# 构建 FB15k 多模态数据集

https://github.com/JTWang722

由于 MMKG 多模态数据集中图片模态的数据存在着一些问题,如图片与实体不匹配、图片质量较差、图片链接无法打开等,我们尝试以 FB15k 数据集为基础,构建一个新的多模态数据集。我们尝试找到实体对应的 Wikipedia 链接,将 Wikipedia 页面中的图片作为视觉模态的数据。此外,我们还对图片进行了相似度的筛选,保证了实体与图片的匹配度。

#### 一、将 FB15K 实体链接到现有数据库

由于 Freebase 服务关闭,无法获取 FB15k 实体的信息,现将 FB15k 数据集中的所有实体链接到现有的数据库,如 Wikidata、DBpedia 等,以便后续工作的开展。

1. 一部分实体链接至 Wikidata (14171 个)

Freebase API 关闭后,保留了一个包含 19 亿三元组的 dump 文件,除此之外,还提供了从 Freebase 到 Wikidata 的映射。利用这个映射关系文件,我们找到了大部分 FB15K 实体的 Wikidata 链接。

- 2. 一部分实体链接至 DBpedia (772 个) 剩余的一部分实体,我们将其链接至 DBpedia。
- 1) 一部分利用 MMKB (https://github.com/nle-ml/mmkb) 提供的 FB15k 与 DBpedia15k 之间的 sameAs 关系,找到了 438 个实体对应的 DBpedia 链接
- 2) 剩余的 342 个实体,通过 sameAs 服务 (http://sameas.org/) 进行查询,该网站提供了不同数据库实体 URI 之间的等价关系。对于一个 FB15k 中的实体,如果查询到多个等价URI,我们只保留第一个,通常是 DBpedia 链接。
- 未找到任何链接(8个) 最终剩余8个实体,通过上述方法均未找到其至现有数据库的链接。

#### 二、获取 FB15k 实体的 Wikipedia 链接

将实体链接到现有的数据库后,使用其提供的服务接口可以很方便地进行查询。 Wikidata 和 DBpedia 都提供了查询接口,利用其来获取实体对应的 Wikipedia 链接。最终, 只有 53 个实体未找到 Wikipedia 链接,其余的 14898 个实体均映射至 Wikipedia。

1. 从 Wikidata 到 Wikipedia

利用 Wikidata 提供的 API 服务,根据 Wikidata ID 可直接查询其对应的 Wikipedia 链接。具体地,通过修改查询参数(实体的 Wikidata ID),获得查询结果页面 URL,通过网页爬虫,得到实体对应的英文 Wikipedia 链接。

```
← → C ↑ wikidata.org/w/api.php?action=wbgetentities&props=sitelinks/urls&ids=Q316596&format=json

("entities": ("Q316596": ("type": "item", "id": "Q316596", "sitelinks": ("afwiki": ("site": "afwiki", "title": "Justin Theroux", "badges":

[], "url": "https://af.wikipedia.org/wiki/Justin_Theroux"), "arwiki": ("site": "arwiki", "title": "\u062c\u062s\u062a\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u0631\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u064a\u06
```

图 1 ID=Q316596 实体的查询结果页面

# 2. 从 DBpedia 到 Wikipedia

利用 DBpedia 提供的 SPARQL 服务,通过实体的 foaf:isPrimaryTopicOf 属性找到其对应的 Wikipedia 链接。具体地,通过修改 SPARQL 语句中的实体 URL,获取每个实体的 foaf:isPrimaryTopicOf 属性值,爬取查询页面中的 Wikipedia 链接。



图 2 <a href="http://dbpedia.org/resource/T">http://dbpedia.org/resource/T</a>. Rajendar>实体的 SPARQL 查询页面



图 3 <a href="http://dbpedia.org/resource/T">http://dbpedia.org/resource/T</a>. Rajendar>实体查询结果

# 三、爬取 FB15K 实体对应的 Wikipedia 页面中的图片

在得到实体对应的 Wikipedia 页面后,利用爬虫,获取页面中的所有图片。我们选取了 class 属性值为 infobox (infobox vcard、infobox biography vcard、infobox geography vcard、infobox vcard plainlist)、thumbinner 以及 gallery mw-gallery-packed 的标签,爬取这三类标签下所有图片的 URL。

获取到每个实体对应的图片 URL 后,为进行下一步的筛选,需要将其下载下来。在这个过程中,有误的图片 URL 将被过滤。

#### 四、通过衡量图片之间的相似度进行筛选

接下来,我们需要对每个实体对应的图片集进行筛选。我们的思想是相同实体对应的图片应该是相似的。每个实体至多保留5张图片。

# 1. 计算图片特征向量

利用预训练的 Resnet50 与 Vision Transformer 模型, 计算每个实体每张图片的特征向量。

#### 2. 根据相似度进行筛选

对于一个实体的图片集, 计算每张图片与剩余图片的余弦相似度之和, 将两个模型的结果加权求和, 保留值最高的 5 张图片作为该实体最终的图片集。

# 五、FB15k 多模态数据集

### 1. 结构

每个实体对应一个文件夹,文件夹名为实体的编号,文件夹内是实体对应的图片,若为 空则该实体无图片。

#### 2. 图片数量统计

该数据集总共有14191个实体,总共有48104张图片。

图片数量	0	1	2	3	4	5
实体个数	1186	2850	1661	1485	1368	6401

# 六、改进

- 1. 缺乏评价指标,对数据集进行评价;
- 2. 计算图片特征向量时,只计算了三通道彩色图片,没有计算灰度图。对于灰度图,可利用 convert('RGB')转换后再输入网络进行计算;
- 3. 图片分辨率较低,尺寸较小;
- 4. 图片数量不充分 (大部分实体图片数量小于 5)。