# 计算中英文信息源的熵

学号: 2021K8009915025

姓名:徐天怿

## 数据来源

## 中文语料

来自新浪新闻:使用自制爬虫爬取

```
# 定义函数: 动态获取指定页面符合条件的链接
def solve(page):
   0.000
   根据给定的页码page构造请求链接并发送GET请求,
   从响应中提取符合要求的新闻链接。
   参数:
   page (int): 需要抓取的页面编号
   返回值:
   urls (list): 包含新闻链接的列表
   base_url = "https://feed.mix.sina.com.cn/api/roll/get?pageid=153&lid=2669&k=&num=50
   url = base_url + str(page) + suffix
   headers = {
     'authority': 'feed.mix.sina.com.cn',
     'user-agent': 'Mozilla/5.0 (Windows NT 10.0; Win64; x64) AppleWebKit/537.36 (KHTM
     'accept': '*/*',
     'sec-fetch-site': 'same-site',
     'sec-fetch-mode': 'no-cors',
     'sec-fetch-dest': 'script',
     'referer': 'https://news.sina.com.cn/roll/',
     'accept-language': 'zh-CN,zh;q=0.9',
   } # 设置请求头信息
   # 发送GET请求并获取响应
   response = requests.get(url, headers=headers)
   response encoding = "utf-8"
   # 使用正则表达式提取新闻链接,同时将转义的斜线还原
   urls = [url.replace('\\/', '/') for url in re.findall(r'"url":"([^"]+)"', response.
   return urls
# 定义函数: 下载并写入新闻标题与内容到文本文件
def download_and_write(title, content, output_dir, file_count, total_news):
   将新闻标题和内容写入到指定目录下的文本文件中,
   并按照每100条新闻分隔成不同的文件。
   参数:
   title (str): 新闻标题
```

```
content (str): 新闻内容
   output_dir (str): 输出文件夹路径
   file_count (int): 当前写入文件的计数器
   total_news (int): 总新闻数量统计
   返回值:
   file_count (int): 更新后的文件计数器
   0.00
   # 创建用于保存新闻的文件名,并写入内容
   filename = f"{output_dir}/{file_count // 100:05d}.txt"
   with open(filename, 'a+', encoding='utf8') as file_object:
       # 格式化写入标题和内容
       file_object.write(f"{title}\n{content}\n\n")
   # 更新新闻总数和文件计数器
   total_news += 1
   file_count += 1
   # 每写入100条新闻时输出当前进度
   if file_count % 100 == 0:
       print(f'已完成{file_count}条新闻,已存储至文件:{filename}')
   return file_count
# 主函数入口
def main():
   .....
   爬取新闻的主要流程,包括创建目标文件夹、循环抓取各页新闻及内容,
   并调用download_and_write函数将数据写入文件。
   output_dir = '/Users/amber/Desktop/2024spring/nlp/hw1/data/new_zh_data'
   # 若目标文件夹不存在,则创建之
   if not os.path.exists(output_dir):
       os.makedirs(output_dir)
   total_news = 0
   file_count = 0
   # 循环遍历预设范围内的页面
   for page in range(1, 201): # 假设总共有200页, 每页50条新闻
       # 获取当前页面的所有新闻链接
       urls = solve(page)
       for each in urls:
          # 对每个新闻链接发送GET请求
```

### 英文语料

来自100部英文小说:从现有语料库下载

github链接: https://github.com/computationalstylistics/100\_english\_novels

## 数据清洗

中文语料和英文语料均进行了数据清洗,包括去除标点符号、去除换行符、去除多余空格等。特别注意的是,中文语料由于都是短小的新闻,所以把固定的"责任编辑:"和"消息来源:"也在清洗中删除了。

#### 中文语料的清洗

```
# 定义函数:清洗中文语料
def merge_files(src_folder, start_file, end_file, dest_file):
   with open(dest_file, 'w', encoding='utf8') as output_file:
       for i in range(start_file, end_file + 1):
           filename = f"{src_folder}/{i:05d}.txt"
           with open(filename, 'r', encoding='utf8') as input_file:
               output_file.write(input_file.read())
def clean_data(input_file, output_file):
   with open(input_file, 'r', encoding='utf8') as file:
       content = file.read()
       # 删除"责任编辑: (姓名)"
       content = re.sub(r"责任编辑: \ (.*?) ", "", content)
       # 去除"来源: (新闻来源)"
       content = re.sub(r"来源: \ (.*?) ", "", content)
       # 只保留汉字字符
       content = re.sub(r''[^\u4e00-\u9fa5]'', '''', content)
       with open(output_file, 'w', encoding='utf8') as output_file:
           output_file.write(content)
```

#### 英文语料的清洗

```
# 使用 with open... as 语句打开源文件和目标文件
with open(source_file, 'r') as infile, open(target_file, 'w') as outfile:
    # 读取源文件的内容
    content = infile.read()
    # 使用正则表达式去除除了字母和空格以外的所有字符
    clean_content = re.sub('[^a-zA-Z]+', '', content)
    # 将所有小写字母转化为大写字母
    upper_content = clean_content.upper()
    # 写回目标文件
    outfile.write(upper_content)
```

## 数据分析

包括计算频率、计算熵、绘图、存数据四个主要动作。下面以中文文本的数据分析为例:

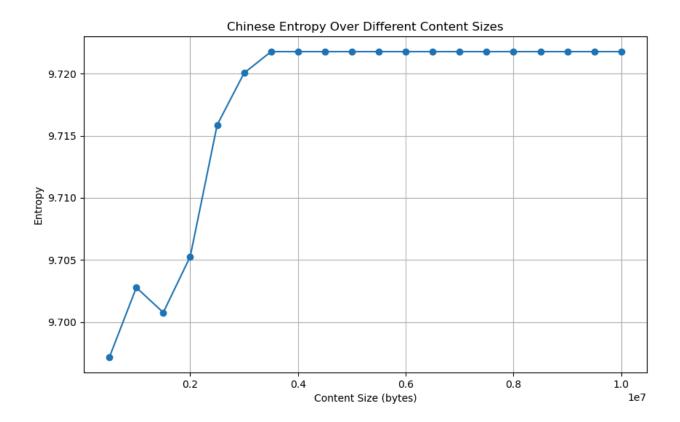
```
# 计算文本中每个字符的频率。
def calculate_frequency(text):
    freq_dict = {}
    for char in text:
        if char in freq_dict:
           freq_dict[char] += 1
       else:
           freq_dict[char] = 1
    return freq_dict
# 根据字符频率计算文本的熵。
def calculate_entropy(freq_dict, total_chars):
    entropy = 0
    for freq in freq_dict.values():
        probability = freq / total_chars
       entropy -= probability * math.log2(probability)
    return entropy
# 主函数: 执行读文件、计算字符频率和熵, 准备结果数据的过程。
def main():
    file_path = '/Users/amber/Desktop/2024spring/nlp/hw1/data/new_zh_data/cleannewzh.tx
    result = []
    # sizes 数组定义了要分析的文本块的大小(以字节为单位),从 0.5M 开始,增加到 10M。
    sizes = [500_{000} * (i + 1) \text{ for } i \text{ in range}(20)]
    for size in sizes:
       text = read_text(file_path, size)
        freq_dict = calculate_frequency(text)
       total_chars = sum(freq_dict.values())
       entropy = calculate_entropy(freq_dict, total_chars)
        top_chars = sorted(freq_dict, key=freq_dict.get, reverse=True)[:10]
        result.append({
            'size': size,
            'entropy': entropy,
            'top_chars': top_chars,
            'frequencies': [freq_dict[char] for char in top_chars]
       })
    return result
```

```
def plot_entropy(analysis_result):
    sizes = [entry['size'] for entry in analysis_result]
    entropies = [entry['entropy'] for entry in analysis_result]
    plt.figure(figsize=(10, 6))
    plt.plot(sizes, entropies, marker='o')
    plt.title("Chinese Entropy Over Different Content Sizes")
    plt.xlabel("Content Size (bytes)")
    plt.ylabel("Entropy")
    plt.grid(True)
    plt.savefig('/Users/amber/Desktop/2024spring/nlp/hw1/result/zh_entropy_chart.png')
    plt.close()
# 将分析结果写入文件,包括熵、前 10 个字符及其频率。
def write_results_to_file(analysis_result, file_path):
    with open(file_path, 'w', encoding='utf8') as file:
       for entry in analysis_result:
            file.write(f"Size: {entry['size']} bytes\n")
            file.write(f"Entropy: {entry['entropy']}\n")
           file.write("Top 10 Characters: " + ', '.join(entry['top_chars']) + "\n")
            file.write("Frequencies: " + ', '.join(map(str, entry['frequencies'])) + "\
```

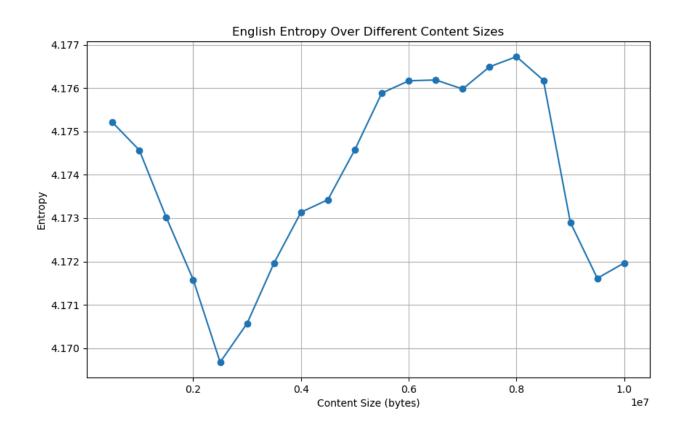
## 结论反思

### 结论

中文语料的熵值在 0.5M 到 10M 之间先增大到一定程度然后基本保持不变。



英文语料的熵值在 0.5M 到 10M 之间存在巨大震荡,原因未明。



中文文本中最常出现的汉字:

Size (bytes)	Entropy	Top 10 Characters
500000	9.697	的, 一, 人, 在, 是, 有, 了, 不, 年, 中
1000000	9.703	的, 一, 人, 在, 是, 了, 有, 不, 年, 中
1500000	9.701	的, 一, 人, 在, 是, 了, 不, 有, 年, 中
2000000	9.705	的, 一, 人, 在, 是, 了, 不, 有, 年, 中
2500000	9.716	的, 一, 在, 人, 是, 了, 不, 有, 年, 上
3000000	9.720	的, 一, 在, 人, 是, 了, 不, 有, 年, 中
3500000	9.722	的, 一, 在, 人, 是, 了, 不, 有, 年, 中
4000000	9.722	的, 一, 在, 人, 是, 了, 不, 有, 年, 中
4500000	9.722	的, 一, 在, 人, 是, 了, 不, 有, 年, 中
5000000	9.722	的, 一, 在, 人, 是, 了, 不, 有, 年, 中
5500000	9.722	的, 一, 在, 人, 是, 了, 不, 有, 年, 中

#### 英文文本中最常出现的字母:

Size (bytes)	Entropy	Top 10 Characters
500000	4.175	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D
1000000	4.175	E, T, A, O, I, N, S, H, R, D
1500000	4.173	E, T, A, O, I, N, S, H, R, D
2000000	4.172	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D
2500000	4.170	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D
3000000	4.171	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D
3500000	4.172	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D
4000000	4.173	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D
4500000	4.173	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D
5000000	4.175	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D

Size (bytes)	Entropy	Top 10 Characters
5500000	4.176	E, T, A, O, N, I, H, S, R, D

可以发现中文熵整体大于英文熵。

## 反思

没有采取多种类型的语料,中文语料仅摘取了短新闻,英文语料仅摘取了小说,应当采用更多类型的例子。

中文语料和英文语料的分析中均出现了熵值反常"震荡"的情况,本文并没有详细分析"震荡"的原因,有待进一步优化。