# Лабораторная работа 1 Асимптотическая сложность

Финоченко Александр Викторович Б02-201

**Цель работы:** проверить прямыми измерениями времени асимптотическую сложность алгоритмов по времени в зависимости от объёма данных.

#### Поиск

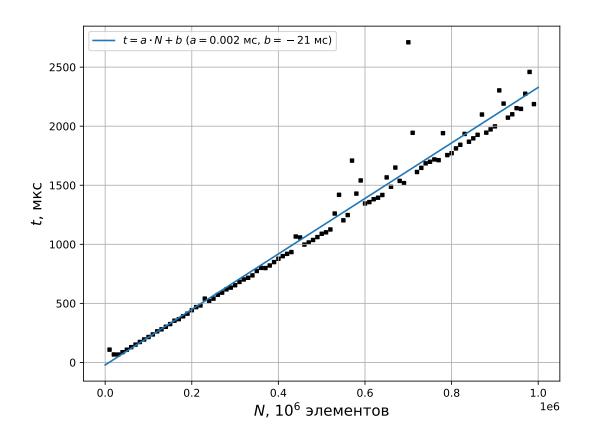
### Полный перебор (папка exhaustive\_search)

Сначала было измерено время для полного перебора (папка exhaustive\_search). Для каждого N сразу в программе находилось среднее время для 1000 измерений.

Код функции полного перебора:

```
int exhaustive_search(int* A, int N, int value) {
  for (int i = 0; i < N; i++) {
    if (A[i] == value)
      return i;
  }
  return -1;
}</pre>
```

Чтобы построить график воспользуемся МНК. Если график представим в виде t=aN+b, то по МНК



Получаем хорошую линейную зависимость времени от объёма данных.

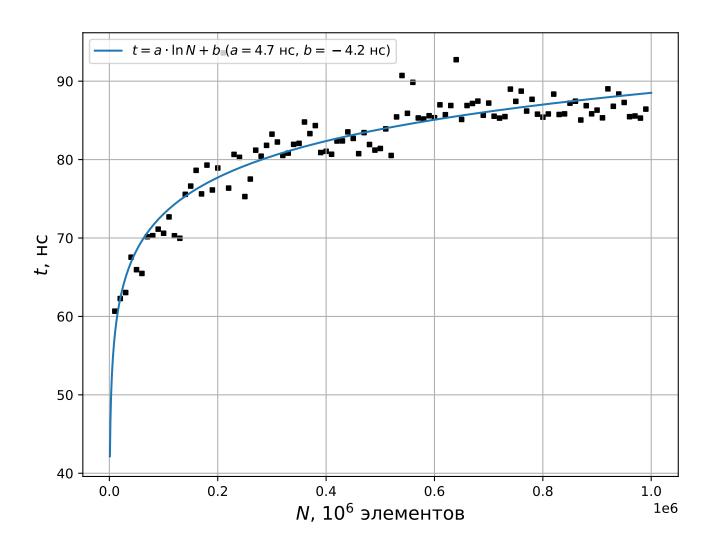
#### Бинарный поиск (папка binary search)

Для измерения использовалась программа из папки binary\_search. При малом количестве повторений программа выдавала сильно разные значения времени, поэтому было выбрано делать для одного N 100000000 измерений в одной программе.

Код функции бинарного поиска имеет вид

```
int binary_search(int* A, int N, int value) {
   int a = 0, b = N - 1, mid;
   bool flag = false;
   while ((a <= b) && (flag == false)) {
      mid = (a + b) / 2;
      if (A[mid] == value) return mid;
      if (A[mid] > value) b = mid - 1;
      else a = mid + 1;
   }
   return -1;
}
```

Если график представим в виде  $t = a \log_2 N + b$ , то по МНК



Получаем нормальную логарифмическую зависимость времени от объёма данных.

## Сумма двух

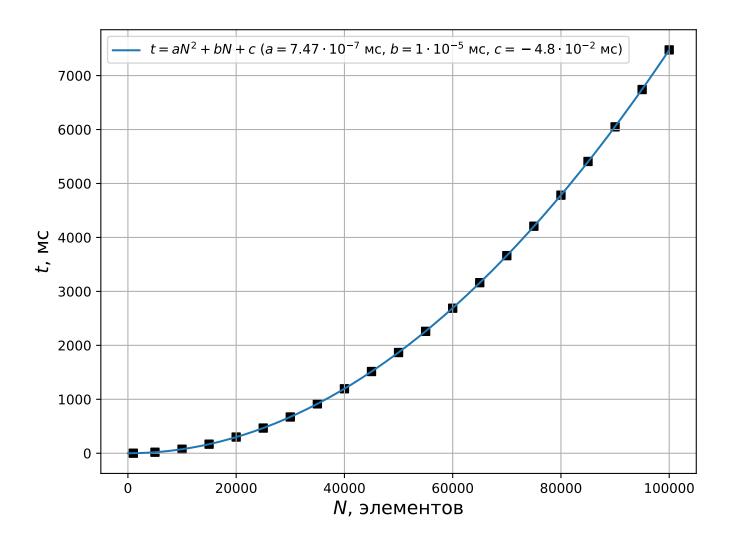
# Полный перебор $O(N^2)$ (папка sum of two)

Было измерено время для полного перебора с вложенным циклом . Для каждого N сразу в программе находилось среднее время для 1000 измерений.

Код функции полного перебора представлен ниже

```
void sum_search(int* A, int N, int value) {
  for (int i = 0; i < N - 1; i++) {
    for (int j = i + 1; j < N; j++) {
        if (A[i] + A[j] == value) {
            cout << i << " " << j << "\n";
            return;
        }
     }
}</pre>
```

Если график представим в виде  $t=a\log_2 N+b$ , то по МНК  $a=7.47\cdot 10^{-7}$  мс,  $b=1\cdot 10^{-5}$  мс,  $c=-4.8\cdot 10^{-2}$  мс.



Получаем хорошую квадратичную зависимость времени от объёма данных.

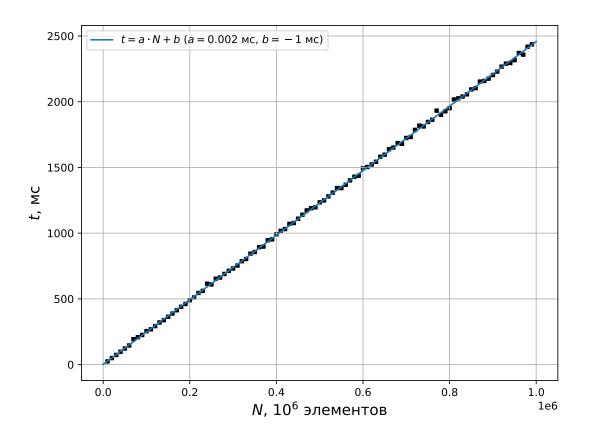
### Алгоритм поиска O(N) (папка sum ON)

Код функции, работающей по алгоритму с асимптотикой O(N), представлен ниже

```
void sum_of_two(int* A, int N, int value) {
  int i = 0, j = N - 1;
  while (i != j) {
    if (A[i] + A[j] == value) {
      cout << i << " " << j << "\n";
      return;
    }
    if (A[i] + A[j] > value)
      j--;
    else
      i ++;
}
```

Берутся два крайних индекса, если сумма значений больше, то уменьшаем верхний индекс, меньше – увеличиваем нижний, если равна – выводим значения. Заметим, что этот алгоритм корректно работает. Для каждого N сразу в программе находилось среднее время для 1000 измерений.

Чтобы построить график воспользуемся МНК. Если график представим в виде t=aN+b, то по МНК



# Часто используемый элемент

Приведем три стратегии

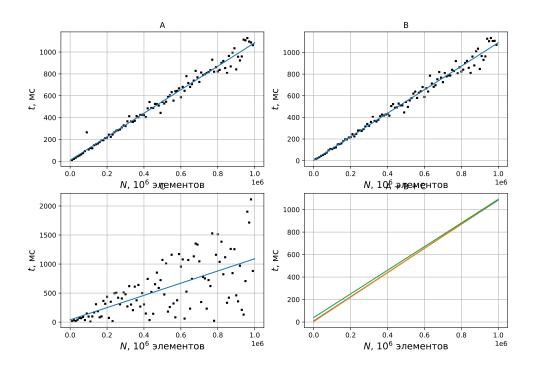
```
void strategy_A(int* A, int N) {
   for (int i = 1; i < N; i++) {</pre>
     if (A[i] != A[0]) {
        int temp;
        temp = A[0];
       A[0] = A[i];
        A[i] = temp;
    }
9
10 }
void strategy_B(int* A, int N) {
  for (int i = 1; i < N; i++) {</pre>
     if (A[i] != A[0]) {
        int temp;
        temp = A[i-1];
        A[i-1] = A[i];
        A[i] = temp;
    }
9
10 }
void strategy_C(int* A, int N) {
    int carr[MAX_RAND + 1] = {0};
   for (int i = 0; i < N; i++) {</pre>
```

```
1 void strategy_C(int* A, int N) {
2    int carr[MAX_RAND + 1] = {0};
3    for (int i = 0; i < N; i++) {
4        carr[A[i]]++;
5    }
6    for (int i = 1; i < N; i++) {
7        if (carr[A[i]] > carr[A[i - 1]]) {
8          int temp = A[i - 1];
9        A[i - 1] = A[i];
10        A[i] = temp;
11    }
12    }
13 }
```

#### Равномерный массив

Равномерный массив был создан просто как последовательность чисел от 1 до N. Т.к. у равномерного массива все числа встречаются 1 раз, то для поиска было выбрано случайное число.

Приведём графики

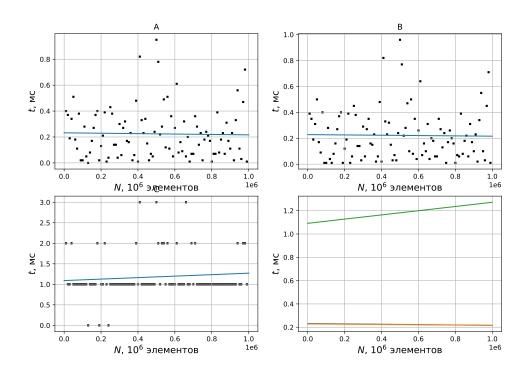


Видно, что асимптотика не зависит от стратегии.

### Неравномерный массив

Неравномерный массив был создан просто как случайных чисел от 1 до  $MAX_RAND$ . Т.к. у неравномерного массива числа могут встретиться несколько раз, для поиска выбирается наиболее распространенное число число.

Приведём графики



Видим, что стратегии A и B дают асимптотику O(1). Стратегия C всё равно даёт O(N).