## 预训练模型学习情况周报6

姚凯

## 一、 本周学习:

### 1) 项目实践

完成任务一: 文本分类

数据集采用 Yelp Review

方案: 在文本任务上,使用 pytorch 的 Trainer 微调 huggingface 的 bert-base-cased 预训练模型

完整代码见:

https://colab.research.google.com/drive/120D-

MvR2qT4hbVRKM4aKFKCb66miAlYn?usp=sharing#scrollTo=bSb3KSrQuLts

为加快训练速度, 训练集为从 trainset 的 650000 中随机选 1000, 验证集为从 testset 的 50000 中随机选 1000。训练输出:

		[375/375 06:22, Epoch 3/3			
	Epoch	Training Loss	Validation Loss	Accuracy	
	1	No log	1.136684	0.496000	
	2	No log	1.034994	0.549000	
	3	No log	1.099496	0.577000	

准确率不高可能是因为训练的样本量太少



#### 参考:

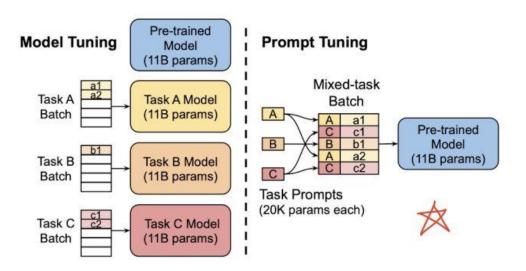
https://www.bilibili.com/video/BV1qq4y1V765?p=2&spm\_id\_from=333.1007.top

\_right\_bar\_window\_history.content.click

https://blog.csdn.net/PolarisRisingWar/article/details/123939061

https://huggingface.co/docs/transformers/v4.20.1/en/main\_classes/trainer

#### 2) Prompt learning

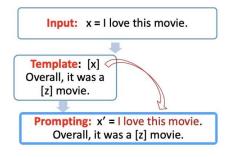


传统的预训练模型+微调方式,对于不同的任务,都需要将整个预训练语言模型进行精调,每个任务都有自己的一整套参数。

提示学习则对于不同的任务,仅需要插入不同的 prompt 参数,每个任务都单独训练 Prompt 参数,不用再调整整个预训练模型的参数。

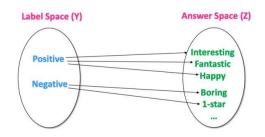
Prompt 的工作流为 4 部分: (以文本情感分类为例)

1. Prompt 模板(template)的构造



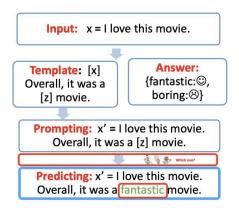
2. Prompt 答案空间映射 (Verbalizer) 的构造

构造一个映射函数, 该映射关于我们的预测词[z]与希望得到的答案 (label)



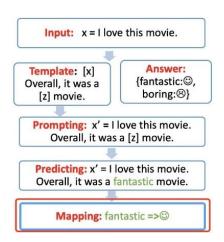
3. 文本代入 template, 并且使用预训练语言模型进行预测

选择合适的预训练语言模型,预测上面的 mask slots: [z]



4. 将预测的结果映射回 label

对于第三步得到的[z], 使用第二步的 Verbalizer 将其映射回原本的 label, 即为需要的 answer



参考: https://zhuanlan.zhihu.com/p/442486331

# 二、下周学习

对任务一用原生的 pytorch 微调和使用提示学习的方案 继续加深对 Prompt-based learning 的理解