ES+MRC方案

总体思路:给定了问题,context和答案,我们可以训练MRC(机器阅读理解)模型。该模型可以从context定位出答案的起始和结束位置。

预测时,由于未给出context,我们利用ES(elastic search)根据问题对context排序选择出top1的 context。并利用训练的MRC从中抽取出答案片段。

训练

数据预处理

首先利用 src/convert jsonl.py将训练数据转换为json格式, data/train.jsonl.

利用src/preprocess.py从训练数据中计算出答案的起始结束位置,存入到 data/train_answer.jsonl文件。

《"qid":"47641x083966931739257ef215xdc1cod","context":"工业和信息化影组织开展负压救护车生产质量检查工作 ,工业和信息化部装备工业一司会同国家卫健委、国家药监局相关司局赴北京北特史特用汽车病限公司进行督导检查。重点了解企业生产及检测过程、产品质量和生产一致性保障能力、安全生产工作等情况。 与此同时,工业和信息化 部装备工业一司委托河南,江苏、山东、天津等省(市)工业和信息化主管部门分别对辖区内生产负压较护车、负压设备等关键零部作的企业开展署导检查,了解并协调解决企业生产过程中遇到的困难和问题。确保产品质量并按时交付,为疫情防控工作做出积极贡献。","query":"工业和信息化部到粤家企业进行督导检查? "","answer":《"text":"北京北铃专用汽车有限公司","span":[109, 120]}}

MRC训练

我们利用transformers中的bert模型和中文预训练模型参数。为了复用squad数据的预处理,我们把data/train_answer.jsonl 文件转换为squad数据格式data/train_squad.json。 训练参数如下

python src/run_squad.py --model_type bert --model_name_or_path bert-base-chinese
--do_train --train_file data/train_squad.json --output_dir debug_squad_v1/

预测

ES检索

对context文件建索引, 利用测试集问题检索context, 存储在data/query docids v1.csv

数据预处理

类似于训练数据处理同样把测试数据转化为json合适,再转化为squad数据格式。 执行以下测试命令

python src/run_squad.py --model_type bert --model_name_or_path
debug_squad_v1/checkpoint-6000/ --do_eval --predict_file data/test_squad.json -output_dir debug_squad_v1/

生成的测试文件利用src/format_submission.py转换成可提交格式。

方案总结分析

该方案分数大约在0.37左右 性能可能的改进点在于:

- 改进context的检索, 目前只是基于BM25分数, 引入排序模型会更好。
- 改进MRC训练,目前训练BERT模型的参数未经调整,此处可以提升。
- 可以将利用MRC工多个context抽取答案,然后对候选答案再次排序。