# 苏州大学实验报告

院、系	计算机学院	年级专业	计算机科学	姓名	张昊	学号	1927405160
课程名称	人工智能与知识工程					成绩	
指导教师	陈文亮	同组实验	:者 无		实验日期	2021年10月14日	

实验名称 语义网络: isA/AKO关系抽取

### 一、实验内容

#### 语义网络: isA/AKO 关系抽取

#### 1、中文分词: 最大匹配算法

要求:编程平台不限(windows、linux),编程语言不限(C、C++)

**子任务 1:** 使用最大匹配算法、词典文件(corpus.dict.txt),对语料(corpus.sentence.txt)进行分词

- -- 将分词的结果输出到文件 corpus.out.txt 中;
- -- 对比 corpus.answer.txt 和 corpus.out.txt, 给出算法的 P/R/F 指标

输出: 一个 corpus.out.txt 文件(格式参照 corpus.answer.txt)

P/R/F 指标(格式类似于: Precision = 36 / 100 = 36.00%)

**子任务 2**: 使用最大匹配算法、人名文件(per.dict.txt),对语料(corpus.sentence.txt)进行人名识别

- -- 人名文件无人数数目和最长字数
- -- 将识别的结果输出到文件 per.out.txt 中

输出: 一个 per.out.txt 文件(格式参照 corpus.answer.txt)

#### 2、isA/AKO 关系抽取

实验数据: 10万篇文档(例如百科页面),10万个相关实体(例如姚明、榴莲)输出:

不少于1万关系对

每个关系对出现的实例句子

随机采样正确率不低于 50% (随机看 10 对)

输出格式 (三元组):

[实体,关系,类别]句子

[李娜, isA 冠军] 李娜…(把整个句子附上)

#### 二、实验步骤

#### 使用最大匹配算法的中文分词:

使用了双向最大匹配的分词算法,首先分别对句子进行前向最大匹配和反向最大匹配,分别应用前向最大匹配算法和逆向最大匹配算法对语句进行分词,若前向和逆向分词结果词数不同,取分词数量较少的,否则返回单字词语的数量较少的。 具体实现如下:

```
def segmentation_sentence(sentence: str, words: set, join_str=' ', max_length=10, only=None) \rightarrow str:
   最大匹配算法 (双向最大匹配算法)
   :param sentence: 待分词句子
   <u>:param</u> words: 词典
   <u>:param</u> join_str: 拼接字符串
   <u>:param</u> max_length: 最大步长
   :param only: 仅使用某一算法进行分词,接受的参数为: 'fmm' (前向最大匹配算法) , 'bmm' (逆向最大匹配算法)
   :return: 使用 join_str 拼接后的分词过的句子
\texttt{def fmm(\_sentence: str)} \, \to \, \texttt{list:}
    前向最大匹配算法
    <u>:param</u> _sentence: 待分词句子
    :return: 组成句子的词语
   length = max_length
    seg = []
    while len(_sentence) > 0:
       word = _sentence[0:length]
       while word not in words:
           if len(word) \leq 1:
               break
           else:
               length -= 1
           word = word[0:length]
       length = max_length
        seg.append(word)
        _sentence = _sentence[len(word):]
    return seg
def bmm(\_sentence: str) \rightarrow list:
    逆向最大匹配算法
    <u>:param</u> _sentence: 待分词句子
    :return: 组成句子的词语
    length = max_length
    seg = []
    while len(_sentence) > 0:
        word = _sentence[-length:]
        while word not in words:
             if len(word) \leq 1:
                 break
            else:
                 length -= 1
             word = word[-length:]
        length = max_length
        seg.append(word)
        _sentence = _sentence[:-len(word)]
    seg.reverse()
    return seg
```

```
# 分别应用前向最大匹配算法和逆向最大匹配算法对语句进行分词
fmm_res = fmm(sentence)
bmm_res = bmm(sentence)
# 若前向和逆向分词结果词数不同, 取分词数量较少的
if len(fmm_res) < len(bmm_res):</pre>
   return join_str.join(fmm_res)
elif len(fmm_res) > len(bmm_res):
   return join_str.join(bmm_res)
else:
   fmm_single , bmm_single = 0, 0 # 前向和逆向分词结果中单字词语的数量
    same = True
   for x, y in zip(fmm_res, bmm_res):
       if x \neq y:
          same = False
       if len(x) = 1:
          fmm_single += 1
       if len(y) = 1:
          bmm_single += 1
   if same:
       # 分词结果相同,随便返回哪个都行
       return join_str.join(fmm_res)
   else:
      # 分词结果不同, 返回单字词语的数量较少的
       if fmm_single ≤ bmm_single:
         return join_str.join(fmm_res)
       else:
          return join_str.join(bmm_res)
评价指标计算: 首先把词序列转换为词语在句子中的位置集合。由于直接将词转换为集合会
```

评价指标计算:首先把词序列转换为词语在句子中的位置集合。由于直接将词转换为集合会失去位置信息,故使用词语在句中的位置(起始位置和结束位置)来唯一地标识一个词。在计算全体的真正例 TP, 假正例 FP, 假反例 FN 时,对于输出和答案不同的:若结果文件结束但答案文件未结束(即有句子没输出),则作为 FN;若答案文件结束但结构文件未结束(即多输出了其他的内容),则作为 FP。具体实现如下:

```
length = len(word)
           seg_index_set.add((index, index + length))
           index += length
       return seg_index_set
   def evaluation_sentence(output: list, answer: list):
       评价一句话的分词结果
       :param output: 分词结果
       :param answer: 答案
       :return: 真正例TP, 假正例FP, 假反例FN
       output_index_set = index_set(output)
       answer_index_set = index_set(answer)
       TP = len(output_index_set & answer_index_set)
       FP = len(output_index_set - answer_index_set)
       FN = len(answer_index_set - output_index_set)
       return TP, FP, FN
   TP_ALL, FP_ALL, FN_ALL = 0, 0, 0 # 全体的真正例TP, 假正例FP, 假反例FN
   with open(output_file_path, 'r', encoding='utf-8') as output_file, \
           open(answer_file_path, 'r', encoding='utf-8') as answer_file:
       while True:
           output_line = output_file.readline()
           answer_line = answer_file.readline()
           if not output_line and not answer_line: # 已到达文件尾
              break
           if not output_line: # 结果文件结束但答案文件未结束(有句子没输出)
              FN_ALL += len(answer_line.strip().split()) # 作为假反例
           elif not answer_line: # 答案文件结束但结构文件未结束(多输出了其他的内容)
              FP_ALL += len(output_line.strip().split()) # 作为假正例
           evaluation_res = evaluation_sentence(output_line.strip().split(),
answer_line.strip().split())
           TP_ALL += evaluation_res[0]
           FP_ALL += evaluation_res[1]
           FN_ALL += evaluation_res[2]
   return TP_ALL, FP_ALL, FN_ALL
```

#### 基于规则的 isA/AKO 关系抽取:

整体思路: 首先将句子分词(采用 jieba 加自己实现的最大匹配混合的方法),将句子转化为词列表,且由于数据中的噪声比较多,所以只关注前 m 个句子(经实验测试, m=1 时效果最佳),对每个句子去除停用词和大部分的标点符号,按照句号来划分句子。

```
@staticmethod
def \_handle_sentence(sentence: str) \rightarrow list:
    # 分句,并将句子转换为词列表,只考虑前 $(CONFIG.sentence_max_count) 个句子,并去除停用词以及大部分标点符号
    sentence = re.sub('. ?(%+)', ', ', sentence)
    sentence = re.sub('#+|-{3,}', '', sentence)
    words = []
    _cnt = 0
    for sentence in filter(lambda x: len(x.strip()) \neq 0 and x.find('.') = -1,
                          re.split(r'(\s*, \s*)', sentence)):
        _words = jieba.lcut(sentence)
       words.append(EDict({
           'sentence': ''.join(_words),
            'words': [word for word in _words if word not in CONFIG.stop_words],
       }))
        _cnt += 1
       if _cnt ≥ CONFIG.sentence_max_count:
           break
    return words
```

下一步是查找在句子(词列表)中首次出现在实体集中的实体,并将其作为本句的实体。

#### **@staticmethod**

```
def __find_name_in_sentence(sentence: list, names: set):
    # 查找句子中首次出现在实体集中的实体,未找到返回None
    for word in sentence:
        if word in names:
            return word
    return None
```

之后基于规则来查找标签有哪些(代码过长,请看附件)。对于多个标签的冲突,越靠前的标签认为是最符合的标签。规则的定义如下:首先在实体词之后查找有 isa 关系的关键词,将其后的标签抽取出来;其次是注意到存在很多"XX简介""XX介绍"之类的词语,而这些"XX"往往指示了这一实体的标签;再有就是实体本身可能存在"小说""公司""企业"之类的词语,这也表明了它的标签。这三类规则词语定义如下:

```
'relation_start_words': {'简介', '介绍', '类型', '说明', '类型'},
'isa_words': {'是', '从属', '附属', '归属', '包括', '包含', '蕴含', '囊括'},
'accelerated_words': {'小说', '电影', '游戏', '公司', '企业', '学院'},

抽取的代码如下: (具体函数实现参见附件)
def __extract(self, texts: list) -> list:
    result = []
    for text in tqdm(texts):
        for sentence in self.__handle_sentence(text): # 分句, 并将句子处理成为词列表
        first_name = self.__find_name_in_sentence(sentence.words, self.names) # 首
次出现在实体集中的实体
```

```
if first_name is not None:
                all_tags = self.__find_tags_in_sentence(sentence.words,
first_name, self.tags) # 找到所有标签
       if len(all_tags) != 0:
                    result.append(EDict({
                        'name': first_name,
                        'tags': all_tags,
                        'sentence': sentence.sentence,
                    }))
```

return result

基于这种规则,每个实体对应的标签有多个,会拉低查准率,所以最后在处理输出的时候,缩减 的输出的数量:

```
@staticmethod
```

```
def neatly_string(result, file=None):
   output = ''
   for item in tqdm(result):
       cnt = 0
        for tag in item.tags:
           if tag.isdigit():
           output += f'[{item.name}, isA, {tag}] {item.sentence}\n'
            if cnt ≥ math.floor(len(item.tags) / CONFIG.relation_number_limit): # 缩减冗余的标签, 提高accuracy
   if file:
        with open(file, 'w', encoding=CONFIG.encoding) as f:
           f.write(output)
   return output
```

#### Ξ, 实验结果

#### 所有输出都保存在 output 目录下

任务 1: 子任务 1: (task1 1.py)

```
戴相龙 说 中国 经济 发展 为 亚洲 作出 积极
新华社 福冈 5月 11日 电 (记者 乐绍延)
中国 人民 银行 行长 戴相龙 今天 在 亚洲 开发 银行 第30 届 年会 的"亚洲 未来 30 年"研讨会 上 说 , 中国 的 经济 发展 为 亚洲 的 繁荣 与 发展 作出 了 移
戴相龙 在 发言 时 说 , 中国 的 发展 得益于 亚洲 国家 和 地区 的 经济 发展 与 合作 , 与 亚洲 的 繁荣 息息相关 。
他 指出 , 随着 经济 的 持续 增长 和 改革 开放 政策 的 深入 , 中国 将 在 亚洲 经济 区域 合作 中 发挥 更 积极 的 作用 。
中国 经济 的 快速 增长 将 为 亚洲 地区 创造 更 多 的 贸易 机会 , 在 今后 四 年 中 , 中国 将 为 世界 提供 将近 7000亿 美元 的 市场 。
关于 香港 回归 中国 后 的 国际 金融 地位 问题 , 戴相龙 强调 , 香港 的 国际 金融 地位 不但 能够 维持 , 而且 还 会 得到 加强
在 谈到 亚洲 经济 的 发展 前景 时 , 戴相龙 认为 , 亚洲 经济 将 继续 保持 稳定 的 发展 势头 , 仍 将 成为 推动 世界 经济 发展 的 主导 力量 。
戴相龙 认为 , 要 保持 亚洲 地区 经济 增长 , 既 需要 亚洲 各 国 继续 开发 利用 自身 的 经济 潜力 , 也 需要 进一步 加强 区域 经济 合作 。
亚洲 国家 和 地区 今后 除了 在 商品 、 投资 领域 加强 合作 外 , 还 应 在 科技 和 环保 以及 货币 政策 和 金融 监管 方面 加强 合作 。
亚洲 开发 银行 总裁 佐藤光夫 主持 了 这 次 研讨会 。
日本 前 首相 宫泽喜一 、 印度 财政 部长 奇丹巴拉姆 和 芬兰 环境 部长 佩卡·哈维斯托 也 在 研讨会 上 发 了 言 。
拥有 万亿 美元 可投 资金 、 每 年 都 要 选择 一 个 新兴 市场 作为 投资 机会 的 美国 罗素 二〇 -- 二〇 协会 , 如今 把 目光 转向 中国 的 中西部 。
从 十日 起 , 这 个 协会 的 成员 对 刚刚 升为 直辖市 的 重庆市 进行 了 三 天 的 参观 考察 。
此前 , 这 个 协会 的 成员 还 考察 了 中部 工业 名城 武汉 。
        二O 协会 是 由 世界 最大 的 养老金 管理 公司 弗兰克·罗素 公司 董事长 乔治·罗素 于 一九九O年 六月 发起 成立 的 组织 , 由 二十 家 养老金 基金 组
罗素 二〇 - -
                                 此 次 访 华 的 主要 目的 是 考察 中国 中西部 地区 的 投资 环境 ,
```

评价指标:

C:\lang\Anaconda3\python.exe D:/Code/AI/E1/task1\_1.py
Precision = 20301 / 20396 = 99.53%
Recall = 20301 / 20454 = 99.25%
F = 0.9953 \* 0.9925 \* 2 / (0.9953 + 0.9925) = 99.39%

子任务 2: (task1\_2.py)

#### 任务 2: (task2.py)

首先会进行关系抽取,之后会随机抽10个句子,输出运行结果。

结果文件: output/extract result.txt



#### 四、 实验总结

通过本次实验,我掌握了正向最大匹配算法以及逆向最大匹配算法,并实现了中文分词以及分词

结果的评估。理解了语义网络的概念,理解实体,标签,关系抽取的概念,实现了基于规则的 isa/ako 关系的抽取方法。

## 五、 附录:源代码与运行方法

源代码过长,详见附件。

运行方法:

任务一的数据保存在 seg\_data 目录下,任务二的数据保存在 isA\_AKO\_shuffled\_data 目录下(由于文件过大,提交的附件中不包含这些文件),所有输出都会保存到 output 目录下。

使用 python 3.9 或更高版本运行。

首先安装依赖:

pip install -r requirements.txt

运行任务 1 的子任务 1: python3 task1\_1.py

运行任务 1 的子任务 2: python3 task1\_2.py

运行任务 2: python3 task2.py