一个呆萌的Query纠错算法

原创 少华 少华幽居 2020-07-16

预想

我所理解的Query纠错是在拥有一个在海量文本上训练的单向语言模型,或者双向的,例如Bert,并在对应任务场景的海量数据集上预训练之后,对于给定的query,以beam search的方式做query生成。但实际情况是,对应任务场景并没有海量的数据集。一种简单直接的方式是把query转成pinyin,并与候选的query集合计算编辑距离,取改写最小的,根据候选的query的热度做排序选最优的。这样做效果不易于保证,其一,query改写往往是多段的,当该query与候选query有很多相似段的时候,这个候选集合就很难以有效的手段评估;其二,这种方式没法做到查漏补缺;其三,这种方式计算量随着热门query的增长而激增。

基于此,有一个新的想法,既可以保证query能够多段改写并且效果更优,又可以保证能够查漏补缺,还可以保证计算量不会随着热门query的增长而激增。最重要的意义是,该方法可以在对应任务场景没有海量数据集的情况下,做冷启动,为后续上模型积累自动标注的数据。

该想法便是用ngram和masked ngram做检索,然后依据ngram拼音的编辑距离来做小段的ngram纠错,通过beam search的方式保存最优的K个结果,这里的K为beam size。

算法简概

step 1

从对应任务场景的线上日志里聚合热门query,同时需要统计出每条query的频次,可以用于 后面的决策过程。

step 2

基于热门query构建ngram检索词表和masked ngram检索词表,在本例中, N=3 。例如:

你知道五道口地铁站怎么走吗

加入开始标记和结束标记,本例以_为标记,改写query为:

你知道五道口地铁站怎么走吗

创建ngram检索词表

```
      1
      _你知

      2
      你知道

      3
      知道五

      4
      道五道

      5
      五道口

      6
      道口地

      7
      口地铁

      8
      地铁站

      9
      铁站怎

      10
      怎么走

      11
      么走吗

      12
      走吗_
```

创建masked ngram检索词表

```
_你知[mask]
                    _你知
             =>
你知[mask]
                    你知道
             =>
知道[mask]
                    知道五
             =>
道五[mask]
                    道五道
             =>
五道[mask]
                    五道口
             =>
道口[mask]
                    道口地
             =>
口地[mask]
                    口地铁
             =>
地铁[mask]
                    地铁站
             =>
铁站[mask]
                    铁站怎
             =>
怎么[mask]
             =>
                    怎么走
么走[mask]
                    么走吗
             =>
走吗[mask]
                    走吗
             =>
```

step 3给定query,查询query的ngram是否存在于ngram检索词表,如果存在,则不用纠错,反之,mask掉该ngram最后一个字,查询该ngram是否存在于masked ngram检索词表里,如果不存在,则不做纠错,反之,则找到最多beam size个候选。伪代码如下:

```
1 # ngram纠错,返回候选ngram集合
2 rewrite_ngram(ngrams):
3 candidates = []
4 for ngram in ngrams:
5 if ngram in ngram检索词表:
6 ngram加入候选
7 else:
```

```
new = mask掉ngram最后一个字
     if new in masked ngram检索词表:
      计算候选改写的ngram和ngram的编辑距离
      依据编辑距离排序候选集合
      编辑距离最小的都加入到候选集合里
     else:
      ngram加入候选
 shuffle(candidates)
 return candidates[:beam_size]
# 这里K表示beam size
query_correct(query):
 q = '_' + query + '_'
 query_cands.add(q[:K-1])
 # 己完成纠错的query候选
 complete_cands = set()
 while query cands:
   ngrams = 根据query_cands和query构建ngrams
   new ngrams = rewrite ngram(ngrams)
   依据new_ngrams和query_cands再构建query_cands
   并将已完成纠错的qeury加入complete_cands
 从complete cands获取最优候选
 根据该候选的长度,原query的长度,以及编辑距离决定是否做改写
 返回改写后的query
```

例子以及代码

本例随机抽取了QA训练集的100条query

```
吃什么长睫毛
           吃什么长睫毛快
2 自己做葡萄酒可以用电饭锅发酵吗
                     做葡萄酒的比例
3 再见美人鱼电影歌曲
                再见美人鱼电影插曲歌名
                                1
 宾馆的wifi怎么连接
                酒店的wifi怎么连接??
                                1
6 ...
 湛江去海南多少公里
                湛江到海南有多远 1
 虚拟号段是什么意思
                虚拟号码是什么意思?
                                1
```

- 10 墙头马上的孩子叫 笔记本电脑开机怎样进入安全模式 0
- 11 小米起了虫子还能吃吗 总有一天我要撕去这虚假的星空日语怎么读 0

生成ngram检索词表如下:

```
1 _吃什
       2
2 吃什么
       2
3 什么长
4 么长睫 2
5 长睫毛 2
6 睫毛_
       1
7 睫毛快
       1
8 毛快
       1
9 ...
10 ...
11 ...
12 虚假的 1
13 假的星
       1
14 的星空
       1
15 星空日
       1
16 空日语
       1
17 日语怎
       1
18 语怎么
       1
19 么读_
       1
```

生成masked ngram检索词表如下(其中 ^A 和 ^B 是单个字符):

```
1 _吃^A _吃了^B2^A_吃的^B1^A_吃什^B2
2 吃什^A 吃什么^B2
3 什么^A 什么颜^B1^A什么穿^B1^A什么关^B1^A什么号^B1^A什么意^B3^A什么品^B1^A什么
4 _^B4^A什么?^B4^A什么灯^B1^A什么长^B2^A什么马^B1^A什么是^B1^A什么证^B1^A什么原
5 ^B2^A什么叫^B1^A什么我^B1^A什么牌^B1
6 么长^A 么长睫^B2
7 长睫^A 长睫毛^B2
8 睫毛^A 睫毛快^B1^A睫毛_^B1
9 毛快^A 毛快_^B1
10 ...
11 ...
```

```
      13
      撕去^A
      撕去这^B1

      14
      去这^A
      去这虚^B1

      15
      这虚^A
      这虚假^B1

      16
      虚假^A
      虚假的^B1

      17
      假的A
      假的星^B1

      18
      的星个A
      的星空^B1

      19
      星空A
      星空日^B1

      20
      空日^A
      空日语^B1

      日语^A
      日语怎^B1

      语怎^A
      语怎么^B1
```

尝试纠错Query 你知道吗:

```
1 query: 你知道吗
2 ngrams: ['_你知']
3 ngram: _你知
4 replace new ngram [_你] failed
5 candidates: ['_你知']
6 ngrams: ['你知道']
7 ngram: 你知道
8 replace new ngram [你知] failed
9 candidates: ['你知道']
10 ngrams: ['知道吗']
11 ngram: 知道吗
12 rewrite [知道吗] to [知道手]
13 candidates: ['知道手']
14 ngrams: ['道手_']
15 ngram: 道手
16 rewrite [道手_] to [道手机]
17 candidates: ['道手机']
18 ngrams: ['手机_']
19 ngram: 手机
20 rewrite [手机_] to [手机实]
21 candidates: ['手机实']
22 ngrams: ['机实_']
23 ngram: 机实_
24 rewrite [机实_] to [机实名]
25 candidates: ['机实名']
26 ngrams: ['实名_']
```

```
27 ngram: 实名_
28 rewrite [实名_] to [实名制]
29 candidates: ['实名制']
30 ngrams: ['名制_']
31 ngram: 名制_
32 has ngram: 名制_
33 candidates: ['名制_']
34 new query: 你知道手机实名制
```

算法最终推导出的改写Query是你知道手机实名制 ,与原Query不等长,并且与原query的编辑 距离很大,会在最终的决策中过滤掉,所以最终对该Query不会做Query改写。

尝试纠错Query 宾馆的Wafi怎么链接:

```
query: 宾馆的Wafi怎么链接
2 ngrams: ['_宾馆']
3 ngram: _宾馆
4 has ngram: _宾馆
5 candidates: ['_宾馆']
6 ngrams: ['宾馆的']
  ngram: 宾馆的
8 has ngram: 宾馆的
9 candidates: ['宾馆的']
10 ngrams: ['馆的W']
11 ngram: 馆的W
12 rewrite [馆的W] to [馆的w]
13 candidates: ['馆的w']
14 ngrams: ['的wa']
15 ngram: 的wa
16 rewrite [的wa] to [的wi]
17 candidates: ['的wi']
18 ngrams: ['wif']
  ngram: wif
20 has ngram: wif
21 candidates: ['wif']
22 ngrams: ['ifi']
23 ngram: ifi
24 has ngram: ifi
25 candidates: ['ifi']
   ngrams: ['fi怎']
```

```
27 ngram: fi怎
28 has ngram: fi怎
29 candidates: ['fi怎']
30 ngrams: ['i怎么']
31 ngram: i怎么
32 has ngram: i怎么
33 candidates: ['i怎么']
34 ngrams: ['怎么链']
35 ngram: 怎么链
36 rewrite [怎么链] to [怎么连]
37 candidates: ['怎么连']
38 ngrams: ['么连接']
39 ngram: 么连接
40 has ngram: 么连接
41 candidates: ['么连接']
42 ngrams: ['连接_']
43 ngram: 连接_
44 has ngram: 连接_
45 candidates:['连接_']
46 new query: 宾馆的wifi怎么连接
```

该纠错结果非常NICE!!!!!!!

算法代码见https://github.com/thelostpeace/query_correction

喜欢此内容的人还喜欢

太全面了! 汽轮机结构及运行控制原理, 建议收藏

机电要参

外面吃它人均至少300+,在家做,50元任吃!

菜菜美食日记