Procesamiento Digital de Imágenes

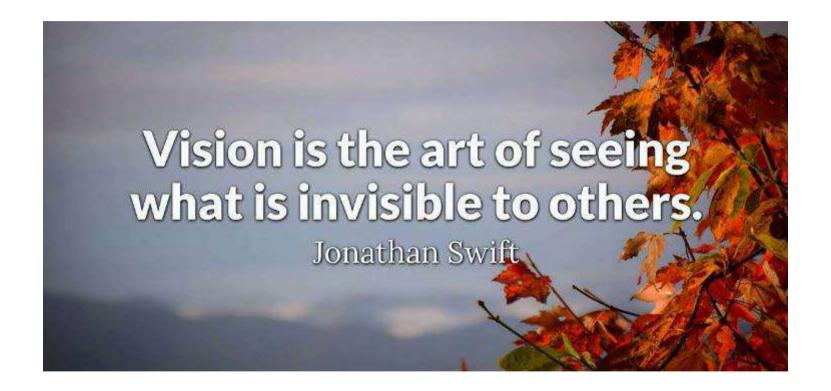
Noelia Revollo Sarmiento
Facultad de Ingeniería— UNJU – CONICET
grevollo@fi.unju.edu.ar







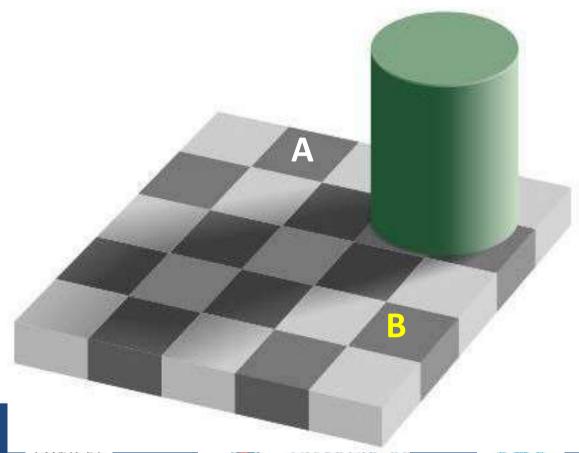








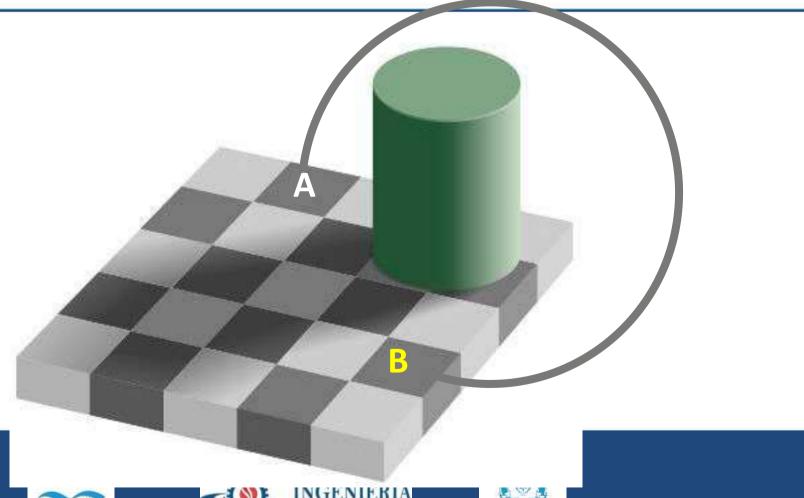








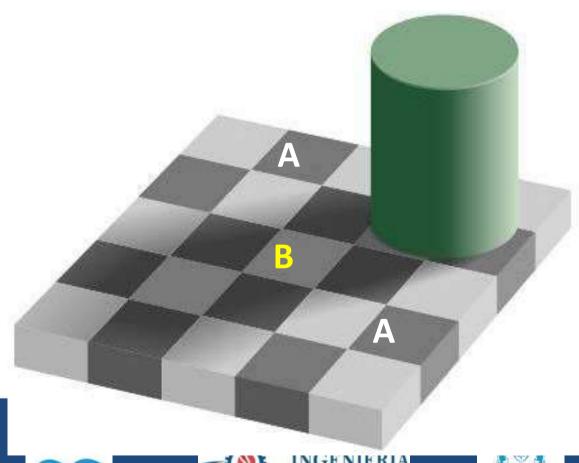








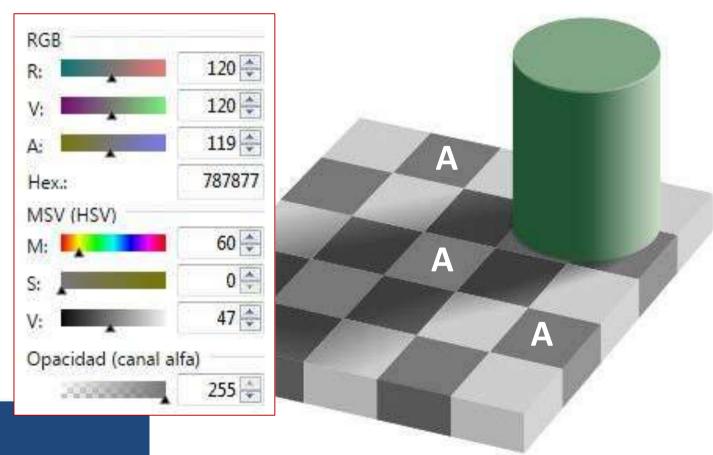










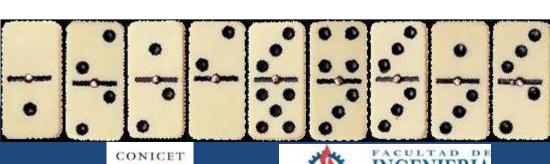








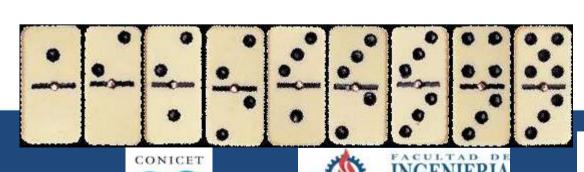
















1 sec MAX-MIN







1 s AVERAGE?



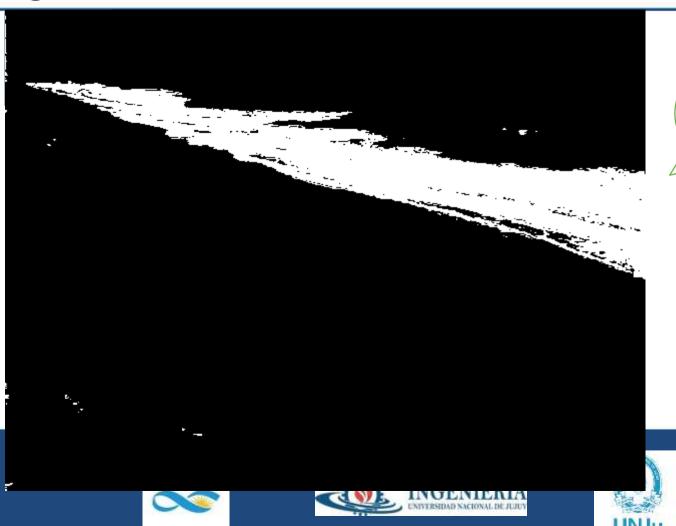
30 s MEDIAN



30 s MIN



30 s MAX



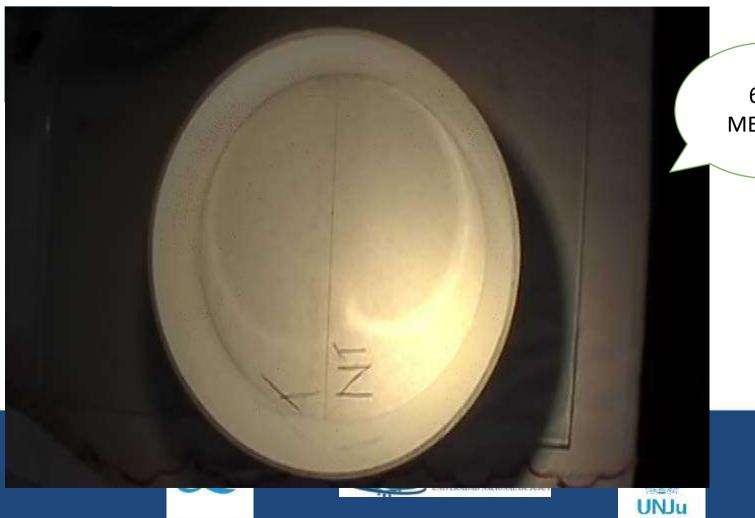
30 s MAX-MIN > 20



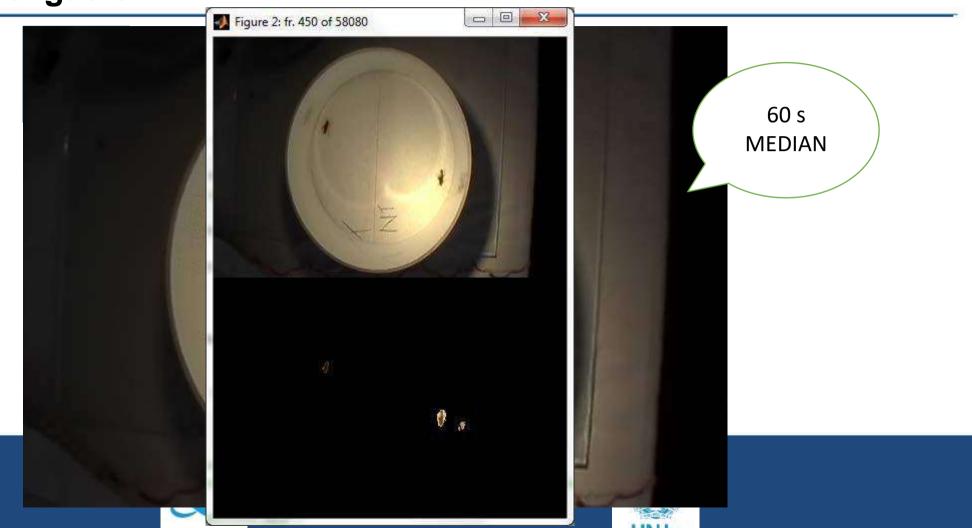
60 s MAX

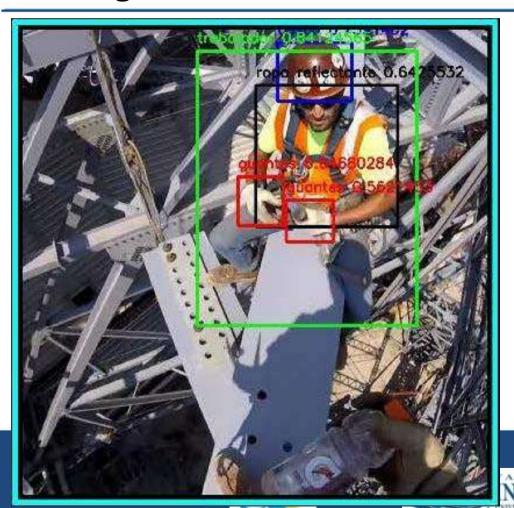


60 s MIN



60 s MEDIAN





Detección de Equipos de Protección Personal mediante Red Neuronal Convolucional YOLO

Manlio Massiris¹, Claudio Delrieux¹ y J. Álvaro Fernández²

Universided Nacional del Sur / CONICET - Bahia Blanca (Argentina) 25 immedia manufic (Coldium official universidad unicatomoral for policy (Conicet of Survivial of Conicet of Survivial of Conicet of Survivial of Conicet

3. Resultados

1. Introducción

En un número creciente de entornos de trabajo esobligatorio el uso de Equipos de Protección Personal (EPP) normalizados, debido a que son la última medida. de seguridad que separa fisicamente al trabajador de una fuente potencial de riesgo. Sin embargo, en la práctica, la ausencia de uso o el uso inadecuado de los EPP por parte de trabajadores y operarios es una de las principales causas de accidentes y lesiones avitables en el sector industrial y de la construcción.

El EPP regulado para una cierta actividad puede incluir. elementos tales como guantes, gafas, calzado de seguridad, orejeras, cascos, respiradores, monos o chalecos, entre otros, donde todos ellos deben estar correctamente ajustados al cuerpo del trabajador y en perfecto estado de uso durante la jornada laboral.

Esto determina que controlar de forma periódica y fehaciente el cumplimiento de las normas de seguridad. laboral sea una tarea demandante, para la cual la monitorización no supervisada representa una solución de alto impacto para la seguridad industrial.

Recientemente, ha aumentado de forma significativa el interés por el usa de sistemas de visión artificial para prevenir riesgos laborales, con especial interés en la monitorización de la proximidad del trabajador respecto a maguinas y en la evaluación de la ergonomía ocupacional, entre otras. Este trabajo se centra en la monitorización visual de la presencia y el uso adecuado del EPP por parte de trabajadores de la construcción.

2. Materiales y métodos

Dentro del paradigma de Deep Learning (DL), el propósito de una Red Neuronal Convolucional (CNN) es extraer todas las características de una imagen y luego usar dichas características para detectar o clasificar los objetos en una imagen. Los parâmetros que definen la CNN se ajustan y optimizan para minimizar el error global de clasificación.

En este trabajo, se utiliza la estructura CNN conocida como YOLO, del inglés You Only Look Once. La primera versión de YOLO tiene 24 capas convolucionales seguidas por 2 capas full connect. En lugar de los módulos de iniciales propuestos por GoogleNet, YOLO utiliza capas de reducción de 1×1 seguidas de capas convolucionales de 3x3 (véase Fig. 1). En este trabajo, se utiliza YOLO v2.

Debido a la normativa de protección de datos, se hanusado 5 videos existentes en YouTube.com como dataset para entrenar y probar la red. Estos videos, grabados con camaras deportivas, contienen escenas laborales de trabajadores metalúrgicos y de la construcción, visitiendo diferentes tipos de EPP. La selección previa de los frames objetivo (1354), esi como su etiquetado, fue realizado de forms manual mediante la herramienta YOLO mark.

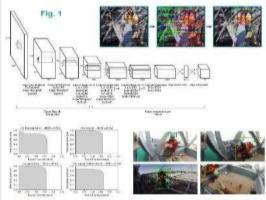
Este dataset se dividió aleatoriamente en 80% para entrenamiento, 10% para testeo y 10% para validación. Se ejecutaron 22,000 epochs, para obtener como parametros los obtenidos en el epoch 9,000.







El aprendizale se ha hecho sobre 3 tipos de EPP presentes en el datoset: casco. guantes y chaleco reflectante, además del propio trabajador. En la Fig. 2 se muestra el resultanto del entrenamiento en curvas precisión / sensibilidad. Se eligió 0.45 como umbral de confianza, obteniendo un mAP global de 0.57. La Fig. 3 recoge algunos frames del video analizado (1200x720ox @ 30fps), que no forma parte del conjunto de entrenamiento ni de validación. La red reconoce correctamente los objetos de interés en condiciones de oclusión parcial, posturas no convencionales y a diferences escalas de resolución, pero con varios casos de detección múltiple y falsos positivos y negativos de muy diversa indole. En particular, la red YOLO resulta particularmente propensa a fallar en defección de objetos con poca resolución.



titus://woutu.is/94gse/2liling

4. Conclusion

Se ha estudiado una solución basada en visión artificial para la medición cuantitativa del Lao de EPP en entomos laborales. Mediante una CNN tipo YOLD, entrenada para la detección de cascos, guantes, ropa de alta visibilidad; se llevó a cabo un análisis de caso. Los resultados revelaron que el detector YOLO entrenado era robusto en varius excenarios y conducienes, con un tiempo de procesado de 19fos. Se diesea agregar un supresor de no máximos para reducir detecciones múltiples.

Agradecimientos

Este trabajo ha sido financiado por la Junta de Extremadura a través de los Condos Europeos de Desarrollo Regional (FEDER), y elaborado con el apoyo de la UE bajo el programa EuLaLinks Sense Erasmus y del Consejo Nacional de investigaciones Cientificas y Técnicas de Argentina (CONICET).

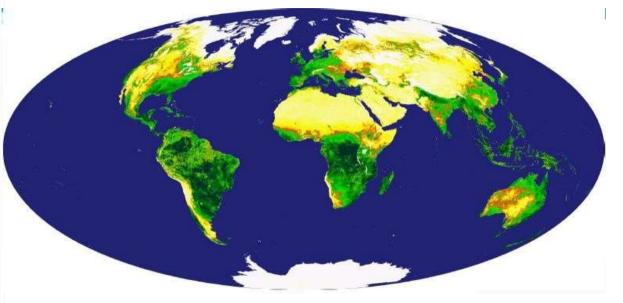








Los Satélites ofrecen una Perspectiva Global



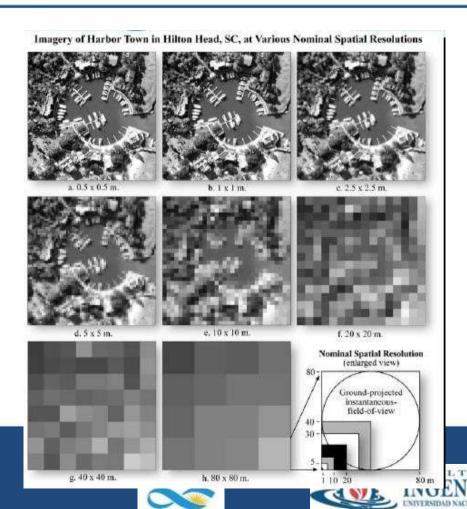
Aplicaciones

- Planificación territorial
- •Manejo de riesgos de origen natural
- Monitoreo ambiental
- Previsión meteorológicas, análisis hidrológicos
- Manejos forestal y agrícola
- Prevención de incendios
- Gestión costera, marítima y pesquera
- Prospección geológica, minera y recursos naturales
- Epidemiología espacial



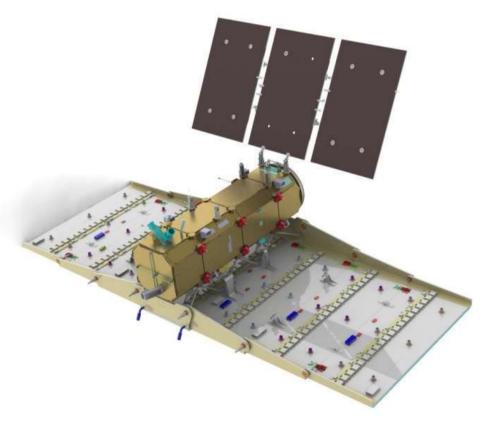






Fuente: Jensen, 2004





- Argentine Space Agency (CONAE)
- Argentine Satellite Of Observation with
- microwaves (SAOCOM).
- ■SAOCOM is a two-satellite system for Earth
- observation developed by the CONAE.







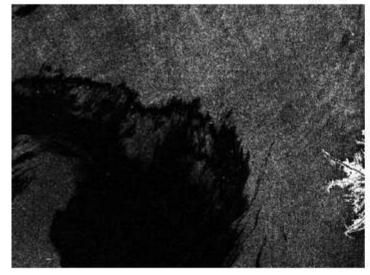


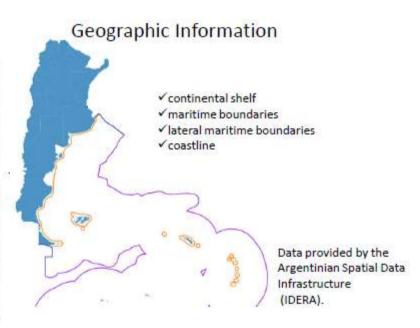












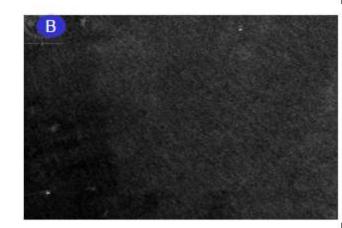


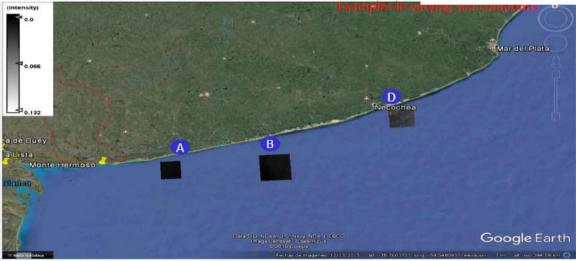


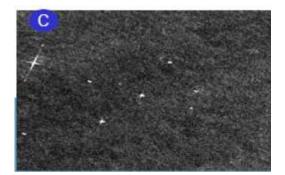


Investigación – SAOCOM





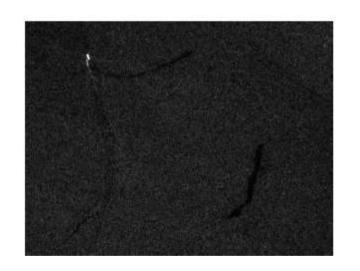


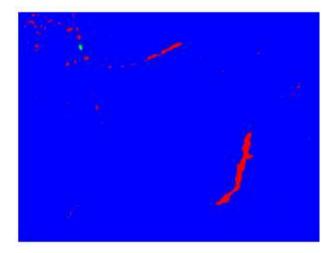


















Investigación Plantaciones de olivo



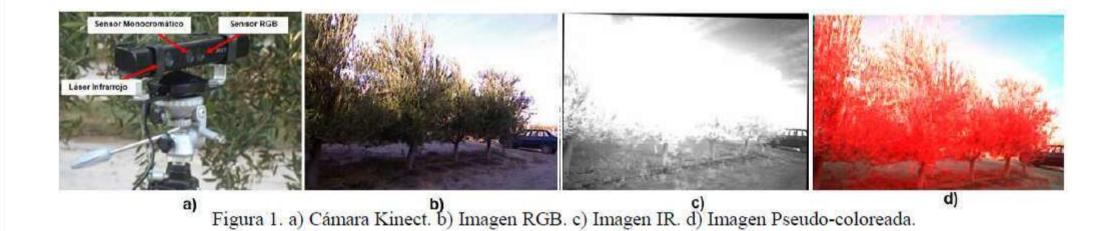








Investigación Plantaciones de olivo









Investigación Plantaciones de olivo

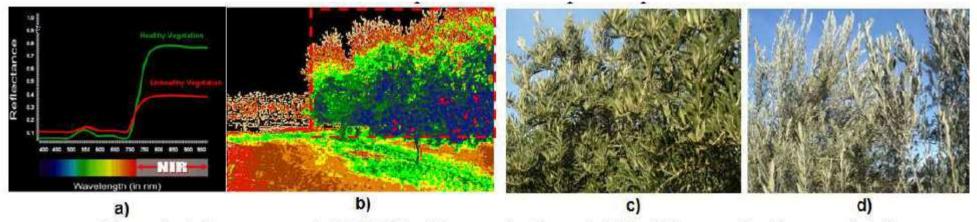


Figura 2. a) Curva espectral. b) NDVI. c) Imagen de olivo saludable. b) Imagen de olivo no saludable.

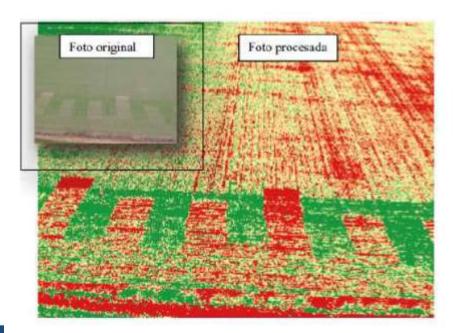




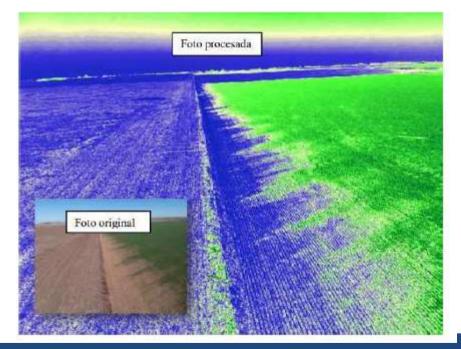


Investigación cultivos

Detección de fallas en la siembra



Afectación por deriva de una aplicación de agroquímico









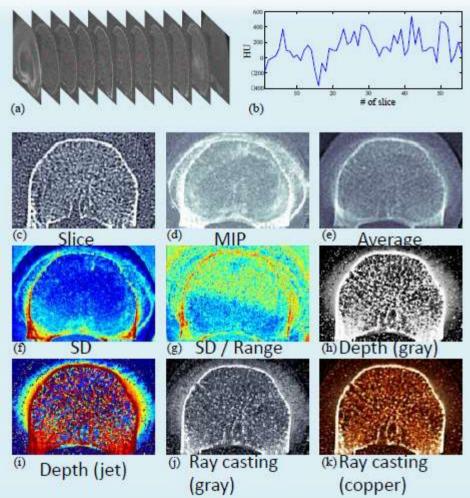
Investigación – Monitoreo de limones

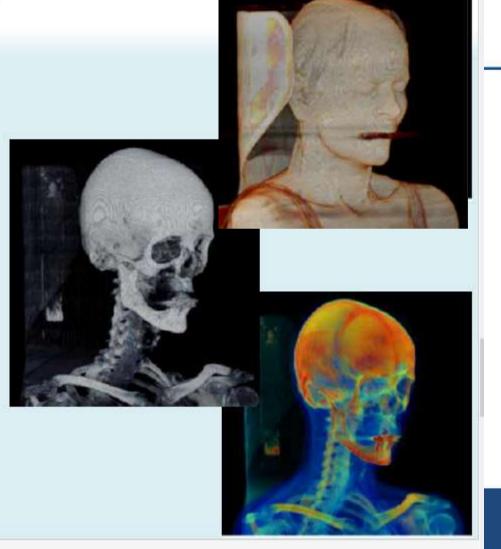






Inv

















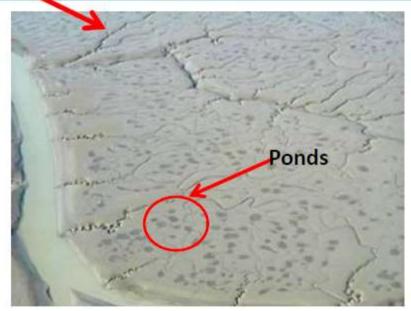






Tidal Courses



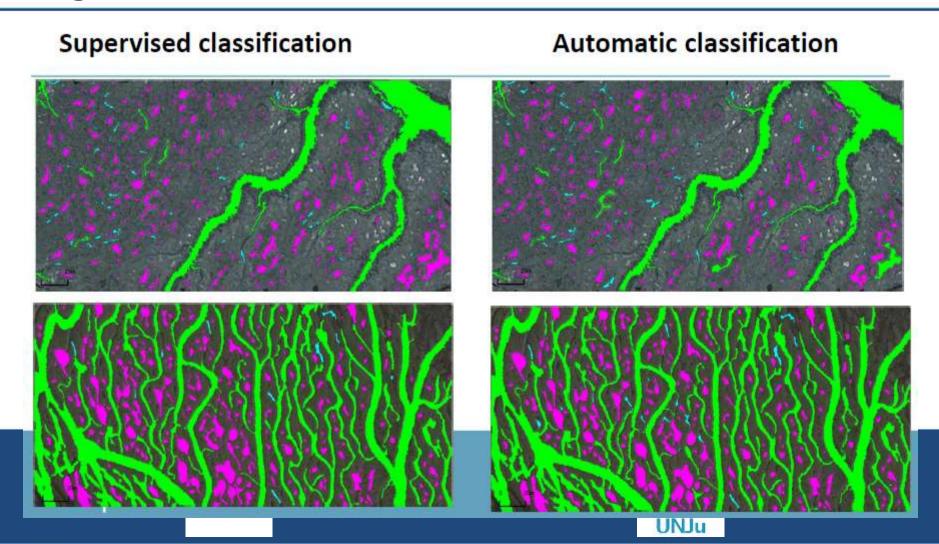


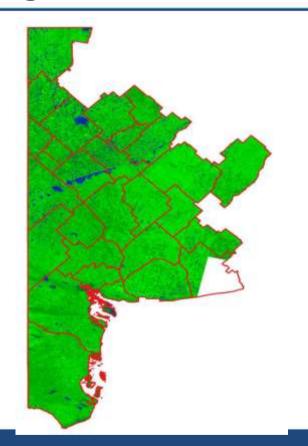


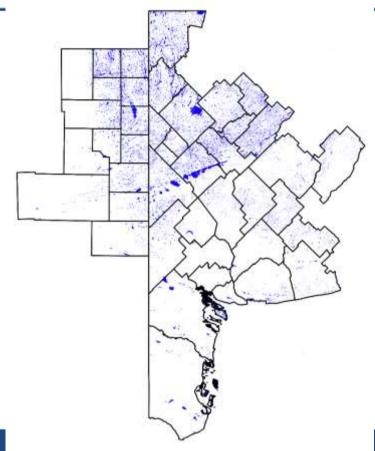


















"Vehicle Detection from Satellite Images in Digital Image Processing"



Link: http://www.ripublication.com/ijcir17/ijcirv13n5_04.pdf

Herramientas

Python
Open cv
Java
Pyqt
imageJ
Qgis ...





