Deep Learning Code Explanation

เทรนโมเดล VGG16

```
import tensorflow as tf
import numpy as np
from tensorflow.keras.preprocessing import image
from sklearn.metrics import accuracy_score, f1_score, precision_score, confusion_matrix, roc_curve, auc, plot_roc_curve
path_train = "dataset/train"
img_train = tf.keras.preprocessing.image_dataset_from_directory(
   path_train,
   validation_split=0.2,
   subset = "training",
   seed = 125,
   image_size = (224,224),
   batch_size = 32
img_validation = tf.keras.preprocessing.image_dataset_from_directory(
   path_train,
   validation_split=0.2,
   subset = "validation",
seed = 125,
   image_size = (224,224),
batch_size = 32
```

link

ทำการ import library และ ทำการ import รูปภาพที่จะใช้ train image โดยแบ่งเป็น img train กับ img validation

link

ทำการโหลด model VGG16 มาใช้และทำการกำหนด parameter ที่ VGG16 ต้องใช้ จากนั้นก็ใช้ summary() เพื่อดู layer

<u>link</u>

จากนั้นก็ทำการ train model VGG16 ด้วย img_train และนำโมเดลที่ผ่านการ train แล้วมา ทดสอบด้วย validation ก่อน (ในที่นี้ไม่ได้ใส่ไว้ในโค้ด) ค่อยนำไปทดสอบกับ img_test และให้แสดง ค่าที่ predict สูงที่สุดของทั้ง 3 class ในแต่ละรูป

พลอตกราฟ ROC

```
import tensorflow as tf
from keras.models import load_model
from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
from sklearn import metrics
from sklearn.metrics import roc_curve, auc, confusion_matrix
import seaborn as sns
path_test = "dataset/test"
model = load_model('deeplearningVGG16.h5')
img_test = ImageDataGenerator().flow_from_directory(
   path_test,
    target_size = (224,224),
    shuffle = False
result = img_test.classes
predict = model.predict(img_test)
print(result)
print(predict)
```

link

ทำการโหลด img_test และ model ของ VGG16 มาเพื่อเอามาทำนายค่าที่ได้ และเก็บค่าที่ทำนาย ของทั้ง 3 class เก็บไว้ใน predict และค่าที่บอกว่าเป็น class ไหนไว้ในตัวแปร result

```
fprG , tprG , thres = metrics.roc_curve(result,predict[:,0],pos_label=0)
fprN , tprN , thres = metrics.roc_curve(result,predict[:,1],pos_label=1)
fpr0 , tpr0 , thres = metrics.roc_curve(result,predict[:,2],pos_label=2)
roc_aucG = auc(fprG, tprG)
roc_aucN = auc(fprN, tprN)
roc_auc0 = auc(fpr0, tpr0)
plt.plot(fprG,tprG,lw=2,label='ROC curve Glaucoma (area = %.2f)'%roc_aucG)
plt.plot(fprN,tprN,lw=lw,label='ROC curve Normal (area = %.2f)'%roc_aucN)
plt.plot(fprO,tprO,lw=2,label='ROC curve Other (area = %.2f)'%roc_aucO)
plt.plot([0,1],[0,1],color ='navy',lw=lw,linestyle='--')
plt.xlim([0.0,1.0])
plt.ylim([0.0,1.1])
plt.xlabel('False Positive Rate')
plt.ylabel('True Positive Rate')
plt.title('ROC')
plt.legend(loc="lower right")
plt.show()
predictResult = predict.argmax(axis = 1)
print(metrics.classification_report(result,predictResult,digits=5))
cf_matrix = confusion_matrix(result, predictResult)
print(cf_matrix)
```

link

ทำการพลอตกราฟด้วย parameter ที่ต้องใช้ในการพลอต และทำการแสดงค่า accuracy,callback,f1-score และ precision

```
conf_mat = confusion_matrix(result, predictResult)
print(np.sum(cf_matrix))
conf_mat_normalized = np.array([conf_mat[0] / (np.sum(cf_matrix[0])),conf_mat[1] / (np.sum(cf_matrix[1])),conf_mat[2] / (np.sum(cf_matrix[2]))])
print(conf_mat_normalized)
sns.heatmap(conf_mat_normalized,annot=True,fmt='.2%',cmap='8lues')
plt.ylabel('True label')
plt.xlabel('Predicted label')
```

<u>link</u>

ทำการหาค่า confusion matrix ของแต่ละ class โดยใช้ seaborn ในการแสดงค่า