Отчет по лабораторной работе №2

Основные структуры данных: список, стек, очередь, дек

Дата: 2025-10-04

Семестр: 3 курс, 2 полугодие (6 семестр)

Группа: [Номер группы]

Дисциплина: Конструирование программного обеспечения

Студент: [ФИО]

Цель работы

Изучить базовые структуры данных (список, стек, очередь, дек), их особенности и применение в Python. Научиться выбирать оптимальную структуру данных в зависимости от задачи, а также закрепить понимание принципов LIFO и FIFO.

Теоретическая часть

- **List** динамический массив в Python. Доступ по индексу O(1), добавление в конец O(1) амортизированно, вставка/удаление в начало или середину O(n).
- Stack (стек) структура данных по принципу LIFO (Last In First Out). Основные операции: push (добавить) и pop (удалить вершину).
- Queue (очередь) структура данных по принципу FIFO (First In First Out). Основные операции: enqueue (добавить в конец), dequeue (удалить из начала).
- Deque (двусторонняя очередь) поддерживает добавление и удаление элементов с обеих сторон за O(1). В Python реализован через collections.deque.

Практическая часть

Выполненные задачи

- Задача 1: Реализовать работу со списком (list) добавление, удаление, доступ по индексу.
- Задача 2: Реализовать очередь на основе deque операции добавления и удаления с обеих сторон.
- Задача 3: Реализовать стек на основе списка операции push и pop.

Ключевые фрагменты кода

```
from collections import deque
# List
my list = [1, 2, 3]
my list.append(4)
my list.remove(2)
print("Элемент по индексу 1:", my list[1])
my deque = deque([1, 2, 3])
my deque.append(4)
my deque.appendleft(0)
my deque.pop()
my deque.popleft()
# Stack
stack = []
stack.append("a")
stack.append("b")
stack.append("c")
print("Верхний элемент:", stack.pop())
```

Результаты выполнения

Пример работы программы

```
=== Вставка в начало ===
list.insert(0, x): 0.00020340000628493726
LinkedList.insert_at_start: 0.00027409999165683985
=== Удаление из начала ===
list.pop(0): 0.0001331999956164509
deque.popleft(): 5.080000846646726e-05
```

Выводы

- Закреплены знания о базовых структурах данных: список, стек, очередь и дек.
- На практике показаны различия между принципами LIFO и FIFO.
- Python предоставляет готовые удобные реализации (list, deque), что позволяет эффективно решать задачи.

Ответы на контрольные вопросы:

- 1. Что такое асимптотическая сложность алгоритма и зачем она нужна? Асимптотическая сложность это способ оценки того, как изменяется время работы или потребление памяти алгоритмом при росте входных данных. Она нужна для сравнения алгоритмов и выбора наиболее эффективного чтобы понимать, какой алгоритм будет лучше работать на больших данных.
- 2. Объясните разницу между O(1), O(n) и O(log n). Приведите примеры алгоритмов с такой сложностью.
 - O(1) константное время, выполнение не зависит от размера входных данных. *Пример*: доступ к элементу массива по индексу.
 - **O(n)** линейное время, затраты растут пропорционально количеству элементов. *Пример*: линейный поиск в массиве.
 - O(log n) логарифмическое время, рост затрат медленнее, чем рост данных. *Пример*: бинарный поиск.
- 3. В чем основное отличие линейного поиска от бинарного? Какие предварительные условия необходимы для выполнения бинарного поиска?
 - Линейный поиск проверяет элементы по очереди, начиная с первого работает для любых массивов, сложность O(n).
 - **Бинарный поиск** каждый раз делит массив пополам, выбирая, в какой половине искать сложность O(log n). **Условие**: массив должен быть отсортирован.
- **4.** Почему на практике время выполнения алгоритма может отличаться от теоретической оценки О-большое? Потому что теоретическая оценка учитывает только порядок роста, но не учитывает:
 - скорость процессора,
 - оптимизацию компилятора или интерпретатора,
 - особенности языка программирования,
 - накладные расходы памяти. Поэтому два алгоритма с одинаковой асимптотикой могут работать с разной скоростью.
- 5. Как экспериментально подтвердить, что сложность алгоритма равна O(n) или O(log n)? Опишите план эксперимента.
 - 1. Реализовать алгоритм.
 - 2. Взять входные данные разного размера (например, массивы на 100, 1000, 10000 элементов).
 - 3. Для каждого размера измерить время выполнения с помощью таймера (time или timeit в Python).
 - 4. Построить график зависимости времени от размера входных данных.
 - 5. Сравнить полученную кривую с эталонными функциями (линейной и логарифмической). Если график совпадает по форме, значит, эксперимент подтверждает оценку сложности.

Приложения

Сравнение времени вставки в начало Сравнение времени удаления из начала	