

# Projekt 2 - Eliminacja Gaussa i LU faktoryzacja

Cyprian Neugebauer

## 1 Eliminacja Gaussa

### 1.1 Pseudokod

Algorytm eliminacji Gaussa można opisać następującymi krokami:

1. Weź macierz  $A$  i wektor  $b$ , gdzie  $A$  jest macierzą współczynników układu równań, a  $b$  jest wektorem wyrazów wolnych.
2. Dołącz wektor  $b$  do macierzy  $A$  jako dodatkową kolumnę, tworząc rozszerzoną macierz  $Ab$ .
3. Dla każdego wiersza  $i$  od 1 do  $n$  (gdzie  $n$  jest liczbą wierszy macierzy  $A$ ):
  - (a) Normalizuj wiersz  $i$  przez podzielenie go przez element diagonalny  $Ab_{i,i}$ , aby na przekątnej uzyskać 1.
  - (b) Dla każdego wiersza  $j$  poniżej  $i$  (od  $i + 1$  do  $n$ ):
    - i. Odejmij od wiersza  $j$  wiersz  $i$  pomnożony przez  $Ab_{j,i}$ , aby wyzerować elementy poniżej przekątnej w kolumnie  $i$ .
4. Inicjalizuj wektor rozwiązań  $x$  o długości  $n$ .
5. Rozwiąż układ równań od ostatniego wiersza do pierwszego:
  - (a) Dla każdego wiersza  $i$  od  $n$  do 1, oblicz  $x_i = Ab_{i,n+1} - \sum_{k=i+1}^n Ab_{i,k} \cdot x_k$ .
6. Zwróć wektor rozwiązań  $x$ .

---

**Algorithm 1** Gaussian Elimination

---

```
1: procedure GAUSSIANELIMINATION( $A, b$ )
2:    $n \leftarrow \text{rows}(A)$ 
3:    $Ab \leftarrow \text{concatenate}(A, b, \text{axis} = 1)$ 
4:
5:   for  $i \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
6:      $Ab[i, i:] \leftarrow Ab[i, i:] / Ab[i, i]$ 
7:     for  $j \leftarrow i + 1$  to  $n - 1$  do
8:        $Ab[j, i:] \leftarrow Ab[j, i:] - Ab[j, i] \cdot Ab[i, i:]$ 
9:     end for
10:  end for
11:
12:   $x \leftarrow \text{zeroes}(n)$ 
13:  for  $i \leftarrow n - 1$  down to  $0$  do
14:     $x[i] \leftarrow Ab[i, n] - Ab[i, i + 1 : n] \cdot x[i + 1 :]$ 
15:  end for
16:
17:  return  $x$ 
18: end procedure
```

---

## 1.2 Kod algorytmu

```
def gaussian_elimination(A: np.ndarray, b: np.ndarray) -> np.ndarray:
    n = A.shape[0]

    Ab = np.column_stack((A, b))
    for i in range(n):
        Ab[i, i:] /= Ab[i, i]
        for j in range(i + 1, n):
            Ab[j, i:] -= Ab[j, i] * Ab[i, i:]

    x = np.empty((n,))
    for i in range(n - 1, -1, -1):
        x[i] = Ab[i, n] - np.dot(Ab[i, i + 1 : n], x[i + 1 :])

    return x
```

Rysunek 1: Kod eliminacji Gaussa

### 1.3 Porównanie wyników

```

Matrix A:
[ 2. 19. 16. 10. 10. 21. 2. 17. 5. 2. 13. 24. 18. 19. 17. 19. 12. 3. 20. 11. 12. 9. 4. 23. 19. 16. 10. 20. 13. 11. 11. 5. 2. 13. 22. 1. 21.]
[20. 6. 15. 4. 18. 17. 8. 1. 24. 11. 22. 16. 19. 18. 4. 9. 11. 12. 1. 13. 3. 18. 17. 23. 18. 9. 24. 10. 8. 22. 9. 1. 11. 19. 4. 11. 3.]
[17. 11. 8. 5. 14. 16. 23. 10. 4. 20. 15. 17. 2. 7. 19. 20. 10. 20. 21. 9. 22. 7. 5. 17. 15. 3. 20. 4. 20. 0. 19. 19. 19. 16. 11. 17. 6.]
[19. 13. 11. 12. 14. 0. 3. 6. 2. 10. 16. 16. 11. 21. 14. 1. 19. 14. 15. 14. 13. 2. 13. 19. 7. 15. 0. 8. 10. 24. 5. 6. 10. 24. 21. 0. 5.]
[20. 1. 21. 7. 22. 7. 10. 16. 3. 13. 12. 19. 24. 16. 10. 10. 10. 20. 8. 4. 8. 0. 2. 2. 19. 18. 17. 11. 17. 4. 22. 12. 23. 3. 12. 17. 12.]
[11. 4. 9. 5. 7. 17. 15. 15. 9. 23. 2. 8. 2. 8. 24. 9. 22. 12. 17. 11. 6. 19. 24. 6. 19. 6. 17. 19. 11. 18. 6. 1. 2. 11. 22. 3. 11.]
[17. 5. 18. 7. 20. 14. 13. 4. 11. 21. 0. 18. 12. 17. 16. 10. 7. 15. 3. 14. 2. 16. 15. 2. 18. 10. 19. 1. 4. 12. 4. 8. 16. 3. 16. 2. 4.]
[14. 19. 4. 7. 23. 24. 14. 11. 8. 15. 14. 7. 0. 3. 23. 10. 12. 11. 19. 1. 2. 6. 12. 16. 12. 11. 23. 4. 14. 13. 11. 20. 6. 23. 8. 13. 13.]
[21. 10. 7. 0. 9. 20. 0. 22. 13. 3. 7. 13. 7. 2. 16. 16. 2. 7. 6. 16. 18. 18. 23. 19. 8. 2. 15. 22. 24. 5. 5. 0. 3. 13. 13. 9. 7.]
[20. 11. 20. 24. 7. 5. 23. 15. 7. 15. 12. 22. 6. 24. 23. 4. 4. 13. 1. 7. 10. 24. 24. 3. 22. 2. 18. 21. 22. 5. 22. 2. 12. 11. 7. 0. 19.]
[ 8. 16. 10. 9. 22. 2. 18. 18. 9. 6. 0. 23. 23. 6. 0. 3. 1. 20. 22. 3. 18. 4. 9. 14. 17. 21. 1. 4. 7. 7. 24. 19. 8. 24. 12. 12. 10.]
[ 3. 23. 0. 4. 5. 6. 3. 0. 16. 24. 3. 7. 12. 23. 17. 19. 14. 10. 4. 21. 20. 0. 17. 2. 18. 20. 3. 10. 3. 14. 23. 2. 9. 24. 7. 3. 12.]
[12. 16. 7. 23. 13. 7. 24. 23. 12. 0. 14. 13. 3. 15. 21. 2. 18. 3. 18. 10. 0. 24. 4. 14. 4. 23. 18. 20. 10. 11. 15. 19. 21. 0. 16. 2. 7.]
[20. 6. 19. 11. 5. 8. 13. 19. 15. 23. 21. 18. 15. 7. 10. 2. 9. 23. 10. 2. 16. 24. 21. 6. 11. 13. 6. 6. 5. 24. 18. 21. 20. 23. 2. 22. 1.]
[11. 14. 8. 3. 4. 20. 7. 7. 23. 3. 22. 23. 14. 4. 3. 7. 14. 3. 11. 2. 13. 0. 17. 1. 4. 4. 20. 1. 10. 14. 12. 17. 20. 9. 20. 7. 24.]
[12. 18. 21. 19. 21. 13. 1. 12. 4. 22. 5. 5. 6. 16. 14. 23. 10. 7. 1. 0. 9. 23. 13. 22. 2. 2. 20. 2. 1. 10. 23. 17. 2. 20. 21. 20. 22.]
[ 5. 24. 8. 20. 14. 19. 15. 16. 15. 19. 18. 3. 20. 13. 8. 12. 24. 21. 20. 11. 19. 9. 17. 15. 6. 6. 1. 3. 10. 11. 4. 10. 15. 5. 8. 9. 12.]
[ 9. 18. 8. 10. 9. 4. 17. 5. 7. 19. 23. 16. 22. 21. 12. 19. 8. 11. 13. 24. 21. 12. 16. 5. 20. 13. 13. 19. 15. 1. 7. 4. 18. 0. 5. 14. 17.]
[12. 21. 22. 3. 23. 15. 15. 2. 15. 18. 14. 2. 13. 23. 18. 3. 23. 23. 4. 20. 10. 14. 11. 19. 24. 19. 23. 23. 2. 6. 18. 14. 1. 2. 13. 15. 4.]
[ 4. 3. 14. 0. 14. 11. 11. 16. 13. 18. 19. 23. 19. 12. 12. 5. 14. 3. 23. 21. 2. 19. 2. 18. 2. 12. 16. 18. 10. 23. 19. 5. 16. 18. 8. 18. 22.]
[20. 19. 15. 6. 19. 9. 13. 7. 7. 3. 24. 3. 2. 23. 13. 10. 18. 9. 3. 18. 4. 13. 23. 23. 9. 19. 15. 11. 3. 9. 16. 24. 0. 17. 21. 23. 10.]
[ 2. 6. 21. 21. 15. 3. 3. 11. 14. 0. 17. 13. 0. 2. 11. 18. 20. 10. 7. 24. 11. 7. 11. 0. 7. 12. 22. 18. 19. 13. 2. 9. 24. 1. 21. 17. 7.]
[19. 20. 1. 2. 16. 24. 0. 16. 3. 16. 15. 2. 17. 22. 21. 0. 6. 6. 11. 3. 21. 19. 20. 4. 0. 22. 7. 16. 22. 0. 0. 0. 3. 1. 20. 15. 24.]
[20. 24. 5. 7. 21. 6. 1. 16. 20. 24. 23. 3. 19. 21. 17. 20. 20. 11. 1. 11. 5. 2. 3. 17. 12. 13. 18. 13. 15. 2. 21. 11. 3. 20. 18. 1. 4.]
[ 0. 6. 2. 17. 13. 24. 18. 15. 12. 1. 1. 15. 0. 1. 5. 22. 11. 17. 10. 4. 9. 2. 19. 4. 9. 24. 14. 11. 13. 19. 6. 15. 21. 14. 11. 3. 6.]
[23. 13. 7. 10. 14. 13. 17. 6. 16. 11. 23. 3. 3. 11. 12. 17. 10. 22. 11. 3. 2. 24. 3. 23. 6. 2. 7. 15. 10. 19. 15. 10. 15. 24. 10. 3. 10.]
[21. 5. 23. 14. 15. 7. 23. 0. 7. 10. 11. 11. 3. 5. 2. 14. 8. 14. 14. 17. 13. 16. 14. 16. 15. 7. 6. 19. 8. 13. 4. 10. 13. 15. 13. 9. 24.]
[12. 20. 18. 13. 22. 3. 23. 21. 12. 18. 13. 6. 19. 6. 7. 12. 20. 9. 12. 1. 2. 1. 1. 21. 21. 20. 1. 1. 7. 14. 8. 12. 4. 18. 7. 1. 18.]
[22. 0. 10. 20. 17. 21. 10. 9. 17. 3. 5. 15. 16. 2. 12. 9. 12. 23. 1. 24. 11. 19. 10. 7. 19. 17. 3. 17. 18. 9. 23. 16. 8. 0. 16. 5. 18.]
[13. 11. 4. 17. 4. 10. 20. 23. 24. 23. 13. 5. 20. 20. 24. 16. 3. 12. 11. 21. 9. 8. 2. 20. 18. 1. 10. 11. 11. 22. 3. 7. 4. 6. 22. 23. 1.]
[15. 5. 4. 7. 4. 12. 24. 14. 18. 12. 0. 2. 6. 6. 21. 21. 21. 15. 13. 16. 10. 16. 19. 19. 15. 1. 18. 9. 18. 13. 22. 8. 23. 21. 8. 12. 13.]
[19. 17. 21. 9. 12. 10. 22. 7. 14. 3. 21. 9. 8. 14. 12. 21. 13. 12. 2. 0. 9. 24. 22. 15. 15. 9. 4. 0. 8. 7. 4. 6. 0. 15. 23. 17. 11.]
[10. 7. 3. 14. 14. 0. 10. 6. 4. 17. 13. 15. 17. 24. 20. 15. 21. 11. 24. 19. 16. 22. 12. 18. 7. 24. 15. 19. 11. 21. 1. 2. 12. 18. 20. 11. 16.]
[13. 24. 16. 10. 24. 2. 24. 3. 7. 20. 18. 24. 18. 15. 8. 0. 3. 7. 1. 12. 19. 24. 12. 21. 24. 21. 11. 8. 24. 6. 10. 1. 19. 16. 2. 5. 13.]
[13. 20. 6. 23. 11. 20. 5. 0. 1. 9. 23. 1. 9. 2. 23. 16. 19. 17. 16. 19. 0. 21. 18. 18. 9. 20. 9. 1. 22. 5. 2. 15. 5. 21. 11. 0. 23.]
[12. 6. 16. 13. 0. 18. 10. 17. 22. 15. 16. 6. 5. 10. 21. 13. 8. 19. 21. 22. 7. 17. 14. 11. 9. 2. 6. 13. 22. 21. 4. 16. 2. 16. 8. 11. 17.]
[10. 20. 13. 24. 15. 7. 19. 10. 13. 3. 2. 14. 4. 24. 21. 17. 18. 14. 1. 9. 12. 22. 5. 12. 8. 3. 2. 9. 2. 1. 8. 5. 13. 0. 7. 11. 24.]
Vector b:
[ 9. 13. 5. 6. 6. 13. 14. 14. 11. 7. 8. 14. 4. 5. 13. 5. 3. 8. 4. 13. 13. 4. 7. 14. 11. 3. 8. 9. 9. 0. 4. 12. 3. 4. 4. 2. 2.]

```

Rysunek 2: Wylosowana macierz gęsta  $A_{37 \times 37}$  i wektor  $\mathbf{b}$

```

octave:5> x = A\b
x =
-1.333294
-2.438899
0.050527
0.034180
1.452776
-1.002024
-1.116407
-0.738631
2.556912
1.304558
1.414610
0.622052
-1.054496
-0.734436
2.490669
0.212688
-1.589001
-0.223169
0.745478
-1.430670
-0.680127
-1.427644
2.864838
2.804596
0.098034
0.964978
-1.827948
0.377173
-1.157812
-1.681422
0.692220
-0.246746
1.161128
-1.535248
0.393005
-0.531195
0.558643

```

Rysunek 3: Rozwiązanie  $x$  obliczone w programie MATLAB

```

(.venv) → Project2_CN git:(main) ✗ python main.py
2-norm: 1.8170139112870005e-06

```

Rysunek 4: Wartość normy  $L_2$  dla różnicy rozwiązania w MATLAB z własnym rozwiązaniem eliminacją Gaussa bez pivotingu

Wartość normy wynosząca  $1.8 \times 10^{-6}$  jest bardzo bliska zeru, co oznacza, że rozwiązania są identyczne, a norma nie jest równa 0 przez skończoną precyzję zapisu liczb zmiennoprzecinkowych.

## 2 Eliminacja Gaussa z pivotingiem

### 2.1 Pseudokod

Algorytm eliminacji Gaussa z częściowym wyborem pivota można opisać następującymi krokami:

1. Weź macierz  $A$  i wektor  $b$ , gdzie  $A$  jest macierzą współczynników układu równań, a  $b$  jest wektorem wyrazów wolnych.
2. Dołącz wektor  $b$  do macierzy  $A$  jako dodatkową kolumnę, tworząc rozszerzoną macierz  $Ab$ .
3. Dla każdego wiersza  $i$  od 1 do  $n$  (gdzie  $n$  jest liczbą wierszy macierzy  $A$ ):
  - (a) Znajdź wiersz  $p$  poniżej wiersza  $i$  (włącznie z  $i$ ), który ma największą wartość bezwzględną elementu w kolumnie  $i$ . Wiersz ten staje się nowym wierszem pivota.
  - (b) Zamień wiersz  $i$  z wierszem pivota  $p$ .

- (c) Normalizuj wiersz  $i$  przez podzielenie go przez element diagonalny  $Ab_{i,i}$ , aby na przekątnej uzyskać 1.
- (d) Dla każdego wiersza  $j$  poniżej  $i$  (od  $i + 1$  do  $n$ ):
  - i. Odejmij od wiersza  $j$  wiersz  $i$  pomnożony przez  $Ab_{j,i}$ , aby wyzerować elementy poniżej przekątnej w kolumnie  $i$ .
- 4. Inicjalizuj wektor rozwiązań  $x$  o długości  $n$ .
- 5. Rozwiąż układ równań od ostatniego wiersza do pierwszego:
  - (a) Dla każdego wiersza  $i$  od  $n$  do 1, oblicz  $x_i = Ab_{i,n+1} - \sum_{k=i+1}^n Ab_{i,k} \cdot x_k$ .
- 6. Zwróć wektor rozwiązań  $x$ .

---

**Algorithm 2** Pivot Gaussian Elimination
 

---

```

1: procedure PIVOTGAUSSIANELIMINATION( $A, b$ )
2:    $n \leftarrow \text{rows}(A)$ 
3:    $Ab \leftarrow \text{concatenate}(A, b, \text{axis} = 1)$ 
4:
5:   for  $i \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
6:      $\text{pivot} \leftarrow i + \text{argmax}(\text{abs}(Ab[i :, i]))$ 
7:      $Ab[i, i :] \leftarrow Ab[i, i :] / Ab[i, i]$ 
8:     for  $j \leftarrow i + 1$  to  $n - 1$  do
9:        $Ab[j, i :] \leftarrow Ab[j, i :] - Ab[j, i] \cdot Ab[i, i :]$ 
10:    end for
11:  end for
12:
13:   $x \leftarrow \text{empty vector of length } n$ 
14:  for  $i \leftarrow n - 1$  down to  $0$  do
15:     $x[i] \leftarrow Ab[i, n] - Ab[i, i + 1 : n] \cdot x[i + 1 :]$ 
16:  end for
17:
18:  return  $x$ 
19: end procedure

```

---

## 2.2 Kod algorytmu

```
def pivot_gaussian_elimination(A: np.ndarray, b: np.ndarray) -> np.ndarray:
    n = A.shape[0]

    Ab = np.column_stack((A, b))
    for i in range(n):
        pivot = i + np.argmax(np.abs(Ab[i:, i]))
        Ab[[i, pivot]] = Ab[[pivot, i]]

        Ab[i, i:] /= Ab[i, i]
        for j in range(i + 1, n):
            Ab[j, i:] -= Ab[j, i] * Ab[i, i:]

    x = np.empty((n,))
    for i in range(n - 1, -1, -1):
        x[i] = Ab[i, n] - np.dot(Ab[i, i + 1 : n], x[i + 1 :])

    return x
```

Rysunek 5: Kod eliminacji Gaussa z pivotingiem

## 2.3 Porównanie wyników

2-norm: 1.8170138710430036e-06

Rysunek 6: Wartość normy  $L_2$  dla różnicy rozwiązania w MATLAB z własnym rozwiązaniem eliminacją Gaussa z pivotingiem

Dla eliminacji Gaussa z pivotingiem występuje taka sama sytuacja jak bez pivotingu. Otrzymane rozwiązania są identyczne z MATLAB.

## 3 LU faktoryzacja

### 3.1 Pseudokod

Algorytm dekompozycji LU dla macierzy  $A$  można opisać następującymi krokami:

1. Weź kwadratową macierz  $A$  o wymiarach  $n \times n$ .
2. Inicjalizuj macierz  $L$  jako macierz jednostkową rozmiaru  $n \times n$  i macierz  $U$  jako kopię macierzy  $A$ .

3. Dla każdego wiersza  $i$  od 1 do  $n$  wykonaj:
  - (a) Dla każdego wiersza  $j$  od  $i + 1$  do  $n$  wykonaj:
    - i. Oblicz współczynnik  $L_{j,i} = U_{j,i}/U_{i,i}$  i zapisz go w macierzy  $L$  na pozycji  $(j, i)$ .
    - ii. Zaktualizuj wiersz  $j$  w macierzy  $U$  poprzez odjęcie  $L_{j,i}$  razy wiersz  $i$  w macierzy  $U$ , zaczynając od kolumny  $i$ . Czyli wykonaj operację  $U_{j,i:} \leftarrow U_{j,i:} - L_{j,i} \cdot U_{i,i:}$ .
4. Zwróć macierz  $L$  i macierz  $U$  jako wynik dekompozycji LU.

---

**Algorithm 3** LU Decomposition
 

---

```

1: procedure LUDECOMPOSITION( $A$ )
2:    $n \leftarrow \text{rows}(A)$ 
3:    $L \leftarrow \text{eye}(n)$ 
4:    $U \leftarrow A.\text{copy}()$ 
5:
6:   for  $i \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
7:     for  $j \leftarrow i + 1$  to  $n - 1$  do
8:        $L[j, i] \leftarrow U[j, i]/U[i, i]$ 
9:        $U[j, i:] \leftarrow U[j, i:] - L[j, i] \cdot U[i, i:]$ 
10:    end for
11:  end for
12:
13:  return  $L, U$ 
14: end procedure

```

---

### 3.2 Kod algorytmu

```

def lu_decomposition(A: np.ndarray) -> tuple[np.ndarray, np.ndarray]:
    n = A.shape[0]

    L, U = np.eye(n), A.copy()
    for i in range(n):
        for j in range(i + 1, n):
            L[j, i] = U[j, i] / U[i, i]
            U[j, i:] -= L[j, i] * U[i, i:]

    return L, U

```

Rysunek 7: Kod faktoryzacji LU

[illegible][illegible]



Rysunek 10: Macierz permutacji P faktoryzacji LU z MATLAB

Rysunek 11: Macierz L faktoryzacji LU z własnego rozwiązania

```

[[ 2.    19.    16.    ... 22.    1.    21. ]
 [ 0.   -184.  -145.    ... -216.   1.   -207. ]
 [ 0.    0.   -9.3995 ...  0.6739  7.6821 -3.1875]
 ...
 [ 0.    0.    0.    ... -35.1402 44.97  31.449 ]
 [ 0.    0.    0.    ...  0.   -180.8991 -60.8471]
 [ 0.    0.   -0.    ...  0.    0.    10.1363]]

```

Rysunek 12: Macierz  $U$  faktoryzacji LU z własnego rozwiązania

Macierze  $L$  i  $U$  zwrócone z MATLAB różnią się od  $L$  i  $U$  zwróconych z własnego rozwiązania. Wynika to z faktu, że MATLAB używa częściowego wyboru pivota, co wpływa na wynik dekompozycji LU. Własne rozwiązanie nie używa pivotingu, więc wyniki mogą się różnić.

## 4 LU faktoryzacja z pivotingiem

### 4.1 Pseudokod

Algorytm dekompozycji LU z częściowym wyborem pivota dla macierzy  $A$  można opisać następującymi krokami:

1. Weź kwadratową macierz  $A$  o wymiarach  $n \times n$ .
2. Inicjalizuj wektor permutacji  $perm$  jako ciąg liczb od 0 do  $n - 1$ , macierz  $L$  jako macierz jednostkową rozmiaru  $n \times n$  i macierz  $U$  jako kopię macierzy  $A$ .
3. Dla każdego wiersza  $i$  od 1 do  $n$  wykonaj:
  - (a) Znajdź indeks  $pivot$  największego (w wartości bezwzględnej) elementu w kolumnie  $i$  wierszy od  $i$  do  $n$ .
  - (b) Zamień wiersze  $i$  i  $pivot$  w macierzy  $L$ , w kolumnach od 1 do  $i - 1$ .
  - (c) Zamień wiersze  $i$  i  $pivot$  w macierzy  $U$ .
  - (d) Zamień elementy  $i$  i  $pivot$  w wektorze permutacji  $perm$ .
  - (e) Dla każdego wiersza  $j$  od  $i + 1$  do  $n$  wykonaj:
    - i. Oblicz współczynnik  $L_{j,i} = U_{j,i}/U_{i,i}$  i zapisz go w macierzy  $L$  na pozycji  $(j, i)$ .
    - ii. Zaktualizuj wiersz  $j$  w macierzy  $U$  poprzez odjęcie  $L_{j,i}$  razy wiersz  $i$  w macierzy  $U$ , zaczynając od kolumny  $i$ . Czyli wykonaj operację  $U_{j,i:-} = U_{j,i:-} - L_{j,i} \cdot U_{i,i:-}$ .
4. Inicjalizuj wektor odwrotnej permutacji  $inv\_perm$  i dla każdego indeksu w  $perm$  zapisz odwrotną permutację.
5. Zastosuj odwrotną permutację do wierszy macierzy  $L$ .
6. Zwróć macierz  $L$  i macierz  $U$  jako wynik dekompozycji LU.

---

**Algorithm 4** Pivot LU Decomposition

---

```
1: procedure PIVOTLUDECOMPOSITION( $A$ )
2:    $n \leftarrow \text{rows}(A)$ 
3:    $perm \leftarrow \text{range}(n)$ 
4:    $L \leftarrow \text{eye}(n)$ 
5:    $U \leftarrow A.\text{copy}()$ 
6:
7:   for  $i \leftarrow 0$  to  $n - 1$  do
8:      $pivot \leftarrow i + \text{argmax}(\text{abs}(U[i :, i]))$ 
9:     Swap  $L[i, : i]$  and  $L[pivot, : i]$ 
10:    Swap  $U[i, :]$  and  $U[pivot, :]$ 
11:    Swap  $perm[i]$  and  $perm[pivot]$ 
12:
13:    for  $j \leftarrow i + 1$  to  $n - 1$  do
14:       $L[j, i] \leftarrow U[j, i] / U[i, i]$ 
15:       $U[j, i :] \leftarrow U[j, i :] - L[j, i] \cdot U[i, i :]$ 
16:    end for
17:  end for
18:
19:   $inv\_perm \leftarrow \text{empty}(n, \text{dtype} = \text{int})$ 
20:   $inv\_perm[perm] \leftarrow \text{range}(n)$ 
21:
22:  return  $L[inv\_perm], U$ 
23: end procedure
```

---

## 4.2 Kod algorytmu

```
def lu_decomposition(A: np.ndarray) -> tuple[np.ndarray, np.ndarray]:
    n = A.shape[0]

    L, U = np.eye(n), A.copy()
    for i in range(n):
        for j in range(i + 1, n):
            L[j, i] = U[j, i] / U[i, i]
            U[j, i:] -= L[j, i] * U[i, i:]

    return L, U
```

Rysunek 13: Kod faktoryzacji LU z pivotingiem

## 4.3 Porównanie wyników

```
[[ 0.087  0.8388  0.7843 ...  0.      0.      0.  ]
 [ 0.8696 -0.249  0.4216 ...  0.      0.      0.  ]
 [ 0.7391  0.0653  0.1401 ...  0.      0.      0.  ]
 ...
 [ 0.5652  0.5939  0.1255 ...  0.      0.      0.  ]
 [ 0.5217 -0.0367  0.5978 ...  0.      0.      0.  ]
 [ 0.4348  0.6735  0.5132 ...  0.      0.      0.  ]]
```

Rysunek 14: Macierz L faktoryzacji LU z własnego rozwiązania

```

[[ 23.      13.      7.      ... 10.      3.      10.   ]
 [  0.      21.3043 -0.913 ...  5.6957  2.6087 10.6957]
 [  0.      0.      20.6 ... 18.8286 16.1429  3.6857]
 ...
 [  0.      0.      0.      ... -44.5807 11.0536 32.5403]
 [  0.      0.      0.      ...  0.      21.5945 14.8752]
 [  0.      0.      0.      ...  0.      0.      1.5228]]

```

Rysunek 15: Macierz U faktoryzacji LU z własnego rozwiązania

Macierz L zwrócona z własnego programu różni się od macierzy L zwróconej z MATLAB, natomiast jest to spowodowane tym, że w moim programie stosuję od razu odwrotną permutację, podczas gdy MATLAB zwraca macierz L z permutacją. Macierze U zwrócone z obu programów są identyczne.