# Modelo de Machine Learning usando Azure ML Studio

Johann Montoya Juan Espinosa Julián Vega Maurico Rivera

## 1. Objetivo.

Usar un modelo de machine learning para detectar posibles problemas cardiacos haciendo uso de un servicio web.

#### 2. Herramientas a utilizar.

Cuenta de estudiante para Portal Azure.

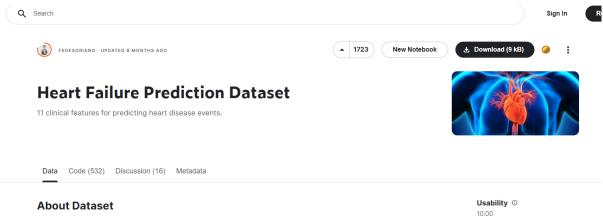
Tener una cuenta en kaggle.com.

Instalar Python 3.10.4

Instalar Flask

#### 3. Desarrollo de la Práctica

Diríjase al siguiente link y descargue el dataset.
 <a href="https://www.kaggle.com/datasets/fedesoriano/heart-failure-prediction">https://www.kaggle.com/datasets/fedesoriano/heart-failure-prediction</a>



#### Debe descargar un archivo similar al siguiente.



5/14/2022 9:00 PM 9/10/2021 6:11 PM Archivo WinRAR ZIP
Microsoft Excel Co...

9 KB 36 KB

- Ahora diríjase al sitio web de Azure <a href="https://portal.azure.com/#home">https://portal.azure.com/#home</a>
- En el inicio de Microsoft Azure, seleccione "Crear, un nuevo recurso".
- Seleccione la opción de "Machine Learning" o "Aprendizaje automático".
- Oprima la opción "Crear".
- Llene la información requerida en el formulario.
  - 1. Grupo de recursos (cree uni nuevo)
  - 2. Región (Australia East)
  - 3. Registro de contenedor (Cree uno nuevo: elija un nombre y deje la referencia de almacén en "Estándar").

# Creación de un nuevo registro de contenedor



## Debe tener algo similar a lo siguiente

# Aprendizaje automático

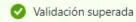
Creación de un área de trabajo de Machine Learning Suscripción \* ① Azure for Students Grupo de recursos \* (i) (Nuevo) MLCN Crear nuevo Detalles del área de trabajo Configure your basic workspace settings like its storage connection, authentication, container, and more. Learn more of Nombre del área de trabajo \* ① MLCLWorckspace Región \* ① Australia East Cuenta de almacenamiento \* (i) (nuevo) mlclworckspace0564360166 Almacén de claves \* ① (nuevo) mlclworckspace4233930514 Application Insights \* ① (nuevo) mlclworckspace1576768802 Registro de contenedor \* ① (nuevo) RegistroMLCN

• Seleccione el botón "Revisar y crear" y espere que se realice la validación.

Crear nuevo

# Aprendizaje automático

Creación de un área de trabajo de Machine Learning



Aspectos básicos Redes Opciones avanzadas Etiquetas Revisión y creación

## Datos básicos

Suscripción Azure for Students
Grupo de recursos (Nuevo) MLCN
Región Australia East
Nombre del área de trabajo MLCLWorckspace

Cuenta de almacenamiento (nuevo) mlclworckspace0564360166
Almacén de claves (nuevo) mlclworckspace4233930514
Application Insights (nuevo) mlclworckspace1576768802

Registro de contenedor (nuevo) RegistroMLCN

Redes

Método de conectividad Punto de conexión público (todas las redes)

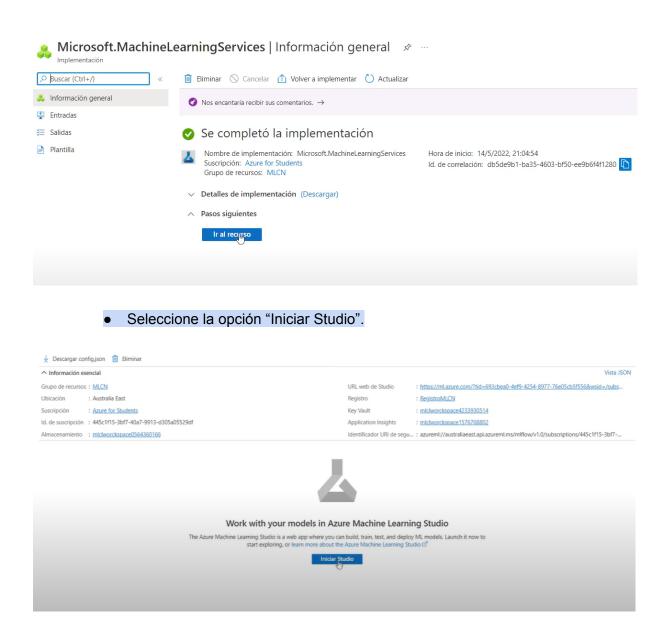
Opciones avanzadas

Tipo de identidad Asignada por el sistema

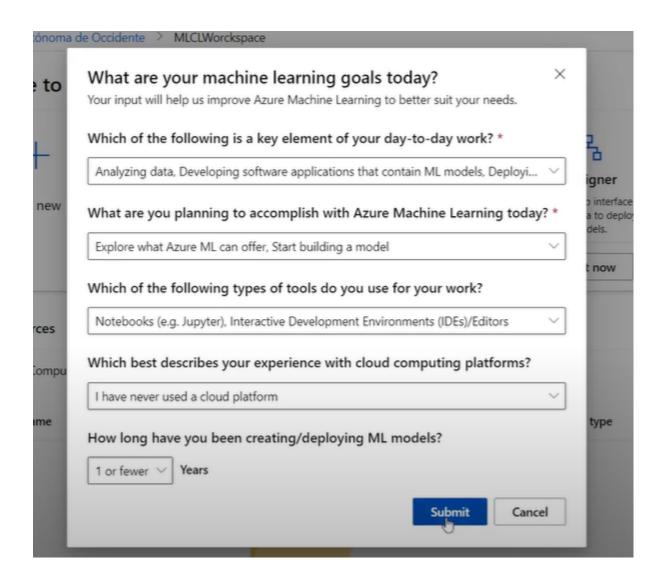
Tipo de cifrado Claves administradas por Microsoft

Habilitar marca HBI Deshabilitada

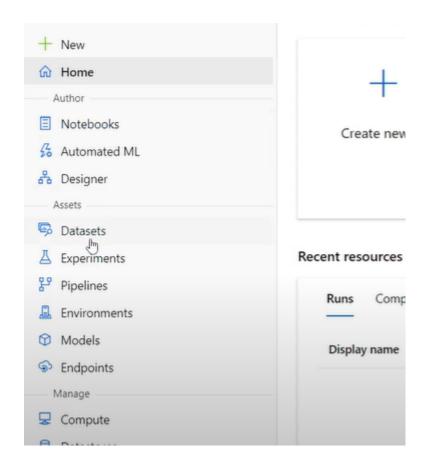
- Seleccione el botón "Crear" y espere a que la creación del servicio.
- Una vez creado, seleccione la opción "Ir al recurso".



 Llene la información que le solicita como mejor convenga, puedo hacerlo de la siguiente manera.

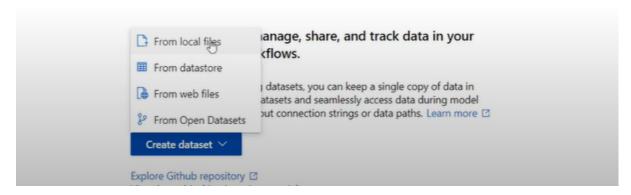


Seleccione la opción "Datasets".



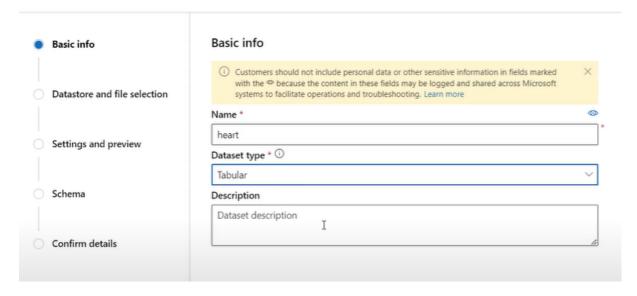
• Seleccione la opción "Crear datasets" y posteriormente "de archivos locales".



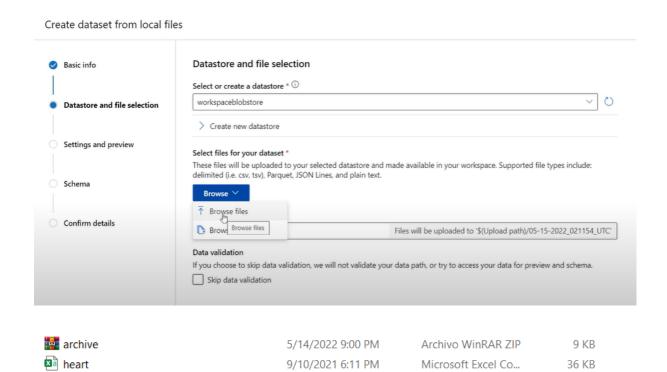


• Llene la información solicitada para crear el dataset de la siguiente manera.

#### Create dataset from local files



## Seleccione el archivo para la creación del dataset.



9/10/2021 6:11 PM

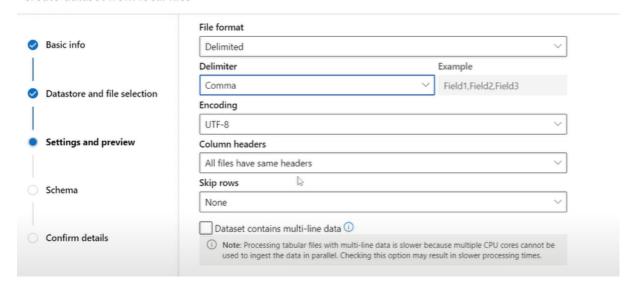
Microsoft Excel Co...

36 KB

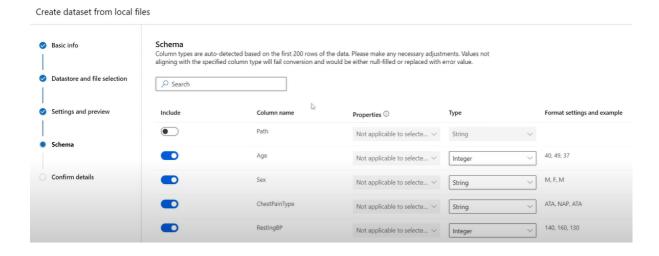
#### Oprima la opción "Next"

Deje la información preestablecida y oprima la opción "Next".

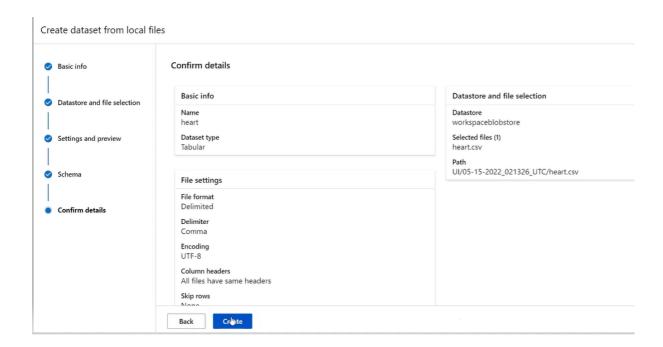
#### Create dataset from local files



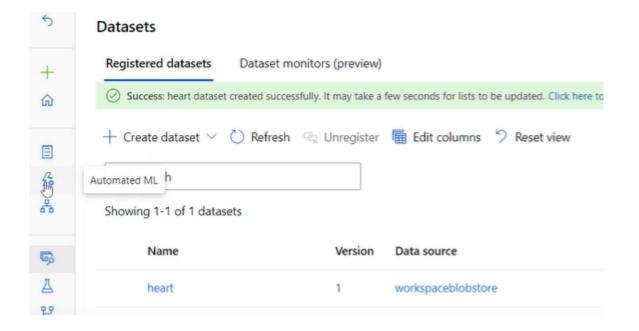
# Deje la información preestablecida y oprima la opción "Next".



Deje la información preestablecida y oprima la opción "Next".



Una vez creado el dataset, lo que corresponde es la creación y entrenamiento del modelo de machine learning, para ello seleccionamos la opción "Automate"



Ahora seleccione la opción "New Automated ML run".

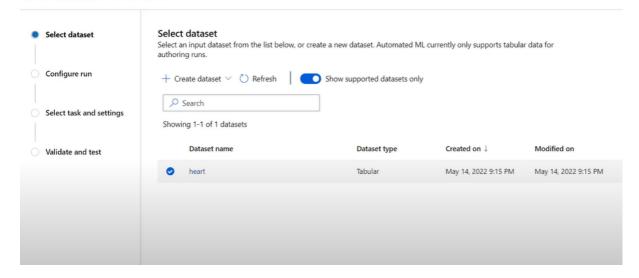
#### Automated ML

Let Automated ML train and find the best model based on your data without writing a single line of code. Learn more about Automated MLIZ

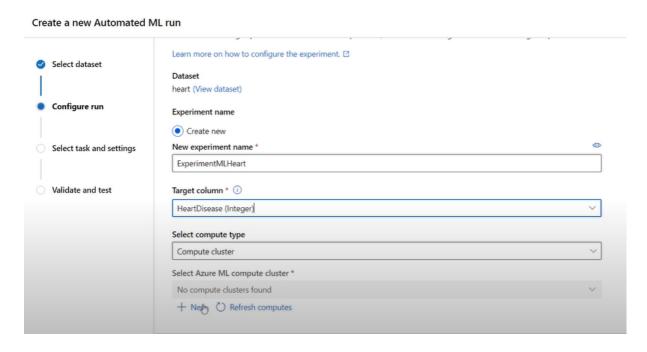


Seleccione el dataset creado previamente y oprima la opción "Next"

#### Create a new Automated ML run

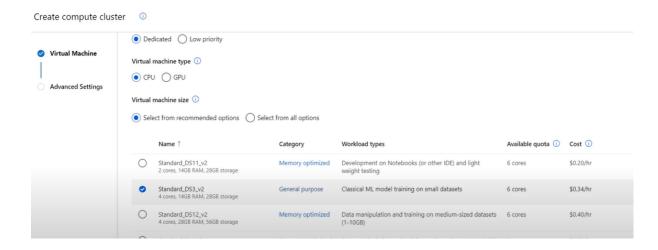


Llene la información en **configure run** de la siguiente manera. Tenga en cuenta que necesitara crea un Clúster

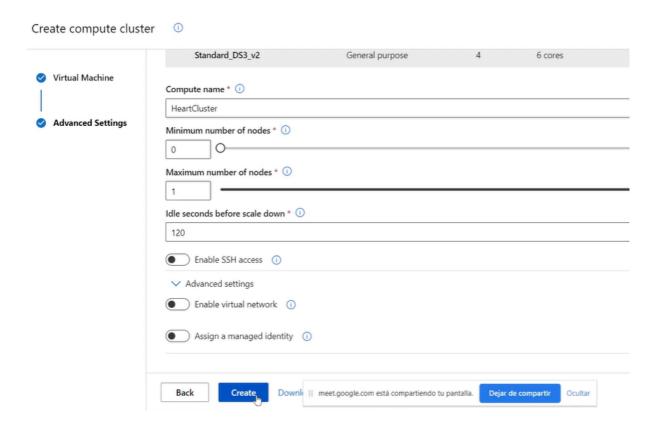


## \*Creación del clúster.

En **configure run** seleccione "New", para la creación del Clúster y siga la siguiente configuración en **Virtual Machine**.

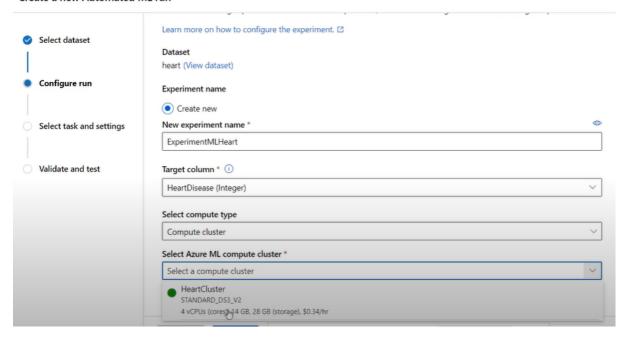


En **Advanced Settings** deje la configuración por defecto y digite el nombre de su clúster en "Compute name" y seleccione la opción "crear".

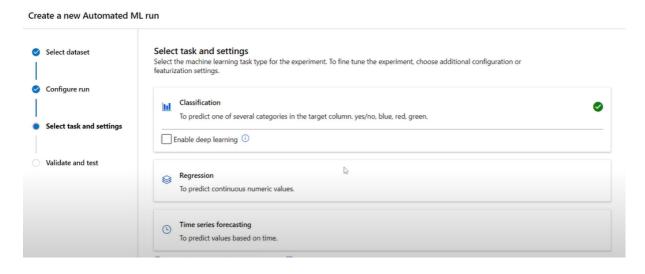


Una vez creado el clúster selecciónelo y continúe con la opción "next"

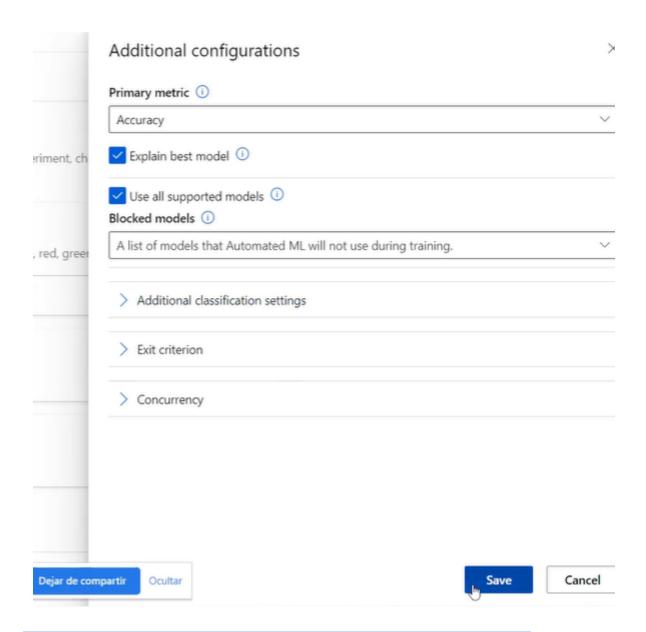
#### Create a new Automated ML run



En **Select task and settings**, se toma la opción clasificación, para que retorne una respuesta si/no, 1/1, etc.

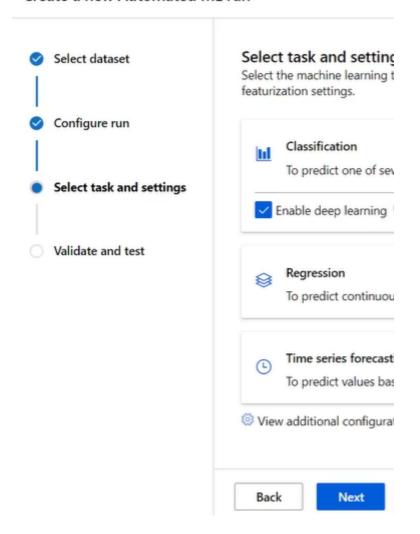


A continuación se procede a configurar "Aditional configuration settings" y seleccionamos "Accuaracy" esta opción es para centrarse en que el modelo tenga la mayor precisión posible. Finalmente, guardamos estos cambios.



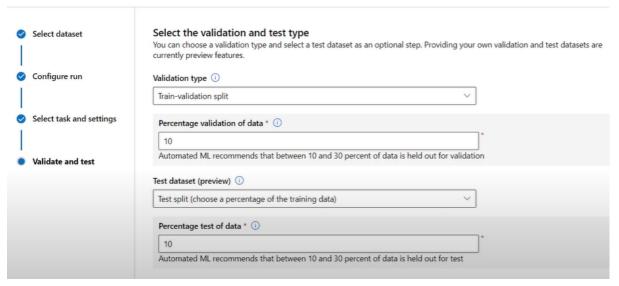
Después terminamos la configuración de esta sección y seleccionamos "Next"

#### Create a new Automated ML run

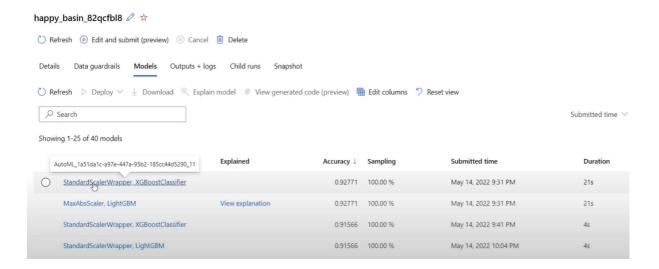


Finalmente, en **Validate and test** hacemos la siguiente configuración y terminamos seleccionando "Finish".

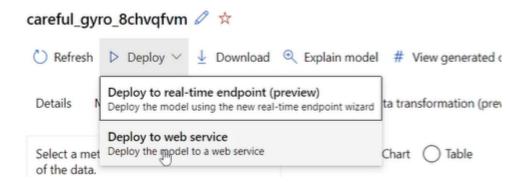
#### Create a new Automated ML run



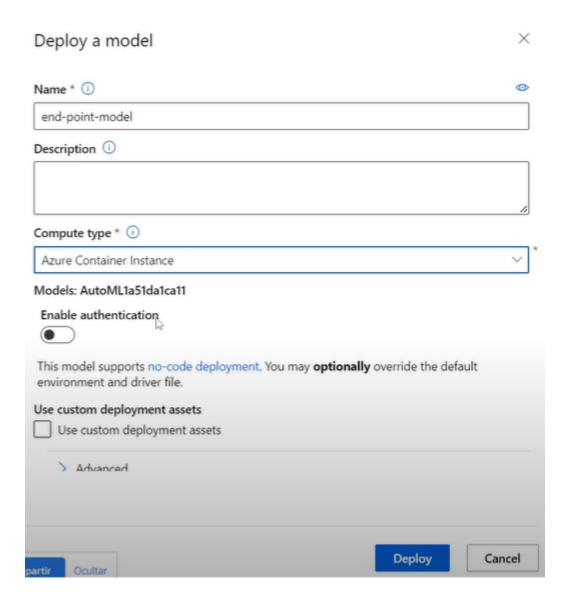
Listo, ahora Azure, se encargará de entrenar el modelo haciendo uso del dataset este proceso puede demorar entre 1.5 y 2 horas. Una vez terminado, seleccioné el apartado de models donde estarán listados todos los medelos de mayor a menor precisión y se selecciona el primero de la lista, ya que este es el que se utilizara.



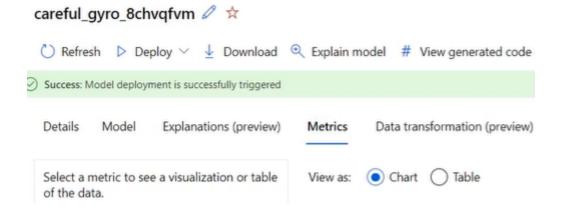
Una vez seleccionado el modelo nos dirigimos a la pestaña "Deploy" y después "Web service".



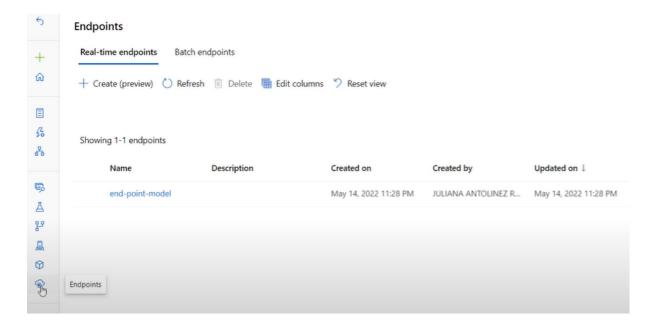
Ahora configure el deploy de la siguiente manera y termine seleccionado "Deploy".



# Este sería el resultado.

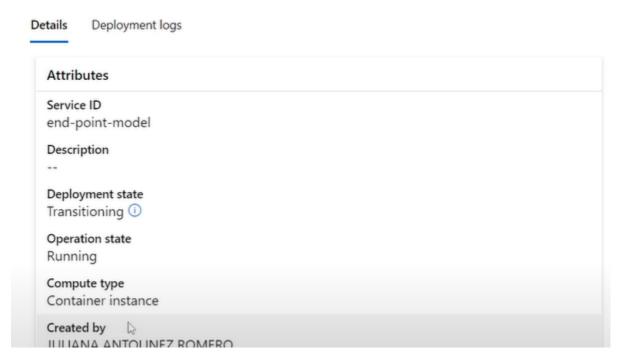


Seleccione el endpoint.



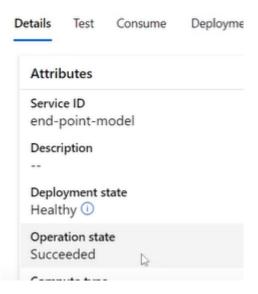
Seleccione la opción de **Endpoints** y escoja su end-point-model que usted generó.

# end-point-model



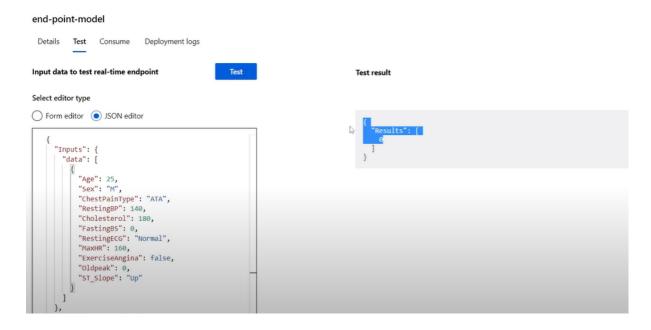
Espere hasta que el estado del "Deployment state" pase de Transitioning a Healthy.

# end-point-model

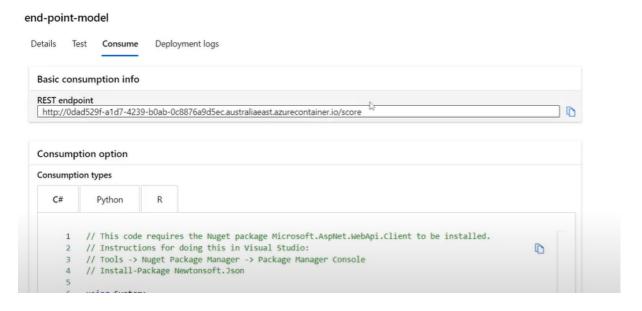


Una vez terminado, seleccione la pestaña "Test" y llene el JSON con los parámetros y después seleccione el botón teste, para obtener un resultado 0 o 1 que termina si tiene probabilidad o no de tener problemas cardiacos. Puede llenar el JSON con los siguientes datos.

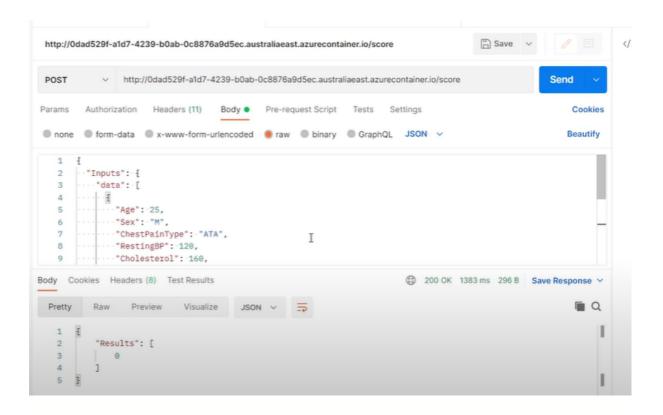
```
{
 "Inputs": {
  "data": [
     "Age": 25,
    "Sex": "M",
     "ChestPainType": "ATA",
     "RestingBP": 120,
     "Cholesterol": 160,
    "FastingBS": 0,
     "RestingECG": "Normal",
     "MaxHR": 160,
     "ExerciseAngina": false,
    "Oldpeak": 0,
    "ST Slope": "Up"
   }
  ]
},
 "GlobalParameters": {
  "method": "predict"
}
}
```



Para poder hacer uso desde una interfaz útil para un usuario, seleccionamos la pestaña de "Consume". Aquí podremos encontrar la dirección o url del endpoint a donde enviar el JSON.



Con el REST endpoint podemos hacer pruebas desde postman antes de pasar a hacerlo desde la interfaz. Haga empleo del mismo JSON anterior.



Una vez ya hemos comprobado que podemos consumir está Machine Learning de Azure de manera externa a través del envío de un JSON usando un endpoint, solo resta el desarrollo de un app web, para brindar un servicio amigable con los posibles usuarios. Para ello nos dirigimos a la pestaña de consumo en Azure.

```
end-point-model
 Details Test Consume
                             Deployment logs
  Consumption option
  Consumption types
      C#
                Python
              import urllib.request
              import json
                                                                                                                                    0
              {\color{red}\mathsf{import}}\ {\color{blue}\mathsf{os}}
              import ssl
             def allowSelfSignedHttps(allowed):
                  # bypass the server certificate verification on client side
                  if allowed and not os.environ.get('PYTHONHTTPSVERIFY', '') and getattr(ssl, '_create_unverified_context', None):
                      ssl._create_default_https_context = ssl._create_unverified_context
        10
             \verb| allowSelfSignedHttps(True)| \verb| # this line is needed if you use self-signed certificate in your scoring service.
        11
        12
        13
              # Request data goes here
             14
        15
                      "data":
        17
        18
        19
                               "Age": "0",
                               "Sex": "example_value",
        20
                               "ChestPainType": "example_value",
        21
                               "RestingBP": "0",
        22
                               "Cholesterol": "0",
                               "FastingBS": "0".
```

Azure le facilita la conexión al endpoint y la construcción del JSON a través de los siguientes lenguajes de programación C#, Python y R. Para este caso se le facilitará un código ya realizado en Python, con su correspondiente HTML. Ejecute clone el siguiente repositorio y corra el proyecto. Debe presentar algo similar al lo siguiente, datos.py, true.html y home.html.

https://github.com/johann1997/ProyectoFinalCompuNube.git

Para el correcto funcionamiento recuerde cambiar la url que se encuentra aproximadamente en la línea 70 del archivo datos.py, por el endponit que usted generó previamente.

```
body = str.encode(json.dumps(datos))

url = 'http://@dad529f-a1d7-4239-b@ab-@c8876a9d5ec.australiaeast.azurecontainer.io/score'
headers = {'Content-Type':'application/json', }

req = urllib2.Request(url, body, headers)
```

Estos son los archivos necesarios y anteriormente mencionados.

Ejecute el archivo datos.py ubicado en la carpeta python.

```
PS C:\Users\johan\Downloads\cn\proyectoCN-master\python> python datos.py

* Serving Flask app 'datos' (lazy loading)

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

* Debug mode: on

* Running on http://127.0.0.1:5000 (Press CTRL+C to quit)

* Restarting with stat

* Debugger is active!

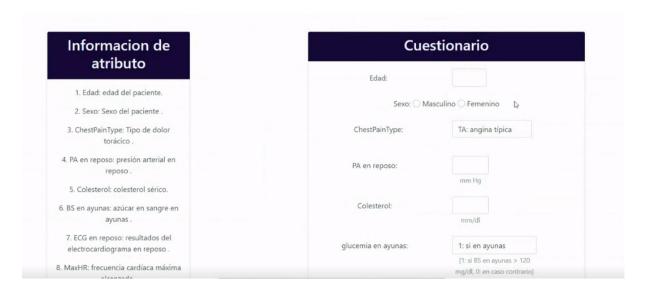
* Debugger PIN: 123-542-159

127.0.0.1 - [18/May/2022 12:18:52] "GET / HTTP/1.1" 200 -
```

Una vez ejecutado debería presentar una interfaz similar a la siguiente

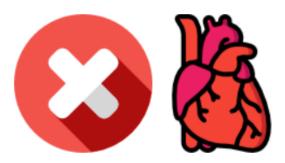


# Estando aquí, llene la información con los parámetros pertinentes.



y finalmente obtenga el resultado, donde se estimara si es probable o no que un paciente con esas características presente un problema cardiaco.

# Tu resultado es el siguiente:



# TIENE POSIBILIDAD DE ENFERMEDAD CARDIACA

