



"SISTEMA PARA EL MONITOREO, DETECCIÓN Y ALERTA DE SOMNOLENCIA DEL CONDUCTOR MEDIANTE VISIÓN ARTIFICIAL, COMUNICACIÓN INALÁMBRICA Y GEOLOCALIZACIÓN"

Segundo Reporte Parcial

Lista de actividades

- Maquetación web
- Investigación de la documentación del módulo 3G/4G LTE-Base Hat
- Enlace de Amazon S3 con el sistema backend
- Creación de los servicios backend
- Familiarizarse con el entorno de desarrollo de la NVIDIA Jetson Nano
- Implementar algoritmo para la detección del rostro y ojos
- Implementar puntos faciales en el rostro y métrica MOR

Autores: Alan Eduardo Gamboa Del Ángel

Maite Paulette Díaz Martínez

Asesores:
M.en C. Niels Henrik Navarrete
Manzanilla
Dr. Rodolfo Vera Amaro

${\bf \acute{I}ndice}$

1.	Maquetación web	5
	1.1. Objetivo	
	1.2. Descripción	
	1.3. Resultados	5
2.	Investigación de la documentación del módulo 3G/4G LTE-Base Hat	8
	2.1. Objetivo	8
	2.2. Descripción	
	2.3. Resultados	10
3.	Enlace de Amazon S3 con el sistema backend	11
	3.1. Objetivo	11
	3.2. Descripción	11
	3.3. Resultados	13
4.	Creación de los servicios backend	14
	4.1. Objetivo	14
	4.2. Descripción	14
	4.3. Resultados	20
5 .	Familiarizarse con el entorno de desarrollo de la NVIDIA Jetson Nano	21
	5.1. Objetivo	21
	5.2. Descripción	21
	5.3. Resultados	23
6.	Implementar algoritmo para la detección del rostro y ojos	26
	6.1. Objetivo	26
	6.2. Descripción	26
	6.3. Resultados	29
7.	Implementar puntos faciales en el rostro y la metrica MOR	31
	7.1. Objetivo	31
	7.2. Descripción	31
	7.3. Resultados	34
8.	Conclusiones	37
9.	Bibliografia	38

Índice de figuras

1.	Página Principal - Layout.jsx	
2.	Vista Reporte Incidencia Incidencia - Incidencia.jsx	6
3.	Vista Ubicacion	
4.	Vista Conductores - Conductores.jsx	7
5.	Módulo Base-Hat SIM7600G-H	
6.	Instalación de librerías	8
7.	Instalación de librerías	Ö
8.	Minicom	Ĝ
9.	Actualización de drivers	Ö
10.	Establecer dirección IP	
11.	Configuración de servicio de almacenamiento S3	11
12.	Generación de Endpoint de GraphQL	11
13.	Generación de Endpoint de GraphQL	
14.	Generación de Endpoint de GraphQL	12
15.	Generación de Endpoint de GraphQL	12
16.	Generación de Endpoint de GraphQL	12
17.	Generación de Endpoint de GraphQL	
18.	Tablas generadas mediante los schemas definidos	13
19.	Función getConductor	14
20.	Función listConductors	15
21.	Función getIncidencia	15
22.	Función listIncidencias	16
23.	Función createConductor	16
24.	Función updateConductor	17
25.	Función deleteConductor	17
26.	Función createIncidencia	18
27.	Función oncreateIncidencia	18
28.	Consola de AWS	19
29.	Funcionamiento de Appsync	19
30.	Crear Conductor	20
31.	Resultado	
32.	Ranura para tarjeta microSD para almacenamiento.jpeg	23
33.	Periféricos de entrada para el Kit de desarrollo Jetson Nano	24
34.	instalación y configuracion completada	24
35.	Instalación de Python3 y librerías	25
36.	Instalación del IDE PyCharm	25
37.	Código de la detección de rostro y ojos de una imagen, implementando el modelo	
	entrenado	26
38.	Código de la detección de rostro y ojos de una imagen implementando el modelo	
	entrenado	27
39.	Código de la detección de rostro y ojos de una imagen implementando el modelo	
	entrenado	28
40.	Código de la detección de rostro y ojos de una imagen implementando el modelo	
	entrenado	29

41.	Implementación para la detección de rostro y ojos aplicando el modelo entredo	30
42.	Captura de pantalla del código para la detección de apertura de la boca	34
43.	Captura de pantalla del código para la detección de apertura de la boca	35
44.	Prueba de la detección de apertura de boca sin mostrar valores de apertura	35
45.	Prueba de la detección de apertura de boca con valores de apertura, boca cerrada .	36
46.	Prueba de la detección de apertura de boca con valores de apertura, boca abierta .	36

Índice de tablas

1. Maquetación web

1.1. Objetivo

Crear la aplicación web e implementar el sistema de diseño de manera local.

1.2. Descripción

ReactJs

Para el desarrollo del front-end del presente proyecto, se hará uso de la librería de diseño de ReactJs. ReactJs facilia la creación de componentes reutilizables e interactivos para las interfaces de usuario.

Los componentes que darán lugar a las vistas del presente proyecto son los siguientes:

- Layout.jsx: Este componente será la vista principal de la Aplicación Web. Se trata de un diseño tipo dashboard que contendrá una sección principal que contendrá etiquetas para poder ingresar a las diferentes vistas de la aplicación. Además estará compuesta también de una sección secundaría que mostrará el contenido de dichas vistas.
- Incidencias.jsx: Este componente se encargará de mostrar todas las incidencias registradas en la base de datos. Las incidencias serán desplegadas en forma de lista.
- Incidencias.jsx: Este componente de mostrar un reporte de incidencia a detalle. Contendrá una ventana que permitirá ver el video del momento de la incidencia registrada. Así como los datos de la fecha y hora. Además de botones para poder confirmar o rechazar la incidencia. Finalmente contendrá el nombre del conductor además de una opción para poder consultar la ubicación en tiempo real del conductor.
- Ubicación.jsx: Este componente mostrará la ubicación en tiempo real del conductor con ayuda del servicio de diseño de mapas Leaflet.
- Conductores.jsx: Este componente mostrará todos los conductores registrados en la base de datos en forma de lista.

1.3. Resultados

De acuerdo con los componentes explicados anteriormente, las vistas que contendrá la aplicación web son las siguientes:

Página Principal

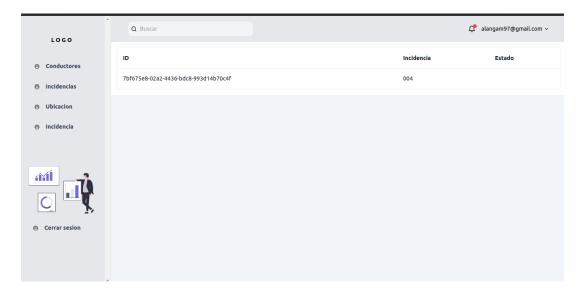


Figura 1: Página Principal - Layout.jsx

• Reporte de Incidencia



Figura 2: Vista Reporte Incidencia Incidencia - Incidencia.jsx

Ubicación

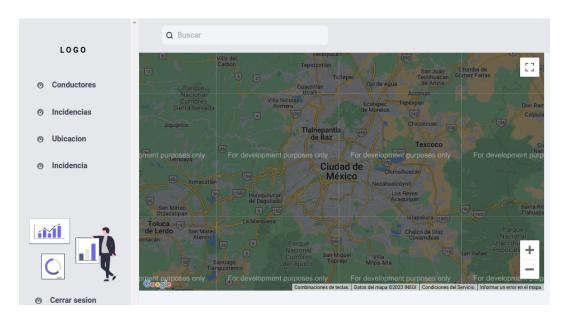


Figura 3: Vista Ubicacion

Conductores

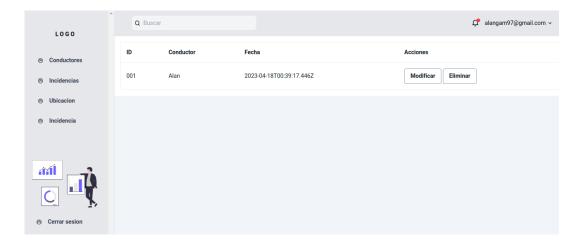


Figura 4: Vista Conductores - Conductores.jsx

2. Investigación de la documentación del módulo 3G/4G LTE-Base Hat

2.1. Objetivo

Familiarizarse con las distintas funciones y comandos, así como el entorno de desarrollo que ofrece el dispositivo Base-Hat

2.2. Descripción

Para el presente proyecto, se hará uso del Base-Hat SIM7600G-H 4G para Jetson Nano.



Figura 5: Módulo Base-Hat SIM7600G-H

En primer lugar, utilizando la terminal del sistema operativo Ubuntu, se ingresan los siguientes comandos:

```
sudo apt-get install python3-pip
sudo pip3 install pyserial
mkdir -p ~/Documents/SIM7600X_4G_for_JETSON_NANO
wget -P ~/Documents/SIM7600X_4G_for_JETSON_NANO/ https://www.waveshare.com/w/upload/6/64/SIM7600X_
4G_for_JETSON_NANO.tar.gz
cd ~/Documents/SIM7600X_4G_for_JETSON_NANO/
tar -xvf SIM7600X_4G_for_JETSON_NANO.tar.gz
sudo pip3 install Jetson.GPIO
sudo groupadd -f -r gpio
sudo usermod -a -G gpio your_user_name
sudo udevadm control --reload-rules && sudo udevadm trigger
sudo apt-get install minicom
```

Figura 6: Instalación de librerías

Los comandos ingresados en la figura 6 se encargan de instalar todas las librarías y el software necesario para poder comenzar a utilizar la red LTE mediante el módulo SIM7600G-H. Además también se crea un directorio que contendrá la configuración de usuario así como un cuenta enlazada al módulo.

Posteriormente, probamos que el puerto GPIO de nuestra Jetson Nano esté funcionando con los siguientes comandos:

```
echo 200 > /sys/class/gpio/export
echo out > /sys/class/gpio200/direction
echo 1 > /sys/class/gpio200/value
echo 0 > /sys/class/gpio200/value
```

Figura 7: Instalación de librerías

Después de haber realizado los pasos anteriores, el pin con el nombre NET deberá parpadear constantemente, lo que significa que el módulo está listo para ser utilizado.

Para realizar la compunicación LTE, primero se ingresa a la librería minicom utilizando los siguientes comandos:

```
sudo su
killall ModemManager
minicom -D /dev/ttyUSB2
```

Figura 8: Minicom

Posteriormente, se necesita actualizar los drivers:

```
cd
wget https://www.waveshare.com/w/upload/4/46/Simcom_wwan.zip
unzip Simcom_wwan.zip
cd simcom_wwan
sudo su
make
```

Figura 9: Actualización de drivers

Finalmente se establece una dirección IP con el siguiente comando:

• Allocate IP

```
apt-get install udhcpc
udhcpc -i wwan0
```

Figura 10: Establecer dirección IP

2.3. Resultados

Se realizó la investigación para conocer los pasos necesarios para establecer comunicación LTE utilizando el módulo SIM7600G-H para la NVIDIA Jetson Nano.

3. Enlace de Amazon S3 con el sistema backend

3.1. Objetivo

Configurar e implementar la comunicación entre el sistema de alojamiento Amazon S3 y el sistema backend

3.2. Descripción

Utilizando un editor de código, y desde el directorio raíz de la aplicación, se deberá introducir el siguiente comando:



Figura 11: Configuración de servicio de almacenamiento S3

Posteriormente, se requiere especificar que tipo de servicio de almacenamiento se integrará a la aplicación (multimedia o base de datos NoSQL). Para el presente proyecto, se utilizará el almacenamiento de contenido multimedia, por lo tanto, se seleccionará dicha opción.

```
PROBLEMAS SALIDA CONSOLA DE DEPURACIÓN TERMINAL GITLENS

alan@alan-Inspiron-5548:~/Documentos/eb$ amplify add storage

Select from one of the below mentioned services: (Use arrow keys)

Content (Images, audio, video, etc.)

NOSQL Database
```

Figura 12: Generación de Endpoint de GraphQL

Ingresamos el nombre de nuestro espacio de almacenamiento:

```
PROBLEMAS SALIDA CONSOLA DE DEPURACIÓN TERMINAL GITLENS

○ alan@alan-Inspiron-5548:~/Documentos/eb$ amplify add storage

? Select from one of the below mentioned services: Content (Images, audio, video, etc.)

? Provide a friendly name for your resource that will be used to label this category in the ct: ▶ videos
```

Figura 13: Generación de Endpoint de GraphQL

Después, se necesita establecer cuantos usuarios, así como cuales podrán acceder a dicho servicio:

Figura 14: Generación de Endpoint de GraphQL

Figura 15: Generación de Endpoint de GraphQL

Figura 16: Generación de Endpoint de GraphQL

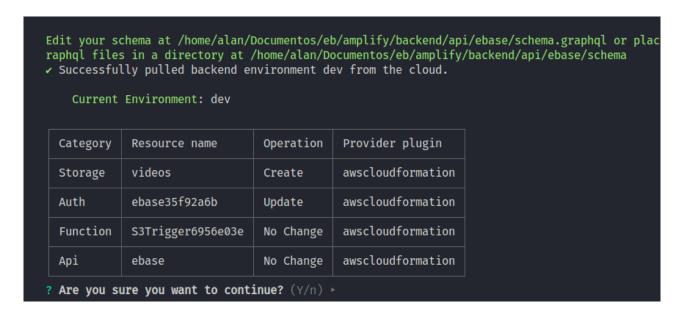


Figura 17: Generación de Endpoint de GraphQL

3.3. Resultados

Al ingresar a la consola de servicios de AWS, en la sección de buckets de S3, se puede observar que se encuentra el bucket recién creado llamado *videos175126-dev*.

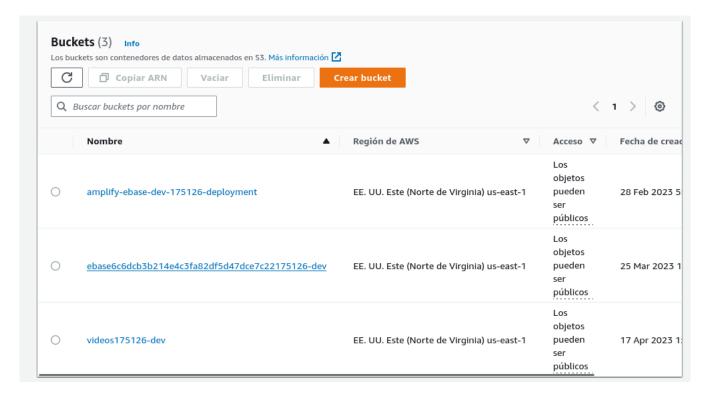


Figura 18: Tablas generadas mediante los schemas definidos

4. Creación de los servicios backend

4.1. Objetivo

Desarrollar los servicios que constituyen las funciones de la API, tales como obtención, creación y eliminación. Además, crear de los servicios que llevarán a cabo las funciones internas en la plataforma.

4.2. Descripción

GraphQL trabaja con 3 tipos de archivos:

- Queries: Este archivo contiene las funciones que permitirán acceder a los datos.
- *Mutations:* En este archivo se encuentran todas las funciones que permitirán realizar el manejo de datos (actualizar, eliminar, agregar)
- Subscriptions: Las subscriptions en GraphQL son funciones de consulta especiales, que se envían a travez de un punto de conexión websocket. Permiten realizar cierta operación cada vez que se ejecuta una acción en el backend.

Para comenzar con el archivo de Queriesse tienen las siguientes funciones:

Figura 19: Función getConductor

La función de la figura ??, obtiene los datos de un solo Conductor.

Figura 20: Función listConductors

La función de la figura 20 obtiene todos los datos de todos los conductores almacenados en la base de datos.

Figura 21: Función getIncidencia

La función de la figura 21 obtiene los datos de una sola Incidencia.

```
port const listIncidencias = /* GraphQL */ `
query ListIncidencias(
    $filter: ModelIncidenciaFilterInput
    $limit: Int
    $nextToken: String
) {
    listIncidencias(filter: $filter, limit: $lin
        items {
        id
        conductor {
            id
             nombre
            apellido
            num_incidencias
            createdAt
            updatedAt
        }
        estado
        url_video
        ubicacion
        fecha_hora
        createdAt
        updatedAt
        conductorIncidenciasId
    }
    nextToken
}
```

Figura 22: Función listIncidencias

La función de la figura 22 obtiene los datos de todas las incidencias de almacenadas en la base de datos.

En cuanto al archivo de *Mutations* se tienen las siguientes funciones:

Figura 23: Función createConductor

La función de la figura 23 se encarga de crear el registro de un conductor en la base de datos.

```
export const updateConductor = /* GraphQL */
mutation UpdateConductor(
    $input: UpdateConductorInput!
    $condition: ModelConductorConditionInput
) {
    updateConductor(input: $input, condition: $condition) {
        id
            nombre
            apellido
        incidencias {
            id
                estado
                url_video
                ubicacion
                fecha_hora
                createdAt
                updatedAt
                conductorIncidenciasId
        }
        num_incidencias
        createdAt
        updatedAt
        updatedAt
        }
}
```

Figura 24: Función updateConductor

La función de la figura 24 se encarga de modificar datos del registro de un conductor.

```
;
export const deleteConductor = /* GraphQL */
mutation DeleteConductor(
    $input: DeleteConductorInput!
    $condition: ModelConductorConditionInput
) {
    deleteConductor(input: $input, condition: $condition) {
        id
            nombre
            apellido
        incidencias {
            id estado
                url_video
                 ubicacion
                 fecha_hora
                 createdAt
                 updatedAt
                 conductorIncidenciasId
        }
            num_incidencias
            createdAt
            updatedAt
            updatedAt
            conductorIncidenciasId
        }
            num_incidencias
            createdAt
            updatedAt
            pudatedAt
            conductorIncidenciasId
        }
            restToken
        }
        restToken
        }
        restToken
}
```

Figura 25: Función deleteConductor

La función de la figura 25 se encarga de eliminar un conductor de la base de datos.

```
i;
export const createIncidencia = /* GraphQL */
mutation CreateIncidencia( You, el mes pasado empezar
    $input: CreateIncidenciaInput!
    $condition: ModelIncidenciaConditionInput
} {
    createIncidencia(input: $input, condition: $condition) {
        id
            conductor {
            id
                nombre
                apellido
                incidencias {
                     nextToken
            }
                num_incidencias
                createdAt
                updatedAt
        }
        estado
        url_video
        ubicacion
        fecha_hora
        createdAt
        updatedAt
        conductorIncidenciasId
}
```

Figura 26: Función createIncidencia

La función de la figura 26 se encarga de crear una Incidencia en la base de datos. Para el archivo de *subscriptions* se tienen la siguiente función:

```
export const onCreateIncidencia = /* GraphQL */
subscription OnCreateIncidencia(
    $filter: ModelSubscriptionIncidenciaFilterInput
) {
    onCreateIncidencia(filter: $filter) {
        id
            conductor {
            id
                 nombre
                 apellido
                 incidencias {
                     nextToken
            }
                 num_incidencias
                 createdAt
                 updatedAt
        }
        estado
        url_video
        ubicacion
        fecha_hora
        createdAt
        updatedAt
        updatedAt
        conductorIncidenciasId
    }
}
```

Figura 27: Función oncreateIncidencia

La función de la figura 27 se encarga de realizar una consulta cada vez que una Incidencia nueva es dada de alta en la base de datos.

Al estar trabajando con GraphQL dentro del proyecto, la manera en que se podrán realizar las operaciones CRUD - (Create, Read, Update, Delete), será mediante funciones JSON.

Para comprobar que la API permite dichas operaciones, se debe ingresar a la consola de AWS y dirigirse a la sección de AWS AppSync.

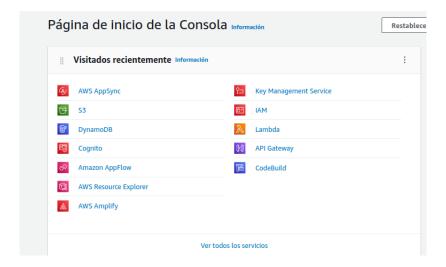


Figura 28: Consola de AWS

Posteriormente se necesita ingresar a la sección de consultas.

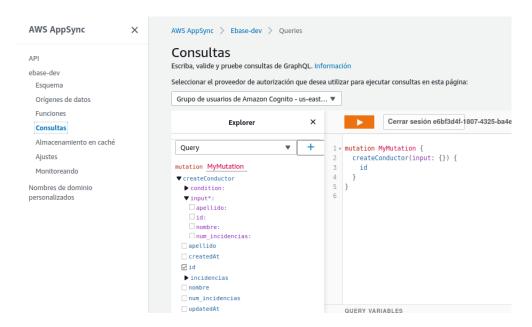


Figura 29: Funcionamiento de Appsync

AWS permite elegir si realizar un query, mutation, o subscription mediante código JSON

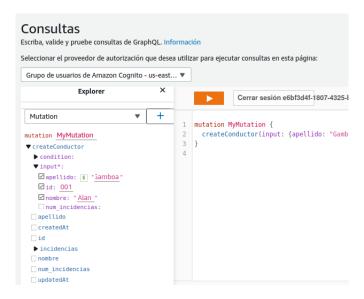


Figura 30: Crear Conductor

En la figura 31 se puede apreciar una sentencia JSON que permite utilizar las funciones previamente creadas para dar de alta un conductor.

4.3. Resultados

Como resultado tenemos un log que nos muestra la entrada creada

Figura 31: Resultado

5. Familiarizarse con el entorno de desarrollo de la NVI-DIA Jetson Nano

5.1. Objetivo

Investigar la documentación ofrecida por NVIDIA sobre el uso y entorno de desarrollo de la jetson nano.

5.2. Descripción

Instalación en la tarjeta microSD

El Jetson Nano Developer Kit utiliza una tarjeta microSD como dispositivo de arranque y almacenamiento principal. Por tanto, fue necesario instalar una entorno de desarrollo en la propia placa, para lo cual se requirió una tarjeta microSD de un mínimo recomendado de 32 GB de acuerdo a la documentación de Nvidia [4].

Como primer paso, se descargó el Jetson Nano Developer Kit SD Card Image [5], la imagen para la Jetson Nano se refiere a un archivo de imagen del sistema operativo específicamente diseñado y optimizado para ser utilizado en la placa de desarrollo NVIDIA Jetson Nano, la imagen generalmente incluye un sistema operativo Linux, controladores de hardware específicos para la Jetson Nano, y una configuración predefinida que permite aprovechar las capacidades de procesamiento de la placa.

Posteriormente se instaló en la tarjeta microSD desde el sistema operativo Linux, utilizando los siguientes pasos:

- 1. Se abrió una terminal y se insertó la tarjeta microSD.
- 2. Se utilizó el siguiente comando para mostrar qué dispositivo de disco se le asignó:

```
dmesg | tail | awk '$3 == "sd" {print}'
```

3. Se escribió la imagen de la tarjeta SD comprimida (previamente descargada) en la tarjeta microSD con el siguiente comando:

```
/usr/bin/unzip -p ~/Downloads/jetson_nano_devkit_sd_card.zip | sudo /bin/dd of=/dev/sda bs=1M status=progress
```

4. Finalmente, se expulsó el dispositivo de disco desde la línea de comando utilizando:

```
sudo eject /dev/sda
```

Configuración y primer arranque

Jetson Nano Developer Kit permitió dos formas de interactuar, una a través de otra computadora y otra utilizando una pantalla, teclado y mouse conectados. Además, el kit de desarrollo no contaba con una fuente de alimentación incluida, por lo que se utilizó una fuente de alimentación Micro-USB (5V-2A).

Para iniciar el kit de desarrollo, se conectó el mouse, la pantalla, el teclado y la fuente de alimentación. Posteriormente, se realizó la configuración inicial del sistema operativo, la cual incluyó los siguientes pasos:

- Se revisó y aceptó el EULA del software NVIDIA Jetson.
- Se seleccionó el idioma del sistema, la distribución del teclado y la zona horaria.
- Se creó un nombre de usuario, contraseña y nombre de la computadora.
- Se seleccionó el tamaño de partición de la aplicación, se utilizó el tamaño máximo sugerido.

Después de haber iniciado la Jetson Nano, se descargaron e instalaron Python3, pip, NumPy, imutils, dlib, TensorFlow, Keras y el IDE PyCharm en la placa. Sin embargo, como la Jetson Nano ya viene con una versión de OpenCV preinstalada por defecto, no fue necesario realizar la instalación de OpenCV.

Los pasos para la instalación fueron los siguientes:

 Instalación de Python3: Se utilizó el siguiente comando en la terminal para instalar Python3 en la Jetson Nano:

```
sudo apt-get update
sudo apt-get install python3
```

■ Instalación de pip: Se instaló pip, el gestor de paquetes de Python, utilizando el siguiente comando:

```
sudo apt-get install python3-pip
```

■ Instalación de NumPy: Se utilizó pip para instalar NumPy, una biblioteca de Python para cálculos numéricos, con el siguiente comando:

```
pip3 install numpy
```

• Instalación de imutils:

Se utilizó pip para instalar imutils, una biblioteca de Python para manipulación de imágenes y video, con el siguiente comando:

```
pip3 install imutils
```

 Instalación de dlib: Se instaló dlib, una biblioteca de procesamiento de imágenes y detección de rostros, utilizando el siguiente comando:

```
pip3 install dlib
```

- Instalación de PyCharm: Se descargó e instaló PyCharm, un entorno de desarrollo integrado (IDE) para Python, desde el sitio web oficial de JetBrains. La instalación se realizó utilizando archivos tar (tarball).
 - 1. descargo el archivo tar para procesadores ARM64 para sistema operativo linux.
 - 2. Se descomprimió el archivo pycharm-.tar.gz en una carpeta diferente desde la terminal.

```
tar xzf pycharm-*.tar.gz -C <nueva_carpeta_archivo>
```

3. Para instalar PyCharm, se utilizó el siguiente comando con privilegios de superusuario:

```
sudo tar xzf pycharm-*.tar.gz -C /opt/
```

4. Se accedió al subdirectorio bin:

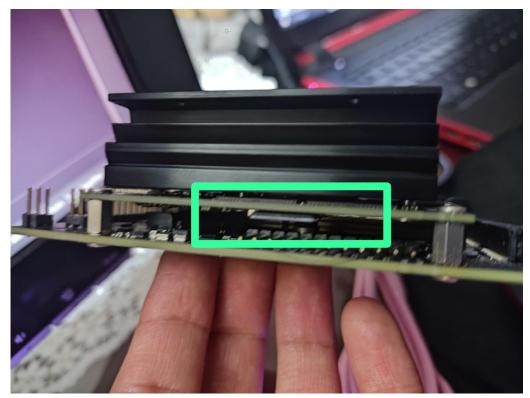
cd /opt/pycharm-2022.2.4/bin

5. Se ejecutó el archivo pycharm.sh desde el subdirectorio bin para iniciar PyCharm.

sh pycharm.sh

5.3. Resultados

Se instaló la imagen para la Jetson Nano en la placa de desarrollo, y se realizó la configuración y el armado de los periféricos de entrada necesarios. Se instaló Python y las librerías requeridas para el proyecto, así como el IDE PyCharm. Además, se dedicó tiempo para familiarizarse con el entorno de desarrollo de NVIDIA, lo cual implicó explorar las herramientas y algunas configuraciones de la Jetson Nano.



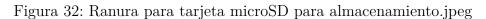




Figura 33: Periféricos de entrada para el Kit de desarrollo Jetson Nano.



Figura 34: instalación y configuracion completada.

```
nano@nano-desktop: ~/PycharmProjects/pythonProject

nano@nano-desktop: ~/PycharmProjects/pythonProject$ python3

Python 3.6.9 (default, Mar 10 2023, 16:46:00)

[GCC 8.4.0] on linux

Type "help", "copyright", "credits" or "license" for more information.

>>> import numpy

>>> import imutils

impot>>> import dlib

>>> import time

>>> import cv2

>>> exit()

nano@nano-desktop: ~/PycharmProjects/pythonProject$
```

Figura 35: Instalación de Python3 y librerías.

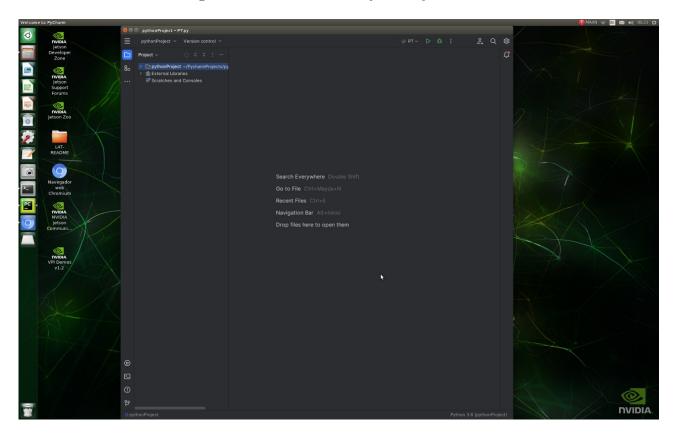


Figura 36: Instalación del IDE PyCharm.

6. Implementar algoritmo para la detección del rostro y ojos

6.1. Objetivo

realizar la detección de rostro y ojos en la Jetson Nano.

6.2. Descripción

Para el siguiente desarrollo se utilizó Google Colab desde el kit de desarrollo Jetson Nano, las pruebas y la implementación se realizarón con una imagen como entrada.

Desde Google Colab se se importaron las bibliotecas TensorFlow, Keras, Matplotlib, OpenCV y NumPy en Python. Luego, se cargó el modelo de aprendizaje profundo previamente entrenado llamado MobileNetV2 utilizando la función load model de Keras, y asignó el modelo a la variable model. Después, se cargó una imagen en formato JPG desde la ruta de archivo content/drive/MyDrive/DATASET/pruebas/d utilizando la función imread de OpenCV, y asignó la imagen a la variable imagen su posterior procesamiento. Finalmente, se utilizó la función imshow de Matplotlib para mostrar la imagen cargada en una ventana de visualización, después de realizar una conversión de espacio de color de BGR a RGB utilizando la función cvtColor de OpenCV para asegurar que la imagen se mostrara correctamente en colores en la salida.

```
import tensorflow as tf
import keras
import matplotlib.pyplot as plt
import cv2
import numpy as np

#cargar el modelo
model = tf.keras.models.load_model('/content/drive/MyDrive/DATASET/MobileNetV2.h5')

#cargar imagen y mostrar
img = cv2.imread('/content/drive/MyDrive/DATASET/pruebas/d.jpg')
plt.imshow(cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2RGB))
```

r⇒ <matplotlib.image.AxesImage at 0x7fd110064b80>



Figura 37: Código de la detección de rostro y ojos de una imagen, implementando el modelo entrenado

Se cargaron dos clasificadores en cascada (Haar cascades) para la detección de rostros y ojos, utilizando las rutas de archivo predefinidas en la biblioteca OpenCV. Los clasificadores fueron asignados a las variables face_cascade y eye_cascade, respectivamente. La imagen fue convertida a escala de grises utilizando la función cvtColor. Posteriormente se detectaron los ojos en la imagen en escala de grises utilizando la función detectMultiScale de OpenCV con parámetros específicos de escala, y las coordenadas y dimensiones de los ojos detectados se guardaron en la variable eyes. Se dibujaron cuadros alrededor de los ojos detectados en la imagen original utilizando la función rectangle. Finalmente mostró la imagen con los cuadros delimitadores alrededor de los ojos utilizando la función imshow de Matplotlib.

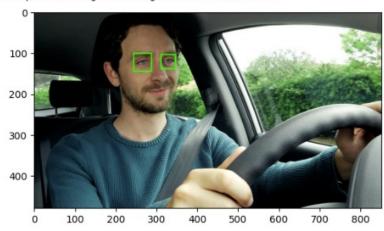


Figura 38: Código de la detección de rostro y ojos de una imagen implementando el modelo entrenado

Se realizó una detección adicional de los ojos dentro de las regiones de interés (ROI) definidas por los cuadros delimitadores, y se guardaron los datos de las regiones de interés en las variables roi_gray y roi_color para su posterior procesamiento.

Se verificó si se detectaron ojos en las regiones de interés, y se mostró la imagen recortada de los ojos utilizando la función imshow de Matplotlib, después de realizar una conversión de espacio de color de BGR a RGB utilizando la función cvtColor de OpenCV para asegurar que la imagen se muestre correctamente en colores en la salida.

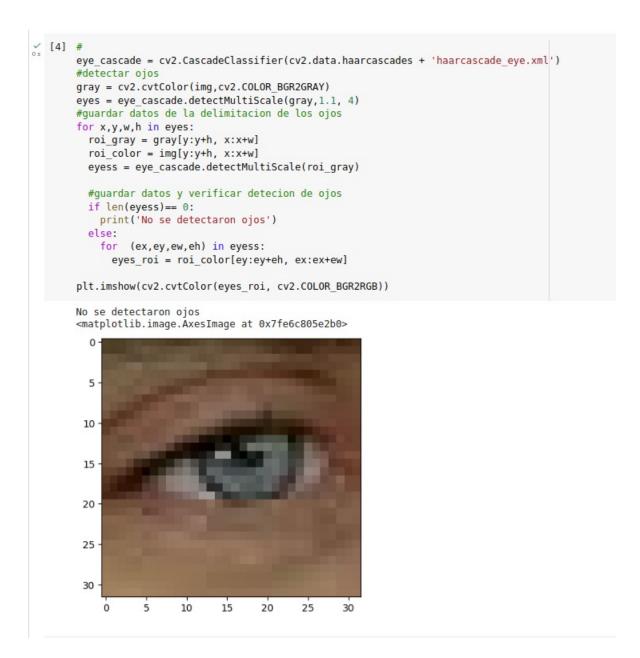


Figura 39: Código de la detección de rostro y ojos de una imagen implementando el modelo entrenado

La imagen de los ojos previamente recortada como región de interés y almacenada en la variable eyes_roi fue redimensionada a un tamaño de 224 x 224. El resultado se guardó en la variable final_image. Posteriormente see agregó una dimensión adicional a la imagen redimensionada en el eje 0 utilizando la función np. expand_dime (). Esto se hizo para adecuar el formato de entrada requerido por muchos modelos de aprendizaje profundo que esperan un lote (batch) de imágenes como entrada. El resultado se guardó nuevamente en la variable final_image.

La imagen se normalizó dividiéndola por 255.0 para asegurar que los valores de los píxeles estén en el rango de 0 a 1. La imagen normalizada se guardó nuevamente en la variable final_image. Finalmente, se utilizó la función model.predict() para realizar una predicción utilizando un modelo de aprendizaje profundo previamente entrenado. La imagen normalizada final_image se utilizó como entrada para el modelo, y se obtuvo una salida de predicción basada en los datos de la imagen

procesada.

El modelo previamente entrenado utiliza dos categorías. Si la predicción muestra un valor entre 0.5 y 1, se cataloga como un ojo abierto, mientras que un valor entre 0 y 0.49 se cataloga como un ojo cerrado, ya que la red entrenada utiliza en su última capa la función sigmoide para clasificación binaria, devolviendo valores entre 0 y 1.

1 = ojo abierto. 0 = ojo cerrado.

Figura 40: Código de la detección de rostro y ojos de una imagen implementando el modelo entrenado

Como se pudo observar en la figura anterior, el valor de la predicción fue de 0.999, lo cual se cataloga como un ojo abierto.

6.3. Resultados

Se cargó el modelo previamente entrenado y una imagen de un conductor en la cual se implementó un clasificador en cascada para detectar el rostro y otro para detectar los ojos en la imagen. Los ojos detectados se encerraron con cuadros verdes y se guardó la región de interés (ROI) de los ojos detectados, donde finalmente se realizó una predicción utilizando el modelo previamente entrenado.

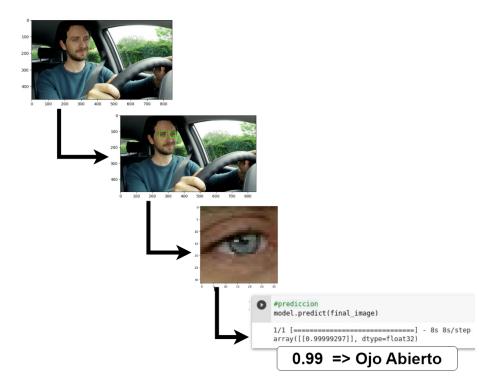


Figura 41: Implementación para la detección de rostro y ojos aplicando el modelo entredo

7. Implementar puntos faciales en el rostro y la metrica MOR.

7.1. Objetivo

Implementar la detección con puntos faciales en el rostro y la metrica mor para detectar si la boca se encuentra abierta o cerrada.

7.2. Descripción

Se realizó un programa en PyCharm en la Jetson Nano para implementar puntos faciales en el rostro. Para ello, se requirió un detector de rostro que se obtuvo del modelo dlib. get_frontal_face_detector(). Posteriormente, se descargó el archivo hape_predictor_68_face_landmarks. dat para los puntos de referencia.

El proceso de implemetaión fue el siguiente:

Importación de bibliotecas: Se importan las siguientes bibliotecas necesarias para el programa: numpy: Para operaciones numéricas en Python. cv2: Para procesamiento de imágenes y video utilizando OpenCV. dlib: Para la detección de rostros y puntos faciales. time: Para medir el tiempo y calcular el FPS (cuadros por segundo) del video. distance de scipy.spatial: Para calcular la distancia euclidiana entre dos puntos en un plano. face_utils de imutils: Para funciones auxiliares relacionadas con el procesamiento de rostros.

```
import numpy as np
import cv2
import dlib
import time
from scipy.spatial import distance as dist
from imutils import face utils
```

Esta función calcula la distancia entre los puntos faciales asignados a la boca, tomando como entrada el arreglo de puntos faciales detectados por dlib. Los puntos faciales se dividen en los puntos correspondientes al labio superior e inferior, se calcula el promedio de coordenadas de cada conjunto de puntos, y finalmente se calcula la distancia euclidiana entre los dos promedios. Esta distancia se utiliza como medida de la apertura de la boca.

top_lip = shape[50:53]: Extrae las coordenadas de los puntos 50 a 52 del conjunto de coordenadas shape, que representan los puntos en el labio superior izquierdo de la cara.

top_lip = np. concatenate((top_lip, shape [61 : 64])): Concatena las coordenadas de los puntos 50 a 52 con las coordenadas de los puntos 61 a 63 del conjunto de coordenadas shape, que representan los puntos en el labio superior derecho de la cara.

low_lip = shape[56:59]: Extrae las coordenadas de los puntos 56 a 58 del conjunto de coordenadas shape, que representan los puntos en el labio inferior izquierdo de la cara.

low_lip = np. concatenate((low_lip, shape[65:68])): Concatena las coordenadas de los puntos 56 a 58 con las coordenadas de los puntos 65 a 67 del conjunto de coordenadas shape, que representan los puntos en el labio inferior derecho de la cara.

top_mean = np. mean(top_lip, axis=0): Calcula el promedio de las coordenadas en el labio superior mientras que low_mean = np. mean(low_lip, axis=0): Calcula el promedio de las coordenadas en el labio inferior

distance = dist. euclidean(top_mean,low_mean): Calcula la distancia euclidiana entre los dos puntos obtenidos anteriormente, que representan el centro del labio superior e inferior. Esta distancia es la medida de la apertura de la boca o la separación entre los labios.

```
def cal_yawn(shape):
top_lip = shape[50:53]
top_lip = np.concatenate((top_lip, shape[61:64]))
low_lip = shape[56:59]
low_lip = np.concatenate((low_lip, shape[65:68]))
top_mean = np.mean(top_lip, axis=0)
low_mean = np.mean(low_lip, axis=0)
distance = dist.euclidean(top_mean,low_mean)
return distance
```

Captura de video: Se inicia la captura de video desde la cámara web utilizando la función cv2. Video Capture (0), donde 0 representa el índice de la cámara web predeterminada en el sistema.

```
cam = cv2.VideoCapture(0)
```

Carga de modelos: Se cargan dos modelos necesarios para el programa:

face_model: Utiliza la función dlib.get_frontal_face_detector() para obtener un modelo de detección de rostros frontal. landmark_model: Se carga el modelo pre-entrenado shape_predictor_68_face_landmarks. dat utilizando la función dlib.shape_predictor() para obtener un modelo de predicción de 68 puntos faciales.

```
face_model = dlib.get_frontal_face_detector()
landmark model = dlib.shape predictor('shape predictor 68 face landmarks.dat')
```

5. Bucle principal del programa: Se inicia un bucle infinito para capturar y procesar los cuadros del video en tiempo real.

```
#Variables
yawn_thresh = 35
ptime = 0
while True :
suc,frame = cam.read()
if not suc :
break
```

6. Medición del FPS: Se calcula el tiempo transcurrido entre cuadros consecutivos para estimar el FPS del video.

ctime = time.time(): Obtiene el tiempo actual en segundos utilizando la

```
ptime = ctime: Actualiza el tiempo del cuadro anterior (ptime) con el tiempo actual (ctime) para
su uso en el próximo cuadro.
cv2.putText(): Agrega un texto en la ventana de video

ctime = time.time()
fps= int(1/(ctime-ptime))
ptime = ctime
```

cv2.putText(frame,f'FPS:{fps}',(frame.shape[1]-120,frame.shape[0]-20),cv2.FONT_HERSHEY_PLA

fps = int(1/(ctime-ptime)): Calcula la tasa de cuadros por segundo (FPS)

7. Detección del rostro: Se convierte cada cuadro a escala de grises utilizando la función cv2.cvtColor() y se utiliza el modelo face_model para detectar los rostros en la imagen. Luego, para cada rostro detectado en la imagen, se detectan los landmarks o puntos faciales utilizando el modelo de landmark_model previamente definido, finalemnte los puntos faciales detectados se convierten en un arreglo NumPy.

```
#Deteccion del rostro
img_gray = cv2.cvtColor(frame,cv2.COLOR_BGR2GRAY)
faces = face_model(img_gray)
for face in faces:

#Detectar Landmarks
shapes = landmark_model(img_gray,face)
shape = face utils.shape to np(shapes)
```

8. Marcado del labio: Se dibujan contornos alrededor del labio superior e inferior utilizando la función cv2.drawContours() en cada cuadro.

Se utiliza la variable shape que contiene los puntos de referencia (landmarks), se extraen los puntos de referencia del labio inferior y superior y Se utiliza la función cv2.drawContours() de OpenCV para dibujar los contornos del labio inferior y superior en la imagen o marco (frame).

```
lip = shape[48:60]
cv2.drawContours(frame,[lip],-1,(0, 165, 255),thickness=3)
```

9. Cálculo de la distancia del labio: Se llama a la función cal_yawn() para calcular la distancia del labio, que representa la apertura de la boca y se imprime.

```
#Calcular la distancia del labio
lip_dist = cal_yawn(shape)
    # print(lip_dist)
```

10. Detección de límite de apertura de la boca: Se compara la distancia del labio calculada con un umbral predefinido (yawn_thresh) para determinar si se ha superado el límite de apertura de la boca. Si es así, se muestra.

```
if lip_dist > yawn_thresh :
cv2.putText(frame, f'Limite de apertura superado',(frame.shape[1]//2 - 170 ,frame.shape[0],
```

cv2.imshow('Webcam', frame): Muestra el marco de video capturado en una ventana hasta pulsar la tecla q para finalizar. cam.release(): Libera los recursos del objeto de la cámara y cv2.destroyAllWindows() cierra todas las ventanas de visualización creadas por OpenCV.

```
#mostramos los cuadros
cv2.imshow('Webcam' , frame)
if cv2.waitKey(1) & 0xFF == ord('q') :
break
cam.release()
cv2.destroyAllWindows()
```

7.3. Resultados

En resumen, se detectó el rostro y se aplicaron los landmark points para medir la apertura de la boca en tiempo real utilizando una cámara web. Además, se mostró un mensaje si se superaba un umbral predefinido y se imprimió el valor de cada medición.

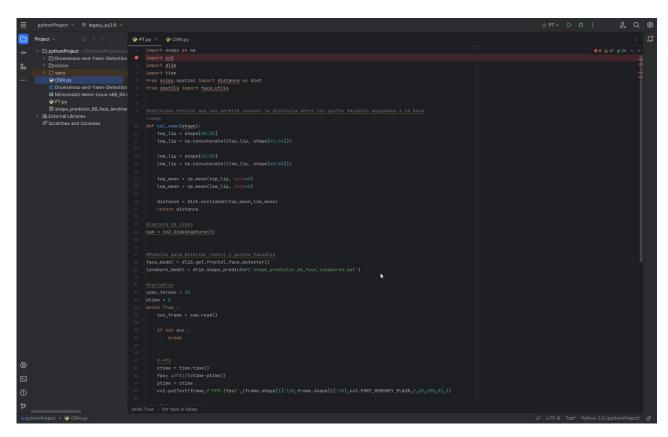


Figura 42: Captura de pantalla del código para la detección de apertura de la boca

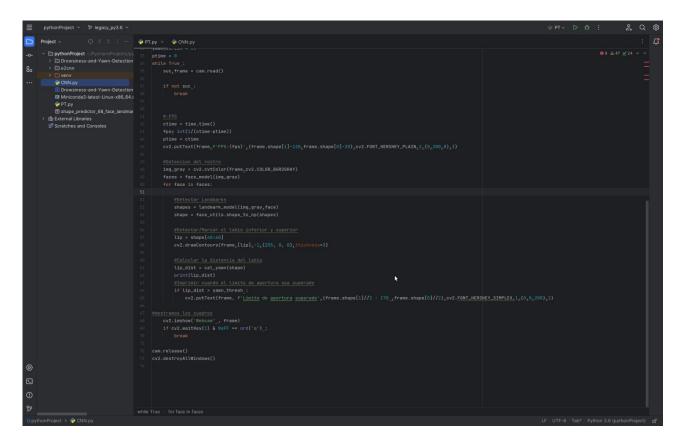


Figura 43: Captura de pantalla del código para la detección de apertura de la boca



Figura 44: Prueba de la detección de apertura de boca sin mostrar valores de apertura

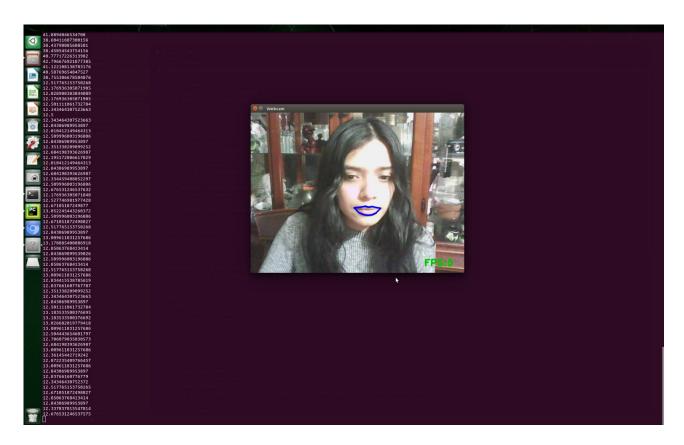


Figura 45: Prueba de la detección de apertura de boca con valores de apertura, boca cerrada

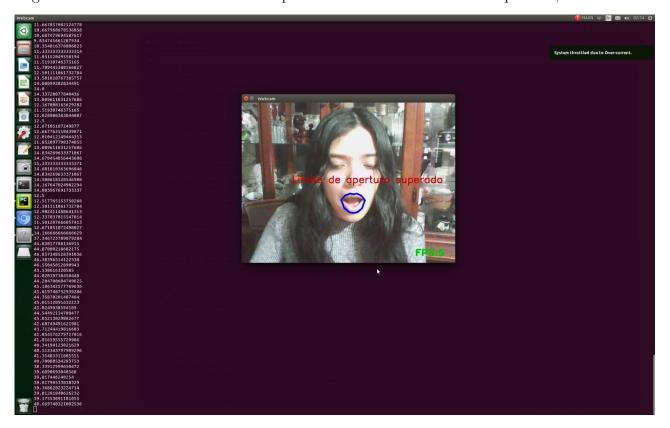


Figura 46: Prueba de la detección de apertura de boca con valores de apertura, boca abierta

8. Conclusiones

Se describió el uso de la librería de diseño React Js para el desarrollo del front-end de un proyecto, incluyendo la utilización de diferentes componentes y capturas de pantalla de las vistas creadas en la aplicación web. Se realizó una investigación de la documentación del módulo 3G/4G LTE-Base Hat SIM7600G-H para Jetson Nano, incluyendo los pasos de instalación de librerías y software, pruebas del puerto GPIO, acceso a la librería minicom y actualización de drivers, así como la configuración de la dirección IP en el módulo SIM7600G-H. Se realizó la configuración e implementación de la comunicación entre el sistema de almacenamiento Amazon S3 y el sistema backend de una aplicación, con capturas de pantalla de los comandos y pasos necesarios, y se describe el desarrollo de servicios backend utilizando GraphQL. Se detalla la implementación de la detección de rostro y la aplicación de landmark points para medir la apertura de la boca en tiempo real utilizando una cámara web, con la muestra de mensajes y valores de medición. Se describe la implementación de un clasificador en cascada para detectar rostros y ojos en una imagen de un conductor, con el almacenamiento de regiones de interés (ROI) de los ojos detectados y predicciones utilizando un modelo previamente entrenado. Se realizó una descripción de la instalación de la imagen para la Jetson Nano, la configuración y armado de periféricos de entrada, la instalación de Python y librerías requeridas, y la familiarización con el entorno de desarrollo de NVIDIA, explorando herramientas y configuraciones de la Jetson Nano.

En general, se realizó el desarrollo de aplicaciones utilizando diferentes tecnologías y plataformas, incluyendo el front-end con ReactJs, la configuración de módulos de comunicación LTE, la implementación de servicios backend con GraphQL, y la detección de rostros y ojos en imágenes en tiempo real y en imágenes fijas. También se describen los pasos para la instalación y configuración de la Jetson Nano, una plataforma de desarrollo de NVIDIA.

9. Bibliografia

Referencias

- [1] React Dev Team, React, React. https://react.dev/ (accedido el 1 de abril de 2023).
- [2] Waveshare Electronics, SIM7600G-H 4G for Jetson Nano Waveshare Wiki, Waveshare Electronicshttps://www.waveshare.com/wiki/SIM7600G-H_4G_for_Jetson_Nano_4G_connecting (accedido el 16 de abril de 2023).
- [3] Facebook Dev Team, Introduction to GraphQL GraphQL A query language for your API https://graphql.org/learn/ (accedido el 4 de abril de 2023).
- [4] NVIDIA, "Get Started with the Jetson Nano Developer Kit", NVIDIA Developer, 2019. [Online]. Disponible: https://developer.nvidia.com/embedded/learn/get-started-jetson-nano-devkit#intro. [Accedido: Abril 02 2023].
- [5] Nvidia Developer, "Get Started with Jetson Nano Devkit," Nvidia Developer. [En línea]. Disponible: https://developer.nvidia.com/embedded/learn/get-started-jetson-nano-devkit#write. [Accedido: 2 de abril de 2023].
- [6] Dusty, N. "Building the Repo NVIDIA Jetson Inference," GitHub. [Online]. Disponible en: https://github.com/dusty-nv/jetson-inference/blob/master/docs/building-repo-2.md. [Accedido en: 02-abr-2023].