## HousE: Kno 知识图谱嵌入中的豪斯霍尔德 参数化

李瑞 1 \* 赵家楠 2 李朝卓 3 贺迪 4 王奕棋 5 刘雨明 6孙浩6 王森章 7 邓伟伟 6 沈彦明 1 谢幸 3 张琪 6

## 概要

知识图谱嵌入(KGE)的有效性本质上取决于建模关系模式和映射特性的能力。然而,现有方法由于建模能力不足,只能捕捉其中一部分。本研究提出了一种更强大的KGE框架「

HousE」を提案します:(1)豪斯霍尔德旋转により、关系模式のモデリング能力を向上させます;(2)豪斯霍尔德投影により、複雑な関系映射特性を処理します。 理论的には、

HousEは重要な关系模式と映射特性を 同时にモデル 化できます。さらに、HousEは既存 の旋转ベースの モデルを一般化し、旋转を高次元空 間に拡张します。 实验的には、HousEは5つのベン チマークデータセッ トで新たな最先端の性能を达成 しました。私たちの コードは

https://github.com/anrep/HousE上公开可用。

## 1. はじめに

知识图谱(KGs)は、大量の人间の知识を事实的三つ组の 集合として保存し、各三つ组 (h,r,t)は、头实体 h と 尾实体 t の间の关系 r を表します。豊富な人间の知识 を持つKGsは、数多くの下流アプリケーションでその有効性 を実证しています(Xiong etal.,2017)。しかし、Freebase (Bollacker et al., 2008)や Yago(Suchaneket al.,2007)などの 现实世界のKGsは、通常不完全性に悩まされています。知识

\*在微软亚洲研究院实习期间进行的研究。  $_1$ 大连理工大学 计算机科学技术学部、中国 大连  $_2$ 圣母大学、美国 印第安纳州  $_3$ 微软亚洲研究院、中国 北京  $_4$ 北京大学、中国 北京  $_5$ 密歇根州立大学、美国 密歇根州  $_6$ 微软、中国 北京  $_7$ 中南大学、中国 长沙。联系方式:沈彦明 < shen@dlut.edu.cn>、李朝卓 < cli@microsoft.com>。

Proceedings of the  $39^{th}$  International Conference on MachineLearning,美国 马里兰州 巴尔的摩、PMLR 162、2022。版权 2022 归作者所有。

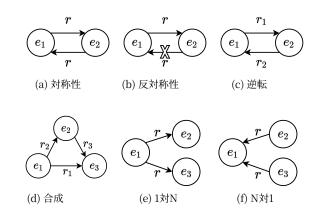


Figure 1.4种关系模式 (a-d) 的图示 (Sun et al., 2019) 以及2种困难的关系映射属性 (e-f) (Bordes et al., 2013).

知识图谱嵌入(KGE)是一种学习实体和关系的低维表示的有效 工具,在预测缺失链接方面表现出色。

KGE的关键挑战在于如何建模关系模式(对称性、反对称性、逆转、组合等)和关系映射属性(RMP,即一对一、一对多、多对一、多对多)(Bordes等人,2013; Sunet al.,2019)。如图1所示。许多研究设计了特定的向量空间和操作来捕捉这些模式和RMP。例如,TransE(Bordes等人,2013)将关系表示为平移,但无法建模对称性和RMP。最近,RotatE(Sun etal.,2019)将关系表示为复平面中的旋转,能够建模四种关系模式,但由于旋转的距离保持特性而无法处理RMP。Rotate3D(Gaoet al.,2020)和QuatE(Zhang etal.,2019)引入了四元数将旋转扩展到三维和四维空间,以更大的模型容量实现了卓越的性能。

然而,据我们所知,现有方法都无法建模1中所示的所有关系模式与RMP,导致性能未能达到最优。此外,(Sunetal.,2019;Gao et al., 2020;Zhang et al., 2019)等先进方法专为二维、三维、四维空间设计,可能不足以捕捉知识图谱(KGs)的复杂结构(Zhanget al.,2019)。因此,我们不禁要问:是否存在