

Universidad Autónoma de San Luis Potosí Facultad de ingeniería Inteligencia Artificial Aplicada Practica 10 Aplicaciones de detección de objetos Ana Sofía Medina Martínez



Fecha 16/11/2024

Objetivo

Que el alumno conozca las aplicaciones que se pueden implementar utilizando modelos de redes neuronales para detección de objetos.

Procedimiento

10.1.- Sigue las instrucciones del archivo "yolo_app.ipynb" para implementar seguimiento y conteo de objetos.

Resultados

```
#Cargar el modelo pre-entrenado
model = YOLO("yolo11m.pt")

**Creating new Ultralytics Settings v0.0.6 file View Ultralytics Settings with 'yolo settings' or at '/root/.config/Ultralytics/settings.json'
Update Settings with 'yolo settings key=value', i.e. 'yolo settings runs_dir=path/to/dir'. For help see
Downloading https://github.com/ultralytics/assets/releases/download/v8.3.0/yolo11m.pt to 'yolo11m.pt'...
```

100%| 38.8M/38.8M [00:00<00:00, 122MB/s]

El modelo YOLO11 ya es capaz de detectar maletas, ya que esta clase está incluida en el conjunto de datos COCO, por práctica a la detección de maletas en un video.



```
[6] import cv2
    cap = cv2.VideoCapture(video_path)
    assert cap.isOpened(), f"Failed to open {video_path}"
    width = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_WIDTH))
    height = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_HEIGHT))
    fps = cap.get(cv2.CAP_PROP_FPS)
    #Creamos un video de salida para guardar el video procesado
    output_path = "output.mp4"
    fourcc = cv2.VideoWriter_fourcc(*'mp4v')
    writer = cv2.VideoWriter(output_path, fourcc, fps, (width, height))
    while cap.isOpened():
        ret, frame = cap.read()
        if not ret:
            break
        #Procesar el frame
        results = model.predict(frame, classes=[suitcase class]) #Solo detectar maletas
        #Dibujar las detecciones
        annotated_frame = results[0].plot()
        writer.write(annotated_frame)
        cv2.waitKey(1)
    cap.release()
    writer.release()
```

```
0: 352x640 2 suitcases, 24.1ms
Speed: 3.4ms preprocess, 24.1ms inference, 2.0ms postprocess per image at shape (1, 3, 35)

0: 352x640 2 suitcases, 24.1ms
Speed: 4.3ms preprocess, 24.1ms inference, 2.9ms postprocess per image at shape (1, 3, 35)

0: 352x640 2 suitcases, 24.0ms
Speed: 3.9ms preprocess, 24.0ms inference, 2.0ms postprocess per image at shape (1, 3, 35)
```

```
cap = cv2.VideoCapture(video_path)
    assert cap.isOpened(), f"Failed to open {video_path}"
    width = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_WIDTH))
    height = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_HEIGHT))
    fps = cap.get(cv2.CAP_PROP_FPS)
    #Creamos un video de salida para guardar el video procesado
    output_path = "output_track.mp4"
    fourcc = cv2.VideoWriter_fourcc(*'mp4v')
    writer = cv2.VideoWriter(output_path, fourcc, fps, (width, height))
    while cap.isOpened():
        ret, frame = cap.read()
        if not ret:
            break
        #Procesar el frame
        results = model.track(
            frame,
            persist=True, #Seguir las detecciones entre frames
            classes=[suitcase_class], #Solo detectar maletas
        #Dibujar las detecciones
        annotated_frame = results[0].plot()
        writer.write(annotated_frame)
        cv2.waitKey(1)
    cap.release()
    writer.release()
②: 352x640 2 suitcases, 24.1ms
    Speed: 3.4ms preprocess, 24.1ms inference, 1.9ms postprocess per image at shape (1, 3, 35)
    0: 352x640 2 suitcases, 36.2ms
    Speed: 3.6ms preprocess, 36.2ms inference, 2.1ms postprocess per image at shape (1, 3, 35)
    0. 352x640 2 suitcases 39 4ms
```

```
[8] print(f"Ancho: {width}, Alto: {height}")

Ancho: 4096, Alto: 2160
```

Colocaremos una linea en la parte derecha del video, 800 pixeles antes del borde derecho, para contar las maletas que pasan por esa línea.

Los valores escogidos para la linea son arbitrarios, puedes cambiarlos según tus necesidades.

Vamos a comprobar la posición de la línea en el video.

```
[9] from matplotlib import pyplot as plt
line_pt1 = (width - 200, 100)
line_pt2 = (width - 200, height - 100)

video = cv2.VideoCapture(video_path)

assert video.isOpened(), f"Failed to open {video_path}"

ret, frame = video.read()

cv2.line(frame, line_pt1, line_pt2, (0, 255, 0), 2)

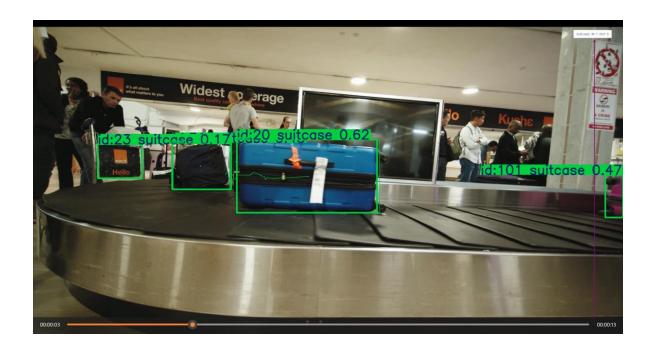
plt.imshow(cv2.cvtColor(frame, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.axis("off")
plt.show()

cap.release()
```





```
[10] from ultralytics import solutions
     counter = solutions.ObjectCounter( #Objeto para contar objetos
         classes=[suitcase_class], #Clase a contar, puede ser una lista de clases
         region=[line_pt1, line_pt2], #Region de interes en este caso dos puntos que forman una
         show=True, #Mostrar el video en tiempo real
     cap = cv2.VideoCapture(video_path)
     assert cap.isOpened(), f"Failed to open {video_path}"
     width = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_WIDTH))
     height = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_HEIGHT))
     fps = cap.get(cv2.CAP_PROP_FPS)
     #Creamos un video de salida para guardar el video procesado
     output_path = "output_counter.mp4"
     fourcc = cv2.VideoWriter_fourcc(*'mp4v')
     writer = cv2.VideoWriter(output_path, fourcc, fps, (width, height))
     while cap.isOpened():
         ret, frame = cap.read()
         if not ret:
             break
         #Procesar el frame
         results = model.track(
             frame,
             persist=True, #Seguir las detecciones entre frames
             classes=[suitcase_class], #Solo detectar maletas
         annotated_frame = results[0].plot()
         #Contar las maletas
         annotated_frame = counter.count(annotated_frame)
         writer.write(annotated_frame)
         cv2.waitKey(1)
```



Realiza el conteo de maletas en el segundo video proporcionado.

```
↑ ↓ © / [
```

```
[11] from google.colab import files
    uploaded = files.upload() #Selecciona el archivo de video (Solo 1)
```

Choose Files video2.mp4

• **video2.mp4**(video/mp4) - 29499193 bytes, last modified: 11/14/2024 - 100% done Saving video2.mp4 to video2.mp4

```
[12] video_path = list(uploaded.keys())[0]
```

```
[13] suitcase_class = 28 #Clase de la maleta en el dataset de COCO
```

```
[18] import cv2
      cap = cv2.VideoCapture(video_path)
      assert cap.isOpened(), f"Failed to open {video_path}"
      width = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_WIDTH))
      height = int(cap.get(cv2.CAP_PROP_FRAME_HEIGHT))
      fps = cap.get(cv2.CAP_PROP_FPS)
      #Creamos un video de salida para guardar el video procesado
      output_path = "output.mp4"
      fourcc = cv2.VideoWriter_fourcc(*'mp4v')
      writer = cv2.VideoWriter(output_path, fourcc, fps, (width, height))
      prev_frame=None
      while cap.isOpened():
          ret, frame = cap.read()
          if not ret:
              break
          #Validar que el fotograma no es NONE y tiene el mismo tamaño
          if prev frame is not None and (prev frame.shape != frame.shape):
```

```
rian dae er locofiama no er nour à creue er mirmo cam
        if prev_frame is not None and (prev_frame.shape != frame.shape):
            #Procesar el frame
            print("Error")
            prev_frame=frame
            continue
        #Procesar el frame
        results = model.predict(frame, classes=[suitcase_class]) #Solo detectar maletas
        #Dibujar las detecciones
        annotated_frame = results[0].plot()
        writer.write(annotated_frame)
        cv2.waitKey(1)
    cap.release()
    writer.release()
₹
                                              Traceback (most recent call last)
    <ipython-input-18-8e7ad60da82b> in <cell line: 19>()
         30
         31
                #Procesar el frame
                results = model.predict(frame, classes=[suitcase_class]) #Solo detectar maletas
    ---> 32
         33
         34 #Dibujar las detecciones
                                    – ಿ 8 frames –
    /usr/local/lib/python3.10/dist-packages/ultralytics/trackers/utils/gmc.py in
    applySparseOptFlow(self, raw_frame)
        341
        342
                   # Find correspondences
              # Find correspondences
matchedKeypoints, status, _ = cv2.calcOpticalFlowPyrLK(self.prevFrame,
    --> 343
    frame, self.prevKeyPoints, None)
        344
        345
                    # Leave good correspondences only
    error: OpenCV(4.10.0) /io/opencv/modules/video/src/lkpyramid.cpp:1394: error:
    (-215:Assertion failed) prevPyr[level * lvlStep1].size() == nextPyr[level * lvlStep2].size()
    in function 'calc'
```

Comprensión

1. ¿Qué es Ultralytics Solutions?

Es una empresa de tecnología en el área inteligencia artificial y visión por computadora. Es conocida por desarrollar herramientas como YOLOv5 y YOLOv8, que se utilizan para tareas de detección de objetos, segmentación de imágenes y clasificación.

2. ¿Qué aplicaciones de detección de objetos se pueden desarrollar utilizando el módulo de Ultralytics Solutions?

Se pueden desarrollar aplicaciones para la seguridad (vigilancia y detección de intrusos), control del tráfico (detección de vehículos y peatones), agricultura (monitoreo de cultivos), manufactura (inspección de calidad) y salud (detección de anomalías en imágenes médicas).

Conclusiones

Ultralytics Solutions es una empresa clave en el ámbito de la inteligencia artificial aplicada a la visión por computadora, ofreciendo herramientas avanzadas como YOLO que facilitan el desarrollo de aplicaciones innovadoras en diversos sectores. Gracias a su tecnología, es posible abordar problemas complejos, optimizar procesos y mejorar la eficiencia en áreas como seguridad, salud, agricultura y manufactura, demostrando el impacto transformador de la detección de objetos en la vida cotidiana y en la industria.