grammargpt

2023/12/7 01:13

grammargpt

GrammarGPT:

Exploring Open-Source LLMs for Native Chinese Grammatical Error Correction with Supervised Fine-Tuning

HAVEN 7/12/2023

Abstract

GrammarGPT 是港中文的研究团队制作的,能够高效识别中文语法错误的大模型。其能力已经达到能够正确纠正本土且十分隐蔽的语病了。

然而,其训练过程却十分的简单:它使用一个杂交的数据集(hybrid dataset)共1000多条数据,对模型执行指令微调,就结束了。

该研究团队使用了一个7B的模型,虽然参数量巨大,但是调起来几乎没有什么成本(这也是这个研究团队提的他们工作的一个优势)。在今年的NLPCC任务中,这个GrammarGPT达到了全榜单第3的好成绩。

这项研究对大创项目的意义在于:给我们存在问题的数据集构建方式提供了指导,并且给出了完备的脚本和操作细节,让我们得以复现。同时,参考GPT与GLM模型架构的区别,我个人认为GLM在纠错这方面还算有点潜力(因为它的预训练掺杂了完形填空任务,不过这只是个猜测);另外GLM的论文也说了,相同参数量和复杂度的前提下,GLM的性能比同期其他模型都好(不过没有和GPT比,不知道为什么,GPT也没有跟他比),不知道6B的效果最好能好多少。如果好可能发Paper。

Introduction

这里他们对语病类型做了界定,这跟我们项目的界定方式存在差异:在这篇论文中,只有2种语病:有线索的(w/)和没线索的(w/o)。有线索的泛指一切能够用一套固定的模板(线索)构造的,比如说,由于…引起的、大约…左右这样子;没线索的指不能用统一的规则制定的,例如:歧义、语序不当、成分缺失等。具体可以看下面这张图:



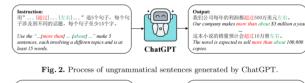
接下来将主要介绍它的数据是怎么构建的。

Methods

Data augmentation

论文使用chatgpt自动生成一些数据。对于有线索的病句,首先上网搜索一些病句模板,然后让GPT用他们造句,这样就能快速生成相同模板的大量病句。这些病句对应的正确句子,因此可以通过利用模板撰写规则,直接在原句修改。

论文之后又搜集了很多无线索的病句-正确句子对,然后对这个句子对同步做数据增强:两个句子同时输入一个命名实体替换模型,让它做命名实体的替换(人名,地名,景点名,专有名词,动词...)要确保替换掉的是同一个命名实体,当然gpt也能默认做到这一点。每一个句对替换几十次,就可完成有效的高质量病句扩充。具体如图所示。这里的病句来源是百度题库。





Human-annotated data

人工标注数据集的来源主要是百度题库,并且基本都是那种无线索语病。根据他们的统计,应该标注了大概1061*0.35=380条。

Instruction tuning

开展了指令微调,设计了指令模式如下图所示。

Table 2. Components of an instruction.

grammargpt

	{Task Suffix}
Instruction	
	$\operatorname{Human:}\{\mathbf{Task}\ \mathbf{Description}\}\ \{\mathbf{Input}\}\ \operatorname{Assistant}: \{\mathbf{Output}\}$
	A chat between a curious human and an artificial
Task Suffix	intelligence assistant. The assistant gives helpful,
	detailed, and polite answers to the human's questions.
Task Description	Evaluate this sentence for grammar mistake
Input	Ungrammatical sentence
Output	Grammatical sentence

指令微调超参数如下表所示,或许执行一轮全量微调是值得考虑的。

Table 4. Details of hyper-parameters.

Backbone	phoenix-inst-chat-71
Max length	256
Optimizer	AdamW
Batch size	64
Epoch	1
Learning rate	2e-5
Lr schedule type	Linear
Warmup steps	5

Experiments

Metrics

评估指标是M2,分别设置了字符级(char)的评估和词级(word)的评估两个测试。

Datasets

验证集是NLPCC2023的数据集NaCGEC,这个数据集自带的验证集有500条数据

Results

Table 5. Performance comparison between GrammarGPT and the SOTA baseline.

Model	#Param.	Data	Data size	Word-level			Char-level		
				Prec	Rec	$F_{0.5}$	Prec	Rec	$F_{0.5}$
S2S_BART		Lang8 HSK				17.99		9.66	17.59
S2S_BART	375M	Ours	1061	21.08	10.54	17.57	22.09	10.62	18.16
GrammarGPT	7B	Ours	1061	42.42	16.87	32.56	46.67	18.58	35.84

这个S2S_BART是BART模型,在之前开会时提到这个是当时最好的模型,其实不然,GrammarGPT早在七月就已经遥遥领先了。Lang8HSK是我们之前准备使用的数据集中的一个,后来似乎是因为里面都是繁体就弃用3了。

Conclusion

2023/12/7 01:13

连起来了,全部连起来了,因此复现将会很快;同时这篇文章也让我们明白什么是专业性:不滥用数据集、不盲目分类:它们的做法虽然很简单,但实际上许多细节值得考虑。