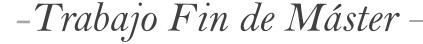
### Análisis de Coincidencia y Adherencia de Trayectorias a Plan de Vuelo utilizando Inteligencia Artificial

## **AdherNet**



Autor - Rubén González Velasco

Tutor académico - Antonio Jiménez Martín

Tutor interno CRIDA - Sergi Mas Pujol















# ¿Qué es CRIDA A.I.E?

**CRIDA A.I.E.** es una agrupación de interés económico sin ánimo de lucro establecida por **ENAIRE**, la Universidad Politécnica de Madrid (**UPM**) e Ingeniería y Economía del Transporte, S.A. (**INECO**).









CRIDA tiene por misión **mejorar** la eficiencia y prestaciones del sistema de **gestión de tráfico aéreo** español por medio del desarrollo de ideas y proyectos de I+D+i.



Acuerdos de Colaboración:













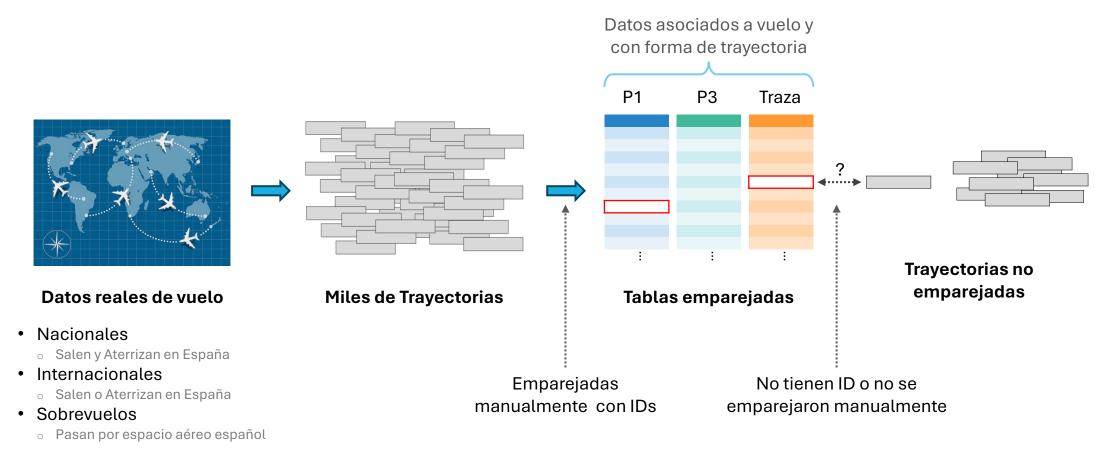






## Introducción

¿Por qué necesitamos medidas de similitud de trayectorias?



(del 1 de febrero al 31 de marzo de 2024)

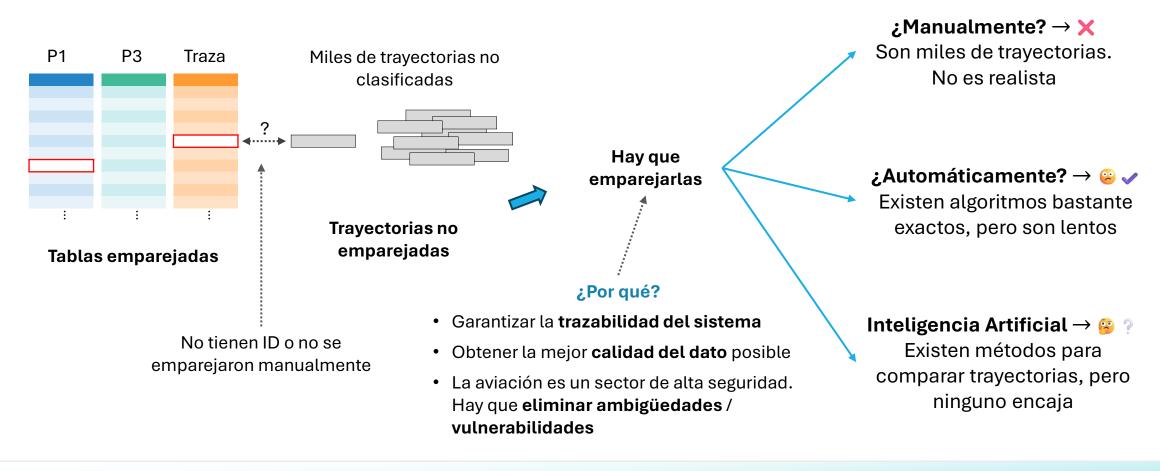






## Introducción

¿Por qué necesitamos medidas de similitud de trayectorias?









## Estado del arte

¿Qué medidas de similitud de trayectorias existen?

¿Automáticamente? → ♀ ✓ ✓ Existen algoritmos bastante exactos, pero son lentos

Medidas Tradicionales Para trayectorias generales

Muchas:

- Fréchet (1994)
- **DTW** (2005)
- EDwP (2015)
- CDDS (2021)

Inteligencia Artificial → <a> ?</a>
Existen métodos para comparar trayectorias, pero ninguno encaja

Medidas
Aprendidas
con
Inteligencia
Artificial

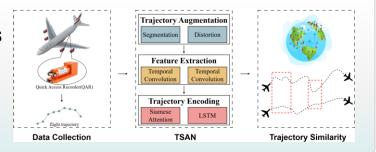
Para trayectorias terrestres (Coches)

Muchas:

- t2vec (2018)
- T3S (2021)
- TMN (2022)
- TrajCL (2023)
- RSTS (2023)

Para trayectorias aéreas Solo una:

• **TSAN** (Enero 2025)

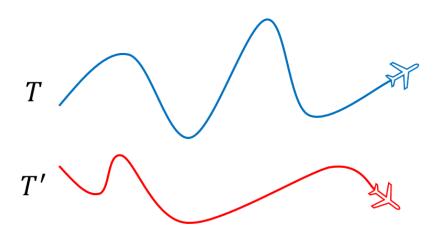




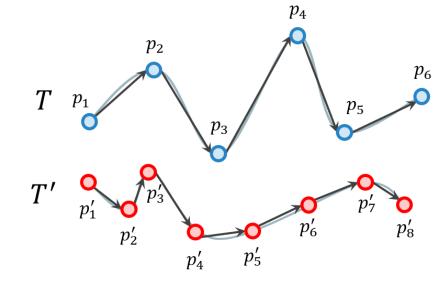




# **Datos: Trayectorias**



Trayectoria continua



Trayectoria discreta

donde cada punto tiene 4 dimensiones:

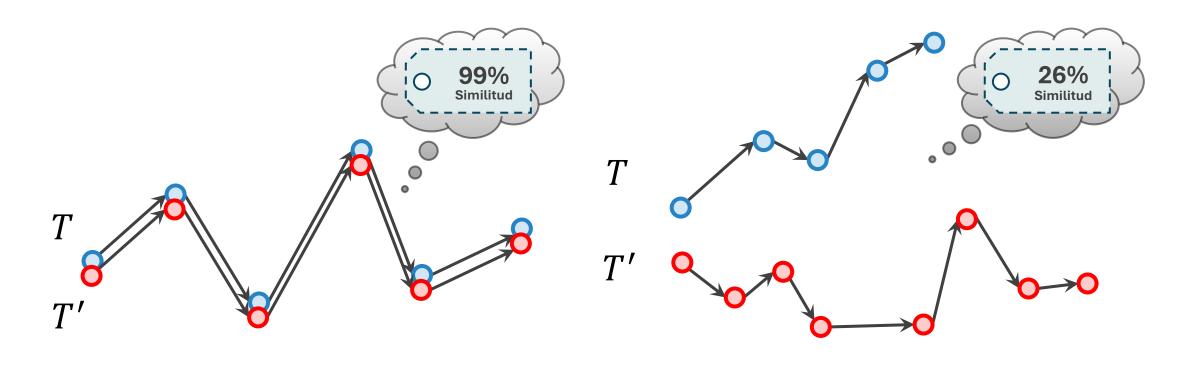
p = [tiempo, latitud, longitud, altitud]







# Definición del Problema



**Trayectorias similares** 

**Trayectorias distintas** 







# Planes de Vuelo y Trazas

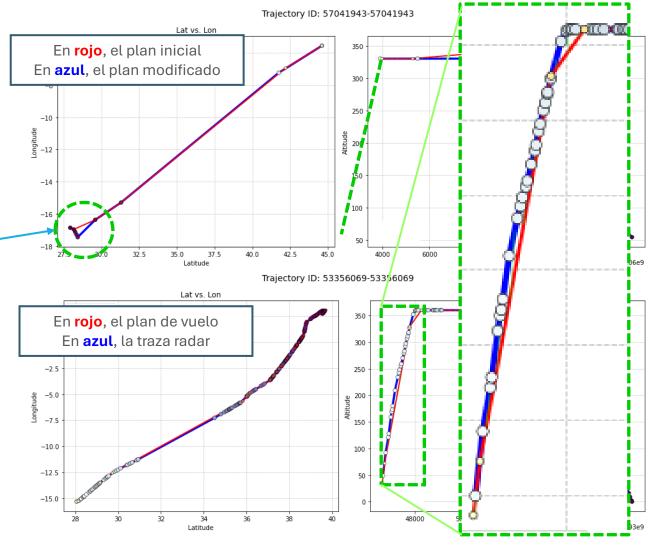
Plan de vuelo → Intención operativa de un vuelo, parcial (arriba) o completa (abajo).

Ruta prevista, puntos de paso, tiempos estimados

- Inicial → Intención original
- Modificado → Modificaciones aprobadas por el control de tráfico antes del vuelo

**Traza radar** → ejecución efectiva del vuelo

Registra modificaciones por tráfico, decisiones del controlador o condiciones meteorológicas adversas

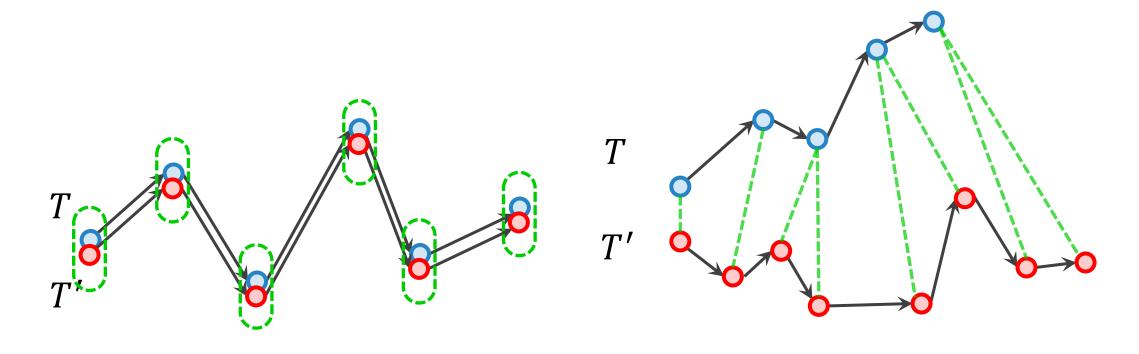








## Métodos tradicionales: Emparejar puntos



**Trayectorias similares** 

**Trayectorias distintas** 



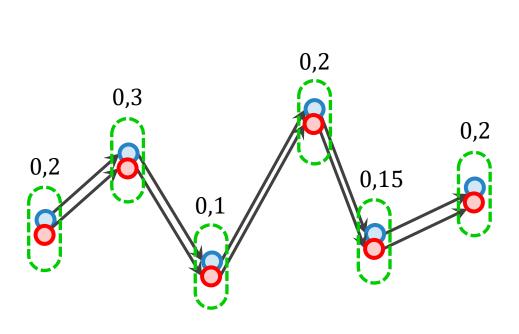


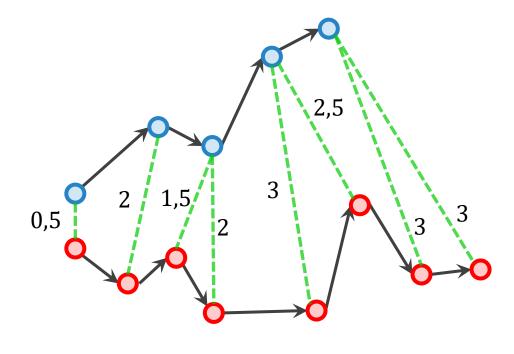


## Métodos tradicionales: Sumar distancias

¿Unidades

de medida?





#### **Trayectorias similares**

Suma de distancias: 0.2 + 0.3 + 0.1 + 0.2 + 0.15 + 0.2 = 1.15 km

Distancias (km)

#### **Trayectorias distintas**

Suma de distancias:

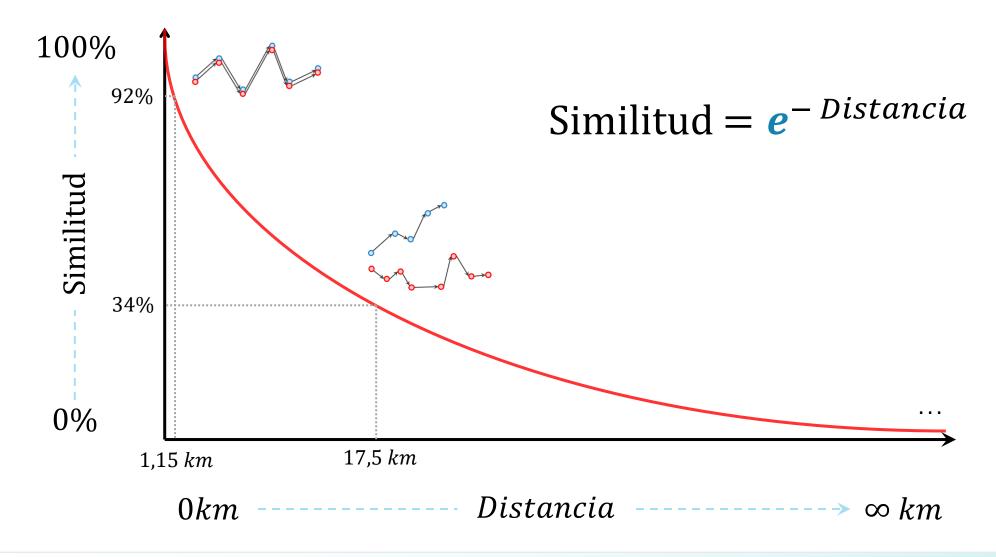
$$0.5 + 2 + 1.5 + 2 + 3 + 2.5 + 3 + 3 = 17.5 \text{ km}$$







## De distancia a similitud



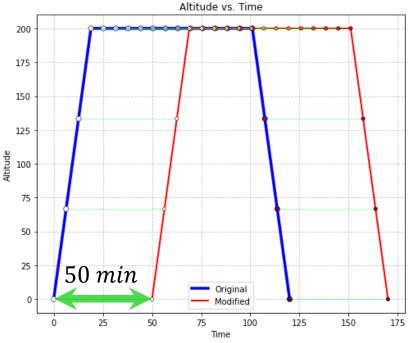






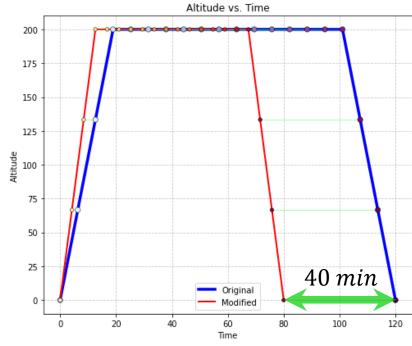
# Componente temporal

¿Qué hay que tener en cuenta al medir el tiempo?



**Retraso Inicial** 

Un avión sale antes que el otro



Retraso en trayecto

Un avión hace el trayecto más rápido que el otro

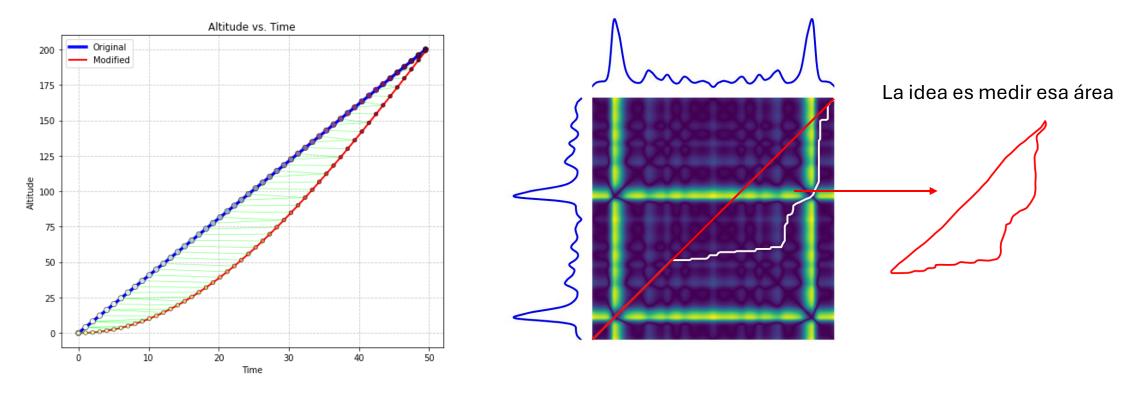






# Componente temporal

¿Qué hay que tener en cuenta al medir el tiempo?



#### **DILATACIÓN TEMPORAL**

Compresión o expansión del eje temporal

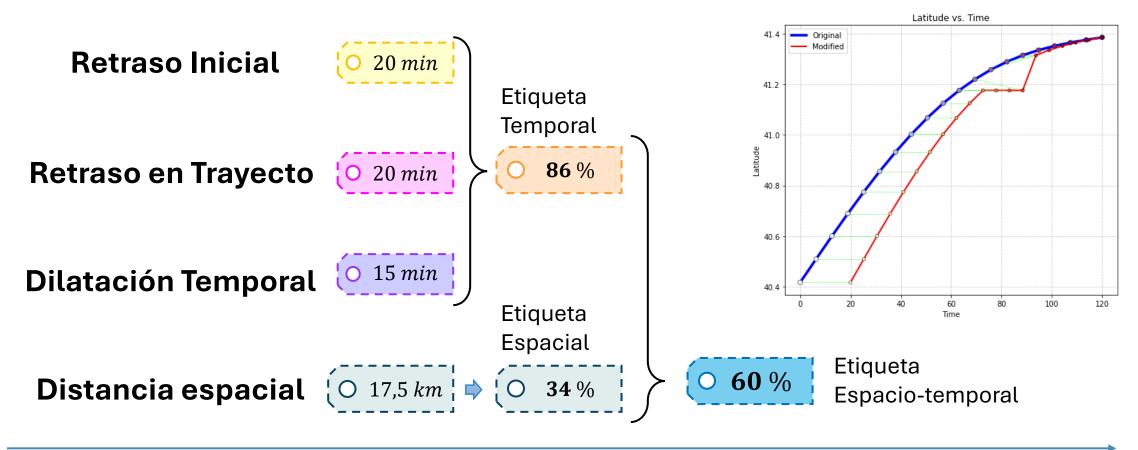






# Etiquetas espacio-temporales

¿Qué hay que tener en cuenta al medir el tiempo?



Más interpretabilidad Menos interpretabilidad







## Motivación

#### Caso de uso:

Emparejar 1000+ trayectorias de 2 listas



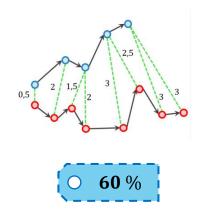
Miles de comparaciones



#### Problema:

Emparejar puntos es muy lento (varias horas)

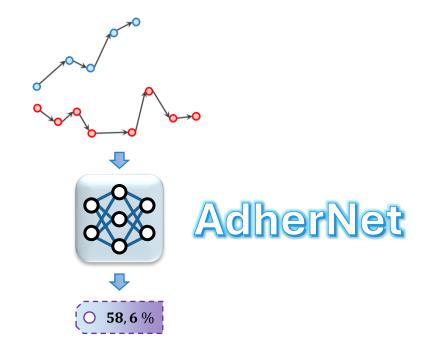
$$\rightarrow O(n^2)$$



#### **Propuesta:**

Utilizar Redes de Neuronas para aproximar las distancias

$$\rightarrow \mathbf{0}(n)$$

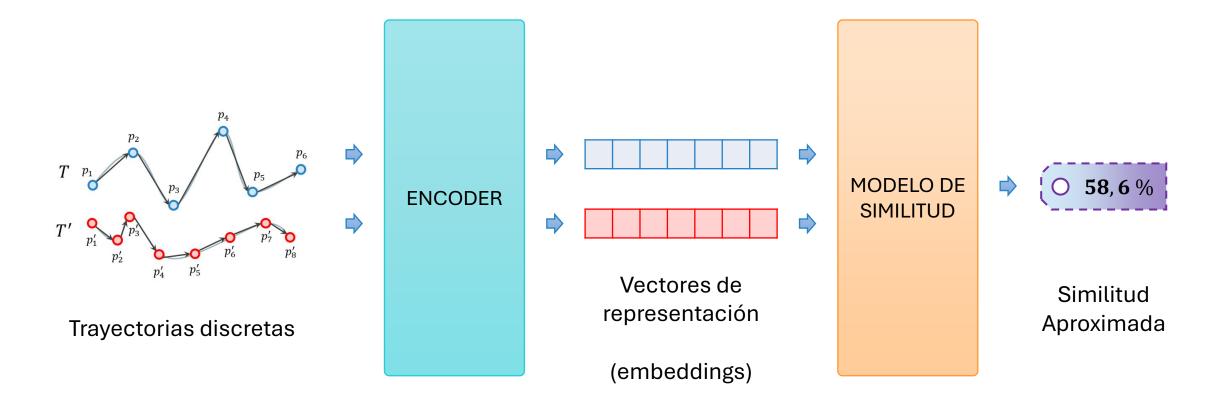










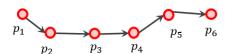




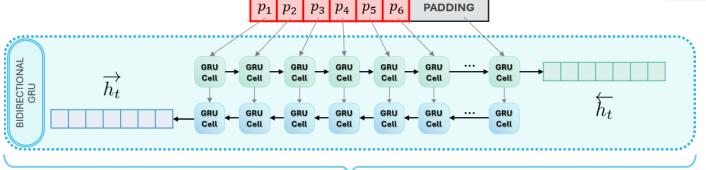


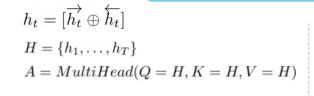


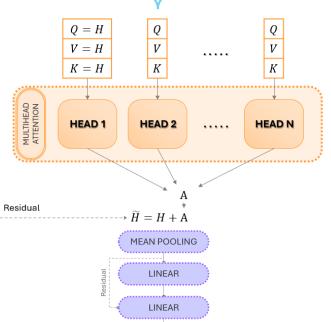
Trayectoria discreta  $\ T$ 











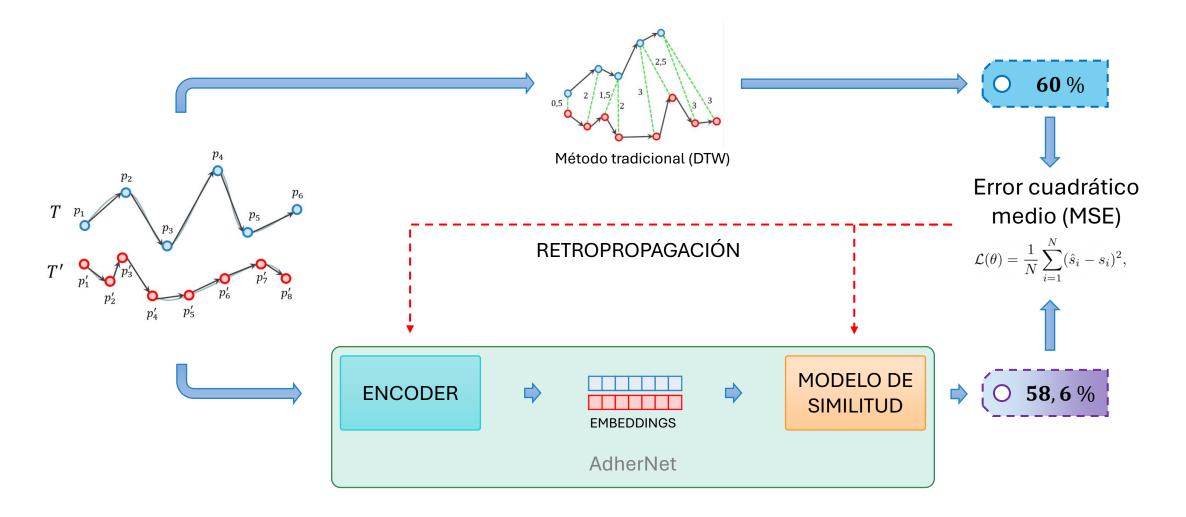
Embedding **e** 







## **Entrenamiento**







## Evaluación del modelo

#### Datos de entrenamiento:

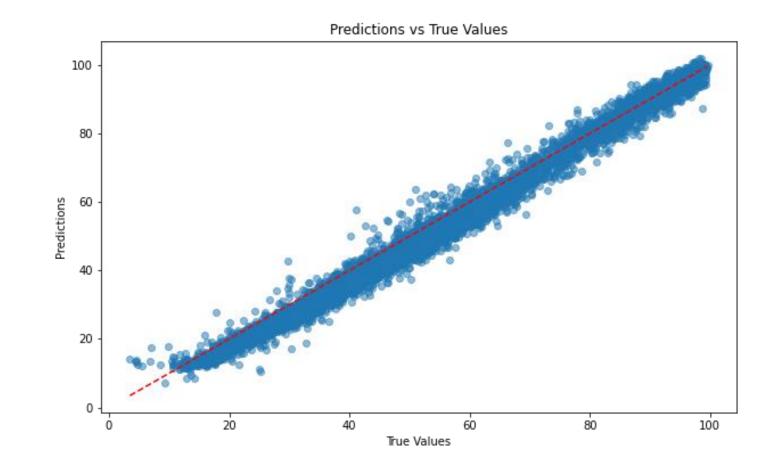
40.000 Pares de trayectorias:

- planes iniciales (tipo 1)
- planes finales (tipo 3)

**Resultados de evaluación** en 10.000 pares:

• Final test *MSE* : 11,4397

• Final test  $R^2$  : 0,9796



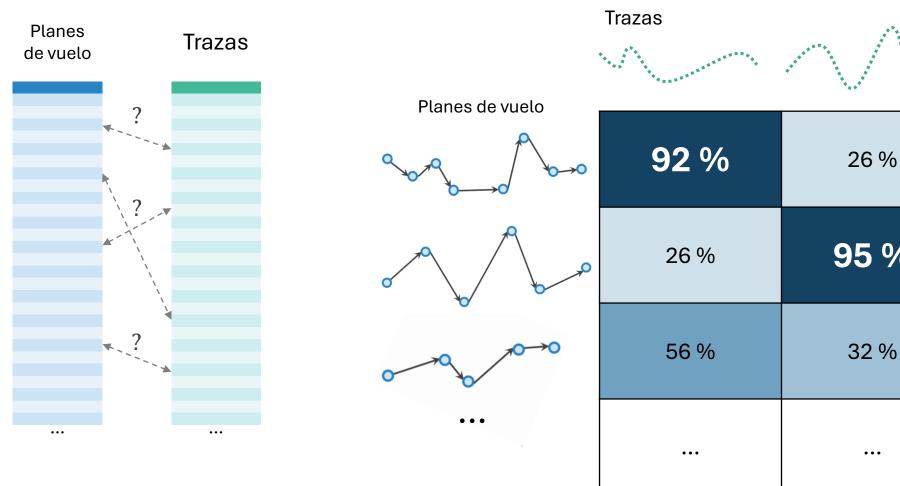


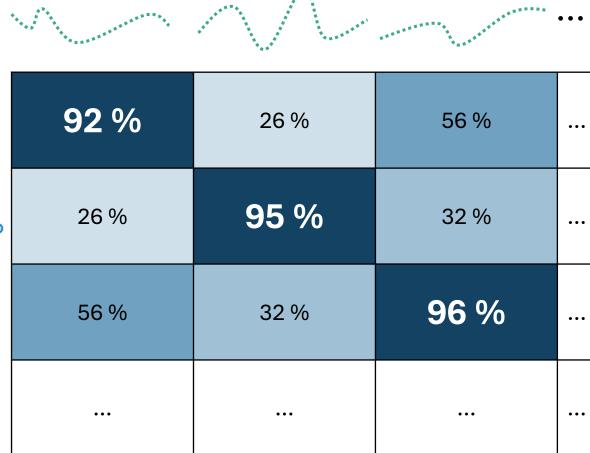




# AdherNet: Búsqueda en listas

Caso de uso: Emparejar 1000 planes con 1000 trazas





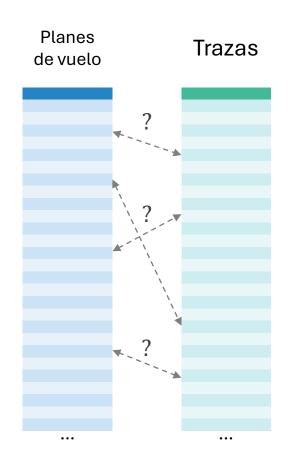






# AdherNet: Búsqueda en listas

Caso de uso: Emparejar 1000 planes con 1000 trazas



	Emparejando puntos ( $DTW$ )	AdherNet
PAREJAS CORRECTAS	98.8 %	95.8 %
Pareja correcta en el top 5 del ranking	100 %	99.8 %
Ranking medio de la pareja correcta	1,092	1,106
Tiempo total	7,06 h	0x !! 11,40 s
	$O(1000^2)$	<b>O</b> (1000)





# AdherNet: Búsqueda en listas

Caso de uso: Usar AdherNet para reducir espacio de búsqueda



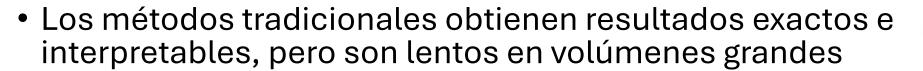


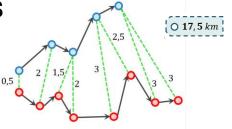




## Conclusiones

• Hay múltiples formas de medir la similitud de 2 trayectorias





 Es posible aproximar medidas de similitud de trayectorias con métodos de Inteligencia Artificial con bastante precisión, ahorrando mucho tiempo de computación.



• Las medidas de similitud sirven para **emparejar trayectorias automáticamente**. Otros posibles casos de uso:



- Combinar datos: ver que aerolíneas modifican mas los planes de vuelo
- Evaluación de datos sintéticos: validar modelos de predicción







# Gracias por su atención

Análisis de Coincidencia y Adherencia de Trayectorias a Plan de Vuelo utilizando Inteligencia Artificial





UNIVERSIDAD POLITÉCNICA DE MADRID







