汉语人名识别:考虑上下文信息的识别方法

张华平、刘群, 2004, 基于角色标注的中国人名自动识别研究, 《计算机学报》Vol.27, No.1, pp.85-91

詹卫东

zwd@pku.edu.cn

提纲

- 1. 引言
- 2. 基于角色标注的中国人名自动识别方法
- 3. 自动识别的实现算法
- 4. 实验结果与分析
- 5. 结论

1. 引言

- 1.1. 中国人名自动识别的困难
 - 1.1.1. 人名构成模式的多样性
 - 1.1.2. 人名内部包含了普通词汇
 - 1.1.3. 人名与其上下文字符可组合成普通词汇
 - 1.1.4. 人名的歧义理解
- 1.2. 现有解决方案及其不足

1.1.1. 人名构成模式的多样性

人名的构成模式	示例					
姓 + 名	张无忌、乔峰、西门吹雪、诸葛亮					
有名无姓	" <u>春花</u> 点点头"; " <u>杰</u> ,你好吗?"					
有姓无名	<u>刘</u> 称 <u>赵</u> 已离开江西					
姓+前后缀	邵公、沈叔、小李、邱某					
港澳台等地已婚妇女姓名	范徐丽泰、彭张青					

1.1.2. 人名内部包含了普通词汇

姓与名、名与名形成的字符串是一个已经被词典收录的词:

- ex.1 "人散后[宝玉]回到怡香院";
- ex. 2 [王国] 维、[高峰] 、[汪洋] 、张[朝阳]

张华平、刘群(2004)统计了8万条人名,其中6.89%的人名内部包含普通词汇。

1.1.3. 人名与其上下文字符可组合成普通词汇

人名的开头(姓或名的首字)与其上文成词:

ex. 1 "这里[有关]天培的壮烈事迹"

人名的结尾(姓或名的末字)与其下文成词:

ex. 2 "费孝[通向]人大常委会提交书面报告"

1998年1月份《人民日报》标注语料库(200万字)中,上述情况有大约200例。

1.1.4. 人名的歧义理解

同源歧义:

ex.1 "河北省刘庄" "刘庄" 中国人名 | 地名

ex. 2 "周鹏和同学" "周鹏"和"周鹏和"

1.2. 现有解决方案及其不足

- 1.2.1. 现有解决方案
- 1. 规则方法: 当扫描到具有明显特征的姓名用字时,开始触发姓名的识别过程,并采集姓名前后相关的成分,对姓名的前后位置进行限制。
- 2. **统计方法:** 主要是针对姓名语料库来训练某个字作为姓名组成部分的概率, 并用它们来计算某个候选字段作为姓名的概率值,其中大于某一阈值的字段识 别为中国人名。(主要是针对人名内部用字的统计规律来猜测一个字符串作为 人名的可能性)
- 3. 规则与统计相结合的方法:一方面通过概率计算来减少规则方法的复杂性与盲目性,另一方面通过规则的复用,来降低统计方法对语料库规模的要求。

1.2.2. 不足

1. 单点(首或尾)激活机制的不足:

扫描到姓氏用字、职衔、称呼等具有明显姓名特征的字段时,才会将前后的几个字列为候选姓名字段进行识别。这样往往会**丢失那些不具备明显特征的姓名**,如 "有名无姓"的情况。

2. 将单字碎片作为姓名候选的不足:

在这种选取机制的作用下,内部成词以及与上下文成词的人名很难召回。

3. 采用规则机制进行人名识别的不足:

人名识别所用的规则往往琐碎,一般代价昂贵而且难以扩展。

2. 基于角色标注的中国人名自动识别方法

- 2.1. 中国人名的构成角色
- 2.2. 角色自动标注与中国人名识别
- 2.3. 角色信息的自动抽取

2.1. 中国人名的构成角色: 15 种

标记	意义	例子					
В	姓氏	<u>张</u> 华平先生; <u>欧阳</u> 修					
С	双名的首字	张 <u>华</u> 平先生					
D	双名的末字	张华 <u>平</u> 先生					
Е	单名	张 <u>浩</u> 说:"我是一个好人"					
F	前缀	<u>老</u> 刘、 <u>小</u> 李					
G	后缀 王 <u>总</u> 、刘 <u>老</u> 、肖 <u>氏</u> 、吴 <u>妈</u> 、叶 <u>帅</u> 、邵 <u>公</u>						
K	人名的上文	又 <u>来到</u> 于洪洋的家					
L	人名的下文 新华社记者黄文摄						
M	两个中国人名之间的成分	编剧邵钧林 <u>和</u> 稽道青说					
U	人名的上文与姓氏成词	现任主席 <u>为何</u> 鲁丽					
V	人名的末字与下文成词	龚学 <u>平等</u> 领导					
X	姓与双名的首字成词	<u>王国</u> 维					
Y	姓与单名成词	<u>高峰</u> 、 <u>汪洋</u>					
Z	双名本身成词	张 <u>朝阳</u>					
A	其它无关词	全军 和 武警 官兵 深切 缅怀邓小平					

人名模式(12种)

模式	意义	例子
BBCD	复姓 + 双名	欧阳一休
BBE	复姓 + 单名	欧 阳 休
BBZ	复姓 + 双名(成词)	欧阳胜利
BCD	单姓 + 双名	张 浩 平
BE	单姓 + 单名	刘 邦
BG	单姓 + 后缀	吴 妈
BXD	姓1+姓2+名1+名2	欧 <u>阳 平</u> 南
BZ	单姓 + 双名(成词)	张 <u>朝 阳</u>
CD	名1+名2	志 雄
FB	前缀 + 姓	老何
Y	<u>单姓 + 名</u> (成词)	汪 洋
XD	(成词) <u>姓 + 名1</u> + 名2	王 国 维

2.2. 角色自动标注与中国人名识别

- 2.2.1. 角色自动标注
- 2.2.2. 中国人名识别

计算模型 与 计算过程

中国人名构成角色的标注本质上是一个简单的词类标注过程。 采用Viterbi 算法来实现角色自动标注:

从所有可能的标注序列中优选出概率最大者作为最终标注结果。

$$T^{\#} = \operatorname{argmin}_{T} \left(-\sum_{i=1}^{m} (\ln p (w_{i}|T_{i}) + \ln p (T_{i}|T_{i-1})) \right)$$

从 角色标注 到 人名识别

□ 角色U和V要进行分裂处理

 $U \rightarrow K B$ 现任/A 主席/A 为何/U 鲁/C 丽/D \rightarrow 为/K 何/B 鲁/C 丽/D

V → D L 和/M邓/B颖/C超生/V前/A → 邓/B 颖/C 超/D 生/L 前/A

V → E L 王/B 平等/V 领导/A → 王/B 平/E 等/L 领导/A

经过分裂处理后得到的角色序列,在人名模式集中进行模式匹配,最大匹配的子串即为人名识别结果。

上述3例的匹配结果为: K+<u>BCD</u> <u>BCD</u>+L BE + L

从 角色标注 到 人名识别 示例

馆/内/陈列/周/恩/来/和/邓/颖/超生/前/使用/过/的/物品/

馆/A 内/A 陈列/K 周/B 恩/C 来/D 和/M 邓/B 颖/C 超生/V 前/A 使用/A 过/A 的/A 物品/A 馆/A 内/A 陈列/K 周/B 恩/C 来/D 和/M 邓/B 颖/C 超/D 生/L 前/A 使用/A 过/A 的/A 物品/A

标记	意义	例子			
В	姓氏	<u>张</u> 华平先生; <u>欧阳</u> 修			
С	双名的首字	张 <u>华</u> 平先生			
D	双名的末字	张华 <u>平</u> 先生			
Е	单名	张 <u>浩</u> 说:"我是一个好人"			
F	前缀	<u>老</u> 刘、 <u>小</u> 李			
G	后缀	王 <u>总、刘老、肖氏、吴妈、叶帅、邵公、沈叔</u>			
K	人名的上文	又 <u>来到</u> 于洪洋的家			
L	人名的下文	新华社记者黄文摄			
M	两个中国人名之间的成分	编剧邵钧林 <u>和</u> 稽道青说			
U	人名的上文与姓氏成词	现任主席 <u>为何</u> 鲁丽			
V	人名的末字与下文成词	龚学 <u>平等</u> 领导			
X	姓与双名的首字成词	<u>王国</u> 维			
Y	姓与单名成词	<u>高峰</u> 、 <u>汪洋</u>			
Z	双名本身成词	张 <u>朝阳</u>			
A	其它无关词	全军 和 武警 官兵 深切 缅怀邓小平			

2.3. 角色信息的自动抽取

在大规模语料库训练的前提下,根据大数定理,可以得到:

$$p(w_i | t_i) \approx C(w_i, t_i) / C(t_i)$$

$$p(t_i | t_{i-1}) \approx C(t_{i-1}, t_i) / C(t_{i-1}), i > 1$$

以上均可通过对已经切分标注好的熟语料库进行学习训练、自动抽取得到。

3. 自动识别的实现算法

- 3.1. 角色信息自动抽取算法
- 3.2. 中国人名的识别流程

3.1. 角色信息自动抽取算法

在ICTPOS修正的语料库基础上,将词类标注转换为角色并进行角色信息统计。

- 1. 从切分标注好的熟语料库中依次读入按词性标注好的句子。
- 2. 根据词性标注nf(姓氏), nl(名)或者nr(姓名)定位出中国人名,将中国人名以外的词的标注换成角色A。
- 3. 若人名前面的片断p和人名首部f成为新词pf,将pf标注为U,否则将p标为K(若p原来标注的角色是A)或M(若p原来标注的角色是L)。

ICTPOS: 中科院计算所词性标记集

训练语料: 北大计算语言所开发的人民日报词性标注语料库(北大ICL-POS)

3.1. 角色信息自动抽取算法

在ICTPOS修正的语料库基础上,将词类标注转换为角色并进行角色信息统计。

- 4. 若人名尾部t 和人名后面的片断n 成为新词tn,将tn标注为V,否则将n 标为L。
- 5. 根据人名的5种类别,分别对姓、双名首字、双名末字、单名、前缀、后缀相应地标注为角色B、C、D、E、F、G。对于人名内部成词的情况,相应地标注为X、Y、Z。
- 6. 在句子的角色序列中,将角色不是A的词 w_i 存入中国人名识别词典,并统计 w_i 作为 t_i 的出现次数 $C(w_i,t_i)$ 。同时累计所有不同角色的出现次数 $C(t_i)$ 以及相邻角色的共现次数 $C(t_{i-1},t_i)$ 。

角色信息自动抽取示例

本报/r 蚌埠/ns 1 月/t 1 日/t 电/n 记者/n 黄/nr 振中/nr 、/w 白/nr 剑峰/nr 报道/v :/w 新年/t 的/u 钟声/n 刚刚/d 敲响/v , /w 千/m 里/q 淮河/ns 传来/v 喜讯/n

本报/r 蚌埠/ns 1 月/t 1 日/t 电/n 记者/n [黄/nf 振中/nl]nr 、/we [白/nf 剑峰/nl]nr 报道/v :/we 新年/t 的/uj 钟声/n 刚刚/d 敲响/v , /we 千/m 里/q 淮河/ns 传来/v 喜讯/n

本报/A 蚌埠/A 1 月/A 1 日/A 电/A 记者/K 黄/B 振/C 中/D、/M 白/B 剑/C 峰/D 报道/L:/A 新年/A 的/A 钟声/A 刚刚/A 敲响/A,/A 千/A 里/A 淮河/A 传来/A 喜讯/A

1 PKU-ICL 标注语料

② ICT 标注语料

③ 角色信息标注语料

3.2. 中国人名的识别流程

- 1. 对句子进行分词,采取Viterbi 算法进行角色标注,求出概率最大的角色序列T[#]。
- 2. 将角色为U的片断pf分裂为KB(若f为姓)、KC(若f为双名首字)或 KE(若f为单名)。
- 3. 将角色为V的片断tn分裂为DL(若t为双名末字)或EL(若t为单名)
- 4. 对分裂处理后的角色序列在姓名识别模式集中进行模式串最大匹配, 输出对应片段组成人名,同时记录它们在句子当中的位置。
- 5. 对识别出来的结果加入一些限制规则,排除错误的中国人名。如中国 人名前后不能是"·"(因为这种情况下,往往是外国人的译名)

4. 实验结果与分析

- 4.1. 测试集与评测指标
- 4.2. 未登录人名的识别评测实验
- 4.3. ICTCLAS 与人名识别

4.1. 测试集与评测指标

4.1.1. 测试集

类型一	只含人名的句子集	人名模式少,误判机会(干扰)少。 测试成绩偏高
类型二	完全真实的语料	人名模式多,90%的句子不含人名(误判机 会大)。 测试成绩更能说明问题

封闭测试	测试集是训练集的子集
开放测试	测试集与训练集之间没有包含和被包含的关系

4.1.2. 评测指标

准确率: P = 正确识别出的人名数/识别出的人名数 ×100%

召回率: R = 正确识别出的人名数/实际人名数 × 100%

综合指标(F-measure):

$$R \times P \times (1 + \beta^{2})$$

$$F = \frac{}{R + P \times \beta^{2}}$$

其中 β 是准确率P和召回率R之间的权衡因子, β 大于1,重视P,反之,重视R。如果认为P和R同 F=等重要,则 β 取1,此时F称为F-1值。

4.2. 未登录人名的识别评测实验

为了客观评价基于角色标注的中国人名识别算法,做三组只考虑未登录人名的识别实验即在人名的统计中,只统计词典中没有收录人名的识别性能。前两组实验是封闭测试,训练集和测试集相同;第三组为开放测试。结果均为中准确率、高召回率。

测试类型	新闻日期	测试集大小(KB)	实际人名数	识别出的人名数	正确识别数	准确率(%)	召回率(%)	F-1 值(%)
封闭测试1	98.1.1~98.1.31	8621	13722	17167	13376	77.92	97.48	86.61
封闭测试2	$98.2.1 \sim 98.2.20$	6185	7534	10646	7489	70.35	99.29	82.35
开放测试	98.2.20~98.2.28	2605	3149	4130	2886	69.88	91.65	79.30

语料均来自《人民日报》分词和词性标注语料库(1998年1、2月份) 开放测试的训练集为《人民日报》1998年1月1日至2月19日的新闻语料

4.3. ICTCLAS 与人名识别

为了评测人名识别与词法分析的关系,在计算所汉语词法分析系统ICTCLAS中应用基于角色标注的中国人名识别方法进行测试。

类别	切分正确率(%)	词类标注正确率(%)	人名识别正确率(%)	人名识别召回率(%)	人名识别 F1 值(%)
BASE	96.55	93.93	16.32	94.91	27.85
PERSON	97.96	95.34	95.57	95.23	95.40

• BASE: 没有应用人名识别的ICTCLAS.

• PERSON:应用基色标注人名识别之后的ICTCLAS.

• 测试集大小: 11. 08049 万词;人名:15888 个;

• 人名识别对ICTCLAS的影响: 96.55% → 97.96% 93.93% → 95.34%

切词正确率

词性标注正确率

- □ 把人名识别(分词问题)转化为角色标注问题。
- □ 利用现有的语料库资源和成熟的Viterbi算法实现标注过程。
- □ 这种方法可以推广到其他未登录词(地名、机构名、译名等)的识别。