## Taller 1.

- 1. Para cualquier número n > 1 se define la siguiente operación:
  - a. Si el número es par, se divide entre 2.
  - b. Si el número es impar, se multiplica por 3 y se suma 1.
  - c. Si es 1 termina.

Se define la **secuencia** de **n** como la lista de resultados de cada operación hasta llegar a 1. Por ejemplo, la secuencia de 6 es: 6, 3, 10, 5, 16, 8, 4, 2, 1. En este punto solo se pueden utilizar las funcionalidades básicas de Python.

- a) Cree una función que reciba un entero n y retorne una lista con la secuencia de n.
- b) Cree una función que reciba un entero *m*, retorne el valor *n* tal que su secuencia sea la más larga para los valores menores a *m* y retorne el largo de la secuencia. Utilice el punto a).
- c) Similar al punto b), cree una función que reciba un entero m y retorne un diccionario donde las llaves sean enteros y los valores correspondan al largo de las secuencias de cada entero.
- d) Intenté modificar el punto a) y c) para crear una función que utiliza los resultados calculados previamente y retorna un diccionario donde las llaves sean enteros y los valores correspondan al largo de las secuencias de cada entero. Esto debería permitirles crear una función mucho más rápida.
- e) Prueben las funciones del punto c) y d) con diferentes potencias de 10. (No pasen de  $10^6\,$  o  $10^7$ )
- 2. En este punto solo se pueden utilizar las operaciones básicas de numpy. Los vectores son arrays en numpy. Pueden asumir que los vectores *Y* solo toman dos valores.
  - a. Cree una función  $euclidean\_distance$  que calcule la distancia euclidiana en  $R^n$  entre dos vectores x, z.
  - b. Cree una función *nearest\_neighbor* que, dado un vector x y una matriz  $X_train$ , retorna el vector de los datos de entrenamiento  $X_train$  que minimiza la distancia euclidiana a x. Debe utilizar la función *euclidean\_distance*.
  - c. Cree una función  $k_nearest_neighbors$  que, dado un vector x, una matriz  $X_train$  y un entero k, retorna los k vectores más cercanos de los datos de entrenamiento X. Debe usar alguna de las funciones creadas previamente.
  - d. Cree una función *predict\_class* que, dado vector *x*, una matriz *X\_train*, un vector *Y\_train*, y un entero *k*, haga la predicción de cuál debe ser su clase (binaria) según el algoritmo de kNN. Debe utilizar la función *k\_nearest\_neighbors*.
  - e. Cree una función *predict\_test\_set* que, dado una matriz *X\_test*, una matriz *X\_train*, un vector *Y\_train*, y un entero *k* haga la predicción de los vectores en los datos de evaluación *X\_test* y retorne sus predicciones en un vector *Y\_pred*. Debe utilizar la función *predict\_class*.

- f. Cree una función *calculate\_metrics* que dado un vector *Y\_test* y un vector *Y\_pred*. Calcule las siguientes métricas:
  - Accuracy
  - Precision
  - Recall
  - F1 Score
  - Specifity

El retorno de la función debe ser un diccionario donde las llaves son las métricas y los valores son los resultados.

- 3. En este punto pueden crear las funcionalidades de numpy y pandas.
  - a. Cree un DataFrame que tenga diez columnas y 1000 filas con valores aleatorios entre 0 y 1.
  - b. Añada la columna *y\_sum* que toma el valor de 1 si la suma por fila es mayor a 5 y 0 en caso contrario.
  - c. Añada la columna *y\_sum\_par* que toma el valor de 1 si la suma por fila de las columnas pares es mayor a 3 y 0 en caso contrario.
  - d. Añada la columna *y\_sum\_impar* que toma el valor de 1 si la suma por fila de las columnas impares es mayor a 2 y 0 en caso contrario.
  - e. Separe el Dataframe en 4 partes (pueden no mezclar las filas) y hagan Cross Validación (Utilizando el punto 2.) para cada uno de los y definidos previamente. Guarden los resultados en un diccionario donde las llaves sean el nombre del y y los valores sean diccionarios con las métricas de cada iteración de Cross Validación como valores y algún identificador de la iteración de Cross Validación como llave.
  - f. Explore y comente los resultados obtenidos.

## Consideraciones adicionales:

- El trabajo se debe hacer en grupos de entre 2 y 4 personas.
- La idea es trabajar los puntos en conjunto.
- Para la entrega se espera un script de Python o un Jupyter Notebook y un **pequeño** documento para la pregunta 3.f.
- La fecha límite de entrega es el viernes 24 de febrero de 2023 a las 11:59 pm
- Cada punto permite utilizar únicamente ciertas funcionalidades, utilizar funciones por fuera de lo permitido puede invalidar el literal.
- Pueden crear más funciones si lo consideran necesario.