

## 人民币面值编码识别

HLearnning

wechat: 544705740



### 1. 编码定位

- 1.1. CV检测
- 1.2. 人脸检测
- 1.3. Faster RCNN 人民币边缘检测
- 1.4. Faster RCNN 编码检测
- 1.5. CTPN 编码检测

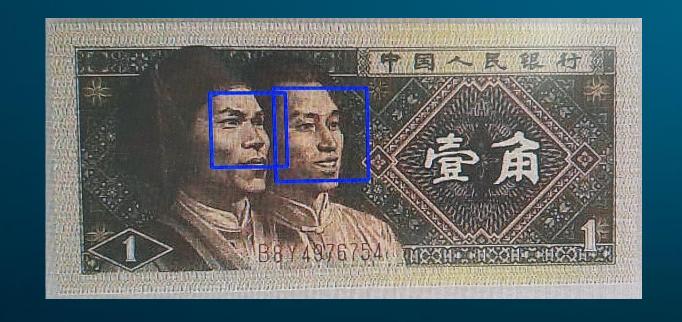
### 1.1. CV检测

- Canny边缘检测
- 霍夫线检测
- 霍夫圆检测



### 1.2. 人脸检测

- OpenCV中基于Haar特征进 行人脸检测
- 人脸位置固定的话, 编码相对于人脸的位置是固定的
- https://docs.opencv.org/4.0.
  0/d7/d8b/tutorial\_py\_face\_ detection.html



### 1.3. FasterRCNN人民币边缘检测

- 手动标记人民币边缘
- Faster RCNN训练边缘检测模型
- 检测到边缘, 编码相对与边缘的 位置是固定的
- https://github.com/facebookres earch/maskrcnn-benchmark



### 1.4. FasterRCNN编码检测

- 手动标记人民币编码
- Faster RCNN 训练边缘检测模型
- Faster RCNN 预测
- https://github.com/facebookresear ch/maskrcnn-benchmark



### 1.5. CTPN编码检测

- 手动标记人民币编码 (1000张)
- 训练CTPN模型
- CTPN预测
- https://github.com/eragonruan/text -detection-ctpn

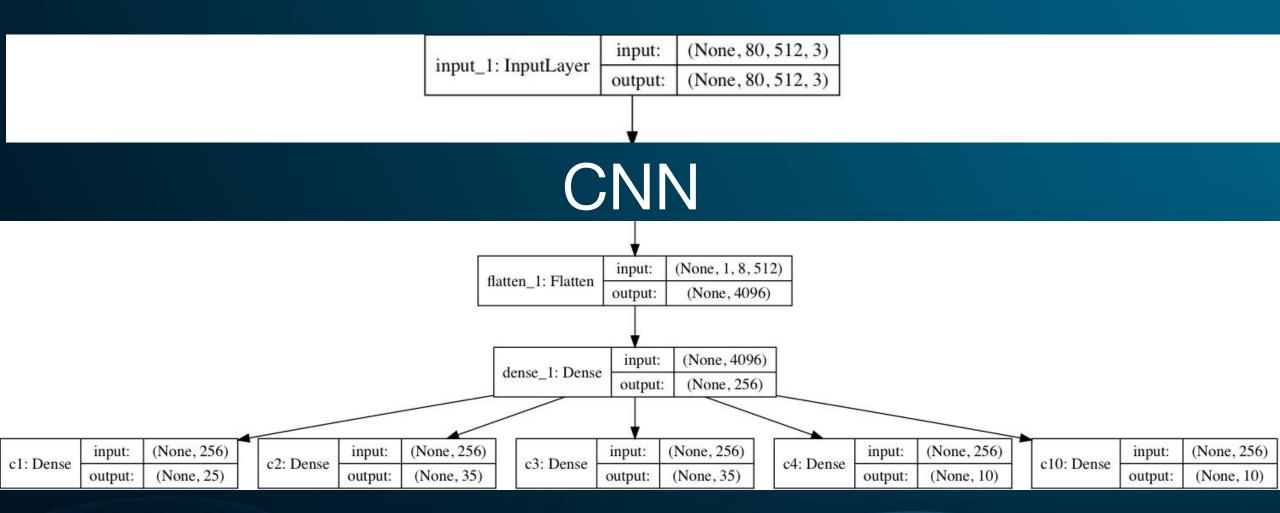


### 2. 编码识别

2.1. CNN 多输出

2.2. CNN + GRU + CTC

### 2.1. CNN多输出



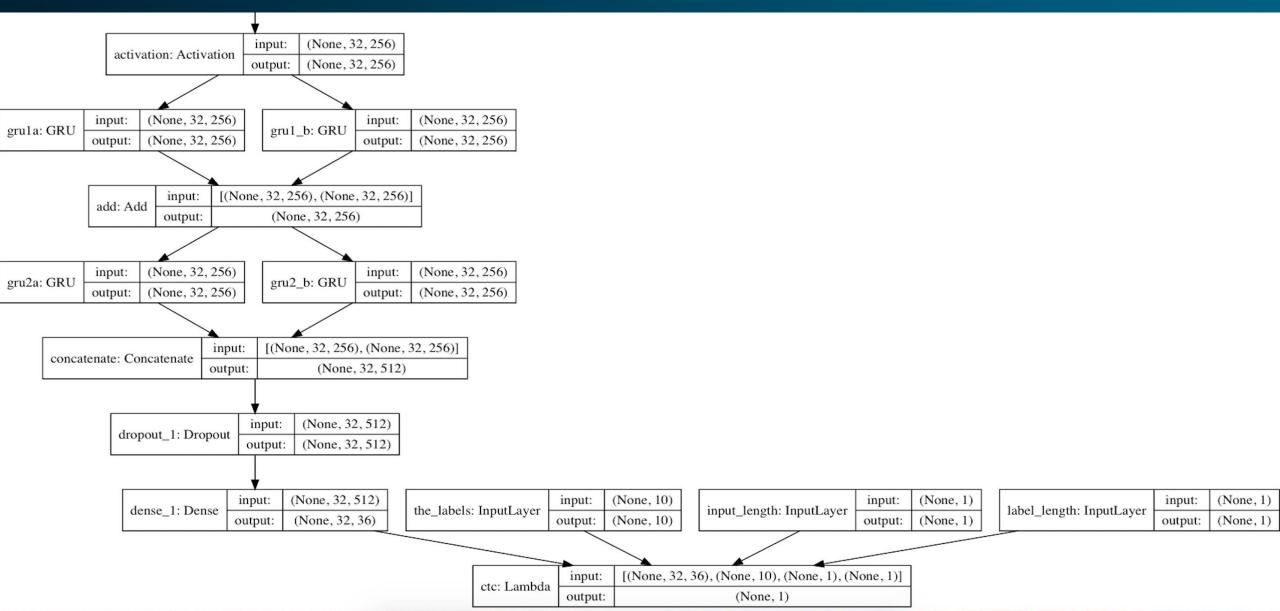
注意: 最后是输入10个分类, 因为画面显示原因, 故而图片上只显示了5个

#### 2.2. CNN+GRU+CTC

• CNN: 提取特征

- GRU: 我们可以把图片上的数字看成一个序列,所以可以采用RNN, GRU是RNN的一种
- CTC: 损失函数,可以在只知道序列的顺序,不知道具体位置的情况下,让模型收敛

#### 2.2. CNN+GRU+CTC



### 3. 改进方案

3.1. 数据增强

3.2. 结果投票

### 3.1. 数据增强

### imgaug 库

- 随机裁剪边缘像素和填充像素
- 仿射变换, 随机轻微旋转
- 随机增减像素值
- 增强和减弱图片的对比度
- 随机调整图片亮度
- 随机丢弃像素值

### 3.2. 结果投票

\_\_\_\_\_

单个字符识别错误, 可以通过投票降低错误率

### 4. 待优化方案

- 数据标签错误问题,使用模型对训练集标签进行预测,查找出可能出错的标签,人工修正训练集的错误标签,之后重新训练模型
- 尝试更多的数据增强方式, 提升模型的泛化能力
- 尝试其他的优化器
- 图片裁剪后,分辨率较低,采用ESRGAN,提升图片分辨率,重新进行训练和预测
- CNN + Attention

### 致谢

- https://github.com/facebookresearch/maskrcnn-benchmark
- https://github.com/eragonruan/text-detection-ctpn
- https://github.com/ypwhs/baiduyun\_deeplearning\_competition
- https://zhuanlan.zhihu.com/p/43534801

# 谢谢

