

# Отчет по лабораторной работе №1

---

## Введение в алгоритмы. Сложность. Поиск

---

**Дата:** 2025-10-03 **Семестр:** 3 курс 1 полугодие - 5 семестр **Группа:** ПИЖ-б-о-23-2(2) **Дисциплина:** Анализ сложности алгоритмов  
**Студент:** Блинов Виктор Александрович

### Цель работы

Освоить понятие вычислительной сложности алгоритма. Получить практические навыки реализации и анализа линейного и бинарного поиска. Экспериментально подтвердить теоретические оценки сложности  $O(n)$  и  $O(\log n)$ .

---

### Теоретическая часть

Алгоритмическая сложность характеризует количество ресурсов (времени и памяти), необходимых алгоритму для обработки входных данных размера  $n$ .

- **Асимптотический анализ** — анализ поведения алгоритма при  $n \rightarrow \infty$ , что позволяет абстрагироваться от аппаратных особенностей и констант.
  - **O-нотация** («О-большое») — верхняя асимптотическая оценка роста функции, описывающая наихудший сценарий работы алгоритма.
  - **Линейный поиск (Linear Search)** — последовательный перебор всех элементов массива до нахождения целевого значения. Сложность:  **$O(n)$** .
  - **Бинарный поиск (Binary Search)** — поиск элемента в отсортированном массиве путём деления интервала поиска пополам. Сложность:  **$O(\log n)$** . Требуется предварительной сортировки массива.
- 

### Практическая часть

#### Выполненные задачи

- ☒ Реализована функция линейного поиска `linear_search(arr, target)`.
  - ☒ Реализована функция бинарного поиска `binary_search(arr, target)`.
  - ☒ Проведён теоретический анализ сложности функций.
  - ☒ Замерено время выполнения алгоритмов на массивах различных размеров.
  - ☒ Результаты визуализированы в виде графиков с линейной и логарифмической шкалой.
  - ☒ Добавлены характеристики ПК и проведён анализ расхождений теории и практики.
- 

#### Ключевые фрагменты кода

```
# Линейный поиск O(n)
def linear_search(arr, target):
```

```
for i in range(len(arr)):      # O(n)
    if arr[i] == target:      # O(1)
        return i             # O(1)
return None                    # O(1)

# Бинарный поиск O(log n)
def binary_search(arr, target):
    left, right = 0, len(arr) - 1    # O(1)
    while left <= right:             # O(log n)
        mid = (left + right) // 2    # O(1)
        if arr[mid] == target:       # O(1)
            return mid               # O(1)
        elif arr[mid] < target:      # O(1)
            left = mid + 1           # O(1)
        else:
            right = mid - 1          # O(1)
    return None                     # O(1)
```

## Результаты выполнения

### Характеристики ПК для тестирования

```
Процессор: 12th Gen Intel(R) Core(TM) i5-12450H 2.00 GHz
Оперативная память: 16 GB DDR4
ОС: Windows 11 Pro
Python: 3.10.10
```

### Экспериментальные данные

Размер массива	Linear (ms)	Binary (ms)
n= 1000	linear=0.01339 ms	binary=0.00092 ms
n= 2000	linear=0.03028 ms	binary=0.00105 ms
n= 5000	linear=0.06908 ms	binary=0.00115 ms
n= 10000	linear=0.14336 ms	binary=0.00124 ms
n= 20000	linear=0.28706 ms	binary=0.00160 ms
n= 50000	linear=0.77764 ms	binary=0.00177 ms
n=100000	linear=1.38712 ms	binary=0.00187 ms
n=200000	linear=3.13556 ms	binary=0.00213 ms

- **time\_vs\_n\_linear.png** — график зависимости времени поиска от размера массива в линейной шкале.
- **time\_vs\_n\_loglog.png** — график зависимости времени поиска в логарифмической шкале (log-log).

Графики показывают линейный рост времени работы линейного поиска и логарифмический — бинарного поиска, что подтверждает теоретическую асимптотику.

---

## Тестирование

- ☒ Поиск проверен на элементах в начале, середине, конце массива и на отсутствующем элементе.
  - ☒ Замеры времени проведены на массивах от 1 000 до 200 000 элементов.
- 

## Выводы

1. Линейный поиск показал рост времени выполнения, пропорциональный размеру массива, что соответствует  $O(n)$ .
  2. Бинарный поиск масштабируется значительно лучше и демонстрирует рост близкий к  $O(\log n)$ , особенно на больших массивах.
  3. Эксперимент подтвердил теоретические оценки сложности; небольшие расхождения связаны с влиянием констант, особенностями Python и архитектуры ПК.
- 

## Ответы на контрольные вопросы

### 1. Что такое асимптотическая сложность алгоритма и зачем она нужна?

Асимптотическая сложность — это оценка количества ресурсов алгоритма в зависимости от размера входных данных  $n$ . Нужна для сравнения эффективности алгоритмов и выбора оптимальных решений при работе с большими данными.

### 2. Разница между $O(1)$ , $O(n)$ и $O(\log n)$ . Примеры:

- $O(1)$  — время не зависит от размера входных данных (доступ к элементу массива).
- $O(n)$  — время растёт линейно (линейный поиск).
- $O(\log n)$  — время растёт логарифмически (бинарный поиск в отсортированном массиве).

### 3. Отличие линейного поиска от бинарного. Условия бинарного поиска:

Линейный поиск перебирает элементы по одному ( $O(n)$ ).

Бинарный поиск делит отсортированный массив пополам на каждом шаге ( $O(\log n)$ ); требует предварительной сортировки массива и индексного доступа.

### 4. Почему на практике время может отличаться от теоретической оценки:

Из-за скрытых констант в  $O$ -нотации, оптимизаций Python, особенностей архитектуры ПК (кэш, память), а также характера входных данных (лучший, худший, средний случай).

### 5. Как экспериментально подтвердить сложность:

Провести замеры времени выполнения на массивах разного размера, построить графики зависимости времени от  $n$  и сравнить их с теоретическими кривыми роста.

---

## Приложения

- [Исходный код программы](#)
- [Результаты замеров времени \(results.txt\)](#)

- Графики:

