# 机器学习课程设计——FINAL答辩

小组成员: 胡旭东、付哲宇、杨宇圳



常规赛: PALM病理性近视预测 报名中

ISBI2019 PALM眼科挑战赛赛题再现,提供800张眼底彩照训练数据集 务。

比赛时间: 2021/04/30 - 2023/01/01 举办方: Bai 简直 🗘 💯 💯 💯 💆 🗸



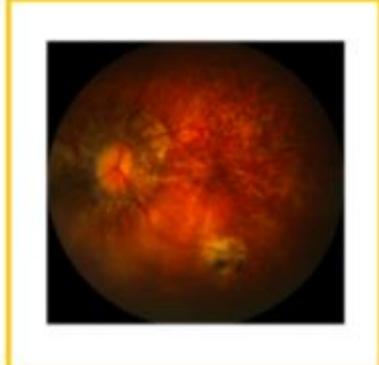
- 平台: 百度 ナジノン と楽 Al Studio
- 题目: 常规赛, PALM病理性近视预测
- 比赛简介: PALM病理性近视预测常规赛的重点是研究和发展与病理性近视诊 断相关的算法。该常规赛的目标是评估和比较在一个常见的视网膜眼底图像 数据集上检测病理性近视的自动算法。
- 具体任务为,将提供的图像分为病理性近视眼底彩照和非病理性近视眼底彩 照,其中,非病理性近视眼底彩照包括正常眼底和高度近视眼底彩照。

#### 数据集介绍

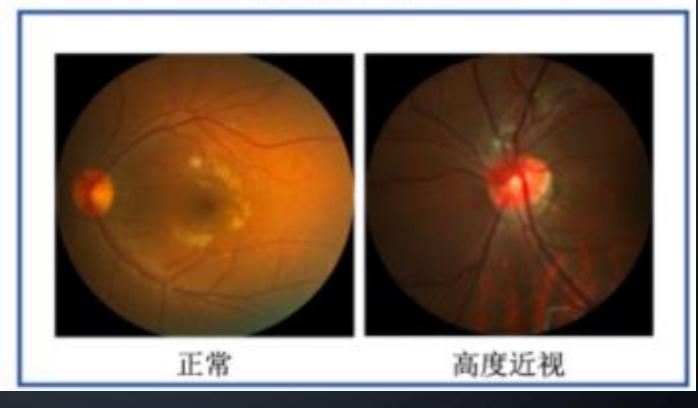
- 数据集由中山大学中山眼科中心提供800张带萎缩和脱离病变分割标注的眼底彩照供选手训练模型,另提供400张带标注数据供平台进行模型测试。图像分辨率为1444×1444,或2124×2056。标注金标准存储为BMP图像。分割图像大小与对应的眼底图像大小相同,标签如下:
- 1、非病理性: 0
- 2、病理性: 1
- •本次常规赛提供的病理性近视分类金标准是从临床报告中获取,不仅基于眼底彩照,还结合了OCT、视野检查等结果。

## 数据集样例

病理性近视样本



非病理性近视样本



# 评价指标

•评价指标为AUC (Area Under Curve),即ROC (Receiver operating characteristic) 曲线与坐标轴形成的面积。

### BASELINE基线说明

- •1.数据加载与处理
- 2.模型加载(高层API)
- 3.模型预测
- 4.保存提交结果

#### 一、导入相应的包

```
# <u>处理x1sx文件</u>
import pandas as pd
        # 文件操作
import os
import time # 时间记录
from tqdm import tqdm # 进度条
import cv2 as cv # 图像处理
import numpy as np # 数据计算包
import paddle
                                      # 网络层API
from paddle import nn
                                      # 优化器API
from paddle import optimizer
                                      # IEMIKAPI
from paddle import regularizer
                                      # 评价指标API
from paddle import metric
from paddle.nn import loss
                                      # 损失函数API
                                      # 网络层基类
from paddle.nn import Layer
                                     # 数据加载基类——Dataset,DataLoader——数据加载器
from paddle.io import Dataset, DataLoader
                                      # 图像预处理API
from paddle. vision import transforms
```

### 二、导入数据文件, 凭借完整图片路径

- ·训练数据集有xlsx文件需要读取
- •测试数据要构建DataFrame表格存储文件路径信息和标签,方便后边预测数据读取与提交格式

```
Image_path = '常规赛: PALM病理性近视预测/Train/fundus_image'# 数据存放根目录Train_data = pd.read_excel('常规赛: PALM病理性近视预测/Train/Classification.xlsx')# 数据xlsx文件for i in range(len(Train_data)):# 将DataFrame表格中的图片补足路径Train_data.iloc[i, 0] = os.path.join(Image_path, Train_data.iloc[i, 0])# 拼接路径Train_data = Train_data.sample(frac=1.0, random_state=2021).reset_index(drop=True)# frac=1.0对应随机采样全部样本(表格数据),对应打Train_data.head()
```

• 类似的,处理需要预测的数据,不过这时没有给定的xlsx文件,我们需要创建自定义的DataFrame表格

```
Test data = []
                                                                     # 测试图片路径(数据)
Test_path = '常规赛: PALM病理性近视预测/PALM-Testing400-Images'
                                                                      # 测试图片根目录
for _, _, files in os.walk(Test_path):
                                                                     # 获取目录下的所有图片文件
   for i in files: # 遍历文件
      Test_data.append([i, 0]) # 添加当前图片文件+一个默认标签0——以对应img, label的格式, 方便预测结果存储
Test_data = np.asarray(Test_data) # 转换datatype
Test_data = pd. DataFrame(Test_data) # 转换为DataFrame表格数据
                                                                     # 对读取的文件排序--文件名字支持排序
Test_data = Test_data.sort_values(by=0, ascending=True).reset_index(drop=True)
for i in range(len(Test_data)):
                                                                     # 拼接完整图片路径
   Test_data.iloc[i, 0] = os.path.join(Test_path, Test_data.iloc[i, 0])
Test_data.head()
```

$\  \setminus$	$\setminus \int$		۱		
	imgName	Label			
0	常规赛: PALM病理性近视预测/Train/fundus_image/V0327.jpg	0		测试数据	)
1	常规赛: PALM病理性近视预测/Train/fundus_image/V0189.jpg	1		0	1
2	常规赛: PALM病理性近视预测/Train/fundus_image/V0176.jpg	1	0	常规赛: PALM病理性近视预测/PALM-Testing400-Images/T0001.jpg	0
3	常规赛: PALM病理性近视预测/Train/fundus_image/N0116.jpg	0	1	常规赛: PALM病理性近视预测/PALM-Testing400-Images/T0002.jpg	0
4	常规赛: PALM病理性近视预测/Train/fundus_image/H0010.jpg	0	2	常规赛: PALM病理性近视预测/PALM-Testing400-Images/T0003.jpg	0
	训练数据		3	常规赛: PALM病理性近视预测/PALM-Testing400-Images/T0004.jpg	0
			4	常规赛: PALM病理性近视预测/PALM-Testing400-Images/T0005.jpg	0
Ш					

# 三、构建数据集DATASET自定义CLASS类——用于加载数据集,把数据加载函数拼接进来

• 以Train\_Dataset为例

```
def init (self, df, trans=None):
    super(Train Dataset, self). init ()
    self.df = df
    if trans is None:
        self.trans = transforms.Compose([
            transforms.Resize(size=(960, 960)),
            transforms.ToTensor(),
            transforms.Normalize()
    else:
        self.trans = trans
    self.lens = len(df)
```

```
def _load_img_and_label(self, df, index):
    '''加载DF中的路径为图片和标签
    df: 输入DF
    index: 第几条数据
    '''
    assert index < self.lens, \
        'please check the index, which has more than the dataset length!'
    im_data = cv.imread(df.iloc[index, 0], cv.COLOR_BGR2RGB) # 转为RGB数据
    im_label = int(df.iloc[index, 1]) # 标签
    return np.asarray(im_data).astype('float32'), im_label
```

```
def __getitem__(self, indexs):
    im_data, im_label = self._load_img_and_label(self.df, indexs)
    im_data = self.trans(im_data)
    return im_data, paddle.to_tensor(im_label)
```

```
def __len__(self):
    return self.lens
```

#### • Test\_Dataset同理

```
class Test_Dataset(Dataset):
    ***加载测试集
       把数据加载函数拼进来
   def __init__(self, df, trans=None): ...
   def __getitem__(self, indexs): ...
   def _load_img_and_label(self, df, index):...
   def __len__(self): ···
```

#### 四、模型基本参数设置

```
# 训练参数-=dict
Train Paramdict = {
                               # 数据长度
   'data length':len(Train data),
                              # 训练集比例,原始: 0.8
   'train_frac':0.8,
                               # 类别,原始: 2
   'num class':2,
                               # 训练轮次,原始:5
   'epoches':50,
                              # 批量大小,原始:8
   'batchsize':8,
                                # 学习率,原始: 0.005
   'lr':0.001,
```

#### 。五、训练前准备

#### • 划分验证集

```
1 # 数据集划分
2 Fit_data = Train_data.iloc[:int(Train_Paramdict['data_length']*Train_Paramdict['train_frac'])]
3 Eval_data = Train_data.iloc[int(Train_Paramdict['data_length']*Train_Paramdict['train_frac']):]
```

#### • 加载数据集

```
1 #数据加载
2 Fit_dataset = Train_Dataset(Fit_data)
3 Eval_dataset = Test_Dataset(Eval_data)
4 
5 Fit_dataloader = DataLoader(Fit_dataset, batch_size=Train_Paramdict['batchsize'], shuffle=True)
6 Eval_dataloader = DataLoader(Eval_dataset, batch_size=Train_Paramdict['batchsize'])
```

- 创建模型
- 利用基线--MobileNetV1,并在此基础上,选择MolileNetV2进行训练
- ●后续使用残差网络ResNet训练
- 选择较为稳定的优化器、损失函数、评价指标

```
#创建模型
     #model = paddle.vision.models.ResNet(num_classes=2,block=2,depth=100)
     #model = paddle.vision.models.MobileNetV1(num_classes=2)# 使用paddle自带的基础模型进行基线测试
     model = paddle.vision.models.MobileNetV2(num classes=2)
     model = paddle.Model(model)
                                                         # 使用高层API简化训练过程
     # 优化器
     0 = optimizer.Adam(learning rate=Train Paramdict['lr'], parameters=model.parameters() )
     # 损失函数
10
     L = loss.CrossEntropyLoss()
11
     # 评估指标--这里baseline选用精确率
12
13
     M = metric.Accuracy()
14
     # 预载模型训练配置
15
16
     model.prepare(0, L, M)
```

### 六、开始训练

```
model.fit(
    Fit_dataloader,
    Eval_dataloader,
    epochs = Train_Paramdict['epoches'],
    eval_freq=1, # 验证频率--几个轮次验证一次
    log_freq=2, # 日志频率--几个step输出一次训练日志信息
    # save_dir=None, # 如果需要保存模型,None改成路径
    # save_freq=1, # 保存频率--几个epoch保存一次
)
```

七、模型预测

• 预测结果是一个多维概率数据

1 results = model.predict(Test\_dataloader)

### 八、保存结果文件

```
results = np.asarray(results)
submit result = []
for i in results[0]: # 提取结果数据
   i = paddle.to tensor(i) # 便于使用paddle的方法
   i = paddle.nn.functional.softmax(i) # softmax获取预测概率结果
   result = i[:, 1] # 获取1类别对应的概率--是否病理性
   submit_result += result.numpy().tolist() # 拼接list结果
submit result = np.asarray(submit result)
Test_data.iloc[:, 1] = submit_result # 将结果数据用于修改最初的Test数据DataFrame表格中的Label项数据
Submit_data = Test_data.copy() # 拷贝一份测试数据
Submit_data.columns = ['FileName', 'PM Risk'] # 修改表格表头,以适应提交需要
                             # 取出原Test中的图片文件名称--不要根目录
for i in range(len(Submit_data)):
   Submit data.iloc[i, 0] = Submit data.iloc[i, 0][-9:]
Submit data.head()
                                                                       # 保存结果csv
Submit data.to csv('Classification Results.csv', index=False, float format="%.1f")
```

## 九、各次提交结果

● 1、MobileNetV2初始参数,简易跑,5月份第10名

10	O泡果奶+旺仔	0.98431	0.98431	2021-05-24 23:20
<b>江東五+</b> 7	0.00424	0.00424	رث ري	2021 05 24 22 20
江震雨扬	0.98431	0.98431	完成	2021-05-24 23:20
江震雨扬	0.98299	0.98299	完成	2021-05-24 23:15
江震雨扬	0.98299	0.98299	完成	2021-05-24 22:50
江震雨扬	0.97488	0.97488	完成	2021-05-18 20:28

# 目前最好成绩

• 2、MobileNetV2调参过后,5月份第4名

202105						
排名	参赛团队	Score	AUC	提交时间		
ŭ	DDD	0.99879	0.99879	2021-05-29 20:39		
8	JavaRoom的团队	0.99877	0.99877	2021-05-29 17:21		
3	zhouxw的团队	0.99789	0.99789	2021-05-30 11:29		
4	C++是世界上最好的语言	0.99772	0.99772	2021-05-31 20:15		

	排名	参赛团队	Score	AUC	提交时间
	<b>5</b>	misaka8080的团队	0.9991	0.9991	2021-06-16 17:12
• 3、ResNet50,	7	jsdbzcm的团队	0.99887	0.99887	2021-06-05 17:02
<ul><li>第6名</li><li>注:由于比赛要</li></ul>	3	qwerqwera7的团队	0.99832	0.99832	2021-06-04 13:53
求每一队伍成员 1名,故多次提 )交的参赛队伍不	4	zhouxw的团队	0.99777	0.99777	2021-06-06 11:48
同。	5	C++是世界上最好的语言	0.99772	0.99772	2021-06-03 17:16
	6	zzzswift的团队	0.99139	0.99139	2021-06-07 22:41



- 经过数周努力将成绩做到了 5/141
- 收到了官方的审核邮件并通过了审核
- 项目已公开,链接: <u>飞桨常规赛: PALM病理性近视预测基本方案,</u> 2021年5月第4名 飞桨Al Studio 人工智能学习实训社区 (baidu.com)