Proyecto Integrador: Análisis Probabilístico del Clima en Seattle (2012)

Objetivo general:

Aplicar conocimientos de estadística y probabilidad para analizar el comportamiento del clima en Seattle, utilizando un enfoque basado en eventos, relaciones causales y visualizaciones. El análisis debe permitir generar recomendaciones basadas en datos para actividades al aire libre, campañas de marketing y gestión de riesgos climáticos.

Dataset base

Fuente CSV:

♦ https://raw.githubusercontent.com/vega/vega-datasets/main/data/seattle-weather.csv

```
python
CopiarEditar
import pandas as pd

# 1. Cargar y preparar el dataset
df = pd.read_csv("https://raw.githubusercontent.com/vega/vega-datasets/main/data/seattle-weather.csv")
df["date"] = pd.to_datetime(df["date"])
df["month"] = df["date"].dt.month
df["year"] = df["date"].dt.year
df["day"] = df["date"].dt.day
```

Retos Integradores

🦸 Reto 1 - Análisis de eventos climáticos extremos

✓ Propósito: Aplicar la definición de eventos y cálculo de probabilidades simples y condicionales.

Instrucciones:

- 1. Define los eventos:
 - o A: "precipitation ≥ 1"
 - O B: "weather == 'rain'"
 - O C: "temp max ≥ 25"
- 2. Calcula las probabilidades:
 - o P(A)P(A)P(A), P(B)P(B)P(B), P(C)P(C)P(C)
 - o $P(A|B)P(A \mid B)P(A|B)$, $P(A|C)P(A \mid C)P(A|C)$
- 3. Grafica:
- 4. Un gráfico de barras con la frecuencia mensual de días con precipitación ≥ 1.
- 5. Un **heatmap** de $P(A|BAC)P(A \setminus BAC)$ and P(A|BAC) por mes.

🧩 Reto 2 - Estacionalidad y comportamiento del clima

📌 Propósito: Estudiar cómo varían las condiciones climáticas a lo largo del año.

Instrucciones:

- 1. Calcula:
 - o La proporción de días "weather = 'sun'" para cada mes del año.
 - o El promedio mensual de precipitation y temp max.
- 2. Grafica:
 - o **3 lineas** (una para cada variable: sun_days, temp_max, precip) a lo largo de los 12 meses.
- 3. Interpreta:
 - o ¿Qué meses son más adecuados para eventos al aire libre?

🕏 Reto 3 - Muestreo y sesgo

✓ Propósito: Comparar una muestra aleatoria con una muestra sesgada para observar efectos en las conclusiones.

Instrucciones:

- 1. Toma dos muestras de tamaño 60:
 - o Aleatoria simple (sample(n=60))
 - o Sesgada: solo días con "temp_max ≥ 25"
- 2. Calcula para ambas:
 - o Media y varianza de precipitation
 - o Porcentaje de días sin lluvia (precipitation == 0)
- 3. Grafica:
 - o Boxplot comparativo entre ambas muestras.
- 4. Reflexiona:
 - o ¿Qué diferencia hay entre las muestras? ¿Qué riesgo implica un sesgo en la toma de decisiones?

🦸 Reto 4 - Comparación entre clima real e ideal

extstyle ext

Instrucciones:

- 1. Crea una columna "ideal precip" con valor 0.0 (sin lluvia).
- 2. Calcula:
 - o Media, varianza y desviación estándar de precipitation y ideal precip
- 3. Grafica:
 - o Un histograma y un kdeplot de ambas columnas.
- 4. Interpreta:
 - o ¿Cuán diferente es el clima real del ideal en Seattle?

🕏 Reto 5 - Regresión: ¿la temperatura predice precipitación?

Instrucciones:

- 1. Ajusta un modelo de regresión lineal:
 precipitation ~ temp_max
- 2. Reporta:
 - o Coeficiente de la pendiente
 - o Valor de R²
 - o Significancia estadística
- 3. Grafica:
 - o Un gráfico de dispersión + línea de regresión (sns.lmplot)
 - o Opcional: residuos
- 4. Evalúa:
 - o ¿Qué tan útil es este modelo para predecir si lloverá?

🦸 Reto 6 - Construcción de un árbol de probabilidad

🖈 Propósito: Descomponer eventos encadenados con probabilidad condicional.

Instrucciones:

- 1. Usa los siguientes niveles:
 - o Nivel 1: weather ∈ {sun, rain, fog}
 - o Nivel 2: temp max ≥ 25
 - o Nivel 3: precipitation ≥ 1
- 2. Calcula:
 - o Probabilidades conjuntas y condicionales:
 - Ej. P(precip \geq 1|weather='rain' Λ temp \geq 25)P(\text{precip \geq 1} \mid \text{weather='rain'} \land \text{temp \geq
 - 25}) P(precip ≥ 1|weather='rain' Atemp ≥ 25)
- 3. Crea:
 - o Un diagrama de árbol textual con ramas o una tabla que refleje los caminos.
- 4. Reflexiona:
 - o ¿Qué combinación de condiciones representa mayor riesgo climático?

🛠 Herramientas sugeridas

Herramienta Usos recomendados

pandas Filtrado, agrupamiento, cálculos de proporción seaborn, matplotlib Gráficos: barras, líneas, regresión, KDE statsmodels.formula.api Ajuste de modelos lineales (ols) numpy Cálculos adicionales (varianza, media)