Estadística Descriptiva — Pima Indians Diabetes

Autor: Fabiola Ochoa y Aaron Cuevas · Fecha: 2025-10-31

Objetivo de la actividad

Replicar los pasos de salón sobre el dataset diabetes.csv (Pima Indians Diabetes):

- 1. Cargar los datos.
- 2. Verificar cantidad de datos (filas/columnas) y nombres de variables.
- 3. Revisar tipos de dato e identificar valores nulos.
- 4. **Seleccionar** tres variables por integrante; aquí se analizan **Pregnancies**, **DiabetesPedigreeFunction** y **Outcome** (común para todos).
- 5. Para cada variable seleccionada: tipo/subtipo, rangos (mín-máx), media, mediana, desviación estándar (DE) y comentarios.
- 6. Realizar **3 consultas** sobre los datos con las variables asignadas.

1. Carga de datos

```
In []: import pandas as pd, numpy as np
    from pathlib import Path

candidates = [Path("data/diabetes.csv"), Path("diabetes.csv")]
for p in candidates:
    if p.exists():
        CSV_PATH = p
        break
else:
    raise FileNotFoundError("No se encontró diabetes.csv.")

df = pd.read_csv(CSV_PATH)

# Ceros imposibles como NA en columnas clínicas estándar
    cols_zero_na = [c for c in ["Glucose", "BloodPressure", "SkinThickness", "Insul
    df[cols_zero_na] = df[cols_zero_na].replace(0, np.nan)

df.head()
```

2. Cantidad de datos y variables

```
In [ ]: df.shape, df.columns.tolist()
```

3. Información general y valores nulos

```
In []: df.info()
    print("\nValores nulos por columna:")
    df.isna().sum()
```

4. Variables seleccionadas y tipología

- **Pregnancies**: *cuantitativa discreta* (conteo de embarazos; 0 es posible).
- **DiabetesPedigreeFunction (DPF)**: cuantitativa continua (índice de antecedentes familiares).
- Outcome: categórica binaria (0 = no diabetes, 1 = diabetes). Su media equivale a la prevalencia muestral.

5. Estadísticos descriptivos

6. Visualización

```
import matplotlib.pyplot as plt
df["Pregnancies"].dropna().plot(kind="hist", bins=30, alpha=0.8, title="Hist
plt.xlabel("Pregnancies"); plt.ylabel("Frecuencia"); plt.show()

df["DiabetesPedigreeFunction"].dropna().plot(kind="hist", bins=30, alpha=0.8
plt.xlabel("DiabetesPedigreeFunction"); plt.ylabel("Frecuencia"); plt.show()

df["Outcome"].value_counts().sort_index().plot(kind="bar", title="Distribuciplt.xlabel("Outcome"); plt.ylabel("Conteo"); plt.show()
```

7. Consultas

```
In [ ]: # Q1: Pacientes con ≥5 embarazos y Outcome=1
        q1 = (df.query("Pregnancies >= 5 and Outcome == 1")
                [["Pregnancies", "DiabetesPedigreeFunction", "Outcome"]]
                .sort_values(["Pregnancies","DiabetesPedigreeFunction"], ascending=F
        q1.head(10)
In [ ]: # Q2: Pr(Outcome=1) por categorías de Pregnancies
        preg_bins = [0,1,3,5,10,100]
        preg_labels = ["0","1-2","3-4","5-9","10+"]
        q2 = (df.assign(preg_cat=pd.cut(df["Pregnancies"], bins=preg_bins, labels=pr
                .groupby("preg_cat")["Outcome"].mean()
                .rename("Pr(Outcome=1)")).to frame()
        q2
In [ ]: # Q3: Pr(Outcome=1) por cuartiles de DPF
        q3 = (df.assign(dpf q=pd.qcut(df["DiabetesPedigreeFunction"], q=4, duplicate
                .groupby("dpf_q")["Outcome"].mean()
                .rename("Pr(Outcome=1)")).to_frame()
        q3
```

8. Conclusiones

a) Tipos y limpieza. Pregnancies es discreta (conteo),

DiabetesPedigreeFunction es **continua** (índice) y **Outcome** es **binaria** (0/1). Los ceros imposibles se trataron como faltantes en variables clínicas no analizadas aquí (Glucose, BloodPressure, SkinThickness, Insulin, BMI), evitando sesgos en estadísticas agregadas.

b) Rango y tendencia central.

- Pregnancies: mín 0, máx 17, media 3.85, mediana 3.00, DE 3.37, IQR 5.00. La media ≥ mediana sugiere asimetría a la derecha: abundan valores bajos con una cola de conteos altos.
- DiabetesPedigreeFunction: mín 0.078, máx 2.420, media 0.472, mediana 0.372, DE 0.331, IQR 0.382. También asimétrica a la derecha: muchos valores pequeños y algunos grandes.
- Outcome : prevalencia muestral ≈ 34.9% (la media de Outcome).

c) Asociación empírica con Outcome.

- Por categorías de embarazos (Pr(0utcome=1)):
- 0: 0.272
- 1–2: 0.258
- 3-4: 0.352
- 5-9: 0.492
- 10+: 0.588 Se observa un **patrón creciente**: a mayor número de embarazos, mayor proporción de casos positivos.

- Por cuartiles de DPF (Pr(Outcome=1)):
- (0.077, 0.244]: 0.255
- (0.244, 0.372]: 0.333
- (0.372, 0.626]: 0.323
- (0.626, 2.42]: 0.484 La proporción **aumenta de cuartil en cuartil**, coherente con que valores altos del índice familiar se asocian a mayor riesgo.

d) Lectura integrada y límites.

- Ambas variables (Pregnancies , DPF) muestran relación monótona creciente con Outcome , pero de magnitud moderada (fenómeno multifactorial).
- Posibles confusores (no modelados aquí): edad, IMC y glucosa; podrían explicar parte de los incrementos observados.
- La prevalencia reportada es **muestral**; no debe interpretarse como tasa poblacional sin muestreo representativo.

e) Recomendación inmediata.

Mantener estas variables en un modelo logístico base Outcome ~ Pregnancies
 + DPF y, si procede, ajustar por edad, IMC y glucosa para estimar efectos
 parciales.

Visualización y Análisis de Datos

Variables categóricas

```
In [ ]: import matplotlib.pyplot as plt
        # Barras para Outcome (única categórica estricta)
        datos_outcome = df['Outcome'].value_counts().sort_index()
        datos outcome.plot(kind='bar')
        plt.title('Distribución de Outcome (0=no, 1=sí)')
        plt.xlabel('Outcome'); plt.ylabel('Conteo')
        plt.show()
In []: import pandas as pd, numpy as np
        import matplotlib.pyplot as plt
        import seaborn as sns
        try:
        except NameError:
            import pathlib
            df = pd.read_csv(pathlib.Path('data/diabetes.csv'))
            for c in ['Glucose', 'BloodPressure', 'SkinThickness', 'Insulin', 'BMI']:
                if c in df.columns: df[c]=df[c].replace(0, np.nan)
```