Image-to-Poem

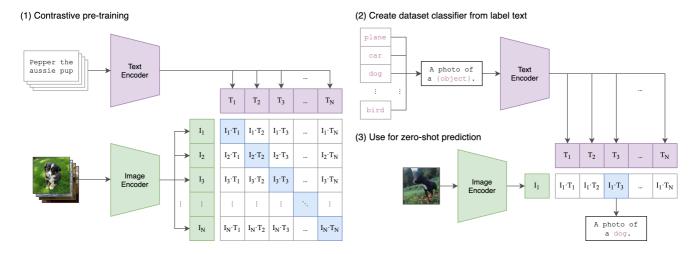
一个小小的多模态古诗生成器, 感兴趣尝试做了一段时间。

1. 项目介绍

图像生成古诗(Image to Poem),旨在为给定的图像自动生成符合图像内容的古诗句。

使用对比学习预训练的CLIP模型拥有良好的迁移应用和zero-shot能力,是打通图像-文本多模态的重要模型之一。

本项目使用CLIP模型生成古诗意象关键词向量和图像向量。



由于古诗的特殊性,本项目重头训练了一个用于生成古诗文的Language Model,尝试了T5 model和GPT2 model,暂时认为T5 model的效果更佳(使用模型的参数量也更大),现公开该预训练模型以供使用。

以上模型均可通过调用 https://github.com/huggingface/transformers 的transformers导入。

模型预训练参数下载:

模型名称	下载地址	参数量
CN-CLIP(ViT-B/16)	download	188M
T5	download	223M
GPT2	download	118M

其他版本的CN-CLIP可从下面引用和致谢的第二条链接中获取,或是去HuggingFace官网查询。

2. 引用和致谢

在项目完成期间,我参考并使用了以下项目,这里表示感谢!

- 数据集来源: https://github.com/THUNLP-AIPoet/CCPM
- CLIP预训练模型来源: Chinese-CLIP: Contrastive Vision-Language Pretraining in Chinese
- GPT2预训练部分代码: https://github.com/Morizeyao/GPT2-Chinese

3. 使用说明和生成样例

安装依赖库

```
pip3 install torch torchvision torchaudio
pip install transformers
pip install tqdm matplotlib
```

如果希望尝试预训练语言模型,建议安装torch+cudaxx.x的GPU版本。

快速体验古诗生成

```
python img2poem.py --image_path ./datasets/images/feiliu.jpg --model_type T5 --
model_path ./config/t5_config
```

其中:

• --image_path: 图片所在位置

• --model_type: 模型名称,目前可选用'T5','GPT2'

• --model_path: 模型所在文件夹

生成样例

PROFESSEUR: M.DA ROS



白苹洲渚流,丹青未有人。水林壑夜深,乱峰高几重。仙人问道踪,壑深自坐禅。丹青一片云,月随风水林。何处丹青眼,青山半落霞。水林昼景风,诸君自有闲。不见青林路,却忆庐陵西。老松犹未分,钟山水似难。飞鹤度湖山,青松半掩关。丹壑干人在,犹记林水心。



犹自在藏新,不知是旧人。暮天三百年,桃源一片春。数年三两枝,却羡玉龙飞。桃源水一津,斜晖又一年。却见斜阳里,桃源几度花。一曲龙惊散,谁似玉皇家。干骑鹤归飞,一曲茅亭去。天上桃源路,玉龙归白杳。相逢一笑飞,知有桃源人。何如写玉龙,斜晖送晚风。



萧然见山来,却恐归来晚。时见布泉飞,锦囊深掩门。时有一花村,俗人如此山。月溪风乱鸣,时有瀑布还。月明闲送风,瀑布飞仙雪。人间几度林,锦衣还说天。一曲溪桥过,瀑布人应在。留住锦囊经,飞泉上流尘。谁人识此中,布泉老客行。月满江来路,不须频为谁。

4. 文件结构

```
# 古诗意象关键词
    keywords.txt
    keywords_dict.pt
                        # 古诗意象关键词及对应的CLIP text encode
                        # 古诗数据集
  —ССРС
  └images
                     # 测试图片
        feiliu.jpg
├─data_process
                       # dataloader,但不支持其他数据集,需要自行编写
     dataset.py
                        # 构造词表和字典
     vocab.py
     __init__.py
└pretrain
                      # GPT2模型的预训练
     gpt2pretrain.py
     gpt_generate.py
                       # GPT2模型生成古诗demo
                       # GPT2模型生成古诗demo
     t5generate.py
                      # T5模型的预训练
     t5pretrain.py
     trainer.py
     __init__.py
```

5. 一些解释

• 对于当前项目的评价

提取关键词进行古诗生成是一个**损失信息**的过程,尤其是将图像映射到关键词的操作,损失了图像原本的语义(例如只能识别人,而不知道人在做什么)。所以效果上来看仍然差强人意。

没有给模型一些关于韵律、题材、体裁等的设定,导致不够专业。

• 可不可以使用自己的古诗数据集尝试预训练?

可以,不过由于CCPM数据集是.json文件格式,导入方式与.txt不同。所以在datasets.py文件里你需要重新写一下有关文件导入的部分。并且由于预训练方法多样,你也可以修改预训练时的一些策略。

• 项目的预训练方法是什么?

首先对于GPT2模型,常规预训练方法就是自回归,本项目尝试了mask关键词的方法,例如:

[CLS]关键词:明月 故乡 [EOS] 举头望明月,低头思故乡[SEP] => [CLS]关键词:明月 故乡 [EOS] 举头望[MASK][MASK],低头思[MASK][SEP]

然后我额外对这些mask token的预测准确率进行了计算,加入了损失函数中。

对于T5模型,由于是encoder-decoder架构,我使用下列格式创建数据:

x = [CLS]关键词: 红豆 南国 发 愿君[EOS][SEP], y = [CLS]红豆生南国[EOS][SEP]

x = [CLS]关键词: 红豆 南国 发 愿君[EOS]红豆生南国[EOS][SEP], y = [CLS]秋来发故枝[EOS]

[SEP]

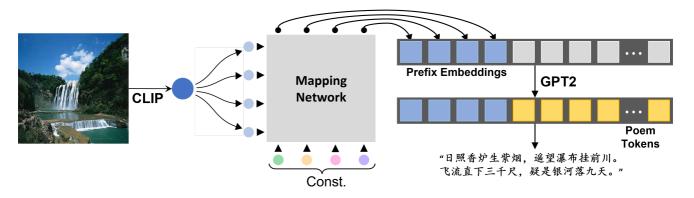
x = [CLS]关键词: 红豆 南国 发 愿君[EOS]红豆生南国[EOS]秋来发故枝[EOS][SEP], y = [CLS] 愿君多采撷[EOS][SEP]

x = [CLS]关键词: 红豆 南国 发 愿君[EOS]红豆生南国[EOS]秋来发故枝[EOS]愿君多采撷[EOS] [SEP], y = [CLS]此物最相思[EOS][SEP]

• 通过什么方式进行图像生成古诗? 未来有什么进一步更新的方法?

现在的实现比较简单,就是先搜集一个闭环的关键词数据集(keyword.txt),然后使用CLIP对图像和所有关键词进行编码,计算它们之间的相似度,取相似度最高的K个关键词,然后放置于语言模型进行生成。

由于图像-古诗对数据集非常匮乏,似乎暂时做不到删去这个闭环关键词数据集。未来如果有充足的数据集,我会使用CLIP-MappingNet-T5/GPT2的模型架构进行训练,例如下图的CLIPCap架构:



未来有古诗生成图像的想法,待进一步更新。现有的可以进行古诗生成图像的项目有: https://huggingface.co/IDEA-CCNL/Taiyi-Diffusion-532M-Nature-Chinese

5 Citation

Please cite the repo if the model/code/conclusion in this repo are helpful to you.

```
@misc{img2poem,
   author = {Feng, Kehua},
   title = {Visions to Verses: Generating Poetry from Images via CLIP Mapping},
   year = {2023},
   publisher = {GitHub},
   journal = {GitHub repository},
   howpublished = {\url{https://github.com/weiji-Feng/Image2Poem}},
}
```