# Deep Learning para Visión Artificial en la Industria

Ikusmen artifizialerako Deep Learning-are erabilera Industrian





**Politeknikoa** 

## IA aplicada a "Visión Artificial"

**Luka Eciolaza** (MONDRAGON UNIBERTSITATEA) – Coordinador Grupo Robótica y Automatización





#### Visión Artificial

#### Goi Eskola Politeknikoa

- Los sistemas de visión artificial Industriales dependen de diversos componentes de visión artificial que trabajan de manera conjunta para adquirir, procesar y analizar imágenes, generando información numérica o simbólica que puede ser tratada e interpretada por un ordenador.
- El objetivo final de esta disciplina es que **el sistema de visión artificial** pueda actuar o decidir una acción de forma automatizada según convenga en una determinada situación.



#### Visión Artificial

#### Goi Eskola Politeknikoa

- En la industria es una tecnología transversal
- "Ojo de la producción"

### Ventajas de utilizar visión artificial en la industria

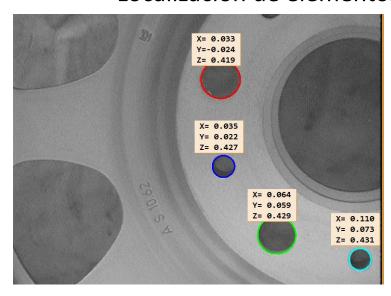
- Velocidad, precisión y la repetitividad
- Llega donde el ojo humano no puede llegar: inspección de objetos pequeños
- Inspección no destructiva al 100% de piezas
- Generación de datos y toma de decisiones: Análisis de tendencias



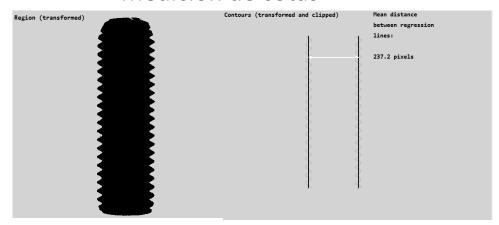
### **Aplicaciones Tradicionales en la industria**

#### Goi Eskola Politeknikoa

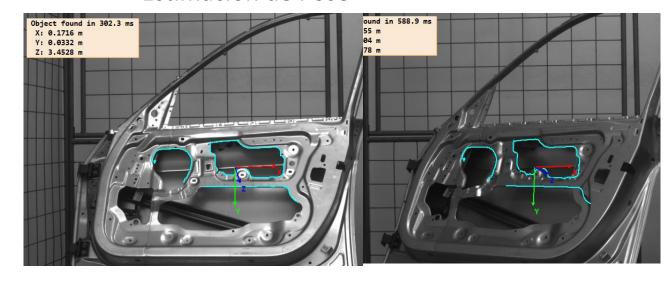
- Localización de elementos



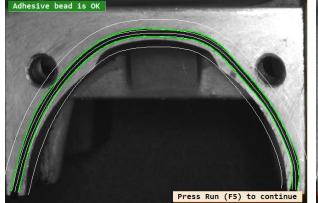
- Medición de cotas

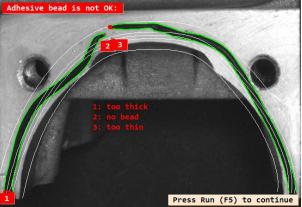


Estimación de Pose



Verificación



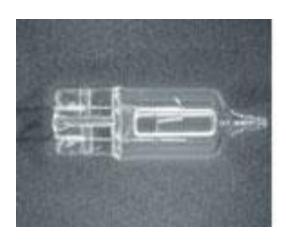


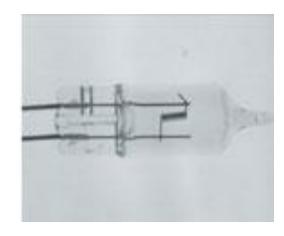


### Importancia de la Iluminación

Goi Eskola Politeknikoa

Dark-field: para aumentar contraste



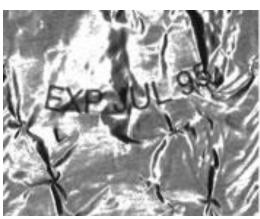


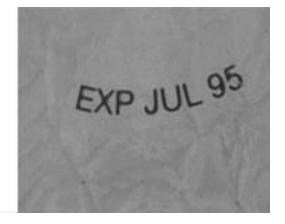
- Difusores de luz





Iluminación difusa tipo Domo





- •Intensidad de luz necesaria
- Longitud de onda adecuada
- •Superficie a iluminar
- Reflectividad del objeto
- Color del objeto
- Espacio disponible
- •Tipo de cámara utilizada



### **Ópticas**

#### Goi Eskola Politeknikoa

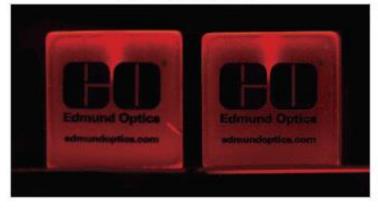
- •Tamaño y especificaciones del sensor de la cámara.
- •Distancia entre la cámara y el objeto.
- •Campo de visión y tamaño del objeto.



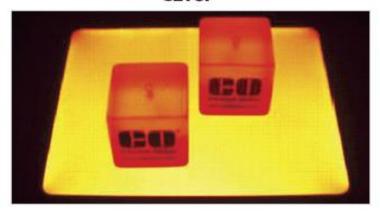
#### **FIXED FOCAL LENGTH LENS**



#### **TELECENTRIC LENS**



#### **SETUP**





### **Ópticas**

entrance pupil "inside" the lens

ENTOCENTRIC:

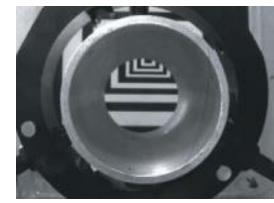
Goi Eskola Politeknikoa

**Optocéntrico** 

diverging rays

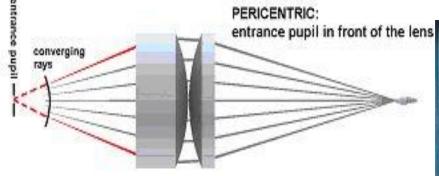
- Telecéntrico parallel rays

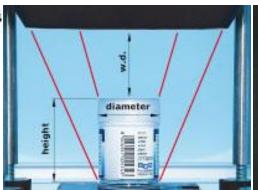
TELECENTRIC: entrance pupil at infinity entrance pupil

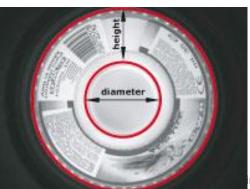




- Pericéntrico









### **Ópticas**

entrance pupil "inside" the lens

ENTOCENTRIC:

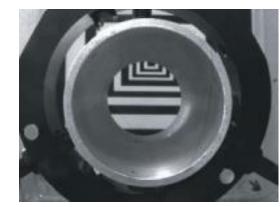
Goi Eskola Politeknikoa

**Optocéntrico** 

diverging rays

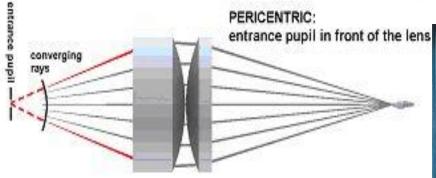
- Telecéntrico parallel rays

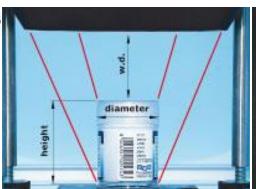
TELECENTRIC: entrance pupil at infinity





- Pericéntrico









#### **Sensores & Procesamiento**

#### Goi Eskola Politeknikoa

- Cámaras cada vez más económicas y con mayor resolución







- Librerías de tratamiento de imagen avanzadas











### IA aplicada a la Visión

### Cada vez requisitos más ambiciosos:

- Detección y Clasificación de defectos (defectos aleatorios)
- Segmentación de objetos/defectos
- Flexibilidad ante variabilidad de condiciones
- •

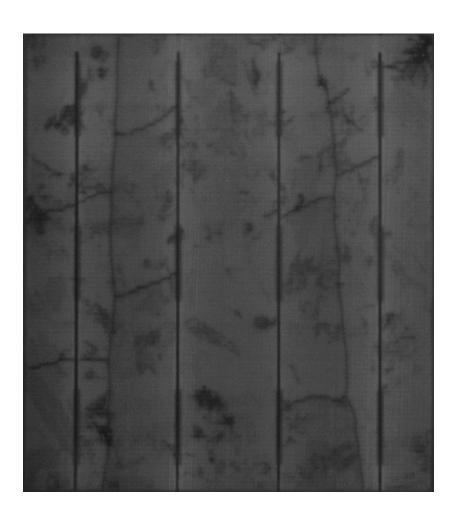
### Capacidad para Funcionalidades más sofisticadas:

- Detección de anomalías
- Transferencia de conocimiento entre plantas
- Aprendizaje incremental y con muy pocos datos de entrenamiento
- •



### Visión Convencional VS. Visión con IA

Goi Eskola Politeknikoa



### Visión Convencional:

- Caracterización de rasgos representativos manual.
- Diseño manual de algoritmia para tener en cuenta toda la casuística.

### Visión mediante IA:

- Capaz de aprender algoritmo de detección manera autónoma.
- Solo necesita suficientes datos representativos de entrenamiento.



### IA aplicada a Visión: Deep Learning

Goi Eskola Politeknikoa

- 80-as y 90-as → En estas décadas NN eran muy populares
- 2000 → Bajada en popularidad
- 2009 → Speech Recognition
- 2012 → Visión artificial
- · .... → Cada vez más aplicaciones

- ¿Qué ha cambiado?
- Capacidad de generación de datos para entrenamiento
- Capacidad de procesado: CPU & GPU-s mucho más potentes.

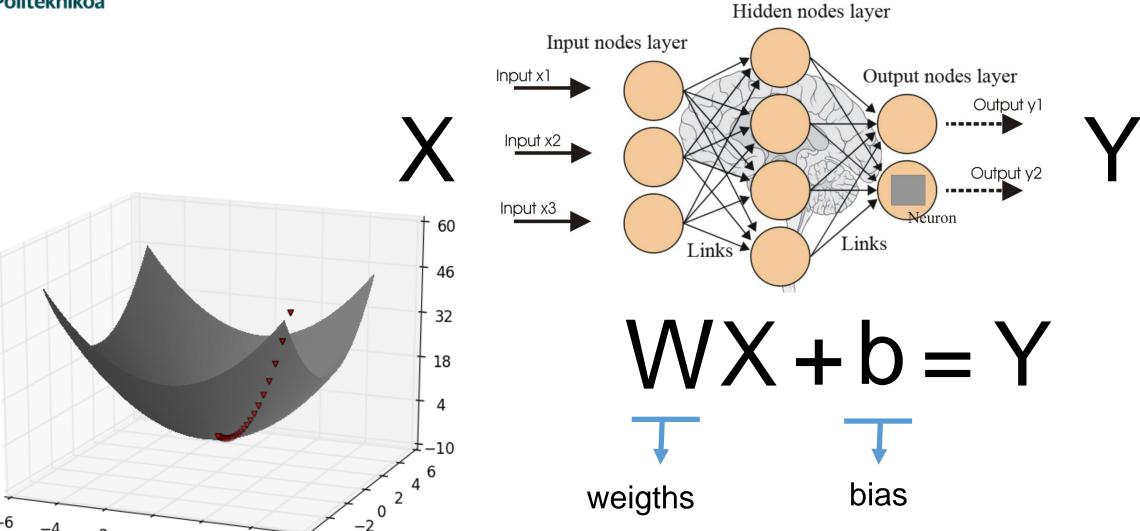
• Librerías Software open-source







Goi Eskola Politeknikoa

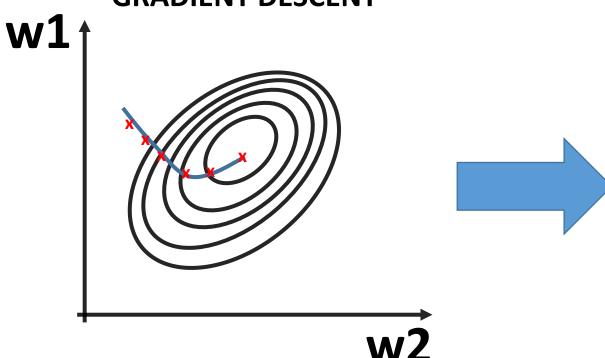




Goi Eskola Politeknikoa

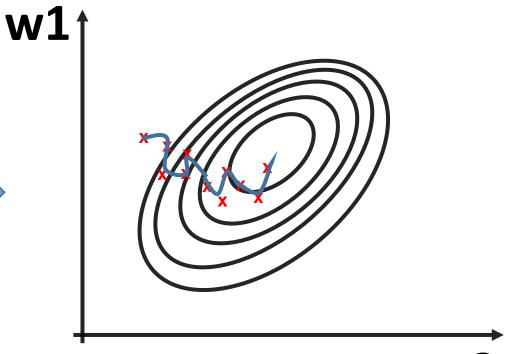


**GRADIENT DESCENT** 



➤ Tarda Muchísimo para muchos datos de entrenamiento





- Es muy rápido
- Hay que hacer muchos pasos pero de pequeño tamaño

w2

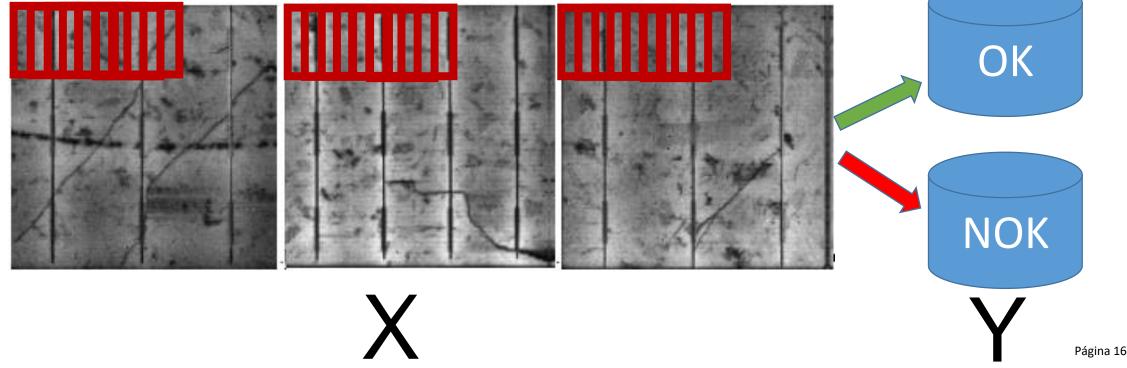


Goi Eskola Politeknikoa

### Generación de datos de entrenamiento:

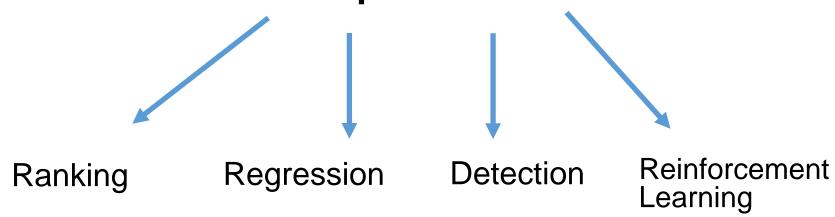
- Necesidad de suficientes ejemplos representativos de defectos a detectar.







### Clasificación/ Predicción Supervisada



✓ Una vez hecha la clasificación, es fácil realizar las demás tareas.



#### Goi Eskola Politeknikoa

## **Deep Learning**

 ¿Cómo se detectaría un peatón/viandante desde una cámara de un coche?

Mediante un clasificador Peatón/No-Peatón. Pasar el clasificador por todas aquellas zonas donde podría haber un peatón.

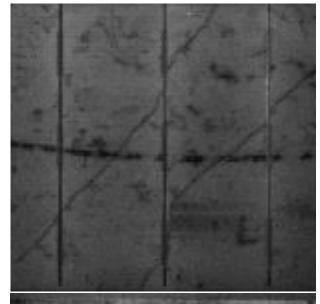
 En una Query realizada en un buscador de web (google, yahoo), ¿cómo se haría el ranking de las páginas más relacionadas con la búsqueda?

Coger el par (búsqueda, página) como input del modelo y hacer una clasificación de Relevante/No-Relevante

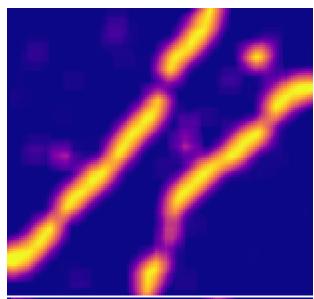


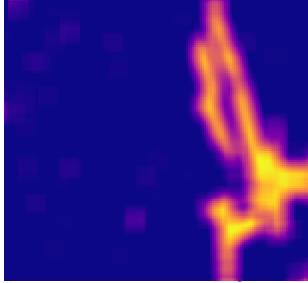
Goi Eskola Politeknikoa

 Inspección de Calidad (Clasificación & Segmentación multilabel)







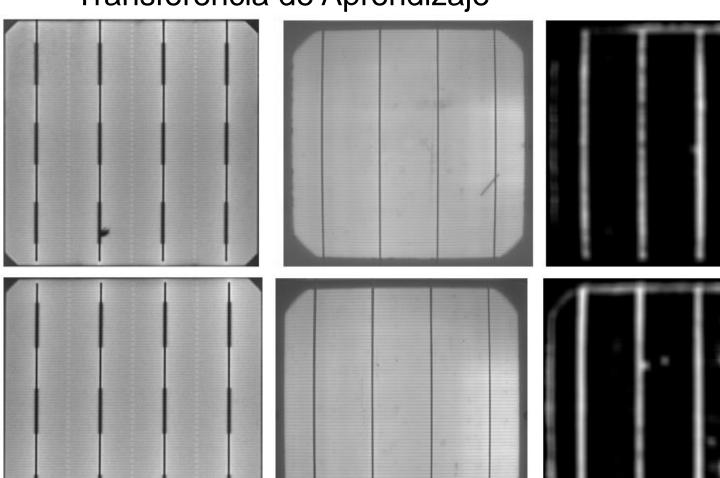




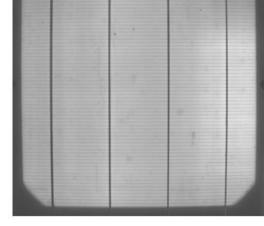


Goi Eskola Politeknikoa

Transferencia de Aprendizaje





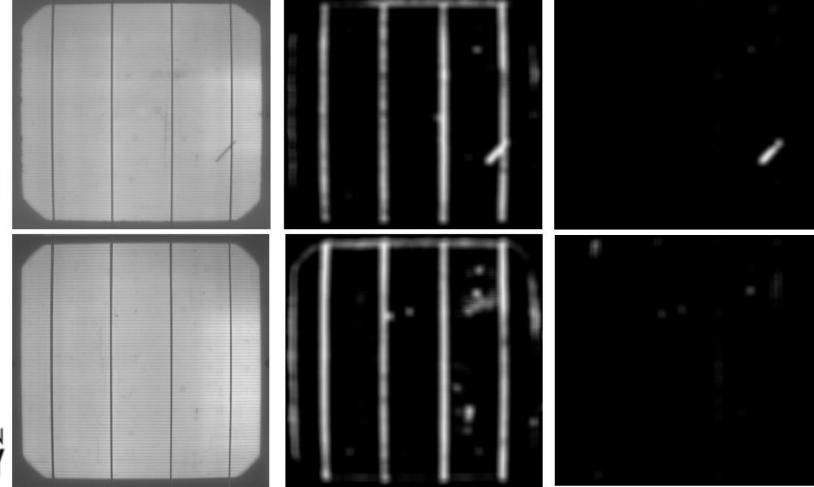






Goi Eskola Politeknikoa

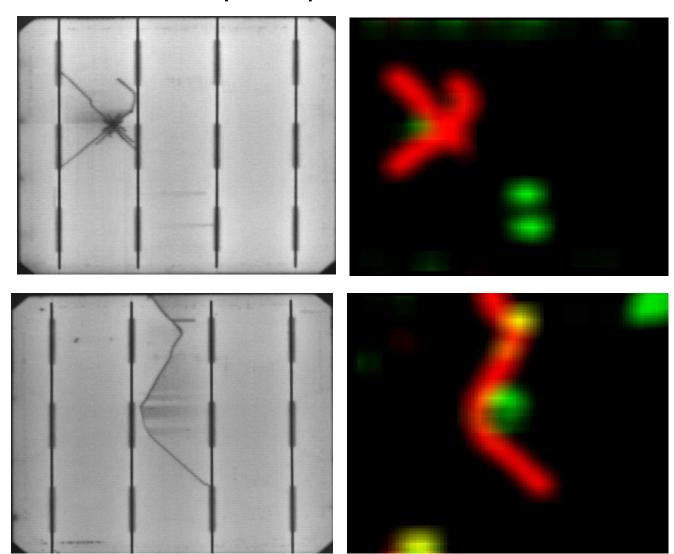
Transferencia de Aprendizaje







Goi Eskola Politeknikoa Detección de múltiples tipos de errores



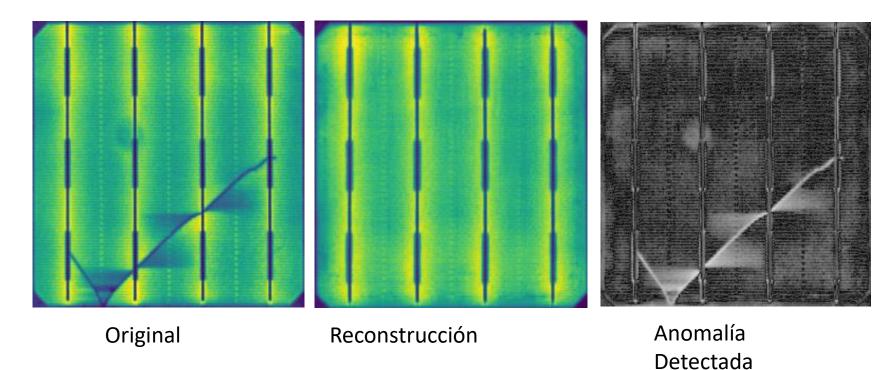




#### Goi Eskola Politeknikoa

## Deep Learning en la Industria

- Detección de Anomalías: Anotación automática
  - ✓ Piezas buenas y sin etiquetar para aprendizaje







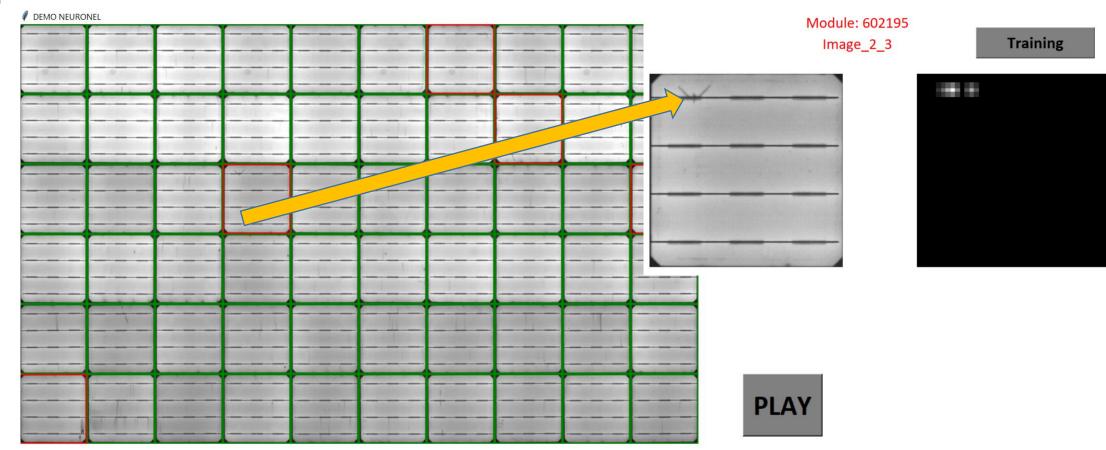




### **MONITORIZACIÓN DE PROCESO:**

### Inspección de calidad individual

Goi Eskola Politeknikoa





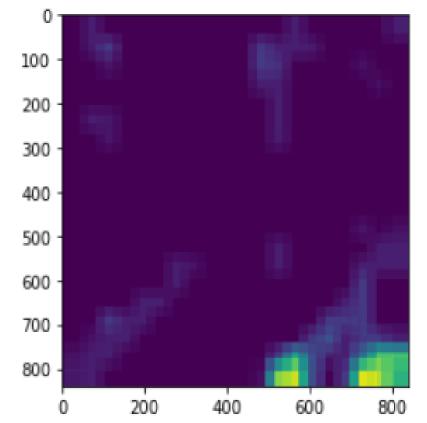


Goi Eskola Politeknikoa

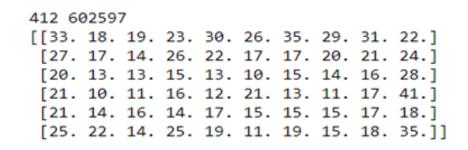
### OPTIMIZACIÓN DE PROCESO: Análisis de origen de errores en fabricación

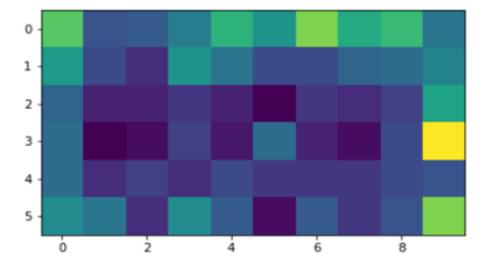
- Tendencias y evolución en el tiempo
- ✓ Desde la inspección individual de pieza, hacia optimización de proceso

#### Acumulado a nivel de célula



#### Acumulado a nivel de Panel







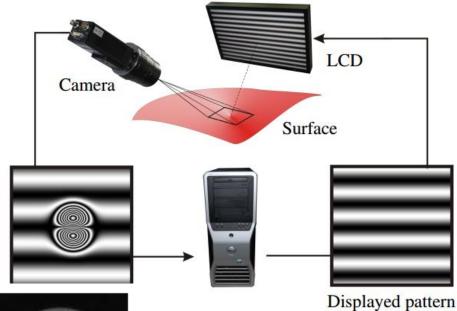


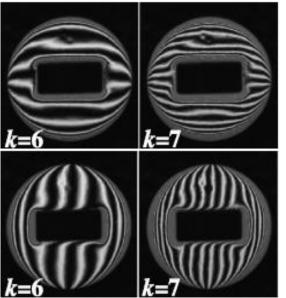
Goi Eskola Politeknikoa

 Misma metodología para diferentes aplicaciones

### DEFLECTOMETRÍA EN REFLEXIÓN

- Basada en la ley de la reflexión especular
- Observando patrón reflejado en la superficie: Distorsión en errores
- Detección de defectos
- Se pueden obtener:
  - Textura pieza
  - Geometría

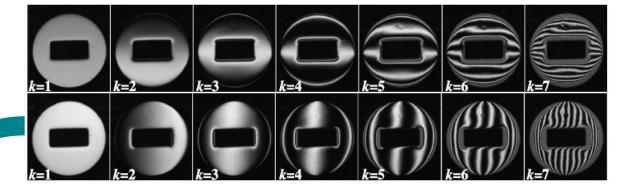






Goi Eskola Politeknikoa

Adquisición



 Reconstrucción (geometría & textura)

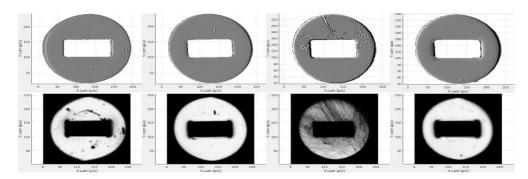


Fig. 2. Geometrical & textural defects can be observed in curvature and contrast

 Clasificación & Segmentación (mediante IA)

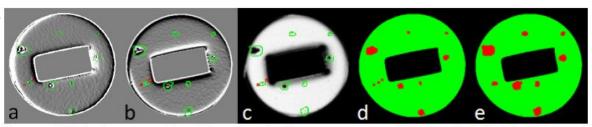


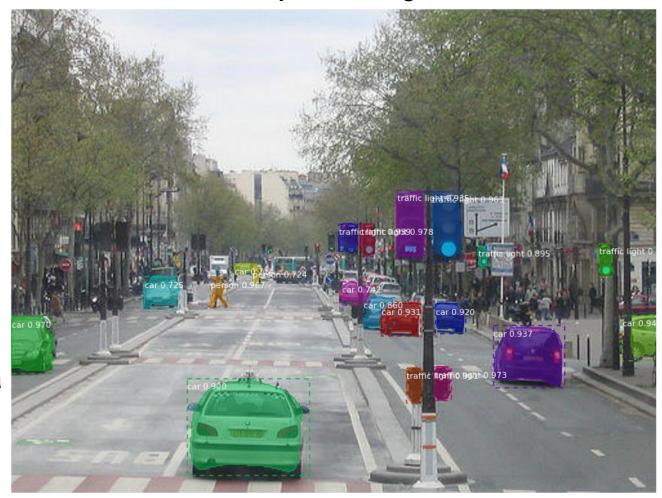
Figure 2. (a)(b) local curvatures,  $C_x$  and  $C_y$  respectively. (c) pattern contrast  $\gamma$ . (d)(e) Ground truth label and Performed segmentation: with defective areas (red), correct surface (green), background (black).



#### Goi Eskola Politeknikoa

- ✓ Soluciones muy robustas
- Grandes empresas desarrollando librerías open-source
  - Tensorflow (Google)
  - Pytorch (Facebook, Uber)
  - ...
- ✓ Modelos pre-entrenados disponibles (para detección de objetos, clasificación, ...)
  - ✓ Alexnet, Inception, Resnet, ...

#### Detección de objetos & Segmentación





Goi Eskola Politeknikoa

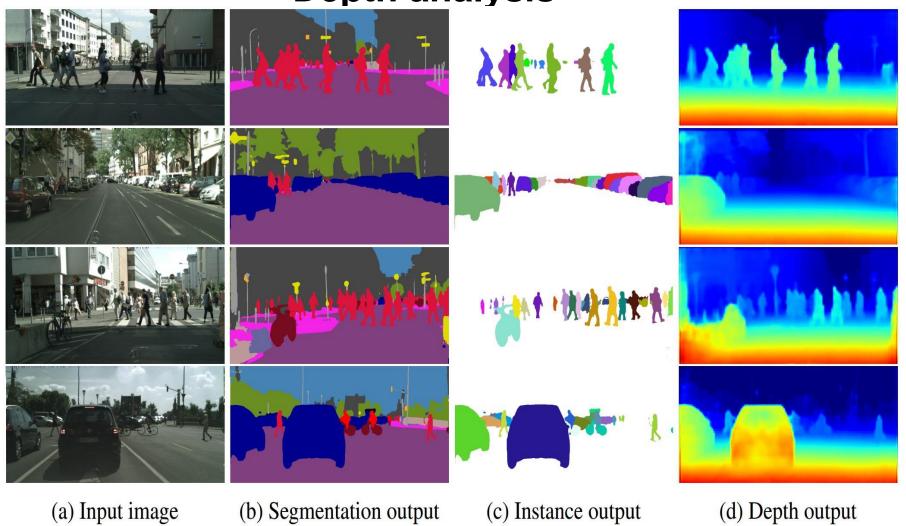
### Modelos pre-entrenados Disponibles

lmage Classification	Object Detection	Image Segmentation	Text detection and recognition	Human Pose estimation	Person and face detection
Alexnet	MobileNet SSD	DeepLab	Easy OCR	Open Pose	Open Face
GoogLeNet	VGG SSD	UNet	CRNN	Alpha Pose	Torchreid
VGG	Faster R- CNN	FCN			Mobile FaceNet
ResNet	EfficientDet				OpenCV FaceDetector
SqueezeNet					
DenseNet					



## **Deep Learning: Tendencias**

Goi Eskola Politeknikoa **Depth analysis** 



Fuente: <a href="https://alexgkendall.com/">https://alexgkendall.com/</a>

(Universidad de Cambridge)



### **Deep Learning en diferentes Sectores**

✓ Cada vez son más numerosas las aplicaciones de visión artificial

### Salud:

- Diagnosis de enfermedades en base a imágenes médicas
- Índice de evolución de enfermedad
- Análisis de Movimiento (enfermedades neurológicas,...)

### Agricultura:

- Monitorizado de cosecha
- Detección de insectos
- Detección de enfermedades en plantas
- Cosechado automático
- Gestión de regadío

### <u>Transporte:</u>

- Detección de infracciones
- Flujo de tráfico
- Gestión de parcking
- Control de acceso por matrícula
- Detección de peatones
- ...

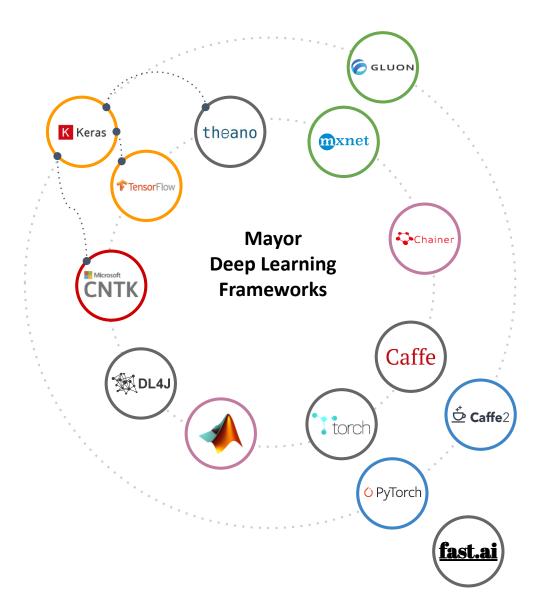
• ...

• ..



## Plataformas de Deep Learning

Goi Eskola Politeknikoa



- Community / University
- Private company
- Facebook
- Microsoft
- Google
- Apache (AWS)

### **PYTHON**



C / C++

Java

R

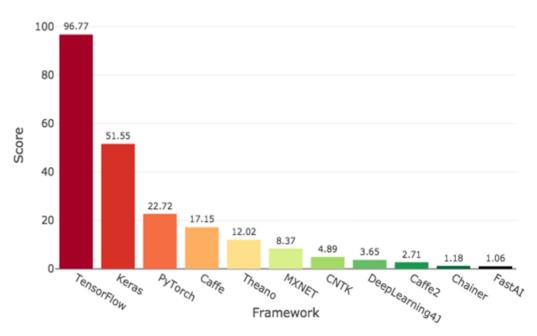
Matlab

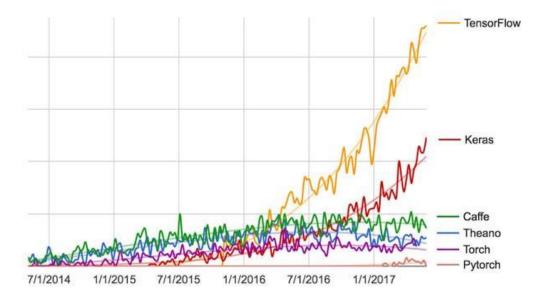


## Plataformas de Deep Learning

#### Goi Eskola Politeknikoa

#### Deep Learning Framework Power Scores 2018





#### \* Pesos en función de:

- Ofertas de trabajos
- Artículos científicos
- Actividad en Github
- Libros sobre Deep Learnign

\* fuente: towardsdatascience.com



## Plataformas de Deep Learning

Goi Eskola Politeknikoa

> ✓ También los softwares especializados de visión tienen funcionalidades Deep Learning integradas (basadas en software abierto)











### Conslusión

Goi Eskola Politeknikoa

- La visión artificial es un requisito previo importante para la producción flexible en el sentido de Industria 4.0 [Christof Zollitsch, 2016]
  - En la industria es una tecnología transversal y representa el

"Ojo de la producción"

- ➤ Deep Learning
  - Tecnología muy accesible y efectiva
  - Plug&Play y sencillo de montar aplicaciones interesantes.
- Costes cada vez más competitivos en sistemas de Visión



Goi Eskola Politeknikoa

### ESKERRIKASKO!!

Luka Eciolaza Echeverria

leciolaza@mondragon.edu

Robotics & Automation Area
Electronics and Computing Department
Mondragon University - Faculty of Engineering