## 汇报 0525

朱睿涵 李宸亦

项目三

2022年5月25日

# 目录

① 调研 CoQA 数据集

② 调研百度千言数据集

③ 移植 baseline

### CoQA 简介

CoQA A Conversational Question Answering Challenge CoQA: 一个用于建立对话式问题回答(Conversational Question Answering)系统的新型数据集。数据集包含 12.7 万个带答案的问题,这些问题来自 7 个不同领域的 8 干条文本段落的对话,后续实验中五个用于域内评估,两个用于域外评估。问题是对话式的,而答案是自由格式的文本,并在段落中突出了相应的证据。

### CoQA 开发目标

- 还原人类对话的性质:人们在日常对话中很少像阅读理解一样,基于材料生搬硬套出一个答案,要还原对话的这一本质,就需要解决传统阅读理解问题的问题-文章依赖性,以及实现基于对话历史的问答
- 确保对话中答案的自然度:以往的阅读理解会依赖材料截取答案, 导致答案不够自然,不够口语化。因此要通过 CoQA 训练出形式较 为自由的抽象答案,而不是简单的信息提取。
- 建立跨领域表现稳健的 QA 系统:以往的 QA 数据集来源于单一领域而 CoQA 的数据来源于七个领域

## 目标任务

给定一篇文章和一段对话,回答对话中的下一个问题。对话中的每一轮由问题 (Q),答案 (A),依据 (R) 组成,答案往往比依据简洁很多。回答问题时,需要考虑对话中的历史信息,比如回答  $Q_2$  时,要基于对话历史  $Q_1$ ,  $A_1$  以及答案依据  $R_2$ ,可表示为:

$$A_2 = f(Q_1, A_1, Q_2, R_2)$$

$$A_n = f(Q_1, A_1, ..., Q_{n-1}, A_{n-1}, R_n, Q_n)$$

对于无法回答的问题,给出"unknown"的回答,不标注任何依据(R)

## 数据收集

提出新的问题者,希望避免使用段落中的确切词汇,以增加词汇的多样性。当他们输入一个已经出现在段落中的词时,提醒他们尽可能地转述问题。界面如图:



## 数据收集

回答问题者,希望回答者坚持使用段落中的词汇,以限制可能的答案数量。界面如图:



### 数据集划分

选取儿童故事、文学、初中和高中英语考试、新闻、维基百科、Reddit 和科学 7 个方面。

| Domain          | #Passages | #Q/A<br>pairs | Passage<br>length | #Turns per<br>passage |  |  |  |
|-----------------|-----------|---------------|-------------------|-----------------------|--|--|--|
| In-domain       |           |               |                   |                       |  |  |  |
| Children's Sto. | 750       | 10.5k         | 211               | 14.0                  |  |  |  |
| Literature      | 1,815     | 25.5k         | 284               | 15.6                  |  |  |  |
| Mid/High Sch.   | 1,911     | 28.6k         | 306               | 15.0                  |  |  |  |
| News            | 1,902     | 28.7k         | 268               | 15.1                  |  |  |  |
| Wikipedia       | 1,821     | 28.0k         | 245               | 15.4                  |  |  |  |
| Out-of-domain   |           |               |                   |                       |  |  |  |
| Reddit          | 100       | 1.7k          | 361               | 16.6                  |  |  |  |
| Science         | 100       | 1.5k          | 251               | 15.3                  |  |  |  |
| Total           | 8,399     | 127k          | 271               | 15.2                  |  |  |  |

Table 2: Distribution of domains in CoQA.

#### 数据集划分:

对于领域 1-5: 开发集 100 篇文章, 测试集 100 篇文章, 其余文章作为训练集

对于领域 6-7: 测试集 100 篇文章,其余文章作为训练集。

# 模型

### 模型

给定段落 p

对话历史  $q_1, a_1, ..., q_{i-1}, a_{i-1}$ 

黄金答案  $a_1, a_2, ..., a_{i-1}$  被用来预测  $a_i$ 

输入:问题 q<sub>i</sub> 输出:答案 a<sub>i</sub>

模型: PGNet, DrQA, PGNet+DrQA

组合模型中,阅读理解模型 DrQA 首先指出文本中的答案证据,而对话模型 PGNet 则将证据归化为答案。根据经验对 DrQA 和 PGNet 做了一些改变。对于 DrQA,如果答案是理由的一个子串则直接预测答案,否则就预测理由。对于 PGNet,提供当前问题和 DrQA 的跨度预测作为编码器的输入,解码器的目的是预测最终的答案。



|             | In-domain |        |           | Out-of-dom. |         | In-domain | Out-of-dom. | Overall |         |      |
|-------------|-----------|--------|-----------|-------------|---------|-----------|-------------|---------|---------|------|
|             | Child.    | Liter. | Mid-High. | News        | Wiki.   | Reddit    | Science     | Overall | Overall |      |
|             |           |        |           | De          | velopme | nt data   |             |         |         |      |
| Seq2seq     | 30.6      | 26.7   | 28.3      | 26.3        | 26.1    | N/A       | N/A         | 27.5    | N/A     | 27.5 |
| PGNet       | 49.7      | 42.4   | 44.8      | 45.5        | 45.0    | N/A       | N/A         | 45.4    | N/A     | 45.4 |
| DrQA        | 52.4      | 52.6   | 51.4      | 56.8        | 60.3    | N/A       | N/A         | 54.7    | N/A     | 54.7 |
| Augmt. DrQA | 67.0      | 63.2   | 63.9      | 69.8        | 72.0    | N/A       | N/A         | 67.2    | N/A     | 67.2 |
| DrQA+PGNet  | 64.5      | 62.0   | 63.8      | 68.0        | 72.6    | N/A       | N/A         | 66.2    | N/A     | 66.2 |
| Human       | 90.7      | 88.3   | 89.1      | 89.9        | 90.9    | N/A       | N/A         | 89.8    | N/A     | 89.8 |
|             |           |        |           |             | Test da | ta        |             |         |         |      |
| Seq2seq     | 32.8      | 25.6   | 28.0      | 27.0        | 25.3    | 25.6      | 20.1        | 27.7    | 23.0    | 26.3 |
| PGNet       | 49.0      | 43.3   | 47.5      | 47.5        | 45.1    | 38.6      | 38.1        | 46.4    | 38.3    | 44.1 |
| DrQA        | 46.7      | 53.9   | 54.1      | 57.8        | 59.4    | 45.0      | 51.0        | 54.5    | 47.9    | 52.6 |
| Augmt. DrQA | 66.0      | 63.3   | 66.2      | 71.0        | 71.3    | 57.7      | 63.0        | 67.6    | 60.2    | 65.4 |
| DrQA+PGNet  | 64.2      | 63.7   | 67.1      | 68.3        | 71.4    | 57.8      | 63.1        | 67.0    | 60.4    | 65.1 |
| Human       | 90.2      | 88.4   | 89.8      | 88.6        | 89.9    | 86.7      | 88.1        | 89.4    | 87.4    | 88.8 |

Table 7: Models and human performance (F1 score) on the development and the test data.

- ① seq2seq 模型的表现最差
- ② 组合模型优于两者的单一模型,可以与增强的 DrQA 相比较
- 3 最好的模型比人类表现差

# 分析点

| History<br>size | Seq2seq | PGNet | DrQA | Augmt.<br>DrQA | DrQA+<br>PGNet |
|-----------------|---------|-------|------|----------------|----------------|
| 0               | 24.0    | 41.3  | 50.4 | 62.7           | 61.5           |
| 1               | 27.5    | 43.9  | 54.7 | 66.8           | 66.2           |
| 2               | 21.4    | 44.6  | 54.6 | 67.2           | 66.0           |
| all             | 21.0    | 45.4  | 52.3 | 64.5           | 64.3           |

所有的模型都成功地利用了历史,但超过一个以前的回合,收益就很少了。随着我们增加历史记录的大小,性能会下降。在人的实验中,前一回合在理解当前问题中起着重要作用;对话中的大多数问题在两个回合的范围内有有限的依赖性。

# 目录

① 调研 CoQA 数据集

② 调研百度千言数据集

③ 移植 baseline

百度千言针对阅读理解任务有三个数据集,其中 Dureader checklist 和 DuReader robust 是单篇章、抽取式阅读理解数据集,DuReader yesno 是 观点型的。

```
DuReader yesno的数据集:
'documents": [
   "title": "香蕉能放冰箱吗 香蕉剥皮冷冻保存 健康贴士
   "paragraphs": [
      "本文导读:....
"yesno_answer": "No",
"question": "香蕉能放冰箱吗",
"answer": "香蕉不能放冰箱, 香蕉如果放冰箱里,
      会更容易变坏, 会发黑腐烂。".
"id": 293
```

汇报 0525

### checklist 和 robust 的数据集:

```
"data": [
   "paragraphs": [
       "context": "【皋】字读音既可读gāo,又可读háo。读作gāo时,字义有三种意思,水边的高地或岸;沼泽,湖泊;姓氏。
                   读作háo时,有号呼;呼告的意思。皋读作háo时... 全文",
       "gas": [
          "question": "皋怎么读",
          "type": "in-domain",
          "id": "e3ffa587bba2478191e357cd9a56d10b",
          "answers": [
              "text": "既可读gāo.又可读háo".
              "answer_start": 6
          "is impossible": false
       "title": "皋怎么读 - 懂得"
```

checklist 和 robust 和之前用过的数据集类型差不多意义不是很大,也许可以作为训练和测试的补充。DuReader yesno 这种观点型的数据集和之前的类型不同,把 DuReader yesno 装进模型训练的意义更大一些。

# 目录

🕕 调研 CoQA 数据集

② 调研百度干言数据集

③ 移植 baseline

### baseline

上周对于苏剑林 baseline 进行了简单的 pytorch 改写, 为保证之后基于此 baseline 的微调工作能够顺利进行, 本周继续完成对于 baseline 的改写工作.

本周对于我们改写过的 baseline 模型又进行了结构化调整, 消除了之前存在的一些潜在问题, 目前 baseline 从 keras 到 pytorch 的移植工作基本完成, 如果下周计算资源申请到位后可以进行模型微调和数据集的加入.

THANKS!