ICPR MTWI 2018 挑战赛一比赛报告

队名: nelslip(iflytek&ustc)

团队成员:张建树,朱意星,杜俊,王文超,戴礼荣,陈明军,吴嘉嘉,胡金水

一、 算法介绍

本次挑战赛我们使用的基本算法框架是基于注意力机制的编解码模型,其 中编码器是一个多层卷积神经网络,其用来从原始网络图片中提取高维视觉特 征。解码器是一个以 GRU 为基本单元的单向循环神经网络,其用来将编码器提 取出的高维视觉特征转换为字符串, 且每次只解出一个字符。我们选择使用 DenseNet[1]框架作为我们的卷积神经网络编码器。采用 DenseNet 作为编码器 的基于注意力机制的编解码模型的具体实现在文献[2]中有详细的介绍。为了让 我们的模型更好的适应文本行识别问题,我们在卷积神经网络编码器之后又拼 接了两层双向 GRU 层,以此实现对文本行的时序信息建模。本次挑战赛我们算 法最重要的核心点在于使用了部件分析网络[3]来处理文本行识别。我们选用部 件分析网络的原因在于本次文本行识别任务中,汉字的文本行识别占主导,且 汉字类别分布极不均匀, 而部件分析网络是通过分析汉字内部的组成部件及部 件之间的空间结构来识别汉字,这种做法相比于将一整个汉字作为一个类别来 识别有两大优势:其一,模型最终的分类类别数大大减少,4000多类的汉字类 别被简化到500多类的汉字部件类别;其二,这种依赖分析汉字部件的识别方 式使得模型具备了识别集外汉字和低频汉字的能力。我们首先将每个汉字根据 其固有的部件结构拆解成 IDS(Ideographic Description Sequences,可在维基百科 检索到)字符串,而部件分析网络的任务则是通过注意力机制来分析汉字内部的 部件组成和空间结构,最终解出汉字的 IDS 字符串,解出 IDS 字符串后再重新 匹配成完整汉字。在文本行识别任务中,我们在每个汉字 IDS 字符串之后添加 一个 end-of-word(eow)的标志来分隔每个汉字,以此实现基于汉字部件的文本 行识别。此外,本次比赛的网络图片背景十分复杂,不少图片在 RGB 三通道下 很难识别,即便是人眼也很难识别,因此我们还提取了原始图片的 HSV 三通 道,与 RGB 通道一起送入卷积神经网络训练。最后,由于本次文本行识别任务 还包含了旋转的文本行识别,所以我们在网络训练过程中添加了文本行旋转的 数据增强。

二、 模型结构

我们模型的编码器由 DenseNet 和双向 GRU 拼接而成,DenseNet 参考[1]中的网络配置,我们使用的 DenseNet 总共有 171 层,增长率为 24,使用了瓶颈层和压缩层;紧接 DenseNet 之后的双向 GRU 层每层含有 512 个节点数。解码器由一个单向的 GRU 组成,该层含有 256 个节点数,且该解码器含有一个带全覆盖机制的注意力模型[4]。我们随机初始化训练了 12 个模型,其中 3 个模型

利用了 HSV 三通道信息,3 个模型添加了文本行旋转作为数据增强。在测试的时候,我们在 beam search 的每一步融合了这 12 个模型。

三、 开发环境

我们所有的实验是在 Theano 0.10.0 上实现,英伟达 Tesla 系列 P40GPU,显卡大小为 24G,cuda 版本号为 8.0,cudnn 版本号为 7.0

四、 数据集

本次比赛官方提供了 1 万张图片,我们将这 1 万张图片分出 9 千张作为训练集,另外 1 千张作为开发集。我们从 9 千张图片截取出了 128,210 文本行用于训练模型,从 1 千张图片中截取出了 15,288 文本行用于开发验证。除此以为,我们还额外收集了 25 万的自然场景下的文本行并且人工标注了这些文本行用于训练。这额外的 25 万文本行含有 18 万的中文文本行和 7 万的英文文本行。

五、 团队介绍

本次参赛团队是由中国科学技术大学语音及语言信息处理国家工程实验室和科大讯飞合作组成,其中张建树,朱意星,杜俊,王文超,戴礼荣为中国科学技术大学语音及语言信息处理国家工程实验室成员,陈明军,吴嘉嘉,胡金水为科大讯飞成员。我们希望通过参加本次比赛让外界关注到我们在 OCR 领域的技术,尤其是基于汉字部件的汉字识别工作。

本团队的队长为张建树,其邮箱地址为 <u>xysszjs@mail.ustc.edu.cn</u>,手机号码为 15856910468,现住址为中国安徽省合肥市蜀山区黄山路 443 号中国科学技术大学西校区 8 号宿舍楼 640 室。

六、 参考文献

- [1] G. Huang, Z. Liu, K. Q. Weinberger, and L. van der Maaten, "Densely connected convolutional networks," in Proceedings of the IEEE conference on computer vision and pattern recognition, vol. 1, no. 2, 2017, p. 3.
- [2] J. Zhang, J. Du, and L. Dai, "Multi-scale attention with dense encoder for handwritten mathematical expression recognition," arXiv preprint arXiv:1801.03530, 2018.
- [3] J. Zhang, Y. Zhu, J. Du, and L. Dai, "RAN: Radical analysis networks for zero-shot learning of Chinese characters," arXiv preprint arXiv:1711.01889, 2017.
- [4] J. Zhang, J. Du, S. Zhang, D. Liu, Y. Hu, J. Hu, S. Wei, and L. Dai, "Watch, attend and parse: An end-to-end neural network based approach to handwritten mathematical expression recognition," Pattern Recognition, vol. 71, pp. 196–206, 2017.