

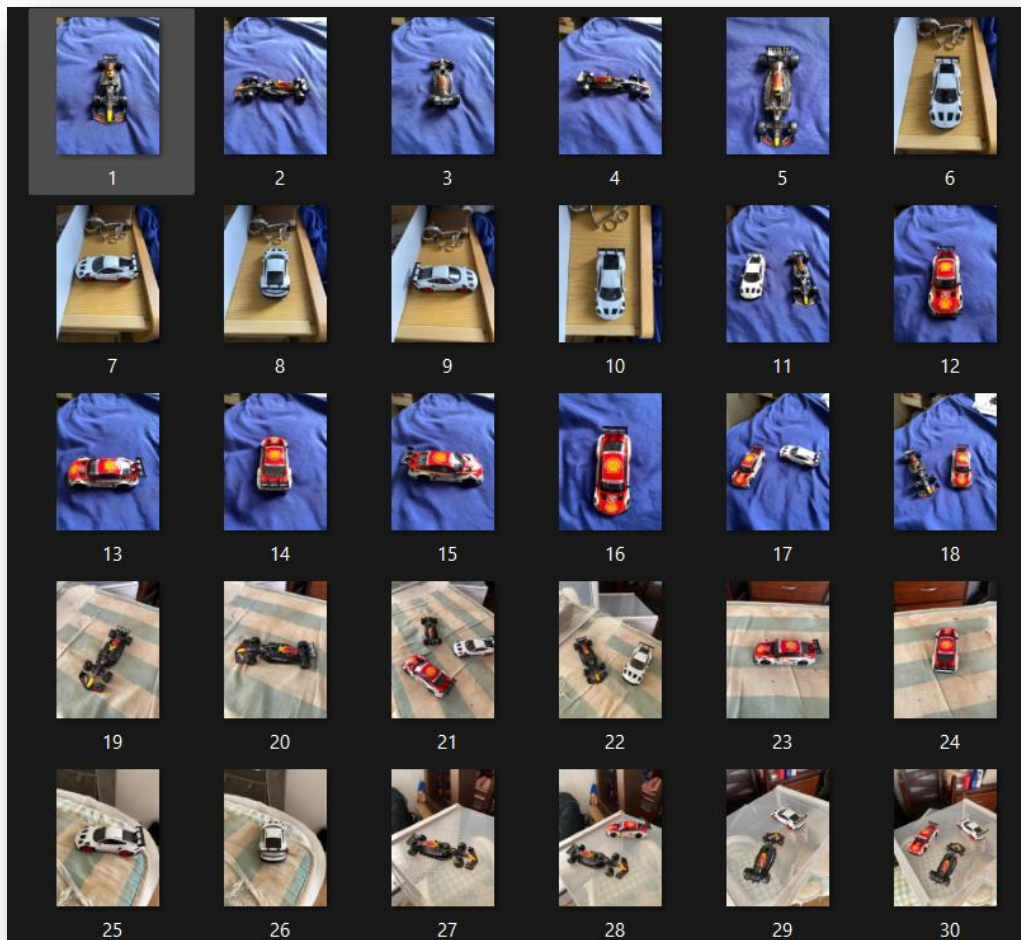
## Proyecto: “*Racing Cars*”

De las carreras a tu espacio de trabajo, lo que es este proyecto consiste que por medio de un entrenamiento de IA (YOLO) se detecte diferentes carritos de carreras que aparezca su modelo y especificación, también al momento de que sean detectados prenda un led por medio de un Arduino de su respectivo color.

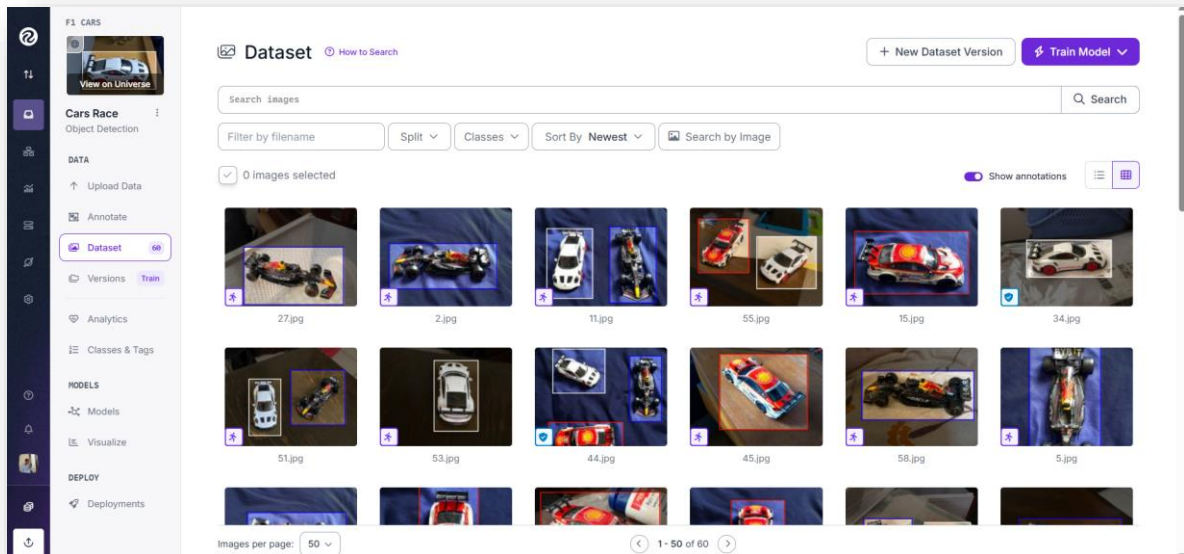


## DESARROLLO DEL PROYECTO:

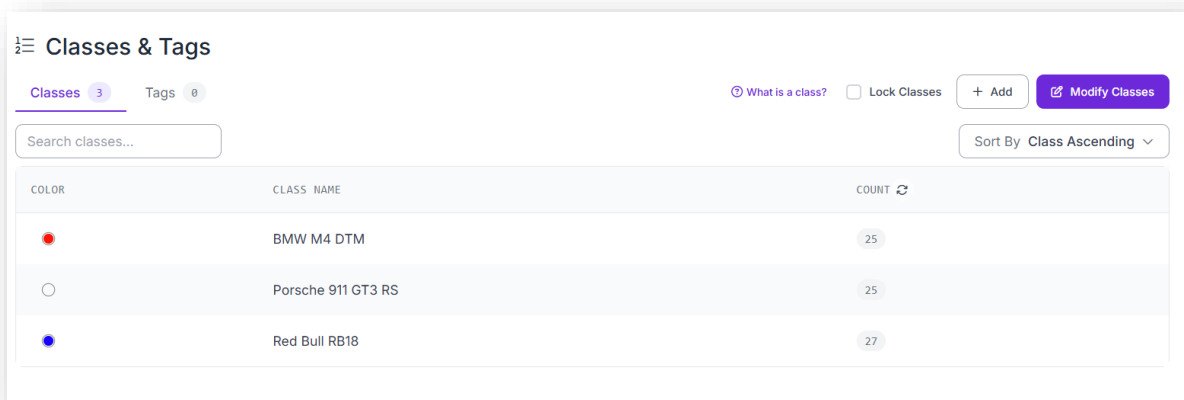
Cómo comienzo de lo que fue el desarrollo del proyecto es que al principio tenía que tomar diferentes imágenes de los carritos en diferentes posiciones, ángulos, contrastes de iluminación y brillo para que fuera de lo mejor la detección para la IA



Ya teniendo esas imágenes, lo que hice después fue importar todas esas imágenes a un programa que es “roboflow” con el cual este me iba dar mi dataset para comenzar el entrenamiento de la IA.



Con base en eso tuve que crear las clases para lo que iba ser cada carro y tomar las medidas para la detección de cada imagen y así hacerlo con cada una de las imágenes que tomé, ya con esto lo entrene de tal que era 70% train 20% test y 10% valid, haciendo que ya el programa me generara mi dataset para comenzar a entrenarlo.



Me pase a “Google Colab” para entrenar ahí la IA y crear un nuevo cuaderno con el nombre del proyecto para descargar las librerías y pasar ahí la dataset que me genero el anterior programa

The screenshot shows a Jupyter Notebook titled 'RacingCars.ipynb'. The left sidebar displays a file explorer with folders 'Cars-Race-1' and 'sample\_data'. The main area shows the command `!pip install roboflow ultralytics` and its output. The output lists various dependencies being downloaded, including `roboflow-1.1.66-py3-none-any.whl`, `idna-3.7-py3-none-any.whl`, `opencv-python-headless-4.10.0.84-cp37-abi3-manylinux_2_17_x86_64.manylinux2014_x86_64.whl`, `ultralytics-8.3.155-py3-none-any.whl`, `pillow-heif-0.22.0-cp311-cp311-manylinux_2_17_x86_64.manylinux2014_x86_64.whl`, `nvidia-cublas-cu12-12.4.5.8-py3-none-manylinux2014_x86_64.whl`, `nvidia-cuda-cupti-cu12-12.4.127-py3-none-manylinux2014_x86_64.whl`, and `nvidia-cuda-nvrtc-cu12-12.4.127-py3-none-manylinux2014_x86_64.whl`. The bottom status bar indicates 'Disco' and '74.91 GB de espacio disponible'.

Ahora ya tuve que meter lo que fue el dataset y me generó unos archivos ya del programa con lo que lo entrené con yolov11

The screenshot shows a Jupyter Notebook with a file explorer on the left showing 'Cars-Race-1' and 'sample\_data'. The main area contains Python code to load a dataset from Roboflow: `from roboflow import Roboflow`, `rf = Roboflow(api_key="Fu0g17G4ZFUMujwVemCa")`, `project = rf.workspace("f1-cars-09j3").project("cars-race")`, `version = project.version(1)`, and `dataset = version.download("yolov11")`. Below the code, the output shows the process of downloading the dataset, including `roboflow-1.1.66-py3-none-any.whl.metadata`, `idna-3.7`, `opencv-python-headless-4.10.0.84`, `pillow-heif-0.22.0`, and `python-dotenv-1.1.0-py3-none-any.whl.metadata`. The bottom status bar shows 'Disco' and '74.91 GB de espacio disponible'.

Despues ya compile las demás librerrías de lo ultralytics y el roboflow, junto al archivo previo que me generó que era el data.yaml



```
[ ] from ultralytics import YOLO
model = YOLO("yolo11s.pt")

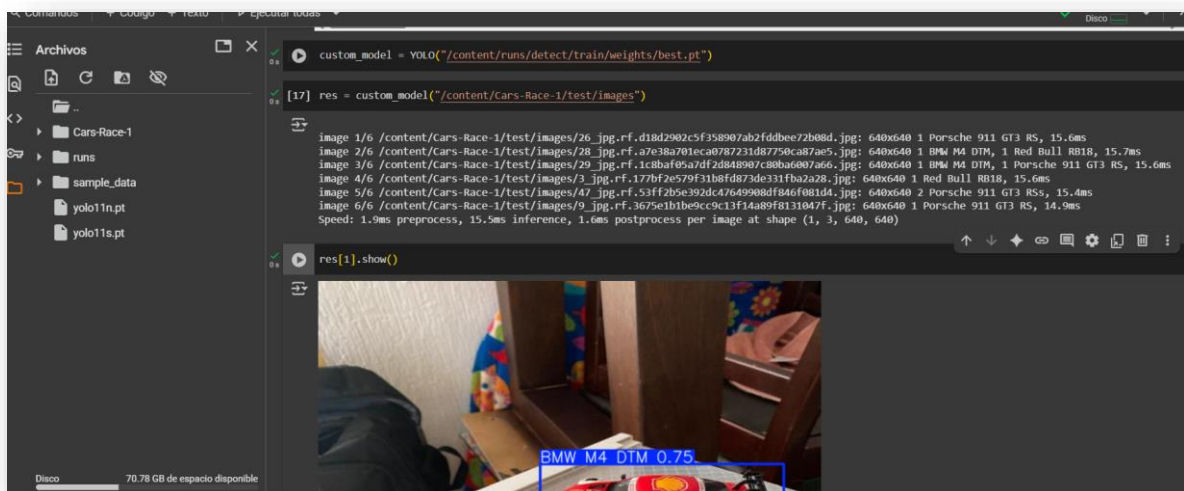
Downloading https://github.com/ultralytics/assets/releases/download/v8.3.0/yolo11s.pt to 'yolo11s.pt'...
100%|██████████| 18.4M/18.4M [00:00<00:00, 143MB/s]

[ ] data_path = "/content/Cars-Race-1/data.yaml"
results = model.train(data=data_path,
                      epochs=15,
                      imgsiz=640)

Ultralytics 8.3.155 Python-3.11.13 torch-2.6.0+cu124 CUDA:0 (Tesla T4, 15095MiB)
engine/trainer: agnostic.nms=False, amp=True, augment=False, auto_augment=randaugment, batch=16, bgr=0.0, box=7.5, cache=False, cfg=None, clas
Downloading https://ultralytics.com/assets/Arial.ttf to '/root/.config/Ultralytics/Arial.ttf'...
100%|██████████| 755k/755k [00:00<00:00, 14.5MB/s]Overriding model.yaml nc=80 with nc=3

      from  n  params module                                arguments
0         1  928      ultralytics.nn.modules.conv.Conv      [3, 32, 3, 2]
1        -1  1      18560 ultralytics.nn.modules.conv.Conv      [32, 64, 3, 2]
2        -1  1      26080 ultralytics.nn.modules.block.C3k2      [64, 128, 1, False, 0.25]
3        -1  1      147712 ultralytics.nn.modules.conv.Conv      [128, 128, 3, 2]
4        -1  1      103360 ultralytics.nn.modules.block.C3k2      [128, 256, 1, False, 0.25]
5        -1  1      590336 ultralytics.nn.modules.conv.Conv      [256, 256, 3, 2]
6        -1  1      346112 ultralytics.nn.modules.block.C3k2      [256, 256, 1, True]
7        -1  1      1180672 ultralytics.nn.modules.conv.Conv      [256, 512, 3, 2]
8        -1  1      1380352 ultralytics.nn.modules.block.C3k2      [512, 512, 1, True]
9        -1  1      656896 ultralytics.nn.modules.block.SPPF      [512, 512, 5]
10       -1  1      990976 ultralytics.nn.modules.block.C2PSA      [512, 512, 1]
11       -1  1           0 torch.nn.modules.upsampling.Upsample      [None, 2, 'nearest']
```

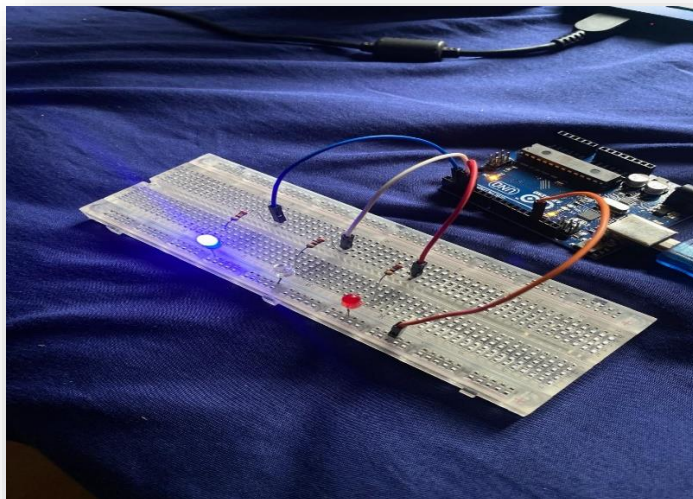
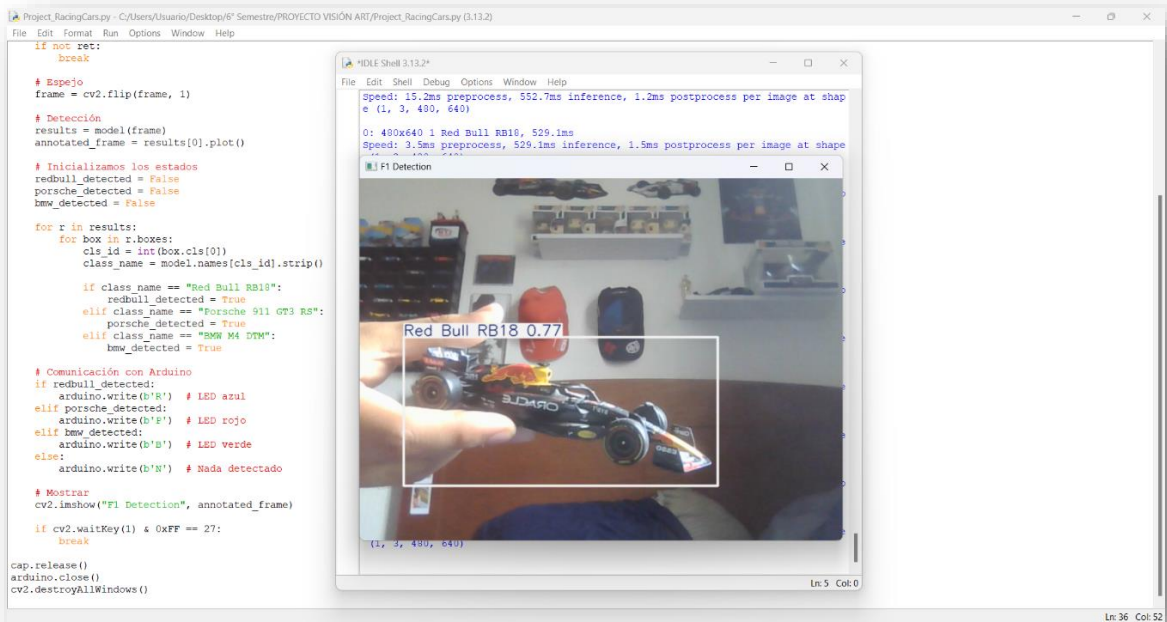
Siguiendo con el proceso del entrenamiento ya tuve que hacer otros comando los cuales en los archivos me generó un modelo de entrenamiento que se llama “best.pt” que como su nombre lo indica fue el que se hizo para lo que es la IA y ya lo tuve que testear



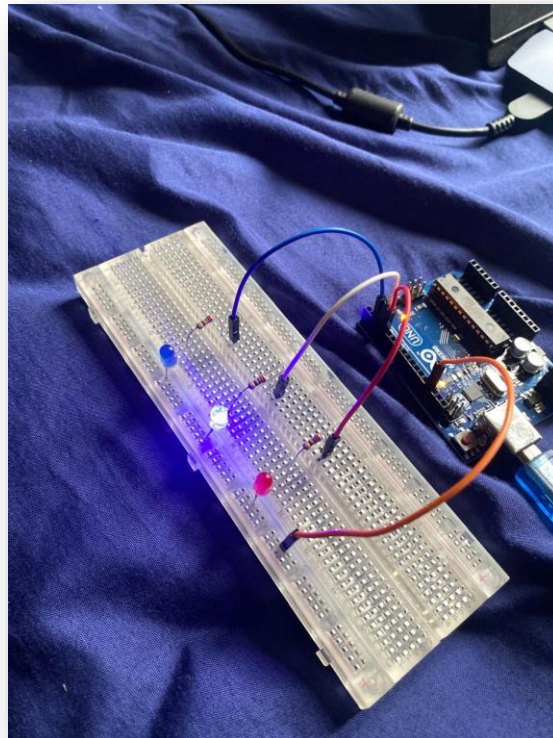
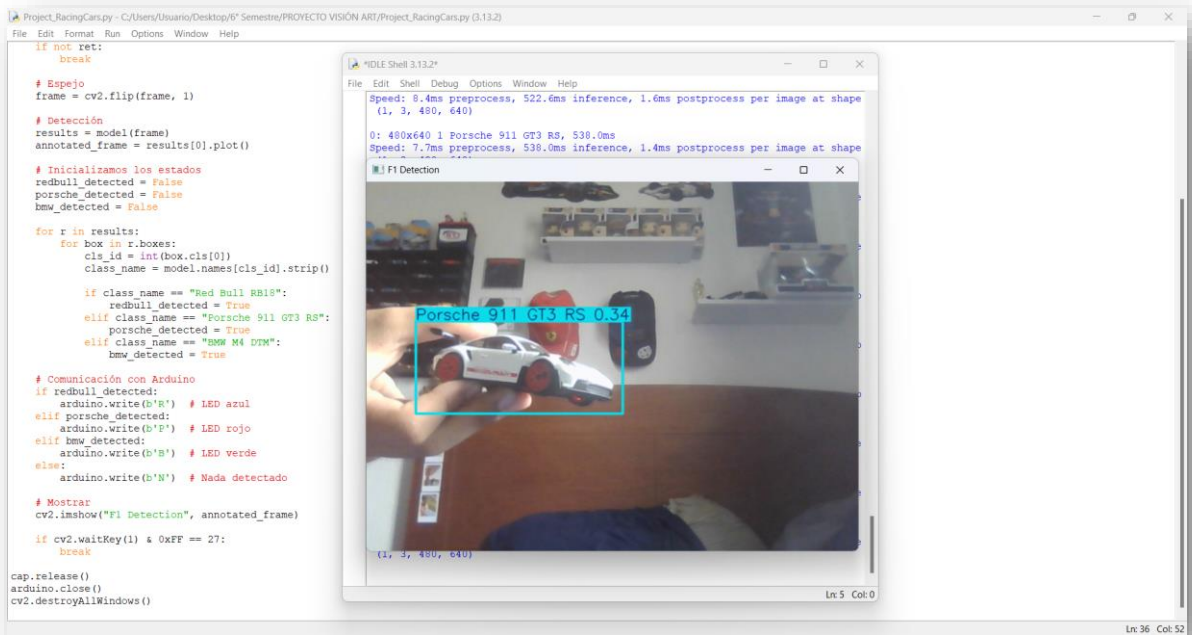
# RESULTADOS:

Ya con mi modelo de IA creado ahora lo que tocaba era probarlo ya en el Python y solo descargando el archivo best.pt y con mi código que tenía tanto para Python cómo para el Arduino, estas son las pruebas:

## PRUEBA 1:

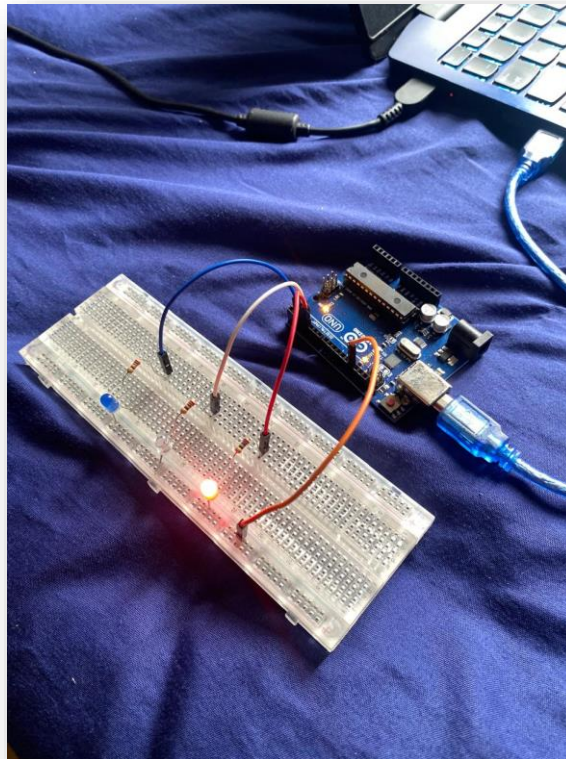
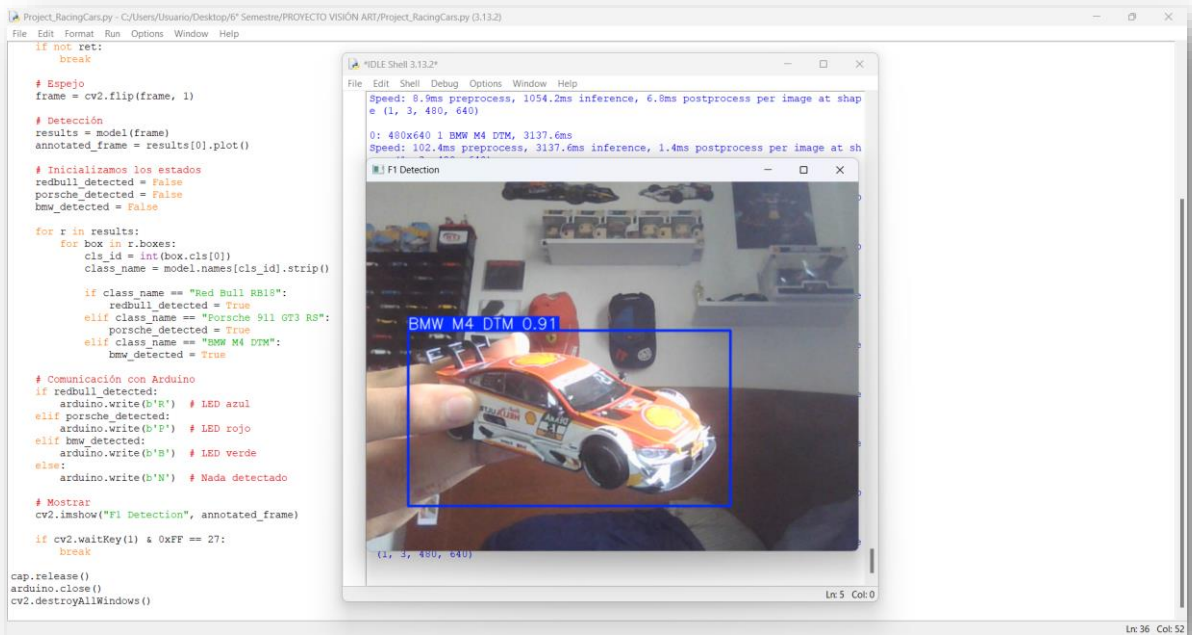


## PRUEBA 2:





## PRUEBA 3:





# MI CÓDIGO DE PYTHON:

```
from ultralytics import YOLO
import cv2
import serial
import time

# Inicializar Arduino (ajusta COM si es diferente)
arduino = serial.Serial('COM3', 9600)
time.sleep(2)

# Cargar modelo YOLO
model = YOLO("best.pt")

# Cámara
cap = cv2.VideoCapture(0)

while cap.isOpened():
    ret, frame = cap.read()
    if not ret:
        break

    # Espejo
    frame = cv2.flip(frame, 1)

    # Detección
    results = model(frame)
    annotated_frame = results[0].plot()

    # Inicializamos los estados
    redbull_detected = False
    porsche_detected = False
    bmw_detected = False

    for r in results:
        for box in r.bboxes:
            cls_id = int(box.cls[0])
            class_name = model.names[cls_id].strip()

            if class_name == "Red Bull RB18":
                redbull_detected = True
            elif class_name == "Porsche 911 GT3 RS":
                porsche_detected = True
            elif class_name == "BMW M4 DTM":
                bmw_detected = True
```

```

# Comunicación con Arduino
if redbull_detected:
    arduino.write(b'R') # LED azul
elif porsche_detected:
    arduino.write(b'P') # LED rojo
elif bmw_detected:
    arduino.write(b'B') # LED verde
else:
    arduino.write(b'N') # Nada detectado

# Mostrar
cv2.imshow("F1 Detection", annotated_frame)

if cv2.waitKey(1) & 0xFF == 27:
    break

cap.release()
arduino.close()
cv2.destroyAllWindows()

```

## MI CÓDIGO DE ARDUINO:

```

1 void setup() {
2     Serial.begin(9600);
3     pinMode(2, OUTPUT); // LED Azul (Red Bull RB18)
4     pinMode(3, OUTPUT); // LED Rojo (Porsche 911 GT3 RS)
5     pinMode(4, OUTPUT); // LED Verde (BMW M4 DTM)
6 }
7
8 void loop() {
9     if (Serial.available()) {
10         char data = Serial.read();
11
12         // Apagar todos primero
13         digitalWrite(2, LOW);
14         digitalWrite(3, LOW);
15         digitalWrite(4, LOW);
16
17         // Encender solo el que corresponde
18         if (data == 'R') digitalWrite(2, HIGH); // Red Bull
19         else if (data == 'P') digitalWrite(3, HIGH); // Porsche
20         else if (data == 'B') digitalWrite(4, HIGH); // BMW
21         // 'N' ya los deja apagados
22     }
23 }
24

```

## **ENLACE DE MI REPOSITORIO DE GITHUB:**

<https://github.com/Ing-OscarValencia/VisionArtificialOGV-2025.git>