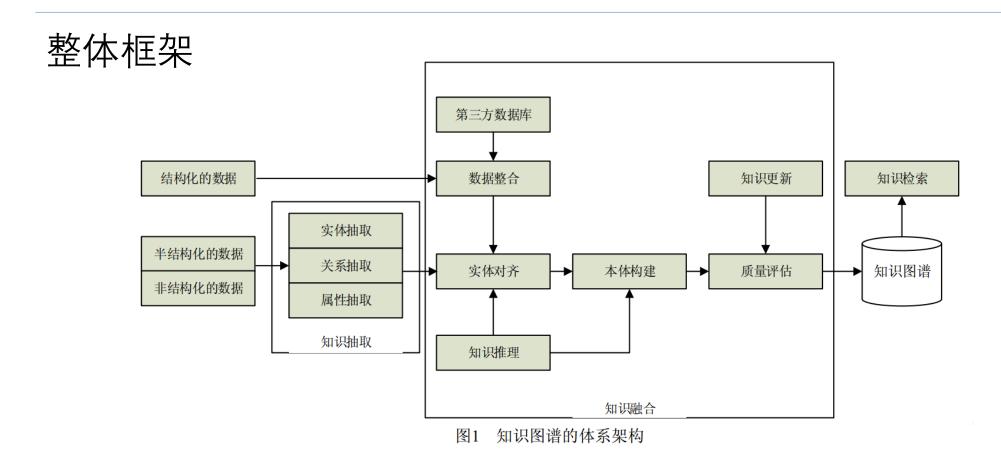
## 知识库的构建和管理

报告人: Deepboy

2019年4月22日



### 知识抽取

从异构数据源中自动抽取信息得到候选知识单元。



实体抽取

从文本数据中自动识别出命名实体(NER)



关系抽取



属性抽取

从文本语料中抽取实体间的关系

从不同信息源中采集特定实体的属性信息

### 实体抽取

实体抽取研究历史





面向单一领域



面向开放域

#### 关注如何识别文本种的人名、地名等实体信息

启发式+人工规则, 实现自动抽取实体

统计机器学习方法辅助解决命名实体问题

有监督学习+先验知识

#### 研究解决全网信息抽取问题 面向开放的互联网

人工建立科学完整的实体命名分类体系

基于归纳总结的实体命名分类

统计机器学习方法对实体进行分类和聚类

迭代扩展实体语料库

通过搜索引擎的服务器日志,聚类获取新出现的命名实体



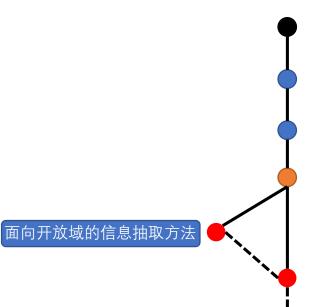
### 关系抽取

关系抽取研究历史





#### 从相关语料库中提取出实体间的关系,构成网状的知识结构



人工构造语法和语义规则(模式匹配)

统计机器学习方法

基于特征向量或核函数的有监督学习方法

半监督或无监督学习方法

面向封闭域领域的传统方法与面向开放域信息抽取方法的结合

知识图谱的架构: Step 1 知识抽取-关系抽取

# 发展历程

## 知识图谱的架构

### 属性抽取

属性抽取研究历史





#### 从不同信息源中采集特定实体的属性信息

将属性抽取任务转化为关系抽取任务

基于规则和启发式算法,抽取结构化数据

基于百科类网站的半结构化数据,训练实体属性标注模型,从非结构化数据中抽取 实体属性

基于模式的方法:采用数据挖掘的方法直接从 文本中挖掘实体属性和属性值之间的关系模式

### 知识融合

对知识抽取得到的结果进行清理和整合,消除概念歧义,剔除冗余和错误概念。



对于从文本中抽取得到的实体对象,将其 链接到知识库中对应的正确实体对象



根据第三方知识库或已有结构化数据进行 知识的合并

#### 实体消歧

•解决同名实体产生歧义问题

#### 共指消解

•解决多个指称对应同一实体 对象的问题

#### 合并外部数据库

•数据层和模式层的融合

#### 合并关系数据库

•RDB2RDF:将关系数据 库的数据转换成RDF的三 元组数据

知识图谱的架构: Step 2 知识融合

### 知识加工

将事实转变成结构化、网络化的知识体系。



本体构建

以形式化方式对概念及其之间的联系给出明确定 义



知识推理

从知识库中已有的实体关系数据出发,推理并建 立实体间的新关联

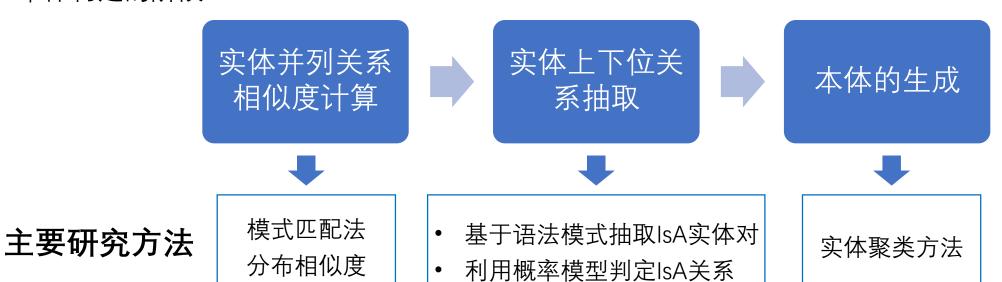


质量评估

对知识的可信度进行量化,通过舍弃置信度较低的知识来保障知识库的质量

### 本体构建

本体构建的阶段



体库

利用跨语言知识链接构建本

知识图谱的架构: Step 3 知识加工-本体构建

知识推理

方法分类





#### 基于逻辑的推理方法

采用抽象或具象的Horn子句建模,基于一阶逻辑 谓词、描述逻辑以及规则进行推理

#### 基于图的推理方法

将实体和关系映射到一个低维的向量空间中 (embedding),基于知识的语义表达进行推理建模

#### 基于深度学习的推理方法

使用神经网络建模,结合以上两种推理方法进行 建模

### 知识更新

按逻辑分类

#### 概念层的更新

新增数据后获得了新的概念,自动将新的概念 添加到知识库的概念层中

#### 数据层的更新

新增或更新实体、关系、属性值,选择在各数 据源中出现频率高的事实和属性加入知识库 更新方式

全面更新

从零开始重新构建知识图谱

增量更新

以新增数据为输入, 向图谱中添加知识



知识图谱的架构: Step 4 知识更新

内容及后续待完善