

# Python para el Análisis de Datos. Proyecto Final (MEBDS)

Realizado por: *Rodrigo de la Nuez Moraleda y Marcos Castro Cacho*

## Descripción de cómo se ha afrontado el proyecto y por qué.

Este proyecto se ha llevado a cabo con el objetivo de aplicar y profundizar en los conocimientos adquiridos en la asignatura *Python para el Análisis de Datos*. Combinando el aprendizaje académico con nuestra propia investigación de librerías y herramientas externas, hemos creado una aplicación que permite analizar datos reales y actualizados de los precios de distintos pares de divisas.

Para ello se ha creado una interfaz interactiva que permite crear un gráfico de velas, junto con varios indicadores bursátiles, a partir de la información OHLC de un par de divisas específico, el intervalo de tiempo usado para la agregación y, opcionalmente, un marco temporal que acote los resultados.

El proceso que se ha seguido para afrontar el proyecto y llevar a cabo el desarrollo del programa creado se puede dividir en varias fases. En primer lugar, estudiamos los datos devueltos por la API de Kraken para el par ETH/USDT con el objetivo de comprender la estructura de los mismos, así como la mejor manera de manipularlos para lograr nuestros objetivos. Tras ello, utilizamos *webscraping* para obtener todos los pares de divisas disponibles en la API y tener capacidad de elección entre estas opciones.

Para la representación gráfica de la cotización de las divisas y los indicadores calculados, se hicieron pruebas con distintas librerías (`matplotlib`, `mplfinance`); pero finalmente optamos por utilizar `plotly` para ello. Por último, estudiamos como utilizar `streamlit` para ofrecer al usuario una experiencia interactiva. Tras este punto, centramos nuestros esfuerzos en refinar nuestro código (añadir nuevas funcionalidades, mejorar el proceso y la estructura, comentar su funcionamiento, etc.), agregar pruebas que nos permitan evaluar la corrección de nuestro programa, estudiar la reproducción de nuestro entorno a través de distintas herramientas y documentar de todo el proceso en esta memoria.

## Descripción de la estructura del código y estructura de ficheros.

Nuestro programa necesita de tres ficheros distintos para su correcta ejecución:

- `graphs.py`, que contiene la `class Graph` con métodos para la obtención de los datos y la representación gráfica de los mismos (junto con los indicadores asociados), según el par de divisas, el intervalo de agregación y el marco temporal seleccionados.
- `front.py`, que contiene la `class Front`. Esta crea la interaz de usuario con la que se puede interactuar, de forma que la información mostrada coincida con la seleccionada, haciendo uso de los *widgets* y botones que `streamlit` proporciona para la rápida y fácil creación de aplicaciones web.
- `main.py`, que contiene el código necesario para la ejecución de la aplicación.

Estos ficheros deben encontrarse en el mismo directorio para que el programa pueda acceder a las distintas funcionalidades que han sido creadas sin la aparición de excepciones. Contamos, además, con un fichero `tests.py` para la ejecución de las pruebas de software creadas; un fichero `requirements.txt` para poder instalar fácilmente todas las librerías necesarias, con las versiones adecuadas. para la ejecución del código; un fichero `setup.py` ([añadir descripción](#)) y un fichero `dockerfile` ([añadir descripción](#)).

## Descripción de la forma de ejecución del código.

El comando `streamlit run main.py` permite la ejecución del programa desde su directorio.

Se puede acceder a la aplicacion directamente en <https://13vhpftnhq75225rcpsappc.streamlit.app>.

# 1 Lectura y representación del movimiento del par de monedas

(añadir descripción)

## 1.1 Descarga de los datos

Para la descarga de los datos contábamos con las siguientes posibilidades: utilizar la librería **krakenex**, hacer una descarga directa a través de **pandas** o descargar directamente el **.csv** y utilizar el archivo de forma local. Debido a que de estas tres opciones la única que permite recoger información de distintos pares de divisas para crear una herramienta interactiva es la primera de ellas, nuestro programa lleva a cabo esta fase del proceso a través de una consulta a la API de Kraken usando la librería **krakenex**.

En la **class** **Graph** del fichero **graphs.py**, inicializamos el cliente de Kraken para hacer una llamada al endpoint publico OHLC con la función **def obtain\_data(self)** y almacenamos en un dataframe de **pandas** toda la información recogida en la consulta para la selección escogida por el usuario.

Esta clase se inicializa como se muestra en el siguiente fragmento del código:

---

```
class Graph:

    # Constructor for initializing a Graph instance
    def __init__(self, pair='XETHZUSD', interval=1440, divisor=1,
                  since=None, until=None):

        self.pair = pair           # The currency pair to be analyzed
        self.interval = interval   # Time interval for each data point in minutes
        self.divisor = divisor     # Divisor for interval adjustment
        self.since = since        # Start of the time window
        self.until = until        # Time limit for the time window
```

---

Para la obtención de datos a través de la consulta a la API, se requieren los siguientes argumentos:

- **pair**. Denota el identificador del par de divisas para el cual se extraerán datos. Para ofrecer al usuario la posibilidad de elegir entre todos los pares de divisas para los que Kraken tiene información, hemos usado la librería **requests** para crear en **front.py** una función **def get\_kraken\_pairs()** que guarda en la tupla **kraken\_pairs** todos los pares de divisas disponibles a través del endpoint público [AssetPairs](#).

---

```
# Import the requests library for HTTP request handling
import requests

# Retrieves all available currency pairs from the Kraken API
def get_kraken_pairs():

    # Endpoint URL for fetching Kraken currency pairs
    url = 'https://api.kraken.com/0/public/AssetPairs'

    # Send a GET request to the Kraken API
    response = requests.get(url)

    # Convert the response to JSON format
    response_json = response.json()
```

```

# Extract currency pair identifiers from the JSON data
pairs = response_json['result'].keys()

# Return the currency pairs as a tuple
return tuple(pairs)

# Get and store the list of currency pairs available on Kraken
kraken_pairs = get_kraken_pairs()

```

---

Para seleccionar un par de divisas de entre los disponibles, hemos utilizado **streamlit** para generar un menú dropdown en la aplicación (importamos esta librería como sigue: **import streamlit as st**).

---

```

class Front:
    [...]

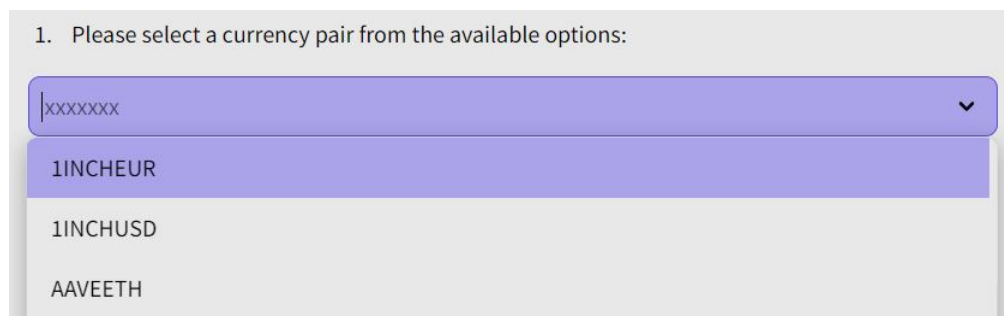
    # Method to create user input interfaces , including dropdowns and buttons
    def select_boxes(self):
        # Prompt user to select a currency pair from the pairs retrieved
        st.write("1. Please select a currency pair from the available options:")

        # Dropdown menu for selecting a currency pair
        self.currency_pair = st.selectbox(
            label = 'placeholder',          # Streamlit's selectbox requires a label
            options = kraken_pairs,        # List of currency pairs from Kraken
            index = None,                  # Index of the preselected option
            placeholder = "xxxxxxx",       # Placeholder text in the dropdown
            label_visibility = "collapsed"
        )

```

---

Así se vería el menú dropdown en la aplicación creada con **streamlit**:



- **interval**. Denota el intervalo de tiempo (en minutos) que se utiliza para la agregación, es decir, cada vela del gráfico generado contará con datos de tantos minutos como el valor de **interval**. Para este atributo ofrecemos dos opciones al usuario: seleccionar entre los intervalos de tiempo más comunes (para los que **krakenex** ofrece datos con una consulta directa y así se indica en la [documentación](#)) o escribir el valor del intervalo que desea seleccionar como un número entero entre 1 y 43200 (1 mes).

---

```
# A dictionary mapping time intervals to their durations in minutes
intervals = {"1m":1, "5m":5, "15m":15, "30m":30, "1h":60, "4h":240,
             "1d":1440, "1w":10080, "2w":21600}

# Separate lists of interval labels and their corresponding durations
keys, options = intervals.keys(), intervals.values()
```

---

Si el intervalo toma un valor a elección del usuario, utilizamos la función `def find_largest_interval(n)` en `front.py` para realizar la consulta con el mayor divisor de entre los intervalos predeterminados del entero introducido. La función `def aggregate_intervals(interval, df)` en `graphs.py` permite la agregación de los distintos campos según el intervalo que el usuario ha seleccionado desde la aplicación.

---

```
# Finds the largest duration in 'options' that is a divisor of n
def find_largest_divisor(n):
    # Filters durations that are divisors of n
    valid_divisors = [d for d in options if n % d == 0]

    # Returns the largest divisor found
    return max(valid_divisors)
```

---

Llevamos a cabo este proceso ya que la consulta a la API de Kraken solamente acepta los intervalos de `options` y devuelve una respuesta con un límite de tamaño de 720 intervalos por consulta, por lo que buscamos el intervalo que nos permita contar con más información tras la agregación. Debido a esta limitación, al realizar ciertas agregaciones obtendremos unos pocos valores en nuestras gráficas. Este problema se podría solucionar realizando múltiples consultas a la API y juntando las respuestas a las distintas consultas antes de realizar la agregación. Sin embargo, esto no es posible pues, al hacer varias consultas de forma muy seguida, recogemos el siguiente mensaje de error que indica que se han realizado demasiadas consultas a la API.

---

```
There was an error with the API call
An error occurred: ['EGeneral:Too many requests']
```

---

Para la selección del intervalo entre las distintas opciones, hemos creado un conjunto de botones y un objeto `number_input` de `streamlit` que únicamente acepta números enteros entre 1 y 43200 (ambos incluidos). Además, utilizamos el diccionario `st.session_state` para almacenar la selección del intervalo y que no se pierda su valor a lo largo del tiempo en la aplicación de `streamlit` creada.

---

```
class Front:
    def __init__(self):
        [...]
        # Retrieve or initialize the selected time interval for each candle
        st.session_state['selected_option'] =
            st.session_state.get("selected_option", None)

        st.session_state['is_custom_interval'] =
            st.session_state.get("is_custom_interval", None)

        # Retrieve or initialize the customized time interval for each candle
        st.session_state['custom_interval'] =
            st.session_state.get("custom_interval", None)
```

---

```

# Store the time interval for each candle from the session state
self.time_interval = st.session_state['selected_option']
[...]

def select_boxes(self):
    [...]

    st.markdown("2. Choose a time interval for the candles from
                the most commonly used options..." +
                f"""
                <style>
                div.stButton > button {{
                width: 100%;
                }}
                </style>""", unsafe_allow_html=True )

# Generate a row of buttons for selecting time intervals
columns = st.columns(len(keys))
for i, key in enumerate(keys):
    with columns[i]:
        button_key = f"button--{key}"
        if st.button(key, key=button_key):
            # Sets the selected time interval
            self.time_interval = int(intervals[key])

            # Updates the different values stored in the session state
            st.session_state['selected_option'] = self.time_interval
            st.session_state['is_custom_interval'] = None
            st.session_state['custom_interval'] = None

# Button for allowing custom time interval input
if st.button("...or enter a custom time interval (in minutes)", key="Other"):
    st.session_state['is_custom_interval'] =
        not st.session_state['is_custom_interval']

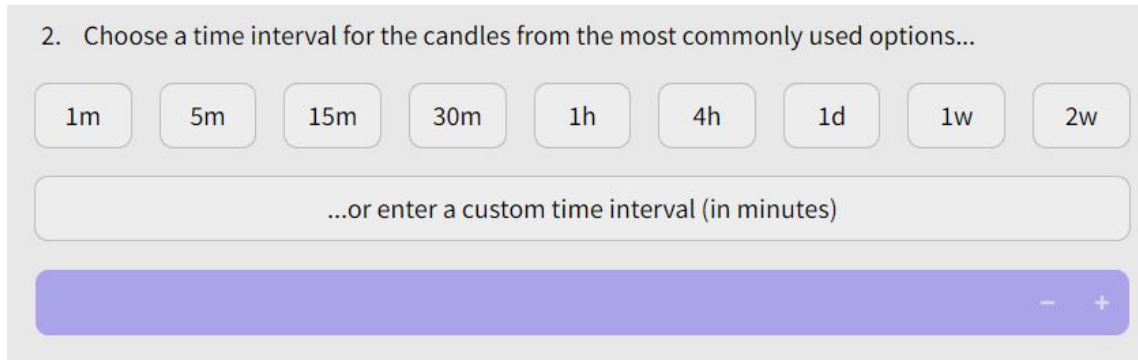
# Input field for custom time interval in minutes
if st.session_state['is_custom_interval']:
    st.session_state['custom_interval'] = st.number_input('Custom interval',
        min_value=1, max_value=43200, step=1,
        value=None, label_visibility='collapsed')

# Update the time interval with the custom input
if st.session_state['custom_interval'] is not None:
    self.time_interval = st.session_state['custom_interval']
    st.session_state['selected_option'] = st.session_state['custom_interval']

[...]
```

---

Así se verían el conjunto de botones y el `number_input` en la aplicación creada con `streamlit`:



- **since**. Denota el tiempo para el cual se toman los primeros datos en la consulta, es un número entero que se corresponde con un timestamp de Unix. Este valor es el número de segundos transcurridos desde la medianoche UTC del 1 de enero de 1970. Por ejemplo, el timestamp Unix "1548111600" se correspondería con la fecha y hora "2019-01-21 23:00:00 UTC". Cabe destacar que si el tiempo introducido es anterior al primero de los 720 intervalos devueltos por la API, esta funcionalidad no empezará en el tiempo indicado sino en el primero de esos 720 intervalos.

Además, hemos buscado acotar la última fecha para la que se muestran datos y, dado que `krakenex` no cuenta con dicha funcionalidad, hemos añadido un atributo `until` a la `class Graph` con el que aplicamos un filtro tras la obtención de los datos. Para la selección de los valores de `since` y `until`, hemos usado las funcionalidades de `streamlit` para crear dos objetos `expander` con un `date_input` cada uno.

---

```
class Front:
    def __init__(self):
        [...]
        # Initialize since and until attributes
        self.since, self.until = None, None

    def select_boxes(self):
        [...]
        st.markdown("3. Optionally, choose a time window within
                     the range of the original selection:")

        # Date picker for selecting the start date
        columns0, columns1 = st.columns([1, 1])
        with columns0:
            with st.expander("Start Date", expanded=True):
                self.since = st.date_input('start', value=None,
                                           label_visibility = "collapsed")
                if self.since is not None:
                    # Convert date to datetime
                    self.since = datetime.datetime.combine(self.since,
                                                           datetime.datetime.min.time())
                    self.since = datetime.datetime.strptime(str(self.since),
                                                            "%Y-%m-%d %H:%M:%S").timestamp()
```

```

with columns1:
    with st.expander("End Date", expanded=True):
        self.until = st.date_input('end', value=None,
                                    label_visibility = "collapsed")
        if self.until is not None:
            # Convert date to datetime
            self.until = datetime.datetime.combine(self.until,
                                                    datetime.datetime.min.time())
            self.until = datetime.datetime.strptime(str(self.until),
                                                    "%Y-%m-%d %H:%M:%S").timestamp()

```

Así se verían los objetos `expander` con el `date_input` en la aplicación creada con `streamlit`:

The screenshot shows a Streamlit application interface. At the top, there is a section header: "3. Optionally, choose a time interval within the range of the original selection:". Below this header, there are two side-by-side date input fields. Each field is contained within a light gray box with a title and an upward arrow icon. The left box is titled "Start Date" and contains a purple input field with the placeholder text "YYYY/MM/DD". The right box is titled "End Date" and contains a similar purple input field with the placeholder text "YYYY/MM/DD".

Con los inputs mencionados, en `def obtain_function(pair, interval, divisor, since, until)` se lleva a cabo la consulta con la que se recuperan los datos en formato JSON, con dos campos `response` y `error`. En caso de haber algún problema con la llamada a la API, se recoge la excepción en el campo `error` y, de no ser así, el campo `response` a su vez guarda la información de los campos `Time` (tiempo de apertura del intervalo), `Open` (precio de apertura del intervalo), `High` (precio más alto del intervalo), `Low` (precio más bajo del intervalo), `Close` (precio de cierre del intervalo), `VWAP` (valor del indicador para el intervalo), `Volume` (volumen acumulado del intervalo) y `Count` (número de transacciones en el intervalo). Nótese que utilizamos el decorador `@st.cache_data(ttl=300)` para guardar el resultado de esta función en la caché de `streamlit` durante 5 minutos y así no repetir innecesariamente procesos que ya se han realizado con antelación.

Transformamos los datos a un dataframe de `pandas` y prescindimos de los campos `VWAP` y `Count`, pues no nos son de utilidad. Cambiamos los timestamps de Unix al tipo `datetime` de `pandas`, usamos el campo `Time` como índice del dataframe, filtramos los datos cuando se haya introducido un valor para `until` y transformamos el tipo del resto de campos de `float` a `string`.

A continuación, se han calculado dos indicadores bursátiles para su inclusión en el gráfico de velas: el SMA o *Simple Moving Average* (media móvil del precio de cierre) y el EMA o *Exponential Moving Average* (similar al SMA pero dando más peso a los datos mas recientes, lo que hace que sea más sensible a cambios a corto plazo).

En el cálculo de medias móviles, como es este caso, existe la convención de escoger una ventana de 14 intervalos y, aunque esta elección puede variar según el análisis que se busque hacer sobre los datos, hemos decidido adoptar este estándar para nuestra aplicación. No obstante, hemos tenido en cuenta casos en los que la consulta no devuelve datos para muchos intervalos y, en tal escenario, se toma una ventana de únicamente 3 intervalos para poder calcular los indicadores en un mayor porcentaje de los intervalos obtenidos.

Por último, aplicamos la función `def aggregate_intervals(interval, df)` cuando el intervalo seleccionado por el usuario no se encuentre entre las opciones disponibles para realizar una consulta directa a la API de Kraken. Además, guardamos los campos necesarios para el cálculo del oscilador estocástico, la media móvil de este indicador y las señales de compra y venta para una estrategia de trading que hemos definido. Estos últimos campos serán explicados más adelante en sus respectivas secciones.

---

```

# This function aggregates data into custom time intervals
# that are not natively provided by the Kraken API to make queries
def aggregate_intervals(interval, df):

    # Resamples the DataFrame to the specified interval and aggregates key metrics
    resampled_df = df.resample(f'{interval}T').agg({ 'Open': 'first',
                                                    'High': 'max',
                                                    'Low': 'min',
                                                    'Close': 'last',
                                                    'SMA': 'mean',
                                                    'EMA': 'mean',
                                                    'Volume': 'sum'})

    return resampled_df

# Retrieves trading data from the Kraken API and stores it in a Pandas DataFrame
@st.cache_data(ttl=300) # Decorator to cache the data in Streamlit for 5 minutes
def obtain_function(pair, interval, divisor, since, until):

    # Initializing a Kraken API client and querying data within a try-except block
    try:
        k = krakenex.API() # Initialize the Kraken client

        # Query for OHLC data for the specified currency pair, interval and start date
        response = k.query_public('OHLC',{ 'pair':pair, 'interval':divisor, 'since':since})
        if response['error']: # Check and raise an exception if an error is retrieved
            print(f"There was an error with the API call")
            raise Exception(response['error'])

    # Catch and print any exceptions during the data retrieval process
    except Exception as e:
        print(f"An error occurred: {e}") # Print the specific error message
        print("Error while retrieving data") # Indicate a data retrieval error

    # Process the retrieved data if no exceptions occur
    else:
        ohlc_data = response['result'][pair] # Extract OHLC data from the API response

        # Convert OHLC data to a DataFrame and remove unnecessary columns
        ohlc_df = pd.DataFrame(ohlc_data, columns=["Time", "Open", "High", "Low",
                                                  "Close", "VWAP", "Volume", "Count"]).drop(['VWAP', 'Count'], axis=1)

        # Convert Unix timestamps to pandas datetime format and set as DataFrame index
        ohlc_df["Time"] = pd.to_datetime(ohlc_df["Time"], unit='s')
        ohlc_df.set_index(pd.DatetimeIndex(ohlc_df["Time"]), inplace=True)
        if until is not None: # Filter data when until is not None
            cutoff_date = pd.to_datetime(until, unit='s')
            ohlc_df = ohlc_df[ohlc_df.index < cutoff_date]

```



```

# Convert all price and volume data to float type for calculations
ohl_df["Open"] = ohl_df["Open"].astype(float)
ohl_df["High"] = ohl_df["High"].astype(float)
ohl_df["Low"] = ohl_df["Low"].astype(float)
ohl_df["Close"] = ohl_df["Close"].astype(float)
ohl_df["Volume"] = ohl_df["Volume"].astype(float)

# Add Simple Moving Average (SMA) and Exponential Moving Average (EMA)
window = 14 if ohl_df.shape[0] >= 60 else 3 # Determine window size
ohl_df['SMA'] = ohl_df['Close'].rolling(window=window).mean()
ohl_df['EMA'] = ohl_df['Close'].ewm(span=window, adjust=False).mean()

# Aggregate data into custom intervals if needed
resampled_df = aggregate_intervals(interval, ohl_df)
if interval not in (1, 5, 15, 30, 60, 240, 1440, 10080, 21600):
    ohl_df = resampled_df

window = 14 if ohl_df.shape[0] >= 60 else 3 # Determine window size
ohl_df['L14'] = ohl_df['Low'].rolling(window=window).min()
ohl_df['H14'] = ohl_df['High'].rolling(window=window).max()

ohl_df['%K'] = (ohl_df['Close'] - ohl_df['L14']) /
               (ohl_df['H14'] - ohl_df['L14']) * 100
ohl_df['%D'] = ohl_df['%K'].rolling(window=3).mean()

ohl_df['Buy_Signal'] = ((ohl_df['%K'] > ohl_df['%D']) &
                        (ohl_df['%K'].shift(1) < ohl_df['%D'].shift(1)) &
                        (ohl_df['%D'] < 20))

ohl_df['Sell_Signal'] = ((ohl_df['%K'] < ohl_df['%D']) &
                         (ohl_df['%K'].shift(1) > ohl_df['%D'].shift(1)) &
                         (ohl_df['%D'] > 80))

return ohl_df # Return the prepared DataFrame

class Graph:
    [...]
    # Retrieves trading data from the Kraken API and stores it in a Pandas DataFrame
    def obtain_data(self):
        return obtain_function(self.pair, self.interval,
                               self.divisor, self.since, self.until)

```

---

## 1.2 Grabado de las cotizaciones

Las cotizaciones de un par de divisas suelen ser representadas haciendo uso de un gráfico de velas para la información OHLC (Open - High - Low - Close). Para llevar a cabo esta representación creamos una figura `candlestick` con `plotly`, a partir de los datos obtenidos en la consulta a la API de Kraken. Adicionalmente, hemos incluido la información del volumen a lo largo del tiempo con un diagrama de barras que refleja el cambio en el precio con el mismo color que la vela correspondiente pero con una opacidad menor para que ambas gráficas puedan coexistir y complementarse. Por otro lado, hemos tenido en cuenta la información de cierre para añadir diagramas de líneas que representen los indicadores para el SMA y el EMA.

---

```

# The class Graph is designed for constructing candlestick and
# stochastic oscillator graphs with moving averages for trading analysis
class Graph:
    [...]

    # Static method to create a candlestick chart from OHLC data using Plotly
    @staticmethod
    def candlestick(ohlc_df):

        try:
            colors = ['#008080' if close >= open else 'red' for open, close
                      in zip(df['Open'], df['Close'])]

            fig = make_subplots(specs=[[{"secondary_y": True}]])

            # Include candlestick with range selector
            fig.add_trace(go.Candlestick(x=df.index, open=df['Open'], high=df['High'],
                                         low=df['Low'], close=df['Close'], name='',
                                         legendgroup='group', legendrank=1), secondary_y=True)

            # Bar diagram displaying the Volume data
            fig.add_trace(go.Bar(x=df.index, y=df['Volume'], marker_color=colors,
                                opacity=0.25, showlegend=False), secondary_y=False)

            # Line chart displaying the computed SMA values
            fig.add_trace(go.Scatter(x=df.index, y=df['SMA'],
                                     marker=dict(color='#0000FF'), opacity=0.35, name='SMA',
                                     legendgroup='group', legendrank=2), secondary_y=True)

            # Line chart displaying the computed EMA values
            fig.add_trace(go.Scatter(x=df.index, y=df['EMA'],
                                     marker=dict(color='#FF0000'), opacity=0.35, name='EMA',
                                     legendgroup='group', legendrank=3), secondary_y=True)

            fig.layout.yaxis2.showgrid = False
            fig.layout.title = 'Candlestick Graph with Volume and Moving Averages'
            fig.layout.height = 400
            fig.layout.width = 650

            return fig # Return the Figure object for plotting

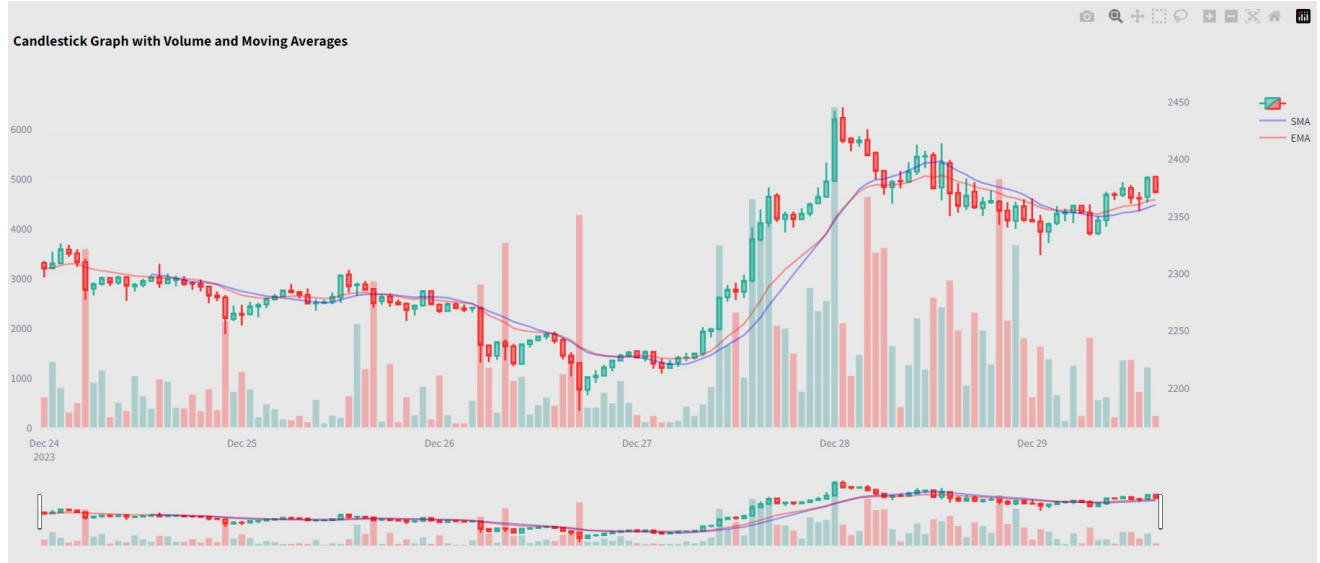
        # Handle exceptions in chart creation and return an empty figure in case of error
        except Exception as e:
            print(f"An error occurred while creating the candlestick chart: {e}")

            # Return an empty Plotly Figure object if an error occurs
            return go.Figure()

```

---

El gráfico de velas resultante, con el diagrama de barras para el Volumen y los diagramas de líneas para los indicadores SMA y EMA, se vería como sigue en la aplicación creada con `streamlit`:



## 2 Indicadores técnicos

Como ya hemos explicado en el apartado anterior, se han calculado y representado en el gráfico de velas los indicadores SMA (*Simple Moving Average*) y EMA (*Exponential Moving Average*). Sin embargo, el indicador principal de esta práctica ha sido el oscilador estocástico, el cual explicaremos a continuación como ha sido calculado y su representación gráfica en la aplicación creada (de forma única y en combinación con el gráfico de velas). El VWAP es otro indicador que podría haberse añadido junto con la representación gráfica de la información OHLC gracias a que viene dado directamente por la respuesta de la API de Kraken.

### 2.1 Cálculo y representación gráfica del oscilador estocástico

El oscilador estocástico, desarrollado en la década de 1950, es un indicador de momentum utilizado en el análisis técnico de los mercados financieros. Su función principal es identificar condiciones de sobrecompra o sobreventa en el precio de un activo. Lo hace mostrando la posición del cierre actual del mercado en relación con el rango de precios durante un período específico, comúnmente 14 intervalos. Un valor alto indica que el precio está cerrando cerca del máximo reciente y un valor bajo, un cierre cercano al mínimo reciente.

La fórmula para calcular el oscilador estocástico es la siguiente:

$$\%K_{i,range} = \frac{Close_i - \min(Low_{range})}{\max(High_{range}) - \min(Low_{range})} \times 100$$

donde:

- $Close_i$  es el último precio al que se negoció un activo en el intervalo  $i$ ,
- $\min(Low_{range})$  es el precio más bajo negociado del activo durante un período  $range$  determinado,
- $\max(High_{range})$  es el precio más alto negociado del activo durante un período  $range$  determinado.

Normalmente, el oscilador estocástico se muestra con una media móvil  $%D$ . Habitualmente, la línea  $%K$  se calcula utilizando un período estándar de 14 intervalos, reflejando el nivel actual de precio en relación con los rangos de precios altos y bajos durante este período. La línea  $%D$ , por otro lado, es una media móvil de la línea  $%K$ , y típicamente se calcula sobre un periodo de 3 intervalos, lo que ayuda a suavizar las fluctuaciones de  $%K$  y proporciona una mejor perspectiva de la tendencia general.

En nuestra metodología, hemos adoptado estas convenciones: utilizamos 14 intervalos para calcular la línea  $%K$  y 3 intervalos para la línea  $%D$ . Sin embargo, también hemos incorporado un ajuste importante en situaciones donde el total de intervalos disponibles es menor a 60. En tales casos, reducimos el período de cálculo para la línea  $%K$  a 3 intervalos. Gracias a esta modificación, nos aseguramos de que los indicadores calculados tengan la mayor relevancia y precisión posibles en escenarios con menos datos.

---

```
# Retrieves trading data from the Kraken API and stores it in a Pandas DataFrame
@st.cache_data(ttl=300) # Decorator to cache the data in Streamlit for 5 minutes
def obtain_function(pair, interval, divisor, since, until):
    [...]
    window = 14 if ohlc_df.shape[0]>=60 else 3
    ohlc_df['L14'] = ohlc_df['Low'].rolling(window=window).min()
    ohlc_df['H14'] = ohlc_df['High'].rolling(window=window).max()
    ohlc_df['%K'] = (ohlc_df['Close'] - ohlc_df['L14']) /
                    (ohlc_df['H14'] - ohlc_df['L14']) * 100
    ohlc_df['%D'] = ohlc_df['%K'].rolling(window=3).mean()
    [...]

class Graph:
    [...]

    @staticmethod # Calculate and graph the stochastic oscillator and its mobile mean
    def stochastic(df):

        try:
            data = [# Line chart for the '%D' line of the stochastic oscillator
                    go.Scatter(x=df.index, y=df['%D'], name='Smoothed Stochastic',
                              marker=dict(color='#b2b2b2'),
                              legendgroup='group', legendrank=5),

                    # Line chart for the '%K' line of the stochastic oscillator
                    go.Scatter(x=df.index, y=df['%K'], name='Stochastic Oscillator',
                              marker=dict(color='#4c4c4c'),
                              legendgroup='group', legendrank=4),

                    # Horizontal line at 20%
                    go.Scatter(x=df.index, y=[20]*len(df.index), mode='lines',
                              name='20% threshold', line=dict(color='purple',
                              width=1, dash='dash'), showlegend=False),

                    # Horizontal line at 80%
                    go.Scatter(x=df.index, y=[80]*len(df.index), mode='lines',
                              name='80% threshold', line=dict(color='purple',
                              width=1, dash='dash'), showlegend=False)]
```

```

# Define the layout for the plotly figure, setting titles and axis labels
layout = go.Layout(title='Stochastic Oscillator with its Smoothed Version',
                    yaxis=dict(title='Value (%)', range=[0,100]))

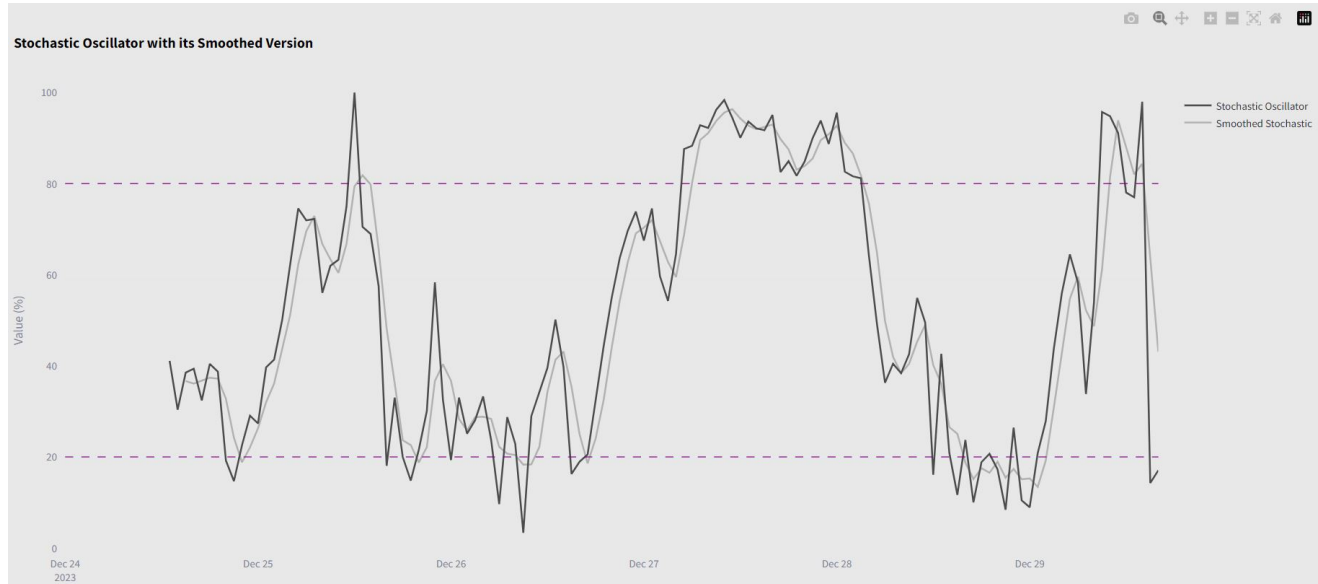
# Create a Figure object with the candlestick data
fig = go.Figure(data=data, layout=layout)
fig.layout.height = 250
return fig # Return the Figure object for plotting

# Handle exceptions in chart creation and return an empty figure in case of error
except Exception as e:
    print(f"An error occurred while creating the candlestick chart: {e}")
    return go.Figure() # Return an empty Plotly Figure object if an error occurs

```

---

El gráfico para el oscilador estocástico y su media móvil, se verían como sigue en la aplicación de **streamlit**:



Los indicadores %K y %D pueden utilizarse para seguir la siguiente estrategia de trading: cuando %K cruza por encima a %D y %D es inferior al 20% se genera una señal de compra, mientras que cuando %K cruza por debajo a %D y la línea %D es superior al 80% se genera una señal de venta. Esta estrategia ha sido implementada en nuestra aplicación para poder observar el rendimiento que se tiene al seguir este enfoque.

Para ello, hemos usado las señales de compra para simular una cartera en la que se compran 100 unidades de la moneda por señal y vendemos 100 unidades por cada señal de venta (siempre que la cartera cuente con dicha cantidad). La gráfica generada representa las ganancias o pérdidas que se tendrían a lo largo del periodo graficado. Si no se han generado señales de compra en el periodo, no se muestra ninguna grafica.

---

```
class Graph:
```

```
    [...]
```

```
    # Function to calculate the profit from trading based on buy and sell signals  
    def calculate_profit(self, df):
```

```
        try:
```

```
            # Initialize variables to track coins held and total amount spent  
            coins = 0  
            total_spent = 0
```

```
            # Buy_Price is set to the Close price where Buy_Signal==True, otherwise NaN  
            df['Buy_Price'] = np.where(df['Buy_Signal'], df['Close'], np.nan)
```

```
            # Sell_Price is set to the Close price where Sell_Signal==True, otherwise NaN  
            df['Sell_Price'] = np.where(df['Sell_Signal'], df['Close'], np.nan)  
            df['Profit'] = 0
```

```
            # Loop through each row in the DataFrame  
            for i in range(len(df)):
```

```
                # If there's a buy signal, increase coins and add to total spent  
                if df['Buy_Signal'].iloc[i]:  
                    coins += 100  
                    total_spent += df['Buy_Price'].iloc[i] * 100
```

```
                # If there's a sell signal and enough coins are held,  
                # reduce coins and subtract from total spent  
                if df['Sell_Signal'].iloc[i] and coins >= 100:  
                    coins -= 100  
                    total_spent -= df['Sell_Price'].iloc[i] * 100
```

```
                # Calculate profit: current value of held coins minus total amount spent  
                df.loc[df.index[i], 'Profit'] = (df.loc[df.index[i], 'Close'] * coins) -  
                    total_spent
```

```
            return df # Return the modified DataFrame with the 'Profit' column
```

```
    # Catching and printing any exceptions that occur during the function execution  
    except Exception as e:
```

```
        print(f"An error occurred while creating the profit data: {e}")
```

```
    # Returning an empty DataFrame in case of an exception  
    return pd.DataFrame()
```

```

# Function to create a profit graph from a DataFrame containing buy and sell signals
def profit_graph(self, df):

    try:

        # Check if there are any buy signals in the DataFrame
        if not df['Buy_Signal'].any():
            return None # Return None if there are no buy signals

        # Get the index of the first buy signal in the DataFrame
        first_buy_signal = df[df['Buy_Signal']].index[0]

        # Slice the DataFrame from the first buy signal onwards
        df = df.loc[first_buy_signal:]

        # Create a list of Scatter plots for the profit graph
        data = [
            # Line plot for cumulative profit over time
            go.Scatter(x=df.index, y=df['Profit'].cumsum(), name='Profit',
                       marker=dict(color='#0d0c52')),

            # Marker plot for points where buy signals occur
            go.Scatter(x=df[df['Buy_Signal']].index,
                       y=df['Profit'].cumsum()[df['Buy_Signal']],
                       mode='markers', marker=dict(color='#05e3a0',
                                                    size=10), name='Buy Signal'),

            # Marker plot for points where sell signals occur
            go.Scatter(x=df[df['Sell_Signal']].index,
                       y=df['Profit'].cumsum()[df['Sell_Signal']],
                       mode='markers', marker=dict(color='#f77088',
                                                    size=10), name='Sell Signal')
        ]

        # Define the layout for the graph, including axis labels and margins
        layout = go.Layout(
            yaxis=dict(title='Value'),
            margin=dict(l=40, r=40, t=20, b=40))

        # Create a Figure object with the defined data and layout
        fig = go.Figure(data=data, layout=layout)

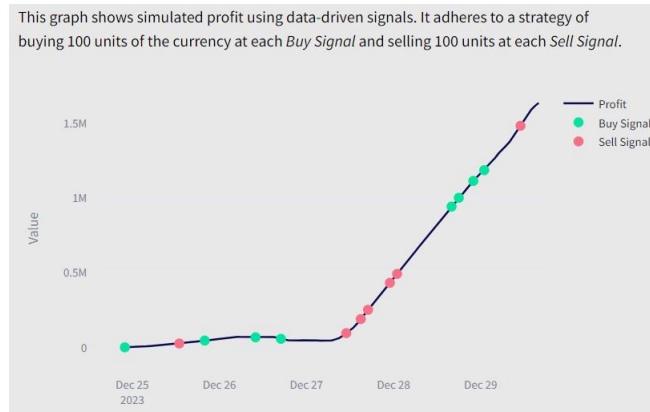
        # Set the height and width of the figure
        fig.layout.height = 350
        fig.layout.width = 650
        return fig # Return the Figure object for plotting

    # Print an error message if an exception occurs and return an empty Figure object
    except Exception as e:
        print(f"An error occurred while creating the profit chart: {e}")
        return go.Figure()

```

---

El gráfico de la evolución del beneficio obtenido, se vería como sigue en la aplicación de **streamlit**:



## 2.2 Cálculo del oscilador estocástico sobre una media móvil

Como hemos expuesto en el apartado anterior, la media móvil  $%D$  se utiliza para suavizar las fluctuaciones de  $%K$  y para la generación de señales de compra y venta en la estrategia descrita. Otro enfoque para calcular un oscilador estocástico suavizado sería sustituir, en la propia fórmula de su definición, el precio de cierre de un intervalo con la media móvil del cierre (esto sería el SMA). Esta posibilidad sería de fácil implementación en nuestro código, pues ya contamos con un campo para este indicador y la sustitución sería directa. Así se vería el fragmento de código modificado:

---

```
# código
```

---

## 2.3 Gráfico del indicador junto con la cotización del par calculado

Finalmente, damos al usuario la opción de graficar tanto la cotización (junto con el volumen, SMA y EMA) como el oscilador estocástico  $%K$  y su media móvil  $%D$ , en una única figura. Para ello, combinamos adecuadamente los gráficos generados por separado y creamos un menú para seleccionar la gráfica que se desea visualizar.

---

```
# código
```

---

```
# captura
```

---

# 3 Estructuración

(añadir descripción)

## 3.1 Funciones

El proyecto se estructura en varios módulos y clases para facilitar la organización y la reutilización del código. El módulo principal del proyecto es `main.py`, que importa y utiliza las funciones y clases definidas en otros módulos.

Los módulos adicionales incluyen `graphs.py` y `front.py`.

- `graphs.py` contiene la clase `Graph` que se encarga de crear gráficos de velas y osciladores estocásticos para el análisis de trading.



- front.py contiene la clase Front que se encarga de manejar la interfaz de usuario de la aplicación. Además, el proyecto incluye un archivo README.md que proporciona una descripción general del proyecto y las instrucciones para su uso. También se incluye una carpeta docs que contiene varios archivos de texto que proporcionan más detalles sobre el proyecto y sus requisitos.

## 3.2 Utilización de clases

## 3.3 Manejo de errores y excepciones

El manejo de excepciones en este proyecto se realiza principalmente a través de la estructura de control de flujo try/except. Esta estructura permite capturar y manejar errores que pueden ocurrir durante la ejecución del programa.

Por ejemplo en el metodo que genera la grafica de beneficios, en caso de encontrar un error imprime un mensaje por consola y retorna una figura vacia.

---

```
def profit_graph(self, df):
    try:
        [...]
        fig = go.Figure(data=data, layout=layout) # create a Figure object with the profit data
        return fig # return the Figure object for plotting
    except Exception as e:
        print(f"An error occurred while creating the profit chart: {e}")
        return go.Figure()
```

---

En esta ocasion por ejemplo imprimimos un mensaje de error directamente en la aplicación.

---

```
# Method to execute the core operations of the Streamlit application
def run(self):
    try:
        [...]
    except Exception as e:
        # Handle and display any exceptions that occur during execution
        st.error(f"An error occurred: {e}") # Show the error message to the user in the app
```

---

# 4 Puntuación Extra

(añadir descripción)

## 4.1 Testeo y cobertura (unit-testing, integration-testing)

Hemos gestionado los unit-test e intrgration tests con la libreria unittest. Este módulo permite definir clases de prueba con métodos que representan pruebas individuales. Aquí vemos un ejemplo de los tests que hemos añadido al proyecto. TODO poner algo mas aqui?

---

```
# Test method to test the get_kraken_pairs function
def test_get_kraken_pairs(self):
    result = get_kraken_pairs() # Calling the get_kraken_pairs function and storing it in result
    # Checking if the result is a tuple and has a length greater than 0
    self.assertIsInstance(result, tuple)
    self.assertTrue(len(result) > 0)
```

---

TODO Pideme un a captura de los tests pasando

## 4.2 Facilitar los mecanismos para la reproducción del entorno virtual

1. Para añadir Poetry al proyecto, se ha utilizado el archivo `pyproject.toml` que se encuentra en la raíz del proyecto. Este archivo es utilizado por Poetry para manejar las dependencias del proyecto. En este archivo se especifican las dependencias del proyecto, la versión de Python requerida y otros metadatos del proyecto.

---

```
[tool.poetry]
name = "krakenpythonmarcosrodrigo"
version = "0.1.1"
description = "A streamlit tool for rendering kraken data"
authors = ["Your Name <you@example.com>"]
readme = "README.md"
[tool.poetry.dependencies]
python = "^3.11"
plotly = "4.14.3"
streamlit = "0.79.0"
coverage = "5.5"
pandas = "2.1.4"
numpy = "1.26.2"
krakenex = "2.1.0"
streamlit-option-menu = "0.3.6"
[build-system]
requires = ["poetry-core"]
build-backend = "poetry.core.masonry.api"
```

---

Para reproducir el entorno virtual utilizando Poetry, se deben seguir los siguientes pasos:

1. Instalar Poetry. Puedes hacerlo siguiendo las instrucciones en la documentación oficial de Poetry.
2. Clonar el repositorio del proyecto.
3. Navegar hasta el directorio del proyecto.
4. Ejecutar el comando Poetry install Este comando instalará todas las dependencias especificadas en el archivo `pyproject.toml`.
5. Para activar el entorno virtual creado por Poetry, ejecuta el comando `poetry shell`.

## 4.3 Distribución del proyecto a través de PyPi

Primero se han instalado las dependencias de desarrollo Hatch y Twine

```
$pip install hatch
```

```
$pip install pip twine
```

2. Crear una cuenta en PyPI, adicionalmente se necesitara activar la autenticacion de doble factor y se debe utilizar la token de la api en twine

3. Para crear el distribuible: `$hatch build`

4. Para publicar el paquete: `$twine upload dist/*`(con tu cuenta de pypi)

5. Una vez que tu paquete esté publicado en PyPI, otros pueden instalarlo utilizando pip. Por ejemplo, si tu paquete se llama "mipaquete", podrían instalarlo con el siguiente comando:

```
$pip install
```

## 4.4 Distribución del proyecto a través de Dockerhub

Para crear la imagen que se ha subido a dockerhub se han seguido los siguientes pasos:

1. Creado un dockerfile que describa el contenedor:

---

2. *# Use an official Python runtime as a parent image*  
**FROM python:3.11-slim-buster**  
*# Set the working directory in the container to /app*  
**WORKDIR /app**  
*# Add the current directory contents into the container at /app*  
**ADD . /app**  
*# Install Poetry*  
**RUN pip install poetry**  
*# Use Poetry to install dependencies*  
**RUN poetry install**  
*# Make port 80 available to the world outside this container*  
**EXPOSE 8501**  
*# Run main.py when the container launches*  
**CMD ["poetry", "run", "streamlit", "run", "main.py"]**

---

3. Construimos la imagen de docker con:

```
$docker build -t dixrow/krakenpythonmarcosrodrigo .
```

4. Creamos una cuenta de docker y la enlazamos con:

```
$docker login
```

5. Subimos la imagen que hemos creado con:

```
$docker push dixrow/krakenpythonmarcosrodrigo:latest
```

6. Para bajarse la imagen de dockerhub:

```
$docker pull dixrow/krakenpythonmarcosrodrigo
```

7. Para ejecutar la imagen:

```
$docker run -p 8501:8501 dixrow/krakenpythonmarcosrodrigo
```

8. Por último puedes acceder a través del navegador con el enlace: localhost:8501