## 第一讲知识工程概述 (1)

- 1. 知识工程基本概念 (1)
  - 1. 什么是知识 (1)
  - 2. 什么是知识库 (1)
  - 3. 知识工程 (2)
- 2. 知识工程的认知基础 (2)
  - 1. 认知语言学 (2)
    - 1. 意向图式 (3)
    - 2. 范畴 (4)
  - 2. 认知神经科学 (6)
    - 1. 学习知识的四个支柱(6)
    - 2. 深度学习 (7)
- 3. 知识工程的发展历程 (8)
- 4. 大数据时代的知识工程:知识图谱 (9)
  - 1. 简介 (9)
  - 2. 知识的类型 (9)
- 5. 大数据时代的知识工程: 预训练语言模型 (12)
  - 1. 符号表示和数值表示对比 (13)
- 6. 知识工程生命周期 (14)
  - 1. 符号化工程生命周期 (14)
  - 2. 参数化知识工程的生命周期 (17)

# 第二讲 符号化知识表示理论和方法 (20)

- 1. 概述 (20)
  - 1. 知识表示的五个主要角色 (20)
  - 2. 知识类型 (21)
    - 1. 语言知识 (21)
    - 2. 世界知识 (22)
    - 3. 常识知识 (23)
  - 3. 知识表示 (23)
- 2. 产生式规则 (24)
  - 1. 正向推理 (24)
  - 2. 反向推理 (25)
- 3. 语义网络 (25)
- 4. 框架 (26)
- 5. 脚本 (27)
- 6. 一阶谓词逻辑 (28)
- 7. 描述逻辑 (30)
- 8. 语义网 (31)
  - 1. XML (32)

- 2. RDF (33)
- 3. 本体, OWL (34)
- 9. 知识图谱 (36)
- 10. 代表性的符号化知识工程 (38)

## 第三讲 数值化知识表示理论和方法 (45)

- 1. 语言的分布表示 (45)
  - 1. 传统独热 (46)
  - 2. 矩阵表示 (46)
  - 3. 神经网络 (47)
- 2. 知识的分布表示 (48)
  - 1. 位移模型 TransE (49)
- 3. 预训练语言模型 (51)
  - 1. 形式语言模型 (符号) (51)
  - 2. 统计语言模型 (符号) (51)
  - 3. 神经语言模型 (数值) (52)
  - 4. 预训练语言模型 (数值) (53)
- 4. 预训练语言模型可以作为世界模型吗? (60)
  - 1. 什么是世界模型? (60)
  - 2. 如何构建世界模型? (61)
  - 3. 语言模型中的时空表示 (61)
  - 4. 语言模型可以作为世界模型 (62)
- 5. 预训练语言模型可以作为知识库吗? (63)
  - 1. 大模型如何存取知识 (64)
  - 2. 如何更新LLM里的知识? (65)

# 第四讲知识获取(上)(66)

- 1. 信息抽取概述 (66)
- 2. 命名实体识别 (67)
  - 1. 定义,任务,特点 (67)
  - 2. 典型方法 (68)
    - 1. 基于词典的方法 (68)
    - 2. 基于统计的命名实体识别 (68)
    - 3. 基于阅读理解的命名实体识别 (69)
    - 4. 基于模板生成的命名实体识别 (70)
    - 5. 基于大模型的命名实体识别 (71)
    - 6. 多模态明明实体识别 (71)
- 3. 关系知识抽取 (73)
  - 1. 面向非结构化文本的关系抽取 (73)
    - 1. 限定域关系抽取 (73)
      - 1. 关系分类 (74)
      - 2. 实体关系联合抽取 (75)
    - 2. 开放式关系抽取 (77)
      - 1. 传统方法 (77)

### 2. 深度学习方法 (77)

# 第五讲知识获取(下)(78)

- 1. 事件知识抽取 (78)
  - 1. 事件元素抽取 (79)
  - 2. 事件关系抽取 (80)
  - 3. 多米太事件知识抽取 (81)
- 2. 脚本知识抽取 (83)
- 3. 多粒度知识联合抽取 (84)

## 第六讲 大模型知识分析、萃取与增强(85)

- 1. 大模型的知识分析 (85)
  - 1. 知识探测 (86)
    - 1. 基于提示的知识探测是否严谨? (87)
  - 2. 知识定位 (87)
    - 1. 语言模型如何存取知识? (87)
    - 2. 基于梯度归因的知识定位 (88)
    - 3. 基于因果分析的知识定位 (89)
    - 4. 多种语言、多种架构大模型的知识定位 (89)
    - 5. 语言无关/简并知识神经元 (89)
  - 3. 知识分析 (90)
    - 1. LLM难以学习长尾知识 (90)
    - 2. 共现频率影响事实知识 (91)
    - 3. 逆转诅咒 (91)
- 2. 大模型的知识萃取 (92)
  - 1. COMET (92)
  - 2. ATOMIC10X (92)
  - 3. CN-AutoMIC (93)
  - 4. 大模型中萃取脚本知识 (94)
- 3. 大模型的知识增强 (94)
  - 1. 大模型中的幻觉现象 (94)
  - 2. 知识增强的背景 (95)
  - 3. 知识增强的分类 (95)
  - 4. 检索增强 (95)
    - 1. 面向黑盒大模型的检索增强: REPLUG (95)
    - 2. 模仿人类搜索过程的大模型: WebGPT (96)
    - 3. 利用大模型牛成外部知识讲行检索增强 (97)
    - 4. 知识拉锯战:检索增强中的知识冲突问题 (97)
- 4. 大模型的工具增强 (97)
  - 1. 工具增强的背景 (97)
  - 2. Toolformer (98)

### 第七讲 知识图谱构建实战 (99)

- 1. 知识图谱实践的系统工程观念 (99)
  - 1. 工程观 (99)
  - 2. 系统观 (99)
- 2. 领域知识图谱框架构建 (100)
  - 1. 基本思路 (100)
- 3. 半结构化文本中的知识抽取 (101)
- 4. 非结构化文本中的知识抽取 (103)
- 5. 知识图谱众包构建 (106)
- 6. 知识图谱质量控制 (107)
  - 1. 质量评估维度 (108)
  - 2. 质量评估方法 (108)
- 7. 实践案例 (109)
- 8. 实践经验 (113)
  - 1. 基本原则 (113)
- 9. 大模型时代知识图谱构建实战 (114)
  - 1. 知识图谱框架构建 (114)
  - 2. 非结构化文本中的知识抽取 (115)

# 第八讲 知识图谱数据管理: 存储与检索 (117)

- 1. 知识图谱数据管理概述 (117)
- 2. 符号化知识图谱数据管理 (117)
  - 1. 知识图谱数据模型 (117)
    - 1. RDF图模型 (118)
    - 2. 属性图模型 (118)
  - 2. 知识图谱数据的存储 (119)
    - 1. 基于表结构的存储 (119)
      - 1. 关系数据库 (120)
    - 2. 基于图结构的存储 (122)
      - 1. 常见系统

Neo4j, OrientDB, HyperGraphDB, InfiniteGraph

- 3. 知识图谱数据的检索(查询)(123)
  - 1. RDF图 (123)
    - 1. SPARQL (123)
  - 2. 属性图 (126)
    - 1. Cypher Gremlin PGQL (126)
- 4. 代表性工具简介
  - 1. Neo4j CQL (127)
- 3. 参数化知识图谱 (大模型) 数据管理 (130)
  - 1. 大模型知识存储 (131)
  - 2. 大模型的知识编辑 (检索与更新) (132)

- 1. 全量微调+正则化 (132)
- 2. 超网络(Hyper-network)方法 (元学习思想) (132)
- 3. 定向更新方法 (133)
- 3. 代表性工具简介 (134)

# 第九讲 知识建模与知识融合 (135)

- 1. 知识建模 (135)
  - 1. 知识体系概述 (135)
  - 2. 常用的知识组织形式 (136)
    - 1. Ontology (本体) (136)
    - 2. Taxonomy (分类体系) (138)
    - 3. Folksonomy/Metadata (开放标签) (138)
  - 3. 典型知识体系 (138)
  - 4. 知识体系手工建模方法 (139)
    - 1. 知识体系构建的目标 (139)
  - 5. 知识体系自动建模方法 (140)
    - 1. 基于结构化、半结构化数据的知识体系构建 (140)
    - 2. 基于非结构化数据 (纯文本) 的知识体系构建 (141)
      - 1. 术语、概念抽取 (141)
      - 2. 同义词挖掘 (143)
      - 3. 关系挖掘 (143)
        - 1. 上下位关系 (143)
        - 2. 属性 (144)
- 2. 知识融合 (144)
  - 1. 知识融合概述 (145)
  - 2. 知识体系融合方法 (146)
    - 1. 基于文本相似度的映射方法 (146)
      - 1. 基于字符串匹配的映射方法 (146)
      - 2. 基于语言处理的映射方法 (146)
      - 3. 基于语义匹配的映射方法 (147)
    - 2. 基于结构相似度的映射方法 (147)
      - 1. 基于内部结构的映射方法 (147)
      - 2. 基于外部结构的映射方法 (147)
      - 3. 基于网络表示学习的映射方法 (147)
  - 3. 知识实例融合方法
    - 1. 实体消歧定义 (149)
    - 2. 实体消歧分类 (149)
      - 1. 基于无监督聚类的实体消歧 (149)
      - 2. 基于实体链接的实体消歧 (150)
        - 1. 输入输出 (150)
        - 2. 主要步骤 (150)
        - 候选实体的发现(150)

### 候选实体的链接(151)

### 无链接实体 (NIL) 的聚类

- 3. 大模型中的知识融合 (153)
  - 1. 大模型对齐技术概述 (154)
  - 2. 大模型对齐方法 (154)

## 第十讲 知识推理 (155)

- 1. 概述 (155)
  - 1. 什么是推理 (156)
  - 2. 推理方式及分类 (157)
  - 3. 知识推理典型应用 (159)

知识图谱补全,知识问答,搜索与推荐,行业应用

- 4. ChatGPT推理能力分析 (159)
- 2. 演绎推理 (161)
  - 1. 经典逻辑推理 (161)
  - 2. 基于产生式规则的推理 (162)
  - 3. 基于概率逻辑学习的推理 (163)
  - 4. 自然语言演绎推理 (165)
- 3. 归纳推理 (167)
  - 1. 归纳推理概述 (167)
  - 2. 归纳逻辑程序设计 (167)
    - 1. FOIL算法 (168)
  - 3. 路径排序算法(PRA算法) (168)
  - 4. 关联规则挖掘算法(AMIE算法) (169)
- 4. 基于深度学习的知识推理方法 (170)
  - 1. 基于表示学习的知识图谱推理 (170)
  - 2. 基于强化学习的知识图谱推理 (171)
- 5. 大语言模型下的推理方法 (171)
  - 1. 大模型推理的背景 (172)
  - 2. 大模型推理增强方法 (172)
    - 1. 引入外部工具集 (173)
    - 2. 引入外部知识源 (173)
    - 3. 引入多模型决策 (174)
    - 4. 优化推理路径 (175)
  - 3. 大模型推理的未来发展 (176)

# 第十一讲 问答系统 (177)

- 1. 问答系统概述 (178)
  - 1. 历史 (178)
  - 2. 定义 (178)
  - 3. 分类--根据答案资源分类,根据问答形式分类 (178)
- 2. 检索式问答系统 (179)

- 1. 已有方法 (179)
- 2. IBM Watson (180)
- 3. 阅读理解--分类:选择式, 填空式, 抽取式, 生成式 (181-182)
- 4. 小结 (182)
- 3. 社区问答系统--主要任务是相似问题检索 (183)
  - 1. 传统基于符号匹配的相似问句匹配方法--VSM, BM25等 (184)
  - 2. 基于深度学习的相似问句匹配方法 (184)
  - 3. 小结 (185)
- 4. 知识图谱问答概述 (185)
  - 1. 基于语义匹配的知识图谱问答 (186)
    - 1. 基于语义图的知识图谱问答 (187)
    - 2. 基于端到端模型的知识图谱问答 (189)
    - 3. 小结 (191)
  - 2. 基于语义解析的知识图谱问答 (191)
    - 1. 语义表示(Lambda演算、DCS Tree、...) (191)
    - 2. 基于规则的语义解析方法: CCG (192)
    - 3. 基于统计模型的语义解析方法: PCCG (193)
    - 4. 基于神经网络的语义解析方法: Seq2Seq (194)
  - 3. 面向表格数据的问答系统 (196)
    - 1. 任务描述、典型数据集 (196)
    - 2. 面向单张表格的NL2SQL (197)
    - 3. 面向多张表格的NL2SQL (198)