Preparacion de los datos V2

August 29, 2021

• En anteriores informes, hemos visto el bajo rendimiento que poseen los algoritmos de deep learning, lamentablemente probamos multiples configuraciones sobre los avances y diferentes implementaciones de canalizaciones sobre ellos, pero ninguno dio los resultados como yo esperaba, tener un modelo que supere el 99.99%.

A continuación mostraremos los resultados **SEMIFINALES** de los modelos seleccionados.

	Equilibrio			Train-	Train-	Validation-	Validation-
N°	Algoritmo	de datos	Epocas	Accuracy	Recall	Accuracy	Recall
1	sobre	balanceado	28	85.66%	83.22%	85.12%	85.52%
2	MobileNe Transfer- Learning sobre MobileNe	Balancead usando pon- tWeracion	o21	83.13%	79.6%	82.64%	78.63%
3	ConvNet construid:	de clases Balanceado54 ausando Pon- deracion		87%	86%	86%	85%
4	ConvNet construida	de clases Balanceado48 ausando Focal- Loss		89.0%	87.89%	87%	86%
5	Transfer- Learning sobre DenseNet	Balancead usando Focal-	044	93%	93.39%	92.98%	92.38%

• Si bien el modelo con mayor puntaje posee 92% de precision sobre datos de validacion, este no es suficiente, porque un margen de error del 8% puede costar millones de radiografias clasificadas incorrectamente.

0.0.1 ALTERNATIVA:

- Una de las mejores alternativas que nos permitiran obtener mas puntaje es reduciendo el numero de clases haciendo uso de la selección de características. De esta manera las clases Lung Opacity y Pneumonia viral quedaran bajo una categoria llamada Enfermedades pulmonares que no son COVID-19 ni mucho menos radiografias normales.
- Una observacion importante a realizar es que NO SE DEBE RECURRIR A UNA CLASIFICACION BINARIA PARA ESTE TIPO DE CASOS, asumir que daremos SI/NO ante una radiografia de COVID19 es inadecuada ya que es muy posible que una enfermedad pulmonar que posee los mismos rasgos respecto a su manifestacion en los pulmones que el COVID19 sea clasificada como tal, cuando en verdad no lo es. Debemos tener una clase intermedia entre Normal y COVID19. Y estas seran las enfermedades pulmonares.

PROCEDIMIENTO

• Recolectar los datos ubicados en las carpetas de dataset en train, val, split. y almacenarlos en **DataFrames**

```
[1]: import os
      import pandas as pd
      path_train=r"..\Datasets\train"
      path_val=r"...\Datasets\val"
      path_test=r"..\Datasets\test"
      def get_dataframe_folder(path="."):
          diccionario_frame={'ruta':[],'label':[]}
          for directorio in os.listdir(path):
              path_completo=os.path.join(path,directorio)
              for path imagen in os.listdir(path completo):
                  diccionario_frame['ruta'].append(os.path.
       →join(path_completo,path_imagen))
                  diccionario_frame['label'].append(directorio)
          return pd.DataFrame(diccionario_frame)
[32]: frame_train=get_dataframe_folder(path_train)
      frame_train.head()
[32]:
                                           ruta label
      0
            ..\Datasets\train\COVID\COVID-1.png
                                                 COVID
      1
          ..\Datasets\train\COVID\COVID-100.png
                                                 COVID
        ..\Datasets\train\COVID\COVID-1000.png
```

..\Datasets\train\COVID\COVID-1002.png

..\Datasets\train\COVID\COVID-1003.png

COVID

COVID

COVID

```
[33]:
                                                                                                 label
            0 ..\Datasets\val\COVID\COVID-1009.png
                                                                                                 COVID
            1 ..\Datasets\val\COVID\COVID-1010.png
                                                                                                 COVID
            2 ..\Datasets\val\COVID\COVID-1020.png
                                                                                                 COVID
            3 ..\Datasets\val\COVID\COVID-1022.png
                                                                                                 COVID
            4 ..\Datasets\val\COVID\COVID-1024.png
                                                                                                 COVID
  [3]: frame_test=get_dataframe_folder(path_test)
            frame_test.head()
  [3]:
                                                                                       ruta label
                       1 ..\Datasets\test\COVID\COVID-1001.png COVID
            2 ...\Datasets\test\COVID\COVID-1008.png COVID
            3 ..\Datasets\test\COVID\COVID-1012.png COVID
            4 ..\Datasets\test\COVID\COVID-1015.png COVID
                • Nueva clasificación de las clases pneumonias y lung opacity.
[35]: #para los datos de entrenamiento
            frame_train['label'].replace({'Lung_Opacity':'Enfermedades Pulmonares Nou
              →COVID19','Viral Pneumonia':'Enfermedades Pulmonares No. 1
              →COVID19'},inplace=True)
             #para los datos de validacion
            frame\_val['label'].replace(\{'Lung\_Opacity': 'Enfermedades \ Pulmonares \ No_{\sqcup} \ Alberton Ambert \ Amberton \ Amberton
              →COVID19','Viral Pneumonia':'Enfermedades Pulmonares No. 1
              #LOS DE DATOS DE TEST. TODAVIA NO SE TRANSFORMAN.
  [4]: frame test['label'].replace({'Lung Opacity': 'Enfermedades Pulmonares No.
              →COVID19','Viral Pneumonia':'Enfermedades Pulmonares No.
              [5]: #mover los archivos de pneumonia y lung opacity a sus respectivos destinos.
              \rightarrow Enfermedades pulmonares.
            import shutil
            def mover_enfermedades_pulmonares(dataframe,path):
                    new_dir=os.path.join(path,'Enfermedades Pulmonares No COVID19')
                     os.mkdir(new_dir)
                    df_result=dataframe[dataframe.label=='Enfermedades Pulmonares No_
              →COVID19']['ruta']
                    for ruta in df_result.tolist():
                             print("Moviendo:",ruta," A ",new_dir)
                             shutil.move(ruta,new_dir)
  []: mover_enfermedades_pulmonares(frame_train,path_train) #el movimiento de losu
              →datos de entrenamiento se ejecuta correctamente
```

```
[]: mover_enfermedades_pulmonares(frame_val,path_val) #el movimiento de los datos⊔

→de validacion se ejecuta correctamente
```

```
[]: mover_enfermedades_pulmonares(frame_test,path_test) #el movimiento de los⊔

→ datos de validacion se ejecuta correctamente
```

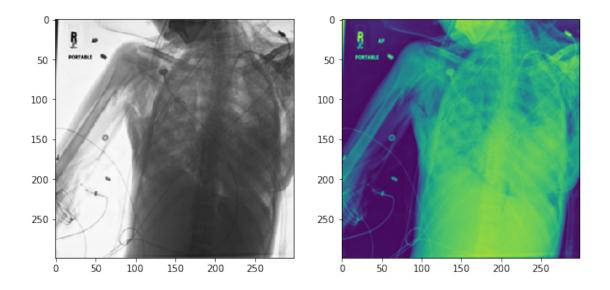
 Ahora que las clases se han fusionado, nos iremos a la fase de modelado para ingresar estos datos en la arquitectura del ultimo modelo con mas puntaje y asi poder disminuir el error de prediccion en los datos.

Nuevos resultados:

Algoritmo	Equilibrio		Train-	Train-	Validation-	Validation-
N° (3class)	de datos	Epocas	Accuracy	Recall	Accuracy	Recall
1.B Transfer- Learning sobre DenseNet	con Focal	28	92%	91%	92%	91%

0.0.2 ALTERNATIVA 2: Equalización del SET de datos.

• Como los resultados no fueron por mucho los esperados, ahora realizamos una equalización de imagenes. Esto podria aumentar la calidad de las imagenes como esta:



[33]: display(im)

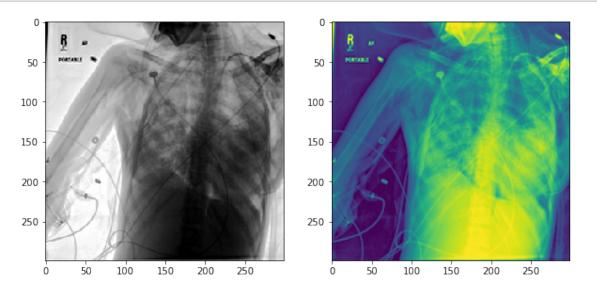


```
[34]: import numpy as np
np.array(im)
```

```
[34]: array([[171, 190, 189, ...,
                                            29],
                                 37,
                                       35,
             [196, 219, 216, ...,
                                 40,
                                       36,
                                            31],
             [201, 223, 220, ...,
                                 37,
                                       35,
                                            32],
             [ 29, 26, 20, ...,
                                 14,
                                       15,
                                           14],
             [ 19, 21, 20, ...,
                                 12,
                                       13,
                                           12],
                                      11, 10]], dtype=uint8)
             [ 10, 13, 13, ...,
                                 10,
```

• A esta

[35]: im_eq=ImageOps.equalize(im,mask=None) compare_images(im_eq)



[36]: display(im_eq)



0.0.3 EQUALIZACION DE IMAGENES

• Reemplazamos cada imagen con su respectiva forma ecualizada.

```
path_train=r"..\Datasets\train"
path_val=r"..\Datasets\val"
path_test=r"..\Datasets\test"
#funcion que acepta la raiz prin
def equalize(path):
    im=Image.open(path)
```

- []: dir_equalization(path_train) #La ecualizacion de las imagenes de entrenamiento⊔
 ⇒se ejecuta correctamente
- []: dir_equalization(path_val) #La ecualizacion de las imagenes de validacion se⊔ ⇔ejecuta correctamente
- []: $dir_equalization(path_test)$ #La ecualizacion de las imagenes de test se ejecutau \rightarrow correctamente
 - Ahora las imagenes de entrenamiento, validación y test estan ecualizadas. Y listas para el nuevo entrenamiento de datos.