FORMATO DE PROPUESTA DE PROYECTO  Clasificación de imágenes con redes neuronales  Semestre: 2025-1  Fecha de entrega: 16/10/2024
recha de entrega 10/10/2024
Nombre de los Integrantes:
Integrante 1: García Sánchez Daniel Alfredo
Integrante 2: Guerrero López Jesús Antonio
1. Título del Proyecto.
Clasificación de Diagnósticos Radiológicos de Tórax
2. Objetivo

## **Objetivos:**

1.- Crear un *pipeline* de datos derivado en la base de datos obtenida de: <a href="https://paperswithcode.com/dataset/chestx-ray8">https://paperswithcode.com/dataset/chestx-ray8</a>

Las radiografías son uno de los estudios más comunes realizados a pacientes debido a la facilidad y el bajo costo, el dataset de CXR-8 contiene más de 120,000 imágenes de radiografías de tórax de más de 30,800 pacientes únicos obtenidas del National Institutes of Health Clinical Center.

- 2.- Crear un clasificador multi etiqueta utilizando redes neuronales convolucionales.
- 3.- Crear una API que permita consumir el modelo entrenado en el paso anterior para el apoyo de diagnósticos.

## 3. Herramientas para la implementación del proyecto

Este proyecto se realizará en Python y las principales librerías y herramientas en este contexto serán:

- 1. Pandas
- 2. Numpy
- 3. Matplotlib
- 4. OpenCV
- 5. Scikitlearn
- 6. Tensor Flow
  - 7. Keras

## 4. Orígenes de datos.

Los datos se obtuvieron de la página <a href="https://paperswithcode.com/dataset/chestx-ray14">https://paperswithcode.com/dataset/chestx-ray14</a> quienes los obtuvieron del National Institutes of Health Clinical Center

## 5. Principales actividades a realizar.

Considerando que la base de datos inicial es enorme en cantidad de imágenes y que verificamos que no tenemos datos que agreguen ruido al modelo, la planificación del proyecto es la siguiente:

- 1. Partición de cada conjunto de la base de datos (Entrenamiento, Validación, Prueba).
- 2. Análisis y Visualización de cada Conjunto del modelo.
- 3. Procesamiento de Imágenes (Posiblemente realizaremos un Downsampling).
- 4. Iniciaremos la implementación del modelo con alguna de las librerías descritas y analizaremos el performance del modelo contra la magnitud del Downsampling u otras modificaciones para encontrar los parámetros óptimos.
- 5. Una vez terminado un modelo con buen porcentaje de precisión y verificado que no tengamos errores de

6.	sobreajuste o del mismo tipo buscaremos emplear esos parámetros sobre la mayor cantidad de datos del dataset original que nos permita entregar el trabajo en tiempo y forma. Terminado el modelo empezaremos el desarrollo del API para hacer uso del modelo entrenado.
	6. Observaciones y comentarios generales del Alumno.
1 El costo de preprocesar 120,000 imágenes y luego entrenar el modelo con esa cantidad es demasiado elevado para llevarse a cabo con un solo PC, de hecho, los autores del paper que entrenaron su modelo, utilizaron varios GPUs que les donó Nvidia.	
7. Observaciones y resultado de la revisión del profesor.	