

大数据系统及综合实验期末大作业：Search Engine

申长硕 @PB22020518 高茂航 @PB22061161

AI&DS

{stephen_shen, gmh1627} @mail.ustc.edu.cn

2024 年 12 月 25 日

摘要

本实验中我们构建了一个面向 USTC 各网站的文档检索系统，通过自动化爬取获取关键文档，并基于 TF-IDF 方法实现相关性排序，同时在前端提供可视化的查询与结果展示界面，尽可能做到用户友好。实验中我们还尝试结合本地部署的大语言模型 ChatGLM，借助 RAG (Retrieval Augmented Generation) 技术增强搜索结果，为用户提供更好的交互式问答体验。代码开源在：<https://github.com/ChangshuoShen/Search-Engine>

1 背景与目标

1.1 研究背景

随着信息化时代的到来，学校网站成为了重要的资源和信息发布平台，其中包含大量学术和行政文件。如果没有一个良好的搜索引擎进行检索，教师与学生在需要查找资料时往往耗时较长。为了提高文档资源的访问效率，我们亟需一个面向 USTC 各网站的统一文档检索系统。

1.2 主要目标

本实验旨在完成以下任务：

- **构建较大规模的校内文档库：**通过自动爬取并收集来自 USTC 各学院与管理部门官网的文件和文本数据，包括但不限于学术论文、规章制度、会议通知等。
- **实现高效检索：**使用 TF-IDF 等文本检索技术，在“海量”文档中迅速找到与用户查询相关的内容，并根据相关度进行排序。
- **前端展示与交互：**借助 Flask 搭建一个可视化的检索系统，并通过 RAG 技术与本地部署的 ChatGLM 接口，增强搜索体验，为用户提供检索结果与智能问答。
- **应用大数据相关技术：**用到 HBase 分布式数据库、爬虫脚本、文本分析与关键词提取等，运用本课程中所学习的大数据系统和数据处理技术。

2 技术路线

2.1 整体技术框架

整体流程：

1. **爬虫与数据获取：**从 USTC 各个网站自动化爬取文件和文本，重点关注“下载中心”或有大量文件链接的板块。

- 2. **数据预处理与分析：**对爬取下来的 HTML、PDF、DOC 等文件进行格式转换或解析，使用 TF-IDF 提取关键词，同时记录高频词以辅助检索。
- 3. **数据存储：**将文件的元数据（关键词、高频词、文件路径等）存入 HBase，部分文件内容也可做分词或索引处理后存入数据库。
- 4. **检索服务：**根据用户输入，通过匹配文件标题、关键词和高频词等信息，计算与查询的相似度，并将最相关的文件按分值排序返回。
- 5. **前端与可视化：**使用 Flask 搭建前端，将搜索结果以列表形式呈现，并支持与 ChatGLM 的问答接口。

2.2 关键技术模块

- **爬虫技术：**采用 Python 脚本 Requests+lxml 或 Requests+BeautifulSoup 等方法，根据预先收集的链接列表递归爬取子链接，下载文件。
- **分词与关键词抽取：**基于 Python 的 jieba 分词，结合 TF-IDF 算法提取文档的关键主题词。
- **HBase：**通过 happybase，将关键词索引信息以及文件路径写入到 HBase 中实现快速检索。
- **检索算法：**主要使用 TF-IDF 方案进行相关度计算，(同时可考虑向量空间模型、BM25 或其他加权方式进一步提升检索效果，这里本文没有用到)。
- **RAG + ChatGLM：**在用户搜索结果的基础上，利用检索到的文本作为提示上下文，对接本地 ChatGLM API，实现回复的内容更加准确、更具上下文相关性。（本实验在此处仅提供框架，未调试性能）
- **Flask 前端：**提供简单友好的用户界面，包括查询输入框、搜索结果展示列表，以及与 ChatGLM 的对话体验。

3 方法与实现

3.1 分工说明

- **高茂航 (队长)：**负责爬虫脚本、数据清理与部分测试。课堂展示。
- **申长硕：**负责部分爬虫脚本，关键词提取、HBase 环境配置、数据导入与检索。同时负责开发 Flask 前端界面，整合 ChatGLM 接口与展示。实验报告的撰写。

3.2 项目结构

实验项目的代码仓库整体结构如下所示：

Listing 1: 项目代码结构

```
1 .
2   app
3       __init__.py
4       routes.py
5       static
6       templates
7   cache
8       advanced
9       bio
```

```
10     bme
11     ...
12     zhc
13 chat
14     chatglm_api.py
15 crawl
16     GMH
17     Shencs
18     temp.py
19     url_gmh.yml
20     url_scs.yml
21 crawl.sh
22 database
23     const.py
24     hbase.py
25     hdfs.py
26     search.py
27     urlcontent.py
28     utils.py
29 keywords
30     file_keywords.json
31     folder_keywords.json
32     keywords_each_file.py
33     keywords.py
34     stopwords.txt
35 scripts
36     test_search.py
37     upload2database.py
38     upload2hbase.py
39 run.py
40 大数据系统-实验文档.pdf
```

以下分别对各模块进行说明：

- `app/`：基于 Flask 实现的前端与路由逻辑，包括静态文件和模板页面。
- `cache/`：爬虫后缓存的文件夹，记录不同学院网站爬取结果，按学院或部门命名。
- `chat/`：封装了与本地部署 ChatGLM 模型的 API 接口，可对外提供基于 RAG 文档的问答功能。
- `crawl/`：包含所有爬虫脚本及配置文件（如 `url_gmh.yml`, `url_scs.yml`），用于批量抓取各类网站内容。
- `crawl.sh`：可执行脚本，用于批量调用爬虫脚本。
- `database/`：HBase、HDFS 等相关的数据库接口封装，包括连接、读写、查询功能等。本次实验主要使用 HBase，HDFS 因权限原因暂未启用。
- `keywords/`：关键词提取流程，包括 TF-IDF 计算、停用词（`stopwords.txt`）、结果输出等脚本。
- `scripts/`：一些辅助脚本，如向数据库批量上传文档、测试搜索性能等。
- `run.py`：启动整个项目的入口，通过 Flask 托管服务。

3.3 数据采集与爬虫

核心思路：

1. 根据预先整理的 USTC 各学院与管理部门链接列表，编写爬虫配置（.yaml）文件。
2. 以 DFS 或 BFS 方式遍历网站链接，并过滤非本站链接。
3. 对页面中的文件（尤其是 PDF、DOC、DOCX、ZIP 等）链接进行下载，必要时进行简单分类存储。
4. 若网站包含“下载中心”或类似专栏，则重点扫描其中的链接。

示例：如爬虫脚本 `finance.py` 中核心逻辑：

Listing 2: 爬虫脚本示例

```
1 import requests
2 from bs4 import BeautifulSoup
3 import os
4 import re
5
6 # 目标 URL 列表
7 urls = [
8     'https://finance.ustc.edu.cn/xzzx/list.psp',
9     'https://finance.ustc.edu.cn/xzzx/list2.psp',
10    'https://finance.ustc.edu.cn/xzzx/list3.psp',
11    'https://finance.ustc.edu.cn/xzzx/list4.psp',
12    'https://finance.ustc.edu.cn/xzzx/list5.psp'
13 ]
14
15 base_url = 'https://finance.ustc.edu.cn' # 用于处理相对路径
16
17 # 本地保存文件路径
18 save_path = 'cache/finance'
19 os.makedirs(save_path, exist_ok=True)
20
21 def fetch_page(url):
22     """获取网页内容并解析为 BeautifulSoup 对象"""
23     ...
24
25 def clean_filename(filename):
26     """移除非法字符"""
27     return re.sub(r'[\\/*?:"<>|]', "", filename)
28
29 def save_file(file_url, title, save_path):
30     """下载并保存文件"""
31     ...
32
33 def parse_detail_page(detail_url):
34     """解析详情页，提取文件下载链接和标题"""
35     ...
36
37 def parse_list_page(url):
38     """解析列表页，提取文件下载链接或详情页链接"""
39     ...
```

```
40
41 def crawl_site(url):
42     """爬取列表页并处理文件下载"""
43     ...
44
45 if __name__ == "__main__":
46     for url in urls:
47         crawl_site(url)
```

3.4 文本分析与关键词提取

对爬下来的文件，需要先进行格式转换或解析（如 PDF 转为文本、DOCX 提取文本等）。然后进行分词与 TF-IDF 计算。具体实现流程示意：

1. **文本解析**：判断文件类型，调用相应的 PDF 或 DOC 解析库（如 pdfplumber、python-docx 等）。
2. **分词处理**：将文本通过 jieba 进行分词，去除停用词（见 keywords/stopwords.txt）。
3. **TF-IDF 计算**：根据所有文档语料生成词频统计和逆文本频率，最终得到每个文档对应的关键词及其权重。
4. **记录高频词**：额外统计每个文档出现频率最高的若干词（如 top-10）以供检索时辅助排序。

示例代码

Listing 3: keywords_each_file.py

```
1 import os
2 import jieba
3 import fitz # PyMuPDF, 用于处理 PDF
4 from docx import Document # 用于处理 DOCX
5 from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
6 from collections import Counter
7 import json
8
9 # 停用词表路径
10 STOPWORDS_PATH = "keywords/stopwords.txt"
11
12 def load_stopwords(path):
13     """加载停用词表"""
14     ...
15
16 def extract_text_from_pdf(file_path):
17     """从 PDF 文件中提取文本"""
18     ...
19
20 def extract_text_from_docx(file_path):
21     """从 DOCX 文件中提取文本"""
22     ...
23
24 def extract_text_from_txt(file_path):
25     """从 TXT 文件中提取文本"""
26     ...
27
```

```

28 def extract_text_from_file(file_path):
29     """ 根据文件类型提取文本 """
30     ...
31
32 def extract_keywords_and_high_freq_words(file_contents, stopwords, top_k=10, high_freq_n=5):
33     """ 使用 TF-IDF 提取关键词，并从单个文档中提取高频词 """
34     ...
35
36 def process_all_files(base_folder, output_file, top_k=10, high_freq_n=5):
37     """ 扫描所有文件，提取每个文件的关键词和高频词 """
38     ...
39
40
41 if __name__ == "__main__":
42     base_folder = "cache/" # 主文件夹路径
43     output_file = "keywords/file_keywords.json" # 输出文件路径
44     top_k = 10 # TF-IDF 提取的关键词数量
45     high_freq_n = 5 # 高频词数量
46
47     process_all_files(base_folder, output_file, top_k, high_freq_n)

```

3.5 HBase 数据存储

将关键词和文档元数据信息写入 HBase。这里可以按照 `row_key` = 文件唯一标识（例如其在服务器的存储路径或 MD5），列簇可分为：

- **name:** 文件名。
- **keywords:** 存储提取到的关键词等。
- **freq:** 存储文件中高频词信息。

示例代码

Listing 4: database/hbase.py

```

1  import os
2  import happybase
3  import json
4  from typing import List, Dict
5  from .utils import get_logger
6  from .const import HBASE_HOST, HBASE_TABLE_NAME, HBASE_COLUMN_FAMILY, HDFS_TARGET_DIR,
   ↪ LOCAL_CACHE_DIR
7  from .urlcontent import URLContent
8
9
10 class USTCHBase:
11     """
12     封装 HBase 操作类。
13     """
14     def __init__(self, host=HBASE_HOST, column_family=HBASE_COLUMN_FAMILY):
15         self.logger = get_logger('ustc-hbase')
16         self.logger.info("HBase Connecting...")

```

```

17         self.connection = happybase.Connection(host)
18         self.connection.open()
19         self.name = HBASE_TABLE_NAME
20         if self.name.encode() not in self.connection.tables():
21             assert column_family is not None, "Need to indicate column families to create a
                ↳ table"
22             self.create_table(self.name, column_family)
23             self.logger.info("HBase Connected Successfully!")
24             self.table = self.get_table(self.name)
25
26     def __enter__(self):
27         return self
28
29     def __exit__(self, type, message, traceback):
30         ...
31
32     def create_table(self, table_name: str, column_families: List[str]):
33         ...
34
35     def get_table(self, table_name: str):
36         ...
37
38     def put(self, row: bytes, data: Dict[bytes, bytes]):
39         ...
40
41     def query_meta(self, file_name: str):
42         """根据文件名查询文件的元数据"""
43         ...
44
45     def scan(self):
46         """扫描表中的所有数据"""
47         ...
48
49     def close_connection(self):
50         self.connection.close()
51
52 def store_meta_in_hbase(json_file: str, hdfs_dir=HDFS_TARGET_DIR):
53     """从 JSON 文件加载文件元数据，并存储到 HBase"""
54     ...

```

将这些信息写入后，即可在检索时快速获取与查询相关的关键词和对应文档进行匹配。

3.6 检索引擎实现

整体思路：

1. 用户输入查询 query。
2. 对 query 进行分词，移除停用词（stopwords.txt）后，提取有效的关键词集合。
3. 使用分词后的查询词集合，与 HBase 中每个文档的 标题 (Title)、关键词 (Keywords) 和 高频词 (High Frequency Words) 进行匹配。

4. 通过简单的指标（如 **交集大小**和 **IoU**）计算每个字段的相关性得分，并根据字段权重（如标题权重较高）计算总分：

$$\text{Score} = w_1 \cdot \text{TitleMatch} + w_2 \cdot \text{KeywordsMatch} + w_3 \cdot \text{HighFreqMatch} \quad (1)$$

5. 按 Score 降序返回排名前 k 的文档。

Listing 5: database/search.py

```

1  import jieba
2  from typing import List, Set
3  from .hbase import USTCHBase
4  from .const import SEARCH_TOP_K
5
6
7  class SearchEngine:
8      """基于词集合匹配的简单搜索引擎，支持分词、关键词匹配和加权排序"""
9      def __init__(self):
10         self.hbase = USTCHBase()
11         self.stopwords = self.load_stopwords("keywords/stopwords.txt")
12
13     def load_stopwords(self, filepath: str) -> Set[str]:
14         """加载停用词表"""
15         ...
16
17     def tokenize(self, text: str) -> List[str]:
18         """对文本进行分词，并移除停用词"""
19         ...
20
21     def calculate_iou(self, query_set: Set[str], doc_set: Set[str]) -> float:
22         """计算查询词集合与文档集合的 IoU（交并比）"""
23         ...
24
25     def calculate_match_score(self, query_set: Set[str], doc_set: Set[str]) -> int:
26         """计算查询词集合与文档集合的交集大小"""
27         ...
28
29     def search(self, query: str) -> List[dict]:
30         """
31         根据查询词搜索文档标题、关键词和高频词，并加权排序
32         Args:
33             query (str): 用户的搜索关键词
34         Returns:
35             List[dict]: 按相关性排序的搜索结果
36         """
37         results = []
38         query_tokens = set(self.tokenize(query)) # 查询词集合
39
40         for _, data in self.hbase.scan():
41             title = data.get("cf0:title", "")
42             keywords = set(data.get("cf0:keywords", "").split(","))
43             high_freq_words = set(data.get("cf0:high_freq_words", "").split(","))
44 
```



```

45     # 计算 IoU （可选，用于权重调整或额外排序依据）
46     keywords_iou = self.calculate_iou(query_tokens, keywords)
47     high_freq_iou = self.calculate_iou(query_tokens, high_freq_words)
48
49     # 计算匹配得分
50     title_score = self.calculate_match_score(query_tokens, set(self.tokenize(title)))
51     keywords_score = self.calculate_match_score(
52         query_tokens, keywords) + 0.1 * keywords_iou
53     high_freq_score = self.calculate_match_score(
54         query_tokens, high_freq_words) + 0.15 * high_freq_iou
55
56     # 加权得分
57     total_score = (
58         title_score * 5 + # 文档名权重较高
59         keywords_score * 2 + # 关键词权重
60         high_freq_score * 1 # 高频词权重
61     )
62     if total_score > 0:
63         results.append({
64             "title": title,
65             "keywords": list(keywords),
66             "high_freq_words": list(high_freq_words),
67             "hdfs_path": data.get("cf0:hdfs_path", ""),
68             "total_score": total_score,
69             "keywords_iou": keywords_iou,
70             "high_freq_iou": high_freq_iou
71         })
72
73     # 按总分排序
74     results.sort(key=lambda x: x["total_score"], reverse=True)
75     return results[:SEARCH_TOP_K]

```

3.7 前端与 RAG 增强

3.7.1 Flask 前端

使用 Flask 搭建一个简易的前端，包含：

- **搜索页面：**提供搜索框用于输入检索词；
- **结果页面：**展示检索排名靠前的文档列表，同时提供“查看详情”入口。

前端文件主要放置于 `app/templates/` 和 `app/static/` 目录下。在 `app/routes.py` 中编写路由，示例：

Listing 6: `app/routes.py`

```

1  main = Blueprint('main', __name__)
2  search_engine = SearchEngine()
3
4  @main.route("/", methods=["GET", "POST"])
5  def index():
6      ...
7

```

```

8 @main.route("/download/<path:filepath>")
9 def download(filepath):
10     """ 文件下载功能 """
11     ...
12
13 @main.route("/preview/<path:filepath>")
14 def preview(filepath):
15     """ 文件预览功能 """
16     ...

```

3.7.2 RAG + ChatGLM

结合 Retrieval-Augmented Generation (RAG) 方法, 在与 ChatGLM 交互时, 先进行检索以获取与用户询问相关的文档片段, 再将其作为上下文或提示输入给模型, 以输出更精准的答复。

- **检索模块:** 基于搜索引擎返回最匹配的文档或文本片段。
- **融合输入:** 将检索结果拼接成上下文段落, 与用户问题一起传递给 ChatGLM 模型。
- **输出生成:** 由 ChatGLM 模型生成最终回答, 体现出对校内文档的引用与依据。

Listing 7: app/routes.py

```

1 # 设置 tokenizer
2 tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained("THUDM/glm-4-9b-chat", trust_remote_code=True)
3
4 # FastAPI 的地址
5 # FASTAPI_URL = "http://127.0.0.1:8000/generate" # 假设 FastAPI 运行在本地
6
7 @main.route("/rag", methods=["POST"])
8 def rag():
9     """
10     通过接收用户的查询, 并结合搜索结果构建新的 prompt,
11     然后调用 FastAPI 生成回答 (RAG)。
12     """
13     ...
14     # 将检索结果和原始查询组成新的 prompt
15     combined_prompt = f"用户查询: {query}\n相关文档: \n"
16     for result in search_results:
17         combined_prompt += f"- {result['content']}\n" # 假设 result['content'] 是文档内容
18     ...

```

Listing 8: chat/chatglm_api.py

```

1 import torch
2 from fastapi import FastAPI, HTTPException
3 from pydantic import BaseModel
4 from transformers import AutoModelForCausalLM, AutoTokenizer
5 import uvicorn
6
7 # 初始化 FastAPI 实例
8 app = FastAPI()
9

```

```
10 # 尝试加载模型和 tokenizer
11 try:
12     ...
13
14 # 定义请求体格式
15 class QueryRequest(BaseModel):
16     query: str
17
18 # 定义 API 路由，用于接收查询并返回生成的文本
19 @app.post("/generate")
20 async def generate_text(request: QueryRequest):
21     """接收用户请求，使用 GLM 模型生成回答"""
22     ...
23
24 # 在主程序中启动 API 服务
25 if __name__ == "__main__":
26     # 使用 Uvicorn 启动 FastAPI 服务
27     uvicorn.run(
28         "chatglm_api:app",
29         host="0.0.0.0", # 监听所有网络接口
30         port=8000, # 默认端口
31         reload=True # 开启自动重载（注意这个是开发模式下使用）
32     )
```

4 结果与分析

4.1 结果展示，实际效果可点击链接：[search engine demo video](#) 进行查看



4.2 实验环境与配置

- 操作系统：Ubuntu 22.04；
- Python 版本：3.9.21；
- 数据库：HBase 2.1.1（本地或伪分布模式）；
- 依赖库：Requests, BeautifulSoup, PyPDF2, python-docx, jieba, happybase, Flask 等，具体可在 requirements.txt 中列出。

4.3 检索效果分析

- 爬取结果：成功爬取并下载了若干学院官网和管理部门官网的文件，包括 PDF、DOC、TXT、ZIP 等，约三千条文档。
- 查询测试：经过对常用关键词的测试（如“数学”、“财务报销”、“研究生培养方案”、“学术会议日程”等），系统能返回较为准确的文件链接及标题。

- **RAG 效果：**结合 ChatGLM 在检索结果中提炼信息，在 prompt 设计时包含检索到的文档内容，模型回答中也能体现出相关信息。
- **性能：**对常规查询能在数秒内得到结果，主要耗时在爬虫和文本解析阶段，但在实际检索中的响应较快。ChatGLM 模型在本人电脑上运行较慢，所以这里主要还是实现一个思路，写一个框架“玩玩”。

5 总结与反馈

5.1 踩坑

- **HBase 连接问题：**在本地伪分布模式下，出现连接超时或者 Thrift 服务未启动等问题，需要仔细检查防火墙设置、Thrift 端口是否开启。
- **文件解析失败：**部分 PDF 存在加密或格式不规范，导致解析库无法正确提取文本，需进行异常处理或者手动跳过。
- **编码与字符集：**由于文档中包含中文，爬虫和解析阶段容易出现编码混乱，需要统一使用 UTF-8 并进行必要的转码。
- **网络爬虫重定向问题：**某些学院官网频繁跳转，需要在爬虫脚本中对重定向进行处理，以免漏爬或出现无限循环。

5.2 错误总结

- **权限/防火墙：**在开发环境中使用 HDFS、HBase 时，需正确配置权限；否则会报错无法写入或读取。
- **依赖库版本冲突：**爬虫、文本解析、数据库等依赖库版本需尽量固定，否则可能因 API 变动引发兼容性问题。
- **表结构设计：**在 HBase 中未提前考虑列簇及 rowkey 的合理性，后期查询时可能遇到效率问题。

5.3 实验收获

- **综合运用：**通过本次实验，大家对 Python 爬虫、HBase、TF-IDF、Flask 前后端配合有了更深刻的理解。
- **可扩展性：**若未来需要扩大爬取范围或引入更多算法（如深度学习向量检索），我们目前的项目结构依然可复用。
- **协作与分工：**在小组合作中充分感受到协作的重要性，通过 Git 进行版本管理，提高了开发效率。

5.4 附录

代码仓库开源在：<https://github.com/ChangshuoShen/Search-Engine>