



文 | Severus 编|小轶

> 小编注: 前段时间, 小屋介绍了吴恩达老师近期发起的以数据为中心的 AI 竞赛(参见 《吴恩达发起新型竞赛范式!模型固定,只调数据?!》)。吴恩达老师认为:工业界已 经具备较为成熟的算法和代码体系,现在更加缺少的是一套成熟的构建工业化数据集的方 法论。然而,正如图灵奖得主 Judea Pearl 教授所质疑的那样: "在不知道什么是质量更 好的数据的基础上提升数据质量是不太现实的"。对于这个问题,本文作者由关系抽取任 务说起,探讨了一些可能的答案——我们究竟需要怎样的数据?

前段时间,我的项目正在准备开源发布,补充项目在一些任务上的表现,以作为开源之后可以 宣传的点。我们项目的一大特点是十分擅长应对挖掘任务,因而我们自然也就想蹭波热度,在 某关系抽取评测任务上试了一下效果。

在此之前,我们的项目在一些其他挖掘任务上的表现一直是可以的,但是在那个关系抽取数据 上,我们就翻车了,无论是我们的 baseline 还是增强模型,都无法打出来差异化的分数。其 实简单来讲,就是:单纯使用标注方法,怎么样都无法提升了。

数据之殇

实际上,对于几乎所有的公开评测任务,我都会本能地怀疑它的数据是什么样子的,尤其在我 看到了榜单之后。例如细粒度实体识别任务 CLUENER。它的 baseline 评测在某些类别上, 连 BiLSTM+CRF 的结果都已经超过了人类(甚至可以说是远超)。当我看到了这个榜单,自 然就会本能地怀疑这个数据是有问题的。CLUENER 数据集暂且按下不表,我们继续说关系抽 取数据集。

做什么样的改变,效果的差异都是不稳定的(更换了随机种子之后,不同模型结构的rank也会 改变)。那我自然也要去看一看数据有什么问题了。 随机抽取了 train 和 dev 评估之后,果然印证了我的思想。在 train 和 dev 上,在单条数据

对于让我的项目遭遇了滑铁卢的那个关系抽取数据集,它的主要的问题则是: 无论我在模型上

粒度上,分别存在 42% 和 37% 的数据错误,其错误包括关系错误、关系不全,以及句子中 不存在的关系被标注成了答案。而我无论怎么更换模型结构,方法也都是简简单单的标注算 法,就必然会存在标签上的冲突。对于模型来讲,尤其是"学习了一些知识"的预训练语言模型 来讲, 自然就 confuse 了。 当然我也理解这种数据会出现,因为**关系抽取数据在构造的时候,基本都是用已有的图谱**

SPO 数据去反查文本,通常 S 和 O 在某一个句子里面共现了,就认为该句中存在这种关系 了。

本形式。 这种数据构造方法当然一定是有问题的。这个数据的质量一看也自然是未经review的。甚至

注: SPO 指 <subject, predicate, object> 三元组, 是知识图谱用于描述一条知识的基

说,在学界,大家在打榜的绝大多数公开数据,可能都或多或少存在着不可忽视的噪音问题, 例如最近在比的某领域比赛的某一个数据之中,就存在这种东西。这让我不禁有了一个疑问: 当数据有不可忽视的噪音问题的时候,榜单上的高分导向的就是更好的模型吗? 如果答案是否 定的,那这些比赛的意义在哪里呢?只是在消耗多余的算力,挤占业务的用卡时间吗?



关系抽取数据中存在这样一个例子:

🥏 我们需要什么样的数据 🥏

汪涵曾多次在天天向上中展示自己高超的厨艺。

但是我们仔细想一想: 如果排除掉所有的背景知识, 我们看这个句子会得到怎样的理解? 是否 真能推断出"主持人"这一关系? 排除背景知识,只看句子本身:<u>汪涵</u>貌似是一个人,<u>天天向上</u>似乎是一个节目——**汪涵可能参**

这句话,数据中标出来的答案是 S:天天向上, P:主持人, O:汪涵。乍一看好像没有问题。

更进一步,即使我们给出一些**特化信息**,即"汪涵是著名主持人",天天向上是综艺节目"。在带 有这样的先验下,我们又能推断出来什么信息呢?汪涵是一个主持人,但主持人参加综艺节目

加过天天向上。这个是我们通过中文的常识知识和句式知识能够推断出来的信息。

未必就是主持综艺节目。比如主持人马东参加过脱口秀大会,但他只是嘉宾。所以,对于"汪 涵"和"天天向上"这两个个体,我们从这句话中还是**只能推断出<u>参加</u>关系**。 那模型怎样才能知道这个关系? **看上去只有通过这个训练样本,让模型自己强行记住这个关系 了**。(当然还有一种可能是:模型从别的句子里面学到了"汪涵主持天天向上"的知识,然后在

这个句子里面应用到了。但如果是这样,那这个训练样本的用处是什么呢?) 或许有的朋友会反驳说:在训练关系抽取任务的时候,就是想让模型去过拟合一些东西的。也 就是说,直接将汪涵和天天向上两个实体完全绑定起来,形成主持关系,这样在榜单上就可以

打高分了。然而,如果以这样的方式去拟合S和O的名字,就要保证测试集和真实使用场景中

一定会出现类似的情况。 如果过拟合这个句式里面出现的S和O一定是主持,一定会在其他场景中遇到问题。比如下面 这个例子:

张杰也多次在快乐大本营上表现了对谢娜的爱意。 这句话和"汪涵曾多次在天天向上中展示自己高超的厨艺"的句式十分相像。那张杰和快乐大本

萱又是什么关系呢?实际上,数据中甚至可能会标注出张杰和谢娜的夫妻关系,以及谢娜是快

乐大本营的主持人。但这两条关系在这句话中都没有直接的体现。

我们再看CLUENER中的一个例子:

去年我们凭借《现代战争1》大获成功,其辉煌业绩让众多业界老手大跌眼镜。

其中, 现代战争1被标注成为了游戏。

这个例子,我想我没有必要做过多的解释了。人没打过这游戏的,确实标不出来。同理,没了

(实际上这个问题也有提到issue里面,但是权威大佬们也没有理会我.....)

解过赛博朋克2077的人,可能也不太会知道波兰蠢驴这个名字。



实际上,这句话两种切分方式都是合理的,都符合我们的常识认知,只不过可能有一个不是事

实。那么其实我认为,对于模型来讲,就不必过分纠结于这条数据会被切分成哪一个。 模型真正要去区分的,其实是下面两个句子:

2. 南京市长江大桥因严重违纪违法问题被立案检查

1. 南京长江大桥位于南京市鼓楼区下关浦口区北之间

考也得不到这个答案,为什么要让模型去得到这个答案呢?

任务中直接就能搞定那些仅仅包含事实的判定呢?

南京市长江大桥

我们在用数据和任务的形式去建模这个世界,并基于此去指导模型去学习。这一过程其实与我 们教育人类幼崽的方式、或者我们自己去理解新知识的方式,是类似的。毕竟,我们现在还不 具备凭空描述知识的能力,只能把人类一直在经历的学习过程加**诸到模型身上**。 在预训练的阶段,我们貌似让模型学到了部分语法知识,以及通过大量的事实知识让模型部分 学到了常识知识,但远远没做到让模型去记忆事实,实际上也记忆不过来,又怎么指望模型在

举了那么多例子,其实是想说:我们在衡量一个数据好坏时,似乎应该遵循这样一个逻辑——

如果仅利用任务规则中允许我们用到的知识,人类能否有能力得到该样本中给出的答案?如果

能,则这条数据是一个好的数据;如果不能,则一定会对模型形成误导。所以在判定一条数据

的时候, 我们应该去回顾这几乎本能做出判断背后的思考过程。如果我们不知道答案,通过思

和所谓通用域的区别,更多是在于专名(命名实体、术语等)的区别,但表达是相对固定 的。还是类比人类,哪怕一个人不是医生,他看到自己的病历的时候,除了可能看不懂疾 病、临床表现、药物,医疗程序等等的专业术语,也能大概能看懂这个病历的一些意思。 无论领域专业性多强,它也是"人话"。在做解析挖掘的时候,我们也应让模型着重去看懂 人话的部分,而不是依赖那些专业的部分。是否不需要让模型见过那些专业的东西,也能 做到效果不错? 当然这个思路比单纯去做模型繁琐得多,产出也慢得多。

🥖 任务回归应用 🚄

其实最初**关系抽取任务是为了辅助构造结构化知识**。随着知识图谱越来越多,关系抽取模型已

然可以基于已有数据知道一些知识了。此时,我们的需求可能就变成了"通过新的事实描述文

本去挖掘补充新的知识"。更准确地说,我们希望:模型能够基于已有知识图谱中的信息,从

题外话,由于我是做解析的,所以实际上我是没有那么支持领域预训练的。因为具体领域

新的文本中挖掘出新的关系,从而与时俱进地补充和更新现有知识图谱。 当然这种"新的关系"不是类似于"爸爸的爸爸是爷爷"的关系。工业应用已经证明了,这种关系

写规则更香。需要补充的是真正的新关系,比如新婚,比如新参演电影,比如新主持节目等。

所以其实在定义任务的时候, 应该询问这样几个问题: 这个任务想要导向什么样的模型?

回归到更本源的问题,关系抽取任务是为了做什么的?

• 这个任务做好了之后能干什么? • 这个任务能不能做?

余的电力。 同时在数据上,也应该有上面所提到的思考。给出的数据,也应该符合实际会应用到的需求。 现在看来, 部分领域任务或许能做到这个。 否则,最终也只会导向越来越无意义的卷。

而不是直接拍脑门想出来了这么个任务,然后就随手弄一波数据发出来了。这样只会让学界与

工业界越来越剥离,只会让研究越来越没有用,只会让顶会做的这种种事情越来越变成消耗多

束光,是否长久。 寻求报道、约稿、文案投放: 添加微信xixiaoyao-1,备注"商务合作"

所幸,或许,业界有去重新思考数据的趋势,例如Ng老师的新比赛。但,前路茫茫,不知这

后台回复关键词【入群】



加入卖萌屋NLP/IR/Rec与求职讨论群

STAR ME



喜欢此内容的人还喜欢

夕小瑶的卖荫屋

若被制裁,中国AI会雪崩吗?