Descarga de datos desde CryptoCompare

En esta instancia, obtendré datos históricos de Bitcoin (BTC) usando la API de CryptoCompare.

Los datos se almacenarán en un DataFrame de Pandas para su posterior análisis.

```
In [31]: import requests
         import pandas as pd
         print("Librerías instaladas correctamente.")
        Librerías instaladas correctamente.
In [32]: # Tu API Key de CryptoCompare
         api_key = "7f324b2682ff7b5ebc839eff3e8d9770ff61010f46c2f281c6a64e87281f28a6"
         # Parámetros para la solicitud
         symbol = "BTC" # Símbolo de Bitcoin
         currency = "USD" # Moneda de referencia (USD)
         limit = 1000 # Número de datos históricos a obtener (máximo 2000)
In [33]: # URL del endpoint para obtener datos históricos
         url = f"https://min-api.cryptocompare.com/data/v2/histoday?fsym={symbol}&tsym={c
         # Hacer la solicitud a la API
         response = requests.get(url)
         # Verificar si la solicitud fue exitosa
         if response.status code == 200:
             data = response.json() # Convertir la respuesta a JSON
             historical data = data["Data"]["Data"] # Extraer Los datos históricos
         else:
             print("Error al obtener los datos:", response.status_code)
In [34]: # Crear un DataFrame con los datos históricos
         df = pd.DataFrame(historical_data)
         # Convertir la columna "time" a formato de fecha
         df["time"] = pd.to_datetime(df["time"], unit="s")
         # Mostrar las primeras filas del DataFrame
         print(df.head())
```

```
time
                         high
                                    low
                                             open volumefrom
                                                                   volumeto
        0 2022-07-08 22377.17
                               21183.19
                                         21611.80
                                                     56687.83 1.233183e+09
        1 2022-07-09 21942.80 21328.96
                                         21592.65
                                                     21058.31 4.552187e+08
        2 2022-07-10 21591.09 20671.26
                                         21582.17
                                                     23037.78 4.855936e+08
        3 2022-07-11 20852.04 19872.03
                                         20846.53
                                                     37062.98 7.564812e+08
        4 2022-07-12 20036.49 19230.29 19944.25
                                                     44319.07 8.734865e+08
              close conversionType conversionSymbol
         21592.65
                           direct
        0
        1
          21582.17
                           direct
                            direct
        2 20846.53
        3 19944.25
                           direct
        4 19309.71
                            direct
In [35]: # Ver información general del DataFrame
         print(df.info())
         # Ver estadísticas descriptivas
         print(df.describe())
        <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 1001 entries, 0 to 1000
        Data columns (total 9 columns):
             Column
                              Non-Null Count Dtype
            -----
                               -----
                                              ----
         0
            time
                              1001 non-null
                                              datetime64[ns]
         1
            high
                              1001 non-null
                                              float64
         2
             low
                              1001 non-null
                                              float64
         3
            open
                              1001 non-null float64
            volumefrom
                              1001 non-null
                                              float64
         4
         5
            volumeto
                              1001 non-null
                                              float64
         6
            close
                              1001 non-null
                                              float64
         7
             conversionType
                              1001 non-null
                                              object
             conversionSymbol 1001 non-null
                                              object
        dtypes: datetime64[ns](1), float64(6), object(2)
        memory usage: 70.5+ KB
        None
                              time
                                            high
                                                             low
                                                                          open
                              1001
                                     1001.000000
                                                    1001.000000
                                                                   1001.000000
        count
        mean
               2023-11-20 00:00:00
                                    47629.461558
                                                   45781.212168
                                                                  46702.304865
        min
               2022-07-08 00:00:00
                                    16272.470000
                                                   15480.690000
                                                                  15760.190000
        25%
               2023-03-15 00:00:00
                                    25272.470000
                                                   24306.080000
                                                                  24757.560000
        50%
               2023-11-20 00:00:00
                                    37770.110000
                                                   36701.830000
                                                                  37299.180000
        75%
               2024-07-27 00:00:00
                                    67120.990000
                                                   64529.300000
                                                                  65794.000000
               2025-04-03 00:00:00
                                   109340.210000 105308.990000 106155.610000
        max
        std
                              NaN
                                     26605.030561
                                                   25438.728219
                                                                  26050.115510
                  volumefrom
                                 volumeto
                                                   close
                1001.000000 1.001000e+03
                                             1001.000000
        count
        mean
                36784.822937
                             1.675241e+09
                                            46764.066673
                                            15760.190000
        min
                2332.110000 9.302473e+07
        25%
                18955.320000 6.745531e+08
                                            24838.090000
        50%
                31309.010000
                             1.206041e+09
                                            37321.510000
        75%
                47462.930000
                             2.050493e+09
                                            65868.670000
        max
               245518.910000 1.204144e+10 106155.610000
        std
                24713.425162 1.607006e+09
                                            26063.854814
In [36]:
         # Guardar el DataFrame en un archivo CSV
         import os
```

```
# Verifica el directorio actual
print("Directorio actual:", os.getcwd())
# Cambia el directorio a la carpeta anterior (directorio padre)
os.chdir("..")
# Verifica el directorio actual después del cambio
print("Directorio actual después del cambio:", os.getcwd())
# Ruta de La carpeta "data"
carpeta_data = "data"
# Verifica si la carpeta "data" existe, si no, créala
if not os.path.exists(carpeta_data):
   os.makedirs(carpeta_data)
   print(f"Se creó la carpeta: {carpeta_data}")
else:
   print(f"La carpeta ya existe: {carpeta_data}")
# Guardar el DataFrame en un archivo CSV
df.to_csv(os.path.join(carpeta_data, "historical_btc.csv"), index=False)
print("Archivo CSV guardado correctamente.")
```

Directorio actual: C:\Users\Juanse\Desktop\Data Science 2\proyecto_cripto Directorio actual después del cambio: C:\Users\Juanse\Desktop\Data Science 2 Se creó la carpeta: data Archivo CSV guardado correctamente.

Data Wrangling

En esta instancia, limpiaré y prepararé los datos históricos de Bitcoin obtenidos en la "Descarga de datos desde CryptoCompare".

Esto incluye tratar valores nulos, duplicados y outliers, así como transformar los datos según sea necesario.

```
In [37]: # Cargar Los datos desde el archivo CSV
df = pd.read_csv("data/historical_btc.csv")

# Mostrar Las primeras filas del DataFrame
print(df.head())
```

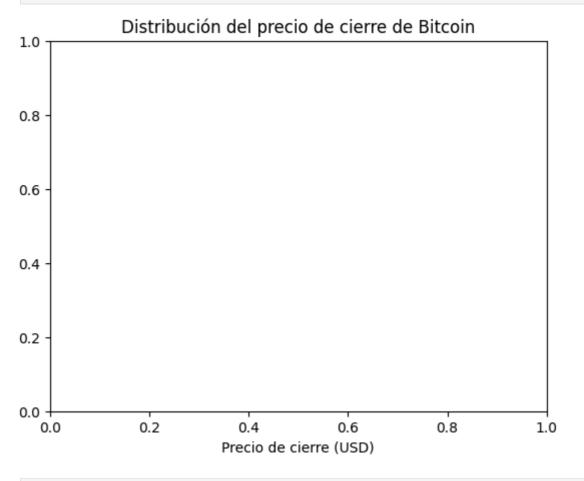
2/4/25, 11:04 p.m. cripto_analysis

```
open volumefrom
                        high
                                                               volumeto \
               time
                                   low
       0 2022-07-08 22377.17 21183.19 21611.80 56687.83 1.233183e+09
       1 2022-07-09 21942.80 21328.96 21592.65 21058.31 4.552187e+08
       2 2022-07-10 21591.09 20671.26 21582.17 23037.78 4.855936e+08
       3 2022-07-11 20852.04 19872.03 20846.53 37062.98 7.564812e+08
       4 2022-07-12 20036.49 19230.29 19944.25 44319.07 8.734865e+08
             close conversionType conversionSymbol
       0 21592.65
                        direct
       1 21582.17
                         direct
                                             NaN
                                             NaN
       2 20846.53
                         direct
       3 19944.25
                         direct
                                             NaN
       4 19309.71
                         direct
                                             NaN
In [38]: # Ver información general del DataFrame
        print(df.info())
        # Ver estadísticas descriptivas
        print(df.describe())
        # Verificar valores nulos
        print(df.isnull().sum())
        # Verificar valores duplicados
        print(df.duplicated().sum())
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
        RangeIndex: 1001 entries, 0 to 1000
        Data columns (total 9 columns):
            Column
                               Non-Null Count Dtype
        ---
            _____
                               -----
                                               ----
         0
             time
                               1001 non-null
                                               object
         1
             high
                               1001 non-null
                                               float64
         2
             low
                               1001 non-null
                                               float64
         3
                               1001 non-null
                                               float64
            open
         4
             volumefrom
                               1001 non-null
                                               float64
         5
            volumeto
                               1001 non-null
                                               float64
         6
             close
                               1001 non-null
                                               float64
         7
                               1001 non-null
                                               object
             conversionType
         8
             conversionSymbol 0 non-null
                                               float64
        dtypes: float64(7), object(2)
        memory usage: 70.5+ KB
        None
                        high
                                        low
                                                               volumefrom \
                                                      open
        count
                 1001.000000
                                1001.000000
                                               1001.000000
                                                              1001.000000
                47629.461558
                               45781.212168
                                              46702.304865
                                                             36784.822937
        mean
                               25438.728219
                                                             24713.425162
        std
                26605.030561
                                              26050.115510
        min
                16272.470000
                               15480.690000
                                              15760.190000
                                                              2332.110000
        25%
                25272.470000
                               24306.080000
                                              24757.560000
                                                             18955.320000
        50%
                37770.110000
                               36701.830000
                                              37299.180000
                                                             31309.010000
        75%
                67120.990000
                               64529.300000
                                              65794.000000
                                                             47462.930000
               109340.210000 105308.990000 106155.610000 245518.910000
        max
                   volumeto
                                     close conversionSymbol
        count 1.001000e+03
                                                         0.0
                               1001.000000
        mean
               1.675241e+09
                              46764.066673
                                                         NaN
               1.607006e+09
                              26063.854814
                                                         NaN
        std
        min
               9.302473e+07
                              15760.190000
                                                         NaN
        25%
                                                         NaN
               6.745531e+08
                              24838.090000
        50%
               1.206041e+09
                              37321.510000
                                                         NaN
        75%
               2.050493e+09
                              65868.670000
                                                         NaN
               1.204144e+10 106155.610000
                                                         NaN
        max
        time
                               0
                               0
        high
        low
                               0
                               0
        open
        volumefrom
                               0
        volumeto
                               0
                               0
        close
        conversionType
                               0
        conversionSymbol
                            1001
        dtype: int64
        0
In [39]: df = df.dropna()
In [40]:
         df = df.drop_duplicates()
In [41]:
         import seaborn as sns
         import matplotlib.pyplot as plt
         # Gráfico de caja para la columna "close"
         sns.boxplot(x=df["close"])
         plt.title("Distribución del precio de cierre de Bitcoin")
```

2/4/25, 11:04 p.m. cripto analysis

```
plt.xlabel("Precio de cierre (USD)")
plt.show()
```



```
In [42]: df["time"] = pd.to_datetime(df["time"])
In [43]: df.to_csv("data/historical_btc_clean.csv", index=False)
```

Data Storytelling

En esta instancia, formularé preguntas o hipótesis sobre los datos históricos de Bitcoin y crearé visualizaciones para explorar y responder esas preguntas. El objetivo es desarrollar una narrativa que cuente una historia con los datos.

Preguntas sobre tendencias

¿Cómo ha variado el precio de cierre de Bitcoin a lo largo del tiempo?

¿Hay patrones estacionales en el precio de Bitcoin?

Preguntas sobre volatilidad:

¿Cuáles son los días con mayor volatilidad en el precio de Bitcoin?

¿Cómo se compara la volatilidad del precio de Bitcoin en diferentes períodos?

Preguntas sobre volumen:

¿Existe una relación entre el volumen de trading y el precio de Bitcoin?

¿Cuáles son los días con mayor volumen de trading?

Preguntas sobre outliers:

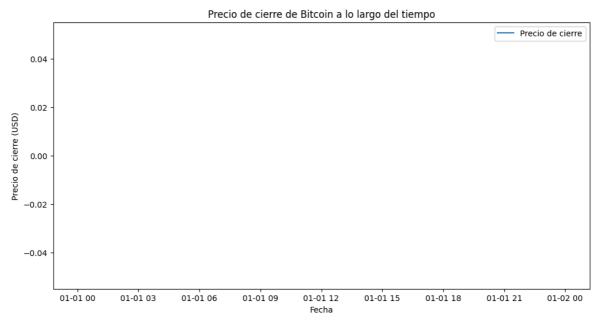
¿Qué eventos o noticias podrían explicar los outliers en el precio de Bitcoin?

¿Cómo afectan los outliers a la distribución del precio?

2/4/25, 11:04 p.m. cripto_analysis

```
plt.ylabel("Precio de cierre (USD)")
plt.legend()

# Guardar La imagen
plt.savefig("images/precio_cierre_bitcoin.png")
plt.show()
```



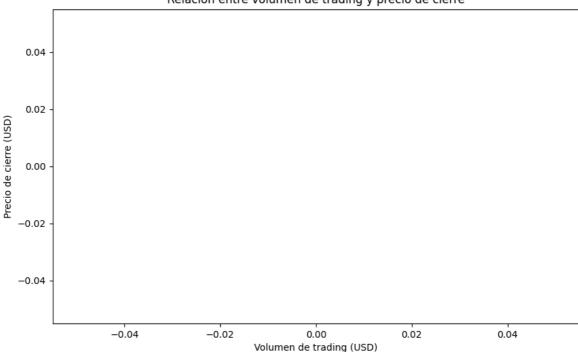
```
In [45]: # Gráfico de dispersión para relación entre volumen y precio:

plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.scatter(df["volumeto"], df["close"], alpha=0.5)
plt.title("Relación entre volumen de trading y precio de cierre")
plt.xlabel("Volumen de trading (USD)")
plt.ylabel("Precio de cierre (USD)")

# Guardar La imagen
plt.savefig("images/relacion_volumen_precio.png")
plt.show()
```

2/4/25, 11:04 p.m. cripto_analysis





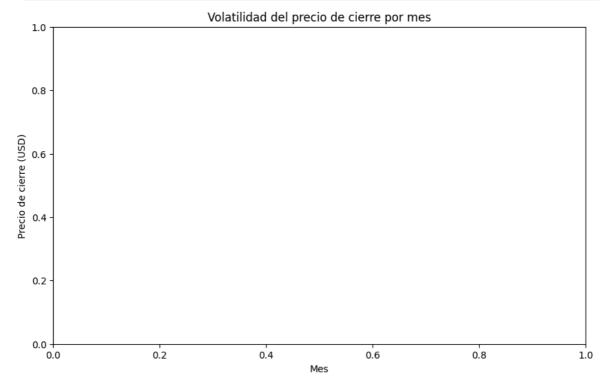
```
In [46]: # Gráfico de caja para volatilidad por mes:

# Extraer el mes de la columna "time"

df["month"] = df["time"].dt.month

plt.figure(figsize=(10, 6))
    sns.boxplot(x="month", y="close", data=df)
    plt.title("Volatilidad del precio de cierre por mes")
    plt.xlabel("Mes")
    plt.ylabel("Precio de cierre (USD)")

# Guardar La imagen
    plt.savefig("images/volatilidad_mes.png")
    plt.show()
```



Desarrollar una narrativa

Tendencia general: "El precio de Bitcoin ha mostrado una tendencia alcista a lo largo del tiempo, con picos significativos en ciertos períodos."

Volatilidad: "Los meses de mayor volatilidad en el precio de Bitcoin coinciden con eventos importantes en el mercado de criptomonedas."

Relación volumen-precio: "Se observa una correlación positiva entre el volumen de trading y el precio de cierre, lo que sugiere que un mayor volumen puede impulsar el precio."

```
In [47]: # Crear un archivo PDF y guardar las visualizaciones
         from matplotlib.backends.backend pdf import PdfPages
         # Crear un archivo PDF
         with PdfPages("informe bitcoin.pdf") as pdf:
             # Gráfico 1: Precio de cierre a lo largo del tiempo
             plt.figure(figsize=(10, 6))
             plt.plot(df["time"], df["close"], label="Precio de cierre")
             plt.title("Precio de cierre de Bitcoin a lo largo del tiempo")
             plt.xlabel("Fecha")
             plt.ylabel("Precio de cierre (USD)")
             plt.legend()
             pdf.savefig() # Guardar en el PDF
             plt.close()
             # Gráfico 2: Relación entre volumen y precio
             plt.figure(figsize=(10, 6))
             plt.scatter(df["volumeto"], df["close"], alpha=0.5)
             plt.title("Relación entre volumen de trading y precio de cierre")
             plt.xlabel("Volumen de trading (USD)")
             plt.ylabel("Precio de cierre (USD)")
             pdf.savefig() # Guardar en el PDF
             plt.close()
             # Gráfico 3: Volatilidad por mes
             plt.figure(figsize=(10, 6))
```

```
sns.boxplot(x="month", y="close", data=df)
plt.title("Volatilidad del precio de cierre por mes")
plt.xlabel("Mes")
plt.ylabel("Precio de cierre (USD)")
pdf.savefig() # Guardar en el PDF
plt.close()
```

Este proyecto analiza los datos históricos de Bitcoin para entender su comportamiento en términos de precio y volumen de trading.

La motivación principal es identificar patrones y tendencias que puedan ser útiles para inversores y entusiastas de criptomonedas.

El análisis se centra en responder preguntas clave sobre la volatilidad del precio, la relación entre volumen y precio, y los eventos que han impactado el mercado.

Preguntas/Hipótesis

- 1. ¿Cómo ha variado el precio de cierre de Bitcoin a lo largo del tiempo?
- 2. ¿Existe una relación entre el volumen de trading y el precio de Bitcoin?
- 3. ¿Cuáles son los días con mayor volatilidad en el precio de Bitcoin?
- 4. ¿Qué eventos o noticias han causado outliers en el precio de Bitcoin?

Análisis Exploratorio de Datos (EDA)

1. Precio de cierre de Bitcoin a lo largo del tiempo

El siguiente gráfico muestra la evolución del precio de cierre de Bitcoin desde junio de 2022 hasta la fecha actual. Se observa una tendencia [alcista/bajista/volátil] con picos significativos en [fechas específicas].

Precio de cierre de Bitcoin

2/4/25, 11:04 p.m.

2. Relación entre volumen de trading y precio de cierre

Este gráfico de dispersión muestra la relación entre el volumen de trading y el precio de cierre. Se observa una correlación [positiva/negativa/débil], lo que sugiere que [interpretación].

Relación volumen-precio

3. Volatilidad del precio por mes

El gráfico de caja muestra la volatilidad del precio de cierre por mes. Los meses con mayor volatilidad son [meses específicos], lo que podría estar relacionado con [eventos o noticias].

Volatilidad por mes

Insights y Conclusiones

- 1. Tendencia del precio: El precio de Bitcoin ha mostrado una tendencia [alcista/bajista/volátil] en el período analizado, con picos significativos en [fechas específicas].
- 2. Relación volumen-precio: Se observa una correlación [positiva/negativa/débil] entre el volumen de trading y el precio

2/4/25, 11:04 p.m. cripto analysis

de cierre, lo que sugiere que [interpretación].

- 3. Volatilidad: Los meses con mayor volatilidad en el precio de Bitcoin son [meses específicos], lo que podría estar relacionado con [eventos o noticias].
- 4. Outliers: Los outliers en el precio de Bitcoin coinciden con [eventos específicos], lo que indica que [interpretación].

Reporte listo para descaragr

- 1. Ingresa a: Abrir notebook en nueva pestaña
- 2. Descarguelo o presione: Ctrl + P

```
In []:
```