

Reentrenamiento Tiny-Yolo

## ¿ Qué hacer?

- Reentrenar Tiny-Yolo.
- Las clases son objetos domésticos:
  - Cereal
  - Botellas
  - Tarros
  - Latas
  - Sobres
  - Envases
  - Etc.

#### Problema

- No hay una base de datos disponible con la cual entrenar.
- De existir, el entrenamiento se haría siguiendo los pasos establecidos en su documentación.

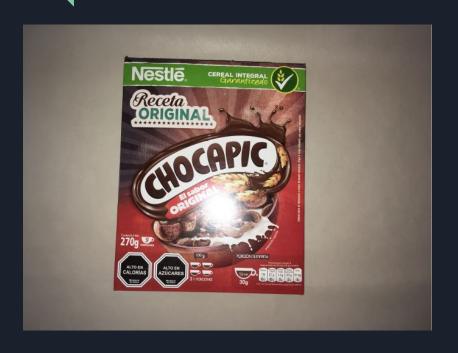
# Herramientas ocupadas

- Python 3
- OpenCV
- Darknet

#### Pasos a seguir:

- Few-shot Learning based on Context-aware Network Expansion with Artificial Training Data for Picking in Warehouse Automation (Universidad de Tokio).
  - Segmentación de objetos.
  - Data Augmentation.
  - Generación de escenas con un contexto.
  - Data Augmentation.
  - Entrenamiento.

# Segmentación





# Data Augmentation

- Rotación.
- Escalamiento.
- Corte.



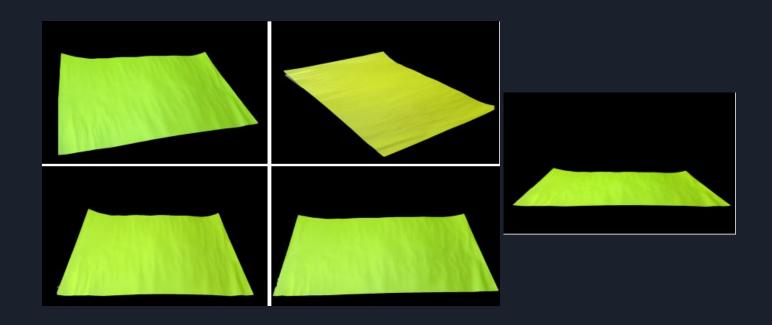








### Escenas - Contexto:



### Escena - Contexto con textura



## Generación de Escenas





# Data Augmentation





#### Entrenamiento

- GPU NVIDIA 950M 4Gb
- CPU INTEL CORE i7 INSIDE.
- 24 horas de entrenamiento.

## Desempeño en conjunto de Validación

| Clase   | Average Precision |
|---------|-------------------|
| Cereal  | 90.83 %           |
| Lata    | 90.84 %           |
| Leche   | 90.66 %           |
| Botella | 90.72 %           |
| Tarro   | 90.85 %           |

Average IoU = 80.50%

Recall = 92%

#### Detecciones:





## Trabajo futuro

- Probar con más elementos por clase.
- Más clases.
- Cambio de contexto por planos texturizados.
- Obtención de métricas de desempeño con un conjunto de test.

#### Conclusiones

- Conseguir un conjunto de entrenamiento no es trivial.
- El uso de Data Augmentation ayuda mucho a multiplicar la base que ya se tiene, pero hay que tener cuidado con que filtros ocupar.
- Hay que informarse sobre la implementación de Tiny-Yolo que se está ocupando.
- Las métricas obtenidas en la validación no necesariamente reflejan las que se obtendrían con ejemplos reales (no autogenerados).