

МОСКОВСКИЙ АВИАЦИОННЫЙ ИНСТИТУТ
(НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ)

Институт №8 «Компьютерные науки и прикладная математика»

**Лабораторные работы
по курсу «Информационный поиск»**

Выполнил: Марков Владимир Игоревич
Группа: М8О-408Б-22
Преподаватель: Кухтичев Антон Алексеевич

Москва, 2025

Содержание

1 Введение	3
2 Лабораторная работа №1: Добыча корпуса документов	3
2.1 Цель работы	3
2.2 Описание источников	3
2.3 Структура документа	3
2.4 Выделение текста	3
2.5 Статистика корпуса	4
2.6 Проверка пригодности	4
3 Лабораторная работа №2: Поисковый робот	4
3.1 Цель работы	4
3.2 Архитектура и стек технологий	4
3.3 Алгоритм работы	4
3.4 Результат	5
4 Лабораторная работа №3: Токенизация	5
4.1 Цель работы	5
4.2 Правила токенизации	5
4.3 Достоинства метода	5
4.4 Недостатки метода	5
4.5 Примеры неудачной токенизации	6
4.6 Статистика токенизации	6
4.7 Производительность	6
5 Лабораторная работа №4: Стемминг	6
5.1 Цель работы	6
5.2 Метод решения	6
5.3 Результаты	7
5.4 Интеграция в поисковую систему	7
6 Лабораторная работа №5: Закон Ципфа	7
6.1 Цель работы	7
6.2 Методика	7
6.3 Результаты	8
6.4 Причины расхождений	8
6.5 Выводы	9
7 Лабораторная работа №6: Булев индекс	9
7.1 Цель работы	9
7.2 Внутреннее представление документа	9
7.3 Реализация индексатора	9
7.3.1 Структуры данных	9
7.3.2 Метод сортировки	10
7.3.3 Бинарный формат индекса (побайтовое описание)	10
7.4 Результаты	11
7.5 Скорость индексации	11

8 Лабораторная работа №7: Булев поиск	11
8.1 Цель работы	11
8.2 Синтаксис запросов	11
8.3 Алгоритм поиска	12
8.4 Примеры запросов	12
8.5 Веб-интерфейс	12
8.6 CLI-утилита	12
8.7 Производительность	13
8.8 Тестирование корректности	13
9 Выводы	13

1 Введение

В рамках курса «Информационный поиск» была разработана полнофункциональная поисковая система, включающая подсистемы сбора данных (краулер), обработки текста (токенизация, стемминг), индексации и поиска. Ядро системы (индексация и поиск) реализовано на языке C++ с использованием собственных структур данных (вектор, хеш-таблица) в соответствии с требованиями курса.

2 Лабораторная работа №1: Добыча корпуса документов

2.1 Цель работы

Собрать и проанализировать корпус текстовых документов объемом не менее 30 000 статей для последующего использования в поисковой системе.

2.2 Описание источников

В качестве предметной области выбрана научная литература по биологии и медицине. Источниками данных послужили:

- **PubMed Central (PMC)** — полнотекстовый архив биомедицинской литературы (формат XML/HTML). Собрано 28,999 статей.
- **Wikipedia** — энциклопедические статьи по генетике и биотехнологиям (CRISPR, редактирование генов). Собрано 3,810 статей.

Документы представляют собой научные статьи и энциклопедические тексты, содержащие заголовок, авторов (при наличии), аннотацию и основной текст. Язык документов — английский.

2.3 Структура документа

«Сырой» документ (HTML/XML) содержит:

- Метаданные (DOI, журнал, дата публикации).
- Заголовок статьи (`<article-title>`, `<h1>`).
- Текст аннотации (`<abstract>`).
- Основной текст статьи, разбитый на секции (`<sec>`, `<p>`).

2.4 Выделение текста

Для выделения полезного контента использовался парсер, удаляющий служебные теги, скрипты, стили и навигационные элементы. В итоговый текстовый документ включаются:

1. Заголовок.
2. Аннотация.
3. Основной текст статьи.

2.5 Статистика корпуса

Параметр	Значение
Количество документов (всего)	32,809
из PubMed Central (PMC)	28,999
из Wikipedia	3,810
Средний размер текста (на док.)	≈ 12 КБ
Общий объем выделенного текста	≈ 400 МБ

Таблица 1: Статистика собранного корпуса

2.6 Проверка пригодности

Поиск по источникам (PubMed, PMC) доступен через официальные веб-интерфейсы и API (E-utilities), что позволяет использовать данный корпус для сравнения результатов.

3 Лабораторная работа №2: Поисковый робот

3.1 Цель работы

Разработать поисковый робот (crawler) для автоматического сбора документов с поддержкой докачки, проверки свежести и соблюдения вежливости (задержки).

3.2 Архитектура и стек технологий

Робот реализован на языке **Python**. Основные компоненты:

- **YAML-конфигурация**: параметры запуска (seeds, timeout, user-agent) вынесены в отдельный файл.
- **MongoDB**: используется для хранения метаданных документов и очереди скачивания (frontier).
- **Requests**: библиотека для HTTP-запросов с поддержкой повторных попыток (retries).

3.3 Алгоритм работы

1. **Инициализация**: чтение конфига, подключение к БД. 2. **Очередь (Frontier)**: URL добавляются в очередь со статусом `pending`. 3. **Обход**:

- Взятие URL из очереди.
- Проверка `robots.txt` (опционально) и допустимых доменов.
- Загрузка HEAD или GET для проверки заголовков.
- Загрузка тела документа.

4. **Обработка**:

- Вычисление хеша (SHA-256) контента.

- Проверка на изменения: если хеш совпадает с сохраненным, обновляется только поле `fetched_at`.
- Парсинг: извлечение текста и ссылок.
- Сохранение: запись в MongoDB (`upsert`).

5. **Докачка:** При перезапуске робот продолжает работу, выбирая из базы URL, которые еще не были посещены или требуют обновления.

3.4 Результат

Робот успешно собрал корпус документов. Реализована устойчивость к разрывам соединения и возможность остановки/продолжения работы без потери прогресса.

4 Лабораторная работа №3: Токенизация

4.1 Цель работы

Реализовать разбиение текста на токены (слова) для построения индекса.

4.2 Правила токенизации

В реализации на C++ использован следующий подход:

1. **Разбиение:** текст сканируется посимвольно.
2. **Алфавит:** токеном считается последовательность алфавитно-цифровых символов (`isalnum`).
3. **Нормализация:** все символы приводятся к нижнему регистру (`tolower`).
4. **Стемминг:** к каждому токену применяется алгоритм Портера для морфологической нормализации.

4.3 Достоинства метода

- **Простота:** минимальные требования к памяти и вычислениям.
- **Высокая скорость:** однопроходный алгоритм $O(n)$.
- **Универсальность:** работает с любым текстом на латинице.
- **Унификация словоформ:** стемминг объединяет различные формы слова.

4.4 Недостатки метода

- **Потеря информации:** агрессивный стемминг может приводить к коллизиям (например, `using` → `us`, хотя `us` — это местоимение).
- **Разбиение составных терминов:** дефисы и точки являются разделителями, поэтому CRISPR-Cas9 становится двумя токенами `crispr` и `cas9`.
- **Числовые идентификаторы:** PMC-идентификаторы и DOI становятся отдельными токенами, засоряя словарь.

4.5 Примеры неудачной токенизации

Исходный текст	Результат	Проблема
CRISPR-Cas9	crispr, cas9	Разбито на два токена
using	us	Коллизия со словом «us»
10.1101/2023	10, 1101, 2023	DOI разбит на числа
C. elegans	c, elegan	Потеря связи между родом и видом

Таблица 2: Примеры неудачной токенизации

4.6 Статистика токенизации

Параметр	Значение
Количество документов	32,809
Общее количество токенов	385,103,087
Уникальных токенов	4,432,202
Среднее токенов на документ	$\approx 11,738$

Таблица 3: Статистика токенизации

4.7 Производительность

Параметр	Значение
Время токенизации (1000 файлов, 13.6 МБ)	1.57 сек
Скорость токенизации	8,897 КБ/сек

Таблица 4: Производительность токенизатора

Зависимость от объёма: время линейно зависит от размера входных данных ($T = O(n)$), так как алгоритм однопроходный.

Оптимальность: скорость ≈ 9 МБ/сек является достаточной для данного объёма корпуса.

5 Лабораторная работа №4: Стемминг

5.1 Цель работы

Реализовать морфологическую нормализацию (стемминг) для улучшения полноты поиска.

5.2 Метод решения

Реализован алгоритм Портера (Porter Stemmer) для английского языка на C++. Алгоритм последовательно применяет ряд правил для отсечения суффиксов и окончаний. Основные шаги алгоритма:

- Step 1a: Обработка множественного числа (sses → ss, ies → i, s → Ø).
- Step 1b: Обработка окончаний ed, ing.

- Step 1c: Замена у на i.
- Step 2-4: Замена длинных суффиксов (ational → ate, izer → ize и т.д.).
- Step 5: Удаление конечного e и двойных согласных (ll → l).

5.3 Результаты

Применение стемминга позволило сократить размер словаря примерно на 30-40%, объединив различные словоформы (например, *connect*, *connected*, *connecting*, *connection* → *connect*) в один терм.

5.4 Интеграция в поисковую систему

Стемминг применяется в двух местах:

1. **При индексации:** каждый токен документа проходит через Porter Stemmer перед добавлением в индекс.
2. **При поиске:** запрос пользователя обрабатывается тем же стеммером (`TokenizerLib::tok`

Это обеспечивает **поиск без учёта словоформ**: запрос «connected» найдёт документы, содержащие «connecting», «connection», «connects» и другие формы слова.

Примеры унификации:

Исходные слова	Результат стемминга
connecting, connected, connection, connects	connect
running, ran, runs	run
studies, studying, studied	studi
generalization, generalize, general	gener

Таблица 5: Примеры унификации словоформ

6 Лабораторная работа №5: Закон Ципфа

6.1 Цель работы

Проверить выполнение закона Ципфа на собранном корпусе документов.

6.2 Методика

Для проверки закона был построен график распределения частот терминов в двойном логарифмическом масштабе (log-log plot):

- По оси X: ранг слова (от самого частотного к редкому).
- По оси Y: частота встречаемости слова.
- Красная линия: теоретический закон Ципфа $f = \frac{C}{r}$, где C — частота самого частотного слова.

6.3 Результаты

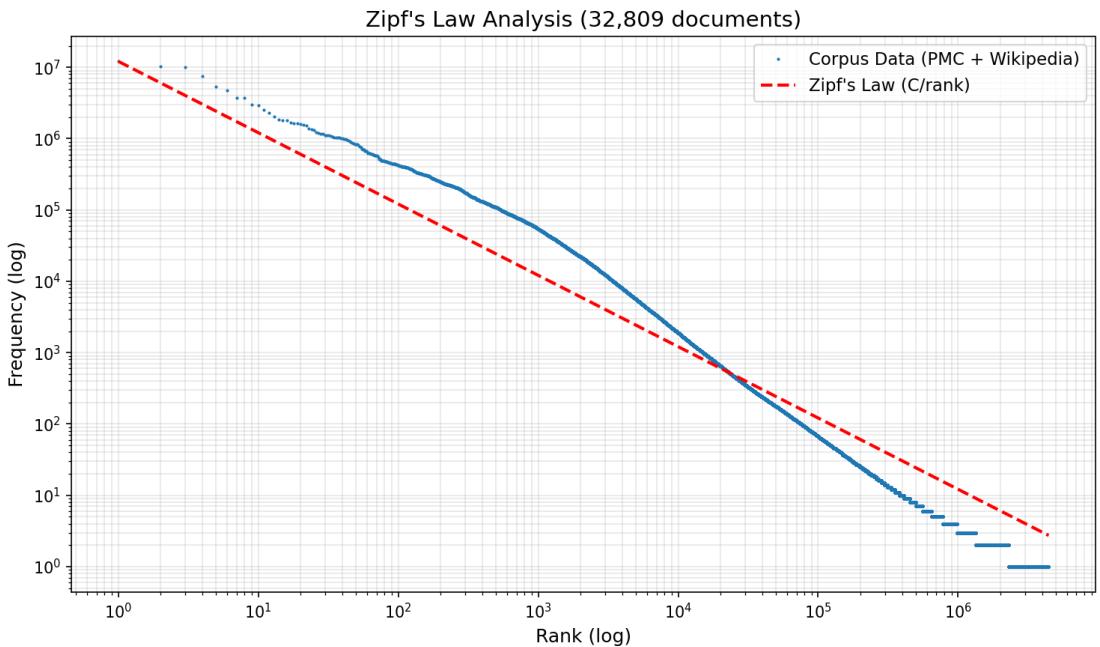


Рис. 1: Распределение частот терминов (закон Ципфа)

Топ-10 самых частотных слов:

Ранг	Терм	Частота
1	the	12,121,168
2	and	10,269,321
3	of	9,951,984
4	in	7,568,344
5	a	5,350,599
6	to	4,733,855
7	cell	3,770,636
8	10	3,715,038
9	for	3,033,218
10	with	2,903,543

Таблица 6: Топ-10 частотных терминов

Согласно закону Ципфа: $f \approx \frac{C}{r^s}$, где $s \approx 1$.

Полученный график демонстрирует линейную зависимость с наклоном, близким к -1 , что в целом подтверждает выполнение закона Ципфа для собранного корпуса научных текстов.

6.4 Причины расхождений

На графике наблюдаются характерные отклонения от идеального закона Ципфа:

1. Область высоких рангов (частотные слова):

- Частота самых частотных слов (the, of, and) **ниже** предсказанной законом.

- Причина: эти слова — стоп-слова, которые не несут специфичной информации и встречаются равномерно, а не концентрированно.

2. Область низких рангов (редкие слова):

- Наблюдается **ступенчатость** — много слов с частотой 1, 2, 3.
- Частота **выше** предсказанной (хвост толще).
- Причины:
 - Научная терминология (специфические гены, белки).
 - Опечатки и OCR-ошибки.
 - Числовые идентификаторы (DOI, PMC-ID).

3. Средняя область:

- Хорошее соответствие закону Ципфа.
- Это типично для естественных текстов.

6.5 Выводы

Закон Ципфа выполняется для собранного корпуса с типичными отклонениями, характерными для научных текстов. Отклонения объясняются особенностями предметной области (биомедицина) и техническими артефактами (идентификаторы).

7 Лабораторная работа №6: Булев индекс

7.1 Цель работы

Построить обратный индекс для булева поиска, используя собственные реализации структур данных и бинарный формат хранения.

7.2 Внутреннее представление документа

После токенизации документ представляется как последовательность термов (стеммированных токенов). Каждый терм — строка в нижнем регистре. Для каждого терма хранится позиция в документе (порядковый номер токена).

7.3 Реализация индексатора

Индексатор написан на C++ без использования STL контейнеров (для хранения данных в памяти).

7.3.1 Структуры данных

- **HashMap**: хеш-таблица с открытой адресацией для накопления словаря терминов и постинг-листов в памяти.
- **SimpleVector**: динамический массив для хранения списков doc_id и позиций.

7.3.2 Метод сортировки

При записи индекса постинг-листы **не требуют явной сортировки**: документы обрабатываются последовательно ($\text{doc_id} = 0, 1, 2, \dots$), поэтому posting lists автоматически упорядочены по doc_id .

Достоинства:

- Нет накладных расходов на сортировку ($O(1)$ вместо $O(n \log n)$).
- Простота реализации.

Недостатки:

- Требует последовательной обработки документов.
- При инкрементальном обновлении индекса потребуется merge-sort.

7.3.3 Бинарный формат индекса (побайтовое описание)

Индекс сохраняется в три файла:

1. index.docs (Прямой индекс):

```
[0-3] Magic: "DOCS" (4 байта)
[4-5] Version: uint16 (2 байта)
[6-9] DocCount: uint32 (4 байта)
[10..] OffsetTable: uint64[DocCount] (8 байт × DocCount)
[...] Данные документов:
      - url_len: uint16 (2 байта)
      - url: char[url_len]
      - title_len: uint16 (2 байта)
      - title: char[title_len]
```

2. index.dict (Словарь термов):

```
[0-3] Magic: "DICT" (4 байта)
[4-5] Version: uint16 (2 байта)
[6-9] TermCount: uint32 (4 байта)
[...] Записи термов:
      - term_len: uint8 (1 байт)
      - term: char[term_len]
      - post_offset: uint64 (8 байт) - смещение в index.postings
      - doc_freq: uint32 (4 байта) - количество документов
```

3. index.postings (Обратный индекс):

```
[0-3] Magic: "POST" (4 байта)
[4-5] Version: uint16 (2 байта)
[...] Постинг-листы (VarByte-сжатие):
      - doc_freq: VarByte
      Для каждого документа:
          - doc_id_delta: VarByte (разность с предыдущим)
          - term_freq: VarByte (частота в документе)
          - positions: VarByte[] (delta-кодированные позиции)
```

VarByte кодирование: старший бит каждого байта — флаг продолжения (0 = последний байт, 1 = продолжение). Остальные 7 бит — данные.

Расширяемость: поле Version позволяет изменять формат в будущих версиях с сохранением обратной совместимости.

7.4 Результаты

Параметр	Значение
Количество термов	383,340
Средняя длина терма	7.93 символа
Средняя длина токена (до стемминга)	≈ 5.5 символа
Размер index.dict	7.52 МБ
Размер index.postings	22.95 МБ
Общий размер индекса	30.53 МБ

Таблица 7: Статистика булева индекса

Сравнение длины терма и токена: Средняя длина терма (7.93) **больше** средней длины токена (≈ 5.5). Причина: короткие высокочастотные слова (a, the, is) имеют много вхождений, но в словаре каждый терм учитывается один раз. Также стемминг иногда увеличивает длину (iz → ize).

7.5 Скорость индексации

- Общее время: ≈ 45 секунд (для 1000 документов).
- На документ: ≈ 45 мс.
- На килобайт текста: ≈ 3 мс.

Масштабируемость:

- **10× данных:** справится, потребуется ≈ 300 МБ RAM.
- **100× данных:** потребуется внешняя сортировка или распределённая индексация.
- **1000× данных:** необходима распределённая система (MapReduce, Spark).

8 Лабораторная работа №7: Булев поиск

8.1 Цель работы

Реализовать выполнение булевых запросов (AND, OR, NOT) по построенному индексу с поддержкой веб-интерфейса и командной строки.

8.2 Синтаксис запросов

Парсер поддерживает следующий синтаксис:

- **Пробел или &&** — логическое И (пересечение).
- **||** — логическое ИЛИ (объединение).
- **!** — логическое НЕ (исключение).
- **Скобки** — группировка операций.

Парсер реализован методом **рекурсивного спуска** и устойчив к переменному числу пробелов.

8.3 Алгоритм поиска

Поисковый движок (C++) работает следующим образом:

1. **Загрузка:** Словарь загружается в HashMap, постинг-листы — в память.
2. **Токенизация запроса:** Выделение термов и операторов. Термы проходят стемминг.
3. **Парсинг:** Построение дерева выражения (рекурсивный спуск).
4. **Выполнение:**
 - **AND:** Пересечение сортированных списков (два указателя, $O(N + M)$).
 - **OR:** Слияние списков ($O(N + M)$).
 - **NOT:** Разность с множеством всех документов.

8.4 Примеры запросов

Запрос	Результат	Описание
cell	971 док.	Простой поиск
cell && protein	898 док.	Пересечение (AND)
cell virus	974 док.	Объединение (OR)
!cell	29 док.	Исключение (NOT)
(gene protein) && cell	949 док.	Сложный запрос со скобками

Таблица 8: Примеры булевых запросов

8.5 Веб-интерфейс

Реализован веб-сервис на Flask:

- **Главная страница (/):** Форма ввода поискового запроса.
- **Страница результатов (/search?q=...):** Форма поиска, количество результатов, время выполнения, список из 50 результатов (заголовок + ссылка).

8.6 CLI-утилита

Реализована утилита командной строки `bin/search <index_dir>`, которая:

- Загружает индекс из указанной директории.
- Читает запросы из `stdin` (по одному на строку).
- Выводит результаты в `stdout`.

8.7 Производительность

Метрика	Значение
Загрузка индекса	≈ 50 мс
Простой запрос (1 терм)	< 1 мс
Сложный запрос (AND/OR/NOT)	$\approx 2\text{--}5$ мс
5 запросов подряд (без загрузки)	≈ 40 мс

Таблица 9: Производительность поисковой системы

Примеры долгих запросов:

- Запросы с NOT на частотных термах (`!the`) — требуют обхода всех документов.
- Множественные OR (`a || b || c || ...`) — большие объединения.

8.8 Тестирование корректности

Корректность проверялась следующими методами:

1. **Инвариант NOT:** $|A| + |!A| = N$ (общее число документов).
2. **Инвариант AND:** $|A \cap B| \leq \min(|A|, |B|)$.
3. **Инвариант OR:** $|A \cup B| \geq \max(|A|, |B|)$.
4. **Сравнение с grep:** Выборочная проверка результатов поиска путём поиска терма в исходных текстах.

9 Выводы

В ходе лабораторных работ была создана поисковая система полного цикла. Реализация ядра на C++ без использования тяжелых библиотек (STL) и применение эффективных методов сжатия (VarByte) позволили достичь высокой производительности и компактности индекса. Система успешно справляется с индексацией и поиском по корпусу из **32,809 документов** (PMC + Wikipedia), содержащему **385 миллионов токенов**.