

Akademia Górniczo-Hutnicza

WYDZIAŁ INFORMATYKI



ALGORYTMY MACIERZOWE

Ćwiczenie 4

Dodawanie i mnożenie macierzy hierarchicznych

Jakub Szewczyk i Albert Arnautov

Spis treści

1 Wstęp	3
2 Pseudokod	3
2.1 Algorytm mnożenia macierzy skompresowanej przez wektor	3
2.2 Algorytm mnożenia macierzy skompresowanych	4
2.3 Algorytm dodawania macierzy skompresowanych	5
3 Ważne fragmenty kodu	5
3.1 Mnożenie macierzy	5
4 Wyniki	7
4.1 Bitmapa skompresowanych macierzy dla $k = \{2, 3, 4\}$	7
4.2 Wykres czasów mnożenia macierzy przez wektor	7
4.3 Wykres czasów mnożenia macierzy przez samą siebie	9
4.4 Wyniki dodawania macierzy	11

1 Wstęp

Celem ćwiczenia było zaimplementowanie algorytmu mnożenia i dodawania macierzy skompresowanych algorytmem hierarchicznej kompresji z ćwiczenia 3.

2 Pseudokod

2.1 Algorytm mnożenia macierzy skompresowanej przez wektor

Algorytm 1 Mnożenie macierzy hierarchicznej przez wektor

Require: Węzeł macierzy v , wektor x

Ensure: Wektor $y = v \cdot x$

```
1: if  $v.children = \emptyset$  then                                ▷ liść
2:   if  $v.rank = 0$  then
3:     return wektor zerowy odpowiedniego rozmiaru
4:   end if
5:   return  $v.U \cdot (\text{diag}(v.singular\_vals) \cdot (v.V \cdot x))$ 
6: end if
7:  $n \leftarrow \text{length}(x)$ 
8:  $m \leftarrow n/2$ 
9:  $x_1 \leftarrow x[1 : m]$ 
10:  $x_2 \leftarrow x[m + 1 : n]$ 
11:  $y_1 \leftarrow \text{mat\_vec}(v.children[0], x_1) + \text{mat\_vec}(v.children[1], x_2)$ 
12:  $y_2 \leftarrow \text{mat\_vec}(v.children[2], x_1) + \text{mat\_vec}(v.children[3], x_2)$ 
13: return concatenate( $y_1, y_2$ )
```

2.2 Algorytm mnożenia macierzy skompresowanych

Algorytm 2 Hierarchiczne mnożenie macierzy

Require: nodes v, w

Ensure: $Y = v \cdot w$

```

1: if  $v.sons = 0$  and  $w.sons = 0$  then
2:   if  $v.rank = 0$  and  $w.rank = 0$  then
3:     return zero matrix of appropriate size
4:   else
5:     return  $v.U \cdot (v.V \cdot w.U) \cdot w.V$ 
6:   end if
7: end if
8: if  $v.sons = 0$  and  $w.sons > 0$  then
9:    $A = U_v V_v$ 
10:  Podziel  $U_v = \begin{bmatrix} U'_v & U''_v \end{bmatrix}$ 
11:  Podziel  $V_v = \begin{bmatrix} V'_v \\ V''_v \end{bmatrix}$ 
12:  return

$$\begin{bmatrix} \text{mult}(U'_v V'_v, w.sons[0]) + \text{mult}(U'_v V''_v, w.sons[2]) & \text{mult}(U'_v V'_v, w.sons[1]) + \text{mult}(U'_v V''_v, w.sons[3]) \\ \text{mult}(U''_v V'_v, w.sons[0]) + \text{mult}(U''_v V''_v, w.sons[2]) & \text{mult}(U''_v V'_v, w.sons[1]) + \text{mult}(U''_v V''_v, w.sons[3]) \end{bmatrix}$$

13: end if
14: if  $v.sons > 0$  and  $w.sons = 0$  then
15:    $B = U_w V_w$ 
16:   Podziel  $U_w = \begin{bmatrix} U'_w & U''_w \end{bmatrix}$ 
17:   Podziel  $V_w = \begin{bmatrix} V'_w \\ V''_w \end{bmatrix}$ 
18:   return

$$\begin{bmatrix} \text{mult}(v.sons[0], U'_w V'_w) + \text{mult}(v.sons[1], U''_w V'_w) & \text{mult}(v.sons[0], U'_w V''_w) + \text{mult}(v.sons[1], U''_w V''_w) \\ \text{mult}(v.sons[2], U'_w V'_w) + \text{mult}(v.sons[3], U''_w V'_w) & \text{mult}(v.sons[2], U'_w V''_w) + \text{mult}(v.sons[3], U''_w V''_w) \end{bmatrix}$$

19: end if
20: if  $v.sons > 0$  and  $w.sons > 0$  then
21:   return

$$\begin{bmatrix} \text{mult}(v.sons[0], w.sons[0]) + \text{mult}(v.sons[1], w.sons[2]) & \text{mult}(v.sons[0], w.sons[1]) + \text{mult}(v.sons[1], w.sons[3]) \\ \text{mult}(v.sons[2], w.sons[0]) + \text{mult}(v.sons[3], w.sons[2]) & \text{mult}(v.sons[2], w.sons[1]) + \text{mult}(v.sons[3], w.sons[3]) \end{bmatrix}$$

22: end if
23: if  $v$  i  $w$  są liczbami then
24:   return  $v \cdot w$ 
25: end if

```

2.3 Algorytm dodawania macierzy skompresowanych

Algorytm 3 Hierarchiczne dodawanie macierzy (pelna wersja)

Require: węzły v, w

```

1: if  $v.sons = 0$  and  $w.sons = 0$  and  $v.rank = 0$  and  $w.rank = 0$  then
2:     return zero matrix of proper dimensions
3: end if
4: if  $v.sons = 0$  and  $w.sons = 0$  and  $v.rank \neq 0$  and  $w.rank \neq 0$  then
5:     return rSVDofCompressed([v.U, w.U], [v.V, w.V])
6: end if
7: if  $v.sons = 0$  and  $w.sons > 0$  then
8:      $A = U_v V_v$ 
9:     Podziel  $U_v = \begin{bmatrix} U'_v & U''_v \end{bmatrix}$ 
10:    Podziel  $V_v = \begin{bmatrix} V'_v \\ V''_v \end{bmatrix}$ 
11:    return
12:           \begin{bmatrix} \text{add}(U'_v V'_v, w.sons[0]) & \text{add}(U'_v V''_v, w.sons[1]) \\ \text{add}(U''_v V'_v, w.sons[2]) & \text{add}(U''_v V''_v, w.sons[3]) \end{bmatrix}
13: end if
14: if  $v.sons > 0$  and  $w.sons = 0$  then
15:      $B = U_w V_w$ 
16:     Podziel  $U_w = \begin{bmatrix} U'_w & U''_w \end{bmatrix}$ 
17:     Podziel  $V_w = \begin{bmatrix} V'_w \\ V''_w \end{bmatrix}$ 
18:     return
19:           \begin{bmatrix} \text{add}(v.sons[0], U'_w V'_w) & \text{add}(v.sons[1], U'_w V''_w) \\ \text{add}(v.sons[2], U''_w V'_w) & \text{add}(v.sons[3], U''_w V''_w) \end{bmatrix}
20: end if
21: if  $v.sons > 0$  and  $w.sons > 0$  then
22:     return  $v + w$ 
23: end if

```

3 Ważne fragmenty kodu

3.1 Mnożenie macierzy

```

1 def matrix_matrix_mult(v, w, target_rank):
2
3     if isinstance(v, MatrixLeaf) and isinstance(w, MatrixLeaf):
4
5         if v.rank == 0 or w.rank == 0:
6             return create_zero_leaf(v.size)
7
8
9         V_v_scaled = np.diag(v.singular_vals) @ v.V
10        U_w_scaled = w.U @ np.diag(w.singular_vals)
11        middle = V_v_scaled @ U_w_scaled
12
13        U_new = v.U @ middle
14        V_new = w.V
15
16        if U_new.size > 0 and V_new.size > 0:
17            A_temp = U_new @ V_new

```

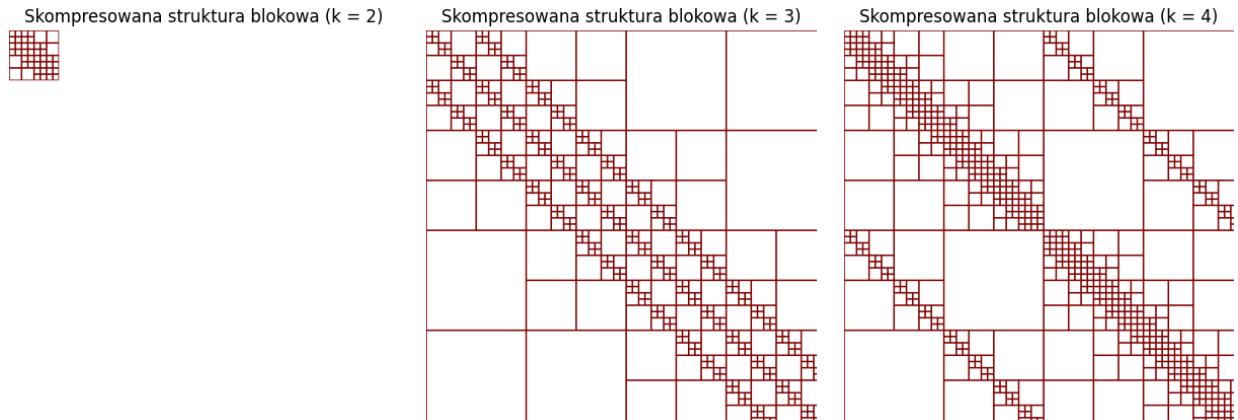
```

18
19     if np.all(np.abs(A_temp) < eps):
20         return create_zero_leaf(v.size)
21
22     U_svd, D_svd, V_svd = svd(A_temp)
23
24     k = min(target_rank, len(D_svd), len([d for d in D_svd if d > eps]))
25
26     if k == 0:
27         return create_zero_leaf(v.size)
28
29     A_result = U_svd[:, :k] @ np.diag(D_svd[:k]) @ V_svd[:, :]
30     return MatrixLeaf(A_result, v.size, U_svd, D_svd, V_svd, k)
31
32     return create_zero_leaf(v.size)
33
34 if isinstance(v, MatrixNode) and isinstance(w, MatrixNode):
35
36     result_node = MatrixNode()
37
38     prod1 = matrix_matrix_mult(v.children[0], w.children[0], target_rank)
39     prod2 = matrix_matrix_mult(v.children[1], w.children[2], target_rank)
40     c00 = matrix_matrix_add(prod1, prod2, target_rank)
41     result_node.children.append(c00)
42
43     prod3 = matrix_matrix_mult(v.children[0], w.children[1], target_rank)
44     prod4 = matrix_matrix_mult(v.children[1], w.children[3], target_rank)
45     c01 = matrix_matrix_add(prod3, prod4, target_rank)
46     result_node.children.append(c01)
47
48     prod5 = matrix_matrix_mult(v.children[2], w.children[0], target_rank)
49     prod6 = matrix_matrix_mult(v.children[3], w.children[2], target_rank)
50     c10 = matrix_matrix_add(prod5, prod6, target_rank)
51     result_node.children.append(c10)
52
53     prod7 = matrix_matrix_mult(v.children[2], w.children[1], target_rank)
54     prod8 = matrix_matrix_mult(v.children[3], w.children[3], target_rank)
55     c11 = matrix_matrix_add(prod7, prod8, target_rank)
56     result_node.children.append(c11)
57
58     return result_node
59
60 return v

```

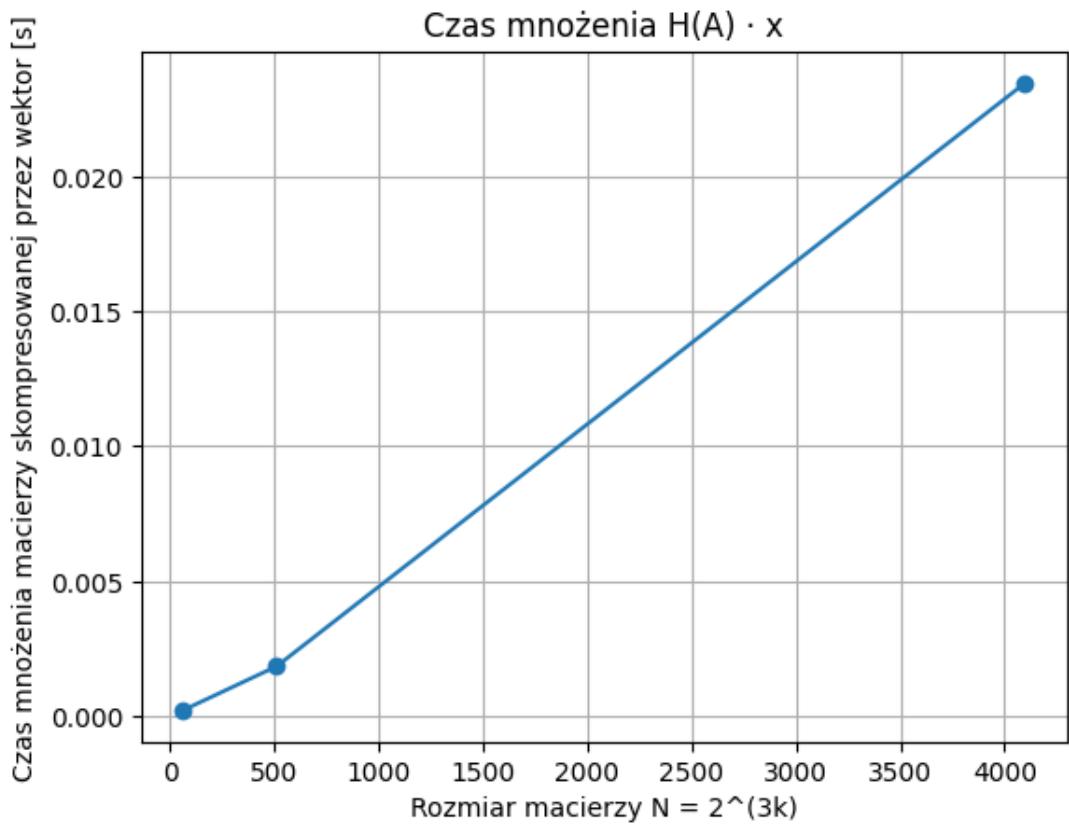
4 Wyniki

4.1 Bitmapy skompresowanych macierzy dla $k = \{2, 3, 4\}$

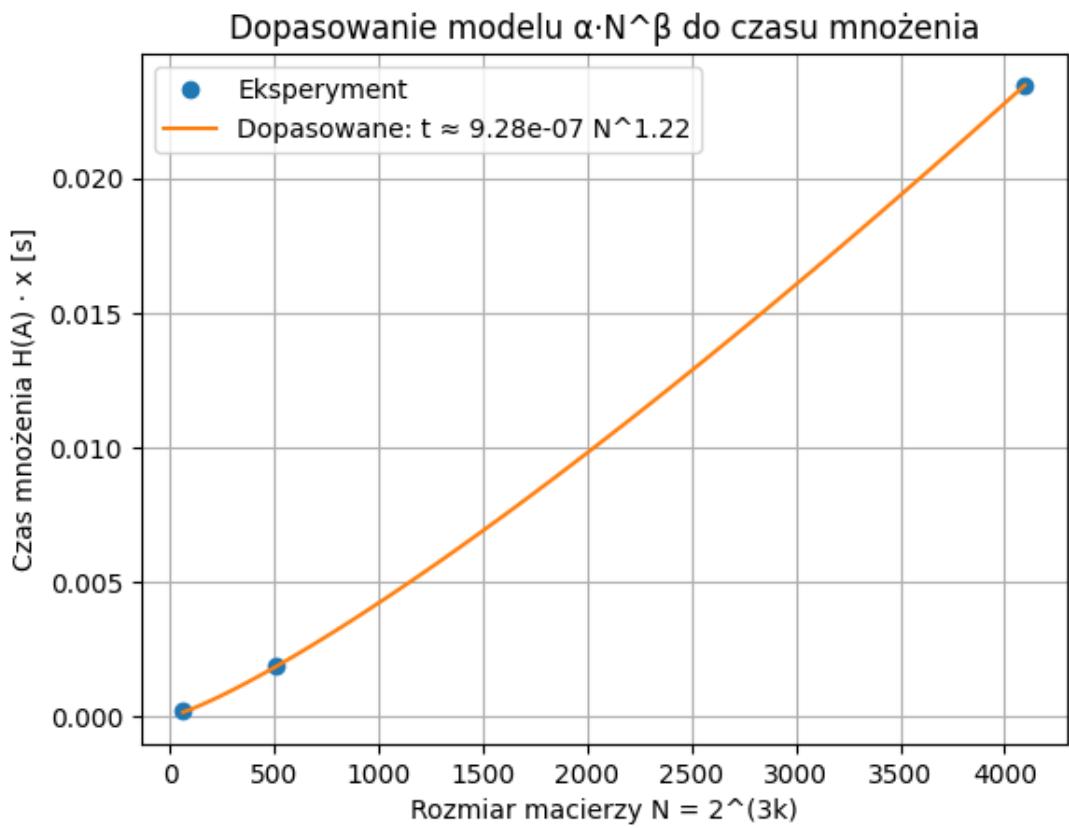


Rysunek 1: Skompresowane macierze dla poszczególnych k

4.2 Wykres czasów mnożenia macierzy przez wektor



Rysunek 2: Czas mnożenia macierzy przez wektor

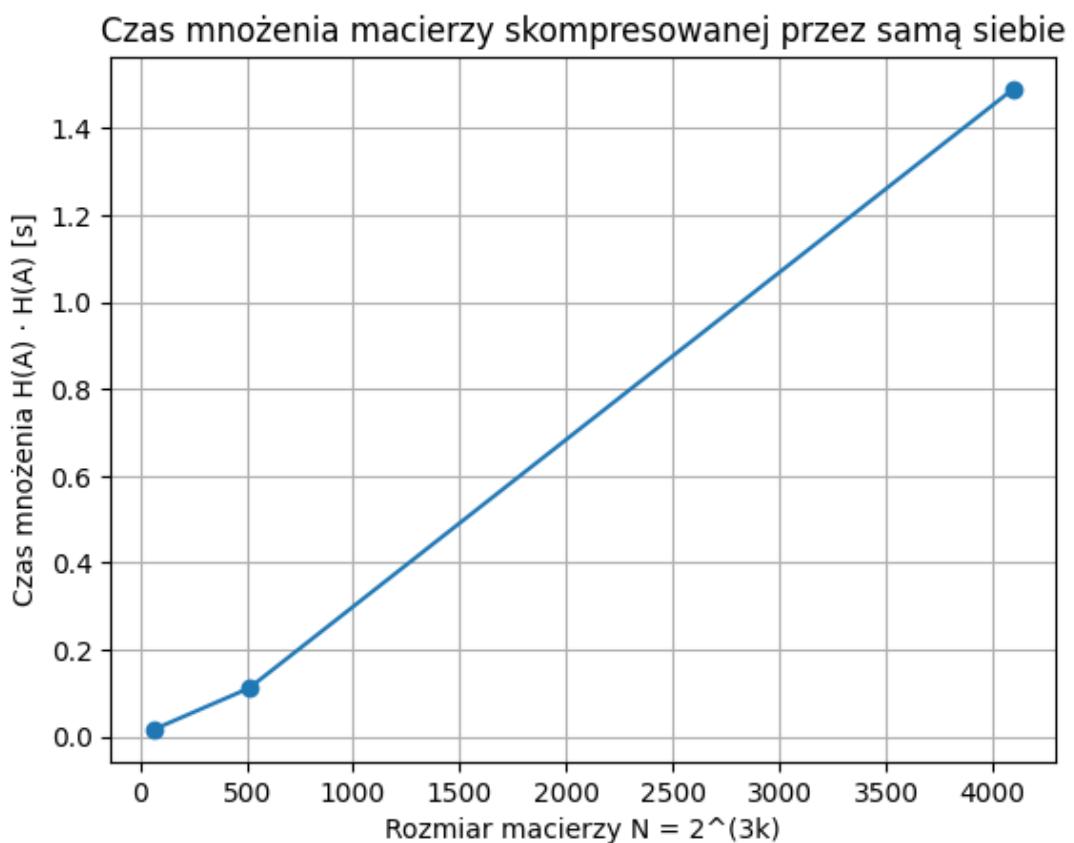


Rysunek 3: Dopasowanie wykresu do czasu mnożenia

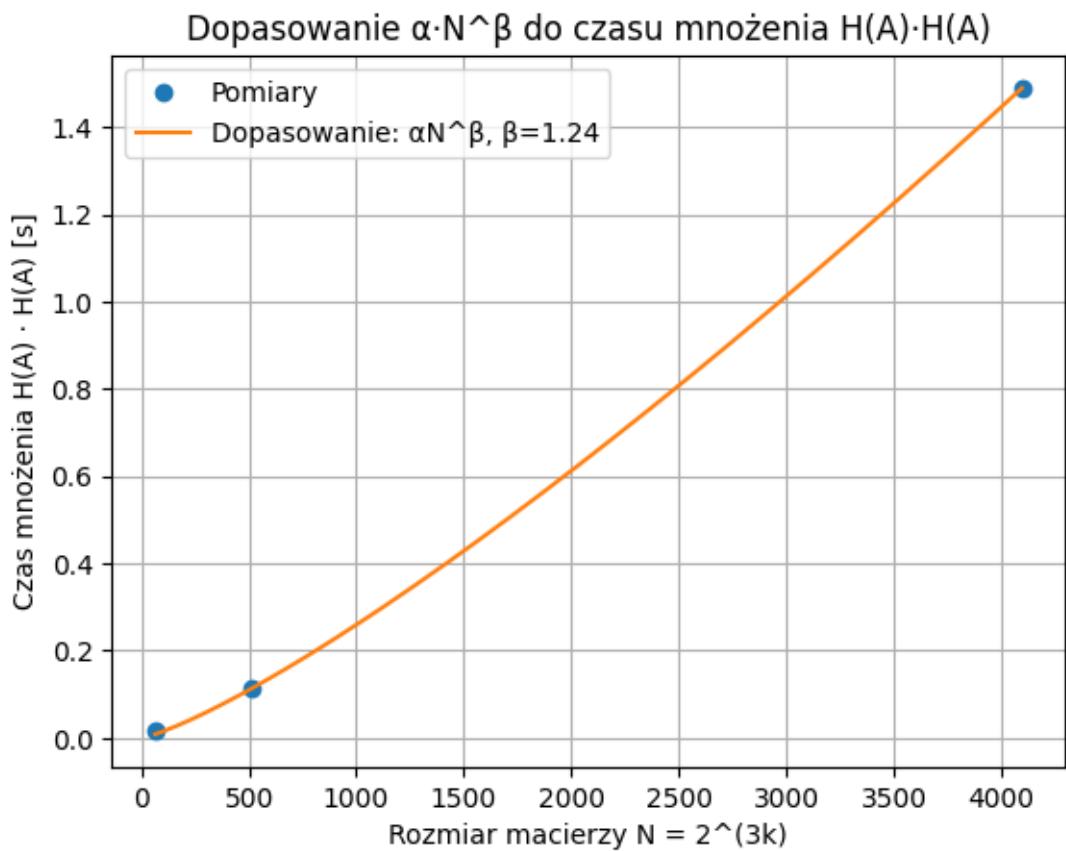
Porównanie wyników mnożenia macierzy gęstej z wektorem po rekonstrukcji:

$$\|Ax - Hx\|_2^2 = \sum_i (Ax_i - Hx_i)^2 = 1.15 \cdot 10^{-28}$$

4.3 Wykres czasów mnożenia macierzy przez samą siebie



Rysunek 4: Czas mnożenia macierzy przez samą siebie



Rysunek 5: Dopasowanie prostej do czasu mnożenia

Porównanie wyników mnożenia macierzy gęstej z macierzą po rekonstrukcji:

$$\|Ax - Hx\|_2^2 = \sum_i (Ax_i - Hx_i)^2 = 3.55 \cdot 10^2$$

4.4 Wyniki dodawania macierzy

Do sprawdzenia poprawności kodu użyta została następująca macierz U i wektor x:

$$U = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
$$x = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \\ 6 \\ 7 \\ 8 \end{bmatrix}$$

Poniżej przedstawiono wynik mnożenia skompresowanej macierzy U przez wektor x oraz porównanie z wynikiem otrzymanym mnożeniem przez macierz nieskompresowaną:

```
▷ ▾ [15] u = create_U_matrix()
      r = 1
      epsilon = 0
      compressed_tree = CompressMatrix(u, r, epsilon)
      []
      x = np.array([1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8], dtype=float)
      ✓ 0.0s

▷ ▾ [16] y_normal = u @ x
      y_compressed = matrix_vector_mult(compressed_tree, x)
      print("Wynik klasyczny:")
      print(y_normal)
      print("Wynik skompresowany:")
      print(y_compressed)
      []
      ✓ 0.0s
      ...
      Wynik klasyczny:
      [ 3.  3.  7.  7. 11. 11. 15. 15.]
      Wynik skompresowany:
      [ 3.  3.  7.  7. 11. 11. 15. 15.]
```

Rysunek 6: Sprawdzenie mnożenia macierzy podanej na zajęciach