

---

# SPRAWOZDANIE METODY PROGRAMOWANIA RÓWNOLEGŁEGO

---

OpenMP

## **Autorzy**

Bartosz Szlachta

Robert Kubok

# Spis treści

<b>1</b>	<b>Opis implementowanego algorytmu i analiza rzędu złożoności.</b>	<b>3</b>
1.1	Opis algorytmu. . . . .	3
1.2	Analiza rzędu złożoności. . . . .	3
<b>2</b>	<b>Losowanie liczb do tablicy.</b>	<b>3</b>
2.1	Generator liczb. . . . .	3
2.2	Wpisywanie wygenerowanych liczb do tablicy . . . . .	5
2.3	Test rodzajów schedule. . . . .	5
2.4	Wnioski z eksperymentu z domyślnym rodzajem schedule. . . . .	8
2.5	Static i Dynamic schedule dla różnych rozmiarów batch. . . . .	8
2.6	Wnioski z eksperymentu z różnymi wielkościami chunków. . . . .	9
<b>3</b>	<b>Sortowanie kubełkowe.</b>	<b>9</b>
3.1	Opis środowiska. . . . .	9
3.2	Wybór rozmiaru problemu oraz ilości kubełków. . . . .	9
3.3	Przeprowadzenie badań. . . . .	10
3.4	Wyniki testowania równoległego algorytmu sortowania kubełkowego. . . . .	10
3.5	Wnioski z przeprowadzonych badań sortowania kubełkowego równoległego. . . . .	11
<b>4</b>	<b>Kod, opis użytych struktur danych oraz sekcja parallel.</b>	<b>11</b>
<b>5</b>	<b>Porównanie obu rodzajów implementacji.</b>	<b>16</b>
5.1	Przedstawienie drugiego algorytmu. . . . .	16
5.2	Porównanie wyników algorytmów. . . . .	17

# 1 Opis implementowanego algorytmu i analiza rzędu złożoności.

## 1.1 Opis algorytmu.

Pierwszy algorytm implementacji równoległego sortowania kubełkowego składał się z 4 warunków:

1. Każdy watek czyta całą tablicę początkową (różne indeksy początkowe).
2. Każdy watek posiada własne kubełki z ustalonym zakresem liczb.
3. Każdy watek zapisuje swoje kubełki i sortuje.
4. Każdy watek wpisuje posortowane kubełki do odpowiedniego miejsca w tablicy.

Podczas implementacji tego rodzaju sortowania kubełkowego należało odpowiedzieć sobie na pytanie czy potrzebna jest ochrona danych wspólnych:

- Tablica początkowa przy odczycie: nie, wystarczy, że w tym samym czasie dokładnie jeden watek będzie odczytywał z danego indeksu tablicy.
- Tablica początkowa przy zapisie: nie, jeśli każdy watek wpisuje do innego indeksu.
- Kubełki: w tym przypadku nie, każdy watek ma swoje osobne kubełki.

## 1.2 Analiza rzędu złożoności.

Dane:

n - wielkość tablicy wejściowej

k - ilość kubełków

Złożoność składa się z:

1. Przejścia po tablicy początkowej i włożenie elementów do kubełków =  $O(n)$ .
2. Posortowania każdego kubełka =  $k * \frac{n}{k} * \log(\frac{n}{k})$ .
3. Przepisania kubełków do tablicy wynikowej =  $O(n)$ .

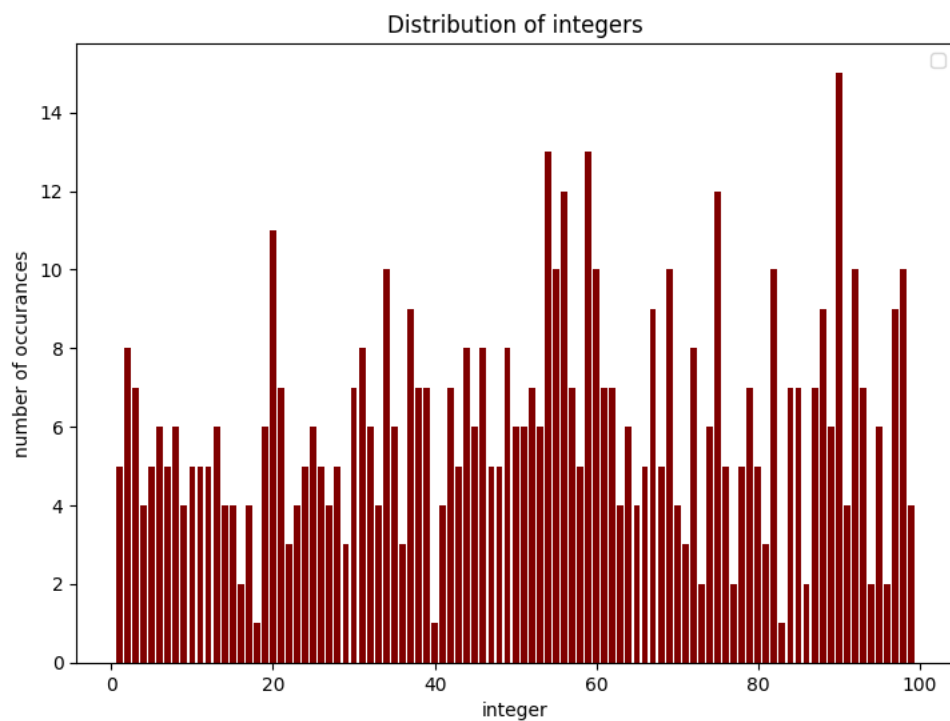
Ostatecznie uzyskujemy złożoność obliczeniową =  $O(n + k * \frac{n}{k} * \log(\frac{n}{k}))$ .

W ramach algorytmu równoległego przyspieszyć powinna część sortowania każdego kubełka, oraz przepisywania kubełków do tablicy wynikowej.

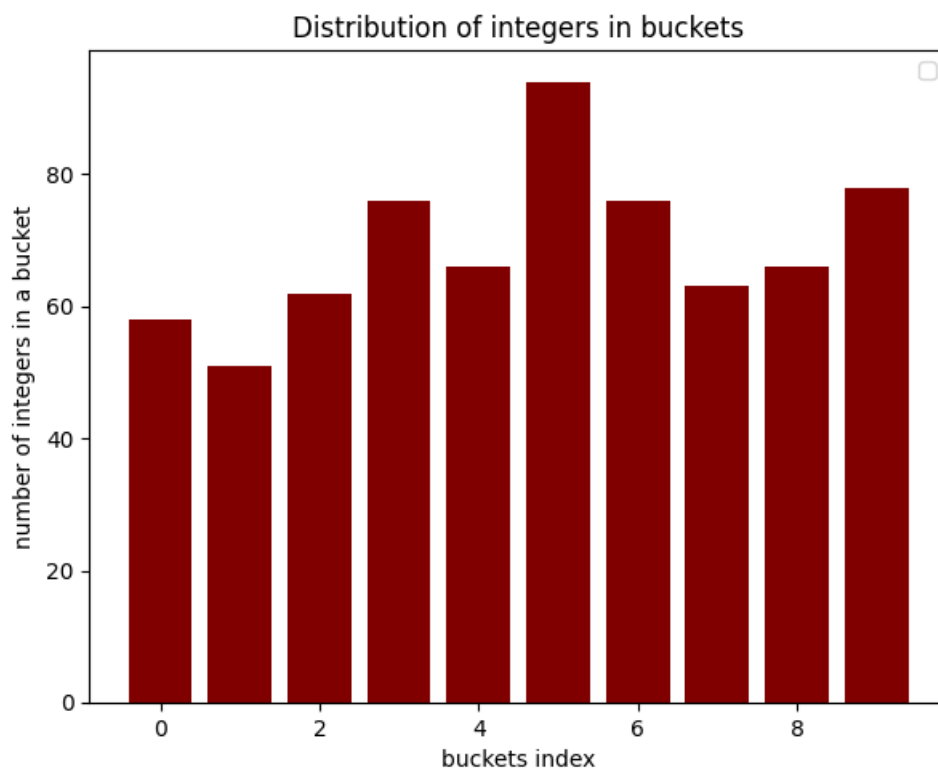
# 2 Losowanie liczb do tablicy.

## 2.1 Generator liczb.

Na początek sprawdziłem jak zachowuje się użyty generator liczb losowych poprzez wygenerowanie 700 liczb losowych w zakresie od 1 do 99 włącznie. Dzięki temu mogłem sprawdzić jak wygląda rozkład generowanych liczb oraz jak wygląda rozkład liczb do kubełków. Eksperyment został przeprowadzony na lokalnym komputerze. Wyniki przedstawione na Rysunku 1 oraz Rysunku 2.



Rysunek 1: Wykres rozładu liczb w tablicy.



Rysunek 2: Wykres rozładu kubeków.

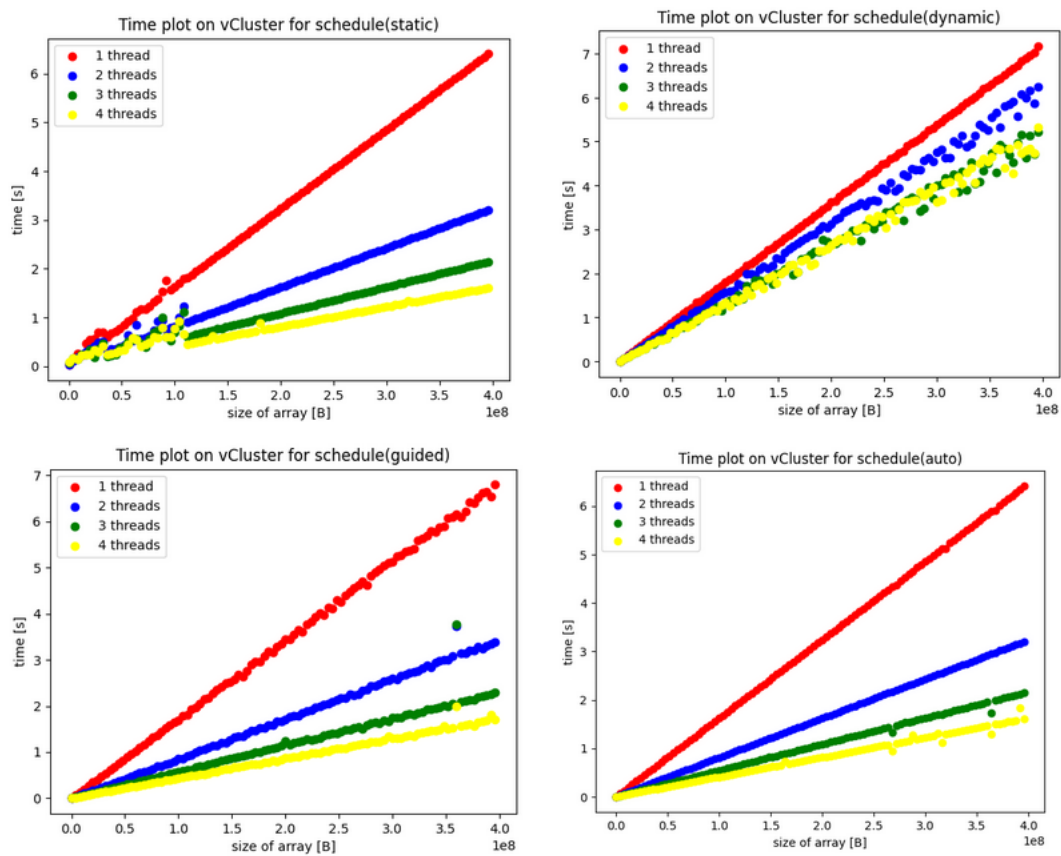
## 2.2 Wpisywanie wygenerowanych liczb do tablicy

Liczb zostawały wpisane równolegle za pomocą **omp for schedule**. Eksperyment został przeprowadzony na środowisku VCluster. OpenMP pozwala użyć różnego rodzaju planowania:

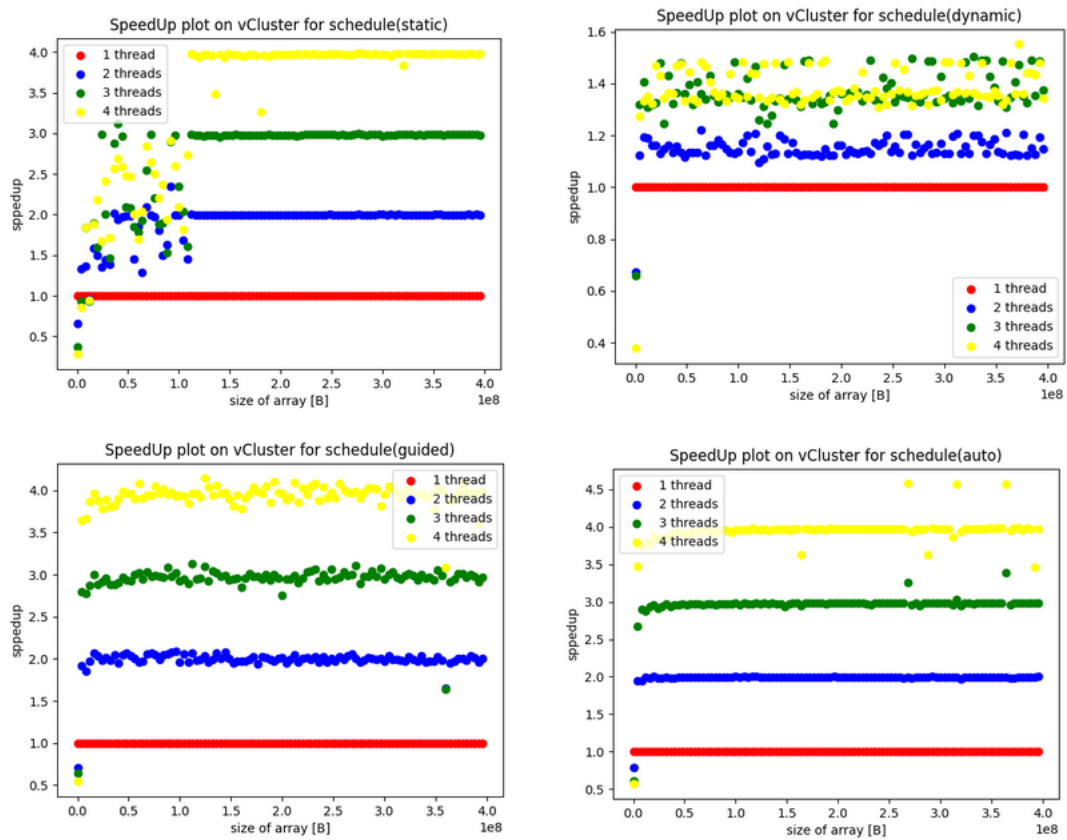
- Static schedule - OpenMP dzieli iteracje na rozmiary równe chunk-size i rozdaje je do wątków w określonym porządku. Jeśli chunk-size nie jest podany, OpenMP dzieli iteracje w około równe porcje i dzieli co najwyżej jedną porcję na jeden wątek.
- Dynamic schedule - tym razem nie ma tu kolejności, wątki biorą porcje o podanym rozmiarze i przetwarzają je do momentu aż nie ma już nic do przetwarzania, a następnie requestują następny chunk. Jeśli chunk-size nie jest podany, OpenMP przypisuje mu wartość = 1. Dobre podejście gdy iteracje wymagają różnego nakładu pracy (są źle zrównoważone). Mniejsza szansa na to, że jakiś wątek będzie ciągle do tyłu w porównaniu z resztą.
- Guided schedule - podobny do dynamic, jednak każda następna iteracja jest mniejsza, aż do momentu chunk-size (ostatnia iteracja może być mniejsza). Rozmiar aktualnego chunka jest proporcjonalny do ilości nieprzypisanych iteracji podzielonych przez ilość wątków. Jeśli chunk-size nie jest podany, OpenMP przypisuje mu wartość = 1. Dobre, gdy złe zrównoważenie występuje na końcu.
- Auto schedule - deleguje prace do kompilatora i/lub systemu.

## 2.3 Test rodzajów schedule.

Testy zostały przeprowadzone dla ilości wątków od 1 do 4, oraz dla domyślnej wielkości chunków. Wyniki zostały przedstawione na Rysunku 3 i Rysunku 4.



Rysunek 3: Wykresy czasu różnego rodzaju szeregowania watków.



Rysunek 4: Wykresy przyspieszenia różnego rodzaju szeregowania wątków.

## 2.4 Wnioski z eksperymentu z domyślnym rodzajem schedule.

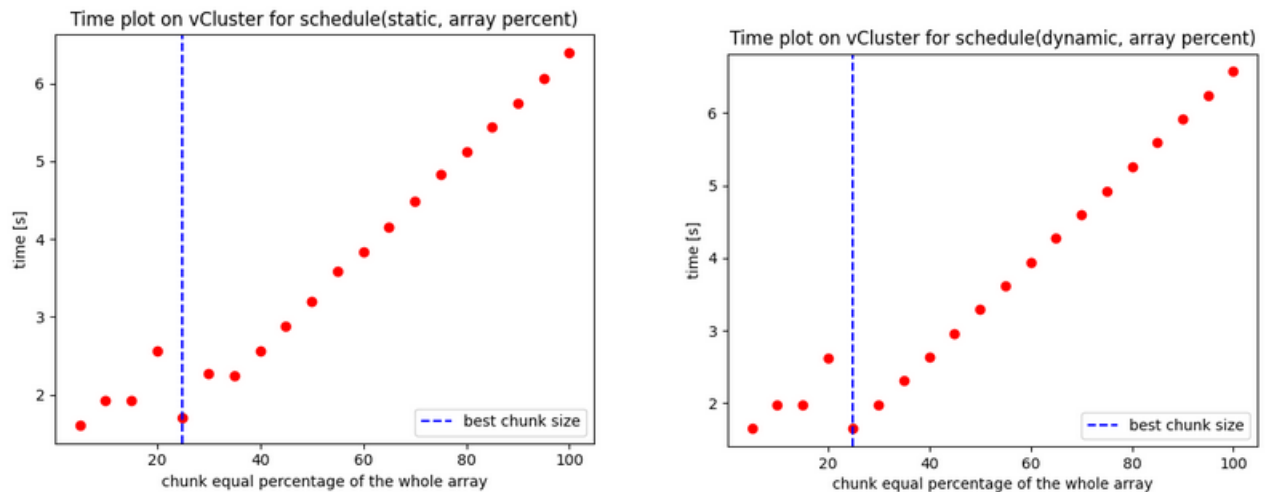
Wykresy dla static, guided i auto sa zbliżone, dzieje sie to dlatego, że:

- Auto deleguje prace do kompilatora i/lub systemu i najprawdopodobniej zostaje tam ustawione static.
- Guided na poczatku działania ma duży rozmiar chunków, wiec problem z ciągłym proszeniem o nowe porcje jest mały.

Widać jednak, że schedule(dynamic) zachowuje sie inaczej, jest tak dlatego, że mamy ustawiony chunk = 1. Każdy watek dostaje pojedynczo element do wylosowania i prosi o następny. powoduje to opóźnienia które widać na wykresie. Warte uwagi sa również anomalie czasowe na początkach wykresów. Dzieje sie tak dlatego, że dla małego problemu zrównoleglenie może powodować zakłócenia związane z samym procesem zrównoleglenia tzn. komunikacja między procesami i delegowaniem kolejnych batchy do pracy.

## 2.5 Static i Dynamic schedule dla różnych rozmiarów batch.

Widząc jak zachowują sie poszczególne rodzaje schedulowania, sprawdziłem jak wyglądać będzie wykres dla różnych rozmiarów chunka. Wyrażam go tutaj jako procent całego problemu. Najlepsze rozstawienie będzie dla 25 procent, ponieważ wtedy każdy watek dostanie cały problem do wykonania na raz i nie będzie utraty czasu na wysyłanie kolejnego batcha pracy. Wyniki przedstawione na Rysunek 5.



Rysunek 5: Wykres czasu schedulowania dla różnych wielkości chunków.



## 2.6 Wnioski z eksperymentu z różnymi wielkościami chunków.

Dla naszego problemu największe znaczenie miała wartość chunka. Ustawiony za duży powodował, że cały problem mógł wykonać się sekwencyjnie, za mały powodował niepotrzebne prośby o następne batche. Na wykresach przedstawiających czas wykonania programu od wielkości chunka widać, że dla obu rodzajów schedulowania najlepszy wynik osiągamy przy 25 procent. Dzieje się tak ponieważ cały problem udaje się perfekcyjnie zrównoleglić i każdy watek wykonuje prace na raz i ma taki sam rozmiar problemu.

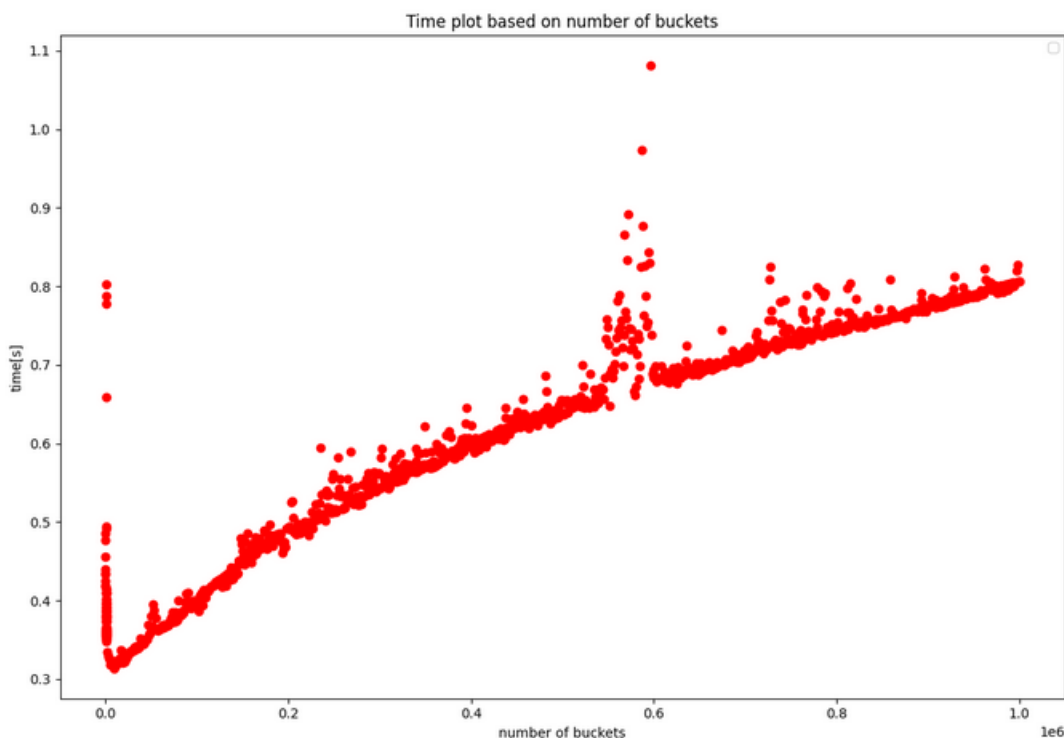
## 3 Sortowanie kubełkowe.

### 3.1 Opis środowiska.

Badanie algorytmu kubełkowego przeprowadzono na superkomputerze Ares. Według specyfikacji, ma on 532 węzły, CPU 48 cores, Intel(R) Xeon(R) Platinum 8268 CPU @ 2.90GHz i 192GB pamięci RAM.

### 3.2 Wybór rozmiaru problemu oraz ilości kubełków.

Rozmiar tablicy wynosi  $10^6$  B. Dla takiego rozmiaru sprawdziłem jak zachowuje się algorytm sekwencyjnego sortowania kubełkowego w zależności od ilości kubełków. Wyniki przedstawione na Rysunku 6.



Rysunek 6: Wykres czasu sortowania sekwencyjnego dla różnych wielkości kubełków.

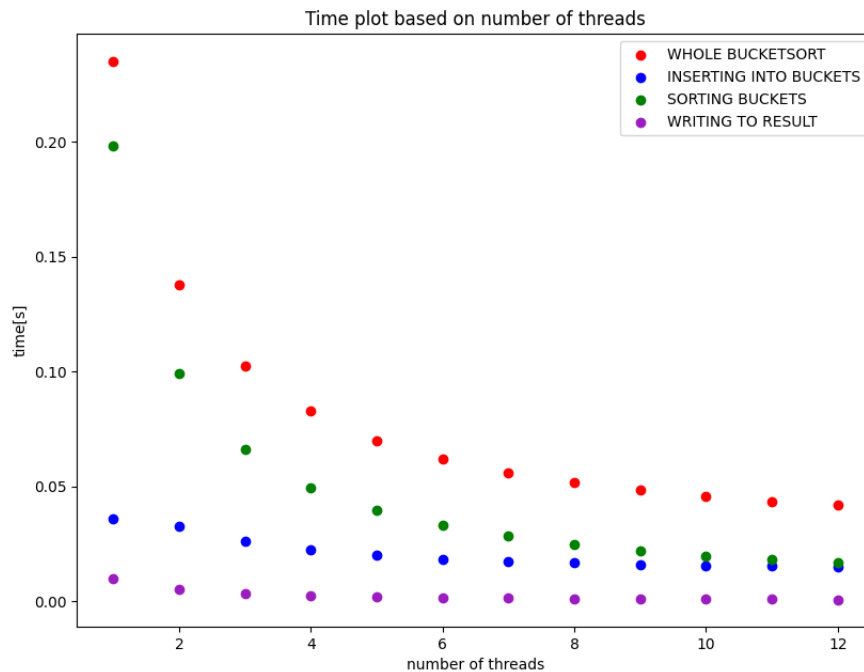
Z wykresu można wywnioskować, że najlepszy rozmiar znajduje się blisko 1000. Według teorii dla sortowania kubełkowego powinno wybrać się pierwiastek wielkości tablicy jako ilość kubełków, co zgadza się z wynikami na wykresie. Z tego względu dalej będę testował algorytm dla 1000 kubełków.

### 3.3 Przeprowadzenie badań.

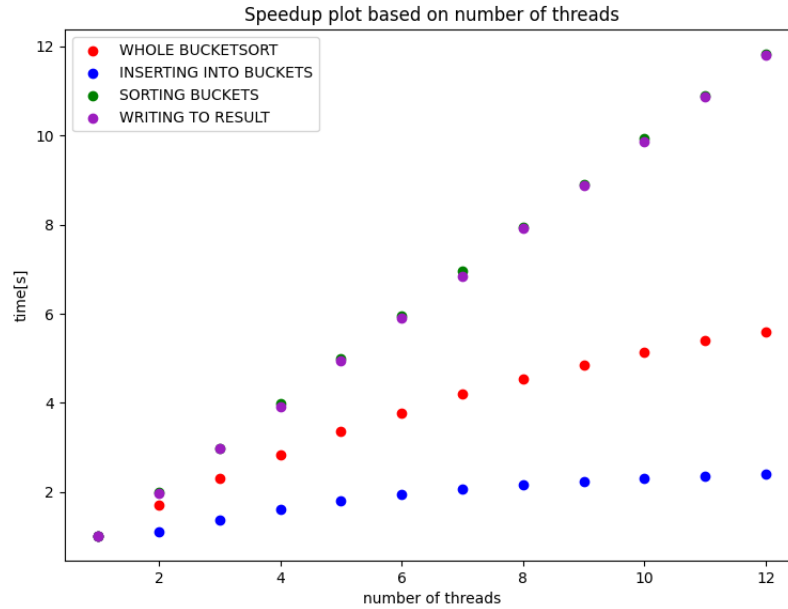
Algorytm sortowania został uruchomiony 20 razy dla ilości watków od 1 do 12 na superkomputerze Ares. Wyniki z każdej próby zostały uśrednione a następnie przeanalizowane.

### 3.4 Wyniki testowania równoległego algorytmu sortowania kubełkowego.

Na Rysunku 7 i Rysunku 8 przedstawiłem czas oraz przyspieszenie policzone na podstawie prawa Amdhala:



Rysunek 7: Wykres czasu sortowania równoległego dla różnej ilości procesorów.



Rysunek 8: Wykres przyspieszenia sortowania równoległego dla różnej ilości procesorów.

### 3.5 Wnioski z przeprowadzonych badań sortowania kubełkowego równoległego.

- Czas wykonania całego algorytmu skaluje się wraz z dodaniem kolejnych procesorów.
- Najmniej czasu zajmuje wpisywanie posortowanych kubełków do wynikowej tablicy.
- Najdłużej trwa sortowanie kubełków.
- Wpisywanie do kubełków nie skaluje się dobrze, ponieważ każdy watek wykonuje taką samą pracę.
- Wpisywanie do wynikowej tablicy nie skaluje się dobrze. Moim zdaniem spowodowane jest to, że każdy watek musi policzyć przesuniecie, od którego musi zaczynać wpisywanie tablicy dodatkowo samo wpisywanie zajmuje bardzo mało czasu nawet dla sekwencyjnej wersji problemu.
- Każdy element algorytmu w jakimś stopniu skaluje się wraz z dodaniem kolejnych procesorów.

## 4 Kod, opis użytych struktur danych oraz sekcja parallel.

Kod programu przedstawiony na Listingu 1. Co ważne cały algorytm został zamknięty w jednej sekcji parallel. Do przechowywania wartości został użyty vector, a pomiar czasu liczony jest za pomocą sekcji master.

Listing 1: Równoległe sortowanie kubkowe.

```
#include <iostream>
#include <cstdlib>
#include <random>
#include <string>
#include <omp.h>
#include <typeinfo>
#include <algorithm>

using namespace std;

double times[4];

void bucket_sort(vector<long long> &v, long long number_of_buckets, int threads)
{
    //   cigamy   rozmiar tablicy i tworzymy kube ki
    const long long n = v.size();
    vector<vector<long long>> buckets(number_of_buckets);

    double start_time_putting_in_buckets;
    double start_time_sorting_elements;
    double start_time_writing;

#pragma omp parallel
    {
        // id i ilo   w tk w
        int thread_id = omp_get_thread_num();
        long long thread_count = omp_get_num_threads();

        // *** WRITING INTO BUCKETS ***
#pragma omp master
        {
            start_time_putting_in_buckets = omp_get_wtime();
        }

        // definiujemy zakresy kube ka
        long long thread_offset = n / thread_count;
        long long bucket_lower = thread_id * (number_of_buckets / thread_count);
        long long bucket_upper = (thread_id + 1) * (number_of_buckets / thread_count);

        if (thread_id == thread_count - 1)
            bucket_upper = number_of_buckets;

        // Umieszczamy elementy we w a ciwych kube kach iteruj c przez ca   tablic   zaczyna
        for (long long i = thread_offset; i < n; ++i)
        {
            long long bucket_index = (number_of_buckets * v[i]) / n;
            if (bucket_index >= bucket_lower && bucket_index < bucket_upper)
            {
                buckets[bucket_index].push_back(v[i]);
            }
        }
        for (long long i = 0; i < thread_offset; ++i)
        {
```

```

        long long bucket_index = (number_of_buckets * v[i]) / n;
        if (bucket_index >= bucket_lower && bucket_index < bucket_upper)
        {
            buckets[bucket_index].push_back(v[i]);
        }
    }

#pragma omp master
    {
        times[1] = omp_get_wtime() - start_time_putting_in_buckets;
    }

    // bariera, poniewa mo e by tak, e jaki w tke sko czy prac szybciej a teraz b
#pragma omp barrier

// *** SORTING BUCKETS ***
#pragma omp master
    {
        start_time_sorting_elelements = omp_get_wtime();
    }
#pragma omp for schedule(static)
for (int i = 0; i < number_of_buckets; i++)
    {
        sort(buckets[i].begin(), buckets[i].end());
    }

#pragma omp master
    {
        times[2] = omp_get_wtime() - start_time_sorting_elelements;
    }

// *** WRITING INTO RESULT LIST ***
#pragma omp master
    {
        start_time_writing = omp_get_wtime();
    }
    // Wpisywanie posortowanych bucket w do tablicy
    // Dla ka dego w tku b dzie r ny start = i
    // ka dy policzy sobie prefix sum i na jego podstawie powpisuje odpowiednie buckety na odp
    int last_bucket = 0;
    int prev_buckets_sizes = 0;
#pragma omp for schedule(static)
for (int i = 0; i < number_of_buckets; i++)
    {
        for (int j = last_bucket; j < i; j++)
        {
            prev_buckets_sizes += buckets[j].size();
        }
        last_bucket = i;
        int e = prev_buckets_sizes;
        for (int k = 0; k < buckets[i].size(); k++)
        {
            v[e] = buckets[i][k];
            e++;
        }
    }

```

```

        }
    }
#pragma omp master
    {
        times[3] = omp_get_wtime() - start_time_writing;
    }
}

int main(int argc, char **argv)
{
    if (argc != 4)
    {
        printf("invalid number of arguments");
        return 1;
    }

    // Pobranie parametrów w programie
    unsigned long long int arr_size = stoull(argv[1]);
    int threads = atoi(argv[2]);
    int number_of_buckets = atoi(argv[3]);

    // Stworzenie tablicy do posortowania
    vector<long long> data = vector<long long>(arr_size);

    // Ustalenie ilości działających wątków
    omp_set_dynamic(0);
    omp_set_num_threads(threads);

    // Generator seedujemy osobno dla każdego wątku
#pragma omp parallel default(none) shared(data, arr_size)
    {
        mt19937_64 rng(random_device{}());
        uniform_int_distribution<long long> distribution(1, arr_size - 1);

        // Losowanie liczb do tablicy
#pragma omp for schedule(static)
        for (int I = 0; I < arr_size; I++)
            data[I] = distribution(rng);
    }

    // Wywołanie wspólnego sortowania
    double start, end;
    start = omp_get_wtime();
    bucket_sort(data, number_of_buckets, threads);
    end = omp_get_wtime();
    times[0] = end - start;

    // Sprawdzanie czy posortowana
    for (int i = 0; i < arr_size - 1; i++)
    {
        if (data[i + 1] < data[i])
        {

```

```
        cout << "ERROR" << endl;
    }
}

// Koniec programu
return 0;
}
```

## 5 Porównanie obu rodzajów implementacji.

### 5.1 Przedstawienie drugiego algorytmu.

Drugi algorytm opiera się o następujące zasady:

1. Każdy wątek czyta przydzielony do niego fragment tablicy.
2. Wszystkie wątki współdzieli kubelki przy czytaniu początkowej tablicy.
3. Następnie każdy wątek dostaje odpowiednie kubelki do posortowania.
4. Każdy wątek wpisuje posortowane kubelki do odpowiedniego miejsca w tablicy.

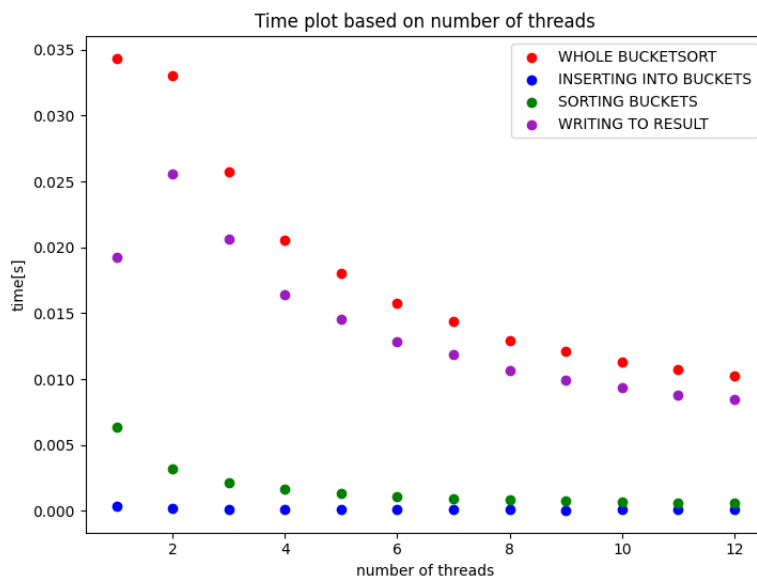
Różnica od pierwszego rodzaju algorytmu jest taka, że przy zapisie do kubelków może wystąpić konflikt. Wymagane jest w takim wypadku użycia jakiegoś mechanizmu ochrony danych wspólnych.

Algorytm został przetestowany dla wielkości tablicy  $2^{20}$  B i  $10^3$  kubelków.

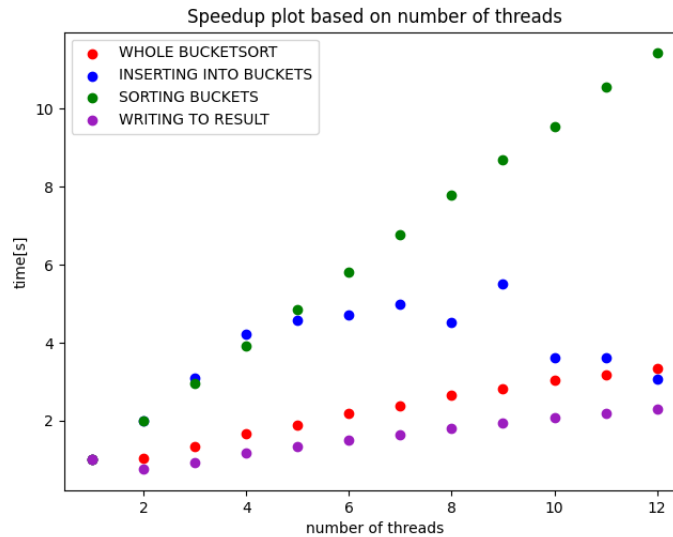


## 5.2 Porównanie wyników algorytmów.

Na Rysunek 9 i Rysunek 10 przedstawione badania algorytmu drugiego implementowanego przez drugą osobę z zespołu.



Rysunek 9: Wykres przyspieszenia sortowania równoległego dla różnej ilości procesorów (algorytm drugi).



Rysunek 10: Wykres przyspieszenia sortowania równoległego dla różnej ilości procesorów (algorytm drugi).

Porównując z wynikami algorytmu pierwszego:

1. Oba algorytmy skalują się liniowo wraz z dodawaniem kolejnych wątków.
2. W pierwszym algorytmie widać, że najdłużej trwa sortowanie kubelków, a w drugim wpisywanie do tablicy wynikowej.
3. Problem z wykresami dla algorytmu drugiego jest błąd w pierwszych pomiarach. Dla wpisywania do tablicy wynikowej widać wyłamanie z trendu. Spowodowane może być to małą ilością powtórzeń doświadczenia lub dziwnym zachowaniem algorytmu równoległego dla jednego procesora.