《知识图谱: 概念与技术》

第 15 讲 知识图谱中的开放问题

肖仰华

复旦大学

shawyh@fudan.edu.cn

重新审视知识图谱技术的发展

变革

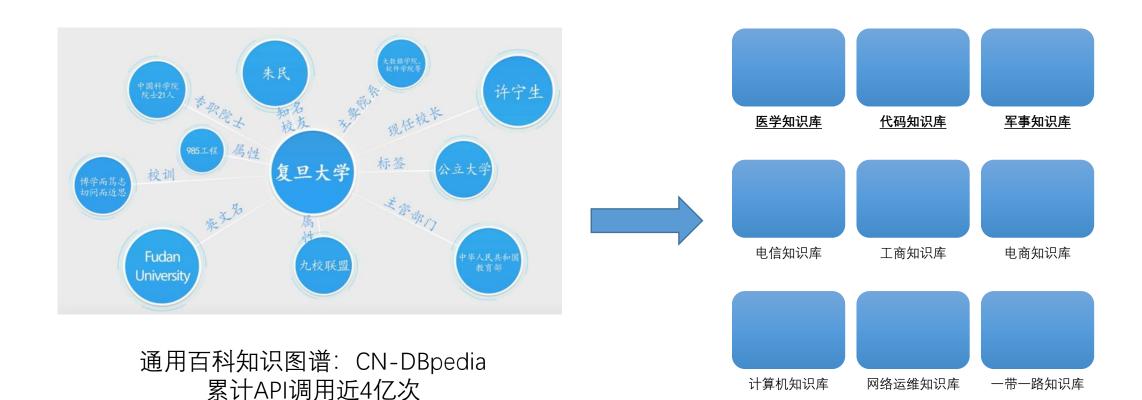
应用场景

- 从通用 vs 领域 / 行业应用
- 从搜索延伸至推荐、问答等复杂任务
- 从简单关系发现到深层关系推理
- 从回答what问题到回答why问题
- 从关键词交互到更自然的人机对话式 交互

技术生态

- 机器学习
- 自然语言处理
- 知识图谱

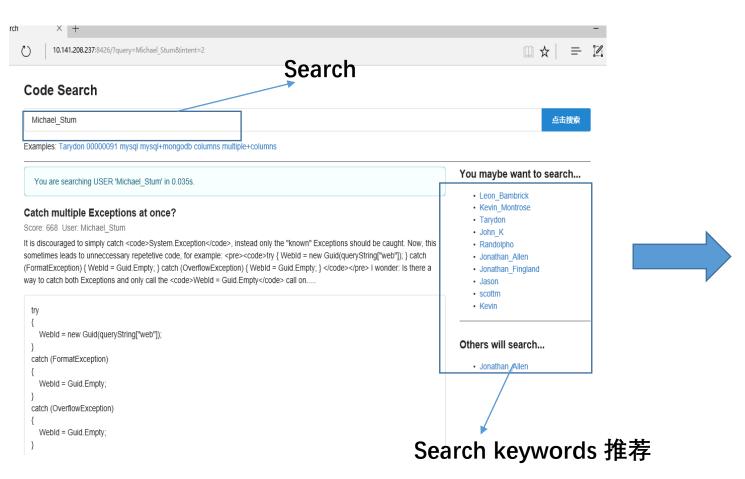
从通用到领域/行业应用



观点1: 通用知识库在通用人工智能中扮演重要角色,是未来竞争的战略制高点,不容忽视观点2: 自动化大规模通用KG构建、样本稀疏环境下的自动化领域KG构建仍是瓶颈问题

3

从搜索延伸至推荐、问答等复杂任务

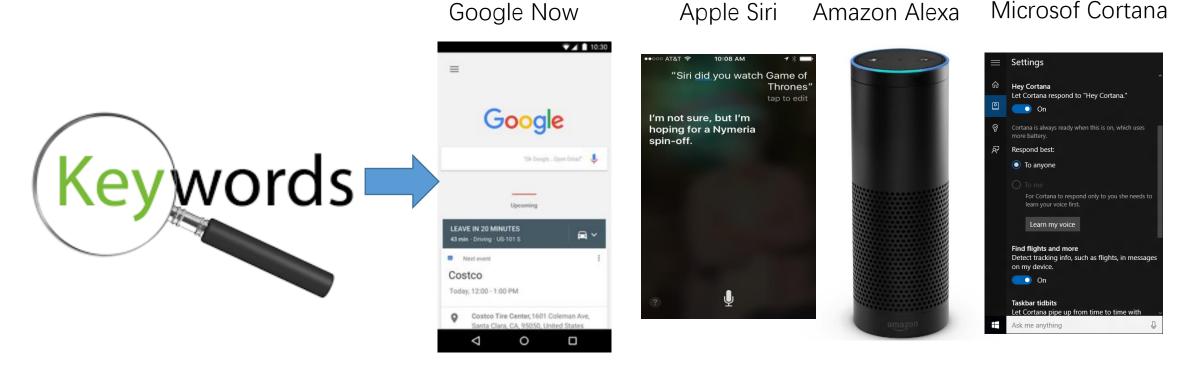


小Cui问答 复旦大学在哪里 上海市杨浦区邯郸路220号 fudan的校训是什么 切问而近思,博学而笃志 许宁生 复旦是哪一年成立的 1905年09月14日

知识问答 (小Cui问答)

观点: KG将在更多复杂、多元任务中发挥重要作用

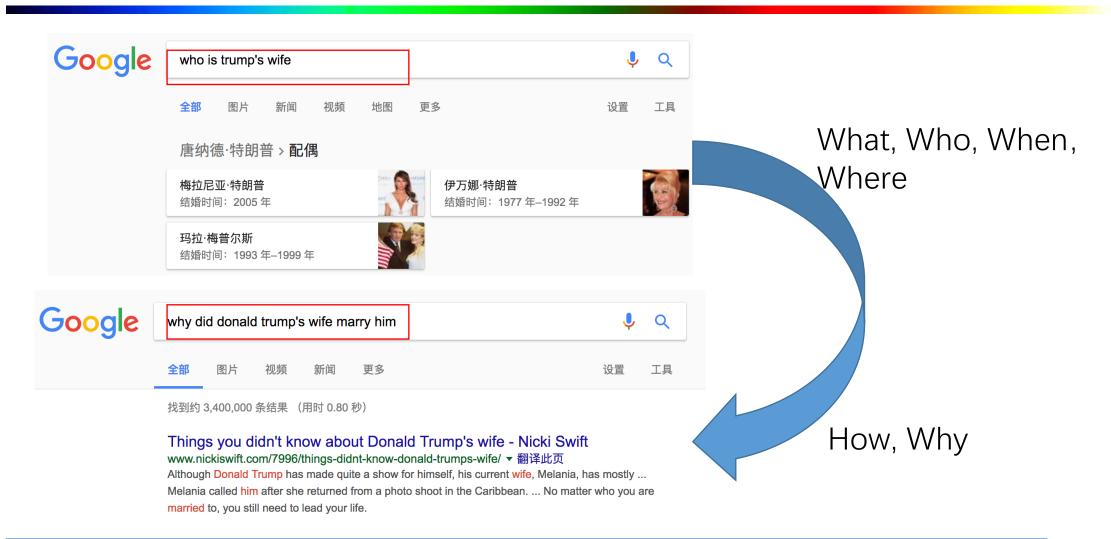
从关键词交互到更自然的人机对话式交互



Question Answering (QA) systems in industries

观点: 自然语言交互将成为人机交互的主流方式,将对机器自然语言认知提出更高要求

从回答what问题到回答why问题



观点: 可解释是未来人工智能发展的核心诉求之一, 是人机互信的前提

从简单关系发现到深层关系推理





Why baoqiang select Qizhun Zhang as his lawyer?

Why A invests B?

观点: 隐式关系发现、深层关系推理将成为智能的主要体现之一

技术生态

机器学习

• 深度学习飞速发展,在数据丰富的场景与任务下取得较好效果

机器学习

• 小样本学习、无监督学习手段有限;现有模型难以有效利用大量先验知识

自然语言处理

• 自然语言处理(NLP)的模型与算法, 在深度学习模型推动下,发展迅速

自然语言处理

• 总体上离实际应用需求还很远; NLU (自然语言理解) 还很初步

知识图谱

• 英文图谱积累迅速,大量高质量手工构建图谱已在应用中发挥作用

知识图谱

• 其他语种图谱缺乏、常识缺乏;有效利用大规模数据驱动的知识图谱手段缺乏

机遇与挑战

- 知识图谱构建的有效策略与方案
 - 如何充分利用知识的跨语言特性;如何区别对待数据来源的不同结构化程度;基于概念模板的迭代式抽取;基于语义与语法混合模式的抽取
 - <u>《Data Driven Approaches for Large Scale Knowledge Graph Construction》</u>
- 大规模常识的获取与理解
 - 当前人工智能普遍缺乏常识理解能力,常识缺乏是人工智能研究的重大制约瓶颈。人工智能的发展必须尽快突破这一瓶颈。常识理解是通用人工智能的核心问题,是人工智能发展的战略制高点。为此,必须尽快开展大规模常识获取与理解的研究。
 - <u>《Large Scale Commonsense Knowledge Acquisition and Understanding》</u>
- 样本稀疏环境下的领域知识获取
 - 有着丰富样本的高频知识的获取能够通过常规统计学习模型有效解决。但是出现频次较低的长尾知识的获取一直是 知识工程领域的困难问题。如何将高频知识的获取模型有效迁移到样本稀疏的低频知识,是当前知识获取领域面临 的重大难题。
 - 《电商智能化与知识图谱》

机遇与挑战

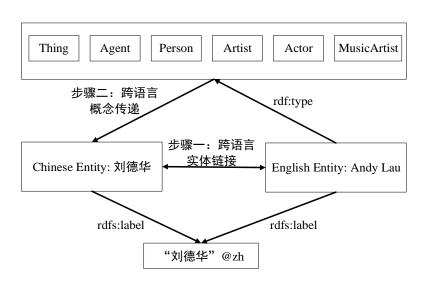
- 数据驱动与知识引导深度融合的新型机器学习模型
 - 如何将符号化知识有机融入基于数据的统计学习模型,是当前人工智能的重大问题,是降低深度学习模型的样本依赖、突破机器学习模型效果的天花板的关键所在。
 - 《当知识图谱遇见深度学习》,中国人工智能通信
- 基于知识图谱的可解释人工智能
 - 符号化的知识图谱具有形象直观的特性,为弥补深度学习在解释性方面的缺陷提供了可能。如何利用知识图谱解释 各类机器学习,特别深度学习,以及高层次决策模型的结果,是当前人工智能领域的重大科学问题。
 - <u>《Explainable AI using Knowledge Graphs》</u>
 - <u>《基于知识图谱的可解释人工智能:机遇与挑战》</u>
- 知识获取中的人机协作机制与方法
 - 当前人工智能的发展还需要人类的有效指导。人在环中是人工智能发展的基本模式。然而如何有效利用人力,如何有效切分人机合作的边界仍是知识获取过程中人机协作机制的核心问题。
 - 《未来人机区分》

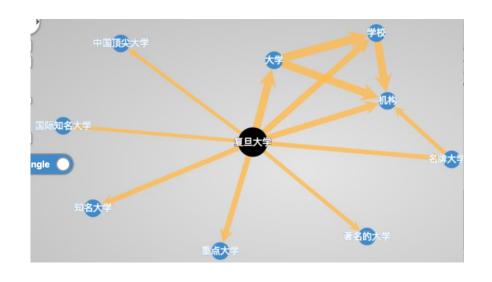
机遇与挑战

- 知识驱动的机器语言理解
 - 机器语言理解释构建在机器认知能力基础之上的。大量知识库的涌现为知识驱动下的机器认知能力的实现提供了新的机遇,为机器语言理解提供了大量背景知识,使得机器理解人类语言成为可能。为此,必须深入开展知识驱动的机器语言理解模型与方法的研究
 - <u>《Enabling Machines to Understand Human Language》</u>
- 知识驱动的搜索与推荐
 - 在应用层面,大量知识库的出现为互联网应用的两个核心问题搜索与推荐带来 全新的机遇。如何有效利用符号知识理解搜索意图,改进检索效果,提升推荐 精准性是当前互联网应用的核心问题。
 - Knowledgeable Search and Recommendation
 - <u>(User Understanding with Knowledge Graph)</u>

知识图谱构建的有效策略与方案

• 充分利用知识的跨语言特性,但也要注意知识的本地文化特性性





Q Type		
rdf:ty	ype http://dbpedia.org/ontology	logy/Organisation>
rdf:ty	ype http://dbpedia.org/ontology/	/EducationalInstitution>
rdf:ty	ype http://dbpedia.org/ont	ology/University>
rdf:ty	ype 	ntology/Agent>

Principle: knowledge is independent on languages, but its expression in a specific language is usually biased

知识图谱构建的有效策略与方案

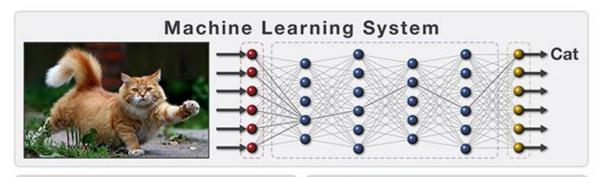
- 先易后难
 - 结构化-> 半结构化->非结构化
- 避免从零开始
 - 以通用图谱中的领域图谱作为种子
 - 问题: 如何有效发现领域实体与关系?
- 跨领域迁移
 - 从邻近领域迁移
 - 问题:如何迁移具有共性的知识?



基于知识图谱的可解释人工智能

• 增强AI模型的透明 (transparency)是人机互信的前提

New machine-learning



- Mr. David Gunning
 - systems will have the ability to explain their rationale, characterize their strengths and weaknesses, and convey an understanding of how they will behave in the future.

 Current Explanation

 XAI Explanation

 to explain their rationale, https://www.darpa.mil/program/explainable-artificial-intelligence and weaknesses, and convey an understanding of how they will behave in the future.

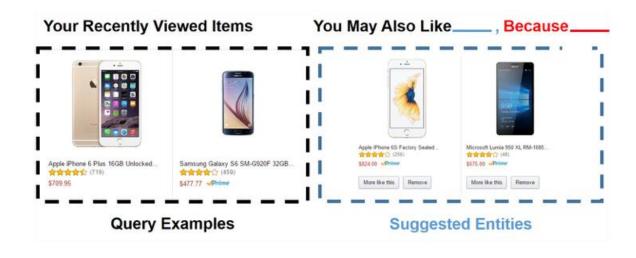
This is a cat.

Current Explanation



基于知识图谱的可解释人工智能

- 解释概念
 - Bachelor->A man, unmarried (in IJCAI 2016)
- 解释实体集
 - China, Japan, India-> Asian Country (in IJCAI 2015)
- 解释推荐
 - Sumsung S6, Iphone 6-> Huawei P9



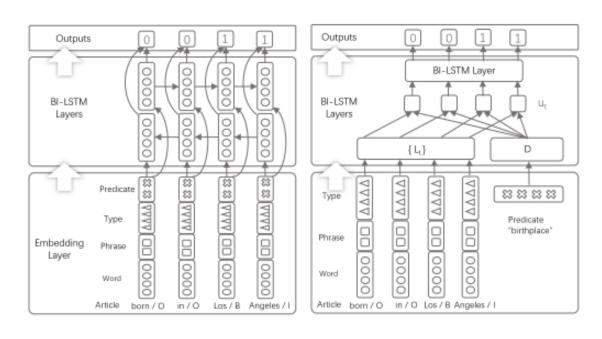
 $argmin_{e \in E-q} KL(P(C|q), P(C|q, e))$

$$KL(P(C|q), P(C|q, e)) = \sum_{i=1}^{n} P(c_i|q) * \log(\frac{P(c_i|q)}{P(c_i|q, e)})$$

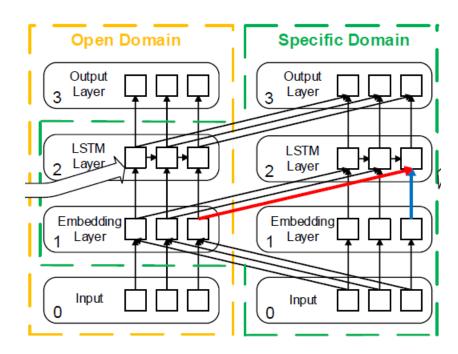
解释推荐, in IJCAI2017

样本稀疏环境下的领域知识获取

- 面向长尾关系的端到端抽取
 - 高频向长尾迁移

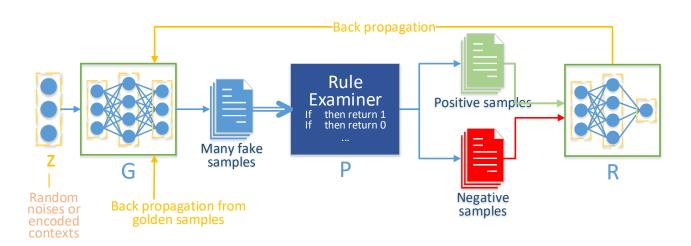


- 基于深度学习的迁移学习
 - 富样太向翁样太领域许移



数据驱动与知识引导融合

- 《当知识图谱遇见深度学习》, 中国人工智能通信
 - 统计学习, 特别是深度学习的数据红利即将耗尽
 - 大量先验知识未得到有效利用



Incorporating Complicated Rules in Deep Generative Models, under review

请通过验证

请点击下文中该问题答案的任意部分:

艾尔伯格迪利安佐酒店的酒店星级是多/少?/

太难了,换一个

艾尔伯格迪利安佐酒店位于罗马,是家1星级酒店。艾尔伯格迪利安佐酒店让您在罗马这个陌生又熟悉的城市,感受到一丝清浅但又实在的温暖。您一定不能错过。酒店位置较好,距离罗马斗兽场步行22分钟,或打车8分钟,车程约3.6公里。

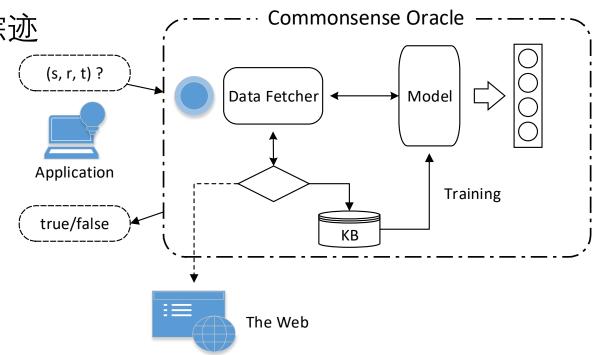
登录!

Demo地址: http://kw.fudan.edu.cn/ddemos/vcode/ API地址: http://kw.fudan.edu.cn/apis/supervcode/

大规模常识获取与理解

- 大规模常识抽取
 - 从大数据的角落中寻求常识的踪迹
- 大规模常识推断
- 大规模常识判定

Can pig fly?



Common Sense Oracle



Knowledge is Power in Al

Edward Feigenbaum



卡尔•雅斯贝斯

即将到来的是一个终点,还是一个起点?它会不会是一个起点,其重要性相当于人最初成为人的时候,所不同的只是人现在拥有大量新获得的工具以及在一个新的、更高的水准上的经验能力?

——《时代的精神状况》

Thank YOU!



- Our LAB: Knowledge Works at Fudan University
 - http://kw.fudan.edu.cn