

# Zadanie numeryczne nr 5

Kamila Dmowska

December 2021

## 1 Wstęp

Zadanie polegało na zaimplementowaniu czterech iteracyjnych metod rozwiązywania układu równań.

- relaksacyjną (Richardsona)

$$x^{(n+1)} = x^{(n)} + \gamma (b - Ax^{(n)}) ,$$

- Jacobiego:

$$x^{(n+1)} = D^{-1} (b - Rx^{(n)}) ,$$

- Gauss-Seidla

$$x^{(n+1)} = L^{-1} (b - Ux^{(n)}) ,$$

- Successive OverRelaxation

$$x_i^{(n+1)} = (1 - \omega)x_i^{(n)} + \frac{\omega}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j < i} a_{ij}x_j^{(n+1)} - \sum_{j > i} a_{ij}x_j^{(n)} \right), \quad i = 1, 2, \dots, N .$$

Do rozwiązania, skorzystałam z podanej macierzy

$$A = \begin{pmatrix} 4 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 4 \end{pmatrix}, \quad b = \begin{pmatrix} 2 \\ 6 \\ 2 \end{pmatrix}$$

## 2 Implementacja

### 2.1 Metoda relaksacyjna (Richardsona)

Jako pierwszą, zaimplementowałam metodę relaksacyjną. Jest ona najprostsza w zaimplementowaniu spośród przedstawionych czterech metod.

```
def relaxation(a, b, gamma, n):  
  
    x = np.zeros(len(a[0]))  
  
    for i in range(0, n):  
        x = x + gamma * (b - (a @ x))  
  
    return x
```

Na początku tworzę tablicę  $x$  wypełnioną zerami od długości jednego wiersza podanej w argumentach macierzy  $a$ . Następnie, robię pętlę w zależności od  $n$ , które przekazałam w argumentach funkcji. Im większe będzie  $n$ , tym dokładniejszy otrzymany wynik. W środku pętli dokonuję wyliczania  $x$  z podanego wcześniej wzoru. Gamma jest współczynnikiem, od właściwego dobrania zależy jak dokładny będzie otrzymany wynik. Znak  $@$  oznacza mnożenie macierzowe. Na końcu zwracam  $x$ .

### 2.2 Metoda Jacobiego

Aby skorzystać z tej metody, należy wyliczyć macierz  $R$ . Jest to macierz  $A$  bez diagonal.

```
def jacobi(A, b, n):  
    x = np.zeros(len(A[0]))  
  
    D = np.diagflat(np.diag(A))  
    Dinv = np.linalg.inv(D)  
    R = A - D  
  
    for i in range(n):  
        x = Dinv @ (b - R @ x)  
  
    return x
```

Aby otrzymać diagonalę, używam wbudowanej funkcji z biblioteki numpy `np.diagflat(np.diag(A))`, (`np.diag()` stworzy nam po prostu tablicę z wartościami na przekątnej, zaś nam potrzebna jest cała macierz, więc korzystamy z funkcji `np.diagflat()`). Następnie, musimy obliczyć  $D^{-1}$ . Aby to zrobić, korzystam z wbudowanej funkcji `np.linalg.inv()`. Następnym krokiem, jest wykoanie  $n$ -krotnej iteracji. Podstawiam więc odpowiednie zmienne i w zależności od tego, jak dużo wykonam iteracji, dostanę dokładniejszy wynik.

## 2.3 Metoda Gauss-Seidla

```
def Gauss_Seidel(A, b, n ):

    x = np.zeros(len(A))
    L = np.tril(A)
    L_1 = np.linalg.inv(L)
    U = np.triu(A,1)

    for i in range(n):
        x = L_1 @ (b - (U @ x))

    return x
```

Aby skorzystać z tej metody, konieczne jest obliczenie  $L^{-1}$  oraz  $U$ . Aby wyliczyć  $L$  oraz  $U$ , korzystamy z wbudowanych funkcji z biblioteki numpy, kolejno `np.tril()`, oraz `np.triu()`. Do obliczenia macierzy odwrotnej  $L^{-1}$ , korzystamy z funkcji `np.linalg.inv()`. Następnym krokiem jest wykonanie  $n$  ilości iteracji, którą podaliśmy w argumentach funkcji. Im większa liczba  $n$ , tym dokładniejszy wynik.

## 2.4 Successive OverRelaxation

```
def Successive_OverRelaxation(a,b,x,w,it ):

    n = len(a)

    for k in range(it):

        for i in range(0, n):

            c = b[i]

            for j in range(0, n):
                if (i != j):
                    c -= a[i][j] * x[j]

            x[i] = (1 - w) * x[i] + (w/a[i][i])*(c)

    return x
```

W podanym wzorze widzimy dwie sumy. Aby uniknąć tworzenia dwóch osobnych pętli, możemy zwrócić uwagę na fakt, iż pierwsza pętla wykonuje się dla elementów  $i < j$ , natomiast druga pętla wykonuje się dla elementów dla  $i > j$ . Widząc to można napisać jedną pętlę, w której wykluczamy sytuację  $i == j$ . We wzorze, widzimy również współczynnik  $w$ . Wynik jest zależny od tego jak dobrze go dobierzemy.

### 3 Wyniki

Dla wszystkich metod, otrzymałam taki sam wynik:

$$x = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

### 4 Wnioski

Dla wszystkich podanych metod, wyliczone wartości są poprawne. Najszybszą metodą jest metoda Successive OverRelaxation, ponieważ nie trzeba w niej w każdej iteracji dokonywać mnożenia macierzy, co jest złożonym procesem .