МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ

РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

РОСТОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭКОНОМИЧЕСКИЙ

УНИВЕРСИТЕТ (РИНХ)

**Факультет Компьютерных технологий и информационной безопасности**

**Кафедра Фундаментальной и прикладной математики**

ДОПУСТИТЬ К ЗАЩИТЕ

И.о. зав. кафедрой к.э.н. Рутта Н.А.

*.*

«\_\_\_\_\_» \_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_ 20\_\_г.

**ВЫПУСКНАЯ КВАЛИФИКАЦИОННАЯ РАБОТА**

**на тему:**

**«****ПРИМЕНЕНИЕ МАТЕМАТИЧЕСКИХ МЕТОДОВ И МОДЕЛЕЙ ДЛЯ ОЦЕНКИ ЭФФЕКТИВНОСТИ WEB-РЕСУРСОВ»**

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Выполнил  студент группы № 351-ПМИOZ | *подпись* | *Р.И. Цупко* |
| Направление (специальность) | *01.03.02 «Прикладная математика и информатика»* | |
| Направленность | *01.03.02.01 «Математическое и информационное обеспечение финансово экономической деятельности»* | |
| Руководитель выпускной квалификационной работы |  | *Н.А. Рутта*  *К.Э.Н..- И.о. зав. кафедрой* |
|  | *подпись* |  |

Ростов-на-Дону, 2023

Оглавление

[**Введение** 3](#_Toc127324514)

[**Глава 1. ОБЩАЯ ХАРАКТЕРИСТИКА И ЦЕЛИ АНАЛИЗА ВЕБ-РЕСУРСОВ** 5](#_Toc127324515)

[1.1. Общие понятия 5](#_Toc127324516)

[1.2. Архитектура веб-ресурсов 7](#_Toc127324517)

[1.3. Поисковая оптимизация 9](#_Toc127324518)

[1.4. Виды оптимизации: 10](#_Toc127324519)

[**Глава 2. ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ И ОПИСАНИЕ МАТЕМАТИЧЕСКИХ МЕТОДОВ И МОДЕЛЕЙ ОЦЕНКИ ЭФФИКТИВНОСТИ ВЕБ-РЕСУРСОВ** 14](#_Toc127324520)

[Математическая модель – это математическое представление сценария реального мира для прогнозирования или получения информации. 14](#_Toc127324521)

[Расстояние Левенштейна 15](#_Toc127324522)

[Метод анализа иерархий 18](#_Toc127324523)

[**Глава 3. РЕАЛИЗАЦИЯ МЕТОДОВ ОЦЕНКИ ЭФФИКТИВНОСТИ ВЕБ-РЕСУРСОВ** 23](#_Toc127324524)

[3.1 Структура кода 23](#_Toc127324525)

[3.2. Расстояние Левенштейна 24](#_Toc127324526)

[3.3. Метод анализа иерархий 26](#_Toc127324527)

[**Заключение** 30](#_Toc127324528)

[**Список использованных источников** 31](#_Toc127324529)

[**Приложение А** 32](#_Toc127324530)

[**Приложение Б** 53](#_Toc127324531)

# **Введение**

В настоящее время каждой организации требуется собственный веб-ресурс для привлечения новых клиентов, продвижения собственного товара или предоставления услуг. Несмотря на это перед всеми стоит задача продвижения сайта его в списке выдачи поисковых систем (Google, Yandex и пр.) для привлечения большего количества пользователей, что подтверждает актуальность предмета анализа.

Продвижение веб-ресурса в списке выдачи поисковых систем является трудоемкой задачей и затратной, с точки зрения времени. Чтобы достигнуть этой цели необходимо провести анализ, определить вектор движения на основе полученных данных, а затем постепенно вносить корректировки и следить за их результатом.

Данная работа рассматривает внутреннюю и внешнюю SEO-оптимизацию конкретных страниц при помощи математических методов и моделей для оценки по критериям, которые оценивают роботы поисковых систем с реализацией этих методов на языке программирования Python.

**Объектом анализа данной работы** являются показатели релевантности веб-ресурсов, учитывающиеся роботами поисковых систем для продвижения в списке выдачи.

**Предметом анализа –** математические методы и модели, определяющие значения показателей релевантности.

**Основная цель анализа** – расчет показателей релевантности веб-страниц для выявления некорректных технических решений с точки зрения продвижения в списке выдачи поисковых систем.

**Для достижения цели в работе предоставлены и решены следующие задачи:**

1. Сбор критериев оценки веб-ресурсов;
2. Построение математических моделей;
3. Написание программы на языке программирование Python для сбора и анализа данных.

**Используемое программное обеспечение:** Microsoft Excel, Python.

**Выпускная работа содержит следующую структуру:** введение, три главы, заключение, список использованных источников и приложения.

**В первой главе** рассматриваются веб-ресурсы, их архитектура, тенденции развития, а также способы оптимизации.

**Во второй главе** описываются математические методы и модели, оценивающие релевантность веб-страниц.

**Третья глава** описывает алгоритм оценки веб-ресурсов.

# **Глава 1. ОБЩАЯ ХАРАКТЕРИСТИКА И ЦЕЛИ АНАЛИЗА ВЕБ-РЕСУРСОВ**

## 1.1. Общие понятия

**Веб-ресурс** – это любой идентифицируемый ресурс, присутствующий в сети Интернет или подключенный к ней. Ресурсы идентифицируются с помощью единственных идентификаторов ресурсов (URI). В Семантической паутине веб-ресурсы и их семантические свойства описываются с помощью структуры описания ресурсов (RDF).

**URI** – это последовательность символов, которая идентифицирует веб-ресурс, а также позволяет интернет-протоколам облегчить взаимодействие между этими ресурсами. Такая последовательность представляет собой простой, расширяемый способ идентификации интернет-ресурсов. Благодаря единообразию, которое обеспечивают URI, различные типы идентификаторов ресурсов могут использоваться в одном и том же контексте, независимо от механизмов, используемых для доступа к этим ресурсам.

Идентификаторы ресурсов также могут быть повторно использованы в различных контекстах.

URI могут идентифицировать различные типы ресурсов, включая:

1. электронные документы;
2. веб-страницы;
3. изображения;
4. источники информации с единой целью.

**Семантическая паутина** является расширением Всемирной паутины с помощью стандартов, установленных Консорциумом Всемирной паутины (W3C). Цель Семантической паутины – сделать данные Интернета машиночитаемыми.

Чтобы обеспечить возможность кодирования семантики данных, используются такие технологии, как Resource Description Framework (RDF) и Web Ontology Language (OWL). Эти технологии используются для формального представления метаданных. Например, онтология может описывать понятия, отношения между сущностями и категории вещей. Эта встроенная семантика дает значительные преимущества, такие как рассуждения над данными и работа с разнородными источниками данных.

Эти стандарты способствуют развитию общих форматов данных и протоколов обмена в сети Интернет, в частности, RDF. Согласно W3C, «Семантическая паутина обеспечивает общую структуру, которая позволяет обмениваться данными и повторно использовать их через границы приложений, предприятий и сообществ», поэтому он рассматривается как интегратор различных информационных приложений и систем [1].

**Семантические свойства** или свойства значения – это те аспекты языковой единицы, такой как морфема, слово или предложение, которые вносят вклад в значение этой единицы. К основным семантическим свойствам относятся значимость (или бессмысленность) Помимо самого выражения, существуют семантические отношения более высокого уровня, которые описывают связь между единицами: к ним относятся синонимия, антонимия и гипонимия.

Помимо основных свойств семантики, семантическое свойство также иногда используется для описания семантических компонентов слова. В этом смысле семантические свойства используются для определения семантического поля слова или набора слов.

**RDF** – это стандартная модель для обмена данными в сети Интернет. Она обладает свойствами, которые облегчают объединение данных, даже если схемы, лежащие в их основе, отличаются, и специально поддерживает эволюцию схем с течением времени, не требуя изменения всех потребителей данных.

RDF расширяет структуру связей в Семантической паутине, используя URI для обозначения отношений между объектами, а также двух концов связи. Использование этой модели позволяет смешивать, раскрывать и совместно использовать структурированные и полуструктурированные данные.

Также эта структура связей образует направленный, маркированный граф, где ребра представляют именованную связь между двумя ресурсами, представленными узлами графа. Такое представление графа является самой простой мысленной моделью для RDF и часто используется в простых для понимания визуальных объяснениях.

## 1.2. Архитектура веб-ресурсов

Архитектура веб-ресурса – это иерархическая структура веб-страниц. Такая инфраструктура отражается через внутреннюю перелинковку. Структура веб-ресурса должна помогать пользователям находить информацию, а также указывать поисковым системам на взаимосвязь между различными страницами.

Типичная структура веб-ресурса выглядит как древовидный граф с корнями, в котором главная страница – корень. Веб-страницы, на которые ведут ссылки с главной страницы, являются ветвями, и от каждой страницы отходят дополнительные ветви.

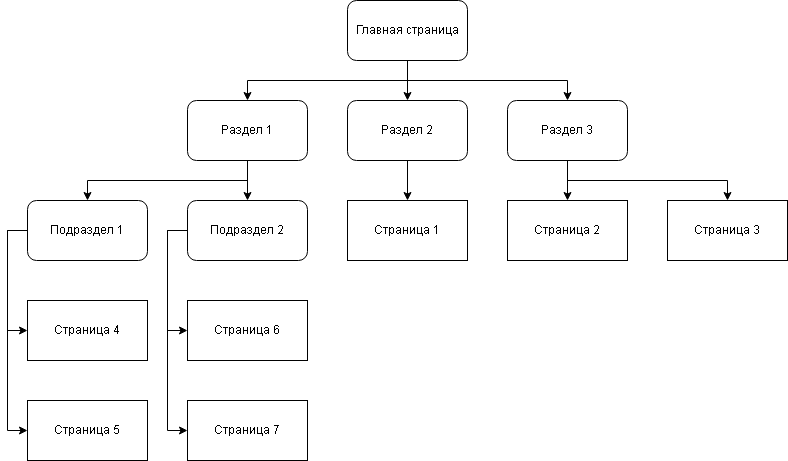


Рис. 1.1. Представление древовидной структуры веб-ресурса.

Продуманная архитектура веб-ресурса повышает удобство пользования сайтом. При выстраивании структуры сайта интуитивно понятным образом, пользователи могут легко найти нужную им информацию.

Кроме того, когда пользовательский опыт высок, повышается и рейтинг в поисковых системах. Пользователи будут проводить больше времени на вашем сайте и ссылаться на ваши веб-страницы, что является серьезным показателем того, что ваш продукт обретает целевую аудиторию, покупателей, читателей и т.д.

Также надежная архитектура сайта:

1. Помогает поисковым системам эффективно просматривать   
   веб-ресурс;
2. Поощряет глубокую навигацию по сайту, предоставляя пользователям больше страниц для посещения;
3. Распределяет «авторитет страницы» более справедливо, чтобы ни одна страница не осталась без внимания;
4. Укрепляет тематический авторитет благодаря сильной структуре внутренних ссылок, между связанными или похожими темами;
5. Повышает конверсию, облегчая пользователям поиск продуктов.

Выбор архитектуры конкретного веб-ресурса опирается на потребности пользователей или бизнес цели, например:

* Сверху вниз – где основное внимание уделяется общим категориям содержимого веб-страницы. Также такой подход помогает логически разделить контент, постепенно разбивая его на категории;
* Снизу вверх противоположен подходу «сверху вниз». При такой архитектуре основное внимание уделяется созданию структуры на основе контента, имеющегося на веб-ресурсе, путем группировки элементов в категории самого низкого уровня и, в свою очередь, группировки этих категорий в категории более высокого уровня.

## 1.3. Поисковая оптимизация

Поисковая оптимизация (SEO) – это процесс улучшения качества и количества трафика на веб-ресурс или веб-страницу из поисковых систем. SEO нацелена на неоплаченный трафик (известный как «естественный» или «органический»), а не на прямой или платный. Неоплаченный трафик может поступать из различных видов поиска, включая поиск изображений, поиск видео, поиск новостей и отраслевые вертикальные поисковые системы.

Как стратегия интернет-маркетинга, SEO учитывает принцип работы поисковых систем, которые диктуют поведение поисковых систем, то, что ищут пользователи, фактические поисковые термины или ключевые слова, вводимые в поисковые системы, и то, какие поисковые системы предпочитает целевая аудитория. Поисковая оптимизация выполняется для привлечения новых посетителей из поисковых систем в связи с более высокой позицией на страницах результатов поисковых систем (SERP). Эти посетители потенциально могут быть преобразованы в клиентов.

SERP (страница результатов поисковой системы) – эта веб-страница создается поисковой системой в ответ на определяемый пользователем поисковый запрос. Интерфейс и функциональные компоненты являются стабильными характеристиками для конкретной поисковой системы и остаются неизменными во времени. Однако внешний вид выдачи Google меняется в каждом конкретном случае, так как большая часть органического вывода и динамических рекламных блоков контекстной рекламы – это платные ссылки, компактные текстовые фрагменты, которые размещаются в результатах поиска на платной основе. Оставшаяся область зарезервирована для необязательных элементов, которые различаются в зависимости от введенного запроса:

## 1.4. Виды оптимизации:

**Внутренняя оптимизация** веб-страниц – это комплекс мер, направленных на улучшение восприятия ресурса поисковыми системами и пользователями. Она включает оптимизацию кода и структуры веб-ресурса, работу с контентом и коммерческими факторами, анализ и улучшение юзабилити. Включает в себя:

- белую (естественную) оптимизацию;

- серую оптимизацию;

- чёрную оптимизацию.

**Белая оптимизация** подразумевает анализ действий потребителей (клиентов веб-ресурса) на отдельных веб-страницах для достижения максимальной эффективности – возрастания числа посещений, популярности среди пользователей, а также рейтинга в поисковых системах. Такая оптимизация исключает все методы оптимизации, которые могут привести к блокировке веб-ресурса, в отличии от черной оптимизации. Внутренняя белая оптимизация включает в себя работу над:

1. Видимостью веб-ресурса для роботов поисковых систем;
2. Удобством для посетителей;
3. Качеством обработки заявок;
4. Совершенствованием контента для формирования семантического ядра;
5. Запросами, которые относятся к продвигаемому продукту;
6. Поиском партнерских программ.

Немаловажную роль играет подбор и размещение meta-тегов в коде страницы сайта (краткого описания веб-страницы). Этот текст будет виден пользователю в списке выдачи поисковых систем (Рис. 1.4.), а слова, или словосочетания, будут выделены жирным шрифтом (Рис. 1.5.).



Рис. 1.4. Meta-тег с описанием страницы.



Рис. 1.5. Список выдачи поисковой системы.

Немаловажно составить текст веб-страницы таким образом, чтобы ключевые слова встречались в нем равномерно по всему тексту. Однако стоит отметить, что переизбыток таких слов может навредить как пользователю, из-за плохой читаемости содержимого, так и самому веб-ресурсу, из-за расценивания поисковыми роботами как спам.

Внешняя белая оптимизация представляет собой добавление веб-ресурса в базы поисковых систем. Этот способ помогает поисковым роботам проверять данный веб-ресурс и добавлять его в результаты выдачи.

**Серая оптимизация** – это способ оптимизации, использующий большое количество ключевых слов в тексте веб-страницы. Такой подход может негативно сказаться на дальнейшем продвижении в связи с санкциями, которые накладывают поисковые системы, однако эффективен для поискового продвижения.

**Чёрная оптимизация** использует способы манипуляции результатами поиска для быстрого продвижения сайта. Основными методами служат:

1. Наполнение meta-тегов популярными, в поисковых запросах, ключевыми словами;
2. Переполнение текста веб-страницы ключевыми словами для искусственного увеличения веса ключевого слова;
3. Использование невидимого текста, но индексируемого поисковыми роботами;
4. Использование спам-ссылок, увеличивающих параметр «link popularity».
   1. Создание небольших сайтов с большим количеством тематических каталогов, ссылающихся на основной веб-ресурс;
   2. Участие в обмене ссылками;
   3. Приобретение ссылок на других веб-ресурсах;
   4. Ссылочный спам в социальных сетях, блогах и т.д.

Для противодействия такому подходу, поисковые машины имеют базу, куда заносятся сайта с которых не учитывается ссылочное ранжирование.

К черной оптимизации также относятся:

Дорвеи – это разновидность поискового спама, в котором веб-страница, специально ориентированная под конкретные ключевые слова, или словосочетания, и дальнейшего перенаправления посетителей на другие страницы веб-ресурса;

Маскировка – предоставление поисковой машине одного содержимого, а пользователю – другого;

Рерайтинг – размещение текста из других источников.

В случае обнаружения поисковыми роботами вышеуказанных действий, веб-ресурс может быть исключен из результатов поиска.

# **Глава 2. ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ И ОПИСАНИЕ МАТЕМАТИЧЕСКИХ МЕТОДОВ И МОДЕЛЕЙ ОЦЕНКИ ЭФФИКТИВНОСТИ ВЕБ-РЕСУРСОВ**

Математическая модель – это математическое представление сценария реального мира для прогнозирования или получения информации.

Суть математической модели – это динамическое моделирование, а не фиксированный способ мышления с использованием математических символов, формул, языков, графиков и т.д. для абстрагирования, обобщения и описания сути проблемы, направленные на объяснение некоторых объективных явлений и законов развития в жизни. Математическое моделирование требует от человека гибкого использования соответствующих знаний математики, а также тщательного наблюдения и анализа реальных проблем в той или иной области, абстрагирования от проблем, а также извлечения математической модели, что и называется математическим моделированием.

Процесс математического моделирования – это представление способа мышления от абстракции к образности, которое реализуется в реальном процессе моделирования с помощью цифр, букв и соответствий. В процессе математического моделирования, и решения с его помощью практических задач, существует разделение уровней и иерархические требования, основная блок-схема которых представлена на Рис. 2.1.

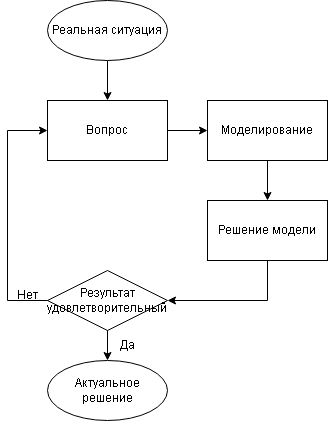


Рис. 2.1. Блок-схема иерархических требований.

## Расстояние Левенштейна

В данной работе, для нахождения соотношений между блоками текста, использовался метод для измерения разницы между двумя последовательностями – **расстояние Левенштейна**. Метод получил название в честь советского математика Владимира Левенштейна, который рассмотрел это расстояние в 1965 году [5]. Эта метрика широко используются в теории информации, компьютерной лингвистике и информатике. Также можно использовать расстояние Левенштейна между двумя словами, чтобы получить информацию о минимальном количестве односимвольных изменения (замен, удалений, вставок) для изменения одного слова на другое.

Для определения Расстояния Левенштейна между двумя словами и задается функция :

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | (1) |

– соответствует удалению;

– соответствует вставке;

– соответствует замене.

Рассмотрим пример анализа двух строк «Ерик» и «Крик».

Первым делом создается таблица, в которую вносятся исходные данные – символы строк, как показано в Таблице 2.1.

Таблица 2.1

Первый шаг определения расстояния Левенштейна

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | **-** | **К** | **р** | **и** | **к** |
| **-** | **0** | **1** |  |  |  |
| **Е** | **1** |  |  |  |  |
| **р** |  |  |  |  |  |
| **и** |  |  |  |  |  |
| **к** |  |  |  |  |  |

Из примера выше видно, что для превращения символа «К» необходимо выполнить одно действие – удалить символ. Для символа «Е» проведем аналогичное действие.

Для символов «р» необходимо выполнить два действия удаления, следовательно, наша таблица примет вид (Таблица 2.2):

Таблица 2.2

Определение количества операций для полного удаления слов

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | - | К | р | и | к |
| - | 0 | 1 | **2** | **3** | **4** |
| Е | 1 |  |  |  |  |
| р | **2** |  |  |  |  |
| и | **3** |  |  |  |  |
| к | **4** |  |  |  |  |

Рассчитаем значение для ячейки D(1, 1). Так как символы «К» и «Е» не равны друг другу, получим , тогда ячейка D(1, 1) является минимумом между значениями , и . Получаем функцию: .

Таблица 2.3

Определение количества шагов для замены символа «К» на «Е»

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | - | К | р | и | к |
| - | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 |
| Е | 1 | **1** |  |  |  |
| р | 2 |  |  |  |  |
| и | 3 |  |  |  |  |
| к | 4 |  |  |  |  |

Аналогичным способом заполним оставшиеся ячейки таблицы.

Таблица 2.4

Решенная таблица расстояния Левенштейна

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | - | К | р | и | к |
| - | 0 | 1 | 2 | 3 | 4 |
| Е | 1 | 1 | **2** | **3** | **4** |
| р | 2 | **2** | **1** | **2** | **3** |
| и | 3 | **3** | **2** | **1** | **2** |
| к | 4 | **4** | **3** | **2** | **1** |

Из Таблицы 4 видим, что для преобразования строки «Крик» в «Ерик» потребуется один шаг, который определили в ячейке D(1, 1).

## Метод анализа иерархий

В теории принятия решений метод анализа иерархий (МАИ), представляет собой структурированную технику для организации и анализа сложных решений, основанную на математике и психологии. Он был разработан Томасом Л. Саати в 1970-х годах; в 1983 году Саати совместно с Эрнестом Форманом разработал программное обеспечение Expert Choice, и с тех пор МАИ активно изучается и совершенствуется.

Этот метод представляет собой точный подход к количественной оценке весов критериев принятия решений. Опыт отдельных экспертов используется для оценки относительной значимости факторов путем попарных сравнений. Каждый из респондентов сравнивает относительную важность каждой пары элементов с помощью специально разработанного вопросника.

Метод анализа иерархий имеет особое применение в групповом принятии решений, и используется во всем мире в самых разных ситуациях принятия решений.

МАИ помогает аналитикам найти то решение, которое наилучшим образом соответствует их цели и их пониманию проблемы. Она обеспечивает всеобъемлющую и рациональную структуру для структурирования проблемы принятия решения, для представления и количественной оценки ее элементов, для соотнесения этих элементов с общими целями и для оценки альтернативных решений.

В основе данного метода лежит декомпозиция проблемы на более простые блоки. Данный принцип предусматривает структурирование проблемы в виде иерархии, что является первым этапом применения МАИ. Иерархия считается полной, если каждый элемент заданного уровня связан со всеми элементами последующего уровня. Простейшая полная иерархия проблемы многокритериального выбора включает в себя три уровня (Рис. 2.2) [7].



Рис. 2.2. – Иерархия проблемы.

**Принцип сравнительных суждений.** Чтобы установить приоритеты критериев и получить оценки для альтернативных решений, в методе анализа иерархий используется метод парных сравнений – строятся матрицы парных сравнений , где , - это вес i-го элемента иерархии.

Следовательно, (главная диагональ матрицы равна 1), (матрица является обратносимметричной).

По каждой матрице определяется вектор локальных приоритетов и вычисляется индекс согласованности мнений аналитика.

**Принцип синтеза приоритетов.** Приоритеты синтезируются, начиная со второго уровня иерархии сверху вниз. Локальные приоритеты альтернатив умножаются по каждому элементу в соответствии с критериями. Таким образом, итоговой оценкой альтернативы в методе парных сравнений является вес альтернативы, вычисляемый как свертка весовых коэффициентов критериев (локальных критериев) всех уровней иерархии.

Алгоритм метода анализа иерархий делится на пять этапов:

1. Формирование иерархии целей;
2. Определение приоритетов;
3. Расчет локальных векторов приоритетов;
4. Проверка оценок аналитика на непротиворечивость;
5. Расчет приоритетов целей и мероприятий для иерархии в целом на основе синтеза локальных приоритетов.

**Фундаментальная шкала предпочтений** (Таблице 2.5) показывает вес важности критериев по отношению друг к другу.

Таблица 2.5

Фундаментальная шкала предпочтений

|  |  |
| --- | --- |
|  | **Пояснения** |
| **1** | Равная важность сравниваемых элементов иерархии. Оба сравниваемых элемента имеют одинаковую значимость для элемента более высокого уровня |
| **3** | Умеренное превосходство i-го элемента иерархии над j-ым. Говорит о немного большей значимости одного элемента по сравнению с другим |
| **5** | Существенное или сильное превосходство i-го элемента. Говорит о более высокой значимости одного элемента по сравнению с другим |
| **7** | Значительное превосходство i-го элемента над j-ым. Очень высокая значимость элемента |
| **9** | Очень значительное превосходство i-го элемента. Максимально возможное различие между двумя элементами |
| **2, 4, 6, 8** | Промежуточные степени превосходства |

Расчет локальных векторов приоритетов. Для каждой матрицы можно рассчитать локальные приоритеты сравниваемых элементов. Каждый элемент матрицы ставим в соответствии с геометрическим средним строки, на которой он находится.

На этом этапе можно увидеть, что наиболее значимые критерии будут иметь больший вес локального вектора приоритетов.

**Проверка органичности приоритетов.** Первым делом вычисляется индекс согласованности (ИС) суждений по каждой матрице.

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | (2) |

n – размерность матрицы;

λmax можно рассчитать следующим образом:

* Суммируется каждый столбец матрицы парных сравнений;
* Сумма первого столбца умножается на первую компоненту локального вектора приоритетов, сумма второго столбца на вторую компоненту и т.д.;
* Полученные произведения суммируются.

Далее, для получения отношения согласованности, производится расчет по формуле:

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | (3) |

СС – случайная согласованность, которая получилась бы при случайной выборе суждений по фундаментальной шкале (1/9 … 9) для заданного значения (Таблица 2.6) [8].

Таблица 2.6

Случайная согласованность

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Размерность матрицы | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 |
| Случайная согласованность | 0 | 0 | 0,58 | 0,90 | 1,12 | 1,24 | 1,32 | 1,41 | 1,45 | 1,49 |

Если для конкретной матрицы окажется, что ОС > 0,1, то можно утверждать, что суждения аналитика, на основе которых заполнена исследуемая матрица, сильно рассогласованы.

Для **расчета приоритетов для всей иерархии** необходимо умножить локальные приоритеты альтернатив на соответствующие критерии уровня, а затем просуммировать по каждому элементу в соответствии с критериями. В результате определяются глобальные приоритеты альтернатив с учетом приоритетов критериев. Наиболее высокий рейтинг будет соответствовать альтернативе с наибольшим значением глобального приоритета.

Сравнивая полученные значения глобальных приоритетов, можно определить рейтинг всех альтернатив. Согласно оцениванию с помощью метода анализа иерархий предпочтение следует отдать именно той альтернативе, значение глобального приоритета которой будет выше.

# **Глава 3. РЕАЛИЗАЦИЯ МЕТОДОВ ОЦЕНКИ ЭФФИКТИВНОСТИ ВЕБ-РЕСУРСОВ**

Для выполнения данной работы был выбран язык программирования Python, а также вспомогательные библиотеки:

1. requests – библиотека, предназначенная для отправки HTTP запросов [9];
2. bs4 – предоставляющая возможность анализа, поиска и изъятия данных из html или lxml кода [10];
3. openpyxl – библиотека для чтения и записи данных из Microsoft Office Excel [11].

## 3.1 Структура кода

Для простоты понимания программный код был разбит на логические модули , отвечающий за получение информации с веб-страницы, и , анализирующий полученную информацию. Структура каталога приведена на Рис. 3.1.

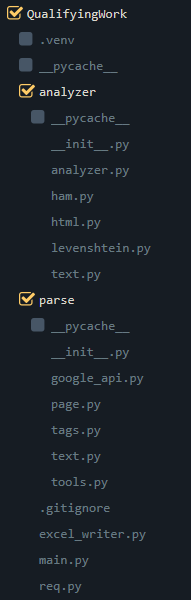


Рис. 3.1. Структура кода.

Запуск программы происходит в файле *main.py*, который запрашивает от пользователя ввод ключевого запроса, на основе которого будет собираться информация с веб-ресурсов. После чего проводится анализ критериев. Так как большинство критериев опираются на соотношение строк в html тегах, был написан метод, определяющие эти показатели – расстояние Левенштейна (Рис. 3.2).

## 3.2. Расстояние Левенштейна

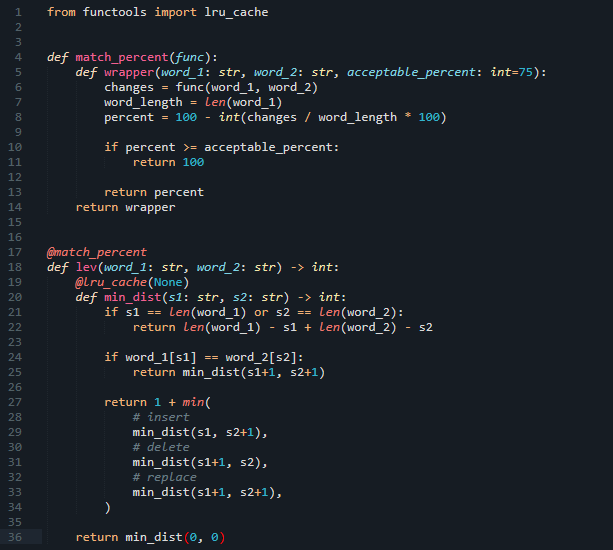


Рис. 3.2. Реализация расстояния Левенштейна на языке   
программирования Python.

Описанный выше метод определения расстояния между двумя последовательностями принимает на вход два аргумента – последовательности для сравнения. Внутри функции реализована вложенная рекурсивная функция , отвечающая за расчет совпадений. Входными аргументами функции являются два числа (индекса), указывающие на анализируемую ячейку таблицы, описанную в главе 2 данной работы. Изначально выполняется проверка на соответствие длин каждого слова с полученным индексом соответствующей последовательности. В случае, если проверка прошла, функция возвращает крайнее, на данный момент, количество изменений для соответствия текста друг другу, а в противном случае выполняется проверка на совпадение символов. Если они одинаковые, необходимо пройти дальше по главной диагонали, так как изменений в количестве шагов для преобразования нет. В случае, когда проверки, описанные выше, не прошли, находится минимум из рядом стоящих ячеек (как описано из формулы 1).

## 3.3. Метод анализа иерархий

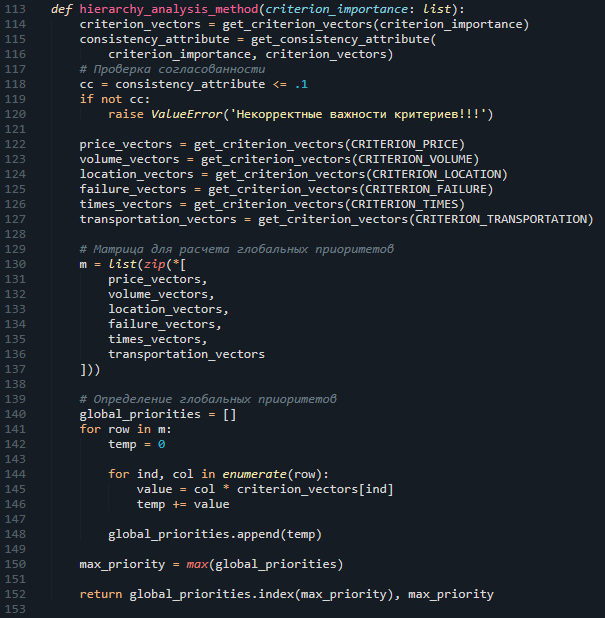


Рис. 3.3. Реализация метода анализа иерархий на языке   
программирования Python

Описанная выше функция вычисляет наиболее релевантный вариант для выбора веб-ресурса, опираясь на критерии весов, которые определены с учетом важности параметров SEO. Весы релевантности записываются в квадратную матрицу, где производится оценка критериев друг к другу.

Таблица 3.1

Весовые критерии оценки эффективности веб-страницы

|  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | **1** | **2** | **3** | **4** | **5** | **6** |
| **1** | 1 | 9 | 5 | 7 | 4 | 3 |
| **2** | 1/9 | 1 | 1/5 | 1/3 | 1/6 | 1/7 |
| **3** | 1/5 | 5 | 1 | 3 | 1/2 | 1/3 |
| **4** | 1/7 | 3 | 1/3 | 1 | 1/4 | 1/5 |
| **5** | 1/4 | 6 | 2 | 4 | 1 | 1/2 |
| **6** | 1/3 | 7 | 3 | 5 | 2 | 1 |

Вышеописанные весы категорий веб-страницы описывают отношение параметров друг к другу. Таким образом, можно получить локальные векторы приоритетов путем вычисления корня произведения всех величин строки матрицы.

Для проверки органичности оценки приоритетов рассчитаем **индекс согласованности (ИС)** по Формуле 2:

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | (2) |

n – размерность матрицы, а λmax вычисляется следующим образом:

* суммируется каждый столбец матрицы парных сравнений;
* сумма первого столбца умножается на первую компоненту локального вектора приоритетов, сумма второго столбца на вторую компоненту и т.д.;
* полученные произведения суммируются.

Отношение согласованности определяется по Формуле 3:

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  | (3) |

СС – случайная согласованность.

В случае, если ОС > 0.1, можно утверждать, что суждения аналитика сильно противоречивы. В ином случае предложенные им весы принимаются для дальнейшей аналитики.

# **Заключение**

В данной выпускной работе был произведен анализ веб-страниц на предмет соответствия критериям поисковой оптимизации. Для выполнения анализа были использованы математические методы и модели, характеризующие уровень релевантность веб-страницы.

Для достижения поставленных задач были собраны и изучены показатели, характеризующие релевантность веб-ресурсов, построена, и реализована на языке программирования Python, модель сравнения двух множеств.

# **Список использованных источников**

1. https://ru.wikipedia.org/wiki/Поисковая\_оптимизация - Поисковая оптимизация;

2. Фонталин Е. Оценка эффективности корпоративного сайта, 2014;

3. https://metrica.yandex.com/about - Яндекс.Метрика;

4. https://analytics.google.com/analytics/web - Google.Analytics;

5. https://ru.wikipedia.org/wiki/Расстояние\_Левенштейна - Расстояние Левенштейна;

6. В. И. Левенштейн. Двоичные коды с исправлением выпадений, вставок и замещений символов. Доклады Академий Наук СССР, 1965. 163.4:845-848;

7. https://edu.tltsu.ru/sites/sites\_content/site216/html/media67140/lec1\_is-2\_2020%20(1).pdf – Метод анализа иерархий (метод Т.Лю Саати);

8. https://studfile.net/preview/4634761/page:14/ - случайная согласованность матриц;

9. https://requests.readthedocs.io/en/latest/ - библиотека requests;

10. https://www.crummy.com/software/BeautifulSoup/bs4/doc/ - библиотека bs4;

11. https://openpyxl.readthedocs.io/en/stable/ - библиотека openpyxl;

# **Приложение А**

***main.py:***

# -\*- coding: utf-8 -\*-

from analyzer import Analyzer

from req import Request

web\_resource\_url = 'https://habr.com/ru/post/206264/'

# web\_resource\_url = input(

# 'Enter the url of the web resource you want to analyze: '

# )

request\_text = 'Изобретаем jpeg'

# request\_text = input(

# 'Enter the query for which the analysis will be performed:'

# )

def main():

req = Request('Изобретаем jpeg')

page = Page(web\_resource\_url)

analyzer = Analyzer(page, req)

for attribute, value in analyzer.attrs.items():

print(f'{attribute} = {value}')

if \_\_name\_\_ == '\_\_main\_\_':

main()

***parse/tools.py:***

from urllib.parse import urlparse

import requests

from bs4 import BeautifulSoup

def get\_html(url: str, headers, \*\*params) -> str:

'''

Получает html код страницы

~params:

: url: str - url-адрес страницы;

: params - параметры строки запроса.

'''

response = requests.get(url, headers=headers, params=params)

html = response.text

return html

def get\_soup(url: str, headers: dict={}, \*\*params) -> BeautifulSoup:

'''

Создает экземпляр класса BeautifulSoup

~params:

: url: str - url-адрес страницы;

: params - параметры строки запроса.

'''

html = get\_html(url, headers, \*\*params)

soup = BeautifulSoup(html, 'html.parser')

return soup

***parse/page.py:***

from .tools import get\_soup

from . import text as TextParser

from . import tags as TagParser

def get\_page\_information(url: str) -> dict:

'''

Собирает информацию о веб-странице.

~params:

: url: str - url-адрес.

'''

soup = get\_soup(url)

output = {

'title': soup.title.string,

'h1': soup.h1.string,

'ul': soup.ul,

'ol': soup.ol,

'table': soup.table,

'text': TextParser.get\_full\_text(soup),

'description': TextParser.get\_meta\_content(soup, 'description'),

'keywords': TextParser.get\_keywords(soup),

'captions': TagParser.get\_captions(soup),

'imgs': TagParser.get\_images(soup),

}

return output

class Page:

' Представление информации о веб-страницы '

def \_\_init\_\_(self, url: str):

self.url = url

page\_information = get\_page\_information(self.url)

self.\_\_dict\_\_.update(page\_information)

def \_\_str\_\_(self):

return f'<Page "{self.url}">'

***parse/tags.py:***

from bs4 import BeautifulSoup

from bs4 import element

def get\_captions(soup: BeautifulSoup) -> tuple:

h\_tags = soup.find\_all('h1')

h\_tags.extend(soup.find\_all('h2'))

h\_tags.extend(soup.find\_all('h3'))

return tuple(h\_tags)

def \_is\_content\_img(img: element.Tag) -> bool:

href = img.attrs.get('href', '')

if 'logo' in href or 'icon' in href:

return False

return True

def get\_images(soup: BeautifulSoup) -> tuple:

all\_imgs = soup.find\_all('img')

filtered\_imgs = filter(\_is\_content\_img, all\_imgs)

return tuple(filtered\_imgs)

***parse/google\_api.py***

from req import Request

from parse.tools import get\_soup

from parse import Page

\_BASE\_URL = 'https://www.google.com/search'

\_HEADERS = {

'User-Agent': 'Mozilla/5.0 (Windows NT 10.0; Win64; x64) AppleWebKit/537.36 (KHTML, like Gecko) Chrome/106.0.0.0 YaBrowser/22.11.5.715 Yowser/2.5 Safari/537.36',

'accept': 'text/html,application/xhtml+xml,application/xml;q=0.9,image/avif,image/webp,image/apng,\*/\*;q=0.8,application/signed-exchange;v=b3;q=0.9',

'accept-language': 'ru,en;q=0.9',

}

def get\_top\_page\_url(keywords: str) -> list:

'''

Возвращает url лучшего результата в Google поиске.

~params:

: keywords: str - текст с запросом

'''

soup = get\_soup(\_BASE\_URL, headers=\_HEADERS, q=keywords)

first\_blocks = soup.find\_all('div', class\_='yuRUbf')[:5]

hrefs = [first\_block.find('a').attrs.get('href', '') \

for first\_block in first\_blocks]

return hrefs

def get\_top\_page(keywords: str) -> Page:

page\_url = get\_top\_page\_url(keywords)[0]

page = Page(page\_url)

return page

def get\_top\_pages(keywords: str) -> list:

page\_urls = get\_top\_page\_url(keywords)

pages = [Page(page\_url) for page\_url in page\_urls]

return pages

***parse/text.py:***

from bs4 import BeautifulSoup

from bs4.element import Tag, Comment

INVISIBLE\_TEXT\_TAGS = (

'style',

'script',

'head',

'title',

'meta',

'[document]',

)

def is\_visible(text\_tag: Tag) -> bool:

'''

Возвращает 0, если тег с текстом является невидимым пользователю,

возвращает 1, если тег с текстом видим для пользователя.

~params:

: text\_tag: Tag - объект-тег

'''

if text\_tag.parent.name in INVISIBLE\_TEXT\_TAGS:

return False

if isinstance(text\_tag, Comment):

return False

return True

def get\_full\_text(soup: BeautifulSoup) -> str:

' Собирает весь видимый текст со страницы '

text\_tags = soup.find\_all(text=True)

visible\_text\_tags = filter(is\_visible, text\_tags)

full\_text = '\n'.join(t.strip() for t in visible\_text\_tags)

return full\_text

def get\_meta\_content(soup: BeautifulSoup, name: str) -> str:

meta\_tag = soup.find('meta', attrs={'name': name})

if meta\_tag is None:

return ''

return meta\_tag.attrs.get('content', '')

def get\_keywords(soup: BeautifulSoup) -> list:

keywords = get\_meta\_content(soup, 'keywords')

splited\_keywords = keywords.split(',')

keywords\_list = list(map(lambda s: s.strip(), splited\_keywords))

return keywords\_list

***analyzer/ham.py***

# hierarchy analysis method

from typing import Union

def P(\*args) -> Union[float, int]:

output = args[0]

for number in args[1:]:

output \*= number

return output

# Важность критериев

CRITERION\_IMPORTANCE = [

[1, 9, 5, 7, 4, 3 ],

[1/9, 1, 1/5, 1/3, 1/6, 1/7],

[1/5, 5, 1, 3, 1/2, 1/3],

[1/7, 3, 1/3, 1, 1/4, 1/5],

[1/4, 6, 2, 4, 1, 1/2],

[1/3, 7, 3, 5, 2, 1 ],

]

# Цена товара

CRITERION\_PRICE = [

[1, 7, 1/2, 8 ],

[1/7, 1, 1/8, 2 ],

[2, 8, 1, 9 ],

[1/8, 1/2, 1/9, 1 ],

]

CRITERION\_VOLUME = [

[1, 4, 1/6, 1 ],

[1/4, 1, 1/6, 1/4],

[6, 9, 1, 6 ],

[1, 4, 1/6, 1 ],

]

CRITERION\_LOCATION = [

[1, 1/5, 3, 1/7],

[5, 1, 7, 1/3],

[1/3, 1/7, 1, 1/9],

[7, 3, 9, 1 ],

]

CRITERION\_FAILURE = [

[1, 5, 1/5, 1/5],

[1/5, 1, 1/9, 1/9],

[5, 9, 1, 1 ],

[5, 9, 1, 1 ],

]

CRITERION\_TIMES = [

[1, 5, 7, 1 ],

[1/5, 1, 3, 1/5],

[1/7, 1/3, 1, 1/7],

[1, 5, 7, 1 ],

]

CRITERION\_TRANSPORTATION = [

[1, 1/5, 3, 1/7],

[5, 1, 7, 1/3],

[1/3, 1/7, 1, 1/9],

[7, 3, 9, 1 ],

]

# Случайная согласованность

RANDOM\_CONSISTENCY\_PARAMS = [0, 0, .58, .9, 1.12, 1.24, 1.32, 1.41, 1.45, 1.49]

def get\_consistency\_attribute(criterion\_importance: list,

local\_vectors: list) -> float:

'''

Расчитывает отношение согласованности

~params:

: criterion\_importance: list - критерии оценки;

: local\_vectors: list - локальные векторы матрицы

'''

n = len(criterion\_importance[0])

# Индекс согласованности (ИС)

I\_max = sum([sum(col)\*local\_vectors[i] \

for i, col in enumerate(zip(\*criterion\_importance))])

consistency\_index = (I\_max - n) / (n - 1)

# Случайная согласованность

random\_consistency = RANDOM\_CONSISTENCY\_PARAMS[n-1]

# Отношение согласованности

consistency\_attribute = consistency\_index / random\_consistency

return consistency\_attribute

def get\_criterion\_vectors(criterion\_importance: list) -> float:

'''

Расчитывает локальный векторы критериев.

~params:

: criterion\_importance: list - критерии оценки

'''

n = len(criterion\_importance[0])

# Произведения строк важности

criterion\_product = [P(\*row) for row in criterion\_importance]

# Корени от произведения строк важности

number\_root = [product\*\*(1/n) for product in criterion\_product]

# Локальные векторы

local\_vectors = [nr/sum(number\_root) for nr in number\_root]

return local\_vectors

def get\_priority(criterion\_vectors: list, vectors: list) -> Union[int, float]:

s = 0

for cv, v in zip(criterion\_vectors, vectors):

s += cv \* v

print(f'({cv} \* {v}) +', end='\n')

print()

return s

def hierarchy\_analysis\_method(criterion\_importance: list):

criterion\_vectors = get\_criterion\_vectors(criterion\_importance)

consistency\_attribute = get\_consistency\_attribute(

criterion\_importance, criterion\_vectors)

# Проверка согласованности

cc = consistency\_attribute <= .1

if not cc:

raise ValueError('Некорректные важности критериев!!!')

price\_vectors = get\_criterion\_vectors(CRITERION\_PRICE)

volume\_vectors = get\_criterion\_vectors(CRITERION\_VOLUME)

location\_vectors = get\_criterion\_vectors(CRITERION\_LOCATION)

failure\_vectors = get\_criterion\_vectors(CRITERION\_FAILURE)

times\_vectors = get\_criterion\_vectors(CRITERION\_TIMES)

transportation\_vectors = get\_criterion\_vectors(CRITERION\_TRANSPORTATION)

# Матрица для расчета глобальных приоритетов

m = list(zip(\*[

price\_vectors,

volume\_vectors,

location\_vectors,

failure\_vectors,

times\_vectors,

transportation\_vectors

]))

# Определение глобальных приоритетов

global\_priorities = []

for row in m:

temp = 0

for ind, col in enumerate(row):

value = col \* criterion\_vectors[ind]

temp += value

global\_priorities.append(temp)

max\_priority = max(global\_priorities)

return global\_priorities.index(max\_priority), max\_priority

if \_\_name\_\_ == '\_\_main\_\_':

print(hierarchy\_analysis\_method())

***analyzer/analyzer.py:***

from parse import Page

from . import text as TextAnalyzer

from . import html as HTMLAnalyzer

from req import Request

def get\_page\_analyze(page: Page, request: Request) -> dict:

output = {

'title\_to\_h1': TextAnalyzer.Correlation.text\_text(

page.title, page.h1),

'title\_to\_req': TextAnalyzer.Correlation.text\_text(

page.title, request.text),

'req\_in\_text': int(TextAnalyzer.text\_in\_text(

request.text, page.text)),

'req\_words\_count': TextAnalyzer.compare\_keywords\_count(

page, request),

'req\_in\_20text': int(TextAnalyzer.text\_in\_text(

request.text, TextAnalyzer.\_get\_text\_percent(page.text, 20))),

'keywords\_description': TextAnalyzer.Correlation.text\_list(

page.description, request.words),

'has\_list\_or\_table': int(HTMLAnalyzer.has\_tags(

page, 'ol', 'ul', 'table')),

'req\_in\_h': TextAnalyzer.request\_in\_captions(

request.text, page.captions),

'imgs\_number': int(HTMLAnalyzer.imgs\_number\_in\_text(

page.text, page.imgs)),

}

return output

class Analyzer:

'''

Представление анализа данных страницы.

~params:

: page: Page - разобранная информация о странице.

'''

def \_\_init\_\_(self, page: Page, request: Request):

self.page = page

self.request = request

page\_analyze = get\_page\_analyze(self.page, self.request)

self.\_\_dict\_\_.update(page\_analyze)

def \_\_str\_\_(self):

return f'<Analyzer "{self.page.url}">'

***analyzer/html.py:***

from parse import Page

def has\_tags(page: Page, \*tag\_names) -> bool:

'''

Проверка наличия на странице конкретных тегов.

~params:

: page: Page - экземпляр класса Page;

: tag\_names - название тегов.

'''

return any([hasattr(page, tag\_name) for tag\_name in tag\_names])

def imgs\_number\_in\_text(text: str, imgs: tuple) -> bool:

'''

Проверяет распределение количества картинок на длину текста.

Оптимально - 1 картинка на каждые 1500 символов текста.

~params:

: text: str - текст страницы;

: imgs: tuple - картинки на странице.

'''

text\_length = len(text)

imgs\_number = len(imgs)

return text\_length / imgs\_number <= 1500

***analyzer/text.py:***

from typing import Union

from parse import Page

from parse.google\_api import get\_top\_page

from req import Request

from .levenshtein import lev

def \_mean(\*values: Union[int, float]) -> int:

' Возвращает среднее значение переданных аргументов '

return int(sum(values) / len(values))

def \_get\_text\_percent(text: str, percent: Union[int, float]=100) -> str:

' Обрезает текст до определенного процента '

text\_length = len(text)

finish\_index = int(text\_length / 100 \* percent)

sliced\_text = text[:finish\_index]

return sliced\_text

class Correlation:

''' Функционал для сравнения строк '''

@staticmethod

def text\_text(text\_1: str, text\_2: str) -> int:

' Процент сравнения строк '

return lev(text\_1.lower(), text\_2.lower())

@staticmethod

def text\_list(text: str, words: list) -> int:

' Процент вхождения слова в список '

lower\_words = tuple(map(lambda s: s.lower(), words))

output = [lev(text.lower(), word) for word in words]

return output

def text\_in\_text(text\_1: str, text\_2: str) -> bool:

'''

Возвращает True, если text\_1 входит в text\_2. Иначе - False.

~params:

: text\_1: str - текст, который должен входить в text\_2

: text\_2: str - общий текст в котором ищется вхождение

'''

return text\_1.lower() in text\_2.lower()

def request\_in\_captions(text: str, captions: Union[list, tuple]) -> int:

'''

Возвращает среднее вхождение запроса в теги.

~params:

: text: str - запрос;

: captions: [list, tuple] - список/кортеж тегов.

'''

correlation\_percents = [Correlation.text\_text(text, caption.text) \

for caption in captions]

text\_inclusion = \_mean(\*correlation\_percents)

return text\_inclusion

def words\_in\_text(words: list, text: str) -> int:

'''

Возвращает количество ключевых слов в тексте

~params:

: words: list - список ключевых слов;

: text: str - текст на странице.

'''

counts = sum([text.lower().count(word.lower()) for word in words])

return counts

def compare\_keywords\_count(page: Page, request: Request) -> int:

top\_page = get\_top\_page(request.text)

other\_keywords\_count = words\_in\_text(request.words, top\_page.text)

this\_keywords\_count = words\_in\_text(request.words, page.text)

keywords\_percent = (this\_keywords\_count // other\_keywords\_count) \* 100

return keywords\_percent

***analyzer/levenshtein.py:***

from functools import lru\_cache

def match\_percent(func):

def wrapper(word\_1: str, word\_2: str, acceptable\_percent: int=75):

changes = func(word\_1, word\_2)

word\_length = len(word\_1)

percent = 100 - int(changes / word\_length \* 100)

if percent >= acceptable\_percent:

return 100

return percent

return wrapper

@match\_percent

def lev(word\_1: str, word\_2: str) -> int:

@lru\_cache(None)

def min\_dist(s1: str, s2: str) -> int:

if s1 == len(word\_1) or s2 == len(word\_2):

return len(word\_1) - s1 + len(word\_2) - s2

if word\_1[s1] == word\_2[s2]:

return min\_dist(s1+1, s2+1)

return 1 + min(

# insert

min\_dist(s1, s2+1),

# delete

min\_dist(s1+1, s2),

# replace

min\_dist(s1+1, s2+1),

)

return min\_dist(0, 0)

# **Приложение Б**

Вывод результатов анализа веб-страницы:

