# 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.

## 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:
```

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).

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(self, 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 devuelve una respuesta con un límite de tamaño de 720 intervalos por consulta. Debido a ello, al realizar ciertas agregaciones obtendremos unos pocos valores en nuestra gráfica. 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:

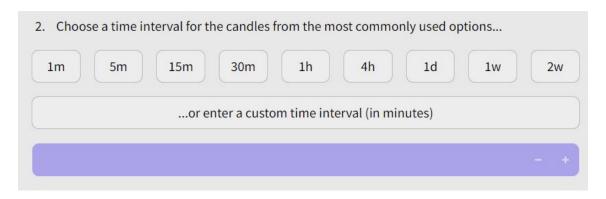
```
There was an error with the API call
An error occurred: ['EGeneral:Too many requests']
```

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).

```
class Front:
    def __init__(self):
        < código de la función >
        \# Retrieve or initialize the selected time interval for each candle
        st.session_state.selected_option = st.session_state.get("selected_option")
        st.session_state.is_custom_interval = st.session_state.get("is_custom_interval")
        \# Store the time interval for each candle from the session state
        st.session_state.custom_interval = st.session_state.get("custom_interval")
        self.time_interval = st.session_state.selected_option
        < código de la función >
    def select_boxes(self):
        < código de la función >
        st.markdown("2. Choose a time interval for the candles from
                                       the most commonly used options..." +
            f"""
            \langle s t y l e \rangle
            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 session state
            st.session_state.selected_option = self.time_interval
# Button for allowing custom time interval input
if st.button("...or enter a custom time interval (in minutes)", key="Other"):
    # Input field for custom time interval in minutes
    st.session_state.is_custom_interval = not st.session_state.is_custom_interval
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')
if st.session_state.custom_interval is not None:
    self.time_interval = st.session_state.custom_interval
    \# Update the time interval with the custom input
    st.session_state.selected_option = st.session_state.custom_interval
< código de la función >
```

Así se verían el conjunto de botones y el number\_input en la aplicación creada con streamlit:

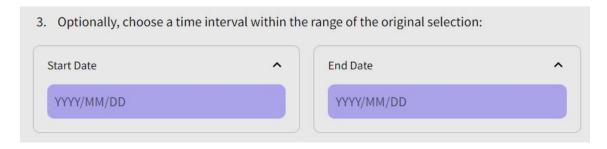


• since. Denota el tiempo para el cual se toman los primeros datos en la consulta, es un número entero que se corresponde con un timestamp de Unix. Este valor es el el número de segundos transcurridos desde la medianoche UTC del 1 de enero de 1970. Por ejemplo, el timestamp Unix "1548111600" se correspondería 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):
        < código de la función >
        # Initialize since and until attributes
        self.since, self.until = None, None
   \# Method to create user input interfaces, including dropdowns and buttons
    def select_boxes(self):
        < código de la función >
        st.markdown("3. Optionally, choose a time interval 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:



En esta consulta 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 para los valores seleccionados 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). 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 y el resto de campos de float a string.

```
# insertar el código
```

Por último, aplicamos la función de agregación cuando el intervalo seleccionado por el usuario no se encuentre entre las opciones disponibles para realizar una consulta directa a la API de Kraken.

```
\# insertar el c\'odigo
```

#### 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 número de transacciones para el intervalo de cada vela y el cambio en el precio con el mismo color que la vela 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 sendos diagramas de líneas que representen los indicadores SMA o Simple Moving Average (media móvil del precio de cierre), y EMA o Exponential Moving Average (similar al SMA pero dando más peso a los datos mas recientes, lo que hace que sea más sensibles a cambios a corto plazo). (explicar la ventana escogida para el rolling y la manera de calcular el EMA)

```
# insertar el código del cálculo de SMA y EMA
# insertar el código de la figura candlestick
# añadir una captura de como se vería la cotización
```

Calculadora de ganancias. Damos tambien la opción de hacer una pequeña simulación utilizando los datos que vemos en las graficas. Para ello cogemos las señales de compra y simulamos una cartera en la que compramos 100 unidades de la moneda por señal y vendemos 100 unidades por cada señal de venta. La grafica representa las ganancias o perdidas que se tendrian en el periodo. No se muestra ninguna grafica si no se han generado señales de compra en el periodo.

#### 2 Indicadores técnicos

(añadir descripción) 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 estocásatica, el cual explicaremos a continuación como ha sido calculado y su representación gráfica en la aplicación creada.

#### 2.1 Cálculo y representación gráfica del oscilador estocástico

El estocástico es un indicador de momentum desarrollado en los años 50.Se utiliza para mostrar la ubicación del cierre actual en relación con el rango alto/bajo durante un número determinado de períodos.La fórmula para calcular el estocástico es la siguiente:Donde:- Precio de cierre actual: es el último precio al que se negoció un activo.- Mínimo más bajo: es el precio más bajo negociado del activo durante un período determinado.- Máximo más alto: es el precio más alto negociado del activo durante un período determinado. El estocástico se representa con dos líneas, %K y %D. La línea %D es una media móvil de %K.Cuando la línea %K cruza por encima de la línea %D, se genera una señal de compra. Cuando la línea %K cruza por debajo de la línea %D, se genera una señal de venta. TODO comprimir este parrafo a una o dos frases o borrar directamente Explicación de nuestra forma de calcularlo: Primero, calcula el oscilador estocástico (%K) y su media móvil (%D) utilizando los precios de cierre, alto y bajo de un DataFrame de pandas. Luego, genera señales de compra y venta basadas en las condiciones especificadas en las líneas 117 y 118.

La fórmula (df['Close'] - df['L14']) / (df['H14'] - df['L14']) \* 100 es la implementación de la fórmula del oscilador estocásticoque mide la relación entre el precio de cierre actual y el rango de precios en un número determinado de períodos.

La línea df['%D'] = df['%K'].rolling(window=3).mean() calcula la media móvil de 3 períodos de %K, que se conoce como %D. La media móvil se utiliza para suavizar las fluctuaciones de %K y generar una línea de señal para las señales de compra y venta.

Tambien generamos las señales de compra y venta que utilizaremos en la simulación de beneficios.

- $\bullet$  Las de compra se generan cuando la línea %K cruza por encima de la línea %D y el valor de %D es menor que 20
- $\bullet\,$  Las de venta se generan cuando la línea %K cruza por debajo de la línea %D y el valor de %D es mayor que 80

### 2.2 Cálculo del oscilador estocástico sobre una media móvil

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

Graficar los dos juntos

Finalmente damos al usuario la opción de graficar las anteriores opciones juntas. TODO captura gráficas juntas

Adicionalmente aquí damos la opción de simular ganancias que será explicada en su sección más adelante TODO es esta línea necesaria?

(a) Media móvil exponencial

Es otro tipo de media movil que da mas peso a los datos mas recientes, lo que hace que sea mas sensibles a cambios a corto plazo. TODO confirmame que esto es correcto?

(b) Media móvil simple

TODO tenemos esto siquiera?, no es el smoothed stochastic oscillator?

#### 3 Estructuración

(añadir descripción)

- 3.1 Funciones
- 3.2 Utilización de clases
- 3.3 Manejo de errores y excepciones

# 4 Puntuación Extra

(añadir descripción)

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

Durante todo el proceso hemos buscado evitar casos que puedan dar pie a errores por incongruencia con el tipado de las variables o la no selección de alguno de los atributos necesarios par el cálculo de los distintos tipos de gráficas.

- 4.2 Facilitar los mecanismos para la reproducción del entorno virtual
- 4.3 Distribución del proyecto a través de PyPi