

数字图像处理 Project 展示

CGI-HRDC 2023 - Hypertensive Retinopathy Diagnosis Challenge

张天瑞 张昊然 王瑶瑶 2023 年 12 月 15 日



展示内容



- 1 项目简介
- 2 相关工作
- 3 研究内容与方法
- 4 实验结果与分析
- 5 特色与创新

第1节

项目简介



项目意义与依据



- 高血压 → 54% 的中风发生率和 47% 的冠心病事故
- 早发现,早治疗
- 传统技术的限制



本方法/系统框架



第2节

相关工作



相关工作

文献的搜集与整理



PNN 筛查

- 盒计数
- 不变矩
- 平滑参数与准 确性

血管分割网络

少量可训练参数得 到满意分割,原始 图像无需处理直接 提供给网络进行训 练与调试

卷积多任务架构

- 监督学习和弱监督学习
- 原始图像和预处理图 像的颜色一致性

自动化 HR 检测和分级

- 提取血管和视盘
- 动静脉分类
- 计算动静脉宽度比

深度残差学习

结合经过训练 的特征层与 CNN

...

第3节

研究内容与方法



数据预处理

影响分类结果的关键因素



基础处理

resize, 归一化, 维度重排, 数据类型转换...

数据增强 图片随机翻转

return image

```
数据增强示例

def method_2(self, image):
    if random.random() < 0.25:
        image = torch.flip(image, [1])

elif random.random() < 0.5:
        image = torch.flip(image, [2])

if random.random() < 0.25:
    image = transforms.functional.rotate(image, 90)

elif random.random() < 0.5:
```

image = transforms.functional.rotate(image, 180)

ResNet



解决梯度消失问题。残差单元将经过若干卷积层的输出与其原始输出相加得到的新结果作为下层网络的输入。

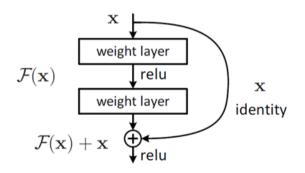


图: 残差模块





经典 ResNet 网络分为 18 层、34 层、50 层、101 层、152 层共五个版本。主体部分 每两个卷积层之间有一个短路连接,即一个残差单元。

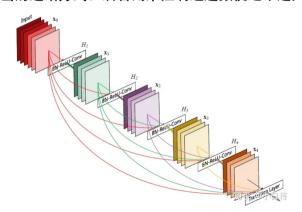


图: ResNet-34 网络结构

DenseNet

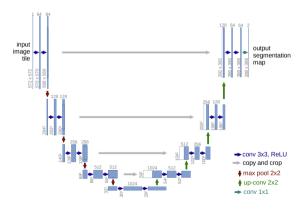


相比于 ResNet, DenseNet 使用密集连接机制。其主要构建模块为稠密快和过渡层,前者定义输入和输出的连结方式,后者用来控制通道数使之不过大。





AUNet 属于 FNC 的一种变体,其初衷是为解决生物医学影像方面的问题,效果也很好。



TestNet/SResNet



TestNet 和 SResNet 是本小组构建的两个结构简单的神经网络模型。

• TestNet: 卷积层 *4+ 全连接层 *2

• SResNet: 残差块 *8+ 全连接层 *2

上海荒县大学 SHANGHAI JIAO TONG UNIVERSITY

HyMNet 采用多模态的思想,综合了图像输入和年龄、性别特征的输入。

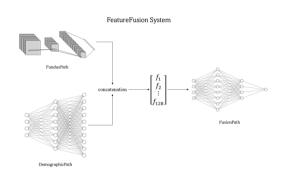


图: HyMNet 网络结构

训练过程遇到的问题



- ① 训练时的 loss 如果一直在上下波动,且波动较大,可能是学习率太高,需要调小学习率
- ② 训练集的 loss 下降得较慢,可能是模型复杂度太高,也可能是学习率太低
- ❸ 验证集的 loss 一直波动而没有明显的下降,而训练集 loss 有明显的下降,可能出现过拟合,需要进行数据增强,也可以调低模型复杂度,减少模型参数
- ❹ 验证集的 loss 波动较大,可能是验证集较小的原因,增大验证集能在一定程度上 避免验证集的波动问题
- 训练时,使用可变学习率能使得模型更加快速精准地逼近最优解
- ⑥ 训练时,观察 loss 曲线和 score 曲线,选取二者相近且分数都很高的轮次作为最终模型

第 4 节

实验结果与分析



TestNet&ResNet&DenseNet 结果比较



经过 4.3 节改进后的结果与改进前的结果比较



参考论文模型与之前三个模型结果比较



第5节

特色与创新



特色与创新



谢谢

