Detectron2

Una librería modular para la detección de objetos en imágenes

Pablo Valenzuela Álvarez (pvalenzuela@correo.ugr.es)

ÍNDICE DE CONTENIDOS

- **★** Introducción
- ★ Mask R-CNN
- ★ Modelos de Detectron2
- **★** Objetivos
- ★ Mejoras respecto a Detectron
- **★** Implementación

Introducción

Desde su llegada en 2018 gracias a **FAIR**, la plataforma Detectron se ha convertido en una de las más acogidas en proyectos de código abierto.

Detectron2 es una reescritura completa de Detectron que empezó con el algoritmo Mask R-CNN. Ahora implementa más modelos como: RetinaNet, Faster R-CNN, Tensor Mask, PointRend, DensePose, ...

INTRODUCCIÓN ¿Que es una Red Convolucional?

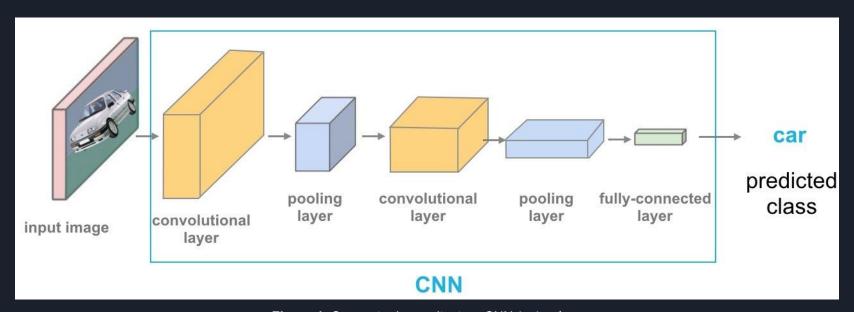


Figura 1. Concepto de arquitectura CNN (enlace).

MASK R-CNN



Figura 2. Modelos de detección y segmentación de Mask R-CNN (enlace).

MODELOS DE DETECTRON2



Figura 3. Algunos de los modelos creados por Detectron2 (enlace)

OBJETIVOS

Satisfacer las necesidades de investigación de **FAIR** y proveer de una base para la detección de objetos en los casos de uso de Facebook.

Diseñar y entrenar los modelos de la siguiente generación de detección de "poses en personas" con los que funciona **Smart Camera**.

MEJORAS RESPECTO A DETECTRON

- PyTorch: Detectron se implementó en Caffe2. El código se tuvo que reescribir desde cero.
- Mejora en calidad.
- Diseño modular y extensible.
- Nuevos algoritmos como: Cascade R-CNN, Panoptic FPN, y características como la conexión con el datasets LVIS.
- Velocidad al poder mover el flujo de entrenamiento a la GPU y escalabilidad al poder distribuirse en servidores de GPUs.

IMPLEMENTACIÓN Instalación y Librerías

```
!python -m pip install 'git+https://github.com/facebookresearch/detectron2.git'
import torch, detectron2
 from detectron2.utils.logger import setup logger
 setup logger()
 import numpy as np
 import os, json, cv2, random
 from google.colab.patches import cv2 imshow
 from detectron2 import model zoo
 from detectron2.engine import DefaultPredictor
 from detectron2.config import get cfg
 from detectron2.utils.visualizer import Visualizer
 from detectron2.data import MetadataCatalog, DatasetCatalog
```

Figura 4. Instalación y librerías de Detectron2 (Google Colab).

IMPLEMENTACIÓN IMÁGENES A EVALUAR



Figura 5. Imágenes a evaluar (<u>imagen derecha</u> e <u>imagen izquierda</u>).

IMPLEMENTACIÓN CONFIGURACIÓN DEL PREDICTOR

```
cfg = get_cfg()
cfg.merge_from_file(model_zoo.get_config_file("COCO-InstanceSegmentation/mask_rcnn_R_50_FPN_3x.yaml"))
cfg.MODEL.ROI_HEADS.SCORE_THRESH_TEST = 0.7
cfg.MODEL.WEIGHTS = model_zoo.get_checkpoint_url("COCO-InstanceSegmentation/mask_rcnn_R_50_FPN_3x.yaml")
predictor = DefaultPredictor(cfg)

outputs1 = predictor(im1)
v1 = Visualizer(im1, MetadataCatalog.get(cfg.DATASETS.TRAIN[0]))
out1 = v1.draw_instance_predictions(outputs1["instances"].to("cpu"))
cv2_imshow(out1.get_image())
```

Figura 6. Predicción y evaluación (Google Colab).

IMPLEMENTACIÓN RESULTADOS

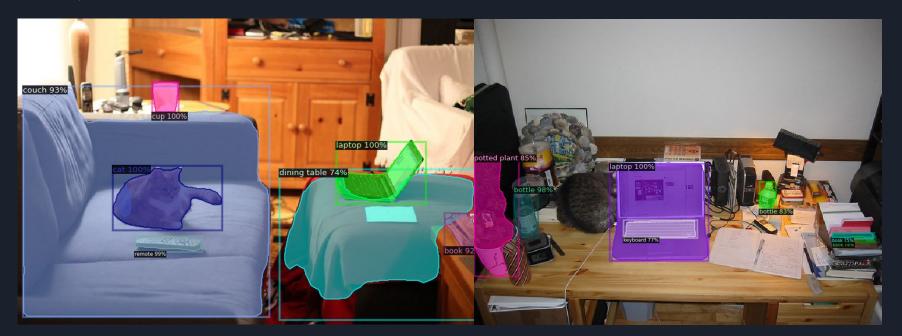


Figura 7. Resultado con los objetos identificados.

IMPLEMENTACIÓN SELECCIÓN DE CLASES

```
instances1 = outputs1["instances"]
selected_indices1 = (instances1.pred_classes == MetadataCatalog.get("coco_2017_val").get("thing_classes").index(selected_class))
instances1 = instances1[selected_indices1]

v1 = Visualizer(im1, MetadataCatalog.get(cfg.DATASETS.TRAIN[0]))
out1 = v1.draw_instance_predictions(instances1.to("cpu"))
cv2_imshow(out1.get_image())
```

Figura 8. Seccionando una clase (Google Colab).

IMPLEMENTACIÓN RESULTADOS TRAS SELECCIONAR CLASES



Figura 9. Resultado seleccionando una clase.

IMPLEMENTACIÓN RESULTADOS TRAS SELECCIONAR CLASES

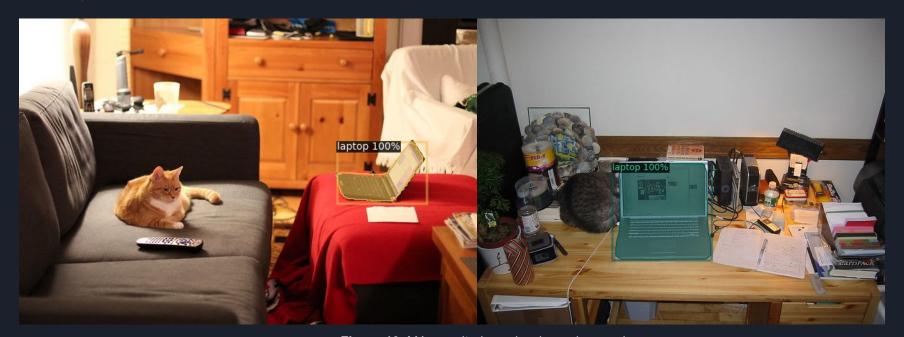


Figura 10. Más resultados seleccionando una clase.

PREGUNTAS



BIBLIOGRAFÍA

- → Detectron2: A PyTorch-based modular object detection library (enlace)
- → Detectron2: Tools (enlace)
- → Everything about Mask R-CNN: A Beginner's Guide (enlace)
- → Github Mask R-CNN (enlace)
- → Github Detectron2 (enlace)
- → COCO dataset (enlace)
- → Cuaderno COLAB (enlace)