

# Mnożenie skompresowanych macierzy

Maciej Borowiec

18 stycznia 2026

## 1 Przebieg algorytmów

### 1.1 Mnożenie skompresowanych macierzy

Funkcja **matmul** przyjmuje korzenie drzew  $v$  i  $u$  reprezentujących dwie skompresowane macierze i zwraca wynik mnożenia tych macierzy.

- Jeśli  $v$  i  $u$  to liście drzewa:
  - Jeśli  $v.\text{rank} = 0$  lub  $u.\text{rank} = 0$  to zwracamy macierz zer w odpowiednim rozmiarze.
  - W przeciwnym wypadku zwracamy  $v.U \cdot (v.V \cdot u.U) \cdot u.V$

- Jeśli ani  $v$ , ani  $u$  nie są liśćmi drzewa to zwracamy:

$$\begin{bmatrix} \mathbf{matmul}(v_0, u_0) + \mathbf{matmul}(v_1, u_2) & \mathbf{matmul}(v_0, u_1) + \mathbf{matmul}(v_1, u_3) \\ \mathbf{matmul}(v_2, u_0) + \mathbf{matmul}(v_3, u_2) & \mathbf{matmul}(v_2, u_1) + \mathbf{matmul}(v_3, u_3) \end{bmatrix}$$

gdzie  $v_i, u_i$  to  $i$ -te dziecko danego wierzchołka drzewa.

- Jeśli  $v$  to liść, a  $u$  nie to zwracamy:

$$\begin{bmatrix} \mathbf{matmul}(U_1 V_1, u_0) + \mathbf{matmul}(U_1 V_2, u_2) & \mathbf{matmul}(U_1 V_1, u_1) + \mathbf{matmul}(U_1 V_2, u_3) \\ \mathbf{matmul}(U_2 V_1, u_0) + \mathbf{matmul}(U_2 V_2, u_2) & \mathbf{matmul}(U_2 V_1, u_1) + \mathbf{matmul}(U_2 V_2, u_3) \end{bmatrix}$$

gdzie  $u_i$  to  $i$ -te dziecko  $u$  oraz  $v.U = \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \end{bmatrix}$ ,  $v.V = \begin{bmatrix} V_1 & V_2 \end{bmatrix}$

- Jeśli  $u$  to liść, a  $v$  nie to zwracamy:

$$\begin{bmatrix} \mathbf{matmul}(v_0, U_1 V_1) + \mathbf{matmul}(v_1, U_2 V_1) & \mathbf{matmul}(v_0, U_1 V_2) + \mathbf{matmul}(v_1, U_2 V_2) \\ \mathbf{matmul}(v_2, U_1 V_1) + \mathbf{matmul}(v_3, U_2 V_1) & \mathbf{matmul}(v_2, U_1 V_2) + \mathbf{matmul}(v_3, U_2 V_2) \end{bmatrix}$$

gdzie  $v_i$  to  $i$ -te dziecko  $v$  oraz  $u.U = \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \end{bmatrix}$ ,  $u.V = \begin{bmatrix} V_1 & V_2 \end{bmatrix}$

## 1.2 Mnożenie skompresowanej macierzy przez wektor

Funkcja **vecmul** przyjmuje korzeń drzewa  $v$  reprezentującego skompresowaną macierz oraz wektor  $\mathbf{x}$ , a zwraca wynik mnożenia macierzy przez wektor.

- Jeśli  $v$  to liść drzewa:
  - Jeśli  $v.\text{rank} = 0$  to zwracamy wektor zer o odpowiedniej długości.
  - W przeciwnym wypadku zwracamy  $v.U \cdot (v.V \cdot \mathbf{x})$
- W przeciwnym wypadku zwracamy:

$$\begin{bmatrix} \text{vecmul}(v_0, \mathbf{x}_1) + \text{vecmul}(v_1, \mathbf{x}_2) \\ \text{vecmul}(v_2, \mathbf{x}_1) + \text{vecmul}(v_3, \mathbf{x}_2) \end{bmatrix}$$

gdzie  $v_i$  to  $i$ -te dziecko  $v$  oraz  $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \end{bmatrix}$

## 2 Kod

```
1 # Multiply compressed matrices
2 def multiply_matrices(v, u):
3     # both leaves
4     if len(v.children) == 0 and len(u.children) == 0:
5         if v.rank == 0:
6             r_start, r_end, c_start, c_end = v.region
7             return np.zeros((r_end-r_start, c_end-c_start))
8         elif u.rank == 0:
9             r_start, r_end, c_start, c_end = u.region
10            return np.zeros((r_end-r_start, c_end-c_start))
11        else:
12            return v.U@(v.V@u.U)@u.V
13
14    # neither leaves
15    if len(v.children) > 0 and len(u.children) > 0:
16        res1 = multiply_matrices(v.children[0], u.children[0])
17        + multiply_matrices(v.children[1], u.children[2])
18        res2 = multiply_matrices(v.children[0], u.children[1])
19        + multiply_matrices(v.children[1], u.children[3])
20        res3 = multiply_matrices(v.children[2], u.children[0])
21        + multiply_matrices(v.children[3], u.children[2])
22        res4 = multiply_matrices(v.children[2], u.children[1])
23        + multiply_matrices(v.children[3], u.children[3])
24
25    # v leaf
26    if len(v.children) == 0 and len(u.children) > 0:
27        if v.rank == 0:
28            r_start, r_end, c_start, c_end = v.region
29            return np.zeros((r_end-r_start, c_end-c_start))
30        half_U = v.U.shape[0] // 2
31        half_V = v.V.shape[1] // 2
32        U1 = v.U[:half_U, :]
33        U2 = v.U[half_U:, :]
34        V1 = v.V[:, :half_V]
35        V2 = v.V[:, half_V:]
36        U1V1 = Node(U1, V1)
37        U1V2 = Node(U1, V2)
38        U2V1 = Node(U2, V1)
39        U2V2 = Node(U2, V2)
40
41        res1 = multiply_matrices(U1V1, u.children[0])
42        + multiply_matrices(U1V2, u.children[2])
43        res2 = multiply_matrices(U1V1, u.children[1])
44        + multiply_matrices(U1V2, u.children[3])
45        res3 = multiply_matrices(U2V1, u.children[0])
46        + multiply_matrices(U2V2, u.children[2])
47        res4 = multiply_matrices(U2V1, u.children[1])
48        + multiply_matrices(U2V2, u.children[3])
49
50    # u leaf
51    if len(v.children) > 0 and len(u.children) == 0:
52        if u.rank == 0:
53            r_start, r_end, c_start, c_end = u.region
54            return np.zeros((r_end-r_start, c_end-c_start))
55        half_U = u.U.shape[0] // 2
56        half_V = u.V.shape[1] // 2
57        U1 = u.U[:half_U, :]
58        U2 = u.U[half_U:, :]
59        V1 = u.V[:, :half_V]
60        V2 = u.V[:, half_V:]
61        U1V1 = Node(U1, V1)
62        U1V2 = Node(U1, V2)
63        U2V1 = Node(U2, V1)
64        U2V2 = Node(U2, V2)
65
```

```

66     res1 = multiply_matrices(v.children[0], U1V1)
67         + multiply_matrices(v.children[1], U2V1)
68     res2 = multiply_matrices(v.children[0], U1V2)
69         + multiply_matrices(v.children[1], U2V2)
70     res3 = multiply_matrices(v.children[2], U1V1)
71         + multiply_matrices(v.children[3], U2V1)
72     res4 = multiply_matrices(v.children[2], U1V2)
73         + multiply_matrices(v.children[3], U2V2)
74
75     # return result
76     res = np.zeros((res1.shape[0]+res3.shape[0],
77                    res1.shape[1]+res2.shape[1]))
78     half_r = res1.shape[0]
79     half_c = res1.shape[1]
80     res[:half_r, :half_c] = res1
81     res[:half_r, half_c:] = res2
82     res[half_r:, :half_c] = res3
83     res[half_r:, half_c:] = res4
84     return res

```

Listing 1: Mnożenie macierzy

```

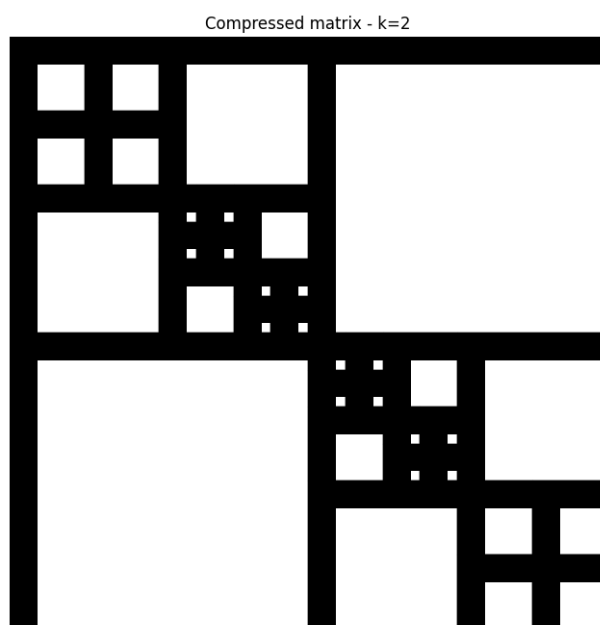
1  # Multiply compressed matrix by vector
2  def multiply_by_vector(v, vec):
3      # leaf
4      if len(v.children) == 0:
5          if v.rank == 0:
6              return np.zeros(vec.shape[0])
7              return v.U @ (v.V @ vec)
8
9      # not leaf
10     half = vec.shape[0] // 2
11     vec1 = vec[:half]
12     vec2 = vec[half:]
13     y11 = multiply_by_vector(v.children[0], vec1)
14     y12 = multiply_by_vector(v.children[1], vec2)
15     y21 = multiply_by_vector(v.children[2], vec1)
16     y22 = multiply_by_vector(v.children[3], vec2)
17     result = np.zeros(vec.shape[0])
18     result[:half] = y11 + y12
19     result[half:] = y21 + y22
20     return result

```

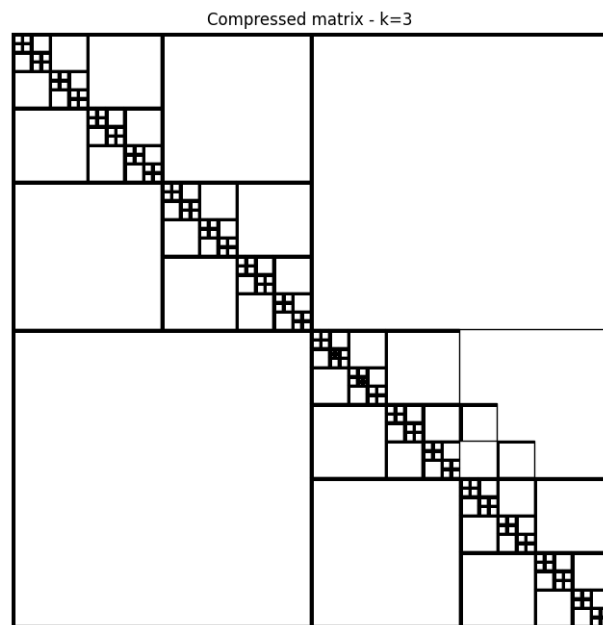
Listing 2: Mnożenie macierzy przez wektor

### 3 Rysunki przedstawiające skompresowane macierze

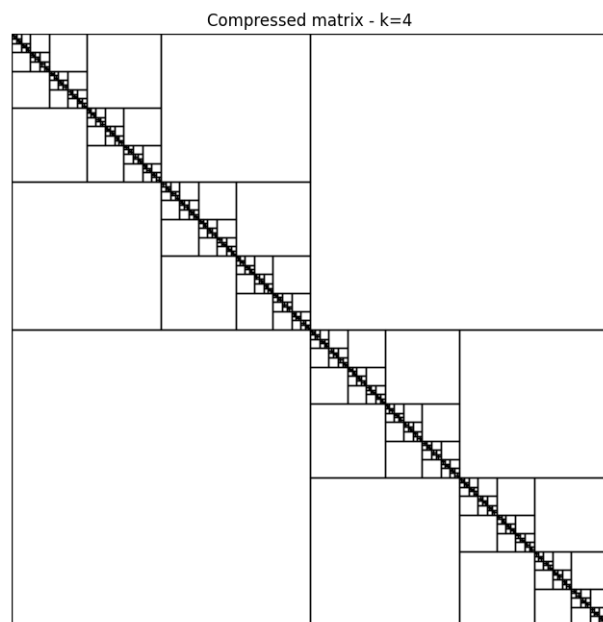
Poniżej przedstawiono rysunki ilustrujące skompresowane macierze.



Rysunek 1: Skompresowana macierz dla  $k = 2$



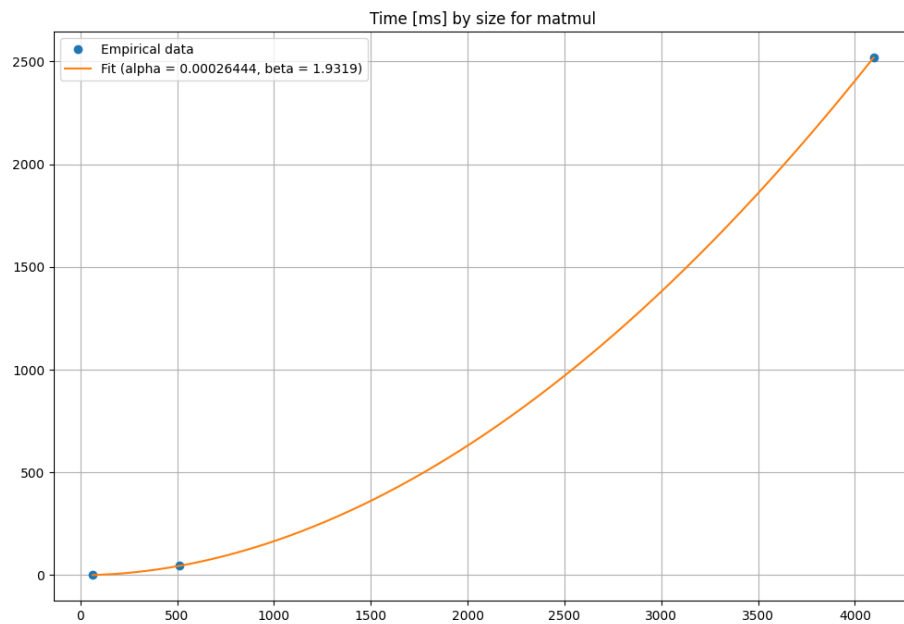
Rysunek 2: Skompresowana macierz dla  $k = 3$



Rysunek 3: Skompresowana macierz dla  $k = 4$

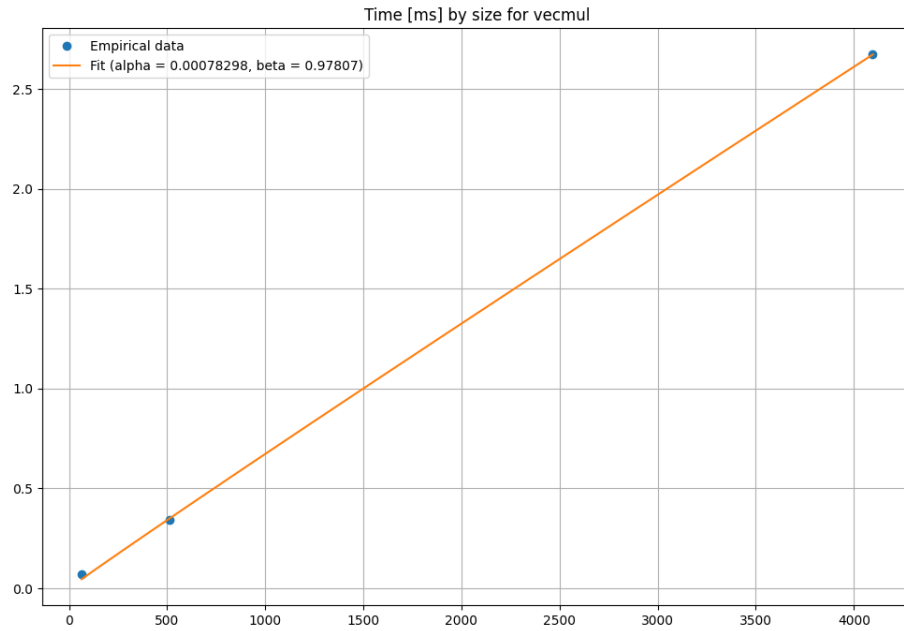
## 4 Czas mnożenia oraz dopasowanie

Poniżej przedstawiono wykresy przedstawiające czasy mnożenia wraz z dopasowaniem funkcji  $\alpha n^\beta$ .



Rysunek 4: Czas mnożenia macierzy i dopasowanie

Złożoność eksperymentalna wynosi około:  $2.7 \cdot 10^{-4} \cdot n^{1.93} = O(n^{1.93})$ .



Rysunek 5: Czas mnożenia macierzy przez wektor i dopasowanie

Złożoność eksperymentalna wynosi około:  $7.8 \cdot 10^{-4} \cdot n^{0.98} = O(n^{0.98})$ .

## 5 Norma Frobeniusa<sup>2</sup>

Poniżej przedstawiono tabelę porównującą wyniki używając normy Frobeniusa<sup>2</sup>.

	Mnożenie macierzy	Mnożenie macierzy przez wektor
$k = 2$	74.666	6.2352
$k = 3$	1803.6	288.7
$k = 4$	20769	3924.9

Tabela 1: Norma Frobeniusa<sup>2</sup> dla danych wyników mnożenia