SEU 知识图谱概论

2019年10月28日 14:08

1.知识图谱概念

• 知识的图表示形式

- 包括: 实体、属性、关系
- 节点是实体,节点有属性标签 (可以包含类型)
- 两个节点之间的边是实体键的关系
 - 。 强调实体,但是也可以描述概念

• 深度学习 VS 知识图谱

	深度学习	知识图谱
智能 原理	• 对人类智能(大脑)的隐性模拟	• 对人类智能(思考)的显性模拟
场景	· 擅长处理感知智能领域特定任务 • 围棋、语音、图像、视频	• 广泛用于各种任务 • 搜索、人机交互
特点	海量训练数据强大算力难解释	海量知识可解释可理解
进展	• 在一些任务上接近或超过人类	• 在知识量上超过人类 • 在知识推理上不如人类
趋势	• 未来两种智能技术深度融合	

• 深度学习面临的问题

。 算力红利

GPU/TPU等硬件的计算速度的摩尔定律开始失效

○ 大数据红利

大数据的获取、清洗、标注已经出现瓶颈

○ 算法红利

新模型的提出很难;现有的模型的优化和潜力挖掘存在瓶颈

○ 平台红利

DL开发平台日趋成熟;难以有更大的提升空间

• 知识表示

- 语义网络
- 框架
- 概念图
 - 有数学和逻辑支撑的知识表示
 - 一阶逻辑的图接口,基于图的知识表示和推理
- 形式化概念分析 (formal concept analysis)
 - 格 (Lattice) 偏序集合 // 广泛应用在数据挖掘、机器学习、语义web

语义网

- Semantic web = data + link
- 语义网: 蛋糕模型
- 本体: 领域共享知识的描述方式, 是语义web、语义搜索、知识工程和很多人工智能的应用基础

• 2.经典知识图谱

Cyc

cyc知识图谱主要由术语Terms和断言Assertions组成

Terms包含概念、关系、实体的定义。

Assertions用来建立Terms之间的关系//既包含事实fact 也包含规则rule的描述

WordNet

词典知识库, 主要用于词义消歧

WordNet主要定义了名词、动词、形容词和副词之间的语义关系。

ConceptNet

ConceptNet是常识知识库,以三元组形式的关系型知识构成。

与cyc相比,ConceptNet采用了非形式化、更接近自然语言的描述。而不是像Cyc那样采用形式化的谓词逻辑。

Freebase

目标包含19亿三元组,提供多语言查询接口

Wikidata

个人可编辑的知识库

核心概念是: entity

item都有**label、description、aliases**

item中的的具体数据为statement = property + value + qualifier + reference 等

DBPedia

DBPedia是早期的语义网项目

DBPedia 意指数据库版本的Wikipedia, 是从wikipedia中抽取出来的链接数据集

DBPedia采用RDF语义数据模型

YAGO

集成了wikipedia wordnet geonames 三个来源的数据

考虑了时间和空间的共识

NELL

主要采用互联网挖掘的方法从Web自动抽取三元组知识 机器学习的方式不断从web中学习和抽取新的知识

o OpenIE

ZhiShi.me

百度百科 互动百科 维基百科中文部分为基础构建的中文知识图谱

o CN-DBPedia

类似于zhishi.me

BabelNet

类似于wordnet的多语言词典知识库

• 3.知识图谱应用

• 知识图谱怎么用

	结构化数据	查询、	搜索、	统计、分	析、挖掘	团	
0	图数据	查询、	搜索、	可视化、图	图分析、	挖掘、	推荐
	知识	重用、	认知 ((语义理解、	解释、	推理、	理性)

• 知识图谱应用场景

- 辅助搜索--精准回答
 - 提高搜索精度
 - 语义搜索
 - 搜索意图理解
 - 多模态搜索

知识图谱就是高质量数据,最好的应用方式就是直接用它!

- 辅助问答--人机互动
 - 提高问答精度
 - 改善问答体验
 - 。 引导对话走向
 - 多轮对话

问答就是人工智能的重要应用场景

- 辅助数据集成--智能数据整合
 - 针对大规模多远易购数据集成机制
 - 建立和文本挖掘数据内在的关联
 - 通用性高
 - 。 可扩展性强
 - 。 形式灵活
 - 。 只是重用
 - 不干涉数据源

知识图谱实现了数据-信息-知识的智能数据整合机制

- 辅助决策--智能决策
 - 收集和整理数据
 - 建立数据关联
 - 知识挖掘
 - 。 知识发现
 - 知识推理
 - 知识图谱辅助自然语言理解
 - 辅助各种AI场景
 - 广泛用于国防 金融 制造 商务等

知识图谱和各种AI技术综合使用能更好的发挥AI作用

• 知识图谱技术的核心价值

- 集成异构数据源
 - 知识图谱构建基于分布和异构数据源
 - 知识图谱的图模型是对异构数据的一种灵活集成
- 描述数据之间的关联

- 实体关系
- 事件

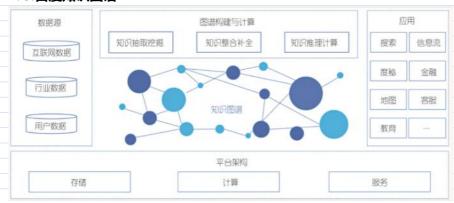
○ 实现实体链接

- 建立知识和实体间的桥梁
- 更理智的智能

○ 大规模的知识推理

- 发现隐含知识
- 可解释的智能(可推理数据缺失/稀疏)

• E.G.百度知识图谱



○ 实体图谱entity graph: 用于精准回答

○ 关注点图谱attention graph: 用于文本理解

○ 意图图谱 intent graph: 用于对话

E.G. IBM Watson问答系统

- 开放域
- 复杂语言
- 高精度
- 高置信度
- 。 高速问答
- 句子分析 "who is the 44th president of united states?"
 - 。 问题分析
 - 答案类型: 人
 - 焦点: who
 - 关键词: 44th 总统 美国
 - 。 假设生成
 - 给定问题 生成候选答案
 - 基于证据收集和假设评分模块给候选答案打分
 - 候选生成
 - 搜索结构化/非结构化资源 寻找证据
 - 计算候选答案的正确概率
 - 。 打分
 - 每个证据贡献支持或者反对
 - 综合得分

• 其他知识图谱的应用举例

- 高考机器人
- 金融知识图谱
 - 金融知识的搜索和智能问答
 - 金融事件关联分析
 - 辅助信贷审查 整合多元信息
 - 金融反欺诈 发现诈骗团伙间隐藏关系
 - 商业情报知识图谱

○ 医学知识图谱

- 辅助医疗诊断
- 医学知识服务
- 辅助抑郁症治疗
- 中医药知识图谱

○ 学术知识图谱

- 学术数据源
- 学术知识图谱本体层
 - □ schema局部,其他还包括学术活动、论文信息等
 - □ schema可根据引用扩展或裁剪
- 学术知识图谱实例层
- 学者和论文的智能搜索
- 问题专家搜索

○ 唐诗知识图谱

- 唐诗的语义搜索
- 诗人图谱
- 作品热点图谱
- 诗人轨迹图
- 诗人社交网络图

• 构建知识图谱是一项复杂的系统工程

	应用层	语义搜索	智能问答	辅助决策		
	服务层	知识存储	知识检索	知识推理	知识演化	
•	知识层	知识图谱	知识抽取	知识融合	知识众包	知识表示
	数据层	非结构化数据	结构化数据库	半结构化数据	多媒体数据	多模态数据

○ **知识层的支撑技术**: 自然语言处理、机器学习、深度学习、图数据库、分布式计算等

• 知识抽取与挖掘: 任务和问题

	挖掘层	表示学习	实体链接	实体消解	链接预测	
	知识层	实体识别	类型推断	本体构建		
•	信息层	实体识别	关系抽取	事件抽取	数据爬取	信息抽取
	数据层	非结构化数据	结构化数据库	半结构化数据	多媒体数据	多模态数据

Summary

- 知识图谱是一项实用的人工智能前沿技术,是认知智能的核心技术之一
- 知识图谱的作用:
 - 灵活集成异构数据
 - 建立数据间关联
 - 实现实体链接
 - 进行大规模知识推理
- 知识图谱的应用场景
 - 精准回答
 - 人机互动
 - 数据整合
 - 智能决策

○ 知识图谱的门槛

- 复杂的技术门槛
- 知识获取和处理门槛
- 应用门槛