```
# Cargar librerías
import pandas as pd
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt
```

Cargar datos

df = pd.read_csv('https://github.com/ET771/arte_analitica/raw/refs/heads/main/Social%20Media
df.head()

₹		Platform	Owner	Primary Usage	Country	Daily Time Spent (min)	Verified Account	Date Joined
	0	WhatsApp	Meta	Messaging	Switzerland	113.94	Yes	2019-03- 03
	1	WeChat	Tencent	Messaging and social media	Madagascar	49.63	Yes	2023-09- 21
	2	Snapchat	Snap Inc.	Multimedia messaging	Pitcairn Islands	29.01	Yes	2020-12- 13

```
# Dimensiones y tipos de datos
print("Filas y columnas:", df.shape)
df.info()
```

Comprobación de valores faltantes
print("\nValores faltantes por columna:")
print(df.isnull().sum())

Filas y columnas: (10000, 7)
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 10000 entries, 0 to 9999
Data columns (total 7 columns):

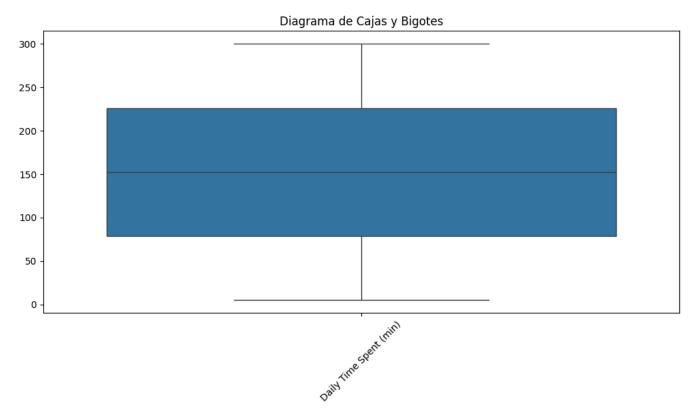
#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	Platform	10000 non-null	object
1	Owner	10000 non-null	object
2	Primary Usage	10000 non-null	object
3	Country	10000 non-null	object
4	Daily Time Spent (min)	10000 non-null	float64
5	Verified Account	10000 non-null	object
6	Date Joined	10000 non-null	object

dtypes: float64(1), object(6)
memory usage: 547.0+ KB

Valores faltantes por columna:
Platform 0
Owner 0
Primary Usage 0
Country 0

```
Daily Time Spent (min)
     Verified Account
     Date Joined
     dtype: int64
# Rango mínimo y máximo por variable numérica
for col in df.select_dtypes(include='number').columns:
    print(f"{col} -> Min: {df[col].min()} | Max: {df[col].max()}")
→ Daily Time Spent (min) -> Mín: 5.02 | Máx: 300.0
# Media, mediana y desviación estándar
for col in df.select_dtypes(include='number').columns:
    print(f"\n{col}")
    print("Media:", df[col].mean())
    print("Mediana:", df[col].median())
    print("Desviación estándar:", df[col].std())
→
     Daily Time Spent (min)
     Media: 152.21114500000002
     Mediana: 152.735
     Desviación estándar: 85.14274960911294
# Diagrama para identificar outliers y distribución
plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.boxplot(data=df.select_dtypes(include='number'))
plt.title("Diagrama de Cajas y Bigotes")
plt.xticks(rotation=45)
plt.tight_layout()
plt.show()
```

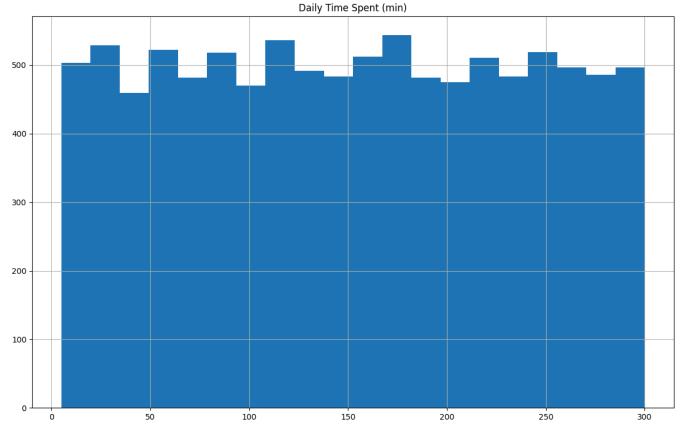




```
# Histograma para distribución de frecuencias
df.select_dtypes(include='number').hist(figsize=(12, 8), bins=20)
plt.suptitle("Histogramas de Variables Numéricas")
plt.tight_layout()
plt.show()
```



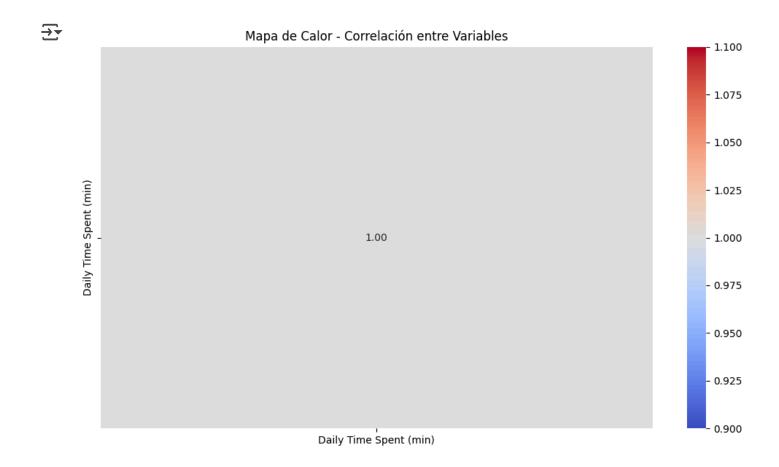
Histogramas de Variables Numéricas



```
# Cálculo de correlaciones entre variables numéricas
# Selecting only numeric columns for correlation calculation
numeric_df = df.select_dtypes(include='number')
correlation_matrix = numeric_df.corr()
print(correlation_matrix)
```

Daily Time Spent (min)
Daily Time Spent (min)
1.0

```
# Representación gráfica de las correlaciones
plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.heatmap(correlation_matrix, annot=True, cmap='coolwarm', fmt=".2f")
plt.title("Mapa de Calor - Correlación entre Variables")
plt.tight_layout()
plt.show()
```



Double-click (or enter) to edit

Conclusión El análisis de correlación revela que el uso diario de Twitter está débil pero positivamente correlacionado con el de LinkedIn, especialmente en días laborales. Esta relación sugiere que los picos de actividad en Twitter pueden coincidir con eventos informativos o laborales, como noticias económicas, lanzamientos corporativos o conferencias, que también impulsan la participación en LinkedIn asumiendo esto, el comportamiento profesional e

informativo digital podría estar más entrelazado de lo que se asume, mostrando que ciertas plataformas actúan como reflejos indirectos del entorno laboral diario.

Double-click (or optor) to adit