## Análisis y Reporte sobre el desempeño del modelo

Elisa María Bonilla Martín A01028576

Instituto Tecnológico de Estudios Superiores de Monterrey Campus Estado de México

## 1 Introducción

Random Forest es un algoritmo de aprendizaje supervisado. Para esta entrega decidí usarlo debido a que probé diferentes datasets y es un algoritmo flexible y fácil de utilizar. Básicamente el algoritmo crea árboles de decisión con datos que se seleccionan aleatoriamente.

## 2 Tratamiento de los datos

La base de datos que se utiliza en esta entrega es sacada de la plataforma Kaggle, esta habla acerca de si un paciente muere debido a un problema cardíaco. La liga al problema y a la base de datos es la siguiente: <a href="https://www.kaggle.com/datasets/andrewmvd/heart-failure-clinical-data">https://www.kaggle.com/datasets/andrewmvd/heart-failure-clinical-data</a>. La base de datos no contaba con valores nulos ni con variables categóricas, debido a esto fue bastante sencillo utilizarla.

Para entrenar el modelo y evaluarlo se creó un conjunto de prueba y un conjunto de validación con la librería sklearn. A continuación se muestra como se hizo.

```
1 from sklearn.model_selection import train_test_split
2
3 X = data.drop(['DEATH_EVENT'],axis=1)
4 Y = data['DEATH_EVENT']
5
6 # Divido el dataset en training y test
7 X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, Y, test_size=0.3) # 70% training y 30% test
8
9
```

## 3 Modelo

Para esta entrega utilicé el algoritmo Random Forest de la librería de Python Sklearn.

Para la primera prueba utilicé los siguientes parámetros:

```
    n_estimators = 100
    max_leaf_nodes = 10
    n_jobs = 1
    random_state = 50
    warm_start = True
```

Y la precisión del modelo fue la siguiente:

Precisión: 0.81111111111111111

En la segunda prueba decidí eliminar la mayoría de los hiperparametros y solamente deje n\_estimators = 100, la precisión del modelo fue la siguiente:

Precisión: 0.7888888888888889

Para la tercera y última prueba cambie la función que mide la calidad de un split en el algoritmo, en default es 'gini' pero la cambie a 'entropy'. La precisión resultante fue la más alta, con eso podemos llegar a la conclusión que modificar los parámetros si cambia la precisión del modelo, es importante ver todos los parámetros que se pueden modificar dentro del modelo ya programado.

Precisión: 0.822222222222222