Untitled1

January 22, 2025

1 Algorytmy Macierzowe zadanie 4: Dodawanie i mnożenie macierzy hierarchicznych

1.1 Autorzy:

- Kapcer Garus
- Jakub Frączek

2 Pseudokod

2.1 Funkcja MatrixVectorMult

```
Funkcja MatrixVectorMult(wezeł, wektor):
    Jeśli węzeł nie ma liści:
        Jeśli węzeł nie ma U ani V:
            Zwróć wektor zerowy o takim samym rozmiarze jak wektor wejściowy
        W przeciwnym razie:
            Zwróć iloczyn macierzy węzła. U i (węzeł. V pomnożonego przez wektor)
    Podziel wektor na dwie części (wektor1, wektor2)
    Rekursywnie wywołaj MatrixVectorMult na każdej części liści węzła:
        res1 = MatrixVectorMult(wezel.liscie[0], wektor1)
        res2 = MatrixVectorMult(wezeł.liście[1], wektor2)
        res3 = MatrixVectorMult(wezeł.liście[2], wektor1)
        res4 = MatrixVectorMult(wegzel.liscie[3], wektor2)
    Zwróć pionowy stos (res1 + res2) i (res3 + res4)
```

2.2 Funkcja MatrixMatrixAdd

```
Funkcja MatrixMatrixAdd(A, B, ranga, epsilon):
   Funkcja PodzielWęzeł(węzeł, mid_U, mid_V, U1, U2, V1, V2):
        Zwróć cztery nowe węzły, dzieląc macierz A lub B na części
        według mid_U i mid_V oraz odpowiednich części U, V
    Jeśli A nie ma liści i B nie ma liści:
        Jeśli A i B nie mają U ani V:
            Zwróć nowy węzeł o rozmiarze takim jak A, bez U i V
```

```
W przeciwnym razie:
            Połącz A.U i B.U poziomo (jeśli obecne), a A.V i B.V pionowo (jeśli obecne)
            Stwórz drzewo dla wynikowego iloczynu i zwróć je
    Jeśli tylko A nie ma liści:
        Oblicz mid_U i mid_V dla liści B
        Podziel A na części na podstawie mid U i mid V
        Rekursywnie wywołaj PodzielWęzeł na A i B oraz obsłuż przypadki,
        gdzie U lub V są nieobecne
    Jeśli tylko B nie ma liści:
        Oblicz mid_U i mid_V dla liści A
        Podziel B na części na podstawie mid_U i mid_V
        Rekursywnie wywołaj PodzielWęzeł na A i B oraz obsłuż przypadki,
        gdzie U lub V są nieobecne
    Jeśli zarówno A, jak i B mają liście:
        Podziel A i B na części i rekursywnie wywołaj MatrixMatrixAdd
        dla odpowiadających bloków
   Zwróć nowy węzeł z wynikami łączenia czterech submacierzy
2.3 Funkcja MatrixMatrixMult
Funkcja MatrixMatrixMult(v, w, ranga, epsilon):
    Funkcja PodzielMacierze(A, B, wymiary, ranga):
        Podziel A i B na górną/dolną i lewą/prawą część,
        zwróć cztery sub-macierze jako węzły
    Jeśli v nie ma liści i w nie ma liści:
        Jeśli v lub w nie mają U ani V:
            Zwróć nowy węzeł bez U i V
        W przeciwnym razie, oblicz iloczyn macierzy używając wzoru v.U @ (v.V @ w.U) @ w.V
        Zwróć wynik jako węzeł drzewa
    Jeśli tylko v nie ma liści:
        Jeśli w nie ma U ani V:
            Zwróć nowy węzeł bez U i V
        Podziel v na części przy użyciu funkcji PodzielMacierze
        i przypisz części w z jego liści
    Jeśli tylko w nie ma liści:
        Jeśli v nie ma U ani V:
            Zwróć nowy węzeł bez U i V
        Podziel w na części przy użyciu funkcji PodzielMacierze
```

```
i przypisz części v z jego liści
        Jeśli zarówno v, jak i w mają liście:
            Podziel v i w na części i rekursywnie wywołaj MatrixMatrixMult dla każdego bloku
        Oblicz cztery wyniki sub-macierzy używając MatrixMatrixAdd
        dla połączonych bloków z v i w
        Zwróć nowy węzeł z połączonym wynikiem
[1]: import time
     import numpy as np
     import pandas as pd
     from numpy.typing import NDArray
     from scipy.sparse.linalg import svds
[9]: class Node:
         def __init__(self, rank, size, D=None, U=None, V=None, leaves=None):
             self.rank = rank
             self.size = size
             self.D = D if D is not None else []
            self.U = U
             self.V = V
             self.leaves = leaves
     def CreateTree(matrix, t_min, t_max, s_min, s_max, r, eps):
         n_rows, n_cols = t_max - t_min, s_max - s_min
         matrix_slice = matrix[t_min:t_max, s_min:s_max]
         if min(n_rows, n_cols) < 2:</pre>
             return Node(1, (t_min, t_max, s_min, s_max), [1], matrix_slice, np.
      →identity(s_max - s_min), None)
         if r > min(n_rows, n_cols) - 1:
             r = min(n_rows, n_cols) - 1
             U, D, V = svds(matrix_slice, r)
             return CompressMatrix(matrix, t_min, t_max, s_min, s_max, U, D, V, r, U)
      ⊶eps)
         U, D, V = svds(matrix_slice, r)
```

if D[0] < **eps**:

```
v = CompressMatrix(matrix, t_min, t_max, s_min, s_max, U, D, V, r, eps)
    else:
        v = Node(r, (t_min, t_max, s_min, s_max), None, None, None, [])
        t_mean = (t_min + t_max) // 2
        s_mean = (s_min + s_max) // 2
        v.leaves.append(CreateTree(matrix, t_min, t_mean, s_min, s_mean, r,_
 →eps))
        v.leaves.append(CreateTree(matrix, t min, t mean, s mean, s max, r,
 ⊶eps))
        v.leaves.append(CreateTree(matrix, t mean, t max, s min, s mean, r, u
 ⊶eps))
        v.leaves.append(CreateTree(matrix, t_mean, t_max, s_mean, s_max, r,_
⊶eps))
    return v
def CompressMatrix(matrix, t_min, t_max, s_min, s_max, U, D, V, r, delta):
    block = matrix[t_min:t_max, s_min:s_max]
    if np.all(block == 0):
        return Node(0, (t min, t max, s min, s max), [], None, None, None)
    rank = min(np.sum(D <= delta), r)</pre>
    n = Node(rank, (t_min, t_max, s_min, s_max), D[rank:], U[:, rank:], (np.
→diag(D[rank:]) @ V[rank:, :]), None)
    return n
def Decompress(tree, width):
    matrix = np.zeros((width, width))
    def DecompressRecursive(node: Node):
        if node.leaves is None:
            if len(node.D) == 0:
                return
            matrix[node.size[0]:node.size[1], node.size[2]:node.size[3]] = node.
→U @ node.V
        else:
            for son in node.leaves:
               DecompressRecursive(son)
    DecompressRecursive(tree)
```

```
return np.clip(matrix, a_min=0, a_max=1)
[14]: def GenerateMatrix(k):
          size = 2 ** k
          N = size ** 3
          matrix = np.zeros((N, N))
          def index(x, y, z):
              return x * size * size + y * size + z
          for x in range(size):
              for y in range(size):
                  for z in range(size):
                      current = index(x, y, z)
                      if x + 1 < size:
                          matrix[current, index(x + 1, y, z)] = np.random.random()
                      if x - 1 >= 0:
                          matrix[current, index(x - 1, y, z)] = np.random.random()
                      if y + 1 < size:
                          matrix[current, index(x, y + 1, z)] = np.random.random()
                      if y - 1 >= 0:
                          matrix[current, index(x, y - 1, z)] = np.random.random()
                      if z + 1 < size:
                          matrix[current, index(x, y, z + 1)] = np.random.random()
                      if z - 1 >= 0:
                          matrix[current, index(x, y, z - 1)] = np.random.random()
          return matrix
```

```
[39]: def MatrixVectorMult(node: Node, vector: NDArray) -> NDArray:
    if node.leaves is None:
        if node.U is None and node.V is None:
            return np.zeros(vector.shape)
        return node.U @ (node.V @ vector)

split_index = vector.shape[0] // 2
    vec1, vec2 = vector[:split_index], vector[split_index:]

res1 = MatrixVectorMult(node.leaves[0], vec1)
    res2 = MatrixVectorMult(node.leaves[1], vec2)
    res3 = MatrixVectorMult(node.leaves[2], vec1)
    res4 = MatrixVectorMult(node.leaves[3], vec2)

return np.vstack((res1 + res2, res3 + res4))
```

```
[40]: def MatrixMatrixAdd(A: Node, B: Node, rank, epsilon):
          def SplitNode(node: Node, mid_U, mid_V, U1, U2, V1, V2) -> tuple[Node]:
              return (Node(node.rank, (node.size[0], node.size[0] + mid_U, node.
       \rightarrowsize[2], node.size[2] + mid_V), [], U1, V1, None),
                       Node(node.rank, (node.size[0], node.size[0] + mid_U, node.
       \rightarrowsize[2] + mid_V, node.size[3]), [], U1, V2, None),
                       Node(node.rank, (node.size[0] + mid_U, node.size[1], node.
       \rightarrowsize[2], node.size[2] + mid_V), [], U2, V1, None),
                       Node(node.rank, (node.size[0] + mid_U, node.size[1], node.
       \rightarrowsize[2] + mid V, node.size[3]), [], U2, V2, None))
          if A.leaves is None and B.leaves is None:
               if A.U is None and A.V is None and B.U is None and B.V is None:
                   return Node(0, A.size, [], None, None, None)
              AB_U = np.hstack((A.U, B.U)) if A.U is not None and B.U is not None_
       →else (A.U if A.U is not None else B.U)
              AB_V = np.vstack((A.V, B.V)) if A.V is not None and B.V is not None
       ⇒else (A.V if A.V is not None else B.V)
              result_node = CreateTree(AB_U @ AB_V, 0, A.size[1] - A.size[0], 0, A.
       →size[3] - A.size[2], rank, epsilon)
              result node.size = A.size
              return result node
          if A.leaves is None:
              mid_U = B.leaves[0].size[1] - B.leaves[0].size[0]
              mid_V = B.leaves[0].size[3] - B.leaves[0].size[2]
              if A.U is None or A.V is None:
                   A_U1, A_U2 = np.zeros((mid_U, 1)), np.zeros((B.leaves[2].size[1] - _U)
       \rightarrowB.leaves[2].size[0], 1))
                   A_V1, A_V2 = np.zeros((1, mid_V)), np.zeros((1, B.leaves[1].size[3]_U)
       \rightarrow B.leaves[1].size[2]))
              else:
                   A_U1, A_U2 = A.U[:mid_U], A.U[mid_U:]
                   A_V1, A_V2 = A.V[:, :mid_V], A.V[:, mid_V:]
              A11, A12, A21, A22 = SplitNode(A, mid_U, mid_V, A_U1, A_U2, A_V1, A_V2)
              B11, B12, B21, B22 = B.leaves
          elif B.leaves is None:
              mid_U = A.leaves[0].size[1] - A.leaves[0].size[0]
              mid_V = A.leaves[0].size[3] - A.leaves[0].size[2]
              if A.U is None or A.V is None:
                   B_U1, B_U2 = np.zeros((mid_U, 1)), np.zeros((A.leaves[2].size[1] - __
       \rightarrowA.leaves[2].size[0], 1))
                   B_V1, B_V2 = np.zeros((1, mid_V)), np.zeros((1, A.leaves[1].size[3]_U)
       \rightarrow A.leaves[1].size[2]))
              else:
```

```
[41]: def MatrixMult(v: Node, w: Node, rank, epsilon) -> Node:
              A_top, A_bottom = A[:mid_A], A[mid_A:]
              B_left, B_right = B[:, :mid_B], B[:, mid_B:]
              return (Node(rnk, (dims[0], dims[0] + mid_A, dims[2], dims[2] + mid_B),__
       \rightarrow[], A_top, B_left, None),
                      Node(rnk, (dims[0], dims[0] + mid_A, dims[2] + mid_B, dims[3]),
       →[], A_top, B_right, None),
                      Node(rnk, (dims[0] + mid_A, dims[1], dims[2], dims[2] + mid_B)_{,U}
       →[], A_bottom, B_left, None),
                      Node(rnk, (dims[0] + mid_A, dims[1], dims[2] + mid_B, dims[3]),__
       →[], A_bottom, B_right, None))
          if v.leaves is None and w.leaves is None:
              if (v.U is None and v.V is None) or (w.U is None and w.V is None):
                  return Node(0, v.size, [], None, None, None)
              result = v.U @ (v.V @ w.U) @ w.V
              return CreateTree(result, 0, v.size[1] - v.size[0], 0, v.size[3] - v.
       ⇒size[2], rank, epsilon)
          if v.leaves is None:
              if w.U is None or w.V is None:
                  return Node(0, v.size, [], None, None, None)
              v_parts = SplitMatrices(v.U, v.V, v.size, v.rank)
              w_parts = w.leaves
          elif w.leaves is None:
```

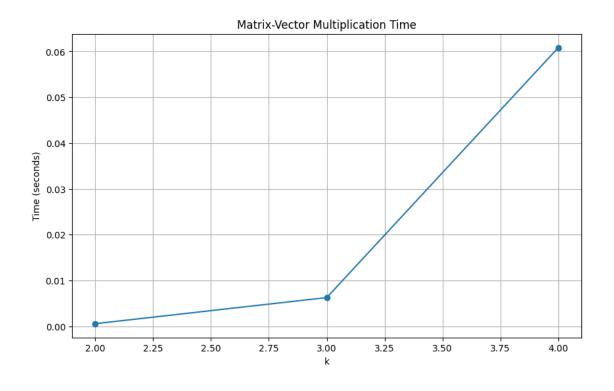
```
if v.U is None or v.V is None:
                  return Node(0, w.size, [], None, None, None)
              w_parts = SplitMatrices(w.U, w.V, w.size, w.rank)
              v_parts = v.leaves
          else:
              v_parts = v.leaves
              w_parts = w.leaves
          C11 = MatrixMatrixAdd(MatrixMatrixMult(v_parts[0], w_parts[0], rank,_
       →epsilon),
                                MatrixMatrixMult(v_parts[1], w_parts[2], rank,__
       →epsilon), rank, epsilon)
          C12 = MatrixMatrixAdd(MatrixMatrixMult(v_parts[0], w_parts[1], rank,_
       →epsilon),
                                MatrixMatrixMult(v_parts[1], w_parts[3], rank,__
       →epsilon), rank, epsilon)
          C21 = MatrixMatrixAdd(MatrixMatrixMult(v_parts[2], w_parts[0], rank,_
       →epsilon),
                                MatrixMatrixMult(v_parts[3], w_parts[2], rank,__
       →epsilon), rank, epsilon)
          C22 = MatrixMatrixAdd(MatrixMatrixMult(v_parts[2], w_parts[1], rank,_
       →epsilon),
                                MatrixMatrixMult(v_parts[3], w_parts[3], rank,__
       →epsilon), rank, epsilon)
          return Node(0, v.size, [], None, None, [C11, C12, C21, C22])
[36]: def FrobeniusNorm(matrix_a, matrix_b):
          return np.sqrt(np.sum(np.power(matrix_a - matrix_b, 2)))
[46]: def tests(k, rank, tolerance):
          matrix\_size = 2 ** (3 * k)
          np.random.seed(42)
          input_matrix = GenerateMatrix(k)
          input_vector = np.random.rand(matrix_size).reshape((matrix_size, 1))
          row_start, row_end = 0, input_matrix.shape[0]
          col_start, col_end = 0, input_matrix.shape[1]
          compressed_tree = CreateTree(input_matrix, row_start, row_end, col_start,_u

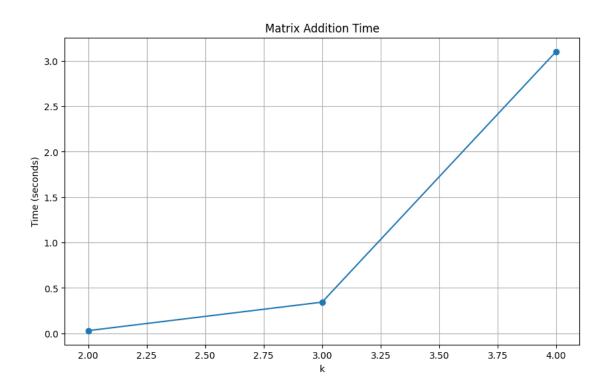
→col_end, rank, tolerance)
          # Matrix-vector multiplication
```

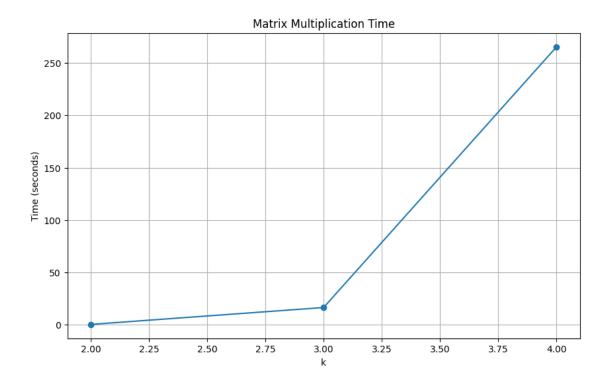
```
start_time = time.time()
   compressed result_vector = matrix_vector_multiplication(compressed_tree,_
→input_vector)
   vector_multiplication_time = time.time() - start_time
   actual result vector = input matrix @ input vector
   vector_frobenius_norm = FrobeniusNorm(np.squeeze(compressed_result_vector),_
→np.squeeze(actual_result_vector))
   vector_relative_error = vector_frobenius_norm / np.linalg.
→norm(actual_result_vector)
   # Matrix addition
   start time = time.time()
   compressed sum_tree = matrix_matrix_add(compressed_tree, compressed_tree, __
→rank, tolerance)
   addition_time = time.time() - start_time
   actual sum matrix = input matrix + input matrix
   decompressed_sum_matrix = Decompress(compressed_sum_tree, matrix_size)
   addition_frobenius_norm = FrobeniusNorm(decompressed_sum_matrix,__
→actual sum matrix)
   addition_relative_error = addition_frobenius_norm / np.linalg.
→norm(actual_sum_matrix)
   # Matrix multiplication
   start time = time.time()
   compressed_product_tree = MatrixMatrixMult(compressed_tree,__
→compressed_tree, rank, tolerance)
   multiplication_time = time.time() - start_time
   actual_product_matrix = input_matrix @ input_matrix
   decompressed_product_matrix = Decompress(compressed_product_tree,_
→matrix_size)
   multiplication_frobenius_norm = FrobeniusNorm(decompressed_product_matrix,_
→actual_product_matrix)
   multiplication_relative_error = multiplication_frobenius_norm / np.linalg.
→norm(actual_product_matrix)
   return (
       k,
       vector_multiplication_time,
       vector_frobenius_norm,
       addition_time,
       addition_frobenius_norm,
       multiplication_time,
       multiplication_frobenius_norm
```

```
r = 5
      eps = 0.1
      results = [
          [*tests(2, r, eps)],
          [*tests(3, r, eps)],
          [*tests(4, r, eps)],
      ]
      df = pd.DataFrame(results,
          columns=[
              'k',
              'matrix x vector time',
              'matrix x vector frobenius norm',
              'matrix + matrix time',
              'matrix + matrix frobenius norm',
              'matrix x matrix time',
              'matrix x matrix frobenius norm',
          ]
      )
[47]: df
[47]:
         k matrix x vector time matrix x vector frobenius norm \
        2
                        0.000578
                                                        1.079547
      1 3
                        0.006275
                                                        3.628615
      2 4
                        0.060827
                                                       11.266976
         matrix + matrix time matrix + matrix frobenius norm matrix x matrix time \
                                                     7.994591
                                                                            0.395203
      0
                     0.030127
                     0.343919
                                                    24.171336
                                                                          16.517093
      1
      2
                     3.102121
                                                    70.942632
                                                                          265.407492
         matrix x matrix frobenius norm
                              17.758499
      0
      1
                              63.680192
                             200.189820
[48]: import matplotlib.pyplot as plt
      # Plotting matrix-vector multiplication time
      plt.figure(figsize=(10, 6))
      plt.plot(df['k'], df['matrix x vector time'], marker='o')
```

```
plt.title('Matrix-Vector Multiplication Time')
plt.xlabel('k')
plt.ylabel('Time (seconds)')
plt.grid(True)
plt.show()
# Plotting matrix addition time
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df['k'], df['matrix + matrix time'], marker='o')
plt.title('Matrix Addition Time')
plt.xlabel('k')
plt.ylabel('Time (seconds)')
plt.grid(True)
plt.show()
# Plotting matrix multiplication time
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df['k'], df['matrix x matrix time'], marker='o')
plt.title('Matrix Multiplication Time')
plt.xlabel('k')
plt.ylabel('Time (seconds)')
plt.grid(True)
plt.show()
```



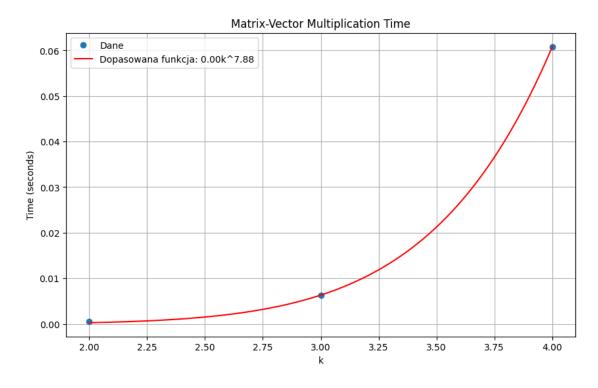




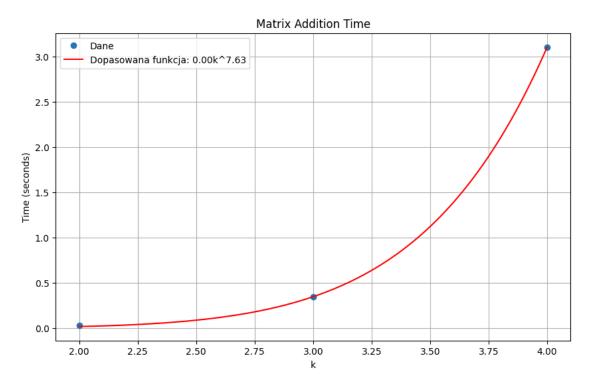
```
[51]: from scipy.optimize import curve_fit
      import numpy as np
      import matplotlib.pyplot as plt
      from scipy.optimize import curve_fit
      # Definicja modelu a * N^b
      def model(k, a, b):
          return a * k**b
      # Funkcja do dopasowania modelu i rysowania wykresu
      def plot_with_fit(k_data, time_data, title, xlabel, ylabel):
          # Dopasowanie funkcji do danych
          params, _ = curve_fit(model, k_data, time_data)
          a, b = params
          print(f'Dopasowane parametry: a = {a:.4f}, b = {b:.4f}')
          # Generowanie gęstszych punktów do rysowania ciągłej krzywej dopasowania
          k_fit = np.linspace(min(k_data), max(k_data), 500) # Gestsze punkty w_
       \rightarrow zakresie danych
          time_fit = model(k_fit, *params) # Obliczenie wartości dopasowanej funkcji_
       →dla tych punktów
          # Tworzenie wykresu
          plt.figure(figsize=(10, 6))
```

```
plt.plot(k_data, time_data, 'o', label='Dane', markersize=6) # Dyskretne_
 → punkty danych
   plt.plot(k_fit, time_fit, 'r-', label=f'Dopasowana funkcja: {a:.2f}k^{b:.
→2f}') # Ciągła linia dopasowania
   plt.title(title)
   plt.xlabel(xlabel)
   plt.ylabel(ylabel)
   plt.legend()
   plt.grid(True)
   plt.show()
# Plotting matrix-vector multiplication time
plot_with_fit(df['k'], df['matrix x vector time'],
              'Matrix-Vector Multiplication Time', 'k', 'Time (seconds)')
# Plotting matrix addition time
plot_with_fit(df['k'], df['matrix + matrix time'],
              'Matrix Addition Time', 'k', 'Time (seconds)')
# Plotting matrix multiplication time
plot_with_fit(df['k'], df['matrix x matrix time'],
              'Matrix Multiplication Time', 'k', 'Time (seconds)')
```

Dopasowane parametry: a = 0.0000, b = 7.8781



Dopasowane parametry: a = 0.0001, b = 7.6293



Dopasowane parametry: a = 0.0004, b = 9.6519

