

# Prueba Intertrimestral

**Nombre:**

**Apellidos:**

**Tiempo de la prueba:** 2 horas

**Asignatura:** Desarrollo de Aplicaciones para la Visualización de Datos

**Fecha:** 16 de octubre de 2025

## Instrucciones

- Escribe **código limpio y autoexplicativo**.
- Se pueden utilizar **los materiales de clase**.
- Se puede utilizar **internet** para búsqueda de dudas y documentación.
- **No se puede utilizar ningún tipo de LLM** (ChatGPT, Copilot, Gemini, etc.).
- **No se puede utilizar mensajería instantánea**.
- Al finalizar, **sube tu notebook a GitHub** y envía el enlace del fichero en el siguiente formulario:

<https://forms.office.com/e/LFVwu9z6uQ>

## Dataset “Life Style Data”

El dataset contiene información sobre hábitos de vida (alimentación, sueño, ejercicio, consumo de tabaco o alcohol, etc.) y medidas de salud (IMC, presión arterial, etc.) para diferentes individuos.

Puedes descargarlo del repositorio de la asignatura y un .txt con la descripción de las variables.

## Inicialización de librerías

```
In [6]: import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
import seaborn as sns

from scipy import stats
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.metrics import mean_absolute_error, r2_score, root_mean_squared_err
from itertools import combinations
```

## Ejercicio 1 — Programación (2 puntos)

a) (0.6 pts) Crea una función `imc(weight, height)` que devuelva el índice de masa corporal (IMC), redondeado a dos decimales.

```
In [12]: def imc(weight, height):
#Asumiendo que nos dan el valor en metros y el peso en kilos
    valor = weight / (height*height)
    return round(valor,2)

imc(70,1.75)
```

Out[12]: 22.86

b) (0.6 pts) Crea una función `saludable(imcValue)` que devuelva "Saludable" si el IMC está entre 18.5 y 24.9, "Bajo peso" si es menor de 18.5, o "Sobrepeso" si es mayor de 24.9.

```
In [99]: def saludable(imcValue):
    if imcValue < 18.5:
        variable = "Bajo peso"
        return variable
    if imcValue >= 18.5 and imcValue <= 25.9:
        variable = "Saludable"
        return variable
    else:
        variable = "Sobrepeso"
        return variable

saludable(imc(70,1.75))
```

Out[99]: 'Saludable'

c) (0.6 pts) Genera un DataFrame llamado `imcData` que contenga al menos 10 registros con las siguientes columnas:

- peso (en kilogramos)
- altura (en metros)
- imc (calculado usando la función `imc(weight, height)` creada anteriormente)

Puedes generar los datos de peso y altura manualmente, mediante listas, o de forma aleatoria utilizando `numpy` (`np.random.uniform` o similar).

Añade una cuarta columna llamada `categoria`, cuyos valores provengan de la función `saludable(imcValue)`.

Muestra las primeras filas del DataFrame resultante y comprueba que los tipos de datos son correctos.

```
In [105]: # Parámetros iniciales
pesos = [70,80,90,75,85,78,62,58,92,101]
alturas = [1.69,1.80,1.67,1.87,1.74,1.67,2.03,1.55,1.76,1.67]

# Lista para almacenar los resultados
resultados = []
categoria = []
```

```

for n, peso in enumerate(pesos):
    resultados.append([peso,alturas[n],imc(peso,alturas[n]),saludable(imc(peso,a
# Crear el DataFrame
df = pd.DataFrame(resultados, columns=['peso', 'altura', 'imc','categoria'])

# Mostrar los 10 primeros resultados
print(df.head(10))

```

	peso	altura	imc	categoria
0	70	1.69	24.51	Saludable
1	80	1.80	24.69	Saludable
2	90	1.67	32.27	Sobrepeso
3	75	1.87	21.45	Saludable
4	85	1.74	28.08	Sobrepeso
5	78	1.67	27.97	Sobrepeso
6	62	2.03	15.05	Bajo peso
7	58	1.55	24.14	Saludable
8	92	1.76	29.70	Sobrepeso
9	101	1.67	36.21	Sobrepeso

d) (0.2 pts) ¿Cómo podrías integrar ambas funciones dentro de una clase llamada HealthTools que calcule el IMC y clasifique automáticamente a partir de listas de pesos y alturas?

In [109...

```

class HealthTools:
    def __init__(self, peso, altura):
        self.peso = peso
        self.altura = altura

    def imc(self,peso,altura):
        return round(peso /(altura*altura),2)

    def saludable(self, peso, altura):
        if self.imc(peso,altura) < 18.5:
            variable = "Bajo peso"
            return variable
        if imcValue>= 18.5 and imcValue<=25.9:
            self.imc(peso,altura) = "Saludable"
            return variable
        else:
            self.imc(peso,altura) = "Sobrepeso"
            return variable

```

Cell In[109], line 14

```

self.imc(peso,altura) = "Saludable"
^

```

**SyntaxError:** cannot assign to function call here. Maybe you meant '==' instead of '=' ?

## Ejercicio 2 — Exploración y visualización (3 puntos)

a) (0.75 pts) Carga el dataset desde el fichero CSV y guárdalo en un DataFrame llamado lifeStyleData. Muestra las 5 primeras filas, el número de filas y columnas.

In [229...

```

import pandas as pd
from pathlib import Path

```

```
def leer_fichero(ruta):
    p = Path(ruta)
    if not p.exists():
        raise FileNotFoundError(f"No existe el fichero: {p}")
    #hay que ver ahora que tipo de archivo es
    ext = p.suffix.lower()
    if ext == ".csv":
        return pd.read_csv(p)
    elif ext == ".json":
        return pd.read_json(p)
    elif ext in (".xlsx", ".xls"):
        return pd.read_excel(p)
    else:
        raise ValueError("Formato no valido, hay que usar .csv, .json o .xlsx/.xls")
data = leer_fichero("final_data.csv")
df = pd.DataFrame(data)
print(df.head(5))
```

	Age	Gender	Weight (kg)	Height (m)	Max_BPM	Avg_BPM	Resting_BPM	\
0	34.91	Male	65.27	1.62	188.58	157.65	69.05	
1	23.37	Female	56.41	1.55	179.43	131.75	73.18	
2	33.20	Female	58.98	1.67	175.04	123.95	54.96	
3	38.69	Female	93.78	1.70	191.21	155.10	50.07	
4	45.09	Male	52.42	1.88	193.58	152.88	70.84	

	Session_Duration (hours)	Calories_Burned	Workout_Type	...	\
0	1.00	1080.90	Strength	...	
1	1.37	1809.91	HIIT	...	
2	0.91	802.26	Cardio	...	
3	1.10	1450.79	HIIT	...	
4	1.08	1166.40	Strength	...	

	cal_from_macros	pct_carbs	protein_per_kg	pct_HRR	pct_maxHR	\
0	2139.59	0.500432	1.624789	0.741237	0.835985	
1	1711.65	0.500850	1.514093	0.551247	0.734270	
2	1965.92	0.500610	1.663445	0.574534	0.708124	
3	1627.28	0.499533	0.862017	0.744155	0.811150	
4	2659.23	0.500581	2.538153	0.668405	0.789751	

	cal_balance	lean_mass_kg	expected_burn	Burns Calories (per 30 min)_bc	\
0	725.10	47.777394	685.1600	7.260425e+19	
1	-232.91	40.809803	978.6184	1.020506e+20	
2	805.74	44.635580	654.5266	1.079607e+20	
3	1206.21	63.007432	773.6300	8.987921e+19	
4	303.60	43.347504	711.4176	5.264685e+19	

	Burns_Calories_Bin
0	Medium
1	High
2	High
3	High
4	Low

[5 rows x 54 columns]

b) (0.75 pts) Crea una función describeData(dataFrame) que devuelva para cada columna: tipo de dato, número de valores nulos y porcentaje de nulos.

In [231...

```
def describeData(dataFrame):  
    descripcion = {}  
    for columna in dataFrame.columns:  
        tipo_dato = dataFrame[columna].dtype  
        nulos = dataFrame[columna].isnull().sum()  
        porcentaje_nulos = (nulos / len(dataFrame)) * 100  
        descripcion[columna] = {  
            'tipo': tipo_dato,  
            'nulos': nulos,  
            'porcentaje_nulos': porcentaje_nulos  
        }  
    return descripcion  
  
describeData(df)
```

```

Out[231... {'Age': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Gender': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Weight (kg)': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Height (m)': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Max_BPM': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 1, 'porcentaje_nulos': 0.005},
'Avg_BPM': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 1, 'porcentaje_nulos': 0.005},
'Resting_BPM': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Session_Duration (hours)': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Calories_Burned': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Workout_Type': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Fat_Percentage': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Water_Intake (liters)': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Workout_Frequency (days/week)': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Experience_Level': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'BMI': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Daily meals frequency': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Physical exercise': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Carbs': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Proteins': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Fats': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Calories': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'meal_name': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'meal_type': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'diet_type': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'sugar_g': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'sodium_mg': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'cholesterol_mg': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 1,
'porcentaje_nulos': 0.005},
'serving_size_g': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'cooking_method': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'prep_time_min': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'cook_time_min': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'rating': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},

```

```
'Name of Exercise': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Sets': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Reps': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Benefit': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Burns Calories (per 30 min)': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Target Muscle Group': {'tipo': dtype('O'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Equipment Needed': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Difficulty Level': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Body Part': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Type of Muscle': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'Workout': {'tipo': dtype('O'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'BMI_calc': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'cal_from_macros': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'pct_carbs': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'protein_per_kg': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'pct_HRR': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'pct_maxHR': {'tipo': dtype('float64'), 'nulos': 0, 'porcentaje_nulos': 0.0},
'cal_balance': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'lean_mass_kg': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'expected_burn': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Burns Calories (per 30 min)_bc': {'tipo': dtype('float64'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0},
'Burns_Calories_Bin': {'tipo': dtype('O'),
'nulos': 0,
'porcentaje_nulos': 0.0}}
```

c) (0.75 pts) Usa describeData(lifeStyleData) y comenta brevemente (2–3 líneas) qué variables parecen tener más valores faltantes.

Las variables con más nulos son: MaxBPM, AvgBP, cholesterol\_mg con 1 nulo cada uno

d) (0.75 pts) Realiza un gráfico que muestre las correlaciones entre variables numéricas.  
¿Hay alguna correlación fuerte o inesperada?

In [327...

```
import plotly.express as px

print(df.corr())
px.imshow(df.corr())
##he ido eliminando 1 por 1 por eso no salen los pd.drop()
##se que lo suyo habría sido convertir las variables categoricas en numericas /(
##mucho tiempo y las he dropeado simplemente
```

	Age	Weight (kg)	Height (m)	Max_BPM	\
Age	1.000000	-0.044077	-0.037096	-0.028788	
Weight (kg)	-0.044077	1.000000	0.353763	0.066906	
Height (m)	-0.037096	0.353763	1.000000	-0.014376	
Max_BPM	-0.028788	0.066906	-0.014376	1.000000	
Avg_BPM	0.039278	0.016731	-0.012187	-0.027995	
Resting_BPM	0.013387	-0.033578	0.009897	0.035500	
Session_Duration (hours)	-0.025410	-0.002275	0.006783	0.009761	
Calories_Burned	-0.021396	-0.001994	0.009211	0.003114	
Fat_Percentage	-0.025056	0.778875	-0.156586	0.071910	
Water_Intake (liters)	0.037569	0.397971	0.398041	0.041655	
Workout_Frequency (days/week)	0.007182	-0.003894	0.007241	-0.038316	
Experience_Level	-0.022485	0.016531	0.015537	-0.003648	
BMI	-0.016940	0.855599	-0.167011	0.073527	
Daily meals frequency	0.037914	0.041891	-0.013809	-0.024548	
Physical exercise	0.021586	-0.008223	0.014574	-0.013665	
Carbs	0.051966	-0.003567	0.008214	-0.010580	
Proteins	0.052172	-0.003493	0.007845	-0.010511	
Fats	0.052071	-0.003620	0.007996	-0.010462	
Calories	-0.041096	0.978273	0.346939	0.061164	
sugar_g	0.011649	-0.007367	-0.019130	0.045741	
sodium_mg	0.044882	-0.013639	0.009843	0.020658	
cholesterol_mg	0.012708	0.019546	0.028076	-0.016904	
serving_size_g	0.008652	0.037870	0.037035	-0.035807	
prep_time_min	-0.011140	-0.021312	0.045705	0.004511	
cook_time_min	-0.009893	-0.038063	-0.018457	-0.016428	
rating	-0.010725	-0.015728	0.016786	-0.056228	
Sets	0.020391	0.008588	-0.017659	-0.030311	
Reps	-0.028396	-0.026516	0.003823	-0.041839	
Burns Calories (per 30 min)	0.005641	0.090584	0.065279	-0.022803	
BMI_calc	-0.016938	0.855598	-0.167014	0.073523	
cal_from_macros	0.052045	-0.003569	0.008076	-0.010532	
pct_carbs	-0.005022	-0.001333	0.012513	-0.004345	
protein_per_kg	0.067281	-0.726714	-0.246187	-0.055944	
pct_HRR	0.044258	-0.016656	-0.012385	-0.511863	
pct_maxHR	0.048140	-0.023117	-0.005411	-0.559436	
cal_balance	-0.015984	0.736698	0.254356	0.043805	
lean_mass_kg	-0.050547	0.981897	0.477397	0.060160	
expected_burn	-0.025910	0.024249	0.029134	0.003508	
Burns Calories (per 30 min)_bc	-0.020948	0.253594	0.103753	-0.029654	

	Avg_BPM	Resting_BPM	\
Age	0.039278	0.013387	
Weight (kg)	0.016731	-0.033578	
Height (m)	-0.012187	0.009897	
Max_BPM	-0.027995	0.035500	
Avg_BPM	1.000000	0.063000	
Resting_BPM	0.063000	1.000000	
Session_Duration (hours)	0.018598	-0.017554	
Calories_Burned	0.008069	-0.001633	
Fat_Percentage	0.009026	-0.042021	
Water_Intake (liters)	0.006197	0.011676	
Workout_Frequency (days/week)	-0.020784	-0.005480	
Experience_Level	-0.005485	-0.000831	
BMI	0.028926	-0.040734	
Daily meals frequency	0.036676	0.040364	
Physical exercise	-0.025418	0.015181	
Carbs	0.033193	0.042304	
Proteins	0.033485	0.042601	
Fats	0.033132	0.042740	



Calories	0.014462	-0.034669
sugar_g	-0.046026	0.034085
sodium_mg	0.017820	0.051654
cholesterol_mg	-0.013425	-0.030551
serving_size_g	0.017661	-0.004578
prep_time_min	0.004518	-0.008292
cook_time_min	-0.022993	-0.033161
rating	-0.018772	-0.000528
Sets	-0.046223	0.002984
Reps	-0.031362	0.001295
Burns Calories (per 30 min)	-0.073358	0.037717
BMI_calc	0.028924	-0.040731
cal_from_macros	0.033237	0.042500
pct_carbs	-0.005006	-0.016604
protein_per_kg	0.018188	0.065700
pct_HRR	0.856728	-0.088468
pct_maxHR	0.841881	0.034978
cal_balance	0.005250	-0.024921
lean_mass_kg	0.012048	-0.030811
expected_burn	-0.005337	-0.004718
Burns Calories (per 30 min)_bc	-0.058322	-0.000931

	Session_Duration (hours)	Calories_Burned \
Age	-0.025410	-0.021396
Weight (kg)	-0.002275	-0.001994
Height (m)	0.006783	0.009211
Max_BPM	0.009761	0.003114
Avg_BPM	0.018598	0.008069
Resting_BPM	-0.017554	-0.001633
Session_Duration (hours)	1.000000	0.814368
Calories_Burned	0.814368	1.000000
Fat_Percentage	-0.034861	-0.033812
Water_Intake (liters)	0.287751	0.262731
Workout_Frequency (days/week)	0.637626	0.582787
Experience_Level	0.758465	0.697116
BMI	-0.004283	-0.004494
Daily meals frequency	0.022529	0.028158
Physical exercise	0.048867	0.049113
Carbs	0.010626	0.011929
Proteins	0.010398	0.011602
Fats	0.010476	0.011769
Calories	0.051474	0.047981
sugar_g	-0.010797	-0.003044
sodium_mg	-0.014477	-0.009472
cholesterol_mg	0.092563	0.072279
serving_size_g	0.045158	0.029458
prep_time_min	-0.003194	-0.002823
cook_time_min	-0.055469	-0.061617
rating	0.022199	0.025625
Sets	0.011456	0.024164
Reps	0.033300	0.043237
Burns Calories (per 30 min)	-0.012035	0.006562
BMI_calc	-0.004282	-0.004495
cal_from_macros	0.010536	0.011817
pct_carbs	0.007848	0.009419
protein_per_kg	-0.042841	-0.035982
pct_HRR	0.017835	0.010506
pct_maxHR	0.010953	0.006106
cal_balance	-0.528619	-0.660560
lean_mass_kg	0.025165	0.023134

expected_burn	0.944115	0.773932
Burns Calories (per 30 min)_bc	-0.030851	-0.013504

	Fat_Percentage	Water_Intake (liters)	...	\
Age	-0.025056	0.037569	...	
Weight (kg)	0.778875	0.397971	...	
Height (m)	-0.156586	0.398041	...	
Max_BPM	0.071910	0.041655	...	
Avg_BPM	0.009026	0.006197	...	
Resting_BPM	-0.042021	0.011676	...	
Session_Duration (hours)	-0.034861	0.287751	...	
Calories_Burned	-0.033812	0.262731	...	
Fat_Percentage	1.000000	0.185207	...	
Water_Intake (liters)	0.185207	1.000000	...	
Workout_Frequency (days/week)	-0.039340	0.241269	...	
Experience_Level	-0.033251	0.312308	...	
BMI	0.902341	0.214091	...	
Daily meals frequency	0.052791	0.034503	...	
Physical exercise	-0.009744	0.091540	...	
Carbs	-0.012570	0.045370	...	
Proteins	-0.012415	0.045209	...	
Fats	-0.012606	0.045198	...	
Calories	0.759601	0.411713	...	
sugar_g	-0.003715	0.051388	...	
sodium_mg	-0.017084	0.012098	...	
cholesterol_mg	0.004857	0.023714	...	
serving_size_g	0.017901	0.005520	...	
prep_time_min	-0.042992	0.032287	...	
cook_time_min	-0.016259	-0.008350	...	
rating	-0.026013	0.037446	...	
Sets	0.006836	0.005125	...	
Reps	-0.033799	-0.032642	...	
Burns Calories (per 30 min)	0.054499	0.026161	...	
BMI_calc	0.902341	0.214090	...	
cal_from_macros	-0.012551	0.045292	...	
pct_carbs	-0.003533	0.006100	...	
protein_per_kg	-0.603368	-0.281664	...	
pct_HRR	-0.020686	-0.019804	...	
pct_maxHR	-0.030786	-0.018205	...	
cal_balance	0.594499	0.126435	...	
lean_mass_kg	0.659078	0.435249	...	
expected_burn	-0.018944	0.281376	...	
Burns Calories (per 30 min)_bc	0.178974	0.072807	...	

	BMI_calc	cal_from_macros	pct_carbs	\
Age	-0.016938	0.052045	-0.005022	
Weight (kg)	0.855598	-0.003569	-0.001333	
Height (m)	-0.167014	0.008076	0.012513	
Max_BPM	0.073523	-0.010532	-0.004345	
Avg_BPM	0.028924	0.033237	-0.005006	
Resting_BPM	-0.040731	0.042500	-0.016604	
Session_Duration (hours)	-0.004282	0.010536	0.007848	
Calories_Burned	-0.004495	0.011817	0.009419	
Fat_Percentage	0.902341	-0.012551	-0.003533	
Water_Intake (liters)	0.214090	0.045292	0.006100	
Workout_Frequency (days/week)	0.000506	0.024608	-0.004391	
Experience_Level	0.016362	0.031710	0.003436	
BMI	1.000000	-0.003704	-0.006589	
Daily meals frequency	0.058117	0.127032	0.006843	
Physical exercise	-0.010619	0.644115	0.002320	

Carbs	-0.003755	0.999924	0.011611
Proteins	-0.003523	0.999803	-0.010864
Fats	-0.003716	0.999848	-0.013638
Calories	0.837554	0.020660	0.000037
sugar_g	0.000919	0.065572	-0.009679
sodium_mg	-0.020860	0.014638	-0.002842
cholesterol_mg	0.000350	-0.046142	0.002136
serving_size_g	0.026001	0.019376	-0.002215
prep_time_min	-0.039054	0.008572	0.004458
cook_time_min	-0.028071	0.005645	0.004070
rating	-0.030531	0.026686	0.000855
Sets	0.022481	0.009577	0.012227
Reps	-0.029888	-0.074847	-0.003418
Burns Calories (per 30 min)	0.062792	-0.002718	-0.000759
BMI_calc	1.000000	-0.003697	-0.006591
cal_from_macros	-0.003697	1.000000	-0.000460
pct_carbs	-0.006591	-0.000460	1.000000
protein_per_kg	-0.634557	0.623063	-0.010057
pct_HRR	-0.004671	0.023109	0.000655
pct_maxHR	-0.015102	0.031472	-0.001498
cal_balance	0.632669	0.007297	-0.006534
lean_mass_kg	0.769326	-0.001817	0.000514
expected_burn	0.012711	0.010146	0.008081
Burns Calories (per 30 min)_bc	0.211483	0.044494	-0.001778

	protein_per_kg	pct_HRR	pct_maxHR	\
Age	0.067281	0.044258	0.048140	
Weight (kg)	-0.726714	-0.016656	-0.023117	
Height (m)	-0.246187	-0.012385	-0.005411	
Max_BPM	-0.055944	-0.511863	-0.559436	
Avg_BPM	0.018188	0.856728	0.841881	
Resting_BPM	0.065700	-0.088468	0.034978	
Session_Duration (hours)	-0.042841	0.017835	0.010953	
Calories_Burned	-0.035982	0.010506	0.006106	
Fat_Percentage	-0.603368	-0.020686	-0.030786	
Water_Intake (liters)	-0.281664	-0.019804	-0.018205	
Workout_Frequency (days/week)	-0.035525	0.002299	0.002352	
Experience_Level	-0.050977	0.004123	-0.000211	
BMI	-0.634562	-0.004671	-0.015103	
Daily meals frequency	0.042696	0.043344	0.045865	
Physical exercise	0.388480	-0.022156	-0.014987	
Carbs	0.622890	0.023128	0.031464	
Proteins	0.623177	0.023296	0.031667	
Fats	0.623019	0.022945	0.031341	
Calories	-0.701397	-0.015755	-0.022025	
sugar_g	0.052692	-0.069611	-0.066342	
sodium_mg	0.018502	-0.001775	0.002894	
cholesterol_mg	-0.043246	0.000532	-0.002662	
serving_size_g	-0.020717	0.033493	0.033093	
prep_time_min	0.025711	0.002905	-0.000354	
cook_time_min	0.047463	-0.008021	-0.009544	
rating	0.026243	0.010681	0.016007	
Sets	-0.002462	-0.020299	-0.020185	
Reps	-0.030575	-0.003810	-0.004295	
Burns Calories (per 30 min)	-0.080888	-0.055057	-0.048039	
BMI_calc	-0.634557	-0.004671	-0.015102	
cal_from_macros	0.623063	0.023109	0.031472	
pct_carbs	-0.010057	0.000655	-0.001498	
protein_per_kg	1.000000	0.033100	0.045408	
pct_HRR	0.033100	1.000000	0.988485	

pct_maxHR	0.045408	0.988485	1.000000
cal_balance	-0.502131	-0.019161	-0.020808
lean_mass_kg	-0.722151	-0.018484	-0.023716
expected_burn	-0.063268	-0.000937	-0.005444
Burns Calories (per 30 min)_bc	-0.157793	-0.036191	-0.033204

	cal_balance	lean_mass_kg	expected_burn \
Age	-0.015984	-0.050547	-0.025910
Weight (kg)	0.736698	0.981897	0.024249
Height (m)	0.254356	0.477397	0.029134
Max_BPM	0.043805	0.060160	0.003508
Avg_BPM	0.005250	0.012048	-0.005337
Resting_BPM	-0.024921	-0.030811	-0.004718
Session_Duration (hours)	-0.528619	0.025165	0.944115
Calories_Burned	-0.660560	0.023134	0.773932
Fat_Percentage	0.594499	0.659078	-0.018944
Water_Intake (liters)	0.126435	0.435249	0.281376
Workout_Frequency (days/week)	-0.344260	0.024742	0.618920
Experience_Level	-0.419532	0.048707	0.735709
BMI	0.632670	0.769327	0.012711
Daily meals frequency	0.015081	0.034477	0.035597
Physical exercise	-0.008609	-0.001513	0.061516
Carbs	0.007227	-0.001798	0.010244
Proteins	0.007496	-0.001785	0.009998
Fats	0.007277	-0.001870	0.010077
Calories	0.718214	0.962934	0.076448
sugar_g	0.002135	-0.009695	-0.037596
sodium_mg	-0.006686	-0.011786	-0.024137
cholesterol_mg	-0.034744	0.023268	0.075105
serving_size_g	0.010532	0.041091	0.040220
prep_time_min	-0.013403	-0.015123	-0.021506
cook_time_min	0.010019	-0.043574	-0.057772
rating	-0.028924	-0.009525	0.017130
Sets	-0.007059	0.009546	0.159466
Reps	-0.046588	-0.023183	0.144142
Burns Calories (per 30 min)	0.065790	0.097562	0.311900
BMI_calc	0.632669	0.769326	0.012711
cal_from_macros	0.007297	-0.001817	0.010146
pct_carbs	-0.006534	0.000514	0.008081
protein_per_kg	-0.502131	-0.722151	-0.063268
pct_HRR	-0.019161	-0.018484	-0.000937
pct_maxHR	-0.020808	-0.023716	-0.005444
cal_balance	1.000000	0.707662	-0.481679
lean_mass_kg	0.707662	1.000000	0.052819
expected_burn	-0.481679	0.052819	1.000000
Burns Calories (per 30 min)_bc	0.197965	0.253178	0.231644

	Burns Calories (per 30 min)_bc
Age	-0.020948
Weight (kg)	0.253594
Height (m)	0.103753
Max_BPM	-0.029654
Avg_BPM	-0.058322
Resting_BPM	-0.000931
Session_Duration (hours)	-0.030851
Calories_Burned	-0.013504
Fat_Percentage	0.178974
Water_Intake (liters)	0.072807
Workout_Frequency (days/week)	0.011216
Experience_Level	0.019175

BMI	0.211487
Daily meals frequency	0.044156
Physical exercise	0.065746
Carbs	0.044494
Proteins	0.044491
Fats	0.044479
Calories	0.250862
sugar_g	-0.070094
sodium_mg	0.000813
cholesterol_mg	-0.041557
serving_size_g	0.000441
prep_time_min	-0.059320
cook_time_min	-0.007256
rating	-0.017266
Sets	0.314912
Reps	0.268278
Burns Calories (per 30 min)	0.814548
BMI_calc	0.211483
cal_from_macros	0.044494
pct_carbs	-0.001778
protein_per_kg	-0.157793
pct_HRR	-0.036191
pct_maxHR	-0.033204
cal_balance	0.197965
lean_mass_kg	0.253178
expected_burn	0.231644
Burns Calories (per 30 min)_bc	1.000000

[39 rows x 39 columns]

## Ejercicio 3 — Regresión básica (2 puntos)

Queremos predecir una variable de salud continua, por ejemplo bmi.

a) (0.25 pts) Define targetVar = "bmi" y selecciona 2–3 variables predictoras (por ejemplo sleepHours, activityLevel, calories). Guarda las columnas predictoras en X y la variable objetivo en y.

```
In [332... ## aqui voy a iniciar mis propias variables porque creo que el anterior no lo he
## estar mal desde un punto de vista numerico pero están bien desde un punto de
data = {'bmi': [25.5, 22.1, 28.9, 31.0, 24.5],
        'sleepHours': [7, 8, 6, 5, 7],
        'activityLevel': [60, 45, 30, 20, 50],
        'calories': [2000, 1800, 2500, 3000, 2200]}
df = pd.DataFrame(data)

targetVar = "bmi"

predictor_vars = ['sleepHours', 'activityLevel', 'calories']

X = df[predictor_vars]
Y = df[targetVar]
```

b) (0.25 pts) Divide los datos en entrenamiento (70 %) y prueba (30 %).

```
In [335... from sklearn.model_selection import train_test_split

X_train, X_test, Y_train, Y_test = train_test_split(X, Y, test_size=0.3)
```

c) (0.75 pts) Entrena un modelo de regresión lineal (LinearRegression) y calcula el  $R^2$  y el MSE.

```
In [348... from sklearn.metrics import r2_score, mean_squared_error

model = LinearRegression()
model.fit(X_train, Y_train)

Y_pred = model.predict(X_test)

r2 = r2_score(Y_test, Y_pred)
mse = mean_squared_error(Y_test, Y_pred)

print("R² del modelo:", r2)
print("MSE del modelo:", mse)
```

$R^2$  del modelo: -23.142133799398824

MSE del modelo: 279.08306672105016

d) (0.75 pts) Entrena un RandomForestRegressor con los mismos datos y compara resultados. ¿Cuál tiene mejor rendimiento?

```
In [359... from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor

model2 = RandomForestRegressor()
model2.fit(X_train, Y_train)
```

```
Y_pred = model2.predict(X_test)

r2 = r2_score(Y_test, Y_pred)
mse = mean_squared_error(Y_test, Y_pred)

print("R² del modelo:", r2)
print("MSE del modelo:", mse)
```

R² del modelo: 0.4631444636678197

MSE del modelo: 6.2060499999999999

funciona mejor en el caso de este modelo  $R^2$  y una MSE mucho menor. (obviamente los datos son inventados)

## Ejercicio 4 — Clasificación sencilla (2 puntos)

Crea una nueva variable binaria que indique si el IMC está dentro del rango saludable.

a) (0.25 pts) Crea una nueva columna bmiHealthy donde el valor sea 1 si bmi está entre 18.5 y 24.9, y 0 en caso contrario.

In [ ]:

b) (0.75 pts) Entrena un modelo de regresión logística (LogisticRegression) para predecir bmiHealthy usando algunas variables de estilo de vida (por ejemplo sleepHours, activityLevel, calories).

In [ ]:

c) (0.25 pts) Calcula la exactitud (accuracy) del modelo y muestra la matriz de confusión.

In [ ]:

d) (0.75 pts) Explica qué variable parece influir más según el modelo.

In [ ]:

## Ejercicio 5 — Conclusión (1 punto)

En un máximo de 300 palabras, resume:

- Qué hábitos parecen tener mayor relación con el estado de salud.

Aquí simplemente habría que ver los valores con una mayor correlación y luego un mayor coeficiente en una regresión lineal.

- Qué modelo fue más eficaz y por qué.
- Qué podrías mejorar si tuvieras más tiempo o datos.

primero haría una limpieza como Dios manda haciendo replace de los valores nulos, y sobretodo crearía dummies para las variables categóricas, también haría cross validation

con los datos. Intentaría buscar variables que estuvieran demasiado correlacionadas y las eliminaría o crearía variables nuevas combinando ambas.