Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського»

Факультет інформатики та обчислювальної техніки Кафедра ІПІ

Звіт

з лабораторної роботи №3 з дисципліни «Алгоритми та структури даних 2. Структури даних»

«Метод швидкого сортування»

Виконав ІП-23 Зубарев Микола Костянтинович

Перевірив Соколовський В.В.

3MICT

1. МЕТА ЛАБОРАТОРНОЇ РОБОТИ	3
2. ЗАВДАННЯ	4
3. ВИКОНАННЯ	5
3.1 Аналіз алгоритму на відповідність властивостям	5
3.2 Псевдокод алгоритму	5
3.3 Аналіз часової складності	6
3.4 Програмна реалізація алгоритму	6
3.4.1 Вихідний код	6
3.5 Тестування алгоритму	10
3.5.1 Графіки залежності часових характеристик оцінювання від	розмірності
масиву	10
4. ВИСНОВОК	12

1. МЕТА ЛАБОРАТОРНОЇ РОБОТИ

Мета роботи — вивчити основні методи аналізу обчислювальної складності алгоритмів швидкого сортування і оцінити поріг їх ефективності.

2.3АВДАННЯ

Виконати аналіз алгоритму швидкого сортування на відповідність наступним властивостям (таблиця 2.1):

- стійкість;
 - «природність» поведінки (Adaptability);
- базуються на порівняннях;
- необхідність додаткової пам'яті (об'єму);
- необхідність в знаннях про структуру даних.

Записати алгоритм внутрішнього сортування за допомогою псевдокоду (чи іншого способу по вибору).

Провести аналіз часової складності в гіршому, кращому і середньому випадках та записати часову складність в асимптотичних оцінках.

Виконати програмну реалізацію алгоритму на будь-якій мові програмування з фіксацією часових характеристик оцінювання (кількість порівнянь, кількість перестановок, глибина рекурсивного поглиблення та іншев залежності від алгоритму).

Провести ряд випробувань алгоритму на масивах різної розмірності (10, 100, 1000, 5000, 10000, 20000, 50000 елементів) і різних наборів вхідних даних (впорядкований масив, зворотно упорядкований масив, масив випадкових чисел) і побудувати графіки залежності часових характеристик оцінювання від розмірності масиву, нанести на графік асимптотичну оцінку гіршого і кращого випадків для порівняння.

Зробити порівняльний аналіз двох алгоритмів.

Зробити узагальнений висновок з лабораторної роботи.

Таблиця 2.1 – Варіанти алгоритмів

№	Алгоритм сортування
1	Звичайне швидке сортування
2	Швидке сортування з 3-медіаною в якості опорного елемента

3. ВИКОНАННЯ

3.1 Аналіз алгоритму на відповідність властивостям

Аналіз алгоритму звичайного швидкого сортування та швидкого сортування з медіаною в якості опорного елемента на відповідність властивостям наведено в таблиці 3.1.

TD 6 0 1			•		
Таолиня З.Т	 Аналіз алго 	ритму на	В1ЛПОВ	1ЛН1С	гь властивостям
тислици э.т	I III WII O	pilling ile	ридиов	,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,	LD Diluctifibee 171101

Властивість	Quick Sort	Quick Sort (з медіаною)
Стійкість	Hi	Hi
«Природність»	Так	Так
поведінки		
Базуються на	Так	Так
порівняннях		
Необхідність в	Hi	Hi
додатковій		
пам'яті(об'єм)		
Необхідність в	Необхідні базові знання	Необхідні базові знання
знаннях про	про масиви	про масиви
структури даних	_	_

3.2 Псевдокод алгоритму

```
Алгоритм QuickSort(arr, low, high) {
    if (low < high) {
        pi = partition(arr, low, high);
        QuickSort(arr, low, pi - 1); // Before pi
        QuickSort(arr, pi + 1, high); // After pi
    }
}

Функція partition (arr, low, high) {
    pivot = arr[high];
    i = (low - 1)
    for (j = low; j <= high- 1; j++) {
        if (arr[j] < pivot) {
            i++
```

```
swap arr[i] and arr[j]
}
swap arr[i + 1] and arr[high])
return (i + 1)
}
```

3.3 Аналіз часової складності

Часова складність алгоритму швидкого сортування залежить від кількості елементів, які потрібно відсортувати, і від того, які елементи включено до сортування.

Сортування	Найкращий	Випадковий	Найгірший(впорядкований
	(впорядкований)		у зворотньому напрямку)
QuickSort	O(n*log(n))	O(n*log(n))	$O(n^2)$
QuickSort	O(n*log(n))	O(n*log(n))	$O(n^2)$
з медіаною			

3.4 Програмна реалізація алгоритму

3.4.1 Вихідний код

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import random
import math

def InsertionSort(arr, flag):
    count = count2 = 0
    for i in range(1, len(arr)):
        key = arr[i]
        j = i - 1
        while j >= 0:
            count += 1
            if key < arr[j]:
                arr[j + 1] = arr[j]
                j -= 1
                count2 += 1
        else:
            break
        arr[j + 1] = key
if flag:
        return count
else:</pre>
```

```
return count + count2
def partition(arr, low, high, flag):
   pivot = arr[high]
    count = 0
    count2 = 0
    for j in range(low, high):
        count += 1
            count2 += 1
            arr[i], arr[j] = arr[j], arr[i]
    arr[i+1], arr[high] = arr[high], arr[i+1]
    if flag:
        return i + 1, count
    if arr[r] < arr[mid] < arr[l] or arr[l] < arr[mid] <</pre>
arr[r]:
        return mid
    elif arr[mid] <= arr[r] <= arr[l] or arr[l] <= arr[r] <=</pre>
arr[mid]:
    else:
def partition median(array, left, right, flag):
    count = 0
    count2 = 0
   mid = median(array, left, right)
   array[mid], array[right] = array[right], array[mid]
   pivot = array[right]
    i = left - 1
    for j in range(left, right):
        count += 1
        if array[j] <= pivot:</pre>
            count2 += 1
            array[i], array[j] = array[j], array[i]
    count2 += 1
    array[i+1], array[right] = array[right], array[i+1]
    if flag:
def OuickSort(arr, low, high, flag):
        pivot index, comparison = partition(arr, low, high,
flag)
        comparison += OuickSort(arr, low, pivot index-1,
flag) [1]
```

```
comparison += OuickSort(arr, pivot index+1, high,
flag)[1]
        return arr, comparison
    else:
        return arr, 0
def OuickSortWithMedian(array, left, right, flag):
    if right - left > 2:
        pivotindex, result1 = partition median(array, left,
right, flag)
        result += OuickSortWithMedian(array, left, pivotindex-
1, flag)
        result += OuickSortWithMedian(array, pivotindex + 1,
right, flag)
        result += InsertionSort(array[left:right + 1], flag)
    return result
    fp = np.polyfit(sizes, arr, 2)
    f = np.poly1d(fp)
    return f
        graph()
   a3 = random.sample(range(1, n+1), n)
   flag = False
   b = [i * math.log(i) for i in sizes]
    o1 = [OuickSort(a1[:size], 0, size-1, flag) for size in
sizesl
    o2 = [OuickSort(a2[:size], 0, size-1, flag) for size in
sizes]
    o3 = [OuickSort(a3[:size], 0, size-1, flag) for size in
sizes]
    op1 = [tup[1] for tup in o1]
    op2 = [tup[1] for tup in o2]
    op3 = [tup[1] for tup in o3]
    op1 m = [OuickSortWithMedian(a1[:size], 0, size-1, flag)
for size in sizes]
    op2 m = [OuickSortWithMedian(a2[:size], 0, size-1, flag)
```

```
op3 m = [OuickSortWithMedian(a3[:size], 0, size-1, flag)
   gr1 = apr(sizes, op1)
   gr2 = apr(sizes, op2)
   gr3 = apr(sizes, op3)
   gr1 m = apr(sizes, op1 m)
   gr2_m = apr(sizes, op2_m)
   gr3 m = apr(sizes, op3 m)
   plt.title('Quick Sort')
   plt.plot(sizes, w, color='purple', label="Worst time
   plt.plot(sizes, b, 'y', label="Best time asymptote",
   plt.plot(sizes, gr1(sizes), 'g', label="Best",
   plt.plot(sizes, gr2(sizes), 'r', label="Worst",
   plt.plot(sizes, gr3(sizes), 'b', label="Random",
   plt.xlabel('Elements')
   plt.ylabel('Operations')
   plt.legend(loc="upper left")
   plt.show()
   plt.title('Quick Sort with median')
   plt.plot(sizes, gr1 m(sizes), 'g', label="Best",
   plt.plot(sizes, gr2 m(sizes), 'r', label="Worst",
   plt.plot(sizes, gr3 m(sizes), 'b', label="Random",
   plt.xlabel('Elements')
   plt.ylabel('Operations')
   plt.legend(loc="upper left")
   plt.show()
def file add():
   file path = name
   with open(file path, 'r') as file:
       numbers = [int(line.strip()) for line in
file.readlines()]
   size = len(numbers)
   numbers2 = numbers.copy()
   flag = True
   array, comp = OuickSort(numbers, 0, size - 1, flag)
   comp2 = OuickSortWithMedian(numbers2, 0, size - 1, flag)
       out.write(str(comp) + " " + str(comp2))
```

```
out.write("\n")
out.close()
print(str(comp) + " " + str(comp2))

if __name__ == '__main__':
    choice()
```

3.5 Тестування алгоритму

На рисунках показані приклади роботи програми сортування двох алгоритмів для масивів на 10, 100 і 500 елементів відповідно. На рисунках упорядкований масив - червоний графік, зворотно упорядкований масив - чорний графік, випадкова послідовність - синій графік, також показані асимптотичні оцінки гіршого — пурпурний (маджента) графік і кращого - жовтий графік - випадків для порівняння.

3.5.1 Графіки залежності часових характеристик оцінювання від розмірності масиву

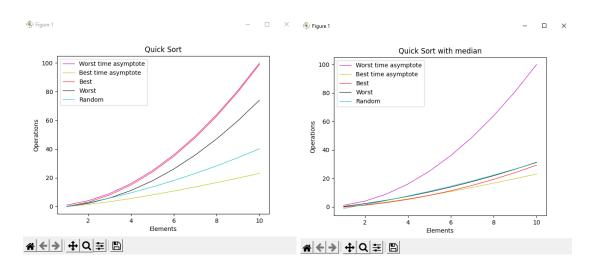


Рисунок 3.5.1(1) – Сортування масиву на 10 елементів

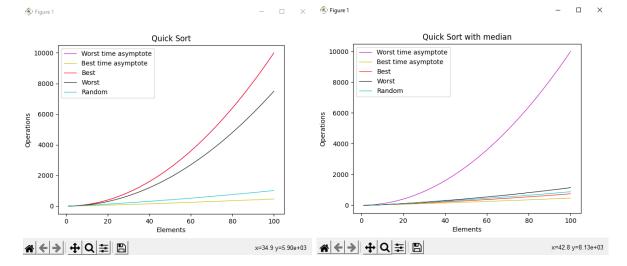


Рисунок 3.5.1(2) – Сортування масиву на 100 елементів

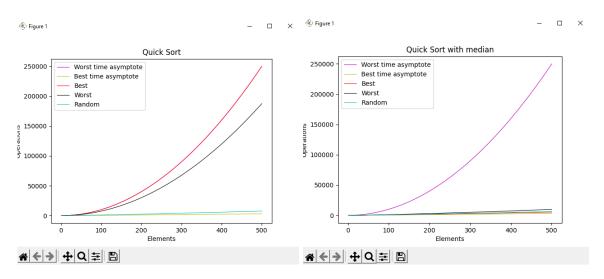


Рисунок 3.5.1(3) – Сортування масиву на 500 елементів

4. ВИСНОВОК

У ході даної роботи було реалізовано дві модифікації алгоритму швидкого сортування (Quick Sort) і порівняно їх швидкодію на основі підрахунку кількості порівнянь елементів масиву під час виконання алгоритмів.

Результати показали, що швидкість алгоритмів швидкого сортування значно залежить від властивостей вхідних даних. У найкращому випадку, коли дані вже відсортовані або розташовані випадково, всі модифікації Quick Sort демонструють подібну швидкість з часовою складністю O(nlogn). Однак, у найгіршому випадку, коли масив відсортований в зворотному порядку, часова складність може досягати O(n^2), що робить алгоритми менш ефективними.

Для порівняння швидкодії модифікацій алгоритму Quick Sort було використано підрахунок кількості порівнянь елементів масиву. Цей критерій дозволяє оцінити ефективність алгоритмів та порівняти їх між собою. Проте варто зауважити, що кількість порівнянь може бути лише однією з багатьох метрик оцінки швидкодії алгоритмів.

Загалом, робота над реалізацією та порівнянням модифікацій алгоритму швидкого сортування дозволила отримати уявлення про їхню швидкодію залежно від властивостей вхідних даних.