4 .Con el uso de librerías realiza en Python los mismos preprocesamiento del punto 3.

onehotencoder, labelencoder, discretización y normalización.

codigo(onehotencoder)

```
import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import OneHotEncoder
# Leer el archivo CSV completo
data = pd.read csv('/content/Drive/MyDrive/datos/examencovid354.csv')
# Instanciar el OneHotEncoder
preprocesamiento = OneHotEncoder()
# Seleccionar todas las columnas
# Aplicar OneHotEncoder a todas las columnas (si tienes categóricas y
numéricas)
# Para este ejemplo, seleccionamos todas las columnas del archivo CSV
listaDatos = data.values.tolist()
# Ajustar el OneHotEncoder a los datos del CSV
preprocesamiento.fit(listaDatos)
# Ver las categorías detectadas por OneHotEncoder
print("Categorías detectadas por OneHotEncoder:")
print (preprocesamiento.categories )
# Transformar los datos a OneHotEncoding y convertir el resultado en
una matriz
resultado = preprocesamiento.transform(listaDatos).toarray()
# Mostrar los resultados del OneHotEncoder aplicados a todas las
filas del CSV
print("Resultado de la transformación OneHotEncoder:")
print(resultado)
# Si quieres ver un resumen o las primeras filas del resultado
transformado
print("Primeras filas transformadas:")
print(resultado[:5])
```

Corrida school, relacives and friends j, Resultado de la transformación OneHotEnc [[1. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.]] Primeras filas transformadas: [[1. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.] [0. 0. 0. ... 0. 0. 0.]]

Codigo(labelencoder)

```
import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
# Leer el archivo CSV completo
data = pd.read csv('/content/Drive/MyDrive/datos/examencovid354.csv')
# Verificar si se ha leído el archivo correctamente
print(f"El archivo tiene {data.shape[0]} filas y {data.shape[1]}
columnas.")
# Revisar si hay columnas con valores faltantes
print("\nNúmero de valores faltantes por columna:")
print(data.isnull().sum())
# Inicializar LabelEncoder
label encoder = LabelEncoder()
# Aplicar LabelEncoder a todas las columnas que sean de tipo 'object'
o 'category'
for columna in data.columns:
    if data[columna].dtype == 'object' or data[columna].dtype ==
```

```
'category':
        # Llenar valores NaN con una cadena vacía o algún valor
adecuado para no tener errores
        data[columna] = data[columna].fillna('desconocido')
        # Aplicar LabelEncoder y crear una nueva columna con el
sufijo ' encoded'
        data[columna + '_encoded'] =
label encoder.fit transform(data[columna].astype(str))
        # Imprimir los primeros valores de la codificación realizada
       print(f"\nColumna: {columna}")
       print(data[[columna, columna + ' encoded']].head())
   else:
       print(f"La columna {columna} no es de tipo texto, se omite la
codificación.")
# Mostrar las primeras filas del DataFrame con las nuevas columnas
print("\nDataFrame con las columnas codificadas:")
print(data.head(180))
# Mostrar el total de filas
print(f"Total de filas leídas: {data.shape[0]}")
```

corrida

```
Columna: Time spent on TV
 Time spent on TV Time spent on TV_encoded
                 1
                 0
1
                                           1
2
                 0
                                           1
3
                 0
                                           1
                1
La columna Number of meals per day no es de tipo texto, se omite la codificación.
Columna: Change in your weight
 Change in your weight Change in your weight_encoded
             Increased
                                                     0
1
             Decreased
                                                     2
2
       Remain Constant
             Decreased
                                                     0
        Remain Constant
                                                     2
Columna: Health issue during lockdown
 Health issue during lockdown Health issue during lockdown encoded
                            NO
1
                            NO
                                                                   0
2
                            NO
                                                                   0
3
                            NO
                                                                   0
                            NO
```

Codigo(discretización)

```
import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import KBinsDiscretizer
# Leer el archivo CSV completo
data = pd.read csv('/content/Drive/MyDrive/datos/examencovid354.csv')
# Seleccionar solo las columnas numéricas del archivo
columnas numericas = data.select dtypes(include=['float64', 'int64'])
# Instanciar el KBinsDiscretizer
# n bins indica el número de intervalos en los que dividir los datos
# encode define el método de codificación de los intervalos
# strategy define la estrategia para los límites de los intervalos
('uniform', 'quantile', 'kmeans')
discretizer = KBinsDiscretizer(n bins=5, encode='ordinal',
strategy='uniform')
# Ajustar y transformar las columnas numéricas con KBinsDiscretizer
resultado discretizado =
discretizer.fit transform(columnas numericas)
```

```
# Crear un nuevo DataFrame con los resultados discretizados
df_discretizado = pd.DataFrame(resultado_discretizado,
columns=columnas_numericas.columns)

# Mostrar los resultados de la discretización
print("Datos discretizados:")
print(df_discretizado)

# Si deseas ver solo las primeras 5 filas del resultado discretizado
print("Primeras 5 filas discretizadas:")
print(df_discretizado.head())
```

Corrida

Datos discretizados: Age of Subject Time spent on Online Class Time spent on self stu	
0 1.0 1.0	0
	0.0
2 1.0 3.0	0.0
3 1.0 1.0	0.0
4 1.0 1.0	0.0
1177 0.0 1.0	.0
1178 0.0 3.0	.0
1179 0.0 2.0	0.0
1180 0.0 2.0	0.0
1181 0.0 2.0	0.0
Time and a Citare Time and a class Time and a social a	
Time spent on fitness Time spent on sleep Time spent on social m	
0 0.0 1.0	1.0
1 2.0 2.0	1.0
2 0.0 0.0	1.0
3 1.0 0.0	2.0
4 1.0 1.0	1.0
1177 1.0 1.0	0.0
1178 1.0 2.0	0.0
1179 0.0 1.0	1.0
1180 1.0 1.0	0.0
1181 0.0 1.0	0.0

Codigo(normalización)

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import Normalizer

```
# Leer el archivo CSV completo
data = pd.read csv('/content/Drive/MyDrive/datos/examencovid354.csv')
# Seleccionar solo las columnas numéricas del archivo
# Puedes ajustar si sabes qué columnas deben ser normalizadas
columnas numericas = data.select dtypes(include=['float64', 'int64'])
# Instanciar el Normalizer
preprocesamiento = Normalizer(norm='12')
# Ajustar y transformar las columnas numéricas con Normalizer
resultado normalizado =
preprocesamiento.fit transform(columnas numericas)
# Crear un nuevo DataFrame con los resultados normalizados
df normalizado = pd.DataFrame(resultado normalizado,
columns=columnas numericas.columns)
# Mostrar los resultados de la normalización
print("Datos normalizados:")
print(df normalizado)
# Si deseas ver solo las primeras 5 filas del resultado normalizado
print("Primeras 5 filas normalizadas:")
print(df normalizado.head())
```

Corrida

```
Datos normalizados:
         Age of Subject Time spent on Online Class Time spent on self study \
₹
              0.907909
                                        0.086468
                                                                0.172935
    1
              0.885044
                                        0.000000
                                                                0.000000
              0.888231
                                        0.310881
                                                                0.133235
              0.909091
                                        0.136364
                                                                0.090909
              0.896258
                                        0.128037
                                                                0.128037
                                                               0.256074
    1177
             0.768221
                                       0.192055
    1178
              0.751559
                                        0.322097
                                                               0.214731
    1179
              0.785001
                                        0.241539
                                                                0.000000
    1180
              0.789437
                                        0.281942
                                                               0.197359
    1181
              0.810524
                                        0.311740
                                                                0.124696
         Time spent on fitness Time spent on sleep Time spent on social media \
    0
                     0.000000
                              0.302636
                                                                  0.129701
                     0.084290
                                       0.421450
                                                                  0.126435
    1
                     0.000000
                                       0.266469
                                                                  0.088823
                     0.045455
                                       0.272727
                                                                  0.227273
                     0.042679
                                       0.341432
                                                                  0.128037
                                     0.512148
0.483145
    1177
                    0.064018
                                                                 0.064018
                    0.053683
    1178
                                                                 0.053683
                                      0.483077
    1179
                    0.030192
                                                                 0.181154
                                       0.451107
    1180
                    0.056388
                                                                 0.028194
    1181
                    0.031174
                                       0.436436
                                                                 0.062348
         Number of meals per day
    0
                       0.172935
                       0.126435
    1
                       0.133235
    2
    3
                       0.136364
```

Link Google colab

https://colab.research.google.com/drive/1R60up3Db-VQ5wdCEmZv7fXqeVigWugOi?usp=sharing