

**ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ АВТОНОМНОЕ
ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ
УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
«НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ
УНИВЕРСИТЕТ ИТМО»
Университет ИТМО**

**Отчёт по лабораторной работе № 1
«Рекомендации для красно-чёрного сайта»**

Выполнил работу:

Бабич Александр Петрович

Академическая группа: №J3112

Санкт-Петербург 2025

1. Цель и задачи

1.1. Цель работы

Разработка эффективной структуры данных на основе красно-чёрного дерева для хранения информации о фильмах по жанрам, обеспечивающей быстрый поиск рекомендаций на основе близости к целевому рейтингу

1.2. Задачи работы

- Спроектировать структуру узла красно-чёрного дерева, включающую название фильма, среднюю оценку, сумму оценок и их количество.
- Реализовать операции вставки фильмов в дерево с автоматическим пересчётом средней оценки и поддержанием свойств красно-чёрного дерева.
- Разработать алгоритм поиска фильмов, наиболее близких к целевому рейтингу,

2. Разбор задачи

2.1. Структура данных

Для начала разберемся с самой предоставленной структурой красно-черного дерева

- Для каждого жанра создается отдельное красно-чёрное дерево
- Узел дерева содержит:
 - Название фильма
 - Текущая средняя оценка
 - Сумма всех оценок
 - Количество оценок
- Дерево упорядочено по названиям фильмов (лексикографически)

2.2. Ключевые операции

Вставка/Обновление фильма (функция `insert`):

- При получении новой оценки:
 - Если фильм существует: обновить сумму и количество оценок, пересчитать среднее
 - Если фильма нет: создать новый узел с начальными значениями
- Поддержание свойств красно-чёрного дерева после вставки (с помощью функции `fixInsert`)

Поиск рекомендаций: В нашей лабе поиск рекомендованного фильма происходит с помощью [функции search](#) и [функции recommend](#):

- Найти фильм с оценкой, наиболее близкой к целевому значению
- При одинаковой разнице: выбрать фильм с более высоким рейтингом
- Сложность: $O(\log n)$

Приоритеты сравнения:

1. Минимальная абсолютная разница с таргетным рейтингом
2. Максимальный средний рейтинг (при равной разнице рейтингов)
3. Лексикографический порядок названий (при полном совпадении рейтингов)

3. Выделенные кейсы для автоматического тестирования

1. **Базовая вставка и проверка рейтингов** *Цель:* Проверить корректность добавления фильмов и вычисления начального среднего рейтинга. *Сценарий:*

- Добавление 3 фильмов с разными рейтингами
- Проверка существования добавленных фильмов в дереве
- Верификация точности вычисления средних оценок

Проверяемые аспекты: Корректность операций вставки, поиска и инициализации данных.

2. **Обновление средней оценки**

Цель: Убедиться в правильности пересчёта рейтинга при добавлении новых оценок.

Сценарий:

- Добавление новой оценки для существующего фильма
- Проверка обновления суммы и количества оценок
- Верификация нового среднего значения

Проверяемые аспекты: Механизм обновления данных и математическая точность вычислений.

3. **Проверка системы рекомендаций**

Цель: Тестирование алгоритма поиска ближайшего значения.

Сценарий:

- Поиск рекомендации для целевого рейтинга 8.5
- Проверка выбора фильма с минимальной разницей
- Тест приоритета более высокого рейтинга при равной разнице

Проверяемые аспекты: Корректность алгоритма рекомендаций и приоритетов выбора.

4. Проверка свойств красно-чёрного дерева

Цель: Гарантировать соблюдение основных свойств структуры.

Сценарий:

- Рекурсивная проверка цветов узлов
- Подсчёт чёрных узлов на всех путях
- Проверка отсутствия двух красных узлов подряд

Проверяемые аспекты: Соответствие структуры требованиям красно-чёрного дерева.

5. Обработка граничных случаев

Цель: Проверить устойчивость системы к экстремальным значениям.

Сценарий:

- Добавление фильма с максимальным возможным рейтингом
- Работа с отрицательными оценками
- Рекомендации для пустого дерева

Проверяемые аспекты: Обработка специальных случаев и устойчивость к переполнениям.

4. Сложности, возникшие в результате написания основного алгоритма

Разобраться как именно должна работать функция поиска и рекомендации фильма по целевому рейтингу

5. Результаты запуска алгоритма

На тестовых случаях алгоритм отработал, на входной точке отработал (Простите, setlocate тоже не справился с табличкой :((((() Вывел фильмы, их средний рейтинг и рекомендованные фильмы с таргетным рейтингом - 8.5

```
D:\lab1\cmake-build-debug\lab1.exe
Film 'Автоматический человек' (1992)' has an average rating of 5.32955
Film 'Автоматический человек 2 (1989)' has an average rating of 5.9359
Film 'Автоматический человек' (2001)' has an average rating of 7.18269
Film 'Автоматический человек' (2008)' has an average rating of 6.59701

Recommendations for target rating = 8.5:
Автоматический человек (2008) (avg rating: 6.55769)
Автоматический человек: Автоматический человек, Автоматический человек (1998) (avg rating: 7.64706)
Автоматический человек: Автоматический человек (1991) (avg rating: 6.4973)
Автоматический человек: Автоматический человек (1959) (avg rating: 7.06667)
Автоматический человек: Автоматический человек (1998) (avg rating: 8.43333)
Автоматический человек: Автоматический человек (1990) (avg rating: 6.47475)
Автоматический человек: Автоматический человек (1968) (avg rating: 6.81818)
Автоматический человек: Автоматический человек (2001) (avg rating: 7.18269)
Автоматический человек: Автоматический человек (1954) (avg rating: 9.30435)
Автоматический человек: Автоматический человек (1994) (avg rating: 9.71033)
Автоматический человек: Автоматический человек (2002) (avg rating: 7.34091)
Автоматический человек: Автоматический человек (1964) (avg rating: 7.82353)
Автоматический человек (2001) (avg rating: 6.47328)
Автоматический человек: Автоматический человек (1968) (avg rating: 7.96154)
Автоматический человек: Автоматический человек (2004) (avg rating: 5.55496)
Автоматический человек (2008) (avg rating: 6.35391)
Автоматический человек: Автоматический человек (1994) (avg rating: 9.03995)
Автоматический человек: Автоматический человек 3 (1990) (avg rating: 6.23529)
Автоматический человек: Автоматический человек, Автоматический человек (1976) (avg rating: 7.4)
Автоматический человек: Автоматический человек (2008) (avg rating: 2.32622)
Автоматический человек: Автоматический человек (2003) (avg rating: 9.3206)
Автоматический человек: Автоматический человек (1960) (avg rating: 6.86264)
Автоматический человек: Автоматический человек (2001) (avg rating: 6.06404)
Автоматический человек: Автоматический человек (2004) (avg rating: 8.2568)
Автоматический человек: Автоматический человек (1995) (avg rating: 6.39785)
Автоматический человек: Автоматический человек (2009) (avg rating: 1.55556)
Автоматический человек: Автоматический человек (2006) (avg rating: 2.29924)

Process finished with exit code 0
```

Рис. 1: Результаты main.cpp

6. Выводы

В ходе работы была успешно реализована система рекомендаций фильмов на основе красно-чёрных деревьев. Красно-черное дерево - эффективная структура данных, обеспечивающая быстрый поиск и вставку данных за ($O(\log n)$)

Полный код доступен по ссылке: <https://github.com/aiAlgo25/lab1/pull/47>

7. Реализация

7.1. Функция insert()

```
1 void insert(const std::string &film_name, double rating) {
2     Node *x = root;
3     Node *y = nullptr;
4     Node *z = new Node(film_name, rating);
5     while (x) {
6         y = x;
7         if (x->film_name == film_name) {
8
9             x->updateRating(rating);
10            delete z;
11            return;
12        }
13        if (film_name < x->film_name) {
14
15            x = x->left;
16        } else {
17            x = x->right;
18        }
19    }
20    z->parent = y;
21    if (!y) {
22
23        root = z;
24    } else if (y->film_name < film_name) {
25
26        y->right = z;
27    } else {
28        y->left = z;
29    }
30    fixInsert(z);
31 }
```

Листинг 1: Реализация вставки

7.2. Функция fixInsert()

```
1 void fixInsert(Node *node) {
2
3     while (node->parent && node->parent->color == RED) {
4         if (node->parent == node->parent->parent->left) {
5
6             Node *y = node->parent->parent->right;
7             if (y && y->color == RED) {
8
9                 y->color = BLACK;
10                node->parent->color = BLACK;
11                node->parent->parent->color = RED;
12                node = node->parent->parent;
13            } else {
14
15                if (node == node->parent->right) {
16                    node = node->parent;
17                    leftRotate(node);
18                }
19
20                node->parent->color = BLACK;
21                node->parent->parent->color = RED;
22                rightRotate(node->parent->parent);
23            }
24        } else {
25
26            Node *y = node->parent->parent->left;
27            if (y && y->color == RED) {
28
29                y->color = BLACK;
30                node->parent->color = BLACK;
31                node->parent->parent->color = RED;
32                node = node->parent->parent;
33            } else {
34
35                if (node == node->parent->left) {
36                    node = node->parent;
37                    rightRotate(node);
38                }
39
40                node->parent->color = BLACK;
41                node->parent->parent->color = RED;
42                leftRotate(node->parent->parent);
43            }
44        }
45    }
46
47    root->color = BLACK;
48 }
```

Листинг 2: Балансировка дерева

7.3. Функция search()

```
1 Node *search(const std::string &film_name) {
2     Node *current = root;
3     while (current) {
4         if (film_name == current->film_name) return current;
5
6         if (film_name < current->film_name)
7             current = current->left;
8         else
9             current = current->right;
10    }
11    return nullptr;
12 }
```

Листинг 3: Поиск

7.4. Функция recommend()

```
1 Node *recommend(double target_rating) {
2     Node *bestMatch = nullptr;
3     double bestDiff = INFINITY;
4     inOrderRecommend(root, target_rating, bestMatch, bestDiff);
5     return bestMatch;
6 }
```

Листинг 4: Рекомендации