

WYKŁAD 7

PODSTAWOWE METODY NUMERYCZNE DLA LINIOWYCH UKŁADÓW ALGEBRAICZNYCH

Macierzowo-wektorowa postać układu liniowego otrzymanego w efekcie pierwszego etapu eliminacji to $\mathbf{A}^{(1)}\mathbf{x} = \mathbf{b}^{(1)}$, gdzie

$$\mathbf{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,n} \\ \mathbf{0} & a_{2,2}^{(1)} & \cdots & a_{2,n}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \mathbf{0} & a_{n,2}^{(1)} & \cdots & a_{n,n}^{(1)} \end{bmatrix} \quad \mathbf{b}^{(1)} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2^{(1)} \\ \vdots \\ b_n^{(1)} \end{bmatrix}$$

Procedura eliminacji kolejnych niewiadomych jest kontynuowana analogicznie aż do osiągnięcia docelowej formy układu. W szczególności, po $(k-1)$ -szym kroku układ równań ma następującą formę

$$\left\{ \begin{array}{l} E_1 : a_{1,1}x_1 + a_{1,2}x_2 + \dots + a_{1,k}x_k + \dots + a_{1,n}x_n = b_1 \\ E_2^{(1)} : a_{2,2}^{(1)}x_2 + \dots + a_{2,k}^{(1)}x_k + \dots + a_{2,n}^{(1)}x_n = b_2^{(1)} \\ \vdots \\ E_k^{(k-1)} : a_{k,k}^{(k-1)}x_k + \dots + a_{k,n}^{(k-1)}x_n = b_k^{(k-1)} \\ E_{k+1}^{(k-1)} : a_{k+1,k}^{(k-1)}x_k + \dots + a_{k+1,n}^{(k-1)}x_n = b_{k+1}^{(k-1)} \\ \vdots \\ E_n^{(k-1)} : a_{n,k}^{(k-1)}x_k + \dots + a_{n,n}^{(k-1)}x_n = b_n^{(k-1)} \end{array} \right.$$

Górny indeks informuje ile razy modyfikowana była dana wielkość do tego momentu obliczeń. W następnym, tj. k -tym kroku, równanie $E_k^{(k-1)}$ będzie wykorzystane do eliminacji niewiadomej x_k z równań $E_{k+1}^{(k-1)}, \dots, E_n^{(k-1)}$.

Formuły transformacji współczynników macierzy układu oraz elementów wektora prawych stron układu w kroku k -tym mają postać

$$a_{i,j}^{(k)} = a_{i,j}^{(k-1)} - a_{k,j}^{(k-1)} l_{i,k} \quad , \quad l_{i,k} = \frac{a_{i,k}^{(k-1)}}{a_{k,k}^{(k-1)}}$$

$$b_i^{(k)} = b_i^{(k-1)} - b_k^{(k-1)} l_{i,k} \quad , \quad i, j = k + 1, \dots, n$$

Macierzowo-wektorowa postać układu po k krokach eliminacji to $\mathbf{A}^{(k)} \mathbf{x} = \mathbf{b}^{(k)}$, gdzie

$$\mathbf{A}^{(k)} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & a_{1,k+1} & \cdots & a_{1,n} \\ * & \ddots & \cdots & \cdots & \vdots \\ * & * & a_{k+1,k+1}^{(k)} & \cdots & a_{k+1,n}^{(k)} \\ * & * & \vdots & \ddots & \vdots \\ * & * & a_{n,k+1}^{(k)} & \vdots & a_{n,n}^{(k)} \end{bmatrix} \quad , \quad \mathbf{b}^{(k)} = [b_1, b_2^{(1)}, \dots, b_k^{(k-1)}, b_{k+1}^{(k)}, \dots, b_n^{(k)}]^T$$

Otrzymany układ z **macierzą górną trójkątną** U można rozwiązać łatwo „od końca”. Istotnie, ostatnie równanie układu zawiera tylko ostatnią niewiadomą, którą można natychmiast obliczyć. Wówczas przedostatnie równanie jest efektywnie równaniem również z jedną niewiadomą (czyli x_{n-1}) ponieważ x_n jest już znana. Ogólnie, możemy zapisać następujący algorytm rozwiązania układu z macierzą U następująco

$$x_n = b_n^{(n-1)} / a_{n,n}^{(n-1)}$$
$$x_i = \frac{1}{a_{i,i}^{(i-1)}} \left[b_i^{(i-1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{i,j}^{(i-1)} x_j \right], \quad i = n-1, n-2, \dots, 2, 1$$

Zauważmy, że pętla realizowana jest w kierunku malejącego indeksu (wstecz). Pseudokod kompletnego algorytmu eliminacji Gaussa przedstawiamy na następnej stronie.

Metoda Eliminacji Gaussa (wariant podstawowy)

% Etap 1 – Transformacja do układu trojkatnego

for k = 1 : n - 1

for j = k + 1 : n

$l(j, k) \leftarrow a(j, k) / a(k, k)$

$a(j, k + 1 : n) \leftarrow a(j, k + 1 : n) - l(j, k) \cdot a(k, k + 1 : n)$

$b(j) \leftarrow b(j) - l(j, k) \cdot b(k)$

end

end



% Etap 2 – Rozwiązanie

$x(n) \leftarrow b(n) / a(n, n)$

for j = n - 1 : 1 : -1

$x(j) \leftarrow b(j)$

for k = j + 1 : n

$x(j) \leftarrow x(j) - a(j, k) \cdot x(k)$

end

$x(j) \leftarrow x(j) / a(j, j)$

end

UWAGA: algorytm w opisanej formie może zawieść nawet jeśli został zastosowany do macierzy nieosobliwej ($\det(\mathbf{A}) \neq 0$). O tym dalej ...

Faktoryzacja LU

Pokażemy, że ważnym „produktem ubocznym” eliminacji Gaussa **rozkład wyjściowej macierzy układu do postaci iloczynu dwóch macierzy: dolnej i górnej trójkątnej**. Rozkład taki nazywany jest faktoryzacją (przedstawieniem w postaci iloczynu) LU.

Rozważmy ponownie 1-szy krok eliminacji. Wprowadziliśmy uprzednio liczby $l_{2,1}^{(1)}, l_{3,1}^{(1)}, \dots, l_{n,1}^{(1)}$. Użyjemy ich teraz do skonstruowania specjalnej macierzy $\tilde{\mathbf{L}}^{(1)}$, a mianowicie

$$\tilde{\mathbf{L}}^{(1)} = \begin{bmatrix} 1 & * & * & * \\ -l_{2,1}^{(1)} & 1 & * & * \\ \vdots & * & \ddots & * \\ -l_{n,1}^{(1)} & * & * & 1 \end{bmatrix}$$

Symbol „gwiazdka” oznacza elementy zerowe. Zauważmy teraz (**ćwiczenie dla Czytelnika!**), że pierwszy etap eliminacji transformuje oryginalny układ równań do układu z macierzą $\mathbf{A}^{(1)} = \tilde{\mathbf{L}}^{(1)} \mathbf{A}$!

Ogólnie, w k -tym etapie eliminacji zdefiniowaliśmy liczby $l_{j,k}^{(k)}$, $j = k + 1, \dots, n$, za pomocą których możemy skonstruować macierz $\tilde{\mathbf{L}}^{(k)}$ postaci

$$\tilde{\mathbf{L}}^{(k)} = \begin{bmatrix} 1 & * & * & * & * & * \\ * & \ddots & * & * & * & * \\ * & * & 1 & * & * & * \\ * & * & -l_{k+1,k}^{(k)} & 1 & * & * \\ * & * & \vdots & * & \ddots & * \\ * & * & -l_{n,k}^{(k)} & * & * & 1 \end{bmatrix}$$

Ponownie, macierz współczynników układu po k -tym kroku eliminacji może być obliczona ze wzoru $\mathbf{A}^{(k)} = \tilde{\mathbf{L}}^{(k)} \mathbf{A}^{(k-1)}$.

Z powyższego wynika natychmiast, że docelowa macierz górna trójkątna \mathbf{U} może być przedstawiona jako iloczyn oryginalnej macierzy \mathbf{A} oraz macierzy typu $\tilde{\mathbf{L}}$ z kolejnych kroków eliminacji, a mianowicie

$$\mathbf{U} \equiv \mathbf{A}^{(n-1)} = \tilde{\mathbf{L}}^{(n-1)} \mathbf{A}^{(n-2)} = \underbrace{\tilde{\mathbf{L}}^{(n-1)} \tilde{\mathbf{L}}^{(n-2)} \dots \tilde{\mathbf{L}}^{(2)} \tilde{\mathbf{L}}^{(1)}}_{\tilde{\mathbf{L}}} \mathbf{A} = \tilde{\mathbf{L}} \mathbf{A}$$

Kapitałną własnością macierzy $\tilde{\mathbf{L}}$ jest to, że macierz do niej odwrotna wyraża się zaskakująco prosto, a mianowicie

$$\mathbf{L} \equiv \tilde{\mathbf{L}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & * & * & * & * & * \\ l_{2,1}^{(1)} & 1 & * & * & * & * \\ l_{3,1}^{(1)} & l_{3,2}^{(2)} & \ddots & * & * & * \\ \vdots & \vdots & \ddots & 1 & * & * \\ \vdots & \vdots & \ddots & l_{n-1,n-2}^{(n-2)} & 1 & * \\ l_{n,1}^{(1)} & l_{n,2}^{(2)} & \dots & l_{n,n-2}^{(n-2)} & l_{n,n-1}^{(n-1)} & 1 \end{bmatrix}$$

Dowód tego (nieoczywistego) faktu można znaleźć w dobrych podręcznikach numerycznej algebry liniowej np. w znakomitej książce Trefethena i Bau pt. “Numerical Linear Algebra”. Dla ambitnych godna polecenia jest również monografia „Analiza Numeryczna” Kincaida i Cheney’a (WNT, Warszawa 2006).

Otrzymaliśmy zatem następującą formułę faktoryzacyjną dla macierzy (nieosobliwej!) \mathbf{A}

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

Pseudokod podstawowej wersji faktoryzacji LU wygląda następująco:

Faktoryzacja LU – wariant podstawowy

```
{ for k = 1 : n - 1 do
  for j = k + 1 : n do
    a(j,k) ← a(j,k) / a(k,k)
    a(j,k + 1 : n) ← a(j,k + 1 : n) - a(j,k) · a(k,k + 1 : n)
  end
end
end
```

Uwaga :

- 1. Oryginalna zawartosc \mathbf{A} została zniszczona!*
- 2. Główna diagonalna i górny trojkat \mathbf{A} zawiera niezerowe elementy macierzy \mathbf{U}*
- 3. Dolny trojkat \mathbf{A} zawiera niezerowe elementy macierzy \mathbf{L} . Nie ma potrzeby przechowywania elementów diagonalnych L (są to jedynki).*

Co można powiedzieć o koszcie numerycznym MEG i faktoryzacji LU? Analizując pseudokody tych algorytmów można wyciągnąć następujące wnioski:

1. W etapie eliminacji mamy trzy zagnieżdżone pętle. Wynika z tego, że **całkowita liczba operacji zmiennoprzecinkowych jest proporcjonalna do n^3** , gdzie n jest rozmiarem układu. Dokładniejsza analiza pokazuje, że dla dużych wartości n dominujący koszt wynika z operacji mnożenia i dodawania/odejmowania oraz, że liczba tych operacji jest bliska $\frac{2}{3}n^3$.
2. W etapie rozwiązania układu z macierzą górną trójkątną mamy jedynie dwie zagnieżdżone pętle, wobec czego koszt numeryczny będzie (z grubsza) proporcjonalny n^2 . Wnioskujemy, że **dla układu o dużym rozmiarze koszt numeryczny etapu rozwiązania jest znikomy w porównaniu z kosztem sprowadzenia tego układu do postaci trójkątnej.**
3. **Koszt numeryczny faktoryzacji LU (zastosowanej do ogólnej macierzy kwadratowej macierzy) jest proporcjonalny do trzeciej potęgi jest rozmiaru.**

Kiedy opłaca się zastosować faktoryzację LU zamiast „zwyčajnej” MEG? Rozważmy sytuację, w której chcemy wyznaczyć rozwiązania szeregu m układów liniowych o tej samej macierzy \mathbf{A} , ale różnych wektorach prawych stron

$$\mathbf{Ax}^{(j)} = \mathbf{b}^{(j)} \quad , \quad j = 1, \dots, m$$

Używając MEG, całkowity koszt numeryczny rozwiązania tych układów będzie proporcjonalny (z grubsza) do $m \cdot n^3$. Taka estymacja kosztu wynika z faktu, że każdorazowo przeprowadzana jest kompletna procedura eliminacji (kosztem $\sim n^3$) **pracującą na tej samej macierzy**. Niepotrzebnego powtarzania tych samych operacji można jednak uniknąć stosując faktoryzację LU. Idea polega na jednorazowym obliczeniu czynników \mathbf{U} i \mathbf{L} (kosztem $\sim n^3$), a następnie rozwiązaniu m układów równań kosztem proporcjonalnym jedynie do n^2 (oba czynniki są trójkątne). Oto jak to działa:

1) Wyznacz czynniki \mathbf{L} i \mathbf{U} macierzy \mathbf{A} (koszt $\sim n^3$)

2) dla $j = 1, \dots, m$ wykonaj

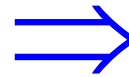
$$\mathbf{LUx}^{(j)} = \mathbf{b}^{(j)} \Rightarrow \begin{cases} \mathbf{Ly} = \mathbf{b}^{(j)} \\ \mathbf{Ux}^{(j)} = \mathbf{y} \end{cases}$$

Pseudokod procedury rozwiązania układu liniowego przy pomocy faktorów L i U

Rozwiązanie układu $(LU)x = b$

% Ly = b

```
{  
  y(1) ← b(1)  
  for j = 2 : n  
    y(j) ← b(j)  
    for k = 1 : j - 1  
      y(j) ← y(j) - a(j, k) · y(k)  
    end  
  end  
end
```



% Ux = y

```
{  
  x(n) ← y(n) / a(n, n)  
  for j = n - 1 : 1 : -1  
    x(j) ← y(j)  
    for k = j + 1 : n  
      x(j) ← x(j) - a(j, k) · x(k)  
    end  
    x(j) ← x(j) / a(j, j)  
  end  
end
```

Trudności z podstawowym wariantem MEG. Wybór elementu głównego.

Przedstawiony wyżej podstawowy wariant MEG może zawieść nawet gdy macierz \mathbf{A} jest nieosobliwa. Istotnie, jeśli w $k-1$ -szym etapie eliminacji z równania $E_k^{(k-1)}$ zniknęła również niewiadoma x_k , to współczynnik $a_{k,k}^{(k-1)}$ jest równy zero i w kroku k -tym nie mam możliwości obliczenia żadnej z liczb $l^{(k)}$ (mamy dzielenia przez zero)!

W skrajnym przypadku, pierwsze z równań może w ogóle nie zawierać niewiadomej x_1 i proces eliminacji nie może być rozpoczęty! Oto banalny przykład nieodpowiedniej macierzy

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

To jednak nie koniec problemów. Rozważmy mianowicie układ równań z następującą macierzą współczynników

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 10^{-10} & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Jej faktory \mathbf{L} i \mathbf{U} to (sprawdzić – ćwiczenie!): $\mathbf{L} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 10^{10} & 1 \end{bmatrix}$, $\mathbf{U} = \begin{bmatrix} 10^{-10} & 1 \\ 0 & 1-10^{10} \end{bmatrix}$

Jak wiemy, arytmetyka komputera nie jest dokładna. Zobaczymy co się stanie jeśli do rozwiązania układu liniowego z powyższą macierzą zastosujemy komputer, którego arytmetyka jest dziesiętna i ma dokładność 7-miu miejsc znaczących (w mantysie). W uwagi na prostotę układu obliczenia takiego hipotetycznego komputera możemy z łatwością zasymulować ... ręcznie!

Zacznijmy od tego, że element u_{22} fatora \mathbf{U} będzie miał reprezentację przybliżoną, a mianowicie

$$10^{10} - 1 = 1 \cdot 10^{10} - 0.0000000001 \cdot 10^{10} = (1 - \underbrace{0.0000000}_{\text{tylko 7 cyfr jest uwzględnionych}} 001) \cdot 10^{10} \cong 10^{10}$$

Zatem, dokładny faktor \mathbf{U} będzie w naszym komputerze zastąpiony faktorem przybliżonym postaci

$$\tilde{\mathbf{U}} = \begin{bmatrix} 10^{-10} & 1 \\ 0 & -10^{10} \end{bmatrix}$$

Zauważmy, że faktor \mathbf{L} będzie natomiast reprezentowany ściśle ($\tilde{\mathbf{L}} \equiv \mathbf{L}$).

Jeśli pomnożymy faktory macierzy \mathbf{A} tak, jak widzi je nasz komputer to otrzymamy

$$\tilde{\mathbf{A}} = \mathbf{L}\tilde{\mathbf{U}} = \begin{bmatrix} 10^{-10} & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \neq \mathbf{A}$$

Jak widać, różnica pomiędzy \mathbf{A} and $\tilde{\mathbf{A}}$ jest niebagatelna!

Zobaczmy jaki wpływ na rozwiązanie układu liniowego mają błędy zaokrążeń w naszym przykładzie. Rozważmy układ równań postaci

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Jego dokładne rozwiązanie to

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} -(1 - 10^{-10})^{-1} \\ (1 - 10^{-10})^{-1} \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Zastosujemy metodę faktoryzacji LU uwzględniając fakt przybliżonej reprezentacji faktora U i błędy zaokrągleń popełnione w trakcie obliczeń. Mamy wówczas

$$\mathbf{L}\tilde{\mathbf{U}}\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 10^{10} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 1 \\ -10^{10} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 10^{-10} & 1 \\ 0 & -10^{10} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -10^{10} \end{bmatrix} \Rightarrow \tilde{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \neq \mathbf{x} \quad !!!$$

Ponownie, otrzymane rozwiązanie znacząco odbiega od rozwiązania dokładnego! Widać również, że „winnym” zaobserwowanego efektu jest wielki co do wartości mnożnik $l_{2,1}^{(1)}$, równy aż 10^{10} !

Okazuje się, że prostym lekarstwem na opisany problem jest **zmiana kolejności równań**, czyli następująca transformacja

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 10^{-10} & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \Rightarrow \hat{\mathbf{A}} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 10^{-10} & 1 \end{bmatrix}, \hat{\mathbf{b}} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

zmiana kolejności równań

Poniższy rachunek pokazuje, że tym razem metoda faktoryzacji LU działa znakomicie!

$$\hat{\mathbf{L}} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 10^{-10} & 1 \end{bmatrix}, \quad \hat{\mathbf{U}} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1-10^{-10} \end{bmatrix} \cong \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \tilde{\mathbf{U}}$$

$$\hat{\mathbf{L}}\tilde{\mathbf{U}}\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 10^{-10} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \hat{\mathbf{y}} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \tilde{\mathbf{x}} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} \approx \mathbf{x}$$

Zauważmy, że tym razem mnożnik $l_{2,1}^{(1)} = 10^{-10}$, tj. jest bardzo mały i nie powoduje „katastrofalnego błędu obcięcia”. Ogólnie mówiąc, należy unikać dużych wartości mnożników l !

Ogólna strategia stosowana w celu otrzymania algorytmu eliminacji odpornego na opisane wyżej efekty nosi nazwę **Metody Eliminacji Gaussa z wyborem elementu głównego**.

Wybór elementu głównego w k -tym kroku eliminacji polega na:

- znalezieniu takiego równania $E_{EG}^{(k-1)}$ wśród równań $E_j^{(k-1)}$, $j \in \{k, k+1, \dots, n\}$, w którym współczynnik przy niewiadomej x_k jest największy co do modułu,
- przestawieniu w układzie równania $E_{EG}^{(k-1)}$ i równania $E_k^{(k-1)}$.

W ten sposób **wartości bezwzględne wszystkich mnożników l nigdy nie przekraczają jedności** i katastrofalna utrata dokładności nie ma miejsca (chyba, że macierz \mathbf{A} jest fatalnie uwarunkowana, o czym przy innej okazji ...).

Pseudokod Metody Eliminacji Gaussa z wyborem elementu głównego

```
for k = 1 : n - 1
    Znajdz i ≥ k taki, że |ai,k| jest maksymalny
    a(k, k : n) ↔ a(i, k : n) przestaw wiersze i - ty z k - tym
    b(k) ↔ b(i) przestaw elementy wektora b
    for j = k + 1 : n
        l(j, k) ← a(j, k) / a(k, k)
        a(j, k + 1 : n) ← a(j, k + 1 : n) - l(j, k) · a(k, k + 1 : n)
        b(j) ← b(j) - l(j, k) · b(k)
    end
end
end
```

⇒

```
x(n) ← b(n) / a(n, n)
for j = n - 1 : 1 : -1
    x(j) ← b(j)
    for k = j + 1 : n
        x(j) ← x(j) - a(j, k) · x(k)
    end
    x(j) ← x(j) / a(j, j)
end
```

Wybór elementu głównego a faktoryzacja LU

Zrozumienie w jaki sposób wybór elementu głównego wpływa na postać faktoryzacji **LU** wymaga wprowadzenia tzw. **macierzy permutującej**. Ogólnie, macierz permutująca otrzymywana jest w wyniku przestawienia wierszy (lub - równoważnie – kolumn) macierzy jednostkowej **I**. Na przykład:

$$\mathbf{I} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{P} := \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Co się stanie jeśli dana macierz **A** zostanie pomnożona przez macierz permutującą? Oto odpowiedź:

$$\mathbf{PA} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 4 & 5 & 6 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \quad - \text{przestawienie wierszy 1 i 3 w macierzy } \mathbf{A}$$

$$\mathbf{AP} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 6 & 5 & 4 \\ 9 & 8 & 7 \end{bmatrix} \quad - \text{przestawienie kolumn 1 i 3 w macierzy } \mathbf{A}$$

Rozważmy teraz proces eliminacji z wyborem EG. Ponieważ wynikające z wyboru EG przestawienie równań układu poprzedza eliminacje kolejnej niewiadomej, zatem transformacja macierzy $\mathbf{A}^{(k-1)}$ do macierzy $\mathbf{A}^{(k)}$ może być zapisana w postaci następującej

$$\mathbf{A}^{(0)} \equiv \mathbf{A} \quad , \quad \mathbf{A}^{(k)} = \tilde{\mathbf{L}}^{(k)} \mathbf{P}^{(k)} \mathbf{A}^{(k-1)} \quad , \quad k = 1, 2, \dots, n-1$$

W konsekwencji

$$\mathbf{U} \equiv \mathbf{A}^{(n-1)} = \tilde{\mathbf{L}}^{(n-1)} \mathbf{P}^{(n-2)} \mathbf{A}^{(n-2)} = \tilde{\mathbf{L}}^{(n-1)} \mathbf{P}^{(n-1)} \tilde{\mathbf{L}}^{(n-2)} \mathbf{P}^{(n-2)} \dots \tilde{\mathbf{L}}^{(1)} \mathbf{P}^{(1)} \mathbf{A}$$

Fenomenalna własność macierzy permutujących \mathbf{P} i czynników \mathbf{L} polega na tym, że ich naprzemienny iloczyn da się zapisać następująco

$$\tilde{\mathbf{L}}^{(n-1)} \mathbf{P}^{(n-1)} \tilde{\mathbf{L}}^{(n-2)} \mathbf{P}^{(n-2)} \dots \tilde{\mathbf{L}}^{(1)} \mathbf{P}^{(1)} = \left[\tilde{\mathbf{L}}^{(n-1)} \tilde{\mathbf{L}}^{(n-2)} \dots \tilde{\mathbf{L}}^{(1)} \right] \cdot \left[\mathbf{P}^{(n-1)} \mathbf{P}^{(n-2)} \dots \mathbf{P}^{(1)} \right]$$

gdzie oznaczyliśmy

$$\tilde{\mathbf{L}}^{(k)} = \mathbf{P}^{(n-1)} \dots \mathbf{P}^{(k+1)} \tilde{\mathbf{L}}^{(k)} [\mathbf{P}^{(k+1)}]^{-1} \dots [\mathbf{P}^{(n-1)}]^{-1}$$

Co więcej, macierz odwrotna $\mathbf{L} = \left[\tilde{\mathbf{L}}^{(n-1)} \tilde{\mathbf{L}}^{(n-2)} \dots \tilde{\mathbf{L}}^{(1)} \right]^{-1}$ istnieje i jest dolna trójkątna!

Wprowadzając zatem globalną macierz permutującą $\mathbf{P} = \mathbf{P}^{(n-1)}\mathbf{P}^{(n-2)} \dots \mathbf{P}^{(1)}$ otrzymujemy następującą postać faktoryzacji LU

$$\mathbf{PA} = \mathbf{LU}$$

Faktoryzacja LU z wyborem EG może być wykorzystana do rozwiązania liniowego układu równań z następujący sposób

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{b} \Rightarrow \mathbf{PAx} = \mathbf{Pb} \Rightarrow \mathbf{LUx} = \mathbf{Pb} \Rightarrow \begin{cases} \mathbf{Ly} = \mathbf{Pb} \\ \mathbf{Ux} = \mathbf{y} \end{cases}$$

Jak widać, jedyna komplikacja polega na tym, że w programie komputerowym należy zapamiętać historię przestawień kolejności równań dokonanych w procesie eliminacji. W praktycznej implementacji załatwia się to za pomocą dodatkowego wektora zawierającego odpowiednio poprzestawiane liczby naturalne od 1 do $n = \dim(\mathbf{A})$.

Inne użyteczne zastosowania faktoryzacji LU:

1. Obliczanie wyznacznika macierzy \mathbf{A}

$$\mathbf{PA} = \mathbf{LU} \Rightarrow \det(\mathbf{PA}) = \det(\mathbf{LU})$$

⇓

$$\underbrace{\det(\mathbf{P})}_{\substack{1 \text{ (even permut.)} \\ \text{or } -1 \text{ (odd perm.)}}} \det(\mathbf{A}) = \underbrace{\det(\mathbf{L})}_{=1 \text{ (product of diagonal elem.)}} \det(\mathbf{U})$$

⇓

$$\det(\mathbf{A}) = \pm \det(\mathbf{U}) = u_{11}u_{22}\dots u_{nn}$$

2. Obliczanie macierzy odwrotnej (na ogół należy go unikać!)

$$\mathbf{AA}^{-1} = \mathbf{I} \Rightarrow \mathbf{Ax}_i = \mathbf{e}_i, \mathbf{e}_i \leftarrow i\text{-ta kolumna macierzy } \mathbf{I}, i = 1, 2, \dots, n$$

$$\text{Ostatecznie } \mathbf{A}^{-1} = [\mathbf{x}_1 | \mathbf{x}_2 | \dots | \mathbf{x}_n]$$

Uwaga: Powyższe układy mogą być rozwiązane łącznym kosztem proporcjonalnym do n^3 .
Naiwne zastosowanie eliminacji Gaussa dałoby koszt całkowity proporcjonalny do n^4 .

UWAGI KOŃCOWE

- Istnieją inne użyteczne warianty faktoryzacji macierzy. W szczególności każda macierz może być przedstawiona w formie iloczynu macierzy ortogonalnej Q i górnej trójkątnej R (faktoryzacja QR). Dla macierzy symetrycznych i dodatnio określonych ($\mathbf{A} = \mathbf{A}^T$, $\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x} > 0$ dla każdego $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$) istnieje faktoryzacja Choleskiego ($\mathbf{A} = \mathbf{L} \mathbf{L}^T$). Metody te omawiane są m.in. w trakcie kursu „Metody Numeryczne” prowadzonym na WMEiL.
- Metoda eliminacji Gaussa i faktoryzacja LU należą do tzw. „metod dokładnych”, tj. algorytmów, które dają dokładne (przynajmniej w teorii) rozwiązanie układu po skończonej, z góry określonej liczbie operacji arytmetycznych. Dla układów o bardzo dużych rozmiarach koszt numeryczny i wymagania co do pamięci komputera są niepraktyczne i/lub nierealistyczne. Wielkie układy równań (o wymiarach rzędu $n \sim 10^4$ i więcej) rozwiązuje się **metodami przybliżonymi, tj. metodami w których rozwiązanie osiągnęte jest na drodze kolejnych iteracji**. Niektóre z tych metod omawiane są w kursie „Metody Numeryczne”, a także w innych prowadzonych na Wydziale MEiL kursach poświęconych zastosowaniom metod komputerowych w rozmaitych działach techniki.