 1, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \beta_2 &= -\frac{c_2}{a_2\beta_1 + b_2} = \frac{1}{2}, \\ \gamma_2 &= \frac{d_2 - a_2\gamma_1}{a_2\beta_1 + b_2} = -\frac{3}{2}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \beta_3 &= -\frac{c_3}{a_3\beta_2 + b_3} = -\frac{8}{5}, \\ \gamma_3 &= \frac{d_3 - a_3\gamma_2}{a_3\beta_2 + b_3} = \frac{11}{5}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \beta_4 &= -\frac{c_4}{a_4\beta_3 + b_4} = \frac{5}{3}, \\ \gamma_4 &= \frac{d_4 - a_4\gamma_3}{a_4\beta_3 + b_4} = 2, \end{aligned}$$

$$\beta_5 = -\frac{c_5}{a_5 \beta_4 + b_5} = 0,$$

$$\gamma_5 = \frac{d_5 - a_5 \gamma_4}{a_5 \beta_4 + b_5} = 0,$$

następnie wyznaczamy niewiadome:

$$\begin{aligned} x_5 &= \gamma_5 = 0, \\ x_4 &= \beta_4 x_5 + \gamma_4 = 2, \\ x_3 &= \beta_3 x_4 + \gamma_3 = -1, \\ x_2 &= \beta_2 x_3 + \gamma_2 = -2, \\ x_1 &= \beta_1 x_2 + \gamma_1 = 3. \end{aligned}$$

Rozwiązaniem jest więc wektor:

$$\mathbf{x} = (3, -2, -1, 2, 0)^T.$$

□

## 1.4. Algorytm Banachiewicza rozkładu LU

W metodzie tej macierz  $\mathbf{A}$  układu równań liniowych przedstawiamy w postaci iloczynu dwóch macierzy trójkątnych  $\mathbf{L}$  i  $\mathbf{U}$ :

$$\mathbf{A} = \mathbf{L} \mathbf{U},$$

gdzie  $\mathbf{L}$  jest macierzą dolnotrójkątną, a  $\mathbf{U}$  gornotrójkątną z jedynkami na głównej przekątnej:

$$\mathbf{L} = \begin{bmatrix} l_{11} & 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 & \dots & \dots & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & & \vdots \\ l_{n-11} & l_{n-12} & l_{n-13} & \dots & l_{n-1n-1} & 0 \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & \dots & l_{nn-1} & l_{nn} \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} & u_{14} & \dots & u_{1n} \\ 0 & 1 & u_{23} & u_{24} & \dots & u_{2n} \\ 0 & 0 & 1 & u_{34} & \dots & u_{3n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & u_{n-1n} \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Przy takim przedstawieniu rozwiązywany układ równań ( $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}$ ) przyjmie postać:

$$\mathbf{L} \mathbf{U} \mathbf{x} = \mathbf{b}.$$

Jeśli wprowadzimy oznaczenie  $\mathbf{y} = \mathbf{U} \mathbf{x}$ , to aby rozwiązać wyjściowy układ równań musimy rozwiązać dwa układy trójkątne, a mianowicie dolnotrójkątny układ:

$$\mathbf{L} \mathbf{y} = \mathbf{b}$$

oraz górnortrójkątny układ:

$$\mathbf{U} \mathbf{x} = \mathbf{y}.$$

W tym przypadku problem rozwiązania układu  $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}$  sprowadza się więc do wyznaczenia rozkładu  $\mathbf{LU}$ . W tym celu wyznaczamy macierze  $\mathbf{L}$  i  $\mathbf{U}$ , otrzymując:

$$\mathbf{L} \mathbf{U} = \begin{bmatrix} l_{11} & l_{11} u_{12} & l_{11} u_{13} & \dots & l_{11} u_{1n} \\ l_{21} & l_{21} u_{12} + l_{22} & l_{21} u_{13} + l_{22} u_{23} & \dots & l_{21} u_{1n} + l_{22} u_{2n} \\ l_{31} & l_{31} u_{12} + l_{32} & l_{31} u_{13} + l_{32} u_{23} + l_{33} & \dots & l_{31} u_{1n} + l_{32} u_{2n} + l_{33} u_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n1} u_{12} + l_{n2} & l_{n1} u_{13} + l_{n2} u_{23} + l_{n3} & \dots & l_{n1} u_{1n} + l_{n2} u_{2n} + \dots + l_{nn-1} u_{n-1n} + l_{nn} \end{bmatrix}.$$

Porównując współczynniki powyższej macierzy ze współczynnikami macierzy  $\mathbf{A}$  dostajemy wzory na rozkład  $\mathbf{LU}$ . Wzory te zostały przedstawione w poniższym algorytmie.

### Algorytm Banachiewicza rozkładu $\mathbf{LU}$

1. Dane: macierz  $\mathbf{A}$ .
2. Definiujemy macierz zerową  $\mathbf{L}$  i macierz jednostkową  $\mathbf{U}$ .
3. Dla  $i = 1, 2, \dots, n$  liczymy  $l_{i1} = a_{i1}$ .
4. Dla  $j = 2, 3, \dots, n$  liczymy  $u_{1j} = \frac{a_{1j}}{l_{11}}$ .
5. Dla  $j = 2, 3, \dots, n$ :



a) Dla  $i = 2, 3, \dots, j-1$  liczymy:

$$u_{ij} = \frac{1}{l_{ii}} \left( a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} u_{kj} \right).$$

b) Dla  $i = j, j+1, \dots, n$  liczymy:

$$l_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} u_{kj}.$$

5. Wynikiem są macierze  $\mathbf{L}$  i  $\mathbf{U}$ .

**Przykład 1.4.** Metodą Banachiewicza rozwiązać układ równań:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 3 & 2 & 4 \\ 4 & 3 & 5 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix}.$$

*Rozwiązanie.* W tym przypadku rozkład  $\mathbf{LU}$  jest postaci:

$$\begin{bmatrix} l_{11} & 0 & 0 \\ l_{21} & l_{22} & 0 \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & u_{12} & u_{13} \\ 0 & 1 & u_{23} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} l_{11} & l_{11} u_{12} & l_{11} u_{13} \\ l_{21} & l_{21} u_{12} + l_{22} & l_{21} u_{13} + l_{22} u_{23} \\ l_{31} & l_{31} u_{12} + l_{32} & l_{31} u_{13} + l_{32} u_{23} + l_{33} \end{bmatrix}.$$

Porównując to z macierzą  $\mathbf{A}$  dostajemy kolejno:

– pierwsza kolumna:

$$l_{11} = 1, \quad l_{21} = 3, \quad l_{31} = 4;$$

– pierwszy wiersz:

$$u_{12} = \frac{a_{12}}{l_{11}} = 1, \quad u_{13} = \frac{a_{13}}{l_{11}} = 3;$$

– druga kolumna:

$$l_{22} = a_{22} - l_{21} u_{12} = -1, \quad l_{32} = a_{32} - l_{31} u_{12} = -1;$$

– trzecia kolumna:

$$u_{23} = \frac{1}{l_{22}} (a_{23} - l_{21} u_{13}) = 5, \quad l_{33} = a_{33} - l_{31} u_{13} - l_{32} u_{23} = -2.$$

Mamy więc rozkład:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 3 & 2 & 4 \\ 4 & 3 & 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 3 & -1 & 0 \\ 4 & -1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

Rozwiązujemy pierwszy układ trójkątny  $\mathbf{L}\mathbf{y} = \mathbf{b}$  czyli:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 3 & -1 & 0 \\ 4 & -1 & -2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 5 \\ 6 \end{bmatrix}.$$

Skąd kolejno mamy:

$$y_1 = 3,$$

$$y_2 = 4,$$

$$y_3 = 1.$$

Przechodzimy do drugiego układu trójkątnego  $\mathbf{U}\mathbf{x} = \mathbf{y}$  czyli:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

Rozwiązując go dostajemy kolejno:

$$x_3 = 1,$$

$$x_2 = -1,$$

$$x_1 = 1.$$

Ostatecznie więc rozwiązaniem wyjściowego układu równań jest wektor  $\mathbf{x} = (1, -1, 1)^T$ .  $\square$

# Bibliografia

1. R.L. Burden, J.D. Faires, *Numerical Analysis*, PWS-Kent Publ. Com., Boston 1989.
2. J.P. Epperson, *An Introduction to Numerical Methods and Analysis*, Wiley Interscience, Hoboken 2007.
3. Z. Fortuna, B. Macukow, J. Wąsowski, *Metody numeryczne*, WNT, Warszawa 1993.
4. K. Golec-Biernat, *Metody numeryczne dla fizyków*, Kraków 2015.
5. P. Kiciak, *Matematyka obliczeniowa*, Uniwersytet Warszawski, Wydział MIM, Warszawa 2014.
6. D. Kincaid, W. Cheney, *Analiza numeryczna*, WNT, Warszawa 2006.
7. E. Majchrzak, B. Mochnacki, *Metody numeryczne. Podstawy teoretyczne, aspekty praktyczne i algorytmy*, Wyd. Pol. Śl., Gliwice 2004.
8. A. Ralston, *Wstęp do analizy numerycznej*, PWN, Warszawa 1983.
9. J. Stoer, R. Bulirsch, *Wstęp do analizy numerycznej*, PWN, Warszawa 1987.
10. K. Tabisz, *Metody numeryczne I*, Instytut Matematyczny, Uniwersytet Wrocławski, Wrocław 2003.