Redes de detección en videovigilancia

C1b3rWall 2022

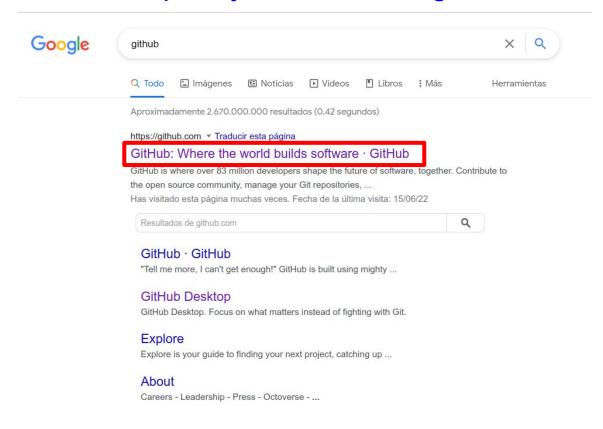
Daniel Hernández Ferrándiz Sergio Hernández García



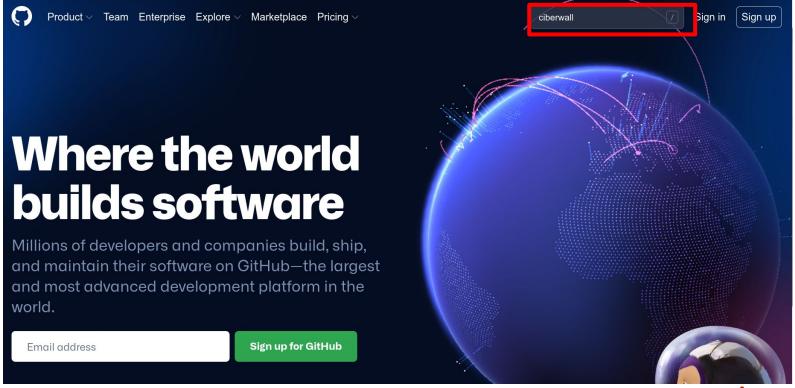
Índice

- 1. Videovigilancia
- 2. Detección de objetos
- 3. Dataset
- 4. YOLOv5
- 5. Detección de armas y objetos de interés

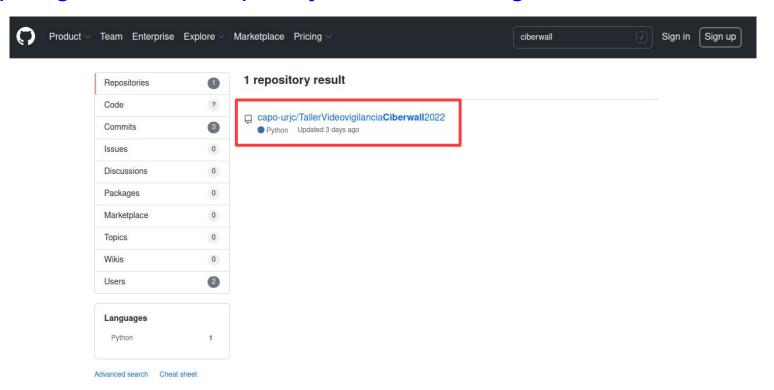




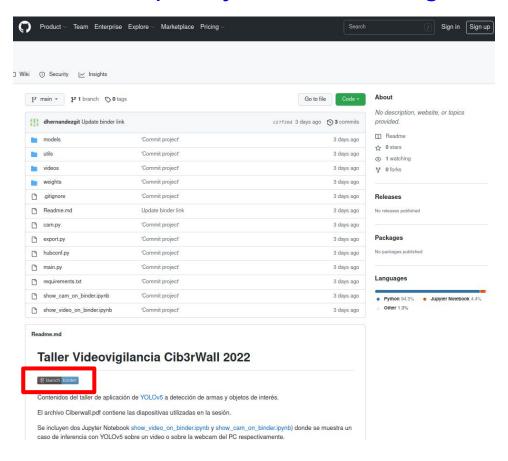




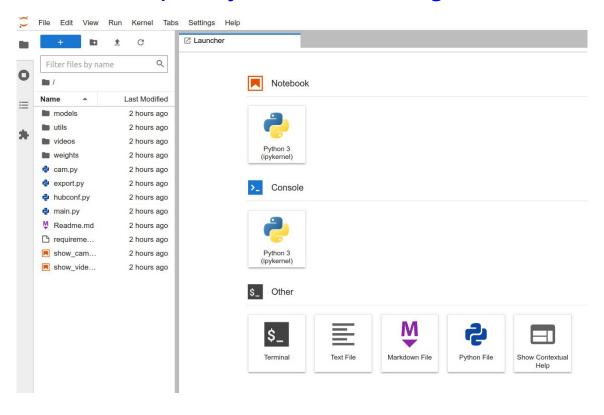












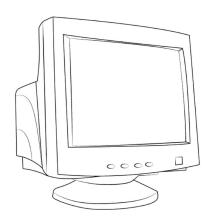


Índice

- 1. Videovigilancia
- 2. Detección de objetos
- 3. Dataset
- 4. YOLOv5
- 5. Detección de armas y objetos de interés



- Revisión de videos
 - Comprobar qué ha pasado







- Revisión de videos
 - Comprobar qué ha pasado
- Videovigilancia activa remota
 - Prevención de situaciones potencialmente peligrosas
 - Aglomeraciones
 - Agresiones
 - Robos
 - Seguridad vial





- Revisión de videos
 - Comprobar qué ha pasado
- Videovigilancia activa remota
 - Prevención de situaciones potencialmente peligrosas
 - aglomeraciones
 - agresiones
 - robos
 - Seguridad vial
- Videovigilancia automatizada
 - Control de accesos (parking, peajes)





- Revisión de videos
 - Comprobar qué ha pasado
- Videovigilancia activa remota
 - Prevención de situaciones potencialmente peligrosas
 - aglomeraciones
 - agresiones
 - robos
 - Seguridad vial
- Videovigilancia automatizada
 - Control de accesos (parking, peajes)
- Videovigilancia inteligente
 - Anticipación a sucesos
 - Reacción rápida





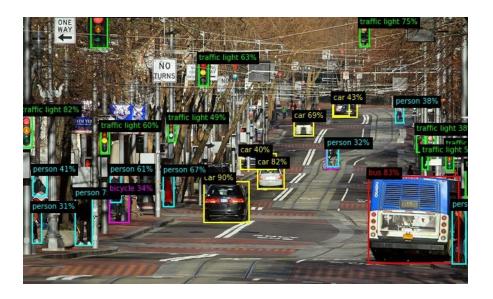
Índice

- 1. Videovigilancia
- 2. Detección de objetos
- 3. Dataset
- 4. YOLOv5
- 5. Detección de armas y objetos de interés



Detección de objetos

- ¿Qué objetos hay en la imagen?
- ¿Dónde está cada objeto?





Detección de objetos En videovigilancia

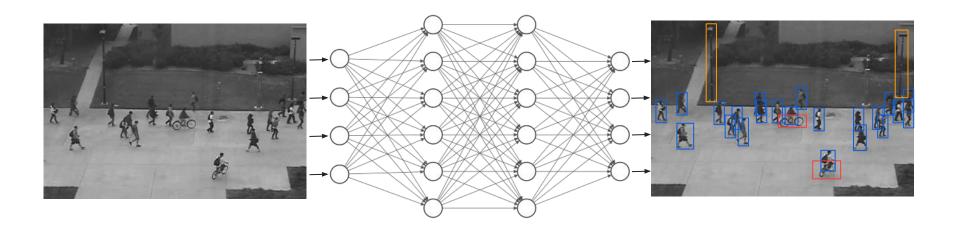
Tarea de prevención

- Asistencia al vigilante
 - Lo libera de estar pendiente de todas las cámaras
 - Tarea repetitiva

Alarmas automáticas



Detección de objetos Redes neuronales





Índice

- 1. Videovigilancia
- 2. Detección de objetos
- 3. Dataset
- 4. YOLOv5
- 5. Detección de armas y objetos de interés





Andalusian Research Institute in **Data Science** and **Computational Intelligence**







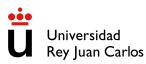






Pérez-Hernández, F., Tabik, S., Lamas, A., Olmos, R., Fujita, H., Herrera, F. (2020) Object Detection Binary Classifiers methodology based on deep learning to identify small objects handled similarly: Application in video surveillance. Knowledge-Based Systems, 194, 105590. doi.org/10.1016/j.knosys.2020.105590









- Clases:
 - o Pistola (1425)
 - Cuchillo (1825)
 - o Billete (425)
 - Monedero (530)
 - Smartphone (575)
 - Tarjeta (300)
- Total 3255 Imágenes

























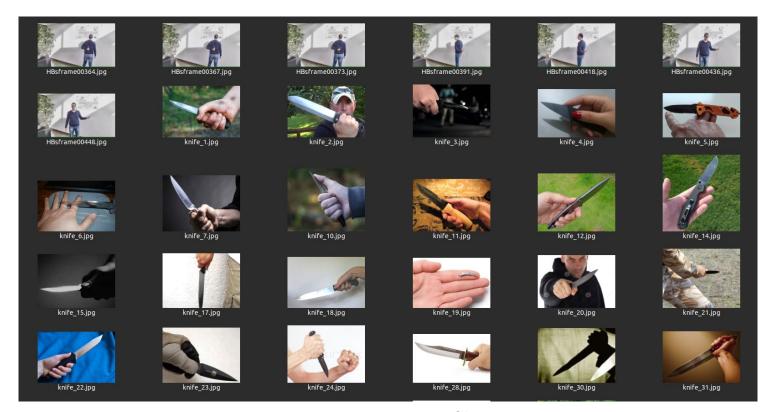










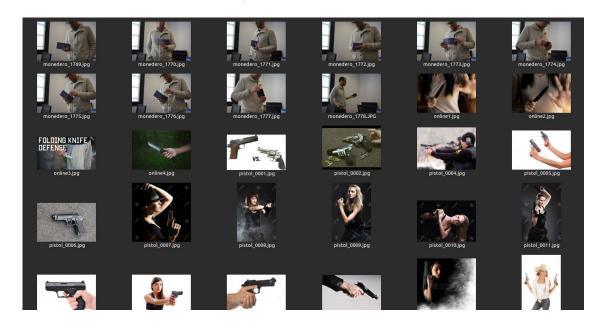




DaSCI



- Primer plano
- Toda clase de imágenes
- Aparecen manos





Índice

- 1. Videovigilancia
- 2. Detección de objetos
- 3. Dataset
- 4. YOLOv5
- 5. Detección de armas y objetos de interés



YOLOv5



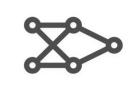


 $\begin{array}{c} 4~\mathrm{MB}_{\mathrm{FP16}} \\ 6.3~\mathrm{ms}_{\mathrm{V100}} \\ 28.4~\mathrm{mAP}_{\mathrm{COCO}} \end{array}$



Small YOLOv5s

 $\begin{array}{c} \text{14 MB}_{\text{FP16}} \\ \text{6.4 ms}_{\text{V100}} \\ \text{37.2 mAP}_{\text{COCO}} \end{array}$



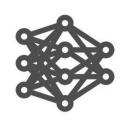
Medium YOLOv5m

 $41 \text{ MB}_{\text{FP16}}$ $8.2 \text{ ms}_{\text{V100}}$ $45.2 \text{ mAP}_{\text{COCO}}$



YOLOv5I

 $89 \text{ MB}_{\text{FP16}} \\ 10.1 \text{ ms}_{\text{V100}} \\ 48.8 \text{ mAP}_{\text{COCO}}$

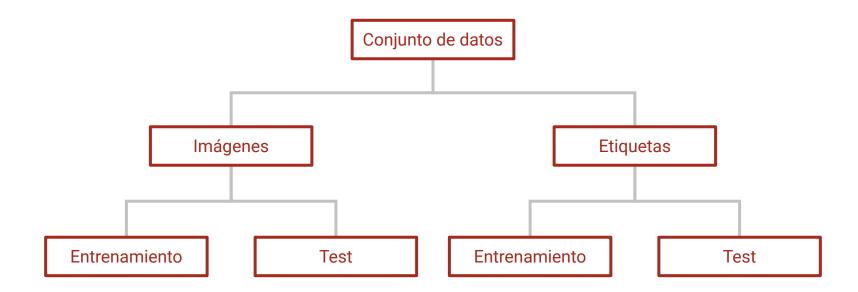


XLarge YOLOv5x

 $166 \text{ MB}_{\text{FP16}} \\ 12.1 \text{ ms}_{\text{V100}} \\ 50.7 \text{ mAP}_{\text{COCO}}$



YOLOv5: Estructura de archivos







YOLOv5: Estructura de archivos

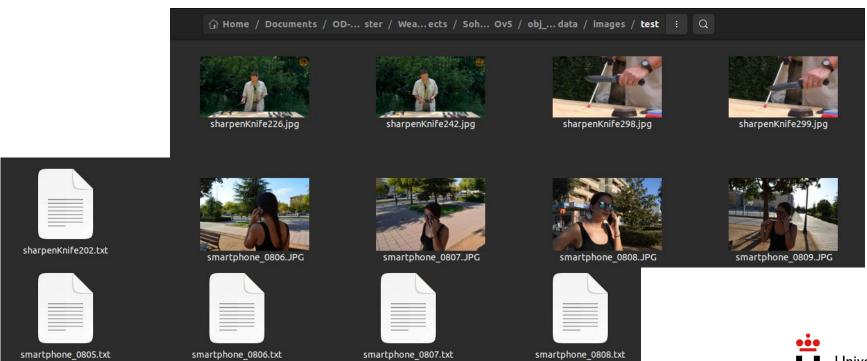
```
(base) daniel@daniel-GF63-Thin-10SCSR:~/Documents/OD-WeaponDetection-master/Weapons and similar handle d objects/Sohas_weapon-Detection-YOLOv5$ tree --filelimit 5 -n -I *.cache

dataset.yaml
obj_train_data
images
test [857 entries exceeds filelimit, not opening dir]
train [5002 entries exceeds filelimit, not opening dir]
labels
test [857 entries exceeds filelimit, not opening dir]
train [5002 entries exceeds filelimit, not opening dir]
```





YOLOv5: Estructura de archivos









4 0.6911458333333333 0.37265625 0.459375 0.6546875 Clase



billete_0104.jpg



4 0.6911458333333333 0.37265625 0.459375 0.6546875

Posición caja

Tamaño caja





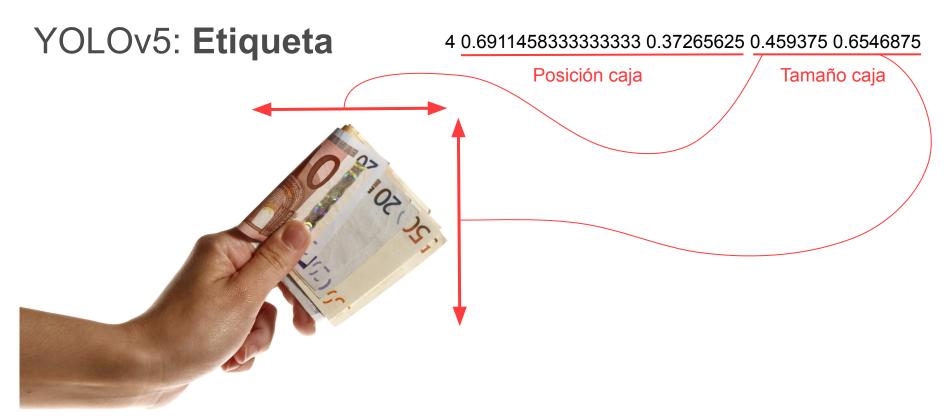
4 0.6911458333333333 0.37265625 0.459375 0.6546875

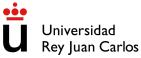
Posición caja



Tamaño caja



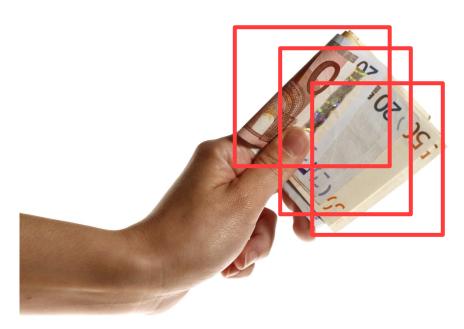




4 0.6911458333333333 0.37265625 0.459375 0.6546875

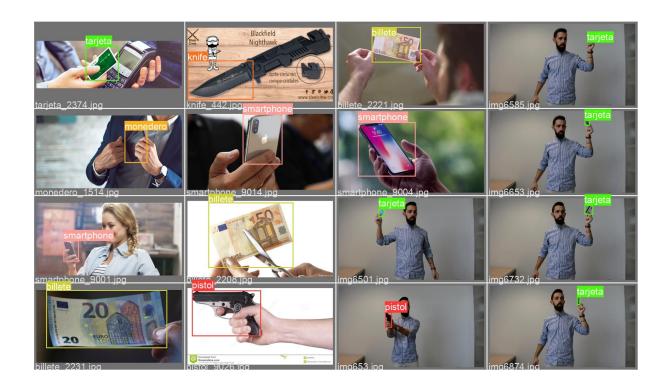
4 0.7204381048043129 0.32343243 0.234424 0.4567757

4 0.6834262622334425 0.41678768 0.254675 0.3464664





YOLOv5: Cómo entrenarla





YOLOv5: Hiperparámetros

train.py --batch 8 --epochs 300 --data ../Sohas_weapon-Detection-YOLOv5/dataset.yaml --weights yolov5n.pt

- batch: Cuantas imágenes le llegan a la vez
- epochs: Tiempo entrenamiento
- data: Archivo donde dice la posición de los datos
- weights: Modelo elegido



YOLOv5: Hiperparámetros

train.py --batch 8 --epochs 300 --data ../Sohas_weapon-Detection-YOLOv5/dataset.yaml --weights yolov5n.pt

- batch: Cuantas imágenes le llegan a la vez
- epochs: Tiempo entrenamiento
- data: Archivo donde dice la posición de los datos
- weights: Modelo elegido



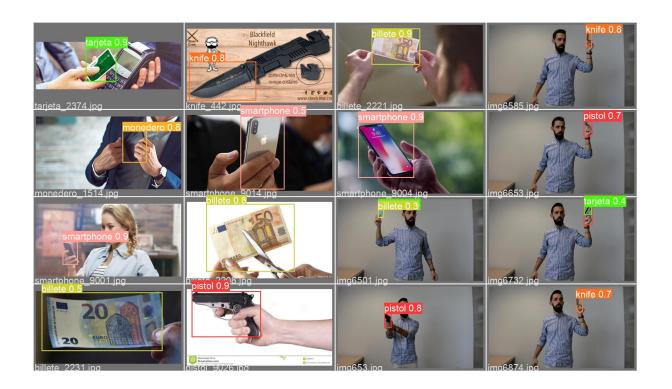
YOLOv5: Hiperparámetros

train.py --batch 8 --epochs 300 --data ../Sohas_weapon-Detection-YOLOv5/dataset.yaml --weights yolov5n.pt

- imgsz: Tamaño de imagen
- device: Dónde se entrena
- name, exist-ok: Dónde se guarda
- patience: Parada entrenamiento
- save-period: Cada cuantas iteraciones guarda
- single-cls: Todo como una clase



YOLOv5: Resultados entrenamiento



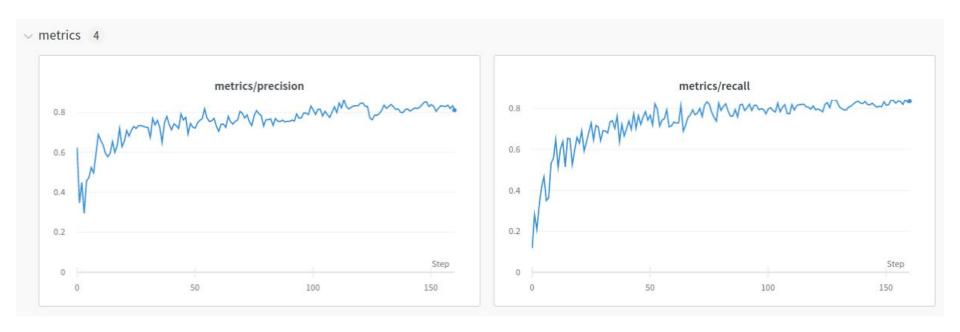


YOLOv5: Resultados entrenamiento





YOLOv5: Resultados entrenamiento





Índice

- 1. Videovigilancia
- 2. Detección de objetos
- 3. Dataset
- 4. YOLOv5
- 5. Detección de armas y objetos de interés



Detección de armas y objetos de interés

¡Go to Binder!

