EL GEMELO DIGITAL EN LA INGENIERÍA CIVIL

MARÍA MEGÍA CARDEÑOSO, GRANADA, MAYO 2024





Instituto Andaluz Interuniversitario en Data Science and Computational Intelligence







EL GEMELO DIGITAL EN LA INGENIERÍA CIVIL



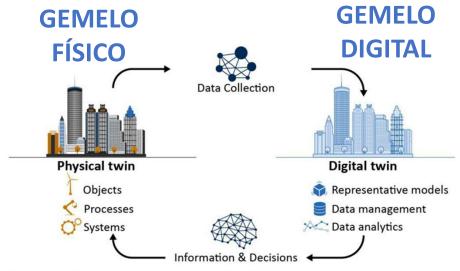
ÍNDICE

- 1. Introducción al Gemelo Digital
 - 1.1. Definición genérica
 - 1.2. Origen
 - 1.3. Expectativas
 - 1.4. Aplicaciones
- 2. Implantación del Gemelo digital en Ingeniería Civil
 - 2.1. Problemática actual
 - 2.2. Revisión del estado del arte
 - 2.3. Componentes
 - 2.4. Contribuciones al DT desde la ingeniería civil
- 3. Contribución al desafío de la escasez de datos y la dificultad de entrenamiento de los modelos del DT

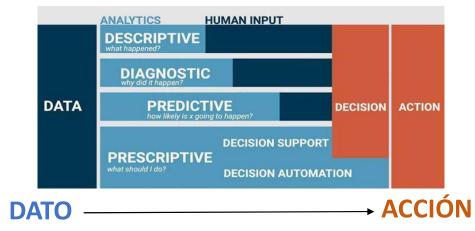
1. GEMELO DIGITAL (I)

1.1. Definición genérica (Digital Twin, DT)

- El DT es una réplica virtual de un objeto, proceso o sistema del mundo real.
- Se crea utilizando datos de su contraparte física, obtenidos mediante sensores y otros medios, y modelos.
- Su propósito es conectar bidireccionalmente y en tiempo real el mundo físico y el virtual, haciendo posible:
 - OPTIMIZACIÓN DE PROCESOS
 - TOMA DE DECISIONES INTELIGENTE



Sources: GAO; ladoga/stock.adobe.com. | GAO-23-106453



1. GEMELO DIGITAL (II)

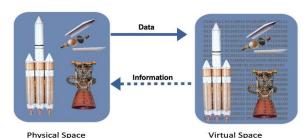
1.2. Origen

- El gemelo digital fue inicialmente concebido por NASA en el programa Apollo (1960-70s), en el cual se construyó una estructura gemela a la que voló al espacio con el fin de simular las mismas condiciones y solucionar los problemas técnicos, sirviendo de aprendizaje mutuo.
- El término "Digital Twin" fue acuñado por Michael Grieves (2002), ex-ingeniero de NASA, durante una conferencia en la Universidad de Michigan (USA) en el ámbito industrial.

Real Apolo XIII in the space



Digital Twin Model



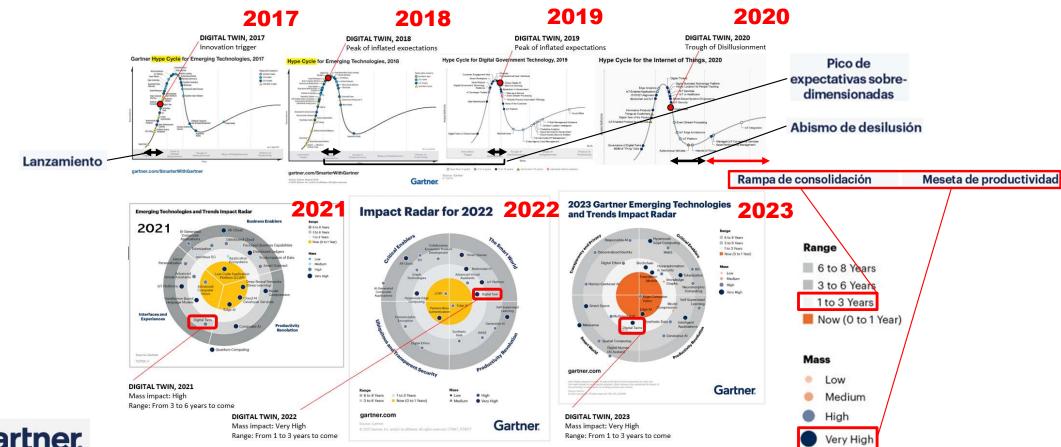


Virtual Apolo XIII in NASA headquarters

1. GEMELO DIGITAL (III)

1.3. Expectativas

El Gemelo Digital es una de las tecnologías emergentes con más impacto esperado

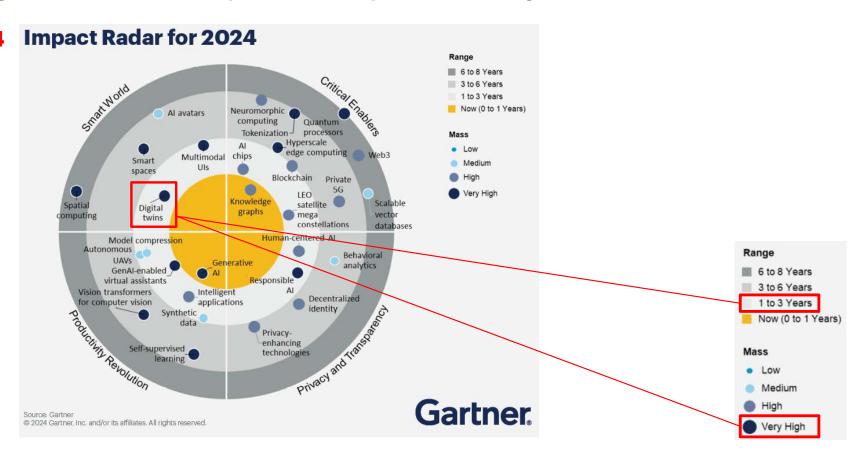




1. GEMELO DIGITAL (IV)

1.3. Expectativas

En 2024 sigue en el radar de impacto con expectativas muy altas



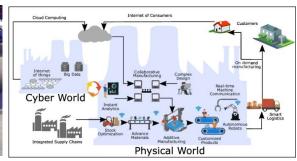
1. GEMELO DIGITAL (V)

1.4. Aplicaciones

Actualmente se están desarrollando DT en muchos ámbitos, por ejemplo:

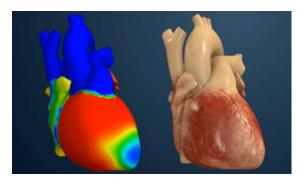
Industria

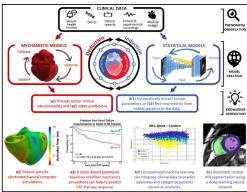




Medicina

https://www.digitbrain.eu/





La U.E. tiene proyectos de aplicaciones de DT genéricas



forizon 2020 research and innovation programme under grant

https://digitbrain.github.io/

2. IMPLANTACIÓN DEL DT EN LA INGENIERÍA CIVIL(I)

2.1. Problemática actual

Planteamiento del problema en O&M en la ingeniería civil

INGENIERÍA CIVIL

DISEÑO CONSTRUCCIÓN

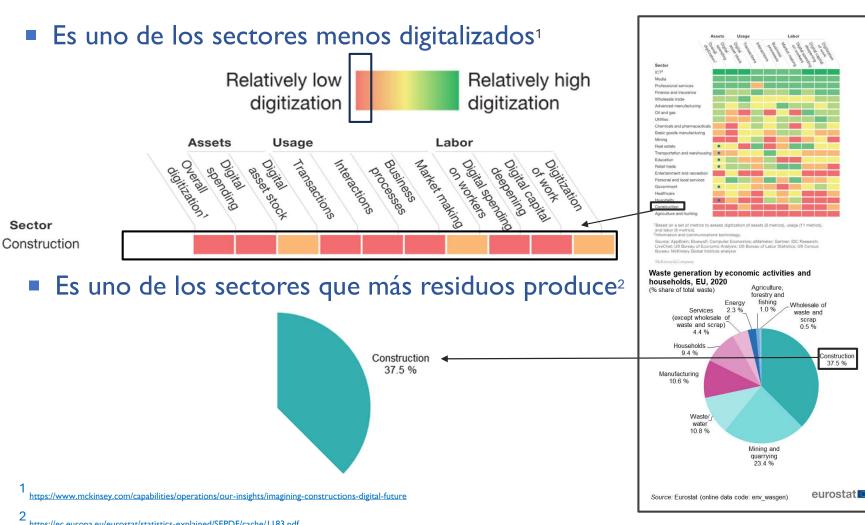
OPERACIONES Y MANTENIMIENTO

- OBSOLESCENCIA: Las grandes infraestructuras que datan de principios del siglo XIX están llegando al fin de su vida útil, diseñada para 100 años.
- CAMBIO EN LAS CONDICIONES DE TRABAJO: Las cargas y tráficos han aumentado y también han variado las condiciones ambientales.
- SISTEMA ACTUAL NO EFICIENTE: Se destinan más de 12.000M € al año en España, lo que supone una cantidad mayor que Sanidad y Educación juntas.



2. IMPLANTACIÓN DEL DT EN LA INGENIERÍA CIVIL(II)

2.1. Problemática actual



NU ODS y Agenda 2030 de la UE

ODS 9: Construcción de infraestructuras resilientes. promoción de la industrialización sostenible y fomento de la innovación.



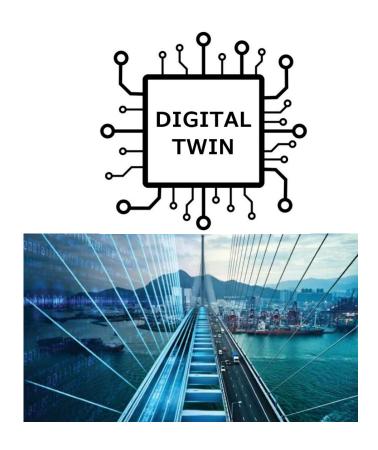
ODS 11: Edificaciones. urbanización y transporte sostenibles.

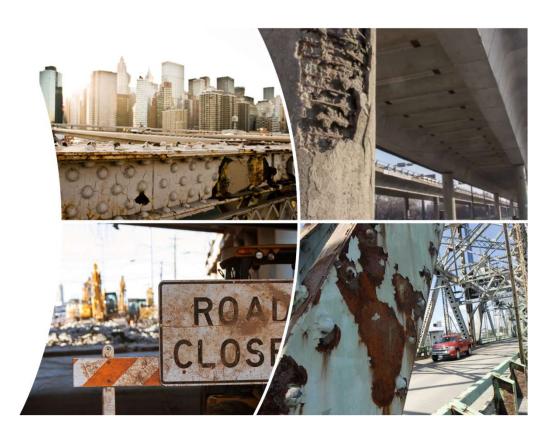


2. IMPLANTACIÓN DEL DT EN LA INGENIERÍA CIVIL (III)

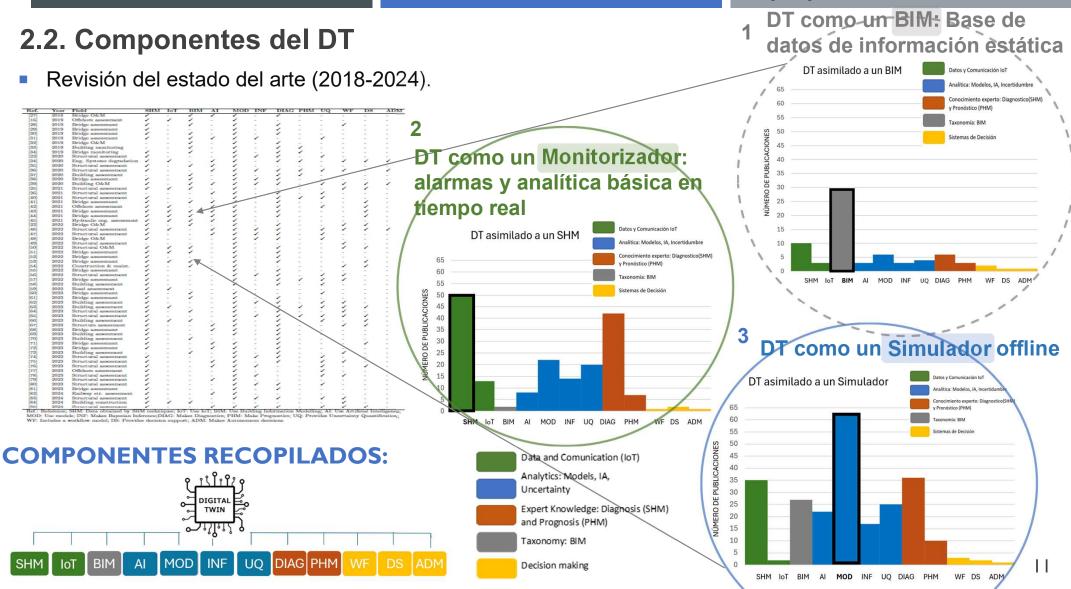
2.1. Problemática actual

¿CÓMO PUEDE AYUDAR EL DT ANTE ESTE ESCENARIO?



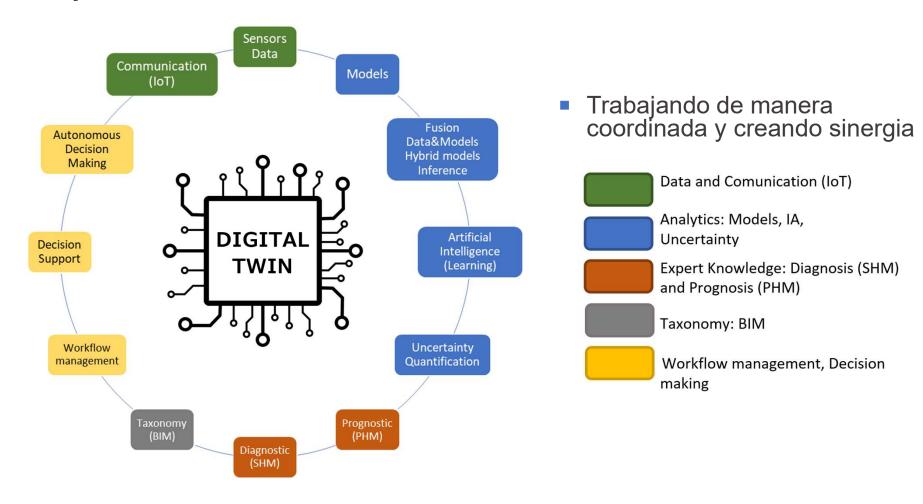


2. IMPLANTACIÓN DEL DT EN INGENIERÍA CIVIL (IV)



2. IMPLANTACIÓN DEL DT EN INGENIERÍA CIVIL (V)

2.2. Componentes del DT



2. IMPLANTACIÓN DEL DT EN INGENIERÍA CIVIL (VI)

2.3. Contribuciones al DT desde la ingeniería civil

CONTRIBUCIONES



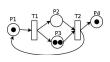
1

Definición matemática y computacional del DT, **componentes**, y 2 aplicaciones prácticas en **casos de estudio**



2

Incorporación al DT del método Bayesiano para la cuantificación de incertidumbre e inferencia de parámetros desconocidos



2

Implementación de las **redes de Petri** como gestor del **flujo de trabajo (workflow)** del DT, integrado en una plataforma web junto al sistema de monitorización, la anática y la visualización



4

Desarrollo de un modelo generativo para facilitar el model-assisted training de los modelos predictivos del DT, proporcionándoles datos y arquitectura



5

Proveer al DT de un pipeline de **modelos predictivos** eficientes para la evaluación del daño estructural (conocimiento experto) que funcionen en **tiempo real**

3. CONTRIBUCIONES AL DESAFIO DE DATOS Y ENTRENAMIENTO (I)

3.1. Contribución al desafío de la escasez de datos y dificultad de entrenamiento

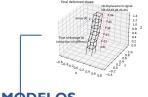
Objetivo

Marco Teórico

Proveer con datos en calidad y cantidad suficiente para entrenar los modelos del DT así como de una arquitectura

Aplicación de IA via NNs para el desarrollo de modelos generativos

5 Proporcionar al DT un pipeline de modelos predictivos eficientes que funcionen en tiempo real Model Assisted Training: Entrenamiento de los modelos predictivos con los datos y la arquitectura heredada de los modelos generativos



MODELOS BASADOS EN FÍSICA:

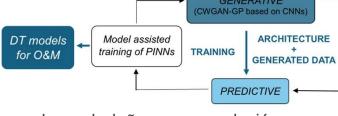
Modelos numéricos de simulación física basados en Elementos Finitos (FEM)



MODELOS BASADOS EN

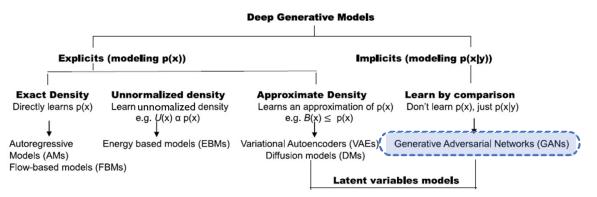
DATOS: Physics Informed Neural Networks (PINNs) Generativos: CWGAN-GP basados en CNNs

Predictivos: de regresión y clasificación para evaluar el daño y su evolución en estructuras, con arquitectura heredada del modelo generativo basada en CNNs



3. CONTRIBUCIONES AL DESAFIO DE DATOS Y ENTRENAMIENTO (I)

Modelo Generativo: CWGAN-GP



Generator	Discriminator (Critic)	
Input (latent space, condition)	Input (d1,d2,d3,d4,d5,d6,F,t,condition)	
CNN 1D (ReLU, 32, 3)	CNN 1D (LeakyReLU, 32, 3)	
BatchNormalization / Maxpooling	BatchNormalization / Dropout	
CNN 1D (ReLU, 32, 3)	CNN 1D (LeakyReLU, 32, 3)	
BatchNormalization / Maxpooling	CNN 1D (LeakyReLU, 32, 2)	
CNN 1D (ReLU, 32, 2)		
BatchNormalization / Maxpooling		
Flatten()	Flatten()	
Dense (ReLU, 64)	Dense (1, 1)	
Dense (ReLU, 32)		
Dense (Tanh, 1)		
Output (d1,d2,d3,d4,d5,d6,F,t, condition)	Output (Critic's value)	

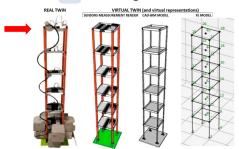
WGAN-GP: Gulrajani et all., 2017

Conditional WGAN-GP:

$$L_{\text{CWGAN-GP}} = \mathbb{E}_{\pi_g} \left[D\left(\tilde{x} | \, c \right) \right] - \mathbb{E}_{\pi_r} \left[D\left(x | \, c \right) \right] + \lambda \mathbb{E}_{\pi_g} \left[\left(\left| \left| \nabla_{\tilde{x}} D\left(\tilde{x} | \, c \right) \right| \right|_2 - 1 \right)^2 \right]$$

La condición (c):

- Garantiza el equilibrio de clases
- Proporciona conciencia del contexto



3. CONTRIBUCIONES AL DESAFIO DE DATOS Y ENTRENAMIENTO (I)

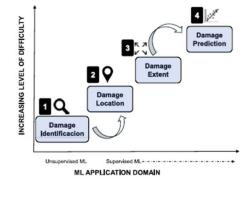
Modelos Predictivos: clasificadores y regresores basados en CNNs

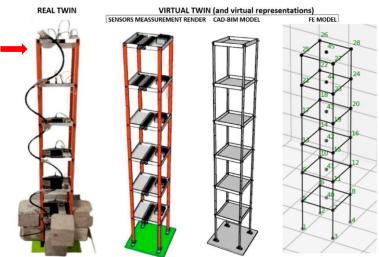
	1	2	3	4
	Level 1: Detection	Level 2: Localization	Level 3: Quantification	Level 4: Prediction
Algorithmic task:	Binary classification	Multiclass classification	Regression	Regression
Last activation				
function:	Sigmoid	Softmax		-
Inputs:	Monitored data	Monitored data	Monitored data	Monitored data
Outputs:	Binary label	Binary label	t	t
		per monitored point	(to calculate SDI)	(to calculate RUL)
Loss function:	Binary Cross Entropy	Categorical Cross Entropy	MSE	MSE

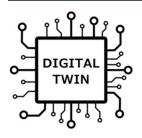
SDI: Structural Damage Index, RUL: Remaining Useful Life, MSE: Mean Squared Error

1 - 2	2	_	4
I - Z	3	_	4

Damage detection and location (Levels 1 and 2)	Prediction of damage extent and RUL (Levels 3 and 4)	
Input (d1,d2,d3,d4,d5,d6,F)	Input (d1,d2,d3,d4,d5,d6,F)	
CNN 1D (ReLU, 32, 3) - CNN 1D (ReLU, 128, 3)	CNN 1D (ReLU, 32, 3)	
CNN 1D (ReLU, 32, 3) - CNN 1D (ReLU, 64, 3)	CNN 1D (ReLU, 32, 3)	
CNN 1D (ReLU, 32, 2) -	CNN 1D (ReLU, 32, 3)	
Flatten ()	Flatten ()	
Dense(ReLU,64)	Dense(ReLU,64)	
Dense(ReLU,32)	Dense(ReLU,32)	
Dropout (0.3)		
Dense (Activation function)	Dense (-)	
Output (label - labels)	Output (t)	









Instituto Andaluz Interuniversitario en Data Science and Computational Intelligence





GRACIAS POR SU ATENCIÓN

¿ALGUNA PREGUNTA?

mmegia@ugr.es

https://github.com/mmmmaria/Digital-twin.git