Sprawozdanie 2 - Eliminacja Gaussa i LU faktoryzacja

Wojciech Smolarczyk, Wiktoria Zalińska

Eliminacja Gaussa

Eliminacja Gaussa to klasyczny algorytm stosowany do rozwiązywania układów równań liniowych **Ax** = **b**. Celem algorytmu jest przekształcenie macierzy **A** do formy górnotrójkątnej poprzez operacje eliminacyjne, a następnie rozwiązanie układu równań za pomocą podstawiania wstecz.

Kroki eliminacji Gaussa bez pivotingu:

1. Inicjalizacja:

• Macierz **A** i wektor **b** są kopiowane i przygotowywane do dalszych obliczeń.

2. Eliminacja:

- Dla każdej kolumny, eliminowane są elementy pod przekątną, aby przekształcić macierz do formy górnotrójkątnej.
- Przez każdą iterację dzielimy elementy wierszy przez element przekątnej, aby uzyskać jedynki na przekątnej.

3. Rozwiązanie układu równań:

Po zakończeniu eliminacji macierz A jest już w formie górnotrójkątnej.
 Rozwiązanie układu uzyskujemy za pomocą podstawiania wstecz.

Kod implementacji eliminacji Gaussa bez pivotingu

```
def gauss_elimination_no_pivoting(A, b):
    """

    Rozwiązuje układ równań Ax = b za pomocą eliminacji Gaussa bez
pivotingu,
    generując jedynki na przekątnej.
```

```
Parametry:
    A -- macierz współczynników (n x n)
    b -- wektor prawych stron (n)
    Zwraca:
    x -- wektor rozwiązania
    n = len(A)
   A = np.array(
       A, dtype=float
    ) # Konwersja na float, aby uniknąć dzielenia całkowitego
    b = np.array(b, dtype=float)
    # --- Eliminacja współczynników pod przekątną ---
   for k in range(n - 1): # Dla każdej kolumny (oprócz
ostatniej)
        for i in range(k + 1, n): # Dla każdego wiersza poniżej
przekatnej
            if A[k, k] == 0:
                raise ZeroDivisionError(
                    "Wystąpiło dzielenie przez zero. Użyj
pivotingu!"
            factor = A[i, k] / A[k, k]
            A[i, k:] -= factor * A[k, k:] # Aktualizacja wiersza
i-tego
            b[i] -= factor * b[k]
    # --- Normalizacja, aby uzyskać jedynki na przekątnej ---
   for k in range(n):
        divisor = A[k, k]
        if divisor == 0:
            raise ZeroDivisionError("Macierz osobliwa - brak
rozwiązania!")
        A[k, k:] /= divisor # Normalizacja wiersza
        b[k] /= divisor
    # --- Rozwiązanie układu równań (wsteczna substytucja) ---
    x = np.zeros(n)
    for i in range(n - 1, -1, -1):
        x[i] = b[i] - np.dot(A[i, i + 1 :], x[i + 1 :])
    return x
```

Eliminacja Gaussa z pivotingiem

Pivoting to technika poprawiająca stabilność numeryczną, szczególnie gdy występują małe lub zerowe elementy na przekątnej macierzy **A**. Dzięki pivotingowi unikamy dzielenia przez zero lub przez bardzo małe liczby, co mogłoby prowadzić do błędów numerycznych.

Kroki eliminacji Gaussa z pivotingiem:

1. Inicjalizacja:

 Podobnie jak w klasycznej eliminacji Gaussa, zaczynamy od przygotowania macierzy **A** i wektora **b**.

2. Pivoting – zamiana wierszy:

 W każdej iteracji wybieramy największy element w kolumnie (od bieżącego wiersza w dół) i zamieniamy wiersze, aby mieć większy element na przekątnej.
 To poprawia stabilność obliczeń.

3. Eliminacja:

 Następnie przeprowadzamy standardową eliminację Gaussa, aby macierz A przyjęła formę górnotrójkątną.

4. Rozwiązanie układu równań:

 Po zakończeniu eliminacji rozwiązujemy układ równań za pomocą podstawiania wstecz.

Kod implementacji eliminacji Gaussa z pivotingiem

```
def gauss_elimination_pivoting(A, b):
    """

    Rozwiązuje układ równań Ax = b za pomocą eliminacji Gaussa z
częściowym pivotingiem.

    Parametry:
    A -- macierz współczynników (n x n)
    b -- wektor prawych stron (n)
```

```
Zwraca:
    x -- wektor rozwiązania
    n = len(A)
    A = np.array(A, dtype=float)
    b = np.array(b, dtype=float)
   for k in range(n - 1):
        # --- Częściowy pivoting: wybór wiersza z maksymalnym
elementem w kolumnie k ---
        max row = (
            np.argmax(np.abs(A[k:, k])) + k
        ) # Indeks wiersza z maksymalną wartością |A[i,k]|
        if A[max row, k] == 0:
            raise ValueError("Macierz osobliwa - brak
rozwiązania!")
        # Zamiana wierszy, jeśli konieczne
        if max row != k:
            A[[k, max_row]] = A[[max_row, k]] # Zamiana wierszy w
Α
            b[k], b[max row] = b[max row], b[k] # Zamiana
elementów w b
        # --- Eliminacja współczynników pod przekątną ---
       for i in range(k + 1, n):
            factor = A[i, k] / A[k, k]
            A[i, k:] -= factor * A[k, k:]
            b[i] -= factor * b[k]
    # --- Rozwiązanie układu równań (wsteczna substytucja) ---
    x = np.zeros(n)
    for i in range(n - 1, -1, -1):
        if A[i, i] == 0:
            raise ValueError("Macierz osobliwa - brak
rozwiązania!")
        x[i] = (b[i] - np.dot(A[i, i + 1 :], x[i + 1 :])) / A[i, i]
i]
    return x
```

LU faktoryzacja

Algorytm LU faktoryzacji polega na rozłożeniu macierzy kwadratowej na iloczyn dwóch macierzy:

$$A = LU$$

gdzie:

- L macierz dolnotrójkątna (z jedynkami na przekątnej),
- **U** macierz górnotrójkątna.

Główna zaleta LU faktoryzacji to możliwość szybszego rozwiązania układów równań liniowych.

Zamiast rozwiązywać $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ bezpośrednio, dzielimy problem na dwa prostsze układy:

$$LC = b$$

$$Ux = c$$

Najpierw rozwiązujemy $\mathbf{Lc} = \mathbf{b}$, a następnie $\mathbf{Ux} = \mathbf{c}$ metodą podstawiania.

Kroki LU faktoryzacji

1. Inicjalizacja:

- Tworzymy macierz dolnotrójkątną L jako macierz jednostkową.
- Kopiujemy A do U, ponieważ będziemy ją modyfikować.

2. Eliminacja Gaussa:

 Dla każdej kolumny eliminujemy elementy pod przekątną, zapisując współczynniki eliminacji w macierzy L.

3. **Wynik**:

- U staje się macierzą górnotrójkątną.
- L zawiera współczynniki eliminacji poniżej przekątnej oraz jedynki na przekątnej.

LU faktoryzacja z pivotingiem

LU faktoryzacja z pivotingiem jest ulepszoną wersją LU, która poprawia stabilność numeryczną i pozwala uniknąć dzielenia przez małe wartości (lub zero) na przekątnej. Wprowadza dodatkową macierz permutacji **P**, która zapisuje zamiany wierszy.

Dzięki temu zamiast rozwiązywać:

Ax = B

rozwiązujemy:

PAx = Pb

gdzie P rejestruje kolejność zamian wierszy.

Kroki LU faktoryzacji z pivotingiem

1. Inicjalizacja:

- Tworzymy P jako macierz jednostkową.
- Tworzymy **L** jako macierz jednostkową.
- Kopiujemy A do U.

2. Pivoting – zamiana wierszy:

- W każdej iteracji wybieramy największy element w kolumnie (od aktualnego wiersza w dół).
- Zamieniamy odpowiednie wiersze macierzy U, P i L (w L zamieniamy tylko wcześniejsze kolumny).
- 3. **Eliminacja Gaussa** (tak jak w zwykłym LU).

Kod implementacji LU z i bez pivotingu

```
def lu_decomposition(A, pivoting=False):
    n = A.shape[0]
    # Macierz permutacyjna - początkowo jednostkowa
    P = np.eye(n)
    # Macierz dolnotrójkątna - początkowo jednostkowa
    L = np.eye(n)
    # Kopia A, bo będziemy modyfikować U
    U = A.copy()

for i in range(n):
    if pivoting:
        # Znalezienie indeksu największego elementu w
```

```
aktualnej kolumnie poniżej przekątnej
            max_index = np.argmax(abs(U[i:, i])) + i
            # Zamiana wierszy
            if max index != i:
                U[[i, max index]] = U[[max index, i]]
                P[[i, max_index]] = P[[max_index, i]]
                if i > 0: # Zamiana tylko wcześniejszych kolumn w
L
                    L[[i, max index], :i] = L[[max index, i], :i]
        for j in range(i+1, n):
            # Obliczenie współczynnika eliminacji
            L[j, i] = U[j, i] / U[i, i]
            # Aktualizacja macierzy U
            U[j, i:] -= L[j, i] * U[i, i:]
    if pivoting:
        return P, L, U
    else:
        return L, U
```

Kod rozwiązanie układu równań przy użyciu LU

```
def solve_lu(A, b, pivoting=False):
    if pivoting:
        P, L, U, b = lu_decomposition(A, b, pivoting=True)
    else:
        L, U, b = lu_decomposition(A, b, pivoting=False)

# Rozwiązanie Lc = b (podstawianie w przód)
    n = len(b)
    c = np.zeros(n)
    for i in range(n):
        c[i] = b[i] - np.dot(L[i, :i], c[:i])

# Rozwiązanie Ux = c (podstawianie wstecz)
    x = np.zeros(n)
    for i in range(n-1, -1, -1):
        x[i] = (c[i] - np.dot(U[i, i+1:], x[i+1:])) / U[i, i]

    return x
```

Przykładowe rozwiąznie

```
import random
random.seed(11)
N = 24

A = np.random.rand(N, N)
print(A)

b = np.random.rand(N)
print(b)
```

```
import time
times = {}
for method in [
    "gauss_no_pivoting",
    "gauss_pivoting",
    "lu_decomposition",
    "lu_decomposition_pivoting",
1:
    if method == "gauss no pivoting":
        start_time = time.time()
        result = gauss_elimination_no_pivoting(A, b)
        end_time = time.time()
    elif method == "gauss_pivoting":
        start time = time.time()
        result = gauss_elimination_pivoting(A, b)
        end_time = time.time()
```

```
elif method == "lu_decomposition":
    start_time = time.time()
    result = solve_lu(A, b, pivoting=False)
    end_time = time.time()

elif method == "lu_decomposition_pivoting":
    start_time = time.time()
    result = solve_lu(A, b, pivoting=True)
    end_time = time.time()

print(f"Result of {method} is:\n {result}\n")

times[method] = end_time - start_time
```

Result of gauss_no_pivoting is:

[6.03539442 -9.51381137 -0.32276799 1.24029809 13.20661727 2.00987153 -5.39275068 -6.07083725 10.73726739 4.21583045 -4.94655828 -7.32216311 5.88480083 -5.64277448 -6.43851531 -0.18732226 10.72923575 -5.36230062 -6.53364338 -5.78166517 -1.87389013 0.40042126 12.09947536 1.40348178]

Result of gauss_pivoting is:

[6.03539442 -9.51381137 -0.32276799 1.24029809 13.20661727 2.00987153 -5.39275068 -6.07083725 10.73726739 4.21583045 -4.94655828 -7.32216311 5.88480083 -5.64277448 -6.43851531 -0.18732226 10.72923575 -5.36230062 -6.53364338 -5.78166517 -1.87389013 0.40042126 12.09947536 1.40348178]

Result of lu_decomposition is:

[6.03539442 -9.51381137 -0.32276799 1.24029809 13.20661727 2.00987153 -5.39275068 -6.07083725 10.73726739 4.21583045 -4.94655828 -7.32216311 5.88480083 -5.64277448 -6.43851531 -0.18732226 10.72923575 -5.36230062 -6.53364338 -5.78166517 -1.87389013 0.40042126 12.09947536 1.40348178]

Result of lu_decomposition_pivoting is:

[6.03539442 -9.51381137 -0.32276799 1.24029809 13.20661727 2.00987153 -5.39275068 -6.07083725 10.73726739 4.21583045 -4.94655828 -7.32216311 5.88480083 -5.64277448 -6.43851531 -0.18732226 10.72923575 -5.36230062 -6.53364338 -5.78166517 -1.87389013 0.40042126 12.09947536 1.40348178]

Porównanie czasów wykonania dla różnych metod rozwiązania układu równań

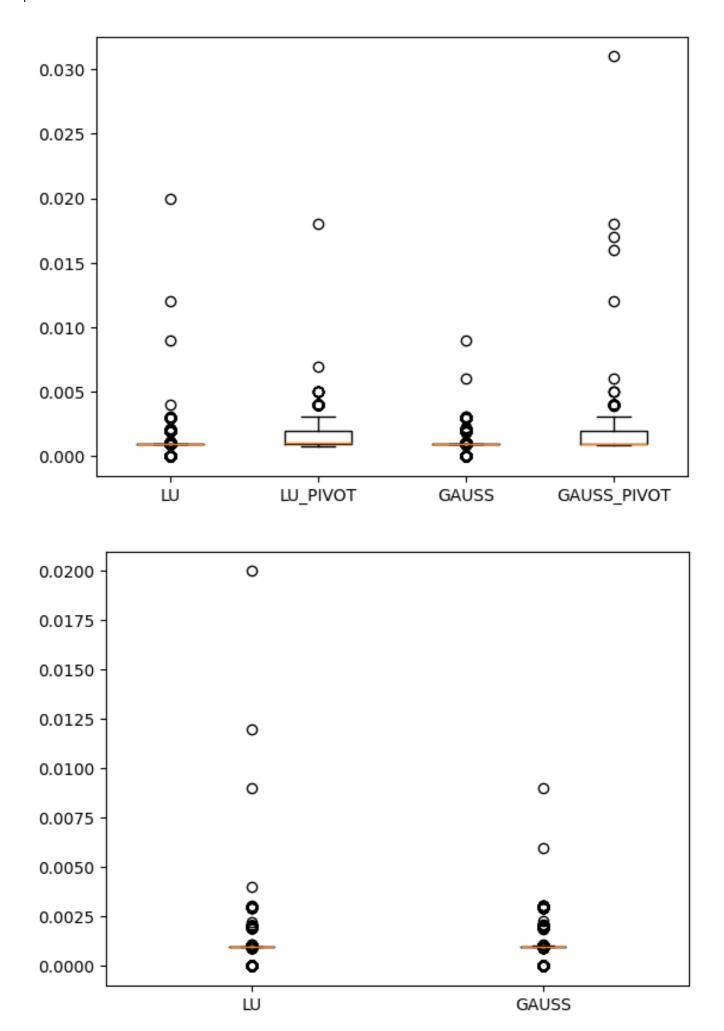
Poniżej przedstawiona jest tabela z czasami wykonania różnych metod rozwiązania układu równań dla macierzy o rozmiarze 24x24:

| Metoda | Czas wykonania [s] |
|---------------------------------|--------------------|
| Eliminacja Gaussa bez pivotingu | 0.001209 |
| Eliminacja Gaussa z pivotingiem | 0.001705 |
| LU faktoryzacja bez pivotingu | 0.000792 |
| LU faktoryzacja z pivotingiem | 0.001252 |

Najbardziej efektywna metoda: LU faktoryzacja bez pivotingu wykazała się najszybszym czasem wykonania, co sugeruje, że dla macierzy o rozmiarze 24x24 ta metoda jest optymalna pod względem wydajności.

Metody z pivotingiem: Wprowadzenie pivotingu w obu metodach wydłużyło czas wykonania, co jest wynikiem dodatkowych operacji związanych z zamianą wierszy, jednak poprawia stabilność numeryczną rozwiązania.

Anliza większej liczby przypadków



Powyższe boxploty pokazują, że czas zliczany wielokrotnie dla każdego z algorytmów rzeczywiście ukazją, że LU jest najszybszym z algorytmów choć różnica pomiędzy nim a Gaussem nie jest aż tak znacząca. Algortymy z pivotem już relatywnie odstają od swoich odpowiedników ale oczywiście koszt czasowy jest równoważony stabilnością numeryczną.