Sistema de detección y clasificación de residuos en plantas de selección de la fracción resto:

Detección de cartón y plástico

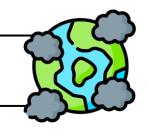
Patricia Lázaro Tello

Tutor: Raúl Parada Medina

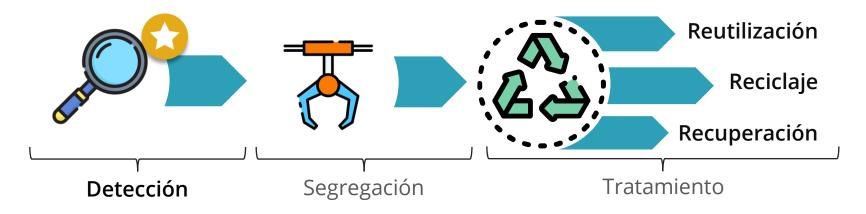
Contenido



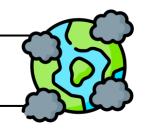
Motivación



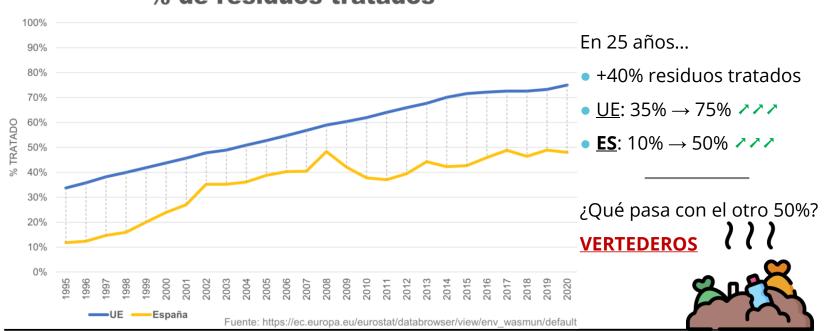
- Frenar y revertir el cambio climático
- Aumentar la tasa de tratamiento de residuos en España



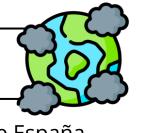
Situación actual



% de residuos tratados



La fracción resto





- En la mayor parte de España sólo se recicla papel, plástico y cristal.
- NO se tratan los restos orgánicos y otros residuos
- NO todos los hogares reciclan

Es la llamada Fracción resto

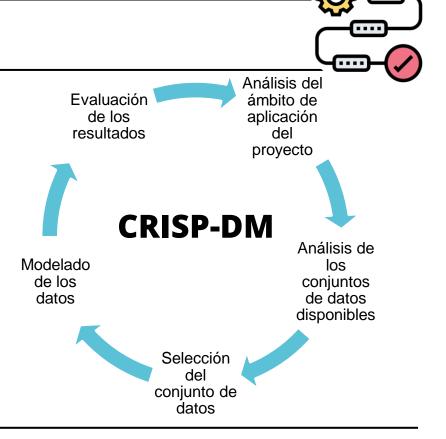


- Analizar los modelos de detección y clasificación de residuos basados en visión por computador y *Deep Learning*
- Estudiar los conjuntos de datos más populares en el área
- Desarrollar un framework y API de entrenamiento de modelos de detección de residuos urbanos
- Comparar los modelos Single Shot Detector y Faster R-CNN
- Comparar las cabezas de clasificación de ML tradicional y de *Deep Learning* mediante modelos híbridos

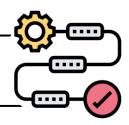
Metodología

Fases del proyecto

- 1. Definición del proyecto
- Obtención de datos
- 3. Diseño e implementación
- Memoria, preparación y defensa



Conjuntos de datos



ZeroWaste

Papel y cartón





Metal

Vidrio

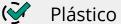
Otros

En planta de tratamiento

ResortIT



Papel y cartón





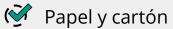
Metal

Vidrio

Otros

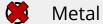
En planta de tratamiento

TACO







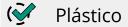


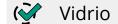
Vidrio

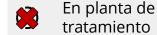
(Otros

En planta de tratamiento

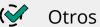
Drinking Waste

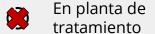






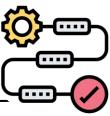
Cig Butts

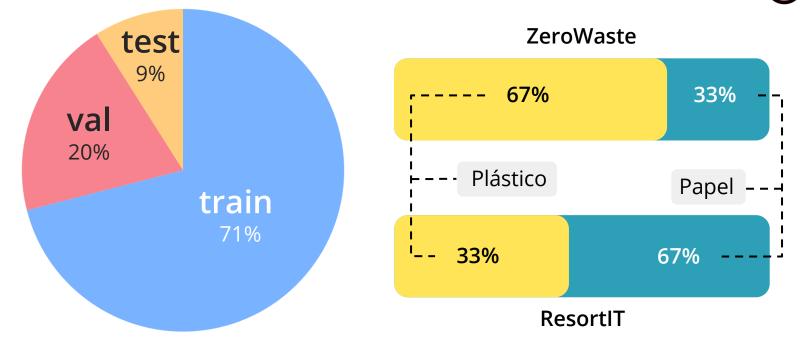




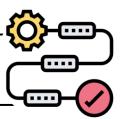


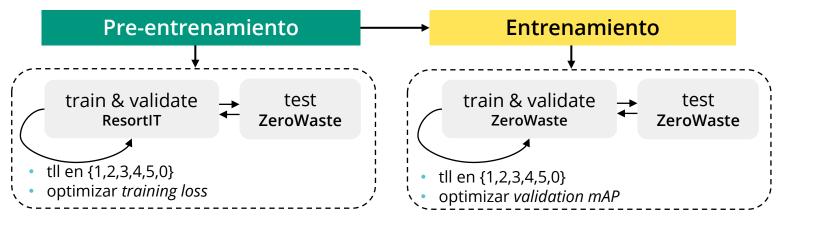
Conjuntos de datos





Ciclo de entrenamiento





TLL *transfer learning level*Descongelamiento del modelo por capas

 $\downarrow\downarrow\downarrow$ tll=1 \rightarrow tll=5 $\nearrow\nearrow$ \rightarrow tll=0 $\uparrow\uparrow\uparrow$



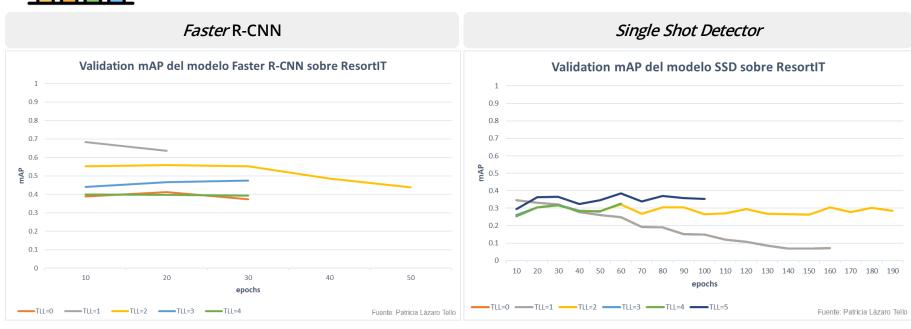
Resultados

| | Faster R-CNN | SSD | Modelos híbridos |
|-----------------------|--------------|--------|------------------|
| mAP pre-entrenamiento | 0.0012 | 0.0018 | × |
| mAP entrenamiento | 0.2701 🗸 | 0.0830 | * |
| FPS modelo Pytorch | 4 | 10 🗸 | * |
| FPS modelo ONNX | 4 | 14 🗳 | * |

- Los hiperparámetros propios de los modelos son clave para un rendimiento óptimo
- Se requiere gran **poder computacional** para llevar a cabo el entrenamiento

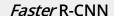


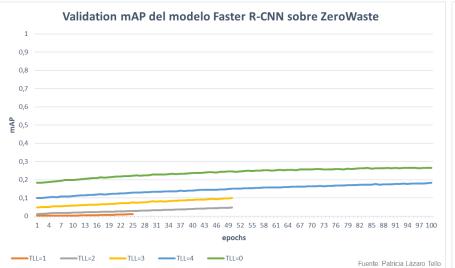
Validation mAP — ResortIT



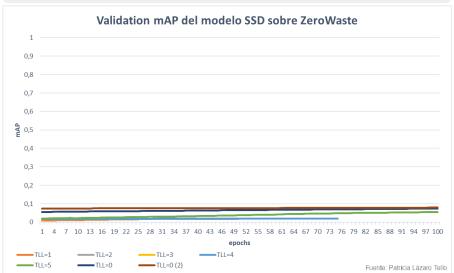


Validation mAP — ZeroWaste

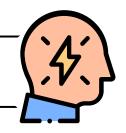




Single Shot Detector



Conclusiones



✓Auge de los modelos de DL en tareas de detección de residuos urbanos

DL: Faster R-CNN, SSD • ML tradicional: Nearest Neighbor, ANN, SVM

Pocos conjuntos de datos abiertos no sintéticos en plantas de tratamiento

Desarrollo un *framework* y API de entrenamiento de modelos de detección de residuos urbanos

Comparación de *Faster* R-CNN y SSD

Faster R-CNN se centra en el <u>rendimiento</u>
SSD se centra en la <u>velocidad de inferencia</u>

La falta de detecciones de calidad ha imposibilitado la creación y evaluación de modelos híbridos



Trabajo futuro

Desarrollo de un sistema robótico para segregar residuos

Inclusión de **nuevas categorías** de residuos

Análisis comparativo de **detectores de dos pasadas**

Análisis comparativo de **detectores de una pasada**

Investigación de **modelos híbridos**

Desarrollo de un sistema de seguimiento de residuos

Gracias

patricialazarotello@gmail.com

plazarotello@uoc.edu

in /plazarotello

@PLazaroTello

CREDITS: This presentation template was created by **Slidesgo**, including icons by **Flaticon** and infographics & images by **Freepik**



Patricia Lázaro Tello

Tutor: Raúl Parada Medina

