实验3:基于 CLIP 的图文检索

1. 实验目标

- 了解 CLIP 的基本思想:把图像与文本映射到同一语义空间。
- 掌握图文检索流程: 特征提取 \rightarrow 相似度检索 \rightarrow 指标评测 (Recall@K) 。

2. 环境准备

- 新建虚拟环境
- 安装所需要的工具包
 - transformers与modelscope (或者openai-clip): 获取CLIP模型
 - scikit-learn: 计算指标
 - matplotlib: 可视化
 - pillow: 读取图片数据

3. 数据集

(1) Flickr8k

Flickr8k 是一个经典的**图像描述数据集**,由 Hodosh 等人在 2013 年提出。它的核心目标是为研究**视觉与语言的结合**提供基础资源。

- 规模:包含8000张图像,所有图像均来自Flickr平台的日常生活照片。
- 图像内容: 大多是人物或动物的自然场景,例如: 小孩玩耍、狗奔跑、人物互动等。
- 描述文本:每张图像配有 5 条英文描述,这些描述来自人工标注人员的自然语言输入,覆盖图像中的不同要点与角度。
- 总文本量: 约 40,000 条句子 (8000 × 5)

(2) 数据获取

- 获取方式
 - kaggle
 - <u>https://www.kaggle.com/datasets/adityajn105/flickr8k</u>

- Hugging face Datasets
 - https://huggingface.co/datasets/jxie/flickr8k
- github
 - https://github.com/jbrownlee/Datasets/releases/download/Flickr8k/Flickr8k Dataset.zip
 - https://github.com/jbrownlee/Datasets/releases/download/Flickr8k/Flickr8k_text.zip

(3) 数据组织格式

• 数据目录

```
data/
images/
0001.jpg
0002.jpg
...
captions.json # 结构示例:

[
{"image": "0001.jpg", "captions": ["a dog running on grass", "a brown dog in a field", "..."]},
{"image": "0002.jpg", "captions": ["two people riding bicycles", "cyclists on a road", "..."]}]
```

• 数据划分

训练集:约 6000 张图像 验证集:约 1000 张图像 测试集:约 1000 张图像

4. 实验任务

- . 图文检索(双向)
 - 。 Text→Image: 给定一句描述,在图片库中检索最相关的图片。
 - 。 Image→Text: 给定一张图片, 在全部候选文本中检索最相关的描述。
- · 评价指标
 - 。 Recall@K (K ∈ {1,5,10}) : 正确目标命中前 K 的比例。
- 要点
 - 。 归一化: CLIP 特征在计算余弦相似度前做 L2 归一化效果更好。
 - 。 缓存:编码后文本特征和图像特征可保存复用。
 - 。 **多正样文本**(Image→Text): 应将同一图对应的 **所有文本描述** 都当作正确答案。
 - 。 对文本编码器输入中的 prompt 进行精心设计是有效的。

5. 实验报告要求

- 1. 摘要(100-150字): 说明问题、方法、数据、主要结果。
- 2. 方法:
 - 。 CLIP 简要原理(共享嵌入空间、对比学习、余弦相似度)。
 - 。 本实验的流程图(可画"图像/文本 → Encoder → 特征 → 相似度 → 排序")。

3. 数据与实现细节:

- 。 数据集与规模(数据划分方式)。
- 。 预处理与超参(归一化策略、是否缓存)。
- 。 计算资源(CPU/GPU)、运行时长。

4. 结果:

- 。 指标表: Text→Image 与 Image→Text 的 Recall@1/5/10。
- 。 前 K 检索可视化若干(成功+失败样例)。

5. 分析与讨论:

- 。 错误案例原因、类别/文本长度对性能的影响。
- 。(可选)不同 Prompt 或不同子集规模对结果的影响(画简单曲线/柱状图)。
- 。可扩展优化的方向(如加入 FAISS、融合视觉特征等)。
- 6. 附录: 关键代码片段、环境版本、可复现实验指令。

6. 评分方式

- **实现正确性(35**): 能完成双向检索与指标计算; 代码结构清晰、可复现。
- 结果与可视化(25): 指标完整、Top-K 示例清晰、图表规范。
- 分析深度(20): 对成功/失败案例的解释到位; 有对 Prompt/规模等的实证分析更佳。
- 报告质量(10): 表达清楚、结构完整、图表标注规范。
- 加分项(10): 自行探索优化方法或技术,并在报告中详细说明,并加粗显式标出来