# UNIVERSIDAD NACIONAL DE LA PLATA MAESTRÍA EN INGENIERÍA DE SOFTWARE Trabajo Práctico Final

Asignatura: Tópicos de Ingeniería de Software II

Año: 2023

**Título**: Trabajo Integrador: Servicio Web (API) – Predicción de Riesgo Cardíaco

Autor: Karina Policano

# **Docentes:**

Prof. Andrés Diaz Pace

Prof. Claudia Pons

Prof. Gabriela Pérez

Prof. Matías Urbieta

# Contenido

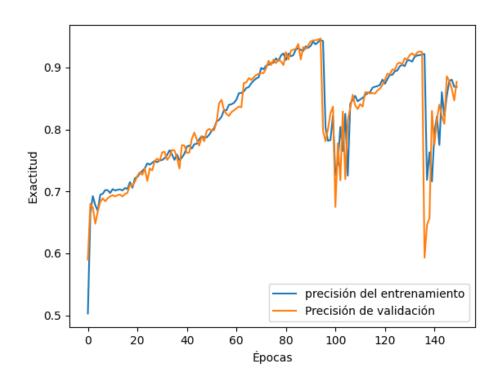
Requisitos Obligatorios para Ejecutar el Proyecto	3
Pasos del Proyecto	3
Servicios ofrecidos:	4
Comunicación entre servicios:	5
Decisiones de Diseño	5
Uso de Redis:	5
Funciones Implementadas	5
Servicio predictor	5
validartiempo:	5
predecir_conTiempo:	5
validarParametros:	5
Programas Python del Proyecto	5
Para la ejecución:	5
Caso de prueba	10
Servicio altaUsuario	11
Incorporación de usuarios	11
Errores probables	13
Servicio predictor	16
Servicio guardarBitacora	16
Manejo de consultas con Redis	18
Errores posibles	20
Servicio autorizacion	21
Errores posibles	22

# Requisitos Obligatorios para Ejecutar el Proyecto

- 1. Acceso al Repositorio: <a href="https://github.com/polka2005/TP2RiesgoCardiaco">https://github.com/polka2005/TP2RiesgoCardiaco</a>
- 2. Python:
  - Tener Python instalado en tu sistema.
  - Trabajo realizado con versión 3.10
- 3. Visual Studio Code:
  - Necesita tener instalado Visual Studio Code, un entorno de desarrollo de código abierto.
- 4. Redis:
  - La aplicación depende de Redis como sistema de almacenamiento en caché.
  - Se adjunta archivos en carpeta Redis
- 5. Postman:
  - Se recomienda tener Postman para probar y documentar las API.

# Pasos del Proyecto

1. Mediante el archivo *C:\RiesgoCardiaco\RiesoCardiaco\_ML.py*, se realizó el entrenamiento utilizando 3 capas, de 50, 25 y 35, 1 neurona y 150 épocas. Con lo que se obtuvo el modelo extensión keras y su respectivo gráfico de precisión.



```
21
22
      model.add(Dense(50, input_shape=(6,), activation='relu', kernel_initializer='uniform'))
      model.add(Dense(25, activation='relu', kernel_initializer='random_normal'))
model.add(Dense(35, activation='relu', kernel_initializer='random_normal'))
23
24
      model.add(Dense(1, activation='relu'))
25
26
27  model.save('modeloRiesgoC.keras')
28
29
      model.compile(optimizer='adam'.
30
                      loss='binary crossentropy',
31
                     metrics=['accuracy'])
32
33
34
35 history = model.fit(X_train, y_train, validation_data=(X_test, y_test), verbose=2, batch_size = 1000, epochs=150)
36
      plt.plot(history.history['accuracy'], label='precisión del entrenamiento')
37
      plt.plot(history.history['val_accuracy'], label='Precisión de validación')
38
39 plt.xlabel('Épocas')
40 plt.ylabel('Exactitud')
41 plt.legend()
OUTPUT TERMINAL PORTS DEBUG CONSOLE
Epoch 138/150
4/4 - 0s - loss: 1.7154 - accuracy: 0.7188 - val_loss: 2.6638 - val_accuracy: 0.6460 - 278ms/epoch - 70ms/step
Epoch 139/150
4/4 - 0s - loss: 1.0423 - accuracy: 0.7632 - val_loss: 0.8897 - val_accuracy: 0.6570 - 281ms/epoch - 70ms/step
Fnoch 149/159
4/4 - 0s - loss: 0.6459 - accuracy: 0.7163 - val_loss: 0.3513 - val_accuracy: 0.8300 - 233ms/epoch - 58ms/step
Epoch 141/150
4/4 - 0s - loss: 0.5361 - accuracy: 0.7947 - val_loss: 0.5885 - val_accuracy: 0.7750 - 163ms/epoch - 41ms/step
Epoch 142/150
^{
m A}/4 - 0s - loss: 0.4183 - accuracy: 0.8210 - val_loss: 0.3993 - val_accuracy: 0.8160 - 190ms/epoch - 48ms/step
Epoch 143/150
4/4 - 0s - loss: 0.4319 - accuracy: 0.7750 - val_loss: 0.3764 - val_accuracy: 0.8400 - 177ms/epoch - 44ms/step
Epoch 144/150
4/4 - 0s - loss: 0.3523 - accuracy: 0.8602 - val_loss: 0.3390 - val_accuracy: 0.8220 - 317ms/epoch - 79ms/step
Epoch 145/150
4/4 - 1s - loss: 0.3648 - accuracy: 0.8215 - val_loss: 0.3491 - val_accuracy: 0.8090 - 603ms/epoch - 151ms/step
Epoch 146/150
4/4 - 0s - loss: 0.3306 - accuracy: 0.8543 - val loss: 0.3212 - val accuracy: 0.8860 - 172ms/epoch - 43ms/step
Epoch 147/150
4/4 - 0s - loss: 0.3287 - accuracy: 0.8785 - val_loss: 0.3289 - val_accuracy: 0.8780 - 209ms/epoch - 52ms/step
Epoch 148/150
4/4 - 0s - loss: 0.3161 - accuracy: 0.8805 - val_loss: 0.3076 - val_accuracy: 0.8660 - 186ms/epoch - 46ms/step
4/4 - 0s - loss: 0.3066 - accuracy: 0.8690 - val_loss: 0.3115 - val_accuracy: 0.8470 - 381ms/epoch - 95ms/step
Epoch 150/150
4/4 - 1s - loss: 0.3026 - accuracy: 0.8687 - val_loss: 0.3069 - val_accuracy: 0.8770 - 553ms/epoch - 138ms/step
```

Una vez que se obtuvo el modelo para poder realizar las predicciones se procede a:

2. Ejecutar los servicios alojados en C:\RiesgoCardiaco\1\_flask\app1\flaskr

#### Servicios ofrecidos

Los servicios utilizan methods de tipo POST:

Desarrollados en app.py:

altaUsuario: servicio para la incorporación de usuarios para el uso de la predicción

predictor: servicio que predice si se posee o no riesgo cardiaco

Desarrollado en guardarBitacora.py:

guardarBitacora: servicio de carga en la bitácora

Desarrollado en autorizacion.py:

autorizacion: servicio de autentificación

#### Comunicación entre servicios

El servicio <a href="http://127.0.0.1:5000/predictor">http://127.0.0.1:5000/predictor</a> requiere de los servicios <a href="http://127.0.0.1:5001/autorizacion">http://127.0.0.1:5001/autorizacion</a> a fin de validar usuarios que al devolver el valor 200, indica que ha validado correctamente al usuario.

Luego de una correcta predicción, evaluándose cantidad de consultas según tipo de usuario, cantidad y calidad de los parámetros para dicha medición, este resultado se almacena utilizando el servicio http://127.0.0.1:5005/guardarBitacora

#### Decisiones de Diseño

Con respecto al Conjunto de API Keys Válidas:

Actualmente, se utiliza un conjunto predefinido de API keys válidas, por ejemplo, "karina", "karina2"

Es dable mencionar que la llamada en la Base de Datos demora más que lo previsto para acceder a la nube y predecir, que utilizando una base de datos de manera local.

#### Uso de Redis:

Redis se utiliza para administrar la cantidad de consultas en el tiempo según el tipo de usuario que accede a la predicción.

# Funciones Implementadas

#### Servicio predictor

#### validartiempo:

*Objetivo:* La función validarTiempo tiene como objetivo evaluar diferentes condiciones relacionadas con el tiempo y el usuario para determinar si deben permitirse más consultas, enviando respectivos mensajes:

Cuando un usuario FREEMIUM ha superado 5 consultas.

Cuando un usuario PREMIUM ha superado 50 consultas.

#### predecir conTiempo:

*Objetivo:* La función predecir\_conTiempo valida las condiciones del usuario según su tipo considerando lo registrado en Redis.

#### validarParametros:

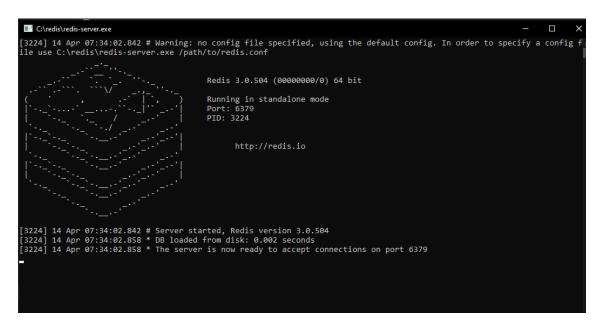
*Objetivo:* La función que valida los parámetros, considerando la cantidad de parámetros enviados para la predicción como así también que estos se encuentren dentro de un rango correcto pre establecido, dependiendo del parámetro.

# Programas Python del Proyecto

• db.py: Define el acceso a la base de datos.

#### Para la ejecución:

1) Se debe ejecutar redis-server

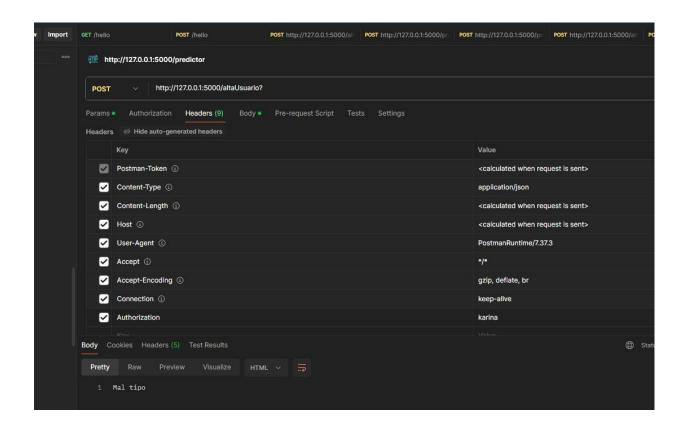


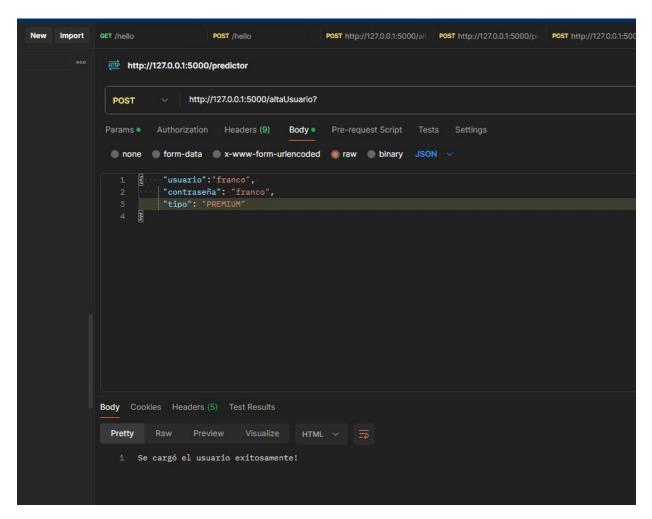
2) Se debe ejecutar redis-cli



- 3) En la consola, se pone cada uno de los servicios: "app.py"; "autorizacion.py"; "guardarBitacora.py".
- 4) Ejecutar **Postman**, la herramienta que utilizará para realizar solicitudes a la aplicación. En la sección de encabezados (Headers), ingresa en el campo Authorization una de las siguientes Api\_keys válidas: "karina", "karina2".

```
pp.py  autorizacion.py  autorizacion.py
```





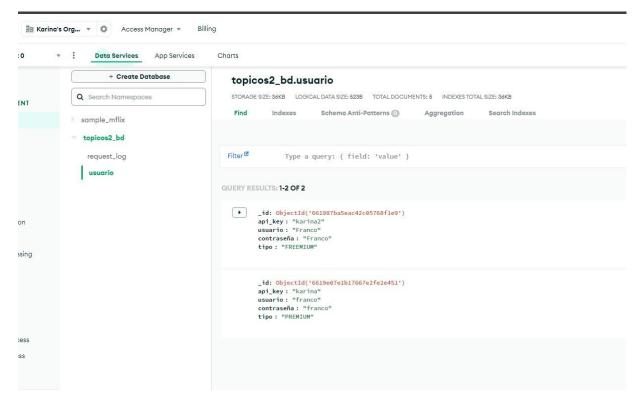
5) Teniendo la siguiente Base de Datos topicos2\_bd:

Ingresando a la BBDD alojada en Atlas

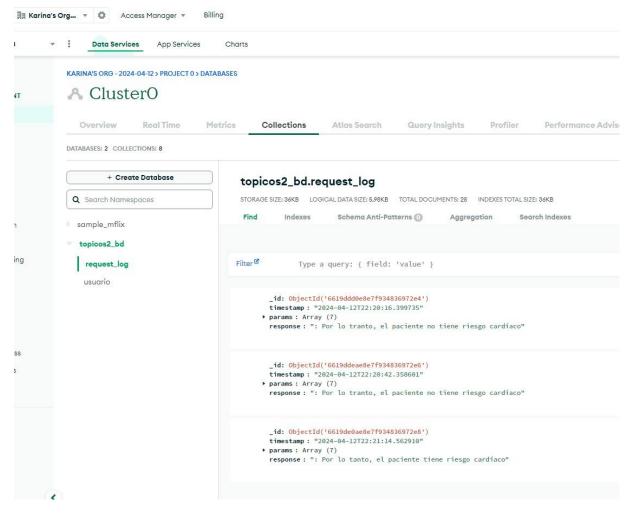
Usuario: kpolicano@hotmail.com

Contraseña: PracticoT2

Donde en la estructura *usuario* se guardan los datos de los usuarios, considerando para ser cargados: appy\_key, usuario, contraseña y tipo de usuario (FREEMIUM-PREMIUM)



Asimismo, cuenta con una bitácora, request\_log, donde se registra cada consulta exitosa, dejando un historial de las mismas.



# Caso de prueba

Activación de los servicios

Autorizacion.py utilizando el puerto: 5001

```
OUTPUT TERMINAL PORTS DEBUG CONSOLE

PS C:\RiesgoCardiaco\1_flask\app2\flaskr> py autorizacion.py

* Serving Flask app 'autorizacion'

* 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

127.0.0.1 - - [13/Apr/2024 17:56:38] "POST /autorizacion HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [13/Apr/2024 17:57:03] "POST /autorizacion HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [13/Apr/2024 17:55:31] "POST /autorizacion HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [13/Apr/2024 17:59:04] "POST /autorizacion HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [13/Apr/2024 17:59:25] "POST /autorizacion HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [13/Apr/2024 17:59:25] "POST /autorizacion HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [13/Apr/2024 17:59:45] "POST /autorizacion HTTP/1.1" 200 -
```

#### app.py utilizando el puerto: 5000

```
PS C:\RiesgoCardiaco> cd .\1_flask\
PS C:\RiesgoCardiaco\1_flask> cd .\app2\
PS C:\RiesgoCardiaco\1_flask\app2> cd .\flaskr\
PS C:\RiesgoCardiaco\1_flask\app2> cd .\flaskr\app2
Press CTRL+C to quit
```

#### guardarBitacora.py utilizando el puerto: 5005

```
OUTPUT TERMINAL PORTS DEBUG CONSOLE

PS C:\RiesgoCardiaco\1_flask\app2\cd .\flaskr\
PS C:\RiesgoCardiaco\1_flask\app2\flaskr\ py guardarBitacora.py

* Serving Flask app 'guardarBitacora'

* Debug mode: off

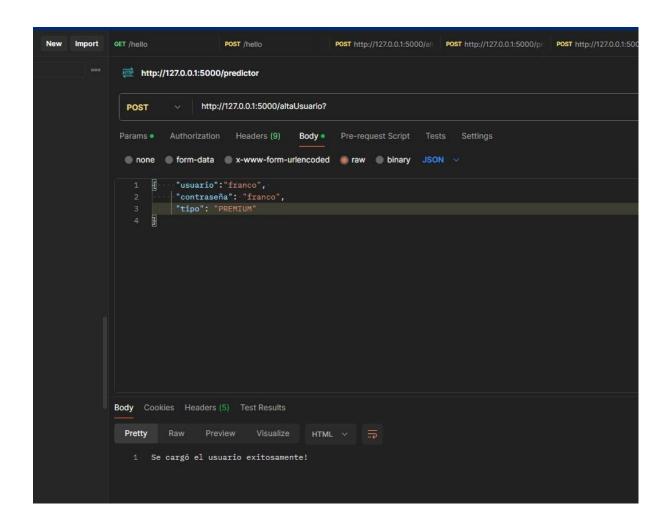
WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead.

* Running on http://127.0.0.1:5005
```

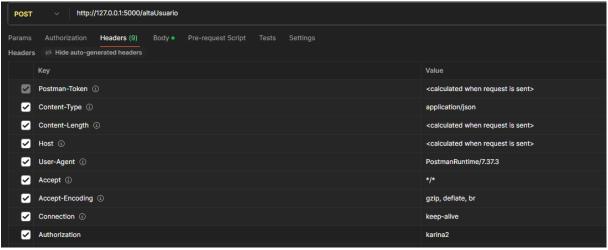
## Servicio altaUsuario

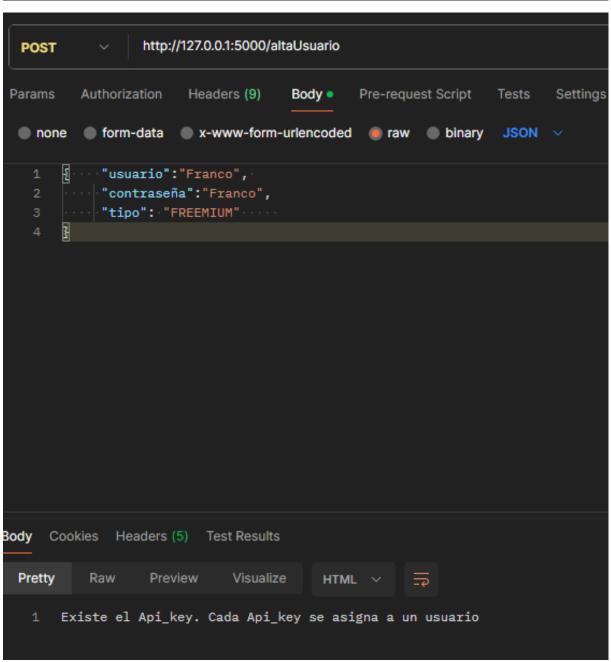
#### Incorporación de usuarios

Se procede a insertar los usuarios de ambos tipos para la predicción, utilizándose para el usuario: franco de tipo PREMIUM la appy\_key karina



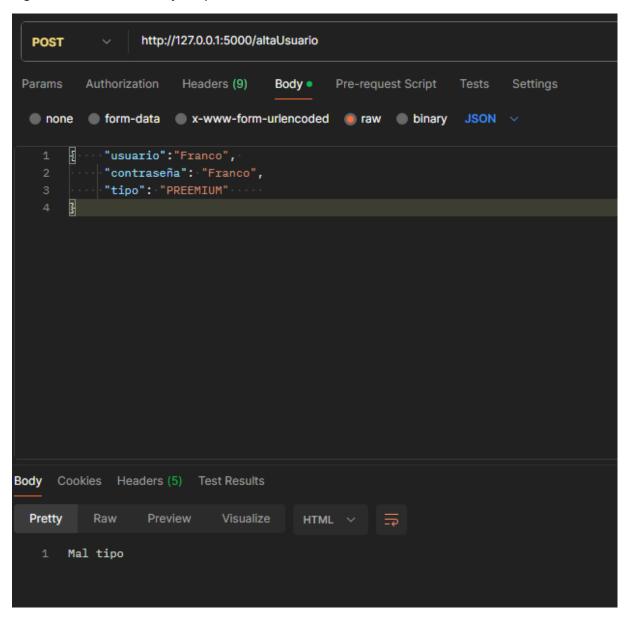
Se procede a intentar insertar un usuario ya registrado, por lo que se obtiene el siguiente mensaje





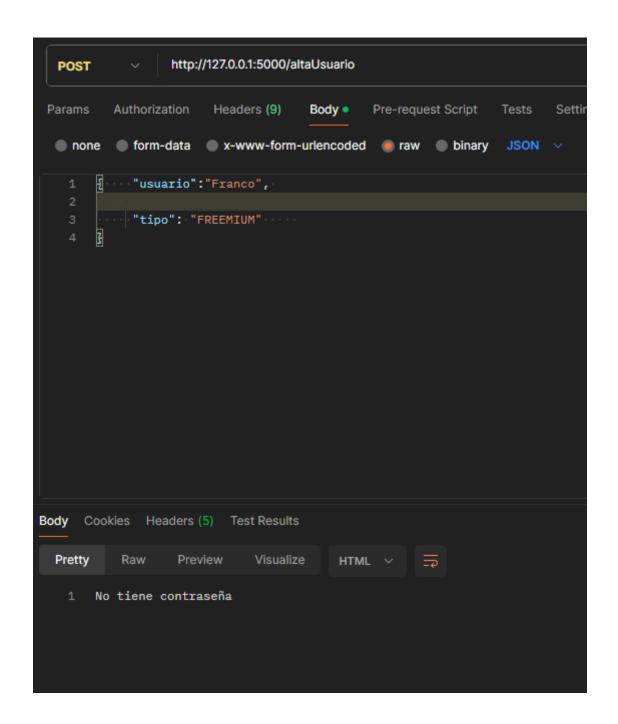
## Errores probables

En caso que haya un error en el tipo, en este caso se utilizó el tipo *PREEMIUM* de usuario a ingresar, muestra el mensaje respectivo:

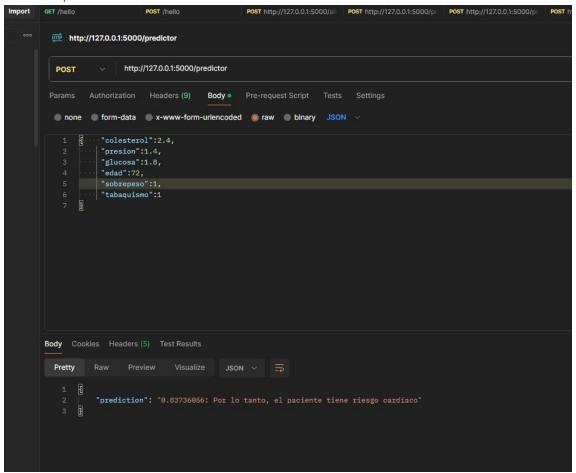


Caso de intentar insertar un usuario sin uno de los parámetros como ser usuario, muestra el mensaje respectivo:





## Servicio predictor



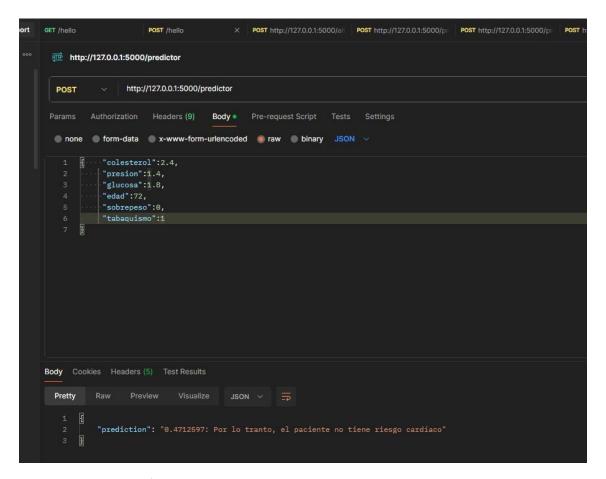
Servicio guardarBitacora

#### http://127.0.0.1:5005/guardarBitacora

Cuyo guardado en la colección request\_log es:

```
_identificación: Id. de objeto(' 6619d7ffe8e7f934836972d4 ')
marca de : " 2024-04-12T21:55:27.509578 "
tiempo

parám...: Matriz (7)
0: 0
1: 2.4000000953674316
2: 1.399999976158142
3: 1.7999999523162842
4: 72
5: 1
6: 1
respues...: " : Por lo tanto, el paciente tiene riesgo cardíaco "
```



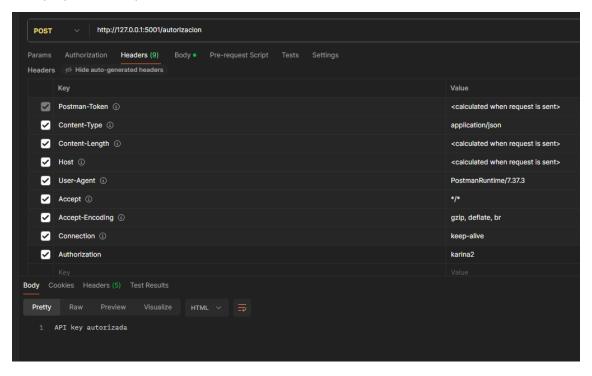
Cuyo guardado en bitácora es:

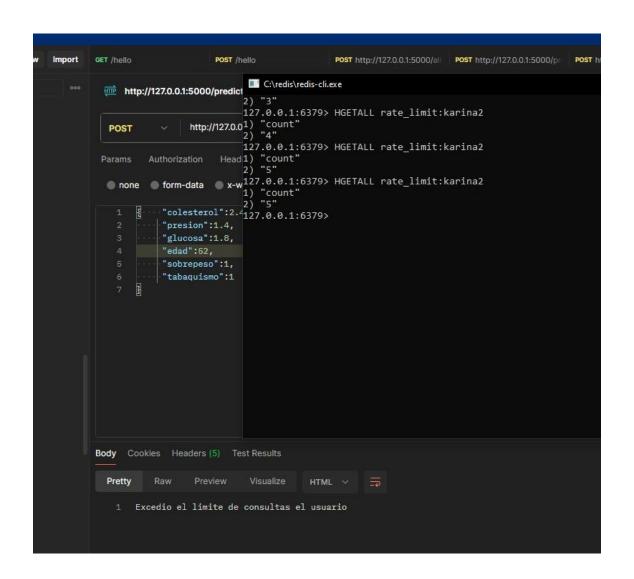
```
_identificación: Id. de objeto (' 6619d887e8e7f934836972d6 ')
marca de : " 2024-04-12T21:57:43.481231 "
tiempo

• parám...: Matriz (7)
0: 0
1: 2.4000000953674316
2: 1.399999976158142
3: 1.7999999523162842
4: 72
5: 0
6: 1
respues...: " : Por lo tranto, el paciente no tiene riesgo cardíaco "
```

## Manejo de consultas con Redis

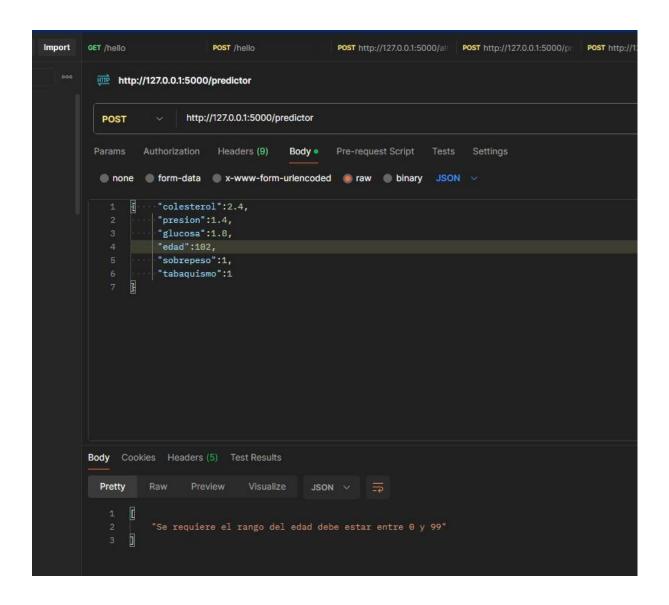
En este caso de usuario tipo **FREEMIUM**, el servicio dejara de ser brindado a las 5 consultas, dato proporcionado por Redis.



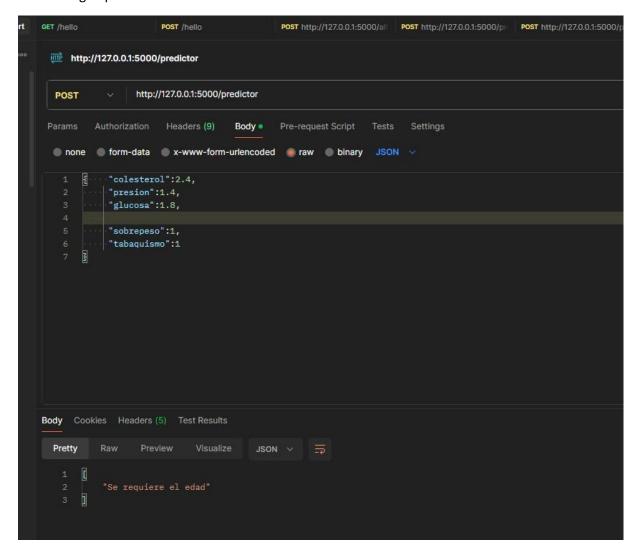


## Errores posibles

En este caso emite el mensaje de parámetro fuera de rango



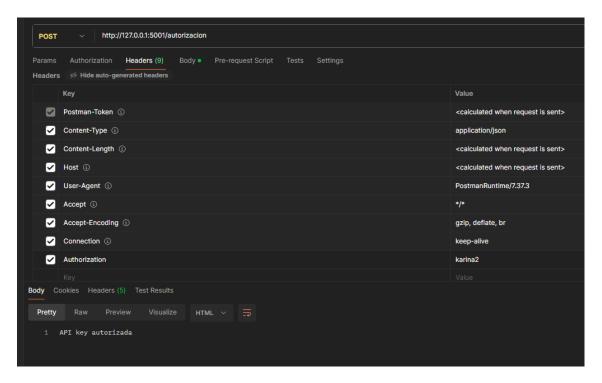
## Falta de algún parámetro



Servicio autorizacion

http://127.0.0.1:5001/autorizacion

En este caso se ingresa la apy\_key karina2 registrada



## Errores posibles

En el caso de ingresar una apy\_key no registrada tendremos el siguiente mensaje de error 401

