



**WYDZIAŁ
ELEKTROTECHNIKI
I INFORMATYKI**
POLITECHNIKI RZESZOWSKIEJ

Dawid Kurzępa 179946

Dla zadanego ciągu liczb naturalnych, znajdź długość najkrótszego ciągu, którego suma jest większa niż zadana liczba.

ZADANIE PROGRAMISTYCZNE

Opiekun pracy:

dr inż. Mariusz Borkowski prof. PRz

Rzeszów, 2025

Spis treści

1. Wstęp	6
1.1. Cel	6
1.2. Zakres problemu	6
1.3. Omówienie metod	6
2. Opis problemu	7
2.1. Przedstawienie problemu	7
2.2. Dane wejściowe i wyjściowe	7
2.3. Przykładowe dane i oczekiwany wynik	7
3. Podejścia do rozwiązania problemu	8
3.1. Sortowanie i sumowanie największych liczb	8
3.1.1. Opis podejścia	8
3.1.2. Podstawy teoretyczne	8
3.1.3. Złożoność czasowa i obliczeniowa	8
3.1.4. Wady i zalety	8
3.1.5. Implementacja w pseudokodzie	9
3.1.6. Implementacja w schemacie blokowym	9
3.2. Sliding Window (okno przesuwne)	11
3.2.1. Opis podejścia	11
3.2.2. Podstawy teoretyczne	11
3.2.3. Złożoność czasowa i obliczeniowa	11
3.2.4. Wady i zalety	12
3.2.5. Implementacja w pseudokodzie	12
3.2.6. Implementacja w schemacie blokowym	13
3.3. Metoda brute-force optymalizowane	15
3.3.1. Opis podejścia	15
3.3.2. Podstawy teoretyczne	15
3.3.3. Złożoność czasowa i obliczeniowa	15
3.3.4. Wady i zalety	15
3.3.5. Implementacja w pseudokodzie	15
3.3.6. Implementacja w schemacie blokowym	16
4. Wyniki testów i wykres czasu	18

4.1. Wyniki testów czasowych	18
4.1.1. Sortowanie i sumowanie	18
4.1.2. Okno przesuwne	18
4.1.3. Brute force	18
4.2. Wykresy czasu obliczeniowego	18
4.2.1. Sortowanie i sumowanie	18
4.2.2. Okno przesuwne	20
4.2.3. Brute force	21
5. Wnioski i podsumowanie	22
6. Załączniki	23
Materiały	23

1. Wstęp

1.1. Cel

Celem zadania jest opracowanie, implementacja oraz analiza algorytmów znajdujących najkrótszy podciąg, którego suma jest większa niż zadana liczba.

1.2. Zakres problemu

Zadanie obejmuje trzy podejścia algorytmiczne rozwiązujące zadany problem oraz ich analizę.

1.3. Omówienie metod

W pracy wykorzystano trzy metody rozwiązania problemu : Sortowanie i sumowanie największych liczb, Sliding Window (okno przesuwne), Dynamic Programming (brute-force optymalizowane)

2. Opis problemu

2.1. Przedstawienie problemu

Dla danego ciągu liczb naturalnych oraz liczby, należy znaleźć najkrótszy ciąg liczb z tego zbioru, którego suma jest większa niż zadana liczba k .

2.2. Dane wejściowe i wyjściowe

Dane wejściowe: Ciąg liczb naturalnych oraz liczba k .

Dane wyjściowe: Najkrótszy ciąg liczb, którego suma jest większa niż liczba k .

2.3. Przykładowe dane i oczekiwany wynik

Wejście: $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$, $k = 20$, – Wyjście: $\{6, 7, 8\}$

Wejście: $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$, $k = 7$, – Wyjście: $\{8\}$

Wejście: $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$, $k = 21$, – Wyjście: $\{5, 6, 7, 8\}$

wejście: $\{1,2,3,4,5,6,7,8\}$, $k = 40$, - Wyjście: Brak odpowiedniego podciągu!

3. Podejścia do rozwiązywania problemu

3.1. Sortowanie i sumowanie największych liczb

3.1.1. Opis podejścia

Metoda Sortowanie i sumowanie największych liczb polega na posortowaniu ciągu liczb w kolejności malejącej, a następnie sumowaniu największych elementów, aż suma przekroczy zadaną wartość. Po znalezieniu takiego podciągu, algorytm zwraca jego długość jako rozwiązanie. To podejście jest proste do zaimplementowania, ale wymaga sortowania, co wpływa na jego złożoność obliczeniową.

3.1.2. Podstawy teoretyczne

Liczba wszystkich podciągów dla ciągu o długości n wynosi:

$$2^n \tag{3.1}$$

Metoda sortuje liczby za pomocą algorytmu **Bubble Sort** i sumuje największe, aż przekroczy zadaną wartość. Dzięki temu ogranicza liczbę sprawdzanych elementów, osiągając złożoność $O(n^2)$ przez użycie algorytmu Bubble Sort.

3.1.3. Złożoność czasowa i obliczeniowa

Złożoność czasowa:

- **Sortowanie (Bubble Sort):** Bubble sort ma złożoność czasową $O(n^2)$, ponieważ dla każdego elementu porównuje się go z innymi elementami w tablicy w najgorszym przypadku.
- **Iteracja przez posortowaną listę:** Po posortowaniu listy, iteracja przez elementy listy w celu znalezienia najkrótszego podciągu ma złożoność $O(n)$.

Złożoność całkowita:

- **Złożoność czasowa:** $O(n^2)$ (dominująca część to sortowanie)
- **Złożoność pamięciowa:** $O(n)$, ponieważ potrzebujemy tylko jednej dodatkowej zmiennej do przechowywania sumy i długości podciągu (pomijając samą tablicę liczb).

3.1.4. Wady i zalety

Zalety:

- Prosta koncepcja – metoda polega na posortowaniu liczb i sumowaniu największych z nich, co jest łatwe do zrozumienia.
- Łatwość implementacji – w porównaniu do bardziej skomplikowanych algorytmów, metoda sortowania i sumowania jest stosunkowo łatwa do zaimplementowania.

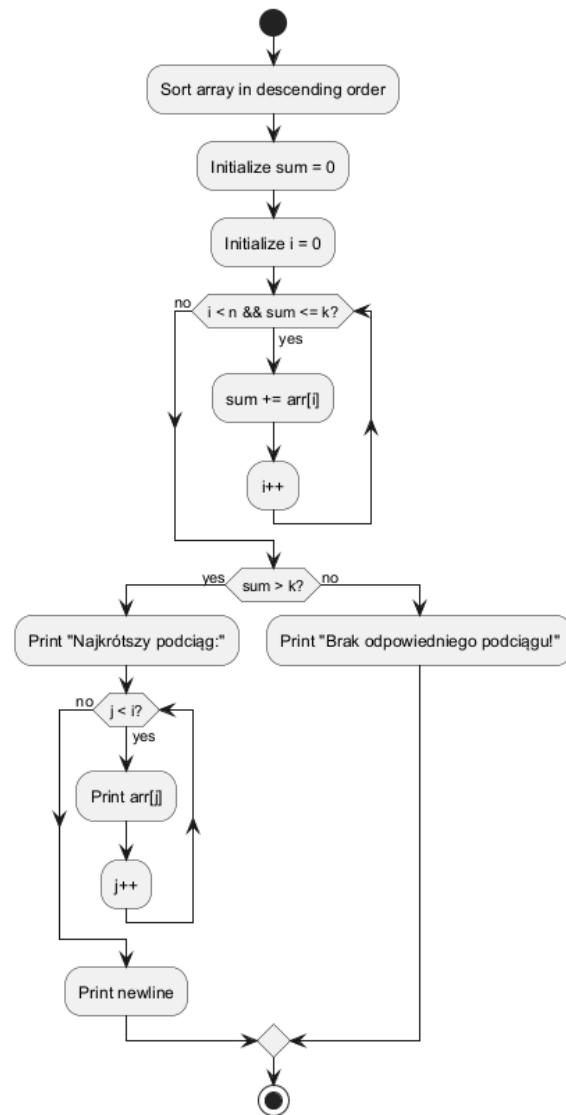
Wady:

- Złożoność czasowa w zależności od algorytmu sortowania – jeśli użyjemy algorytmu o złożoności $O(n^2)$, jak bubble sort, cała metoda będzie miała złożoność $O(n^2)$.
- Może być nieoptymalna, gdy dane wejściowe są już posortowane lub gdy mamy do czynienia z dużymi zestawami danych.
- Sortowanie w celu znalezienia najkrótszego podciągu może być zbędne, jeśli wystarczyłaby inna metoda optymalizacyjna.

3.1.5. Implementacja w pseudokodzie

- Funkcja FindShortestSubsequence:
- Wejście: lista liczb, k
- Posortuj listę liczb w porządku malejącym
- Inicjalizuj sumę na 0
- Inicjalizuj zmienną dla długości podciągu
- Dla każdego elementu w posortowanej liście:
 - Dodaj element do sumy
 - Zwiększ długość podciągu
 - Jeśli suma $> k$, zakończ
- Jeśli nie znaleziono odpowiedniego podciągu:
- Zwróć komunikat o braku rozwiązania
- Zwróć długość podciągu

3.1.6. Implementacja w schemacie blokowym



Rys. 3.1. schemat blokowy Sortowanie i Sumowanie

3.2. Sliding Window (okno przesuwne)

3.2.1. Opis podejścia

Metoda okna przesuwne (sliding window) polega na iteracyjnym sprawdzaniu podciągów o rosnącym rozmiarze w danej tablicy, gdzie "okno" przesuwa się po elementach w sposób ciągły. Początkowo okno obejmuje początkowe elementy, a następnie stopniowo rozszerza się lub przesuwa, aż spełni warunki zadania. Jest to efektywna metoda o złożoności czasowej $O(n)$, idealna do rozwiązywania problemów z ciągłymi fragmentami danych.

3.2.2. Podstawy teoretyczne

Metoda okna przesuwne jest techniką wykorzystywaną do rozwiązywania problemów związanych z przetwarzaniem ciągów danych w sposób efektywny. Główna idea polega na tym, że rozpatrujemy tylko część ciągu, zwaną "oknem", i przesuwamy to okno po ciągu, przy czym w każdym kroku obliczamy wynik dla bieżącego podciągu. Okno ma zazwyczaj stałą wielkość, ale może się zmieniać w zależności od wymagań problemu.

Jeśli mamy ciąg liczb o długości n , to metoda okna przesuwne pozwala na rozwiązywanie problemów, takich jak znajdowanie największej sumy podciągu o zadanej długości, bez konieczności ponownego przetwarzania całego ciągu w każdym kroku. Działanie algorytmu polega na dodaniu nowego elementu do okna i usunięciu elementu, który wychodzi poza zakres okna. Dzięki temu, operacje są wykonywane w czasie $O(1)$ w każdym kroku, a cała złożoność czasowa algorytmu wynosi $O(n)$.

Metoda okna przesuwne jest szczególnie użyteczna w problemach, gdzie trzeba obliczać wynik dla wielu podciągów ciągu w sposób efektywny, bez konieczności rozważania każdego możliwego podciągu.

3.2.3. Złożoność czasowa i obliczeniowa

Złożoność czasowa metody okna przesuwne wynosi $O(n)$, gdzie n to liczba elementów w ciągu danych wejściowych. Jest to możliwe dzięki temu, że w każdym kroku operacje związane z dodaniem nowego elementu do okna i usunięciem elementu wychodzącego z okna wykonują się w czasie stałym $O(1)$. W rezultacie cała metoda wymaga tylko jednego przejścia przez dane wejściowe.

Złożoność obliczeniowa tej metody jest bardzo efektywna, ponieważ jej zapotrzebowanie na pamięć wynosi $O(1)$, co oznacza, że nie potrzebujemy dodatkowych struktur danych o rozmiarze zależnym od wielkości wejścia. Okno przesuwne przetwa-

rza dane w sposób ciągły, zmieniając tylko kilka zmiennych pomocniczych, co zapewnia minimalne zużycie pamięci.

3.2.4. Wady i zalety

Zalety:

- Złożoność czasowa $O(n)$ – bardzo szybka metoda, działająca w czasie liniowym.
- Złożoność pamięciowa $O(1)$ – minimalne zużycie pamięci, ponieważ wykorzystujemy tylko kilka zmiennych pomocniczych.
- Efektywna przy problemach wymagających ciągłych obliczeń dla fragmentów danych.

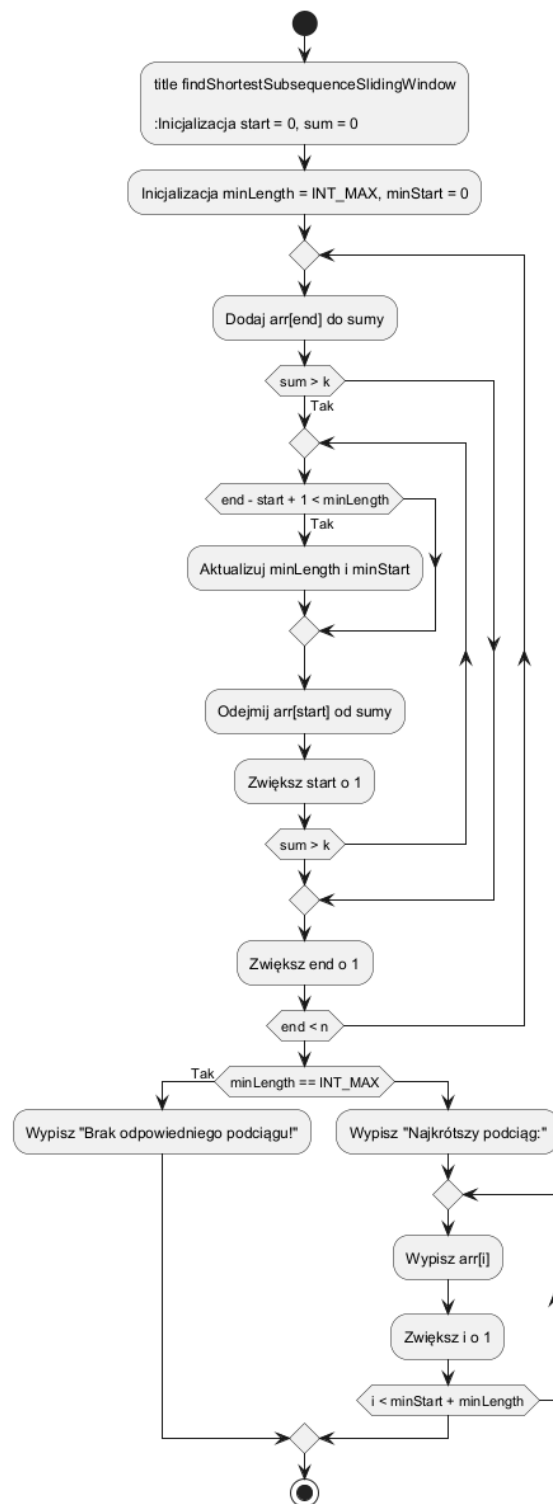
Wady:

- Wymaga przetworzenia danych w sposób iteracyjny, co może być trudne do zaimplementowania w porównaniu do prostszych algorytmów.
- Działa głównie na problemach, w których okno ma stałą lub zmieniającą się wielkość, co może ograniczać zastosowanie w bardziej złożonych przypadkach.

3.2.5. Implementacja w pseudokodzie

- Funkcja FindShortestSubsequence:
- Wejście: lista liczb, k
- Inicjalizuj sumę jako 0
- Inicjalizuj minimalną długość podciągu jako nieskończoność
- Inicjalizuj indeks początkowy podciągu (lewy) jako 0
- Dla każdego elementu (prawy) w liście:
 - Dodaj bieżący element do sumy
 - Dopóki suma jest większa niż k :
 - * Zaktualizuj minimalną długość podciągu
 - * Odejmij element na pozycji lewy od sumy
 - * Zwiększ wartość lewy
- Jeśli nie znaleziono odpowiedniego podciągu:
- Zwróć komunikat o braku rozwiązania
- W przeciwnym razie zwróć minimalną długość podciągu

3.2.6. Implementacja w schemacie blokowym



Rys. 3.2. schemat blokowy Okno przesuwne

3.3. Metoda brute-force optymalizowane

3.3.1. Opis podejścia

Metoda brute-force optymalizowane opiera się na sprawdzeniu wszystkich możliwych podciągów w sposób systematyczny, ale z wykorzystaniem optymalizacji przyspieszających działanie algorytmu. Zamiast sprawdzać każdy podciąg niezależnie, algorytm eliminuje niepotrzebne obliczenia, np. przerywa iterację, gdy suma podciągu przekroczy wartość progową.

3.3.2. Podstawy teoretyczne

W najgorszym przypadku liczba wszystkich podciągów w ciągu o długości n wynosi:

$$\sum_{i=1}^n i = \frac{n(n+1)}{2} \quad (3.2)$$

Dzięki zastosowaniu optymalizacji, takich jak wcześniejsze zakończenie przetwarzania, rzeczywista liczba analizowanych podciągów jest mniejsza, co poprawia wydajność w porównaniu do klasycznej metody brute-force.

3.3.3. Złożoność czasowa i obliczeniowa

Podstawowa wersja brute-force ma złożoność czasową $O(n^2)$, jednak dzięki wczesnemu zakończeniu analizy niektórych podciągów rzeczywista wydajność jest lepsza w praktyce. Złożoność pamięciowa tej metody wynosi $O(1)$, ponieważ algorytm używa jedynie zmiennych pomocniczych do przechowywania sumy i długości podciągu.

3.3.4. Wady i zalety

Zalety:

- Łatwiejsza implementacja w porównaniu do bardziej złożonych metod.
- Działa dla dowolnych danych wejściowych bez specjalnych założeń.
- Optymalizacja znacząco przyspiesza działanie w porównaniu do klasycznej wersji brute-force.

Wady:

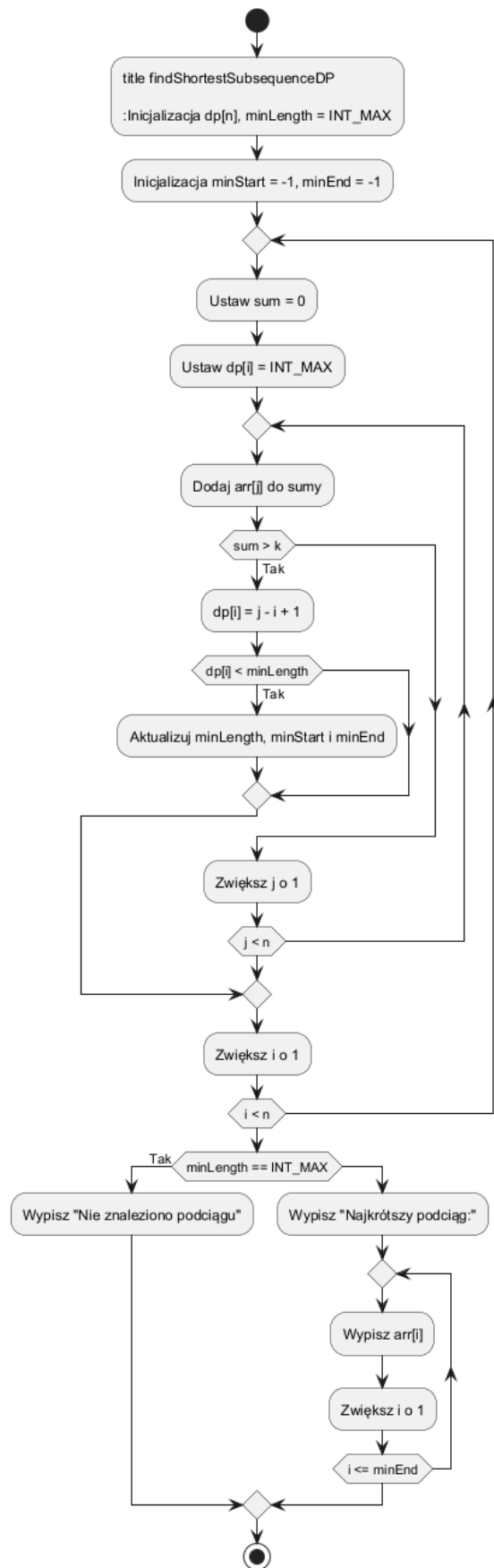
- Nadal gorsza wydajność niż metody oparte na oknie przesuwным.
- W najgorszym przypadku nadal może wymagać sprawdzenia wszystkich podciągów.

3.3.5. Implementacja w pseudokodzie

- Funkcja FindShortestSubsequence:

- Wejście: lista liczb, k
- Inicjalizuj minimalną długość podciągu jako nieskończoność
- Dla każdego indeksu początkowego w liście:
 - Inicjalizuj sumę jako 0
 - Dla każdego indeksu końcowego od punktu początkowego:
 - * Dodaj bieżący element do sumy
 - * Jeśli suma $> k$, zaktualizuj minimalną długość i przerwij pętlę
- Jeśli nie znaleziono odpowiedniego podciągu:
- Zwróć komunikat o braku rozwiązania
- W przeciwnym razie zwróć minimalną długość podciągu

3.3.6. Implementacja w schemacie blokowym



Rys. 3.3. Schemat blokowy Brute force

4. Wyniki testów i wykres czasu

4.1. Wyniki testów czasowych

Przykładowy wynik dla tablicy 1-n dla $n = 10000$ oraz $k = 500000$

4.1.1. Sortowanie i sumowanie

```
wersja 1 (sortowanie i sumowanie):  
Najkrotszy podciag: 10000 9999 9998 9997 9996 9995 9994 9993 9992 9991 9990 9989 9988 9987 9986 9985 9984 9983 9982 9981  
9980 9979 9978 9977 9976 9975 9974 9973 9972 9971 9970 9969 9968 9967 9966 9965 9964 9963 9962 9961 9960 9959 9958 9957  
9956 9955 9954 9953 9952 9951 9950  
Czas wykonania: 205821 mikroS
```

Rys. 4.1. pomiar czasu sortowanie sumowanie

4.1.2. Okno przesuwne

```
wersja 2 (okno przesuwne):  
Najkrotszy podciag: 10000 9999 9998 9997 9996 9995 9994 9993 9992 9991 9990 9989 9988 9987 9986 9985 9984 9983 9982 9981  
9980 9979 9978 9977 9976 9975 9974 9973 9972 9971 9970 9969 9968 9967 9966 9965 9964 9963 9962 9961 9960 9959 9958 9957  
9956 9955 9954 9953 9952 9951 9950  
Czas wykonania: 6798 mikroS
```

Rys. 4.2. pomiar czasu okno przesuwne

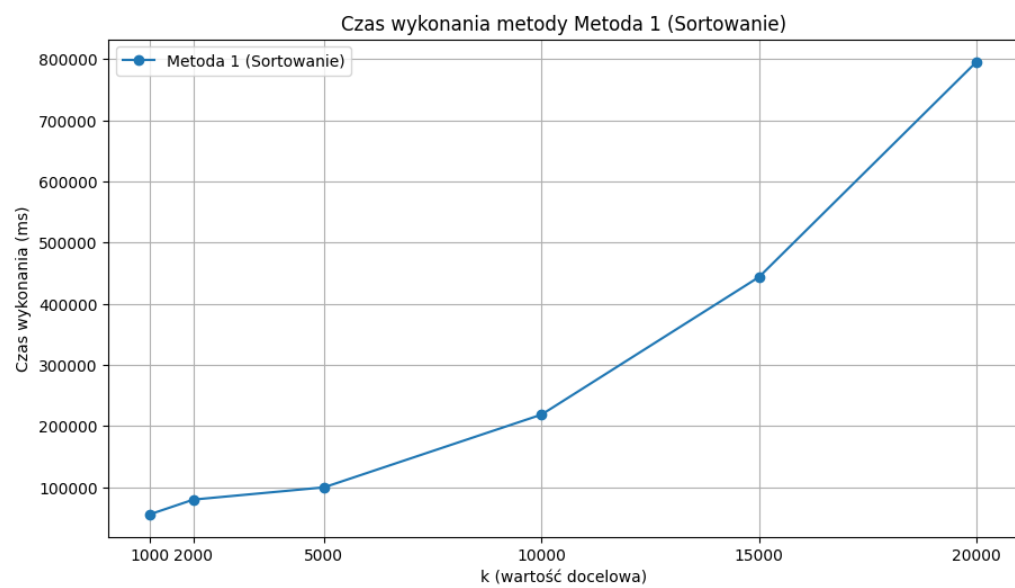
4.1.3. Brute force

```
wersja 3 (brute force):  
Najkrotszy podciag: 10000 9999 9998 9997 9996 9995 9994 9993 9992 9991 9990 9989 9988 9987 9986 9985 9984 9983 9982 9981  
9980 9979 9978 9977 9976 9975 9974 9973 9972 9971 9970 9969 9968 9967 9966 9965 9964 9963 9962 9961 9960 9959 9958 9957  
9956 9955 9954 9953 9952 9951 9950  
Czas wykonania: 13268 mikroS
```

Rys. 4.3. pomiar czasu brute force

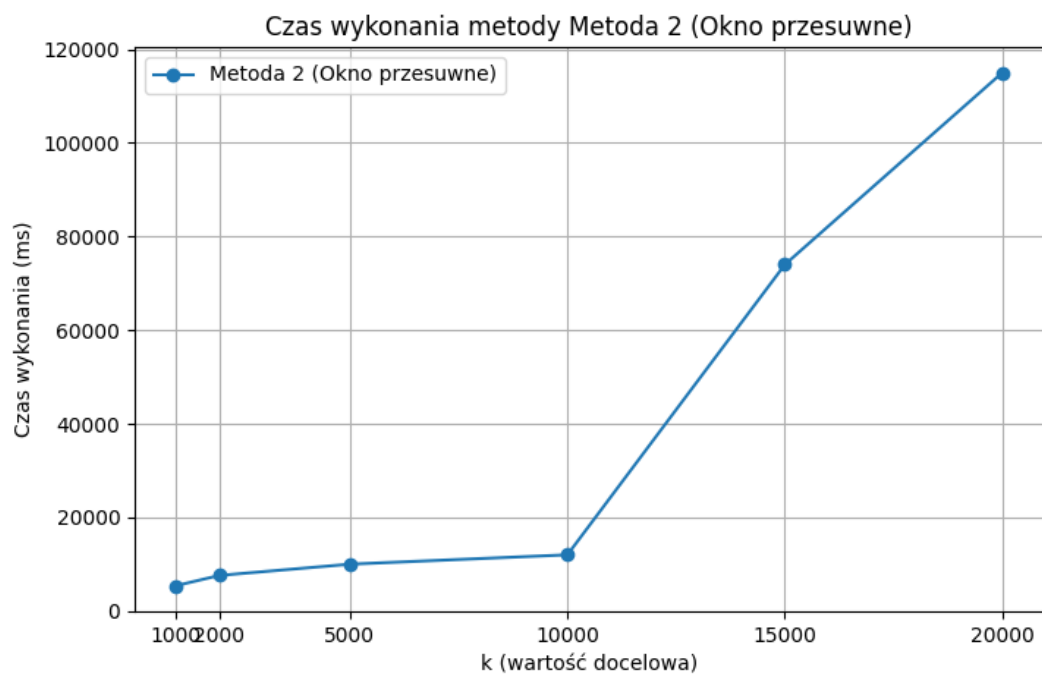
4.2. Wykresy czasu obliczeniowego

4.2.1. Sortowanie i sumowanie



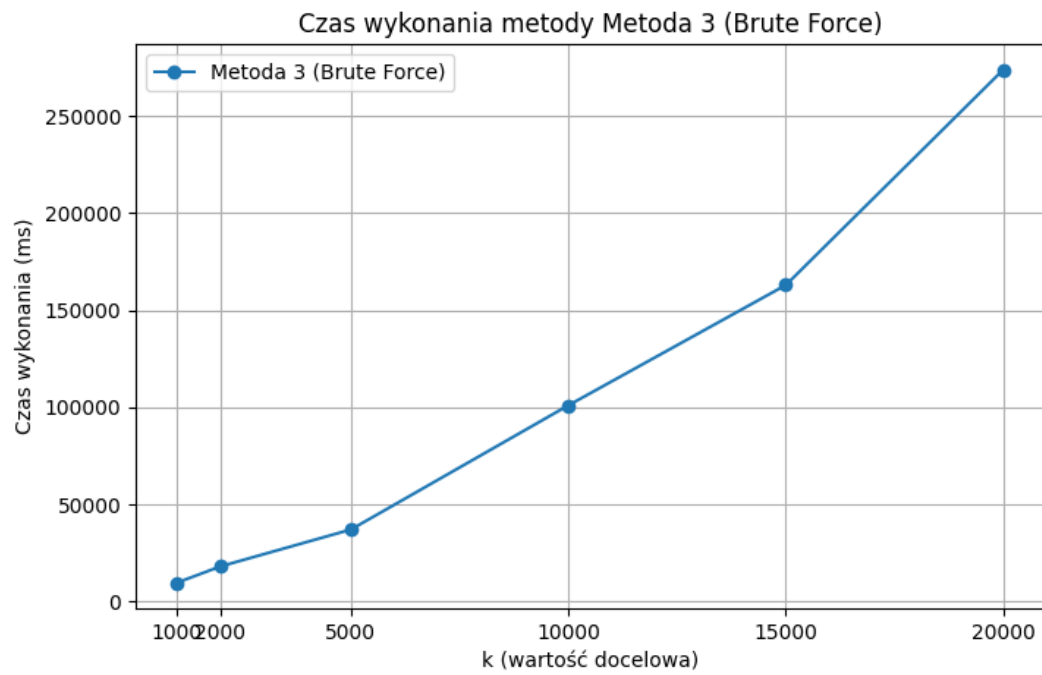
Rys. 4.4. Wykres czasu sortowanie i sumowanie

4.2.2. Okno przesuwne



Rys. 4.5. Wykres czasu okno przesuwne

4.2.3. Brute force



Rys. 4.6. Wykres czasu brute force

5. Wnioski i podsumowanie

- Analizując wykresy z przeprowadzonych badań dla dobranych zakresów wartości widać, że sortowanie wypada najslabiej niezależnie od wielkości tablicy - nawet jeśli różnice są niewielkie.
- Okno przesuwne sprawdza się najlepiej dla każdych testowanych liczb ze znaczną przewagą
- Metoda brute force jest uśrednieniem czasu potrzebnego do wykonania zadania względem poprzednich prób

6. Załączniki

Listing 6.1. main.cpp

```
1 #include <iostream>
2 #include <windows.h>
3 #include <chrono>
4 using namespace std;
5 using namespace std::chrono;
6
7 // bubble sort O(n^2)
8 void sortDescending(int arr[], int n) {
9     for (int i = 0; i < n - 1; i++) {
10         for (int j = 0; j < n - i - 1; j++) {
11             if (arr[j] < arr[j + 1]) {
12                 int temp = arr[j];
13                 arr[j] = arr[j + 1];
14                 arr[j + 1] = temp;
15             }
16         }
17     }
18 }
19
20 // Funkcja znajdujca najkrtszy podcig o sumie wikszej ni k
21 void findShortestSubsequence(int arr[], int n, int k) { // caa funkcja ma zoono O(
22     n^2) przez sortowanie, gdyby zastosowa quicksort O(n log n)
23     // Wywoanie funkcji sortujcej tablic w porzdku malejczym
24     sortDescending(arr, n); // Funkcja sortujca tablic arr o dugoci n w porzdku
25     malejczym
26
27     // Inicjalizacja zmiennych pomocniczych
28     int sum = 0; // Zmienna do przechowywania sumy elementw w podcigu
29     int i = 0; // Indeks, ktry bdzie wskazywa liczb elementw w najkrtszym
30     podcigu
31
32     // Szukamy najkrtszego podcigu o sumie wikszej ni k
33     // Ptla przetwarza tablic i sumuje elementy, dopki suma nie przekroczy k
34     while (i < n && sum <= k) {
35         sum += arr[i]; // Dodajemy element z tablicy do sumy
36         i++; // Przechodzimy do kolejnego elementu tablicy
37     }
38
39     // Sprawdzamy, czy znaleziono podcig
40     if (sum > k) {
41         // Jeli suma jest wiksza ni k, wypisujemy najkrtszy podcig
42         cout << "Najkrotszy podciag: ";
43         for (int j = 0; j < i; j++) { // Wypisujemy elementy podcigu
44             cout << arr[j] << " "; // Wypisujemy element na pozycji j
45         }
46         cout << endl; // Koniec wypisywania
47     } else {
48         // Jeli suma nigdy nie przekroczya k
49         cout << "Brak odpowiedniego podciagu!" << endl;
50     }
51 }
52
53 void findShortestSubsequenceSlidingWindow(int arr[], int n, int k) { // caa funkcja
54     ma zoono O(n) - kady element jest przetwarzany maksymalnie raz
55     // Inicjalizacja zmiennych pomocniczych
56     int start = 0, sum = 0, minLength = INT_MAX, minStart = 0;
57     // 'start' wskazuje pocztek okna, 'sum' to suma elementw w oknie
58     // 'minLength' to dugo najkrtszego podcigu, ktry spenia warunek, domylnie
59     maksymalna warto typu int
60     // 'minStart' to indeks pocztkowy tego podcigu
61
62     // Przesuwanie okna po tablicy
63     for (int end = 0; end < n; end++) {
64         sum += arr[end]; // Dodajemy element z pozycji 'end' do sumy okna
```

```

60 // Zmniejszamy okno, gdy suma przekroczy warto k
61 while (sum > k) {
62     // Sprawdzamy, czy obecne okno jest najkrtszym, ktore spenia warunek
63     if (end - start + 1 < minLength) {
64         minLength = end - start + 1; // Aktualizujemy dugo najkrtszego
65     }
66     podcigu
67     minStart = start; // Zapamitujemy pocztek tego podcigu
68 }
69 // Usuwamy element od pocztku okna (przesuwamy wskanik 'start' w prawo)
70 sum -= arr[start]; // Odejmujemy element, ktory zostaje usunity z okna
71 start++; // Przesuwamy pocztek okna w prawo
72 }
73 }
74
75 // Sprawdzamy, czy znaleziono jakikolwiek podcig
76 if (minLength == INT_MAX) {
77     // Jeli dugo pozostaa maksymalna, to znaczy, e nie znaleziono podcigu
78     cout << "Brak odpowiedniego podciagu!" << endl;
79 } else {
80     // Wypisujemy najkrtszy podcig
81     cout << "Najkrotszy podciag: ";
82     for (int i = minStart; i < minStart + minLength; i++) {
83         cout << arr[i] << " "; // Wypisujemy elementy najkrtszego podcigu
84     }
85     cout << endl; // Koniec wypisywania
86 }
87 }
88
89
90 void findShortestSubsequenceDP(int arr[], int n, int k) { // w najgorszym przypadku
91     O(n^2)
92     // Tablica do przechowywania minimalnej dugoci podcigu dla danego indeksu
93     int dp[n];
94     int minLength = INT_MAX; // Przechowuje globaln minimaln dugo podcigu
95     // speniajacego warunek
96     int minStart = -1, minEnd = -1; // Indeksy pocztku i koca znalezionego podcigu
97
98     // Przechodzimy przez wszystkie indeksy i obliczamy najkrtszy podcig
99     for (int i = 0; i < n; i++) {
100         int sum = 0; // Resetujemy sum dla kadego indeksu
101         dp[i] = INT_MAX; // Pocztkowo zakadamy, e nie ma podcigu
102
103         for (int j = i; j < n; j++) {
104             sum += arr[j]; // Dodajemy kolejne liczby do sumy
105
106             if (sum > k) { // Jeli suma przekroczya k
107                 dp[i] = j - i + 1; // Dugo podcigu to rnica indeksow + 1
108
109                 // Sprawdzamy, czy znaleziony podcig jest krtszy ni poprzednie
110                 if (dp[i] < minLength) {
111                     minLength = dp[i];
112                     minStart = i;
113                     minEnd = j;
114                 }
115                 break; // Przerywamy, bo znalelimy minimalny podcig dla tego i
116             }
117         }
118     }
119
120     // Wypisywanie wyniku
121     if (minLength == INT_MAX) {
122         cout << "Nie znaleziono podciagu, ktorego suma jest wiksza niz " << k <<
123         endl;
124     } else {
125         cout << "Najkrotszy podciag: ";
126         for (int i = minStart; i <= minEnd; i++) {
127             cout << arr[i] << " ";
128         }
129     }
130 }

```



```

126     cout << endl;
127 }
128 }
129
130 int main() {
131     // Tworzenie tablicy liczb od 1 do SIZE
132     const int SIZE = 10000; // n
133     int numbers[SIZE];
134     for (int i = 0; i < SIZE; i++) {
135         numbers[i] = i + 1;
136     }
137
138     int k = 3000; // liczba do przewazenia podciagiem
139
140     // Pomiar czasu dla wersji 1
141     cout << "wersja 1 (sortowanie i sumowanie):" << endl;
142     auto start1 = high_resolution_clock::now();
143     findShortestSubsequence(numbers, SIZE, k);
144     auto stop1 = high_resolution_clock::now();
145     auto duration1 = duration_cast<microseconds>(stop1 - start1);
146     cout << "Czas wykonania: " << duration1.count() << " mikroS\n" << endl; //1
147     sekunda = 1 000 000 mikrosekund
148
149     // Pomiar czasu dla wersji 2
150     cout << "wersja 2 (okno przesuwne):" << endl;
151     auto start2 = high_resolution_clock::now();
152     findShortestSubsequenceSlidingWindow(numbers, SIZE, k);
153     auto stop2 = high_resolution_clock::now();
154     auto duration2 = duration_cast<microseconds>(stop2 - start2);
155     cout << "Czas wykonania: " << duration2.count() << " mikroS\n" << endl;
156
157     // Pomiar czasu dla wersji 3
158     cout << "wersja 3 (brute force):" << endl;
159     auto start3 = high_resolution_clock::now();
160     findShortestSubsequenceDP(numbers, SIZE, k);
161     auto stop3 = high_resolution_clock::now();
162     auto duration3 = duration_cast<microseconds>(stop3 - start3);
163     cout << "Czas wykonania: " << duration3.count() << " mikroS\n" << endl;
164
165     return 0;
166 }

```

Literatura

- [1] <https://www.bigocalc.com/>
- [2] <https://www.geeksforgeeks.org/window-sliding-technique/>
- [3] https://en.wikipedia.org/wiki/Dynamic_programming
- [4] <https://www.korepetycjez informatyki.pl/pseudokod/>
- [5] <https://matplotlib.org/stable/index.html>
- [6] <https://plantuml.com/sequence-diagram>
- [7] <https://plantuml.com/activity-diagram-beta>
- [8] <https://www.geeksforgeeks.org/bubble-sort-algorithm/>

STRESZCZENIE ZADANIA PROGRAMISTYCZNEGO

DLA ZADANEGO CIĄGU LICZB NATURALNYCH, ZNAJDŹ DŁUGOŚĆ NAJKRÓTSZEGO CIĄGU, KTÓREGO SUMA JEST WIĘKSZA NIŻ ZADANA LICZBA.

Autor: Dawid Kurzepa 179946, nr albumu: 179946

Opiekun: dr inż. Mariusz Borkowski prof. PRz

Słowa kluczowe: (C++, podciągi, algorytmy, analiza złożoności, schematy blokowe)

W pracy zaprezentowano trzy metody znajdowania najkrótszego podciągu liczb naturalnych, którego suma przekracza zadaną wartość: sortowanie i wybór największych elementów, algorytm sliding window oraz podejście dynamiczne. Porównano ich efektywność oraz złożoność obliczeniową, przedstawiając wykresy i schematy blokowe. Implementacja została wykonana w C++.

RZESZOW UNIVERSITY OF TECHNOLOGY
Faculty of Electrical and Computer Engineering

Rzeszów, 2025

PROGRAMMING TASK ABSTRACT

FOR A GIVEN SEQUENCE OF NATURAL NUMBERS, FIND THE LENGTH OF THE SHORTEST SEQUENCE WHOSE SUM IS GREATER THAN THE SPECIFIED VALUE NUMBER.

Author: Dawid Kurzepa 179946, Student's ID: 179946

Supervisor: Prof. Imię i nazwisko opiekuna, (academic degree)

Key words: (C++, subsequences, algorithms, complexity analysis, flowcharts)

This paper presents three methods for finding the shortest subsequence of natural numbers whose sum exceeds a given value: sorting and selecting the largest elements, the sliding window algorithm, and a dynamic approach. Their efficiency and complexity were compared using graphs and flowcharts. The implementation was done in C++.