一.单选(共10个,一个2分)

1.传统符号人工智能研究核心

A.知识表示 B.知识推理 C.深度学习 D.知识抽取

- 2.RDF与属性图存储的描述 (关于二者是否可以一般推理,是否可以图高性能分析)
- 3.知识表示的用途
- 4.Dismult思想

A.h+r=t B.h-t=t C.h*r=t D.h/r=t

- **5.**题目给出叙利亚哈马斯的新闻报道,然后说机构实体是什么,时间实体是什么,问这属于什么操作。我选的实体识别
- 6.本体匹配的思想
- 7.图数据库的一些表述

有两个选项关于图数据库存储的关系是显式还是隐藏的

- 8.使用ontology axioms属于哪种推理
- 9.哪种不属于局部图神经网络

A.GCN B.GIN C.Deep walk D.GAT

10.归纳推理是从什么到什么的推理 (一般到特殊, 还是特殊到一般)

二.多选题(共5个,每个3分)

- 1.下面哪些属于知识向量表示(具体选项记不清,只记得几个词)
 - A.词语向量表示
 - B.头尾实体的向量表示
 - C.段落的向量表示模板话方法
- 2.演绎推理有哪些类别
 - A.假言三段论
 - B.统计三段论
 - C.肯定前件假言推理
 - D.否定后件假言推理
- 3.描述逻辑知识库由哪两部分构成 (选Tbox和Abox)
- **4.**Transe不能处理什么

A.一对多 B.一对一 C.多对一 D.多对多

5.知识图谱与关系数据库相比怎么样

三判断 (共5个, 一个2分)

- 1.知识向量化的缺点是缺乏可解释性
- 2.对知识的获取,表示,推理是人类智能与其他生物的重要区别

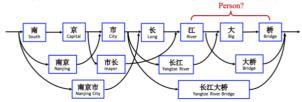
- 3. 关系数据库可以高性能查询
- 4.实体链接不能用端到端的神经网络
- 5.远程监督的思想

四.(15分)

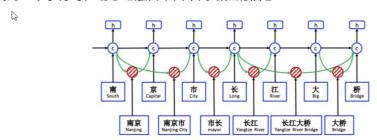
- 1.Lstm相比RNN的优势
- 2.会画Lstm的结构图(给出公式,填图中缺失的符号)
- 3.Lattice LSTM (画图题,参考下图)

Lattice LSTM

▶ 通过词表和句子匹配得到word-character lattice(句子中词汇和字符的对应关系)

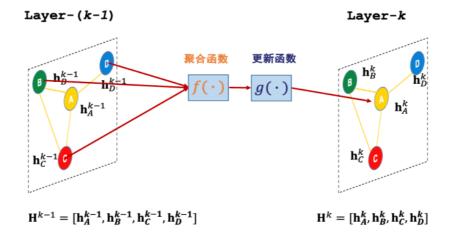


▶ 编码一个字符时, 动态地融合来自不同路径的信息



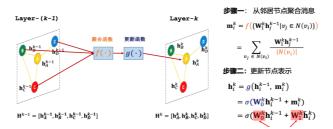
五. (10分)

1.f与g分别是什么函数,下图已给出

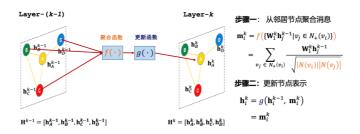


2. 给出公式, 判断是哪种图神经网络, 见下图

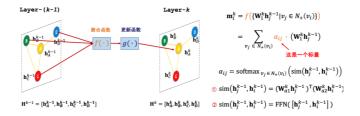
经典图神经网络:来自所有邻居节点的消息均等对待



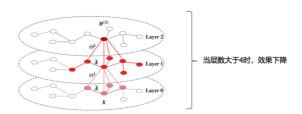
图卷积神经网络:一些节点的消息比另一些节点的消息更重要



图注意力神经网络:一些节点的消息比另一些节点的消息更重要

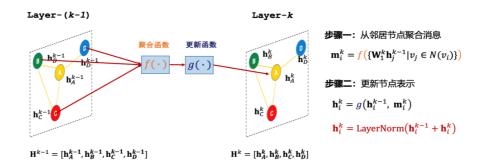


3.解决图中问题的两种方法

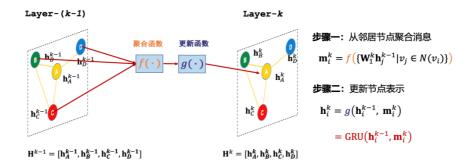


答案应该是这个

加入残差连接的深度图神经网络



基于循环更新的深度图神经网络



六. (10分)

- 1.实体识别和关系抽取联合相比于串行处理的优势
- 2.联合模型的两种方法

序列模型与生成模型

3.采用BIOES标签体系,对实体与关系进行标注

笔者先解释一下BIOES

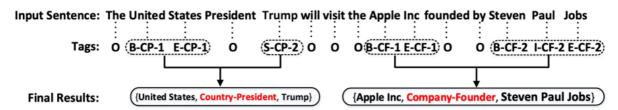
BIO标签体系:

- ▶ B (begin): 代表该符号是一个实体的开头
- ▶ I (inside): 代表该符号在一个实体的内部
- ▶ O (outside): 代表该符号是一个与实体无关的普通词

BIOES标签体系:

- ▶ E (end): 代表该符号是一个实体的结尾
- ▶ S (singleton): 代表该符号是一个独立的实体

标注结果跟下图类似



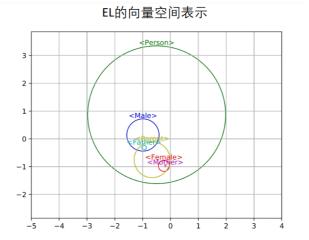
- ▶ 标注方案: BIES + 关系类型 + 1 or 2 (第1个或第2个实体)
- 总标签类别数:

$$N_t = 2 * 4 * |R| + 1$$

七. (10分)

- 1.推理的四种类型
- 2.ontology Embedding的优势
- 3. 画图, 画的图就是下图右侧EL的向量空间表示

EL 的符号表示		
Male	$\sqsubseteq Person$	(9)
Female	$\sqsubseteq Person$	(10)
Father	$\sqsubseteq Male$	(11)
Mother	$\sqsubseteq Female$	(12)
Father	$\sqsubseteq Parent$	(13)
Mother	$\sqsubseteq Parent$	(14)
$Female \sqcap Male$	⊑⊥	(15)
$Female \sqcap Parent$	$\sqsubseteq Mother$	(16)
$Male \sqcap Parent$	$\sqsubseteq Father$	(17)
$\exists hasChild.Person$	$\sqsubseteq Parent$	(18)
Parent	$\sqsubseteq Person$	(19)
Parent	$\sqsubseteq \exists hasChild. \top$	(20)



八.知识+数据双向驱动是深度学习的重要发展趋势(10分)

- 1.知识怎么训练预训练语言模型 (给出模型和方法)
- 2. 预训练语言模型怎么帮助获取知识(给出模型和方法)