



#### Escuela Técnica Superior de Ingeniería Informática Universidad Politécnica de Valencia

# Uso de IA en la detección de Artrosis para rodillas TRABAJO FIN DE GRADO

Grado en Ingeniería Informática

Autor: Hernández Martínez, Carlos

Tutor: Juan Ciscar, Alfonso

Curso 2024-2025

#### Resum

Aquí citamos a un datajkjkset [2]. Citación paper IEE [3], Dataset [1] aqui citamos un paper [4]

Paraules clau: Palabras clave en catalán

### Resumen

(Resumen en castellano)

Palabras clave: Palabras clave en español

**Abstract** 

(Resumen en inglés)

Key words: Keywords in English

# Índice general

Ín	lice general lice de figuras lice de tablas	V VII VII
1	Introducción	1
	1.1 Motivación	. 2
2	Preliminares         2.1 Aprendizaje automático	. 3
3	Capítulo 1 de contribución	5
4	Capítulo 2 de contribución	7
5	Capítulo 3 de contribución	9
6	Conclusiones6.1 Resumen del trabajo realizado	. 11
— Aı	éndices	
•	Configuración del sistema	15
В	Otro apéndice	17

# Índice de figuras

## Índice de tablas

## CAPÍTULO 1 Introducción

#### 1.1 Motivación

La artritis es una de las enfermedades musculoesqueléticas más prevalentes a nivel mundial y una de las principales causas de discapacidad en adultos mayores. Su diagnóstico y seguimiento se basa tradicionalmente en la evaluación clínica y en la interpretación de imágenes médicas, como radiografías, resonancias magnéticas y tomografías computarizadas. Sin embargo, este proceso suele depender en gran medida de la experiencia del profesional médico, lo que puede generar variabilidad en los diagnósticos y retrasos en la detección temprana de la enfermedad.

En los últimos años, los avances en inteligencia artificial, y en particular en el aprendizaje profundo, han demostrado un gran potencial para mejorar la precisión y la eficiencia en el análisis de imágenes médicas. Las redes neuronales convolucionales (CNN) han sido ampliamente utilizadas en el campo de la visión por computadora para tareas como la detección de patologías en radiografías, la segmentación de tejidos en resonancias magnéticas y la clasificación de niveles de severidad en enfermedades degenerativas.

Este Trabajo de Fin de Grado (TFG) se motiva por la necesidad de desarrollar métodos automáticos y robustos para el análisis de la artritis mediante el uso de técnicas de aprendizaje profundo. En particular, se busca explorar el uso de redes neuronales para la clasificación de imágenes médicas, utilizando bases de datos estandarizadas como *Mendeley dataset* [1]. La aplicación de estos modelos podría no solo optimizar el proceso de diagnóstico, sino también contribuir al desarrollo de herramientas de soporte a la decisión clínica, facilitando una intervención más temprana y personalizada para los pacientes.

La relevancia de este estudio radica en su potencial impacto en la práctica clínica. Un sistema basado en inteligencia artificial podría reducir la carga de trabajo de los especialistas, mejorar la objetividad del diagnóstico y ofrecer segundas opiniones automáticas que complementen la evaluación médica tradicional. Además, el desarrollo de estas tecnologías en el ámbito de la artritis podría sentar un precedente para su aplicación en otras enfermedades musculoesqueléticas, ampliando el alcance del aprendizaje profundo en el campo de la salud.

Además, se plantea la posibilidad de realizar *transfer learning* utilizando modelos preentrenados en artritis humana para aplicarlos en el diagnóstico de artritis en gatos. Esta adaptación podría beneficiar la práctica veterinaria, proporcionando herramientas automatizadas para la evaluación de la enfermedad en animales y mejorando la precisión en su diagnóstico. 2 Introducción

En este contexto, el presente trabajo busca contribuir al avance del uso de inteligencia artificial en la detección y análisis de la artritis, evaluando diferentes enfoques de redes neuronales y analizando su rendimiento en la clasificación de imágenes médicas. La motivación principal es demostrar la viabilidad y efectividad de estos modelos en un problema biomédico concreto, promoviendo la integración de tecnologías emergentes en el ámbito de la salud.

#### 1.2 Objetivos

#### 1.3 Estructura del documento

# CAPÍTULO 2 Preliminares

- 2.1 Aprendizaje automático
- 2.2 Redes neuronales
- 2.3 ML aplicado a CV y tareas biomédicas (MedMNIST)

#### CAPÍTULO 3

### Capítulo 1 de contribución

Replicar el trabajo de [3] utilizando este datset [1]

El primer objetivo de este trabajo es replicar el estudio realizado en [3] utilizando el conjunto de datos proporcionado en [1]. Para ello, se emplea el modelo \*\*EfficientNetB5\*\* preentrenado, con modificaciones en la capa de clasificación para adaptarlo al problema específico. La nueva estructura de la capa de clasificación es la siguiente:

```
self.efficientnet.classifier = nn.Sequential(
    nn.Linear(in_features, 256),
    nn.ReLU(),
    nn.Linear(256, 256),
    nn.ReLU(),
    nn.Linear(256, num_classes),
    nn.Softmax(dim=1)
)
```

Para el entrenamiento del modelo, se emplea la función de pérdida \*\*CrossEntropy\*\*, complementada con regularización \*\*L1\*\* y \*\*L2\*\* con un coeficiente de penalización de 0.001. Además, se utilizan los siguientes hiperparámetros:

- Paciencia (\*patience\*): 5
- Factor de reducción del \*learning rate\* (\*factor\*): 0.1
- Tasa de aprendizaje inicial (\*lr\*): 0.001
- **Betas**: (0.9, 0.999)

El proceso de optimización se lleva a cabo con el optimizador \*\*Adam\*\*, mientras que el ajuste dinámico de la tasa de aprendizaje se realiza mediante \*\*ReduceLROnPlateau\*\*:

Este diseño garantiza un entrenamiento eficiente y adaptado al conjunto de datos empleado, permitiendo evaluar la reproducibilidad de los resultados obtenidos en el estudio original.

Este diseño garantiza un entrenamiento eficiente y adaptado al conjunto de datos empleado, permitiendo evaluar la reproducibilidad de los resultados obtenidos en el estudio original.

Primero repetir el experimento sin hacer data augmentation, para el modelo

# CAPÍTULO 4 Capítulo 2 de contribución

## CAPÍTULO 5 Capítulo 3 de contribución

# CAPÍTULO 6 Conclusiones

- 6.1 Resumen del trabajo realizado
- 6.2 Objetivos alcanzados
- 6.3 Trabajo futuro

### Bibliografía

- [1] Pingjun Chen. Knee Osteoarthritis Severity Grading Dataset. Ver. V1. 2018. DOI: 10. 17632/56rmx5bjcr.1.
- [2] Shivanand Gornale y Pooja Patravali. *Digital Knee X-ray Images*. Ver. V1. Mendeley Data, 2020. DOI: 10.17632/t9ndx37v5h.1.
- [3] Shubham Kumar Singh, Kuldeep Chouhan y Arun Prakash Agrawal. Osteoarthritis Prediction in Knee Joint Using Deep Learning Techniques. 2024. DOI: 10.1109/WPMC63271.2024.10863523.
- [4] Elias Vaattovaara et al. "Kellgren-Lawrence Grading of Knee Osteoarthritis using Deep Learning: Diagnostic Performance with External Dataset and Comparison with Four Readers". En: Osteoarthritis and Cartilage Open (2025), pág. 100580. ISSN: 2665-9131. DOI: https://doi.org/10.1016/j.ocarto.2025.100580. URL: https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S2665913125000160.

## APÉNDICE A Configuración del sistema

## APÉNDICE B Otro apéndice