# INTELIGENCIA ARTIFICIAL Y EL ANÁLISIS DE IMÁGENES

JIMENA OLVERES MONTIEL

LABORATORIO AVANZADO DE PROCESAMIENTO DE IMÁGENES FI, UNAM







### Artificial Intelligence everywhere

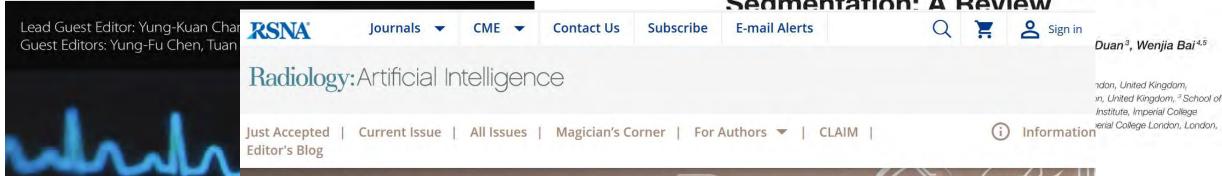


published: 05 March 2020

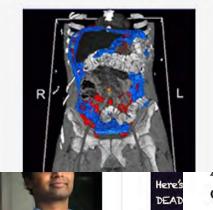
Journal of Healthcare Engineering







**Artificial** intell machines save



Home > Radiology: Artificial Intelligence

#### Visualization of Traumatic Hemoperitoneum at CT

A multiscale deep learning method improved measurement of hemoperitoneum volume (Dreizin et al).

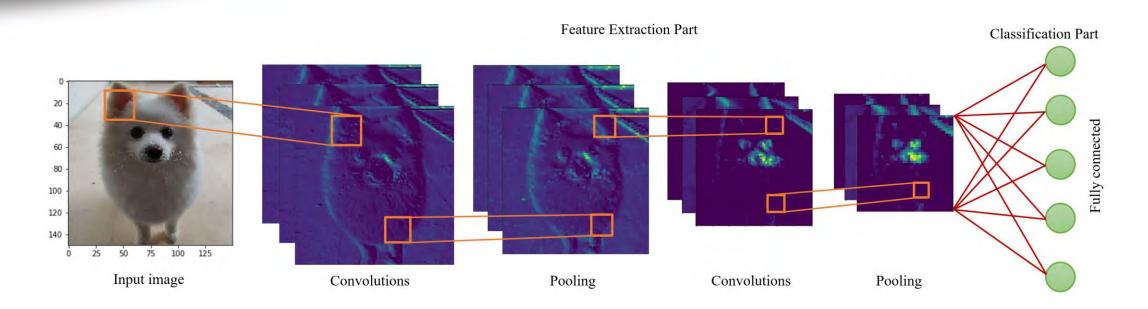


rutineiai nitenigenee ni cancei alagnosis ana prognosis. Opportumites and challenges



Shigao Huang<sup>a,1</sup>, Jie Yang<sup>b,c,1</sup>, Simon Fong<sup>b,d,\*\*</sup>, Qi Zhao<sup>a,\*</sup>

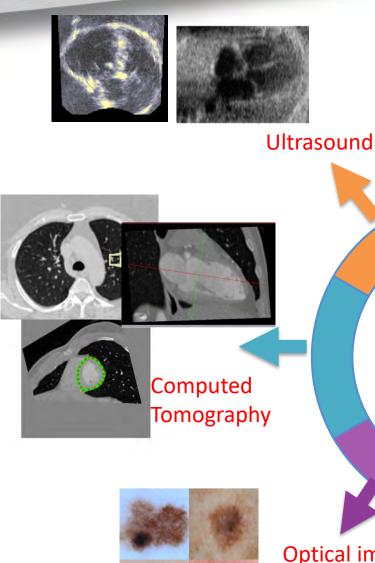
<sup>a</sup> Cancer Center, Institute of Translational Medicine, Faculty of Health Sciences, University of Macau, Taipa, Macao, China

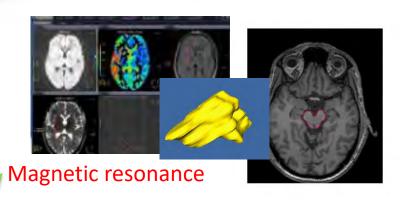


Red neuronal convolucional (CNN) básica. Se forma por la parte encargada de extraer las características y por un clasificador que recibe las características extraídas.

#### Feature maps 60 -80 -max\_pooling2d\_5 120 -140 -conv2d\_6 150 -

### Medical image area by technology



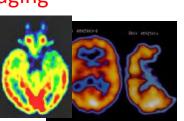


Biomedical Images



Nuclear imaging

systems
PET-SPECT







Problemas en las imágenes médicas

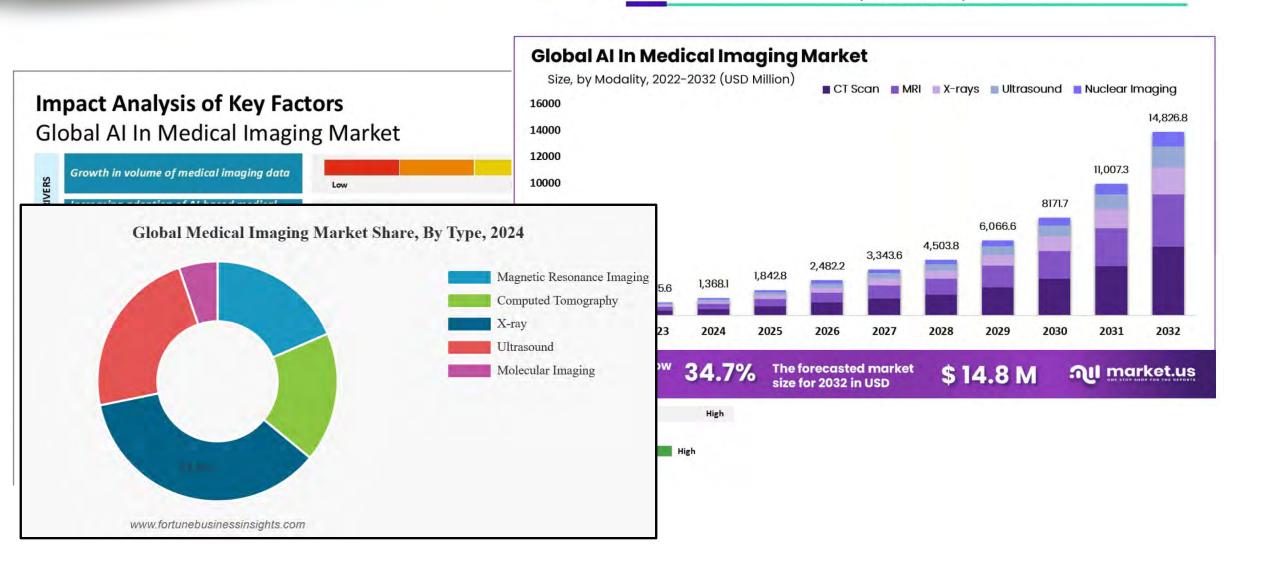
- Ruido
- Bajo contraste
- Bordes difusos
- Luz no incide no homogénea
- Variabilidad en densidad y ubicación
- Morfología heterogénea
- Ligero movimiento del tejido observado
- Traslape de órganos
- Tarea repetitiva para el experto







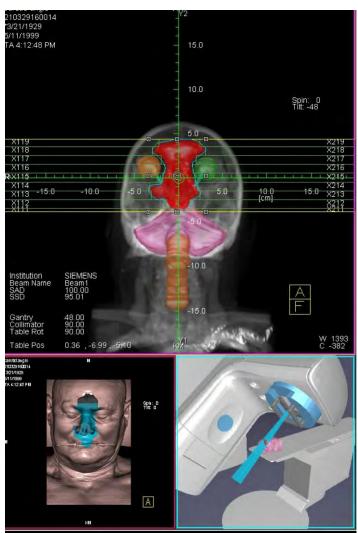
### Al in Medical Imaging Market Size 2023 to 2034 (USD Billion)



## Impacto Clínico

- Precisión diagnóstica
  - Detección mejorada de anomalías sutiles
  - Reducción de falsos positivos y negativos
  - Identificación temprana de enfermedades
- Planificación del tratamiento
  - Guía quirúrgica más precisa
  - Mejor monitorización del tratamiento
  - Mejor predicción de resultados
- Experiencia del paciente
  - Procedimientos menos invasivos
  - Tiempos de escaneo reducidos
  - Menor exposición a la radiación





## LaPI expertise en Visión Computacional

Herramientas para la asistencia al diagnóstico médico en colaboración con instituciones médicas:

- **Hospital ABC**
- Inst. Nal. de Perinatología
- Hospital Ángeles
- Centro Médico 20 de Noviembre.



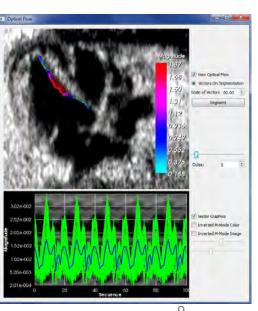


### Laboratorio Avanzado de Procesamiento de Imágenes

Nuestro objetivo es desarrollar métodos y algoritmos para el procesamiento digital de imágenes usando modelos matemáticos.

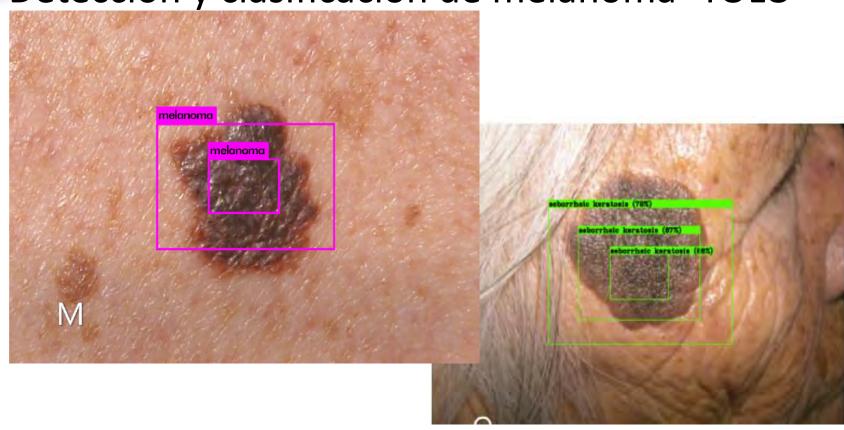






### Detección y clasificación de melanoma- YOLO

- Responsable del 80% de las muertes por cáncer de piel
- De acuerdo al último reporte del Instituto Nacional de Cancerología (INCan), en el país aumentó el número de casos de 300 a 500% en los últimos años

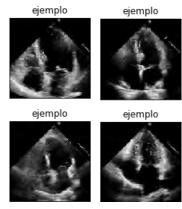


ISIC Database



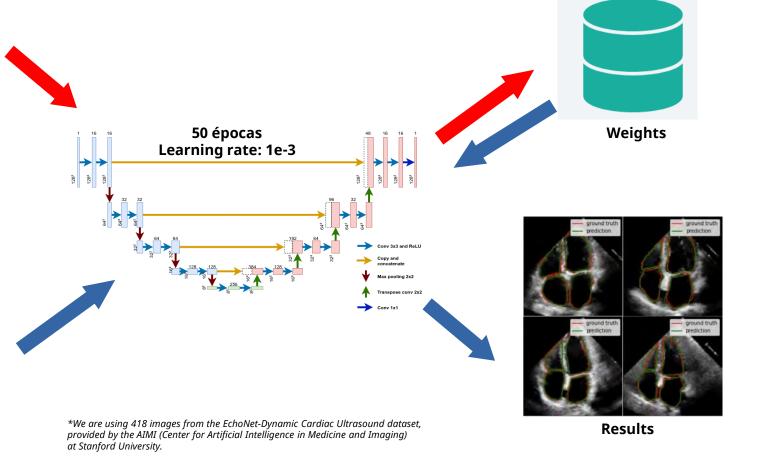
Jose Carlos Moreno, Olveres, Escalante-Ramírez, Artificial Intelligence for Science, Industry and Society, 2019

#### Dataset

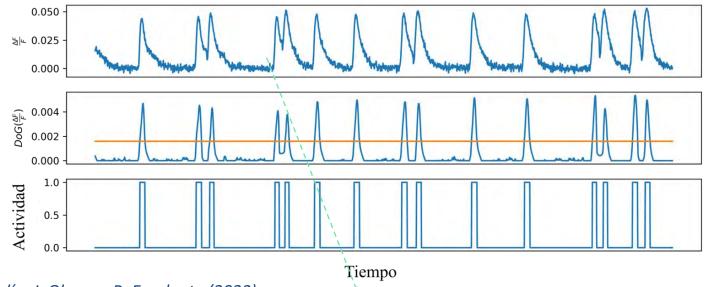


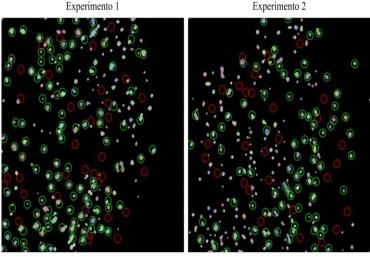
Some examples

## Segmentación- Unet



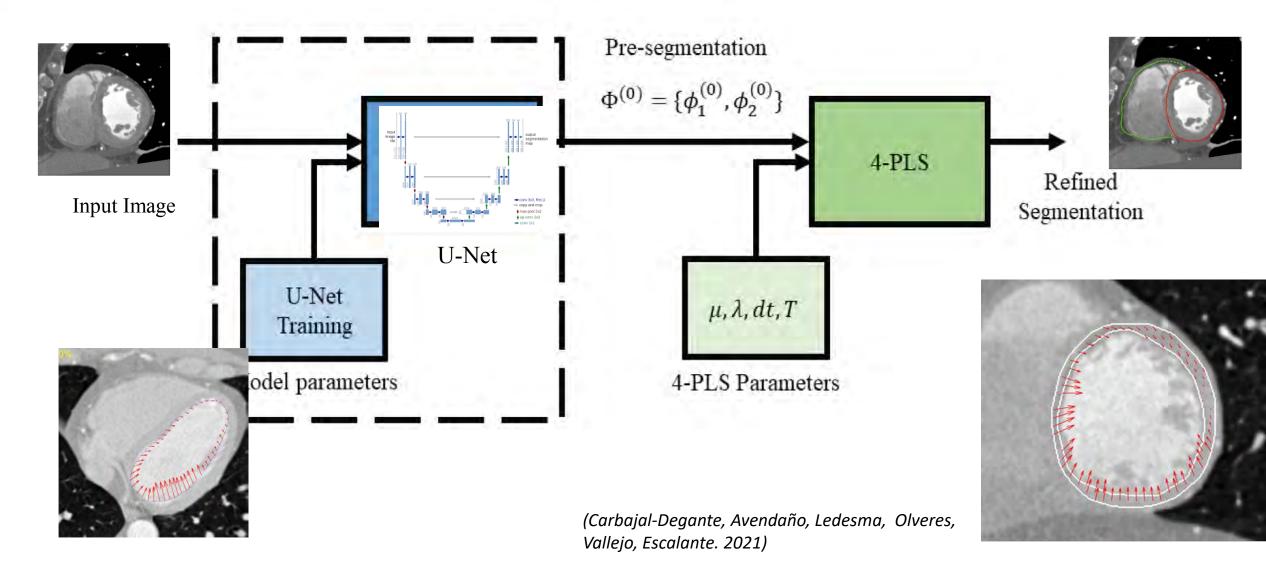
#### Segmentación de neuronas de ratón La ConvGRU preserva regiones con La U-Net segmenta las regiones de cambios de fluorescencia potenciales neuronas *U-Net* Cuadro de **ConvGRU** Máscara de Clasificador entrada i Muchos-a-uno segmentación Sigmoide preprocesado Flujo de segmentación 0.050 Experimento 1 Experimento 2 ৸ 0.025 0.000





# Análisis en imágenes de corazón





### Laboratorio Avanzado de Procesamiento de Imágenes

Visión Computacional e Inteligencia Artificial y aplicaciones Sistemas de auxilio al diagnóstico médico (Imagenología) Percepción Remota

Visión para la industria





### Herramienta de auxilio al diagnóstico de COVID-19

- Académicos y alumnos, CECAv, IIMAS, Fac. Ing., Inst. Física, IMSS "La Raza"
- Analiza automáticamente imágenes de CT o de Rx del tórax
- Utiliza técnicas de visión computacional e inteligencia artificial
- Resultado 1: Probabilidad de COVID-19 0-100%
- Resultado 2: Detección y localización de lesiones características (vidrio despulido y consolidaciones) (solo con CT)
- A principios de mayo 2020 se lanza la primera versión del sistema para CT
- A mediados de noviembre 2020 se agrega la versión para Rx
- Sistema de cómputo en línea
- Primer sitio web abierto gratuito en el mundo para detección de ĈOVID-19
- Primer algoritmo para detección de COVID-19 por CT y Rx hecho en México
- www.imagensalud.unam.mx

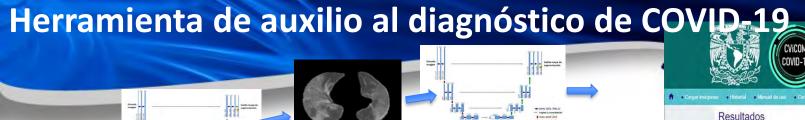


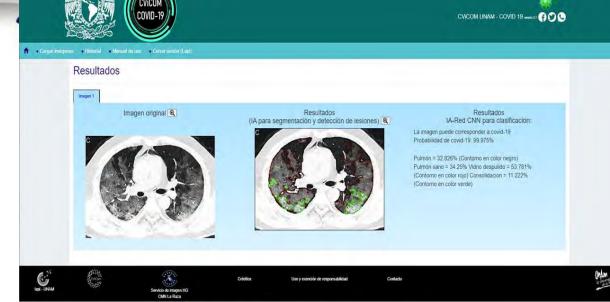


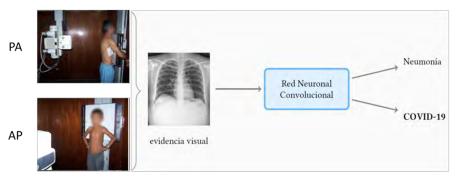












**DICOM** 

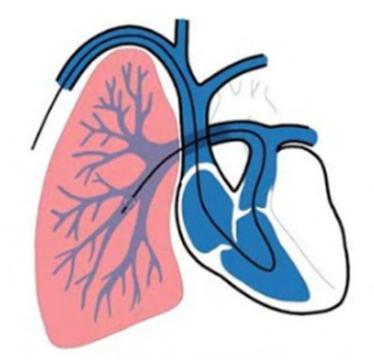
JPG TIF PNG

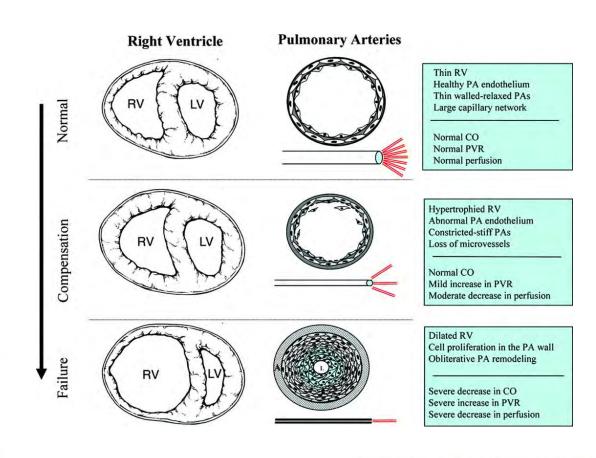




# INTELLIGENT SYSTEM FOR ASSISTED MEDICAL DIAGNOSIS FOR CARDIOVASCULAR DISEASES

- Centro Médico Nacional "20 de Noviembre" ISSSTE (Dra. Rocío Aceves).
- Gold standard: pulmonary artery catheterization via right heart chambers
- It is risky, costly, and requires high specialization





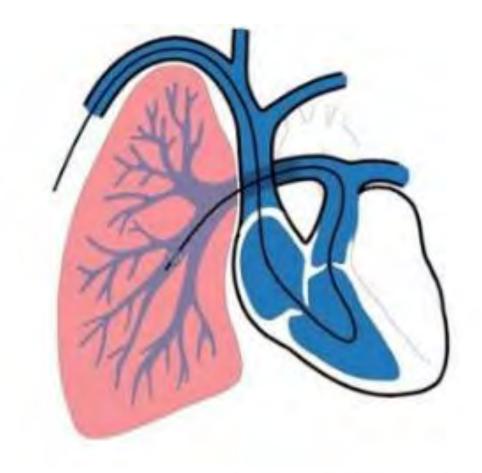




## Diagnóstico

- Estándar de oro:

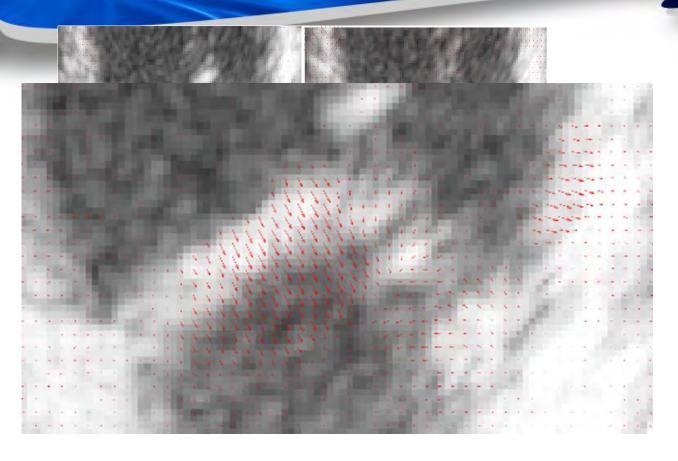
   cateterismo de la
   arteria pulmonar a
   través de cavidades
   derechas
- Riesgoso
- Costoso
- Alta especialidad

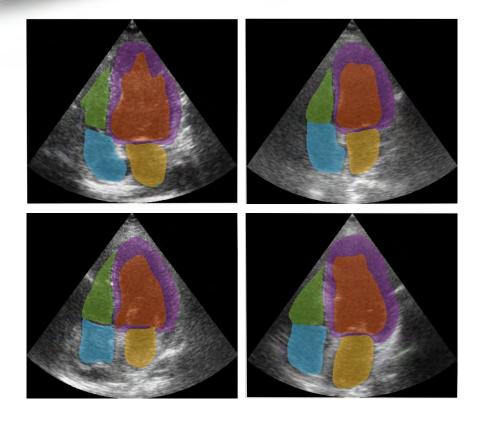






## Actividades

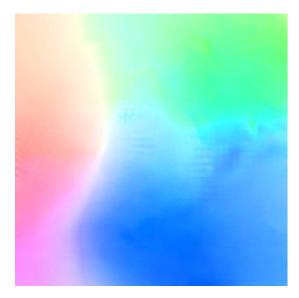




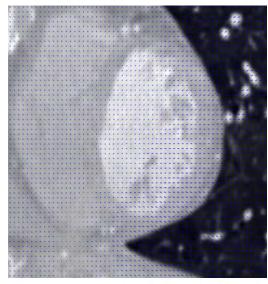
Segmentación de movimiento Basado en TH

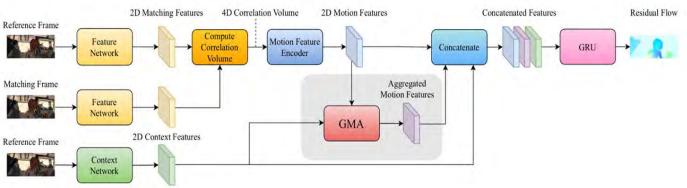
Segmentación de las 4 cavidades cardiacas

# Estimación de flujo óptico en imágenes de ultrasonido cardiaco con redes neuronales

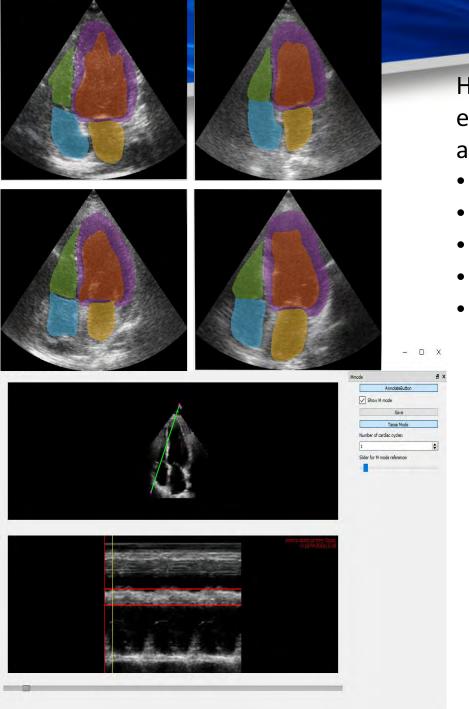


Arquitectura GMA (Transformers)



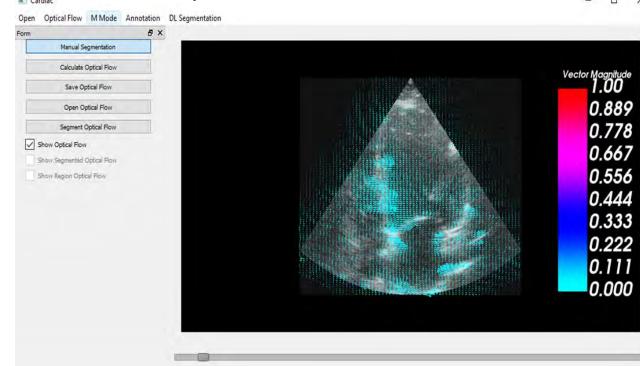


(Casasola. 2022)

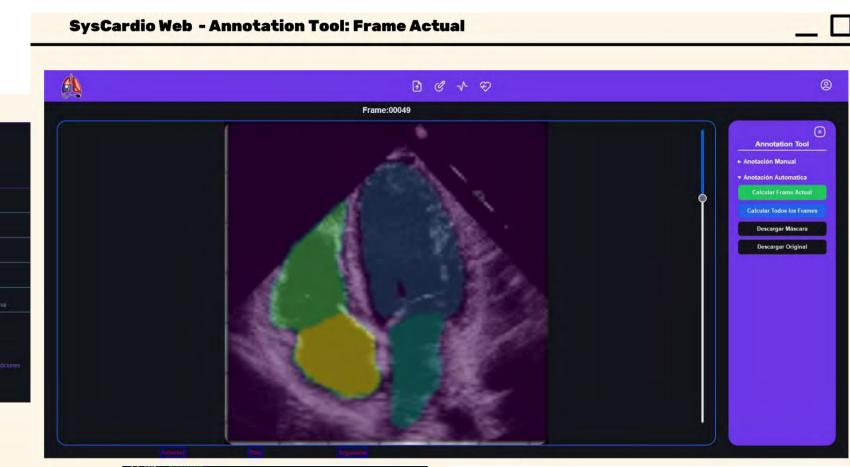


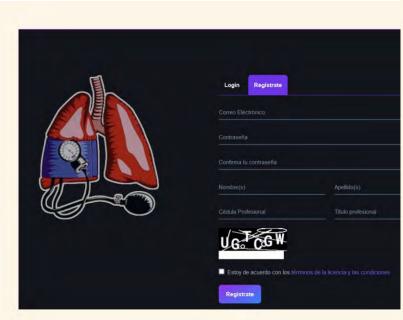
Herramienta que analiza automáticamente imágenes de ecocardiografía mediante visión computacional e inteligencia artificial.

- Interfaz de usuario
- Segmenta cavidades cardiacas
- Estima flujo óptico (movimiento)
- Calcula modo M
- Calcula parámetros de desempeño cardiaco



### Herramienta Web





### **IA** Generativa

Inicia con un mensaje en diferentes formatos







 El contenido puede incluir ensayos, soluciones a problemas o falsificaciones realistas creadas a partir de imágenes o audio de una persona.



## Transformers





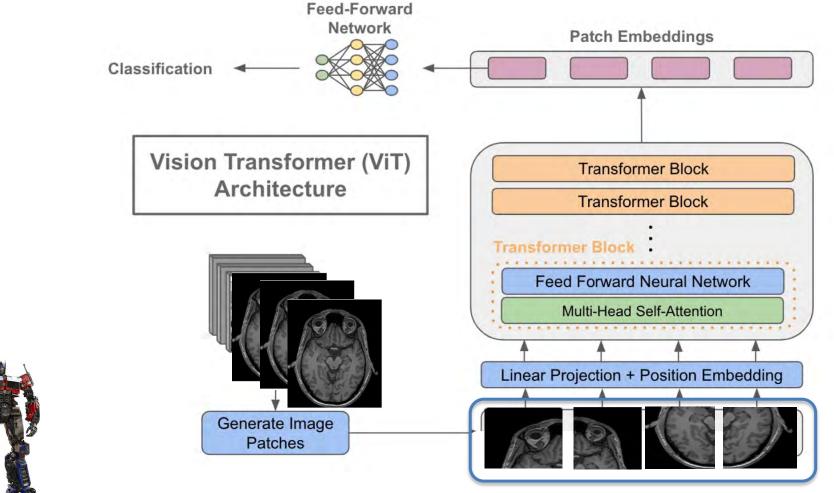






### **Emerging architectures Vision Transformers**

Beyond CNNs, transformer-based models like TransUNet have emerged as a promising alternative, achieving strong performance on benchmark datasets by capturing long-range dependencies in images, marking a shift from purely convolutional architectures.

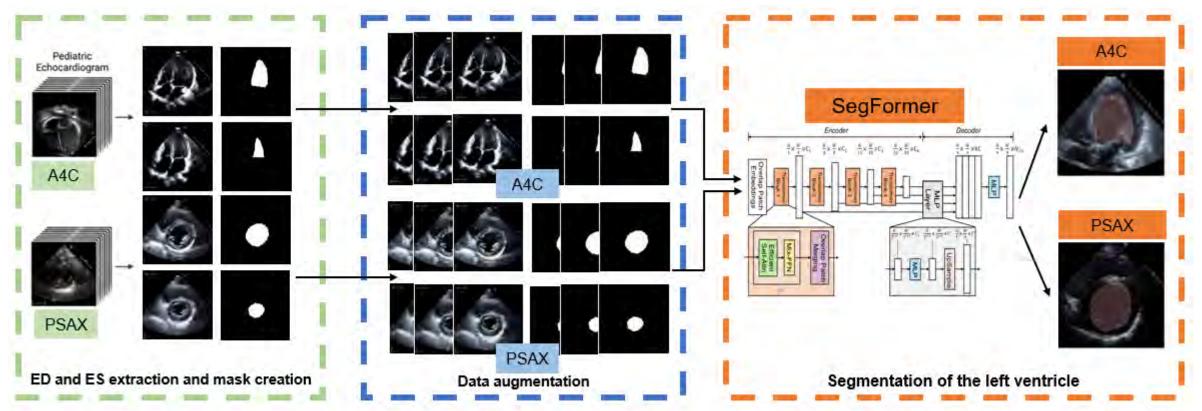


The key idea for using the Transformer architecture was to "tokenize" the image, breaking it into patches and treating each patch as a token, and feed them together into a Transformer. From these tokens, the embedding is obtained and inserted.



Attention Is All You Need - The Transformer architecture **2017**, Ashish Vaswani, Noam Shazeer, Niki Parmar, Jakob Uszkoreit, Llion Jones, Aidan N. Gomez, Łukasz Kaiser, Illia Polosukhin

# Automatic segmentation of the left ventricle through the cardiac cycle in pediatric echocardiography videos



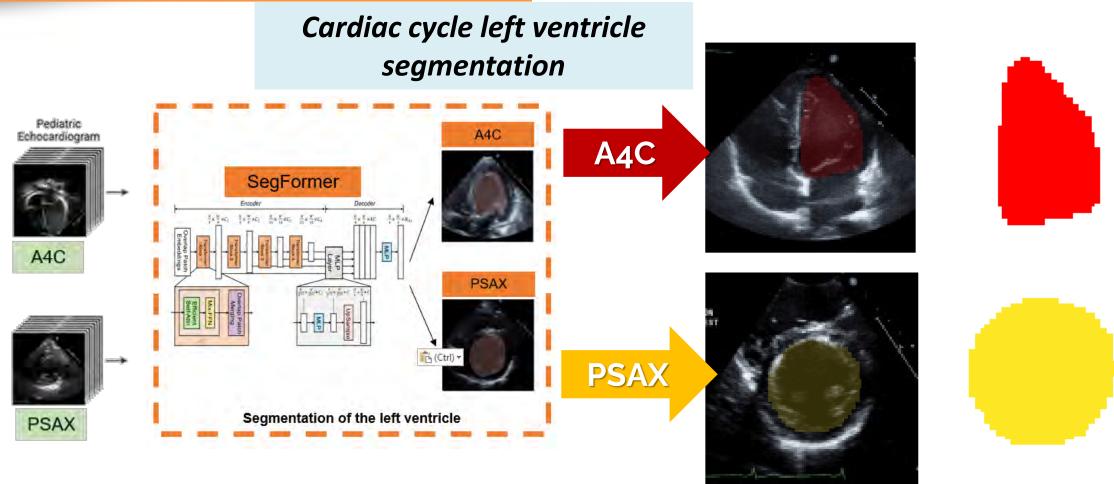






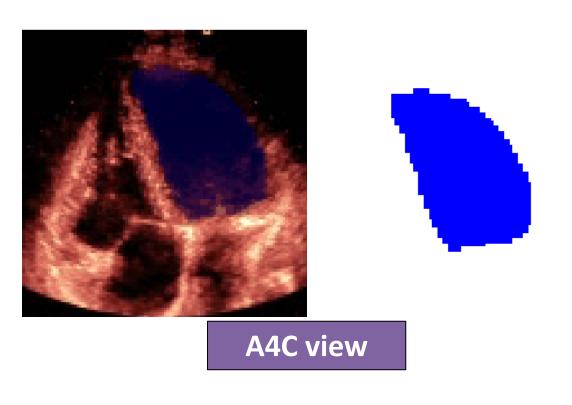


# Automatic segmentation of the left ventricle through the cardiac cycle in pediatric echocardiography videos



## Results

# Cardiac cycle left ventricle segmentation

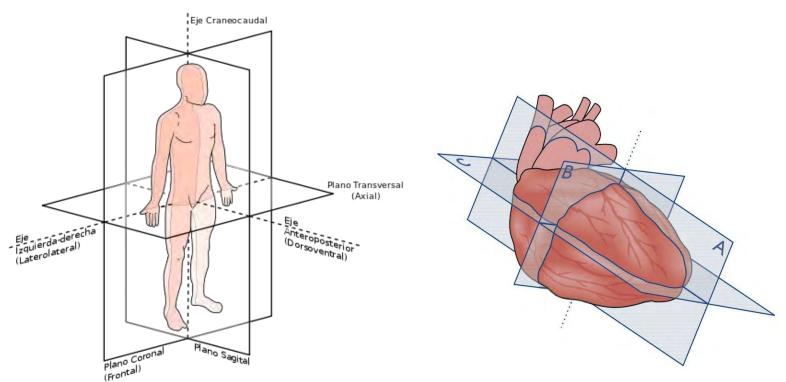




**PSAX view** 

# Análisis de la válvula aórtica a partir de planos estándares cardíacos en imágenes de tomografía computarizada

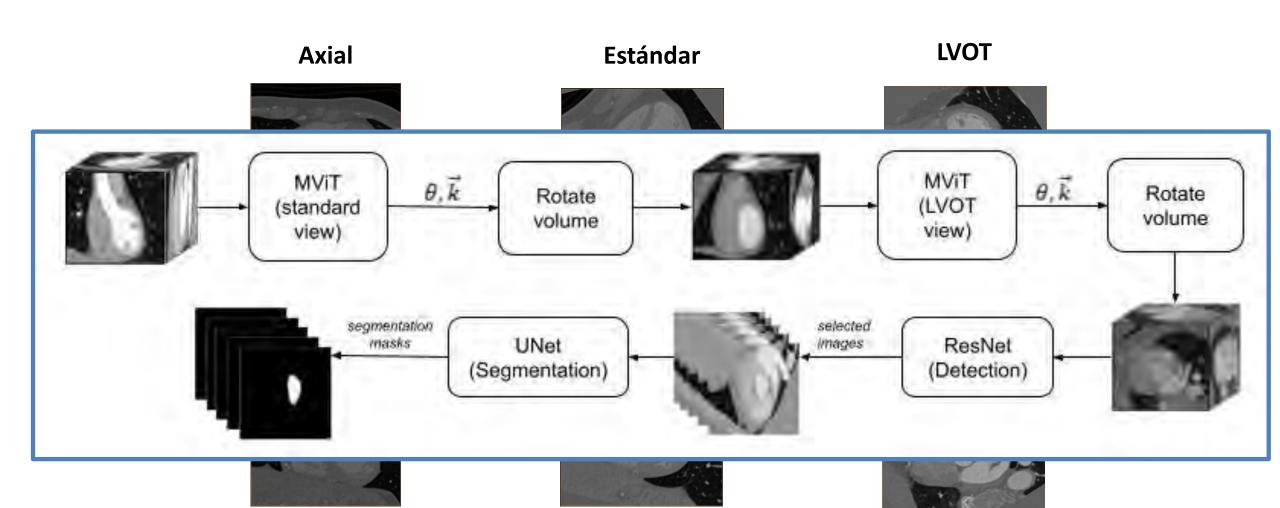
#### Detección automática de los planos cardiacos





### Análisis de la válvula aórtica

• Obtención automática de los planos estándares cardíacos en un volumen de tomografía computarizada.



### Issues with Deep Learning

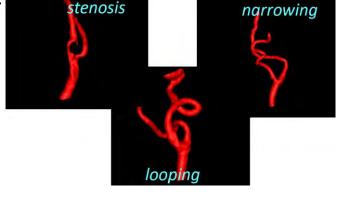
Despite progress, key challenges remain, including the demand for extensive high-quality annotated data and significant computational resources.



Inter- and intraobserver variability: 30%

- data availability and accessibility
- unbalanced data
- structural variability
- variation in medical imaging modalities
- non standardized data
- annotation complexity
- privacy constraints
- Interpretability



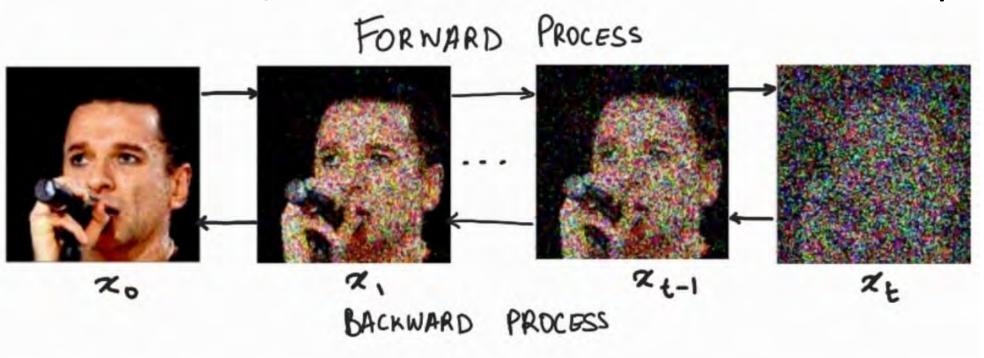


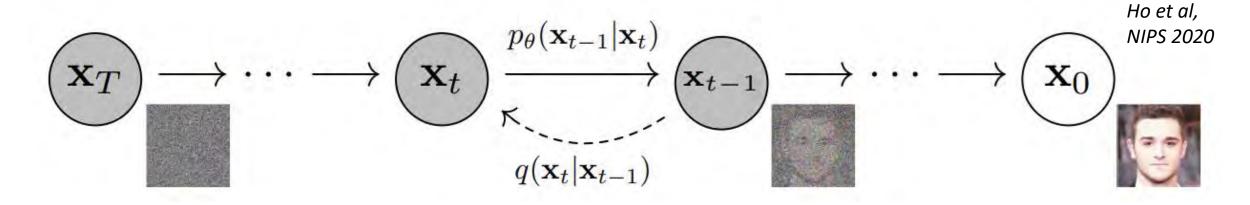
# Algunos problemas importantes para automatizar el proceso del Diagnóstico, Tratamiento y Seguimiento clínico

- ¿Cómo obtener suficientes datos para entrenar estos modelos?
   ¿Cómo evitar el sesgo?
- ¿Qué tan real o falsa es la información que obtengo de un IA Generativa? Puede proporcionar información inexacta y/o engañosa.
- ¿Puedo mejorar el funcionamiento de estos algoritmos para evitar que tarden tanto en entrenarse para aplicaciones nuevas? ¿Como optimizar parámetros del sistema para que sea mas rápido?

### **IA** Generativa

### Denoising Diffusion Probabilistic Models (DDPM)



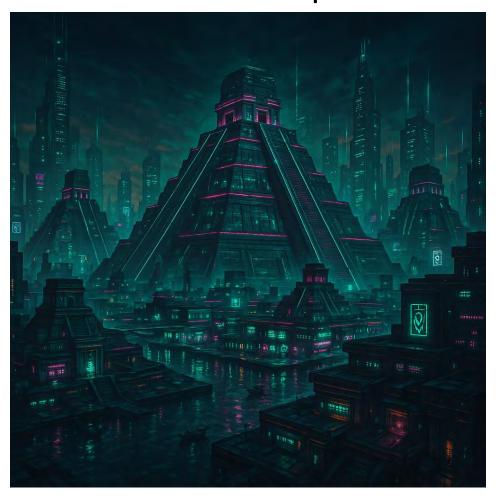


## IA Generativa

Prompt: imagen de 'la creación de adán' de Michelangelo, con gatos y perros



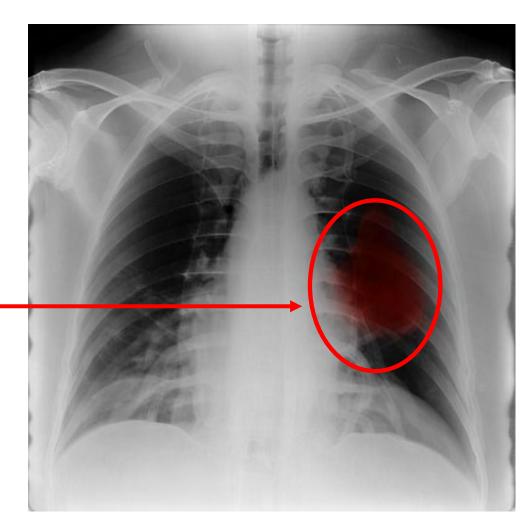
# prompt: imagen de la ciudad de Tenochtitlan con estilo futurista, como ciberpunk



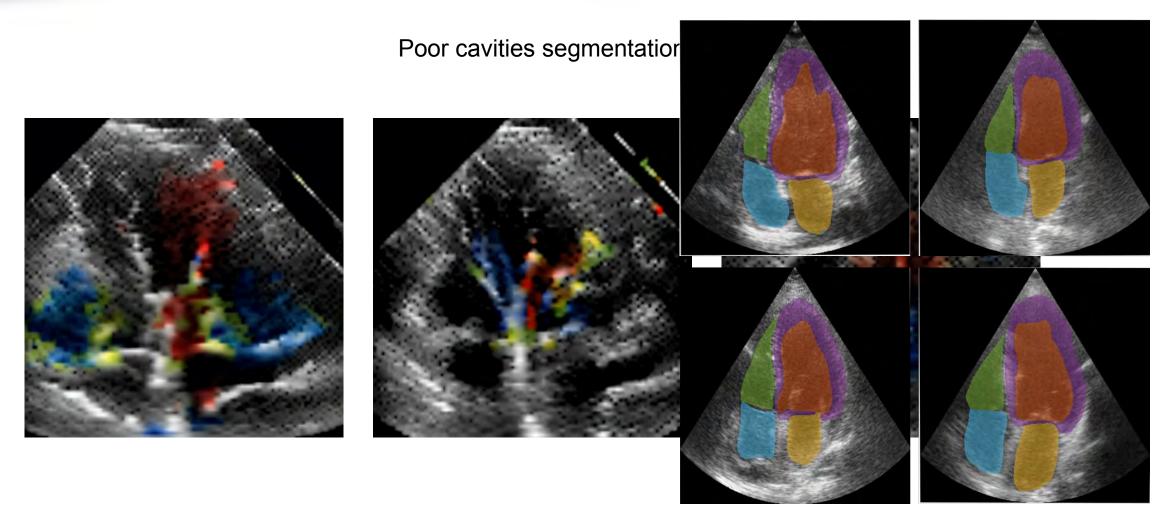
In rare cases, images included segmentation of the

lesions.

Poor segmentation of Pneumonia's supposed injury



## Resulting images after fine-tuning



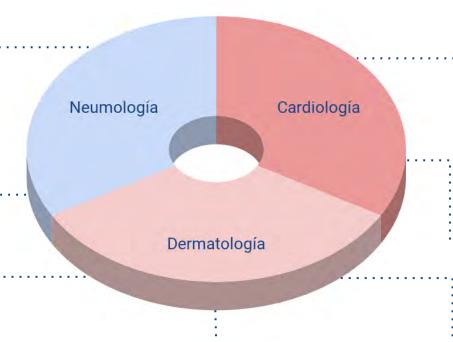
### Generación de imágenes médicas artificiales con IA Generativa



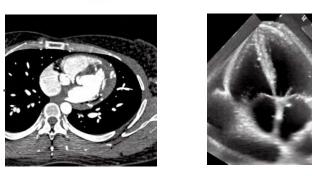
Imágenes artificiales de neumonía por COVID-19



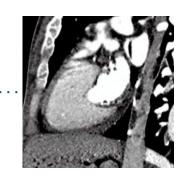
Buscamos compensar la falta de datos disponibles en el área médica 😘 🗲 generando datos artificiales.

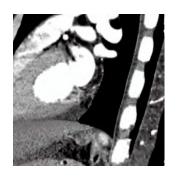






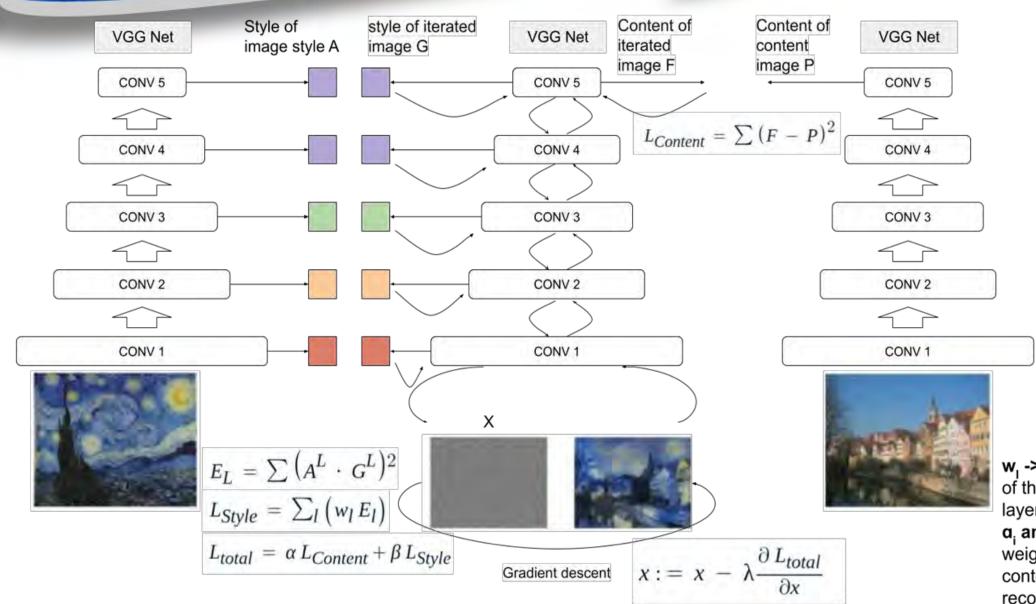
Imágenes artificiales de tomografía y ecocardiografía de corazón





Queremos entrenar redes neuronales capaces de identificar diferentes afecciones & ...

## Algorithm of Neuronal Style Transfer (NST)

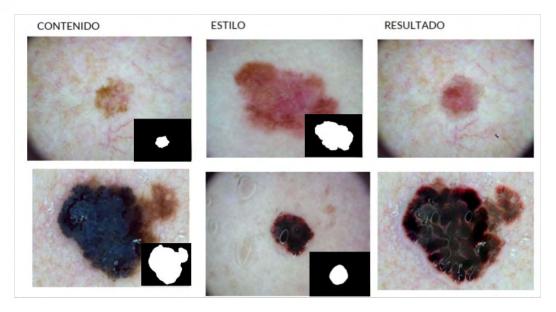


w<sub>i</sub> -> are weighting factors of the contribution of each layer the total loss α<sub>i</sub> and β<sub>i</sub> -> are the weighting factors for content and style reconstruction, respectively

## Ejemplos de imágenes TEN

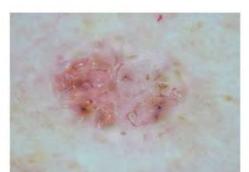
Contenido **Estilos** Resultados

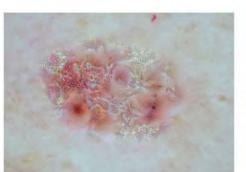
Alan Camargo 2024 Neural style transfer in tiny sets of ultrasound images for data augmentation



TEN con estilos mezclados

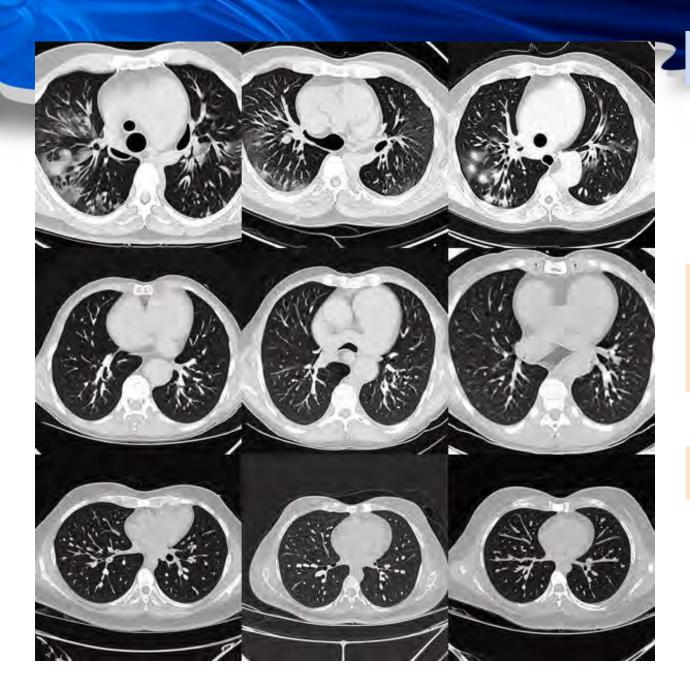
Contenido







Resultados



#### Neumología

El primer renglón son imágenes de neumonía por COVID-19, el segundo renglón son imágenes de neumonía por causas diferentes a COVID-19 y el tercer renglón son imágenes de pacientes normales

Se generaron 1,000 imágenes sintéticas por clase.

## **Aumentación** de datos vía Interpolación de Cuadros en Videos: Aplicado a videos de ultrasonidos cardiacos

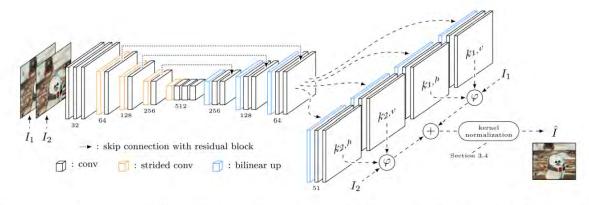


Figura 2.1: Esquema de la red neuronal usada por Niklaus et al. [29]. Esta imagen fu tomada del artículo original [29]

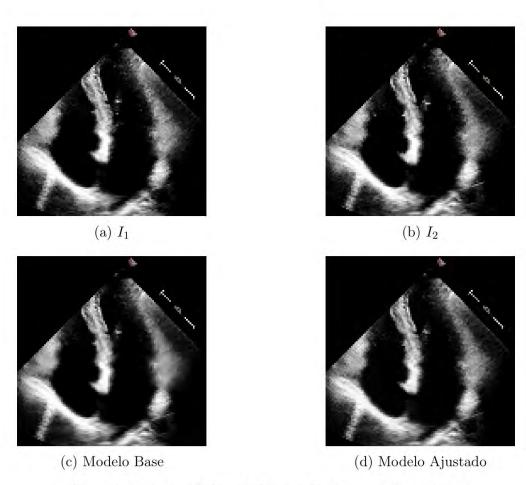
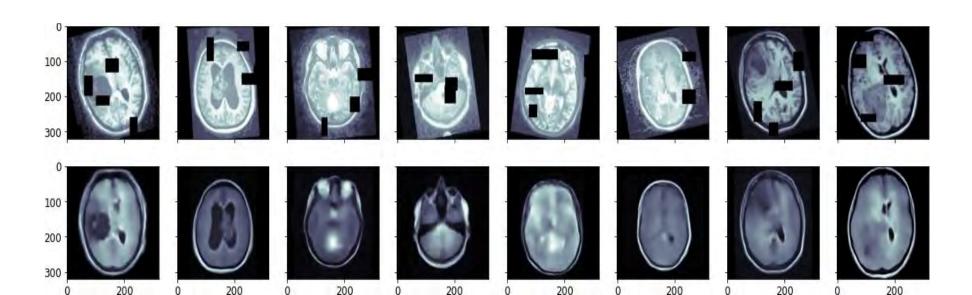


Figura 3.4: Comparación de los resultados no referenciados

# Modelado de contexto Interpretabilidad con IA generativa

Utilizamos principios de diseño inspirados en arquitecturas de transformers como contexto y atención.

Para capturar el contexto, utilizamos aumento de datos extensivo, incluyendo rotaciones aleatorias, volteos, desenfoque, transformaciones de perspectiva y borrado aleatorio (similar a las representaciones de palabras enmascaradas en los modelos de lenguaje), lo que permite que el decodificador aprenda el contexto mediante la predicción de parches de imagen faltantes o defectuosos.



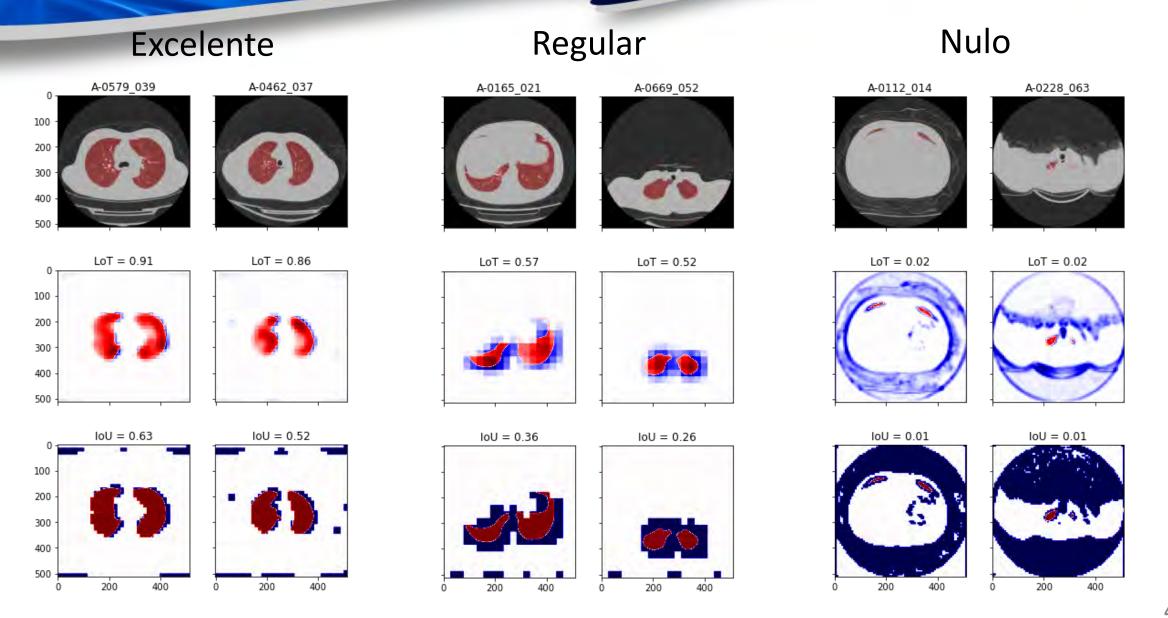
#### PROBLEMA EXPLICABILIDAD

Construir un sistema inteligente para auxiliar el diagnóstico médico que tenga buena precisión y además sea confiable.

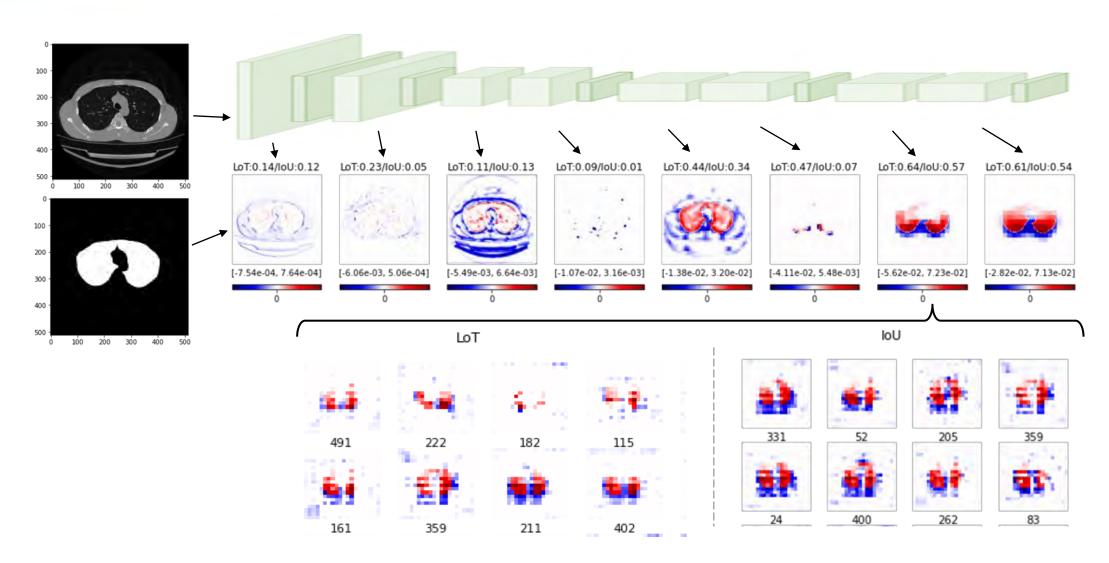
### Justificación

En las *Directrices de ética para una IA confiable*, la explicabilidad es un requisito importante para lograr la transparencia de la IA, y los métodos de explicación se establecen como métodos para una IA confiable.

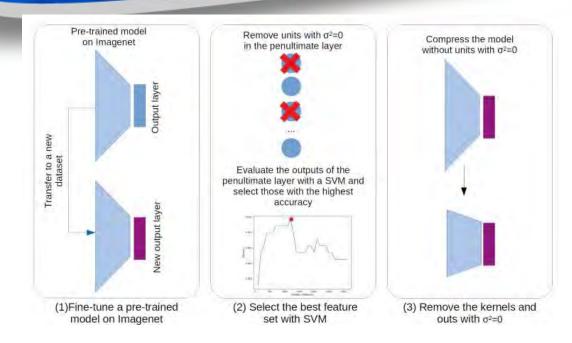
## Evaluación de la explicabilidad como desempeño de localización



## Interfaz visual explicativa Propagación de relevancia por capa



#### **METALEARNING – Modelos Híbridos**



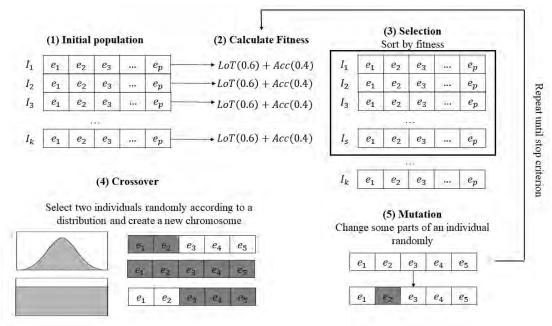
Compresión de Modelos. Se busca eliminar las unidades que menos aporten en la inferencia de modelos profundos, llegando a reducir modelos hasta **21**% de sus parámetros

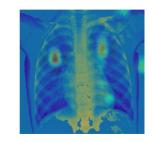
**Artículos:** 

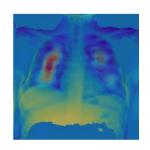


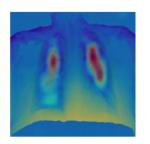


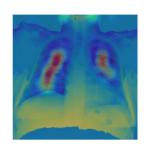
Algoritmos genéticos para interpretabilidad de modelos profundos. Se busca optimizar los modelos con los hiperparámetros necesarios para obtener modelos más explicables que con hiperparámetros propuestos en la literatura







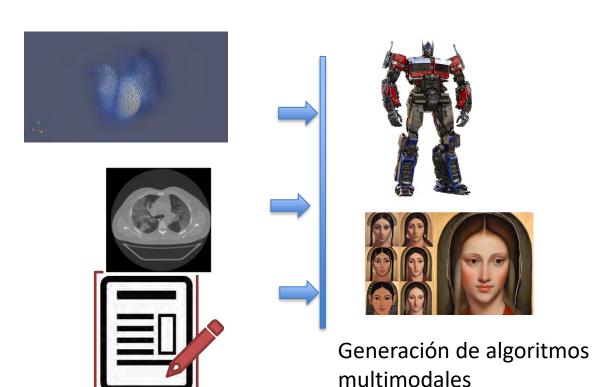






# DIVERSAS AREAS DE APLICACIÓN DE LA VISION COMPUTACIONAL E INTELIGENCIA ARTIFICIAL

## RETOS PRESENTE- FUTURO



#### Sistemas integrados de imagenología

- Capacidades de imagenología multimodal
- Análisis de datos en tiempo real
- Mejora de la eficiencia del flujo de trabajo
- Multiples agentes trabajando en paralelo



### Diagnóstico:

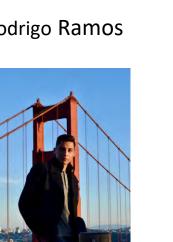
- Falla cardiaca
- Covid-19

### Algunos miembros del laboratorio





Rodrigo Ramos



Ivan Casasola



Haydee Hernandez



Ruben Azuara



Victor Corza



Melisa Mateu



Naomi Reyes



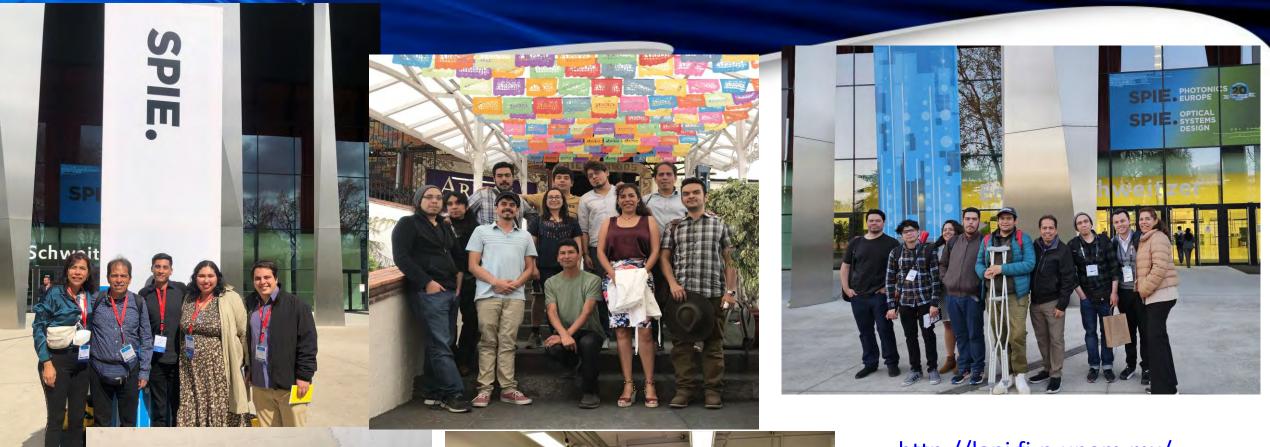
Victor Hernandez



**Carlos Minutti** 



Alan Camargo



http://lapi.fi-p.unam.mx/

jolveres@cecav.unam.mx boris@unam.mx

