UNIVERSIDAD NACIONAL DE LA PLATA MAESTRÍA EN INGENIERÍA DE SOFTWARE





Trabajo Practico Final Asignatura: Topicos de Ingenieria de Software

Año: 2023

<u>Título:</u> Trabajo Integrador: Servicio Web (API)

Autores:

Gomes de Oliveira Neto, Luiz Mascelloni, Mariela

Docentes:

Prof. Andres Diaz Pace

Prof. Claudia Pons

Prof. Gabriela Perez

Prof. Matias Urbieta

Requisitos Obligatorios para Ejecutar el Proyecto

1. Acceso al Repositorio: https://github.com/engluizgomes/PracticoTOP2

2. Python (Versión 3.11):

- Asegúrate de tener Python instalado en tu sistema.
- La versión requerida es la 3.11.6 Puedes descargarla desde python.org.

3. Visual Studio Code:

- Necesitarás tener instalado Visual Studio Code, un entorno de desarrollo de código abierto.
- Puedes descargarlo desde Visual Studio Code.

4. Redis:

- La aplicación depende de Redis como sistema de almacenamiento en caché.
- Asegúrate de tener Redis instalado. Puedes encontrar información de instalación en redis.io.

5. Postman:

- Se recomienda tener Postman para probar y documentar las API.
- Descarga e instala Postman desde getpostman.com.

Pasos para ejecutar exitosamente el Proyecto

- 1. Ir a Visual Studio Code
- 2. Ir a la Carpeta del Proyecto de Machine Learning:

Abre la consola de Visual Studio Code y navega a la carpeta del proyecto de machine learning. Comando: cd practico\0 ml.

3. Instalar Dependencias para Machine Learning:

Ejecuta los siguientes comandos para instalar las dependencias necesarias:

```
pip install tensorflow scikit-learn matplotlib
pip install pandas
pip install scikit-learn
```

4. Actualizar Pip:

Para actualizar pip, ejecuta el siguiente comando:

```
python.exe -m pip install --upgrade pip
```

5. Generar Predicción y Guardar el Modelo:

En la consola de Visual Studio Code, ejecuta el siguiente comando para generar la predicción y guardar el modelo:

```
cd practico\0_ML python .\IA-riesgo.py
```

El modelo se almacenará en 'model.keras'.

Para ejecutar IA-riesgo.ipynb (Cuaderno de Jupyter):

Si decides ejecutar el cuaderno de Jupyter 'IA-riesgo.ipynb', asegúrate de tener instalado 'seaborn'. Puedes instalarlo con el siguiente comando:

```
pip install seaborn
```

Luego, puedes abrir y ejecutar el cuaderno utilizando tu entorno de Jupyter.

Nota: En este escenario, ten en cuenta que el modelo no se guarda, ya que la funcionalidad de guardar el modelo está asociada específicamente al programa 'IA-riesgo.py'.

6. Ir a la Carpeta de la Aplicación Flask:

Navega a la carpeta de la aplicación Flask.

Comando: cd .\1_flask\app.

7. Crear y Activar el Entorno Virtual:

Crea un entorno virtual con el siguiente comando:

```
python -m venv .venv
```

Activa el entorno virtual:

.\.venv\Scripts\activate

8. Instalación de Dependencias para Flask:

Ejecuta los siguientes comandos para instalar las dependencias en el entorno virtual:

```
python.exe -m pip install --upgrade pip
pip install Flask
pip install --upgrade Flask
pip install redis
pip install numpy
pip install tensorflow
pip install pymongo
pip install requests_cache
```

9. Ejecutar los servicios:

Para ejecutar simplemente se ingresa en C:\practico\1_flask\app\flaskr se pone el servicio, como por ejemplo:

.\auth_servicio.py

10. Servicios ofrecidos:

app.py: servicio que predice si se posee o no riesgo cardiaco

usuarios_servicio.py: servicio de usuarios

logger_servicio.py: servicio de carga en la bitácora

auth_servicio.py: servicio de autentificación

Decisiones de Diseño

Con respecto al Conjunto de API Keys Válidas:

Actualmente, se utiliza un conjunto predefinido de API keys válidas, por ejemplo, "luiz", "mariela", "mariela2", etc.

Algunas sugerencias y recomendaciones a tener en cuenta para el manejo de API Keys, en un futuro:

Para Mayor Seguridad:

Se podría generar y almacenar dinámicamente API keys utilizando algún método para evitar vulnerabilidades y aumentar la seguridad.

Generación Dinámica de API Keys:

Se podría implementar un método para generar API keys de manera dinámica y segura.

Estas nuevas keys podrían generarse utilizando algún algoritmo criptográfico o un método seguro para garantizar su aleatoriedad y evitar la adivinación.

Almacenamiento en la Base de Datos de las mismas:

La sugerencia es guardar las API keys generadas dinámicamente en una base de datos segura.

Esto proporcionaría una capa adicional de seguridad y facilitaría la gestión de claves en el tiempo.

Se adjuntó dentro del servicio "auth_servicio" se ofrece "ingresarApi", pero no se usó en la resolución del trabajo final, debido a la llamada en la Base de Datos la cual demoraba más que lo previsto para acceder a la nube y predecir.

Con respecto a la definición de la tabla Usuarios:

Por una cuestión de simplificación solo se valida contra la api_key, es decir, en Postman se podría haber seteado el usuario y contraseña, además de la api_key, y validar los tres elementos (api_key+usuario+contraseña).

Funciones Implementadas

validarTiempo():

• Objetivos:

La función 'validarTiempo' tiene como objetivo evaluar diferentes condiciones relacionadas con el tiempo y el usuario para determinar si deben permitirse más consultas.

Retornos:

La función retorna los siguientes códigos:

- o 0: Cuando un usuario FREEMIUM ha superado 5 consultas.
- o 1: Cuando un usuario PREMIUM ha superado 50 consultas.
- o 2: Cuando la diferencia entre la primera y la última consulta es mayor a 1 minuto.
- 8: Cuando no se encuentra el usuario.

o 9: Actualiza la cantidad de consultas, en un retorno exitoso.

• Uso de Redis:

Redis se utiliza para evitar el acceso continuo a la base de datos y mejorar el rendimiento.

Tabla hash

Se utilizó una tabla hash para guardar los datos de los usuarios. La estructura de la tabla hash es la siguiente:

```
HGETALL user_rate_limit:mariela
1) "start_time"
2) "2024-03-05 16:03:07.835166"
3) "count"
4) "1"
5) "tipo"
6) "FREEMIUM"
```

En el cual la clave de acceso es user_key = f"user_rate_limit:{api_key}"

Funciones Redis Utilizadas para el manejo de tabla hash:

- cx.hmset(user_key, {"start_time": str(start_time), "count": 1, "tipo": tipo}): se utiliza para insertar en una tabla hash.
- cx.expire(user_key, 60): Establece un TTL (tiempo de vida) de 60 segundos.
- user_data = cx.hgetall(user_key): Recupera los datos de la tabla hash por la clave del usuario, que en este caso es el api_key.
- cx.hset(user_key, "count", count): Actualiza el contador de consultas.

validarParametros():

Función que valida los parámetros, tanto en cantidad, como que estén dentro de un rango correcto, dependiendo del parámetro.

Funciones Apps Implementadas en los 4 servicios

- 'auth()': Controla la autorización de la API basándose en un conjunto de 'api_key' posibles.
 - Está en el servicio .\auth_servicio.py
- 'predict()': Realiza la autenticación, obtiene la API Key, valida el tiempo, predice, guarda en la bitácora y formatea el resultado y 'predictor()': Predice el modelo.
 - o Está en el servicio .\app.py
- 'ingresar()': Ingresa usuarios en la base de datos, no se implementó la modificación de los usuarios, ni la baja de ellos.
 - Está en el servicio .\usuarios_servicio.py
- 'logger()': Graba en la bitácora (un log).
 - o Está en el servicio .\logger_servicio.py

Detalle de la función app principal, predict():

1. Autenticación de API Key:

Autentica la API key proporcionada en la solicitud.

2. Obtención de API Key de Postman:

Obtiene la API key de la solicitud de Postman, que puede estar utilizando para realizar solicitudes.

3. Validación de Tiempo y Tipo de Usuario:

Valida el tiempo de la solicitud en relación con el tipo de usuario.

Puede realizar comprobaciones basadas en el tipo de usuario, como limitar el número de consultas.

4. Predicción (predictor):

Utiliza un predictor para realizar una predicción basada en los parámetros proporcionados en la solicitud.

Se asegura de que todos los parámetros necesarios estén presentes y dentro del rango correcto.

5. Registro en Bitácora:

Guarda la información relevante en la bitácora.

Puede incluir detalles como la API key, parámetros de la solicitud, resultados de la predicción, etc.

6. Formateo del Resultado:

Formatea el resultado de la predicción para devolverlo de manera clara y legible en la respuesta.

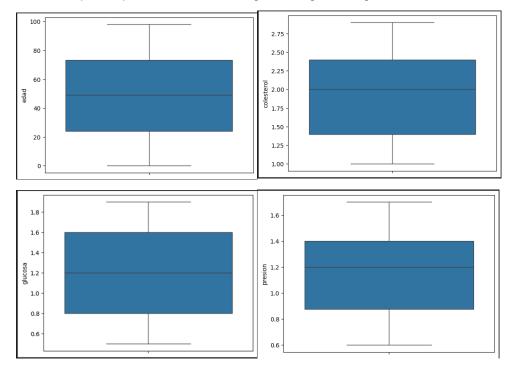
Aclaración: Se asegura de que todos los parámetros necesarios estén presentes y dentro del rango correcto al realizar la predicción.

Ejemplos de cómo se convoca el servicio auth_servicio



Análisis de Datos con IA

Tenemos que los parámetros oscilan según las siguientes graficas:



División del Conjunto de Datos:

Después de cargar el conjunto de datos, se dividió en conjuntos de entrenamiento y prueba. Esta práctica es fundamental para evaluar el rendimiento del modelo en datos no vistos. Hemos dividido el conjunto de datos en conjuntos de entrenamiento y prueba utilizando la función train_test_split de scikit-learn. Esta división es esencial para evaluar el rendimiento del modelo en datos no observados.

• Separar los datos de entrada X y los datos de salida Y

```
from sklearn.model_selection import train_test_split
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2)
```

Escalado de Variables Numéricas:

Para garantizar una convergencia eficiente y la estabilidad del modelo, escalamos las variables numéricas utilizando la clase **StandardScaler** de **scikit-learn**. Este paso es crucial para algoritmos sensibles a la escala, como la regresión logística. Escalamos los conjuntos de entrenamiento y prueba por separado para evitar fugas de información entre ellos.

• Escalar variables numéricas para el conjunto de entrenamiento

```
scaled_X_train = scaler.fit_transform(X_train)
scaled_X_train = pd.DataFrame(scaled_X_train, columns=X_train.columns)
```

Escalar variables numéricas para el conjunto de prueba

```
scaled_X_test = scaler.fit_transform(X_test)
scaled_X_test = pd.DataFrame(scaled_X_test, columns=X_test.columns)
```

Conjunto de Entrenamiento Escalado:

Después de escalar las variables numéricas para el conjunto de entrenamiento, convertimos los datos escalados de nuevo a un **DataFrame** de Pandas. Esto nos permite visualizar las primeras filas del conjunto de entrenamiento escalado, proporcionando una comprensión inicial de la transformación aplicada.

Mostrar las primeras filas de los conjuntos escalados para el conjunto de entrenamiento

```
print("Conjunto de Entrenamiento Escalado:")
print(scaled_X_train.head())
```

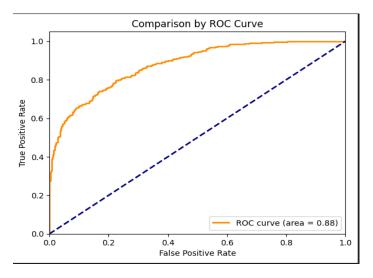
Conjunto de Prueba Escalado:

De manera similar al conjunto de entrenamiento, escalamos las variables numéricas en el conjunto de prueba utilizando el mismo escalador ajustado al conjunto de entrenamiento. Los datos escalados también se convierten en un **DataFrame** de Pandas para facilitar la inspección de las primeras filas y garantizar consistencia en los procedimientos aplicados.

Mostrar las primeras filas de los conjuntos escalados para el conjunto de prueba

```
print("\nConjunto de Prueba Escalado:")
print(scaled X test.head())
```

Se puede observar que la regresión lógica del modelo utilizado es:

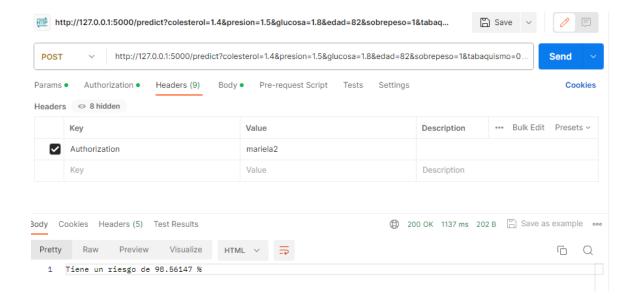


A medida que entrenamos el modelo, se obtienen diversas precisiones durante la evaluación. Por ejemplo, al realizar la evaluación del modelo con la siguiente instrucción:

score = model.evaluate(X_test, y_test, verbose=0)
print('Precisión:', score[1])

Podemos observar que las precisiones varían, obteniendo valores como **0.763999985694885**, **0.7789999842643738**, ..., **0.875**. Estos valores representan la precisión del modelo en el conjunto de prueba en diferentes momentos durante el entrenamiento. La variación en estos números puede ser indicativa de cómo el modelo está aprendiendo y generalizando a lo largo del proceso de entrenamiento. Un aumento en la precisión generalmente sugiere una mejora en el rendimiento del modelo.

En nuestro modelo grabado, que tiene una precisión del **0.921999990940094**, se ha determinado que una persona de 82 años con sobrepeso tiene un riesgo cardiaco del **98,56%.** Este resultado sugiere un alto riesgo cardiovascular para una persona con esas características según las predicciones de nuestro modelo. La precisión del **92.2%** indica la confianza del modelo en sus predicciones, aunque siempre es importante considerar otras variables y fuentes de información al interpretar estos resultados.



Programas Python del Proyecto

- 'IA-riesgo.py': Realiza la inteligencia para calcular el riesgo cardíaco y guarda el modelo.
- '_init_.py': Define las funciones más importantes.
- 'db.py': Define el acceso a la base de datos.

Para la ejecución:

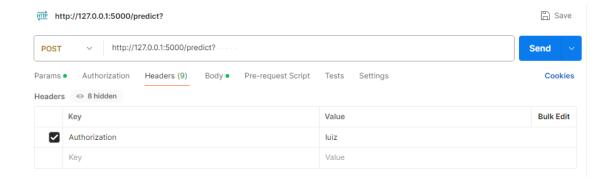
1) Se debe ejecutar redis-server

```
[8956] 01 Jan 16:41:55.336 # Server started, Redis version 3.0.504
[8956] 01 Jan 16:41:55.345 * The server is now ready to accept connections on port 6379
```

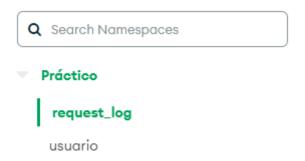
2) Se debe ejecutar redis-cli



- 3) En la consola, se pone cada uno de los servicios: "app.py"; "auth_servicio.py"; "usuarios_servicio.py"; "logger_servicio.py".
- 4) Abre Postman, la herramienta que utilizarás para realizar solicitudes a tu aplicación. En la sección de encabezados (Headers), ingresa en el campo Authorization una de las siguientes claves: "mariela", "mariela2", "mariela3", "luiz", " luizrr" o "ana".



5) Teniendo la siguiente Base de Datos Práctico:



Con usuario y contraseña, como sigue:

Usuario: mmascelloni@yahoo.com.ar

Contraseña: Mariela2023

Con los siguientes usuarios cargados:

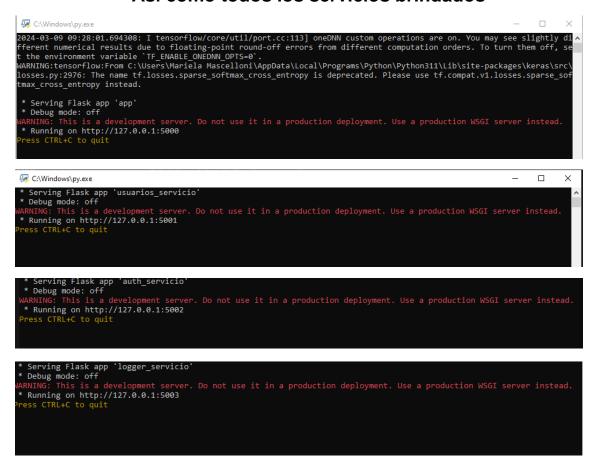
```
_identificación: Id. de objeto(' 65899e3aed7e9722f2ebb501 ')
  Clave : " mariela "
  API
  usuario: " mariela "
  contraseña: " mariela "
  tipo: " DE PRIMERA CALIDAD "
  _identificación: Id. de objeto (' 6589a01fed7e9722f2ebb511 ')
  Clave : " mariela2 "
  API
  usuario: " mariela "
  contraseña: " mariela "
  tipo: " GRATIS "
  _identificación: Id. de objeto(' 658b3fbdbe4f95854eb5f59c ')
  Clave : " mariela24 "
  API
  usuario: " mariela3 "
  contraseña: " mariela "
  tipo: " DE PRIMERA CALIDAD "
  _identificación: Id. de objeto(' 658b413bbe4f95854eb5f5a2 ')
  Clave : " luiz "
  API
  usuario: " luiz "
  contraseña: " luiz "
  tipo: " GRATIS "
```

 Y una bitácora (log), donde se registra cada consulta exitosa, dejando un historial de las mismas.

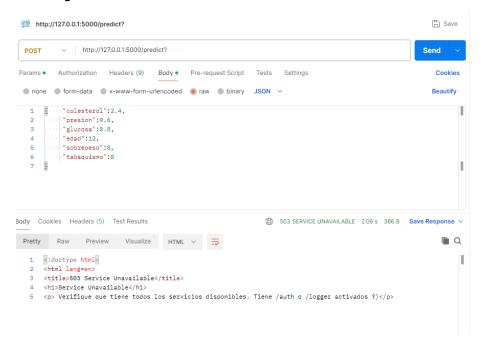
```
Práctico.request_log
  STORAGE SIZE: 44KB LOGICAL DATA SIZE: 22,76KB TOTAL DOCUMENTS: 127 INDEXES TOTAL SIZE: 36KB
                           Schema Anti-Patterns (1)
   Find
            Indexes
                                                                            Search Indexes
                                                        Aggregation
 Filter C
                Type a query: { field: 'value' }
QUERY RESULTS: 1-20 OF MANY
          _id: ObjectId('65899ed5ed7e9722f2ebb504')
         timestamp: "2023-12-25T12:25:09.033864"
        ▶ params: Array (7)
          response: "[[0.64441836]]"
         _id: ObjectId('65899f57ed7e9722f2ebb506')
timestamp: "2023-12-25T12:27:19.089398"
        ▶ params: Array (7)
          response: "[[0.64441836]]"
          _id: ObjectId('65899f60ed7e9722f2ebb508')
          timestamp: "2023-12-25T12:27:28.563717"
        ▶ params: Array (7)
          response: "[[0.64441836]]"
```

6) Con éstas Api_keys válidas

Así como todos los servicios brindados



En la función app del servicio principal **app.py**, si los demás servicios no están activos se controla, como sigue:



Evidencia de prueba

Activación del servicio app.py

```
C\\Windows\py.exe

2024-03-09 09:28:01.694308: I tensorflow/core/util/port.cc:113] oneDNN custom operations are on. You may see slightly diagrant numerical results due to floating-point round-off errors from different computation orders. To turn them off, see the environment variable `TF_ENABLE_ONEDNN_OPTS=0`.

WARNING:tensorflow:From C:\Users\Mariela Mascelloni\AppData\Local\Programs\Python\Python311\Lib\site-packages\keras\src\losses.py:2976: The name tf.losses.sparse_softmax_cross_entropy is deprecated. Please use tf.compat.v1.losses.sparse_softmax_cross_entropy instead.

* Serving Flask app 'app'

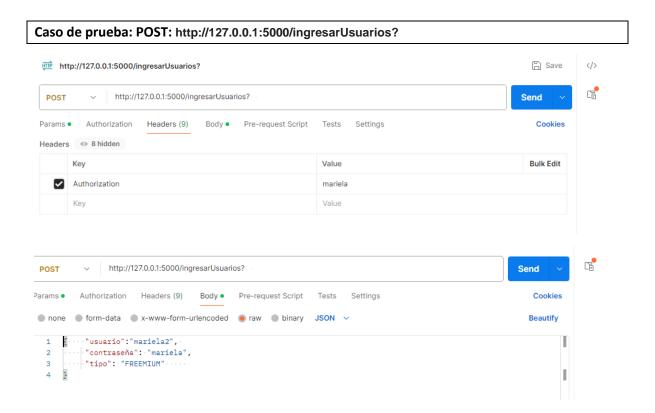
* Debug mode: off

WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead.

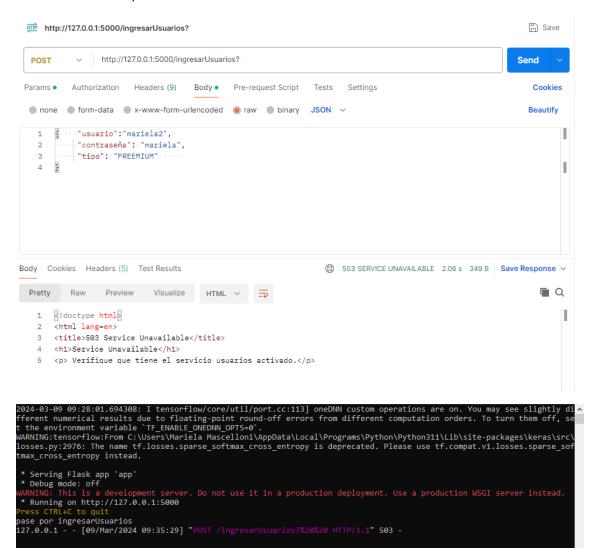
* Running on http://127.0.0.1:5000

Press CTRL+C to quit
```

Api_key disponibles



• El servicio que llama no está activado



• Si se activa el servicio

```
* Serving Flask app 'usuarios_servicio'

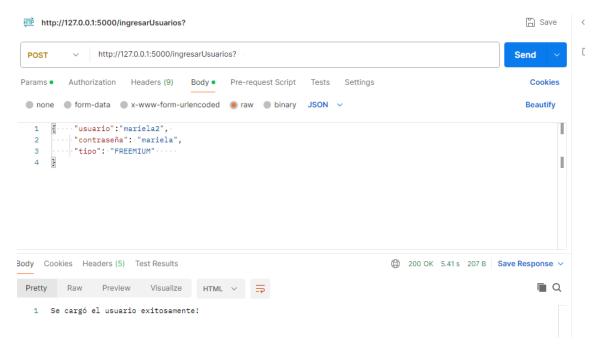
* Debug mode: off

WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead.

* Running on http://127.0.0.1:5001

Press CTRL+C to quit
```

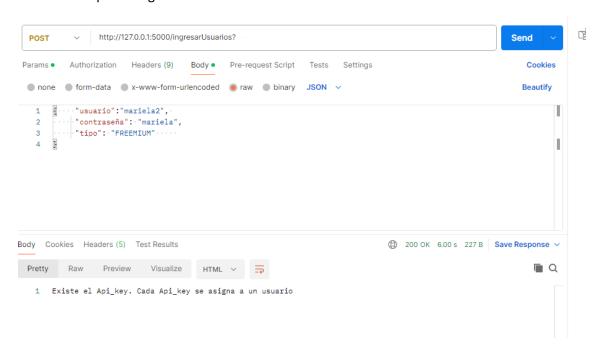
Entonces



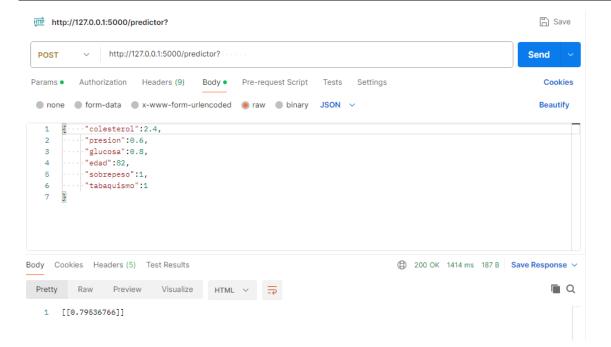
• En la base de datos de usuarios:

```
__identificación: Id. de objeto(' 65ec5800e3393059774248dd ')
Clave : " mariela "
API
usuario: " mariela2 "
contraseña: " mariela "
tipo: " GRATIS "
```

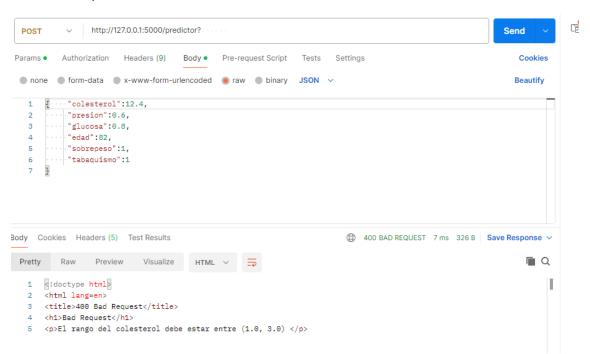
• Se repite el ingreso:

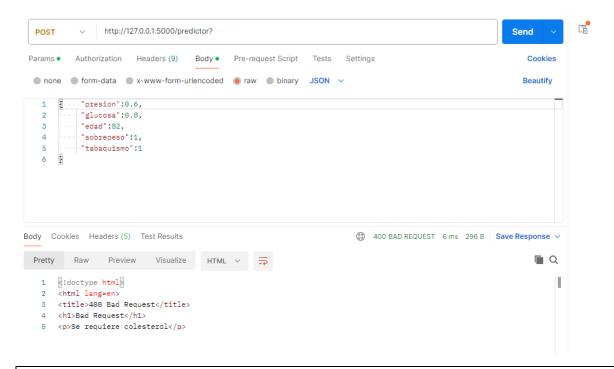


Caso de prueba: POST: http://127.0.0.1:5000/predictor?

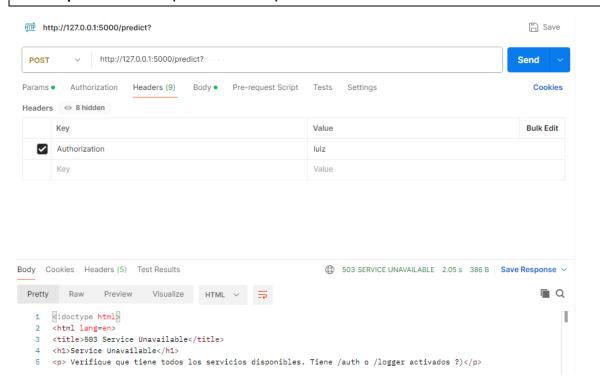


• Si un parámetro es incorrecto:





Caso de prueba: POST: http://127.0.0.1:5000/predict?



Si activo los dos servicios que llaman que todavía no están activados

```
* Serving Flask app 'auth_servicio'

* Debug mode: off

WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead.

* Running on http://127.0.0.1:5002

Press CTRL+C to quit

* Serving Flask app 'logger_servicio'

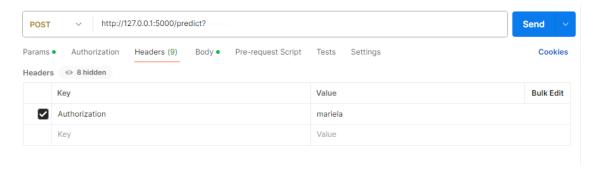
* Debug mode: off

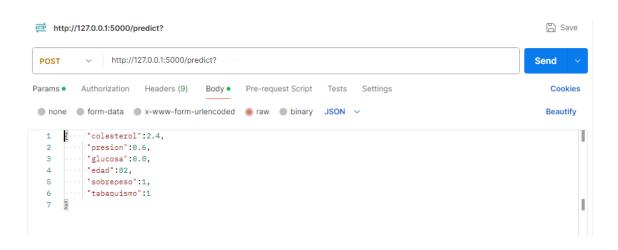
WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead.

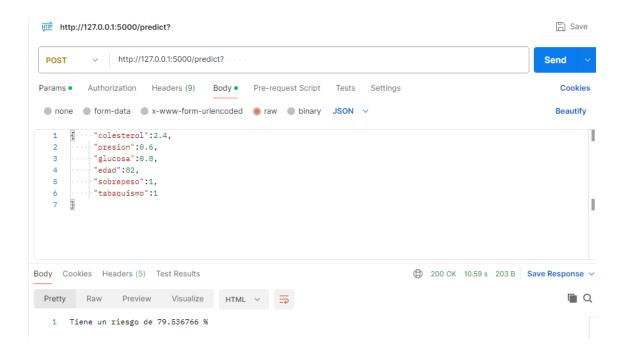
* Running on http://127.0.0.1:5003

Press CTRL+C to quit
```

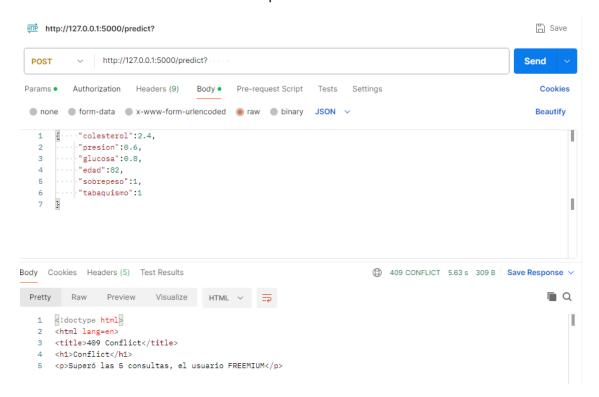
• Con los parámetros:



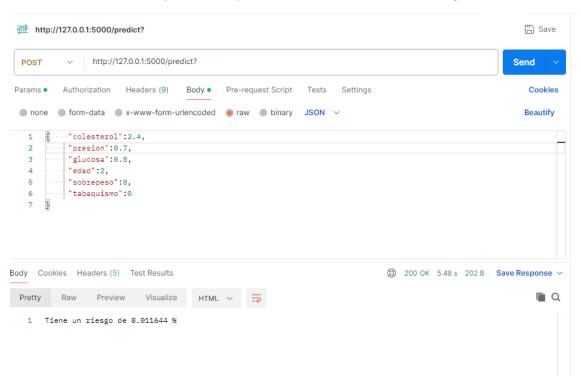




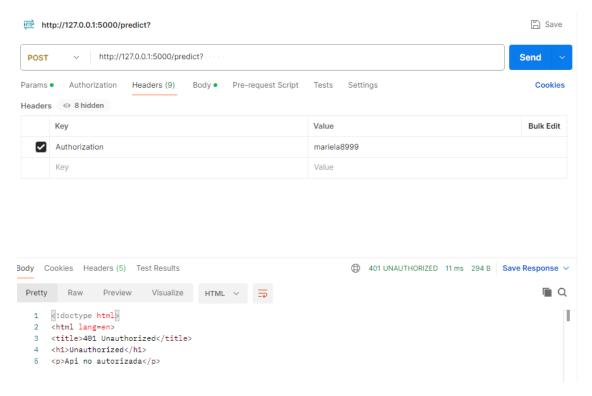
Si solicitamos más de 5 consultas para un usuario FREEMIUM:



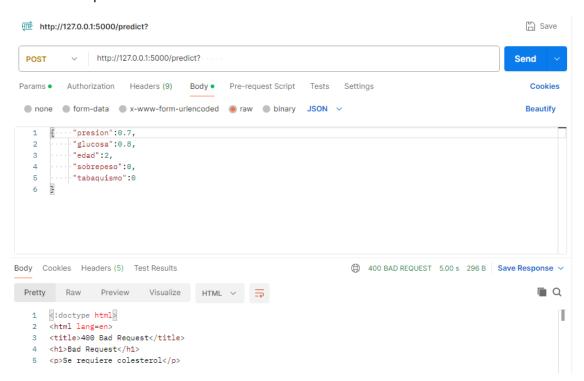
Si cambiamos los parámetros para observar la variabilidad del riesgo:

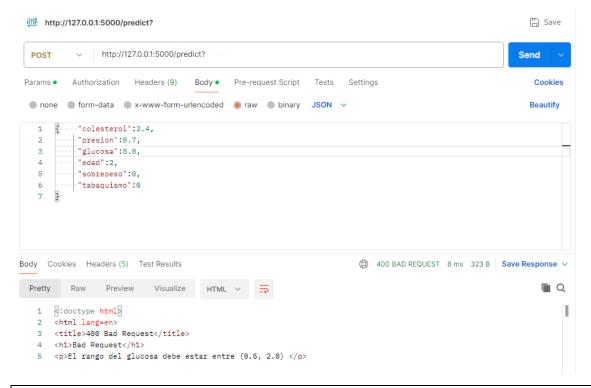


Si la api_key no está en el conjunto válido:

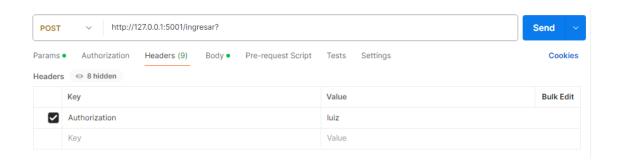


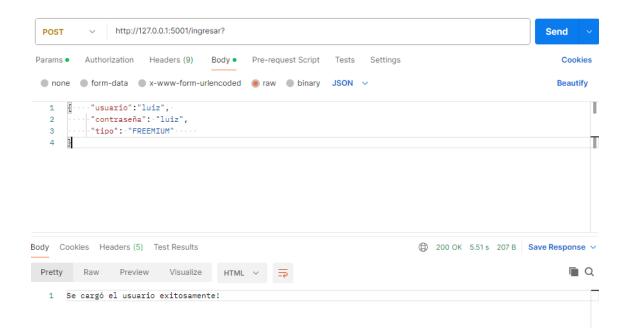
• Si los parámetros no están o no son los adecuados:





Caso de prueba: POST: http://127.0.0.1:5001/ingresar?



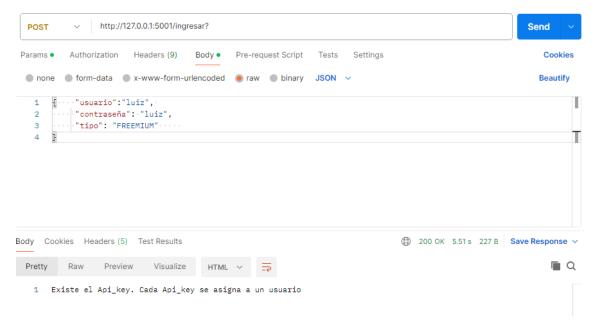


• En la base de datos:

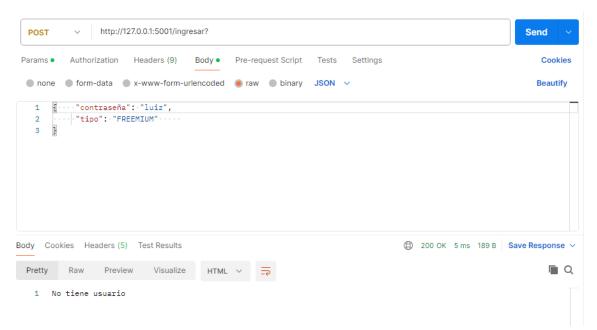
```
_identificación: Id. de objeto (' 65ec5c31e3393059774248e0 ')
Clave : "luiz "
API
usuario: "luiz "
contraseña: "luiz "
tipo: " GRATIS "
```

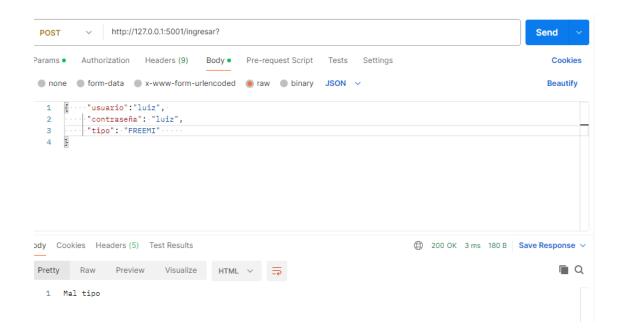
ERRORES:

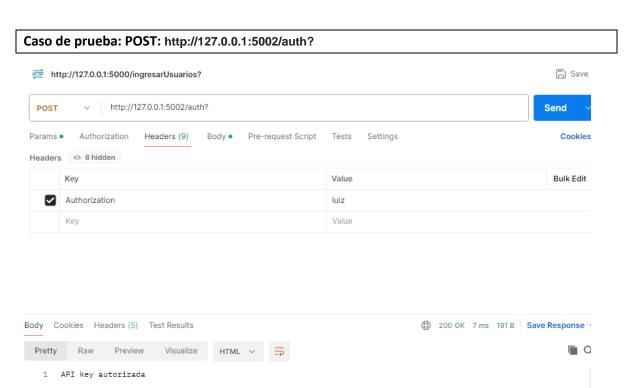
• Ingreso de nuevo al usuario:

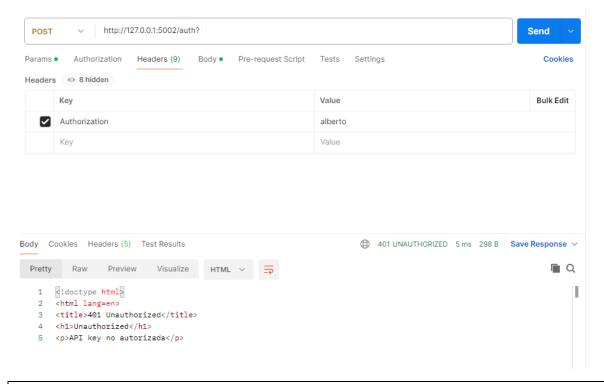


No tiene algún parámetro:

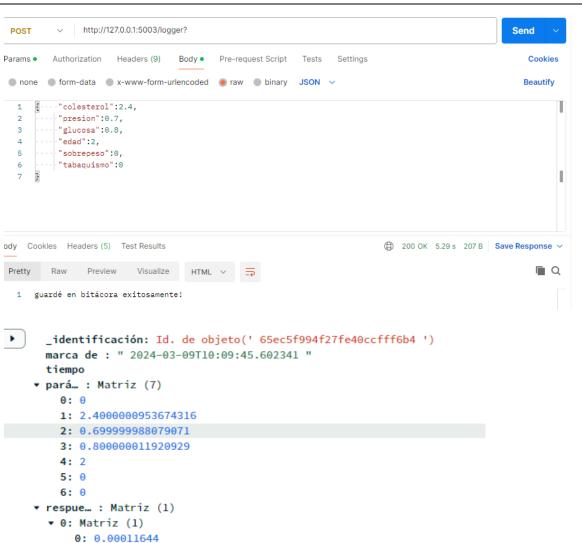








Caso de prueba: http://127.0.0.1:5003/logger?



• Si falta algún parámetro o es incorrecto:

