



AGH

Ćwiczenie 3

Algorytmy macierzowe

Autorzy:

Gabriel Kaźmierczak

Dariusz Piwowarski

Spis treści

1	Kod programu (i pseudokod jednocześnie, bo jest to Python)	3
1.1	Główne metody do kompresji i dekompresji	3
1.2	Klasa Node reprezentująca wierzchołek drzewa skompresowanej macierzy . .	5
2	Testy implementacji	6
2.1	Test działania algorytmu	6
2.2	Pomiar czasu wykonania	8
2.3	Szacowana złożoność obliczeniowa	11

1 Kod programu (i pseudokod jednocześnie, bo jest to Python)

1.1 Główne metody do kompresji i dekompresji

```
1 def compress_matrix(M, r, epsilon):
2     # Jeśli macierz składa się z samych zer to kompresujemy ją zapisując
3     # jej wymiary oraz rząd równy 0.
4     if not np.any(M):
5         return Node(*M.shape, 0)
6
7     # Jeśli rozmiar macierzy jest mniejszy od r, to nie ma sensu jej
8     # kompresować, bo i tak zajmie to więcej pamięci niż bez kompresji.
9     if min(M.shape[0], M.shape[1]) <= r + 1:
10        node = Node(*M.shape, None)
11        node.matrix = M
12        return node
13
14    # Wyznaczymy truncated svd, dokładnie dla r + 1 wartości osobliwych,
15    # aby sprawdzić czy najmniej znacząca z nich, czyli ostatnia,
16    # jest mniejsza od epsilon.
17    U, Sigma, VT = svds(M, k=r + 1)
18
19    # Jeśli wartość ta jest rzeczywiście mniejsza od epsilon to zapisujemy
20    # macierz w skompresowanej formie czyli U, Sigma i VT.
21    # W przeciwnym wypadku dzielimy macierz na 4 podmacierze i wywołujemy
22    # metodę kompresji rekurencyjnie.
23    if abs(Sigma[0]) < epsilon:
24        node = Node(*M.shape, r)
25        node.U = U[:, 1:]
26        node.Sigma = Sigma[1:]
27        node.VT = VT[1:]
28    else:
29        M11, M12, M21, M22 = split_matrix(M)
30        node = Node(*M.shape, None)
31        node.children = [
32            compress_matrix(M11, r, epsilon),
33            compress_matrix(M12, r, epsilon),
34            compress_matrix(M21, r, epsilon),
35            compress_matrix(M22, r, epsilon)
36        ]
37
38    return node
```

Fragment 1: compress_matrix

```
1 def decompress(node):
2     if node.rank is not None:
3         if node.rank > 0:
4             # jeśli rząd macierzy większy od zera to odtwarzamy macierz z
5             # postaci skompresowanej mnożąc U * Sigma @ VT
6             return node.U * node.Sigma @ node.VT
7         else:
8             # jeśli rząd macierzy równy zero to odtwarzamy macierz jako
9             # macierz samych zer
10            return np.zeros((node.n, node.m))
11    elif node.matrix is not None:
12        # przypadek gdy podmacierz nie została skompresowana
13        # (bo nie było to opłacalne)
14        return node.matrix
15    else:
16        # przypadek gdy podmacierz została podzielona i skompresowana
17        # rekurencyjnie, wywołujemy zatem rekurencyjnie dekompresję i
18        # skleamy macierze
19        return np.vstack(
20            (
21                np.hstack((decompress(node.children[0]),
22                           decompress(node.children[1]))),
23                np.hstack((decompress(node.children[2]),
24                           decompress(node.children[3]))),
25            )
26        )
```

Fragment 2: decompress_matrix

1.2 Klasa Node reprezentująca wierzchołek drzewa skompresowanej macierzy

Klasa ta zawiera również metodę `draw_matrix()`, która implementuje "rysowacz"

```
1 class Node:
2     def __init__(self, n, m, rank):
3         self.n = n
4         self.m = m
5         self.rank = rank
6         self.U = None
7         self.Sigma = None
8         self.VT = None
9         self.matrix = None
10        self.children = []
11
12    def __get_matrix_to_draw(self):
13        if self.rank is not None:
14            if self.rank > 0:
15                m = np.zeros((self.n, self.m))
16                m[:, :self.rank] = 1
17                m[self.rank, :] = 1
18                return m
19            else:
20                return np.zeros((self.n, self.m))
21        elif self.matrix is not None:
22            return np.ones((self.n, self.m))
23        else:
24            return np.vstack(
25                (
26                    np.hstack((self.children[0].__get_matrix_to_draw(),
27                               self.children[1].__get_matrix_to_draw())),
28                    np.hstack((self.children[2].__get_matrix_to_draw(),
29                               self.children[3].__get_matrix_to_draw())),
30                )
31            )
32
33    def draw_matrix(self):
34        fig, ax = plt.subplots(figsize=(16, 9))
35        ax.matshow(
36            self.__get_matrix_to_draw(),
```

Fragment 3: Node

2 Testy implementacji

2.1 Test działania algorytmu

W celu zbadania poprawności działania implementacji wykonujemy kolejno kompresję i dekompresję macierzy 256×256 , gdzie 10 procent to wartości niezerowe. Następnie rysujemy macierz "rysowaczem", żeby zobaczyć efekt kompresji, a na koniec porównujemy zdekompresowaną macierz z macierzą wejściową stosując metrykę:

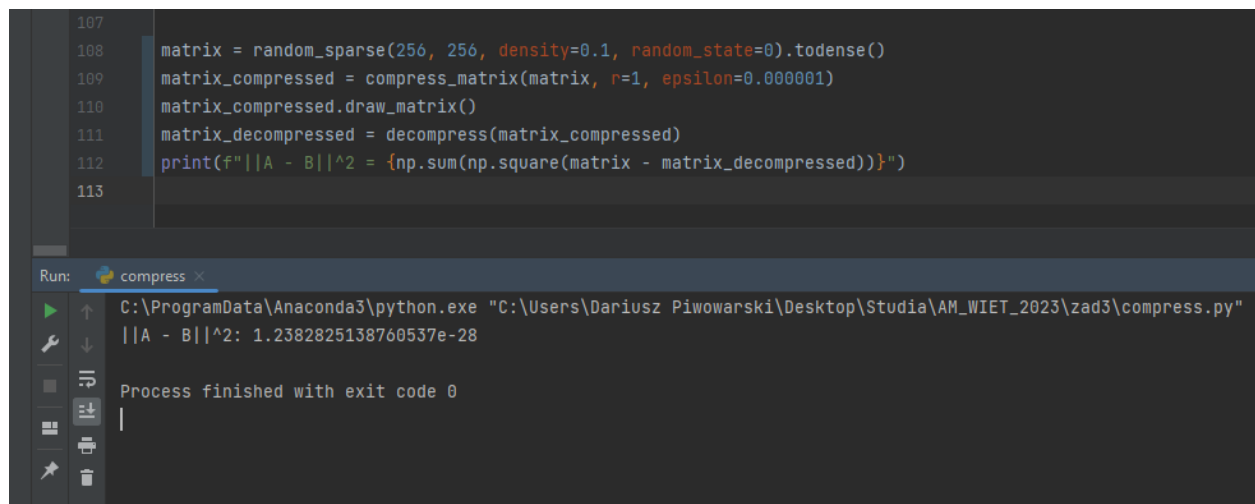
$$\|A - B\|^2$$

Stosujemy przy tym następujące wartości r i ϵ :

$$r = 1$$

$$\epsilon = 0.000001$$

Wyniki:



```
107
108 matrix = random_sparse(256, 256, density=0.1, random_state=0).todense()
109 matrix_compressed = compress_matrix(matrix, r=1, epsilon=0.000001)
110 matrix_compressed.draw_matrix()
111 matrix_decompressed = decompress(matrix_compressed)
112 print(f"||A - B||^2 = {np.sum(np.square(matrix - matrix_decompressed))}")
113
```

Run: compress ×

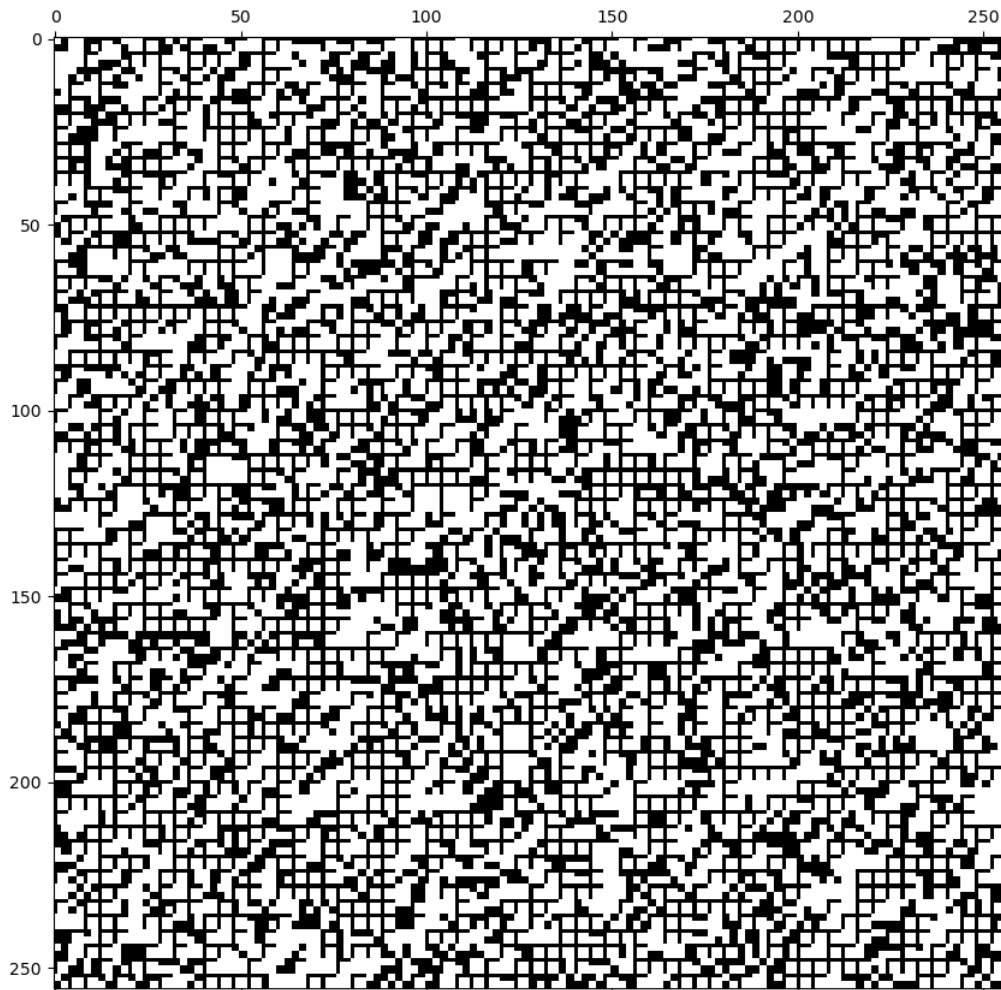
C:\ProgramData\Anaconda3\python.exe "C:\Users\Dariusz Piwowarski\Desktop\Studia\AM_WIET_2023\zad3\compress.py"

||A - B||^2: 1.2382825138760537e-28

Process finished with exit code 0

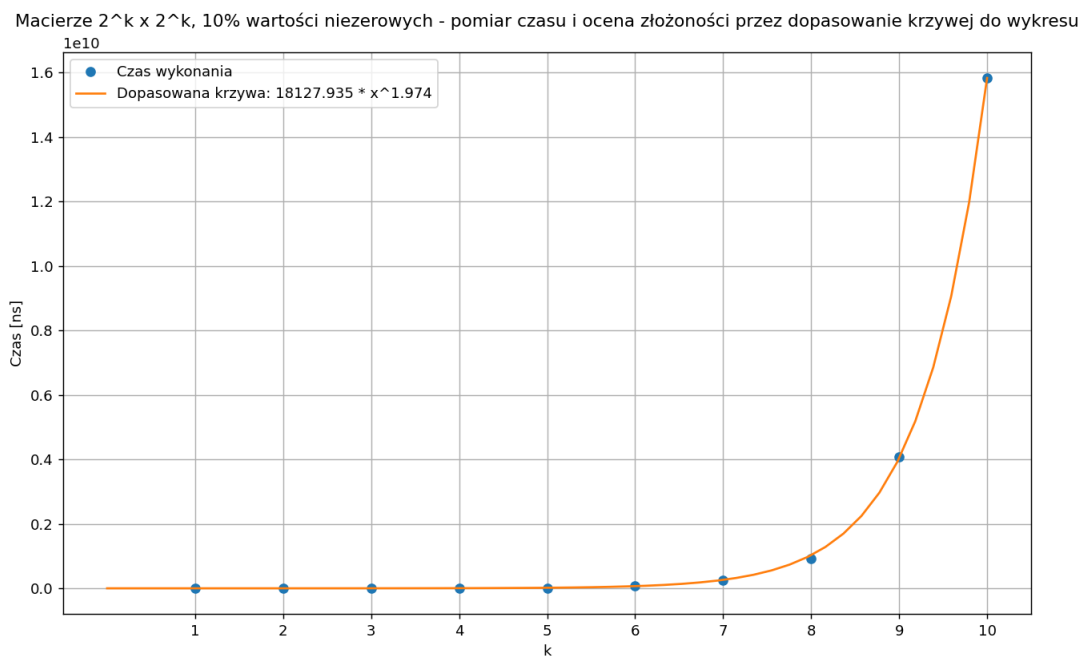
Rysunek 1: $\|A - B\|^2$

Wartość metryki $\|A - B\|^2$ jest praktycznie równa zero (uzyskana wartość jest rzędu 10^{-28}). Co pokazuje, że przy tak wybranym epsilon kompresja jest praktycznie bezstratna.

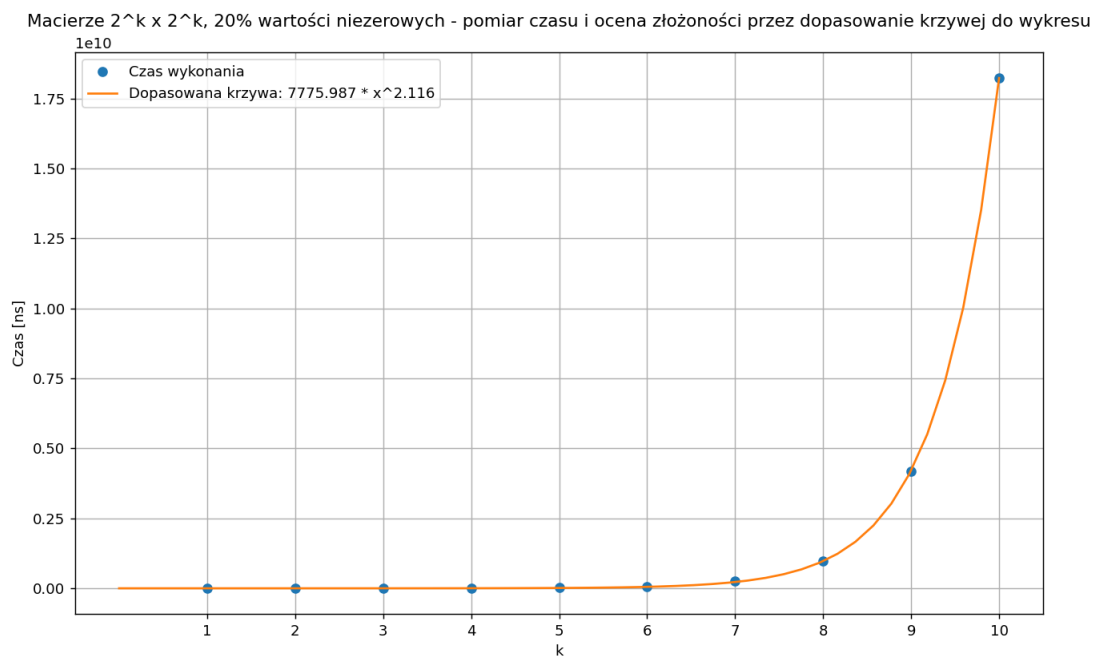


Rysunek 2: Tak natomiast wygląda macierz po kompresji.

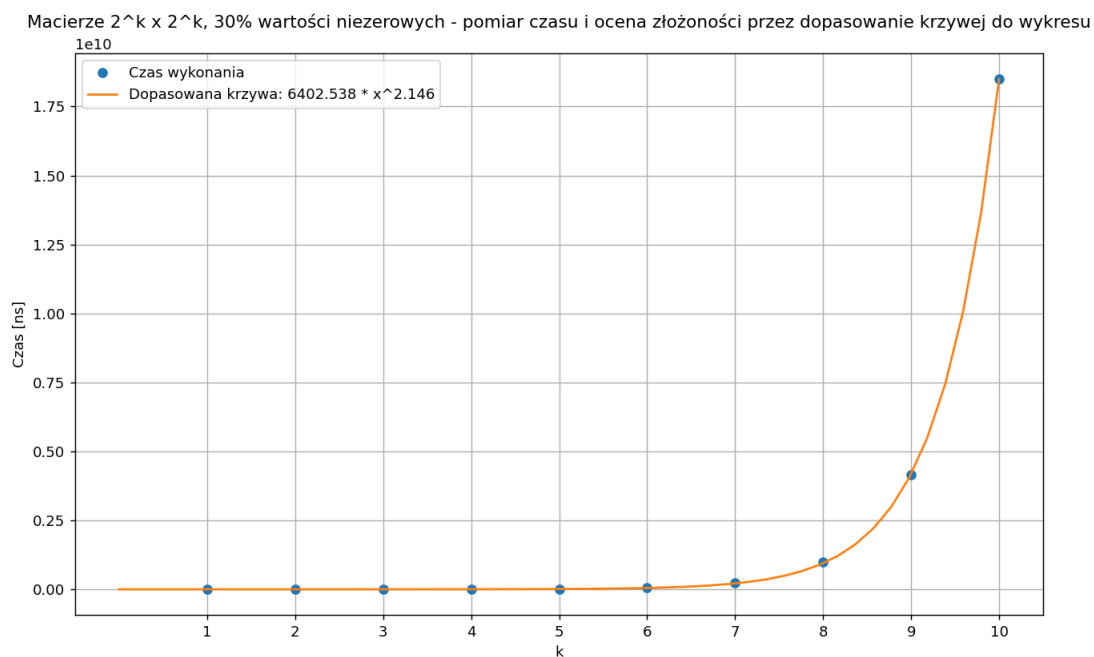
2.2 Pomiar czasu wykonania



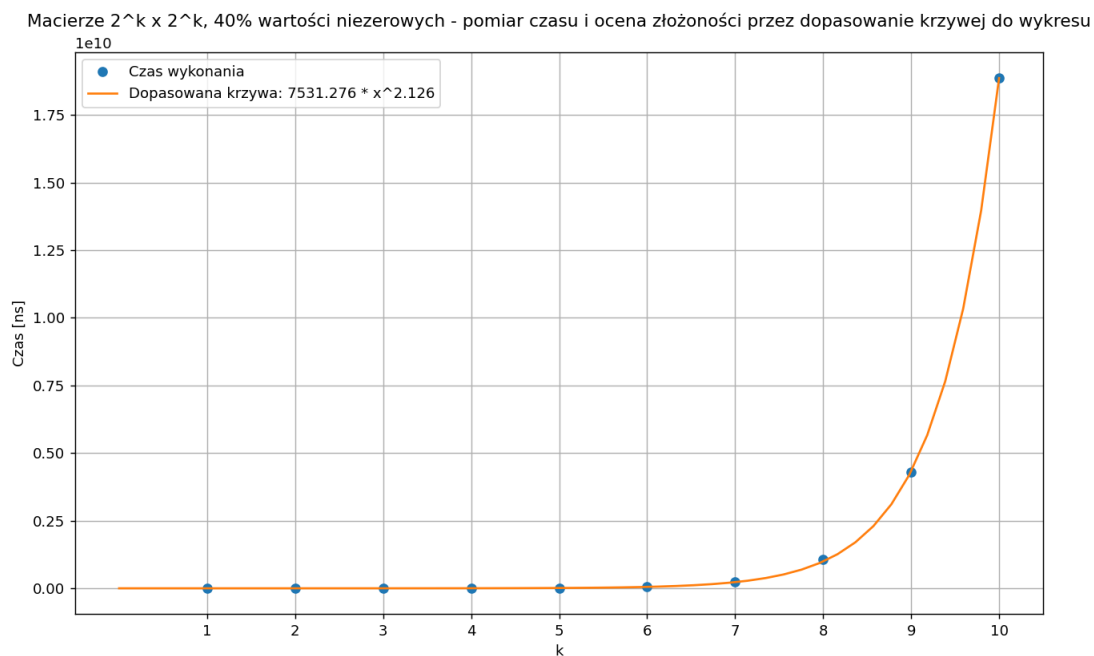
Rysunek 3: 10% wartości niezerowych



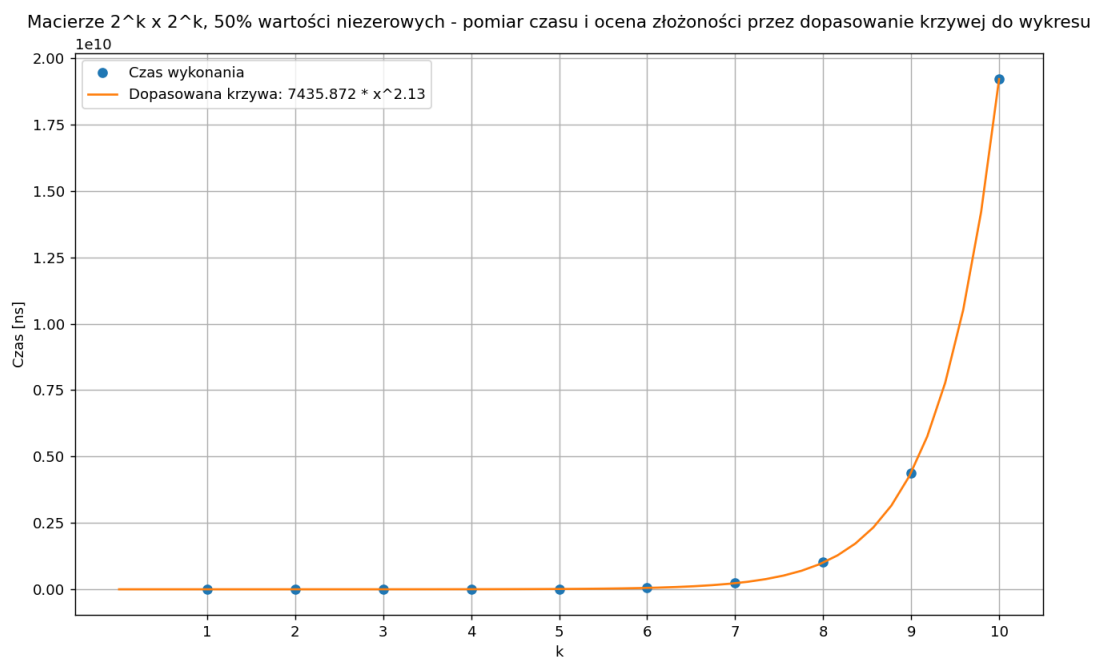
Rysunek 4: 20% wartości niezerowych



Rysunek 5: 30% wartości niezerowych



Rysunek 6: 40% wartości niezerowych



Rysunek 7: 50% wartości niezerowych

2.3 Szacowana złożoność obliczeniowa

Na podstawie zmierzonych czasów i dopasowanych krzywych, złożoność obliczeniową możemy oszacować jako:

$$O(N^2)$$

dla macierzy $N \times N$. Czyli złożoność jest tak naprawdę rzędu rozmiaru macierzy.