每秒24格的真理

-电影人物知识图谱

第15组 答辩人: 黄一凡 指导老师: 吴天星

目录

第一部分整体概况

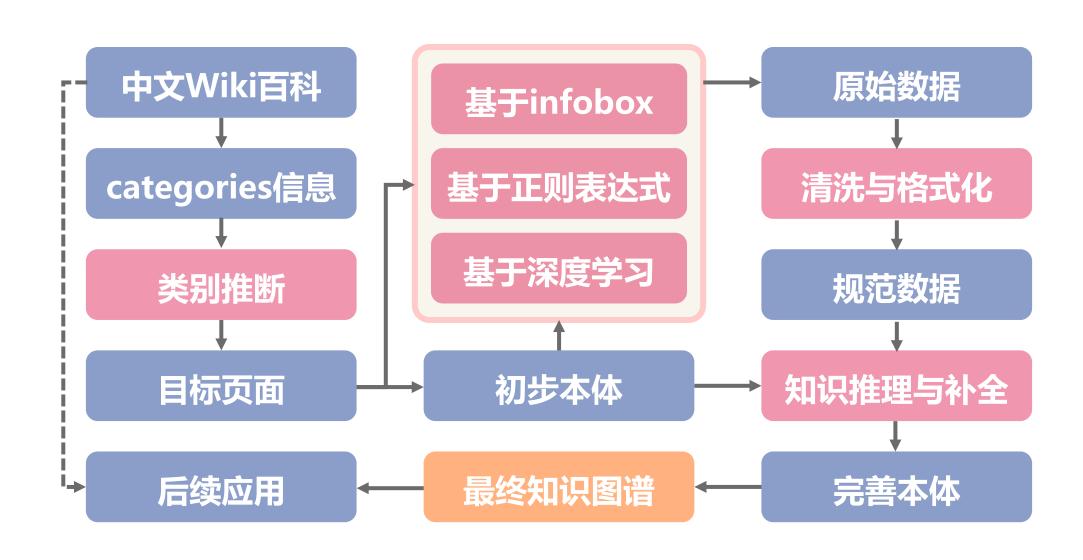
第二部分实现细节

第三部分团队分工

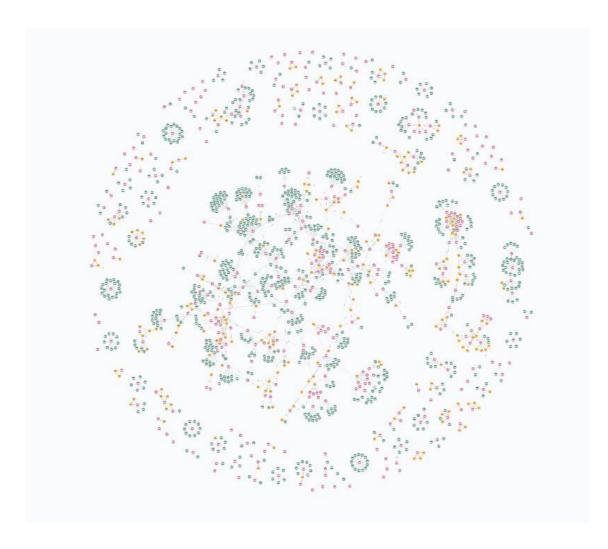
第一部分

整体概况

整体框架



最终知识图谱



本图谱包含:

- 153802个三元组
- 50622个实例(包含大量地址、 亲属和电影实例,人物示例为 13252个)

*该可视化为部分知识图谱(1500个实例)

第二部分

实现细节

类别推断

基于每个页面的categories信息,确定其类别 (演员、导演、编剧)

- 相较于infobox信息, categories信息更加全面、细致
- 其全面体现在有部分页面不存在infobox
- 其细致体现在infobox中的类别只有笼统的"艺人",无法判断其具体身份(歌手or演员?)



对于页面p的categories集合 $C_p = \{c_1, c_2, ..., c_n\}$ 与类别i的规则 $r_i \in R$,存在这样一个 $c_k \in C_p$:在 c_k 中包含 r_i 中所有的关键词且不包含 r_i 中任意一个违禁词,那么我们认为页面p属于类别i。

类别推断

推断规则R

类别	关键词	违禁词		
电影演员	电影; 演员	协会;处女作;奖		
电影导演	电影; 导演	协会;处女作;奖;导演电影		
电影编剧	电影; 编剧	协会;处女作;奖;编剧电影		

[[Category:英皇娱乐艺人]]

[[Category:香港电影女演员]]

[[Category:圣芳济各书院校友]]

[[Category:20世纪电影]]

[[Category:王家卫导演电影]]

[[Category:电影演员处女作]]







非演员

接着,由推断出的类别可以进一步确定中文维基中哪些页面是我们需要的

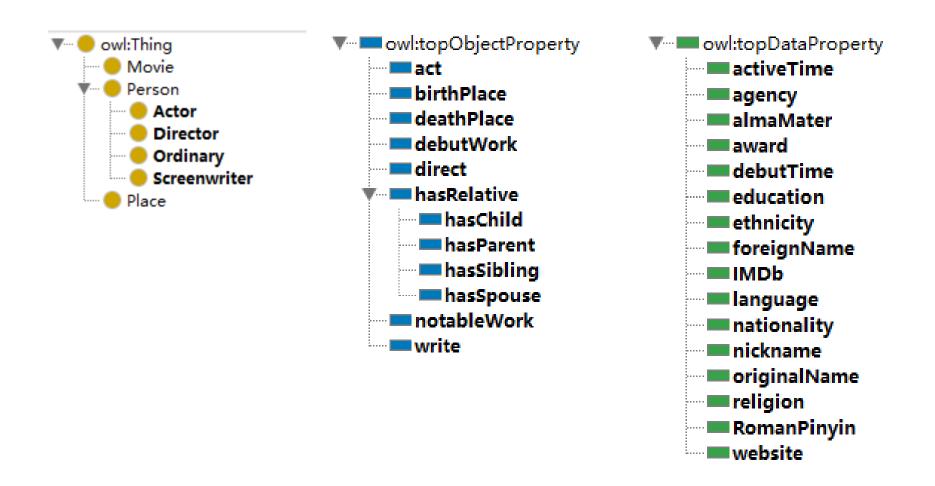
初步本体构建

使用自底向上的方法构建本体

- 1. 抽取某一类 (演员、导演、编剧) 目标页面所有infobox中的属性
- 2. 对infobox和消歧后的各属性分别计数,记为count(infobox)和 $count(p_k)$
- 3. 对于某个属性i, 若 $\frac{count(p_i)}{count(infobox)} > \frac{1}{3}$, 我们就认为属性i是该类的属性

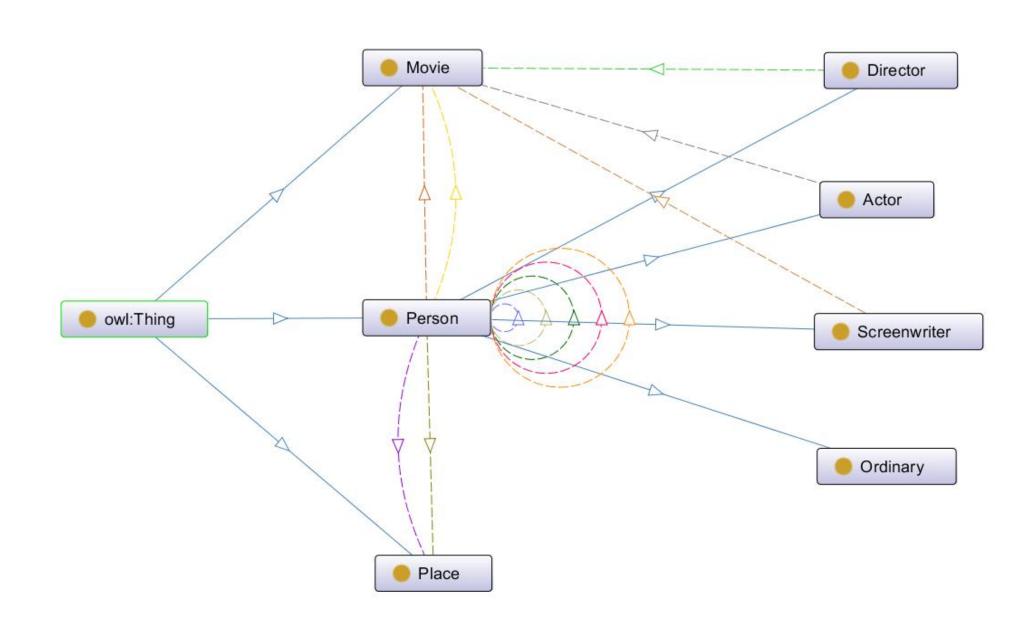
属性	count	count/infobox	 *以 <u>演</u> 员为例:
Infobox	10471	1.00	
IMDb	8576	0.82	→ 为演员类的属性
奖项	5462	0.52	
国籍	6303	0.60	
墓地	1499	0.14	→ 不为 演员类的属性
•••••	•••••	•••••	

初步本体构建



共有7个类别,28个属性(其中Object Property*12, Data Property*16)

初步本体构建



事实抽取

基于infobox的事实抽取

• 根据部分页面中存在的infobox直接进行事实抽取



缺点:存在约10的页面没有infobox,且infobox中信息不全

事实抽取

基于正则表达式的事实抽取

- 使用正则表达式对网页中的text数据进行事实抽取
- 观察本体中各属性的特点
- 根据特点编写相应的正则表达式

属性	正则表达式
hasChild	(?<=(女儿 儿子 孩子 小孩)).*?(?=(出生 诞生 降临 是))
almaMater	(?<=就读于)[\u4e00-\u9fa5]+?(学校?); (?<=(于 在))[\u4e00-\u9fa5]+?(学校?)(?=就读)
nickname	(?<=绰号 又叫 也叫 绰号叫 绰号是)[\u4e00-\u9fa5]+
•••••	

缺点: 抽取出的数据较为杂乱, 且经常会抽出一整个句子

事实抽取

基于深度学习的事实抽取

- 使用工具jiagu对网页中的text数据进行三元组关系预测
- 其模型训练使用https://github.com/ownthink/KnowledgeGraphData作为训练数据

原文本: 阮玲玉(),原名阮凤根、训名学名阮玉英,祖籍广东省香山县,生于上海县上海,中国 无声电影默片时代演员。她是1930年代中国影坛最突出的明星之一,其优秀的演技与于24岁时自 杀一事使之成为中国电影的一个时代象征。



提取出的三元组: [阮玲玉, 祖籍, 广东省香山县]

[阮玲玉, 出生地, 上海县]

[阮玲玉, 国籍, 中国]

动机:抽取出的事实较为杂乱,且许多信息隐藏于字符串中,难以利用

基本方法:

- 按顿号或者逗号将输入字符串切分为多个字串
- 清除无效字符以及链接
- 删除无意义词(如"电影"、"电视剧")
- 删除括号
- 使用正则表达式对目标内容进行匹配(如"《》"、"奖")
- 对数据进行格式化

1、日期数据格式化 (debutTime;activeTime)

方法: 提取数字并将至今替换为2021

2、姓名数据格式化 (nickname;originalName;foreignName)

'小美、叶小美、青儿、牙签黄瓜' ['小美', '叶小美', '青儿', '牙签黄瓜']

方法: 用顿号将输入字符串切分为多个字串

3、作品数据格式化(notableWork,debutWork)

方法: 删除无效字符及括号, 并加上书名号进行格式化

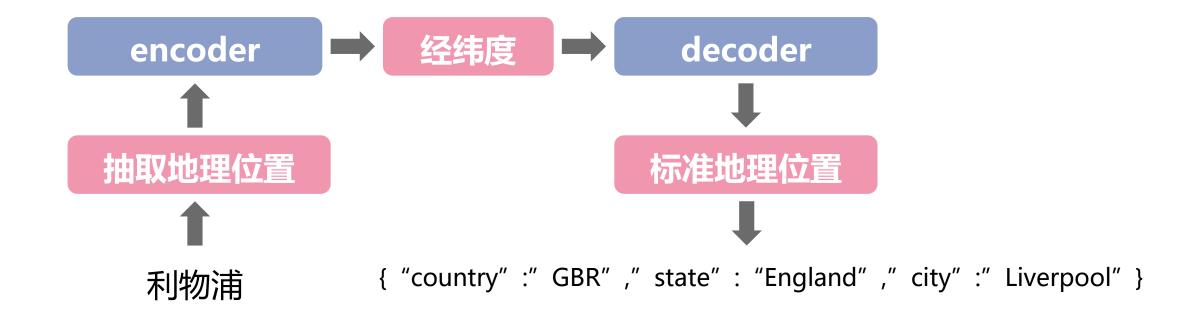
4、奖项数据格式化 (award)

'土星奖最佳男主角1996年《杀出个黎明》 国家评论协会最佳男主角2007年《全面反击》

['土星奖最佳男主角', '国家评论协会最佳男主角']

方法: 使用正则表达式提取目标内容"奖"、"最佳"等

- 5、地理数据格式化 (birthPlace;deathPlace;nationality)
- 使用工具geocoder
- 利用经纬度将抽取出的地理位置转化为标准格式
- 以字典形式返回,便于后续的应用(如查询、推理)

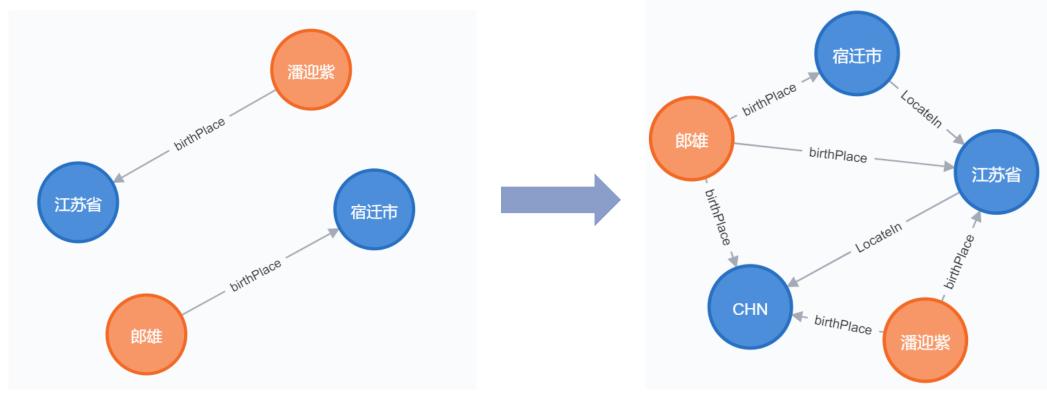




清洗格式化前的出演数据

清洗格式化后的出演数据

- 格式化前出演的电影名称杂糅在一个字符串内
- 格式化后将每一部电影分开,可以发现演员间的合作关系



清洗格式化前的地理数据

清洗格式化后的地理数据

- 格式化前的地理数据只是简单的字符串,包含信息较少
- 格式化后的地理数据是结构化的字典,可以包含更多的信息

知识推理与补全

动机:经过事实抽取、数据的格式化和清洗,我们可以根据已有的图谱建立新的关系,从而进一步提高知识图谱的完备性,并为今后可能的应用奠定基础

补全内容:

- 若两个演员参演了同一部电影,则在两个演员之间添加'cooperateWith'关系。
- 若两个人出生地相同,则在两个人之间添加'fellow'关系。
- 若导演和演员共同参与了一部电影,那么这位导演与演员之间创建'guide'关系。

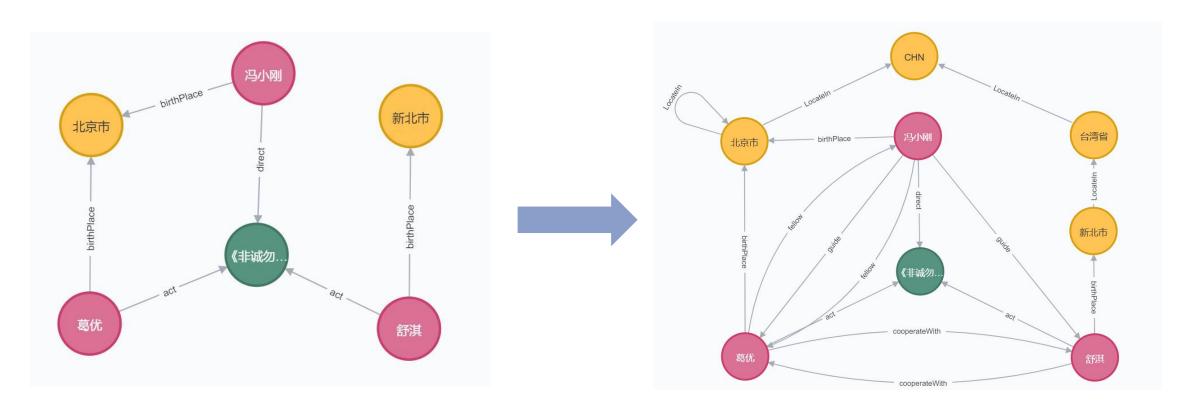
Cypher示例:

MATCH (a1:actor), (a2:actor), (m:Movie)

WHERE (a1)-[:act]-(m) and (a2)-[:act]-(m) and a1<>a2

CREATE (a1)-[r:cooperateWith] -> (a2)

知识推理与补全

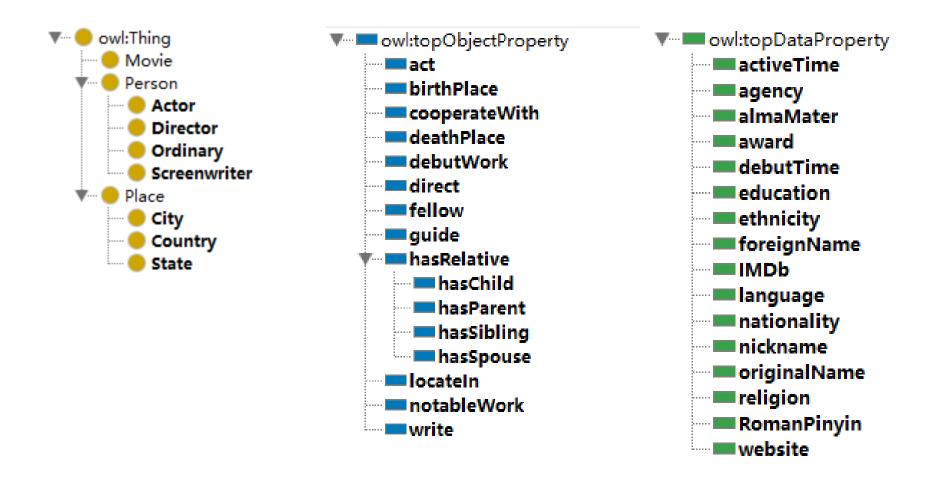


知识补全前

知识补全后

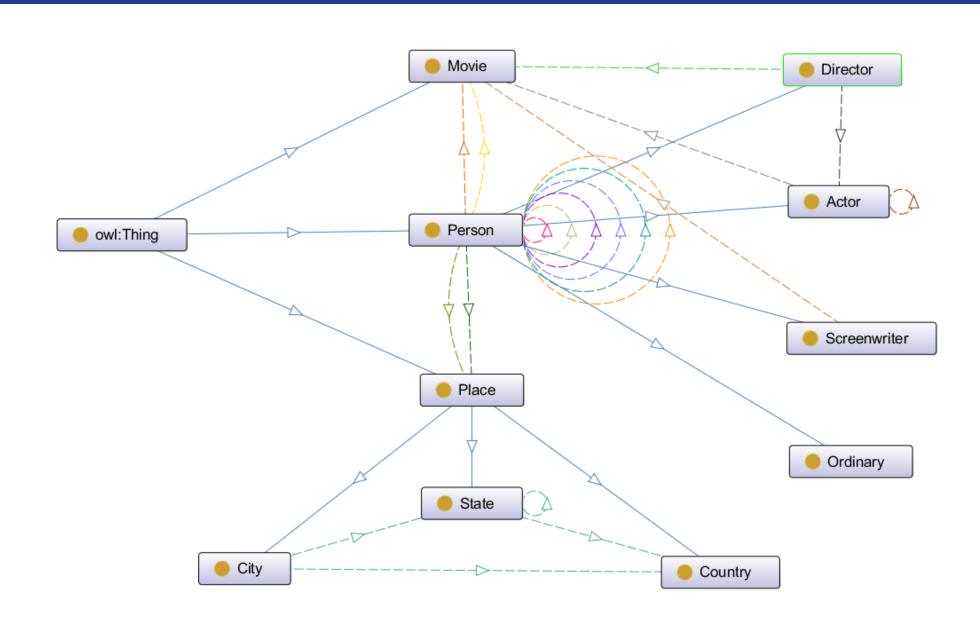
- 知识补全前人物之间没有关联,无法显示人物之间隐含的关系。
- 知识补全后可以找出人物的老乡、合作伙伴和指导关系。

完善本体构建



完善后共有10个类别,32个属性(其中Object Property*16,Data Property*16)

完善本体构建



第三部分

团队分工

分工

	解析数据	类别推断	本体构建	事实抽取	数据清洗	知识补全	可视化
黄一凡							
曹思辰							
唐云龙							
徐浩卿							
张妍							
谈笑							

感谢各位评判指导

第15组 答辩人: 黄一凡 指导老师: 吴天星