



### Máster Título Propio Inteligencia Artificial en el Departamento Financiero

» Modalidad: online» Duración: 12 meses

» Titulación: TECH Global University

» Acreditación: 90 ECTS

» Horario: a tu ritmo» Exámenes: online

» Dirigido a: Graduados, Diplomados y Licenciados universitarios que hayan realizado previamente cualquiera de las titulaciones del campo de las Ciencias Sociales y Jurídicas, Administrativas y Empresariales, e Inteligencia Artificial

Acceso web: www.techtitute.com/escuela-de-negocios/master/master-inteligencia-artificial-departamento-financiero

# Índice

¿Por qué estudiar en TECH? Bienvenida ¿Por qué nuestro programa? Objetivos pág. 4 pág. 6 pág. 10 pág. 14 Estructura y contenido Metodología de estudio Competencias pág. 24 pág. 20 pág. 46 80 Dirección del curso Perfil de nuestros alumnos Impacto para tu carrera pág. 56 pág. 60 pág. 64

pág. 68

Titulación

Beneficios para tu empresa

pág. 72

# 01 **Bienvenida**

La Inteligencia Artificial (IA) está transformando profundamente el Departamento Financiero, optimizando procesos y mejorando la precisión en la toma de decisiones. Según un informe de Deloitte, el 84% de las empresas han integrado herramientas de IA para automatizar tareas repetitivas, como el procesamiento de facturas y la reconciliación bancaria, lo que ha reducido significativamente los errores humanos y acelerado los tiempos de procesamiento. En este contexto, TECH ofrece un innovador programa universitario, diseñado para dotar a los directores financieros con las herramientas necesarias para guiar eficazmente la transformación digital. Además, es importante señalar que el curso se realiza completamente en línea, brindando a los egresados la flexibilidad de organizar sus horarios de manera autónoma.









### tech 08 | ¿Por qué estudiar en TECH?

### **En TECH Global University**



### Innovación

La universidad ofrece un modelo de aprendizaje en línea que combina la última tecnología educativa con el máximo rigor pedagógico. Un método único con el mayor reconocimiento internacional que aportará las claves para que el alumno pueda desarrollarse en un mundo en constante cambio, donde la innovación debe ser la apuesta esencial de todo empresario.

"Caso de Éxito Microsoft Europa" por incorporar en los programas un novedoso sistema de multivídeo interactivo.



### Máxima exigencia

El criterio de admisión de TECH no es económico. No se necesita realizar una gran inversión para estudiar en esta universidad. Eso sí, para titularse en TECH, se podrán a prueba los límites de inteligencia y capacidad del alumno. El listón académico de esta institución es muy alto...

95%

de los alumnos de TECH finaliza sus estudios con éxito



### Networking

En TECH participan profesionales de todos los países del mundo, de tal manera que el alumno podrá crear una gran red de contactos útil para su futuro.

+100.000

+200

directivos capacitados cada año

nacionalidades distintas



### **Empowerment**

El alumno crecerá de la mano de las mejores empresas y de profesionales de gran prestigio e influencia. TECH ha desarrollado alianzas estratégicas y una valiosa red de contactos con los principales actores económicos de los 7 continentes.

+500

acuerdos de colaboración con las mejores empresas



### **Talento**

Este programa es una propuesta única para sacar a la luz el talento del estudiante en el ámbito empresarial. Una oportunidad con la que podrá dar a conocer sus inquietudes y su visión de negocio.

TECH ayuda al alumno a enseñar al mundo su talento al finalizar este programa.



### **Contexto Multicultural**

Estudiando en TECH el alumno podrá disfrutar de una experiencia única. Estudiará en un contexto multicultural. En un programa con visión global, gracias al cual podrá conocer la forma de trabajar en diferentes lugares del mundo, recopilando la información más novedosa y que mejor se adapta a su idea de negocio.

Los alumnos de TECH provienen de más de 200 nacionalidades.



# A

### Aprende con los mejores

El equipo docente de TECH explica en las aulas lo que le ha llevado al éxito en sus empresas, trabajando desde un contexto real, vivo y dinámico. Docentes que se implican al máximo para ofrecer una especialización de calidad que permita al alumno avanzar en su carrera y lograr destacar en el ámbito empresarial.

Profesores de 20 nacionalidades diferentes.



En TECH tendrás acceso a los análisis de casos más rigurosos y actualizados del panorama académico"

### ¿Por qué estudiar en TECH? | 09 tech

TECH busca la excelencia y, para ello, cuenta con una serie de características que hacen de esta una universidad única:



### **Análisis**

En TECH se explora el lado crítico del alumno, su capacidad de cuestionarse las cosas, sus competencias en resolución de problemas y sus habilidades interpersonales.



### Excelencia académica

En TECH se pone al alcance del alumno la mejor metodología de aprendizaje online. La universidad combina el método *Relearning* (metodología de aprendizaje de posgrado con mejor valoración internacional) con el Estudio de Caso. Tradición y vanguardia en un difícil equilibrio, y en el contexto del más exigente itinerario académico.



### Economía de escala

TECH es la universidad online más grande del mundo. Tiene un portfolio de más de 10.000 posgrados universitarios. Y en la nueva economía, **volumen + tecnología = precio disruptivo**. De esta manera, se asegura de que estudiar no resulte tan costoso como en otra universidad.





### tech 12 | ¿Por qué nuestro programa?

Este programa aportará multitud de ventajas laborales y personales, entre ellas las siguientes:



### Dar un impulso definitivo a la carrera del alumno

Estudiando en TECH el alumno podrá tomar las riendas de su futuro y desarrollar todo su potencial. Con la realización de este programa adquirirá las competencias necesarias para lograr un cambio positivo en su carrera en poco tiempo.

El 70% de los participantes de esta especialización logra un cambio positivo en su carrera en menos de 2 años.



# Desarrollar una visión estratégica y global de la empresa

TECH ofrece una profunda visión de dirección general para entender cómo afecta cada decisión a las distintas áreas funcionales de la empresa.

Nuestra visión global de la empresa mejorará tu visión estratégica.



### Consolidar al alumno en la alta gestión empresarial

Estudiar en TECH supone abrir las puertas de hacia panorama profesional de gran envergadura para que el alumno se posicione como directivo de alto nivel, con una amplia visión del entorno internacional.

Trabajarás más de 100 casos reales de alta dirección.



### Asumir nuevas responsabilidades

Durante el programa se muestran las últimas tendencias, avances y estrategias, para que el alumno pueda llevar a cabo su labor profesional en un entorno cambiante.

El 45% de los alumnos consigue ascender en su puesto de trabajo por promoción interna.



### Acceso a una potente red de contactos

TECH interrelaciona a sus alumnos para maximizar las oportunidades. Estudiantes con las mismas inquietudes y ganas de crecer. Así, se podrán compartir socios, clientes o proveedores.

Encontrarás una red de contactos imprescindible para tu desarrollo profesional.



# Desarrollar proyectos de empresa de una forma rigurosa

El alumno obtendrá una profunda visión estratégica que le ayudará a desarrollar su propio proyecto, teniendo en cuenta las diferentes áreas de la empresa.

El 20% de nuestros alumnos desarrolla su propia idea de negocio.



### Mejorar soft skills y habilidades directivas

TECH ayuda al estudiante a aplicar y desarrollar los conocimientos adquiridos y mejorar en sus habilidades interpersonales para ser un líder que marque la diferencia.

Mejora tus habilidades de comunicación y liderazgo y da un impulso a tu profesión.



### Formar parte de una comunidad exclusiva

El alumno formará parte de una comunidad de directivos de élite, grandes empresas, instituciones de renombre y profesores cualificados procedentes de las universidades más prestigiosas del mundo: la comunidad TECH Global University.

Te damos la oportunidad de especializarte con un equipo de profesores de reputación internacional.





### tech 16 | Objetivos

### TECH hace suyos los objetivos de sus alumnos

Trabajan conjuntamente para conseguirlos

El **Máster Título Propio en Inteligencia Artificial en el Departamento Financiero** capacitará al alumno para:



Analizar la evolución histórica de la Inteligencia Artificial



Analizar la importancia de tesauros, vocabularios y taxonomías en IA



Comprender el funcionamiento de redes neuronales en modelos de aprendizaje

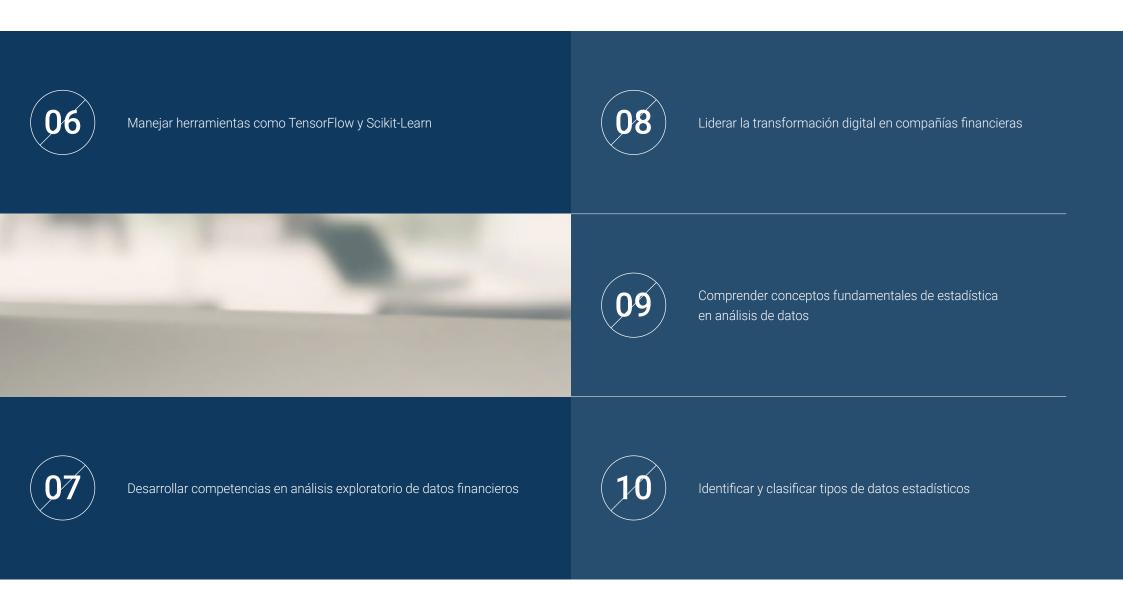


03

Estudiar principios y aplicaciones de algoritmos genéticos



Gestionar soluciones de automatización mediante IA





Analizar el ciclo de vida de los datos



Utilizar buenas prácticas en manejo y procesamiento de datos



Explorar el Datawarehouse y su diseño



13

Dominar fundamentos de ciencia de datos y técnicas de extracción



Aplicar técnicas de inferencia estadística en minería de datos



Realizar análisis exploratorio y preprocesamiento de datos



Explorar teoría de agentes y representación del conocimiento en sistemas inteligentes





Desarrollar habilidades en aprendizaje automático y minería de datos



Introducir estrategias de diseño y analizar la eficiencia de algoritmos



Dominar técnicas avanzadas de optimización financiera con OR-Tools







Obtener competencias avanzadas para integrar técnicas de la Inteligencia Artificial en la automatización y optimización de procesos financieros para guiar la toma de decisiones estratégicas



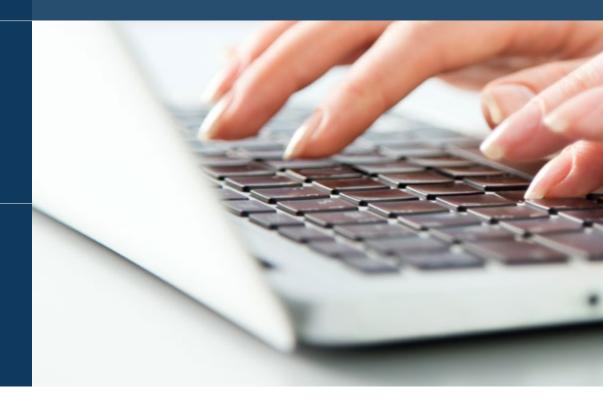
Asegurar que las soluciones de Inteligencia Artificial cumplan con las regulaciones vigentes, gestionando



Analizar grandes volúmenes de datos financieros utilizando algoritmos para generar predicciones, identificar tendencias y mitigar riesgos financieros



Diseñar e implementar sistemas de automatización de tareas rutinarias como la contabilidad, auditoría o gestión de riesgos

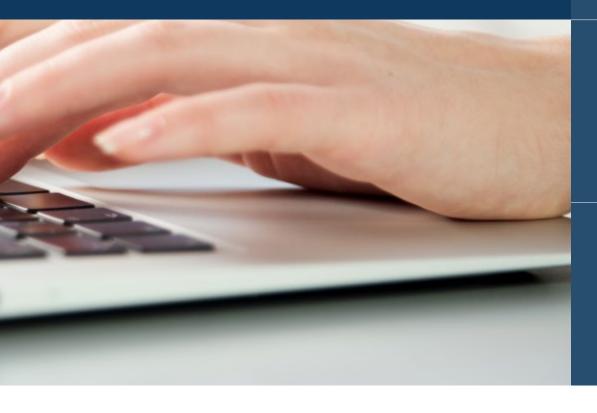




Entrenar modelos de *Machine Learning* como Redes Neuronales y algoritmos de clasificación para optimizar las inversiones significativamente



Crear sistemas basados en Inteligencia Artificial que identifiquen patrones inusuales en transacciones financieras con el objetivo de prevenir el fraude y otras actividades ilícitas en tiempo real





Aplicar técnicas de análisis predictivo financiero para prever flujos de caja, valorar activos y evaluar la viabilidad de proyectos de inversión



Integrar tecnologías emergentes de automatización para la óptima gestión de facturas





### tech 26 | Estructura y contenido

### Plan de estudios

El plan de estudios de este Máster Título
Propio ha sido diseñado para ofrecer
una capacitación integral en las últimas
tecnologías y metodologías que están
revolucionando el sector financiero. En un
primer bloque, se abordará la automatización
de procesos financieros mediante técnicas
avanzadas de IA. Esto incluirá el aprendizaje
de herramientas y sistemas que optimizan
la gestión de tareas repetitivas, como el
procesamiento de facturas y la conciliación
bancaria, permitiendo a los profesionales
mejorar la precisión y eficiencia en la
administración financiera.

Asimismo, el enfoque se centrará en la planificación estratégica y la toma de decisiones, capacitando a los empresarios para utilizar la IA en la creación de modelos predictivos y estrategias financieras avanzadas. Además, podrán aplicar técnicas de análisis y simulación para formular decisiones basadas en datos precisos, lo cual es crucial para adaptarse a un entorno económico dinámico y competitivo. También desarrollarán una visión estratégica más robusta y basada en información cuantitativa.

Finalmente, se analizarán técnicas avanzadas de optimización financiera y análisis de datos, familiarizándose con herramientas como OR-Tools para la optimización de carteras, así como técnicas avanzadas para la visualización y análisis de datos financieros, con Plotly y Google Data Studio. A su vez, se abordarán métodos avanzados para la gestión de riesgos financieros a través de modelos de IA desarrollados con TensorFlow y Scikitlearn, garantizando que los expertos estén preparados para enfrentar los retos financieros modernos con soluciones innovadoras y basadas en datos.

De este modo, TECH ha desarrollado un completo programa universitario en modalidad completamente online, permitiendo a los egresados acceder a los materiales didácticos desde cualquier dispositivo con conexión a Internet. Esto elimina la necesidad de desplazamientos a un centro físico y la adaptación a horarios fijos. Adicionalmente, incorpora la innovadora metodología *Relearning*, que se basa en la repetición de conceptos clave para asegurar una comprensión óptima del contenido.

Este Máster Título Propio se desarrolla a lo largo de 12 meses y se divide en 20 módulos:

| Módulo 1  | Fundamentos de la Inteligencia Artificial                        |
|-----------|--|
| Módulo 2  | Tipos y Ciclo de Vida del Dato                                   |
| Módulo 3  | El dato en la Inteligencia Artificial                            |
| Módulo 4  | Minería de Datos. Selección, preprocesamiento y transformación   |
| Módulo 5  | Algoritmia y complejidad en Inteligencia Artificial              |
| Módulo 6  | Sistemas inteligentes  |
| Módulo 7  | Aprendizaje automático y minería de datos                        |
| Módulo 8  | Las redes neuronales, base de Deep Learning                      |
| Módulo 9  | Entrenamiento de redes neuronales profundas                      |
| Módulo 10 | Personalización de Modelos y entrenamiento con <i>TensorFlow</i> |

| Módulo 11 | Deep Computer Vision con Redes Neuronales Convolucionales                                       |
|-----------|---|
| Módulo 12 | Procesamiento del lenguaje natural (NLP) con Redes Naturales<br>Recurrentes (RNN) y Atención    |
| Módulo 13 | Autoencoders, GANs, y Modelos de Difusión   |
| Módulo 14 | Computación bioinspirada  |
| Módulo 15 | Inteligencia Artificial: estrategias y aplicaciones   |
| Módulo 16 | Automatización de procesos del Departamento Financiero con Inteligencia Artificial              |
| Módulo 17 | Planificación estratégica y toma de decisiones con Inteligencia<br>Artificial                   |
| Módulo 18 | Técnicas avanzadas de optimización financiera con OR-Tools                                      |
| Módulo 19 | Análisis y visualización de datos financieros con Plotly y Google<br>Data Studio                |
| Módulo 20 | Inteligencia Artificial para la gestión de riesgos financieros<br>con TensorFlow y Scikit-learn |
|           |   |

### ¿Dónde, cuándo y cómo se imparte?

TECH ofrece la posibilidad de desarrollar este Máster Título Propio en Inteligencia Artificial en el Departamento Financiero de manera totalmente online. Durante los 12 meses que dura la especialización, el alumno podrá acceder a todos los contenidos de este programa en cualquier momento, lo que le permitirá autogestionar su tiempo de estudio.

Una experiencia educativa única, clave y decisiva para impulsar tu desarrollo profesional y dar el salto definitivo.

## tech 28 | Estructura y contenido

| Mód  | <b>ulo 1.</b> Fundamentos de la Inteligencia A  | rtificia                           | I  |  |  |  |  |
|--|---|------------------------------------|--|--|--|--|--|
| 1.1.<br>1.1.1.<br>1.1.2.<br>1.1.3.<br>1.1.4.           | Historia de la Inteligencia artificial<br>¿Cuándo se empieza a hablar de inteligencia<br>artificial?<br>Referentes en el cine<br>Importancia de la inteligencia artificial<br>Tecnologías que habilitan y dan soporte a la<br>inteligencia artificial | 1.2.<br>1.2.1.<br>1.2.2.<br>1.2.3. | La Inteligencia Artificial en juegos<br>Teoría de Juegos<br><i>Minimax</i> y poda Alfa-Beta<br>Simulación: Monte Carlo   | 1.3.<br>1.3.1.<br>1.3.2.<br>1.3.3.<br>1.3.4.<br>1.3.5. | Redes de neuronas  Fundamentos biológicos  Modelo computacional  Redes de neuronas supervisadas y no supervisadas  Perceptrón simple  Perceptrón multicapa | 1.4.<br>1.4.1.<br>1.4.2.<br>1.4.3.<br>1.4.4.<br>1.4.5.<br>1.4.6. | Codificación de problemas<br>Generación de la población inicial<br>Algoritmo principal y operadores genéticos  |
| 1.5.<br>1.5.1.<br>1.5.2.<br>1.5.3.<br>1.5.4.<br>1.5.5. | Tesauros, vocabularios, taxonomías Vocabularios Taxonomías Tesauros Ontologías Representación del conocimiento: web semántica   | <b>1.6.</b> 1.6.1. 1.6.2. 1.6.3.   | Web semántica Especificaciones: RDF, RDFS y OWL Inferencia/razonamiento Linked Data  | <b>1.7.</b><br>1.7.1.<br>1.7.1.                        | Sistemas expertos y DSS Sistemas expertos Sistemas de soporte a la decisión  | 1.8.3.   | Chatbots y Asistentes Virtuales Tipos de asistentes: asistentes por voz y por texto Partes fundamentales para el desarrollo de un asistente: Intents, entidades y flujo de diálogo Integraciones: web, Slack, Whatsapp, Facebook Herramientas de desarrollo de asistentes: Dialog Flow, Watson Assistant |
| 1.9.   | Estrategia de implantación de IA  | 1.10.1<br>1.10.2<br>1.10.3         | Futuro de la inteligencia artificial  Entendemos cómo detectar emociones mediante algoritmos  Creación de una personalidad: lenguaje, expresiones y contenido  Tendencias de la inteligencia artificial  Reflexiones |  |  |  |  |

| .1. La Estadística  | 2.2. Tipos de datos estadísticos   | 2.3. Ciclo de vida de los datos   | 2.4. Etapas iniciales del ciclo   |
|---|--|---|---|
| <ul> <li>1.1. Estadística: estadística descriptiva, estadística inferencias</li> <li>1.2. Población, muestra, individuo</li> <li>1.3. Variables: definición, escalas de medida</li> </ul> | <ul> <li>2.2.1. Según tipo 2.2.1.1. Cuantitativos: datos continuos y datos discretos 2.2.1.2. Cualitativos: datos binomiales, datos nominales y datos ordinales</li> <li>2.2.2. Según su forma 2.2.2.1. Numérico 2.2.2.2. Texto 2.2.2.3. Lógico</li> <li>2.2.3. Según su fuente 2.2.3.1. Primarios 2.2.3.2. Secundarios</li> </ul> | 2.3.1. Etapas del ciclo<br>2.3.2. Hitos del ciclo<br>2.3.2. Principios FAIR   | <ul> <li>2.4.1. Definición de metas</li> <li>2.4.2. Determinación de recursos necesarios</li> <li>2.4.3. Diagrama de Gantt</li> <li>2.4.4. Estructura de los datos</li> </ul> |
| <ul><li>5. Recolección de datos</li><li>5.1. Metodología de recolección</li><li>5.2. Herramientas de recolección</li><li>5.3. Canales de recolección</li></ul>                            | <ul><li>2.6. Limpieza del dato</li><li>2.6.1. Fases de la limpieza de datos</li><li>2.6.2. Calidad del dato</li><li>2.6.3. Manipulación de datos (con R)</li></ul>   | <ul> <li>2.7. Análisis de datos, interpretación y valoración de resultados</li> <li>2.7.1. Medidas estadísticas</li> <li>2.7.2. Índices de relación</li> <li>2.7.3. Minería de datos</li> </ul> | <ul> <li>2.8. Almacén del dato (<i>Datawarehouse</i></li> <li>2.8.1. Elementos que lo integran</li> <li>2.8.2. Diseño</li> <li>2.8.3. Aspectos a considerar</li> </ul>        |
| 9. Disponibilidad del dato  | 2.10. Aspectos Normativos  |   |   |
| 9.1. Acceso<br>9.2. Utilidad<br>9.3. Seguridad  | 2.10.1. Ley de protección de datos<br>2.10.2. Buenas prácticas<br>2.10.3. Otros aspectos normativos  |   |   |

#### mediante visualización 3.1.1. La ciencia de datos 3.2.1. Datos, información y conocimiento 3.3.1. Análisis de Datos 3.1.2. Herramientas avanzadas para el científico de 3.2.2. Tipos de datos 3.3.2. Tipos de análisis 3.4.1. La visualización como herramienta de 3.2.3. Fuentes de datos 3.3.3. Extracción de Información de un Dataset datos análisis 3.4.2. Métodos de visualización 3.4.3. Visualización de un conjunto de datos 3.8. Modelos no supervisados 3.5. Calidad de los datos 3.6. Dataset 3.7. Desbalanceo 3.5.1. Datos de calidad 3.6.1. Enriquecimiento del Dataset 3.7.1. Desbalanceo de clases 3.8.1. Modelo no supervisado 3.6.2. La maldición de la dimensionalidad 3.5.2. Limpieza de datos 3.7.2. Técnicas de mitigación del desbalanceo 3.5.3. Preprocesamiento básico de datos 3.6.3. Modificación de nuestro conjunto de datos 3.7.3. Balanceo de un Dataset 3.8.3. Clasificación con modelos no supervisados

### 3.9. Modelos supervisados

- 3.9.1. Modelo supervisado
- 3.9.2. Métodos
- 3.9.3. Clasificación con modelos supervisados

### 3.10. Herramientas y buenas prácticas

- 3.10.1. Buenas prácticas para un científico de datos
- 3.10.2. El mejor modelo
- 3.10.3. Herramientas útiles

# tech 30 | Estructura y contenido

| <b>Módulo 4.</b> Minería de Datos. Selección, preprocesamiento y transformación |   |                            |  |                            |   |        |   |
|---|---|----------------------------|--|----------------------------|---|--------|---|
| 4.1.  | La inferencia estadística   | 4.2.                       | Análisis exploratorio  | 4.3.                       | Preparación de datos  | 4.4.   | Los valores perdidos  |
| 4.1.1.<br>4.1.2.  | Estadística descriptiva vs Inferencia<br>estadística<br>Procedimientos paramétricos | 4.2.1.<br>4.2.2.<br>4.2.3. | Análisis descriptivo<br>Visualización<br>Preparación de datos          | 4.3.1.<br>4.3.2.<br>4.3.3. |   | 4.4.2. | Tratamiento de valores perdidos<br>Métodos de imputación de máxima<br>verosimilitud |
| 4.1.3.  | Procedimientos no paramétricos  |                            |  |                            |   | 4.4.3. | Imputación de valores perdidos usando aprendizaje automático                        |
| 4.5.  | El ruido en los datos   | 4.6.                       | La maldición de la dimensionalidad                                     | 4.7.                       | De atributos continuos a discretos                            | 4.8.   | Los datos   |
| 4.5.1.<br>4.5.2.<br>4.5.3.  |   | 4.6.1.<br>4.6.2.<br>4.6.3. | Oversampling<br>Undersampling<br>Reducción de datos multidimensionales | 4.7.1.<br>4.7.2.           | Datos continuos versus discretos<br>Proceso de discretización |        | Selección de datos<br>Perspectivas y criterios de selección<br>Métodos de selección |
| 4.9.  | Selección de instancias   | 4.10.                      | Preprocesamiento de datos en   |                            |   |        |   |
| 4.9.1.<br>4.9.2.<br>4.9.3.  | · · · · · · · · · · · · · · · · · · ·   |                            | entornos <i>Big Data</i>   |                            |   |        |   |

| Móc                                     | <b>dulo 5.</b> Algoritmia y complejidad en Int                              | eligencia   | a Artificial  |   |  |  |   |
|---|---|---|---|---|--|--|---|
| <b>5.1.</b> 5.1.1. 5.1.2. 5.1.3.        | . Divide y conquista  | 5.2.1. 5.2.2. 5.2.3. 5.2.4. 5.2.5. 5.2.6. 5.2.7. 5.2.8. | Eficiencia y análisis de los algoritmos  Medidas de eficiencia Medir el tamaño de la entrada Medir el tiempo de ejecución Caso peor, mejor y medio  Notación asintónica Criterios de Análisis matemático de algoritmos no recursivos Análisis matemático de algoritmos recursivos Análisis empírico de algoritmos | <b>5.3.</b> 5.3.1. 5.3.2. 5.3.3. 5.3.4. 5.3.5. 5.3.6. | Algoritmos de ordenación Concepto de ordenación Ordenación de la burbuja Ordenación por selección Ordenación por inserción Ordenación por mezcla (Merge_Sort) Ordenación rápida (Quick_Sort) | <b>5.4.</b><br>5.4.1.<br>5.4.2.<br>5.4.3.<br>5.4.4<br>5.4.5. | Concepto de árbol<br>Árboles binarios<br>Recorridos de árbol<br>Representar expresiones<br>Árboles binarios ordenados |
| <b>5.5.</b> 5.5.1. 5.5.2. 5.5.3.        | Algoritmos con Heaps Los Heaps El algoritmo Heapsort Las colas de prioridad | <b>5.6.</b> 5.6.1. 5.6.2. 5.6.3. 5.6.4.                 | Algoritmos con grafos Representación Recorrido en anchura Recorrido en profundidad Ordenación topológica  | <b>5.7.</b> 5.7.1. 5.7.2. 5.7.3. 5.7.4. 5.7.5.        | Algoritmos Greedy La estrategia Greedy Elementos de la estrategia Greedy Cambio de monedas Problema del viajante Problema de la mochila  | <b>5.8.</b> 5.8.1. 5.8.2. 5.8.3.                             | 9   |
| <b>5.9.</b> 5.9.1. 5.9.2. 5.9.3. 5.9.4. | . El algoritmo de Kruskal   | 5.10.1  | Backtracking El Backtracking . Técnicas alternativas  |   |  |  |   |

## **tech** 32 | Estructura y contenido

| Móc  | lulo 6. Sistemas inteligentes  |  |  |  |  |                           |  |
|--|--|--|--|--|--|---------------------------|--|
| <b>6.1.</b> 6.1.1. 6.1.2. 6.1.3. 6.1.4.                            | Teoría de agentes<br>Historia del concepto<br>Definición de agente<br>Agentes en Inteligencia Artificial<br>Agentes en ingeniería de Software  | <b>6.2.</b> 6.2.1. 6.2.2. 6.2.3. 6.2.4. 6.2.5. | Arquitecturas de agentes El proceso de razonamiento de un agente Agentes reactivos Agentes deductivos Agentes híbridos Comparativa   | <b>6.3.</b> 6.3.1. 6.3.2. 6.3.3. 6.3.4. 6.3.5. | Información y conocimiento Distinción entre datos, información y conocimiento Evaluación de la calidad de los datos Métodos de captura de datos Métodos de adquisición de información Métodos de adquisición de conocimiento   | 6.4.2.                    | Representación del conocimiento  La importancia de la representación del conocimiento  Definición de representación del conocimiento a través de sus roles  Características de una representación del conocimiento |
| <b>6.5.</b> 6.5.1. 6.5.2. 6.5.3. 6.5.4.                            | Ontologías Introducción a los metadatos Concepto filosófico de ontología Concepto informático de ontología Ontologías de dominio y ontologías de nivel superior ¿Cómo construir una ontología? |  | Lenguajes para ontologías y<br>Software para la creación de<br>ontologías<br>Tripletas RDF, Turtle y N<br>RDF Schema<br>OWL  | 6.6.4.<br>6.6.5.<br>6.6.6.                     | SPARQL<br>Introducción a las diferentes herramientas<br>para la creación de ontologías<br>Instalación y uso de Protégé   | <b>6.7.</b> 6.7.1. 6.7.2. | La web semántica<br>El estado actual y futuro de la web semántica<br>Aplicaciones de la web semántica  |
| 6.8.1.<br>6.8.2.<br>6.8.3.<br>6.8.4.<br>6.8.5.<br>6.8.6.<br>6.8.7. | Otros modelos de representación<br>del conocimiento<br>Vocabularios<br>Visión global<br>Taxonomías<br>Tesauros<br>Folksonomías<br>Comparativa<br>Mapas mentales                                | 6.9.1.<br>6.9.2.<br>6.9.3.<br>6.9.4.<br>6.9.5. | Evaluación e integración de representaciones del conocimiento Lógica de orden cero Lógica de primer orden Lógica descriptiva Relación entre diferentes tipos de lógica Prolog: programación basada en lógica de primer orden | 6.10.1<br>6.10.2<br>6.10.3<br>6.10.4<br>6.10.5 | Razonadores semánticos, sistemas basados en conocimiento y Sistemas Expertos  Concepto de razonador  Aplicaciones de un razonador  Sistemas basados en el conocimiento  MYCIN, historia de los Sistemas Expertos  Elementos y Arquitectura de Sistemas Expertos  Creación de Sistemas Expertos |                           |  |

| Móc                                       | <b>dulo 7.</b> Aprendizaje automático y minerí   | a de da  | atos  |  |   |                                    |  |
|---|--|--|---|--|---|------------------------------------|--|
| 7.1.2. 7.1.3. 7.1.4. 7.1.5. 7.1.6. 7.1.7. | descubrimiento del conocimiento y conceptos básicos de aprendizaje automático  Conceptos clave de los procesos de descubrimiento del conocimiento Perspectiva histórica de los procesos de descubrimiento del conocimiento Etapas de los procesos de descubrimiento del conocimiento Técnicas utilizadas en los procesos de descubrimiento del conocimiento Características de los buenos modelos de aprendizaje automático Tipos de información de aprendizaje automático | 7.2.1.<br>7.2.2.<br>7.2.3.<br>7.2.4.<br>7.2.5. | Tratamiento de datos en el flujo de análisis de datos Tipos de datos Transformaciones de datos Visualización y exploración de variables continuas  Visualización y exploración de variables categóricas Medidas de correlación Representaciones gráficas más habituales | <b>7.3.</b> 7.3.1. 7.3.2. 7.3.3. 7.3.4.        | Árboles de decisión Algoritmo ID Algoritmo C Sobreentrenamiento y poda Análisis de resultados                                     | 7.4.3.                             |  |
| <b>7.5.</b> 7.5.1. 7.5.2. 7.5.3.          |  | <b>7.6.</b> 7.6.1. 7.6.2. 7.6.3. 7.6.4.        | Redes de neuronas simples   | 7.7. N<br>7.7.1.<br>7.7.2.<br>7.7.3.<br>7.7.4. | Métodos bayesianos<br>Conceptos básicos de probabilidad<br>Teorema de Bayes<br>Naive Bayes<br>Introducción a las redes bayesianas | 7.8.1. 7.8.2. 7.8.3. 7.8.4. 7.8.5. | Regresión lineal múltiple<br>Regresión logística |
| 7.9.5.                                    | Métodos probabilistas<br>Algoritmo EM  | 7.10.1<br>7.10.2<br>7.10.3                     | Minería de textos y procesamiento de lenguaje natural (NLP)  1. Conceptos básicos 2. Creación del corpus 3. Análisis descriptivo 4. Introducción al análisis de sentimientos  |  |   |                                    |  |

## **tech** 34 | Estructura y contenido

aprendizaje 9.9.2. Extracción de características 9.9.3. Aprendizaje profundo

| <b>Módulo 8.</b> Las redes neuronales, base de  | Deep Learning  |  |   |
|---|--|--|---|
| <ul> <li>8.1. Aprendizaje Profundo</li> <li>8.1.1. Tipos de aprendizaje profundo</li> <li>8.1.2. Aplicaciones del aprendizaje profundo</li> <li>8.1.3. Ventajas y desventajas del aprendizaje profundo</li> </ul>     | <ul><li>8.2. Operaciones</li><li>8.2.1. Suma</li><li>8.2.2. Producto</li><li>8.2.3. Traslado</li></ul>   | <ul><li>8.3. Capas</li><li>8.3.1. Capa de entrada</li><li>8.3.2. Capa oculta</li><li>8.3.3. Capa de salida</li></ul>   | <ul><li>8.4. Unión de Capas y Operaciones</li><li>8.4.1. Diseño de arquitecturas</li><li>8.4.2. Conexión entre capas</li><li>8.4.3. Propagación hacia adelante</li></ul>  |
| <ul> <li>8.5. Construcción de la primera red neuronal</li> <li>8.5.1. Diseño de la red</li> <li>8.5.2. Establecer los pesos</li> <li>8.5.3. Entrenamiento de la red</li> </ul>  | <ul> <li>8.6. Entrenador y Optimizador</li> <li>8.6.1. Selección del optimizador</li> <li>8.6.2. Establecimiento de una función de pérdida</li> <li>8.6.3. Establecimiento de una métrica</li> </ul>                   | <ul> <li>8.7. Aplicación de los Principios de las Redes Neuronales</li> <li>8.7.1. Funciones de activación</li> <li>8.7.2. Propagación hacia atrás</li> <li>8.7.3. Ajuste de los parámetros</li> </ul> | <ul> <li>8.8 De las neuronas biológicas a las artificiales</li> <li>8.8.1. Funcionamiento de una neurona biológica</li> <li>8.8.2. Transferencia de conocimiento a las neuronas artificiales</li> <li>8.8.3. Establecer relaciones entre ambas</li> </ul> |
| <ul> <li>8.9. Implementación de MLP (Perceptrón multicapa) con Keras</li> <li>8.9.1. Definición de la estructura de la red</li> <li>8.9.2. Compilación del modelo</li> <li>8.9.3. Entrenamiento del modelo</li> </ul> | <ul> <li>8.10. Hiperparámetros de Fine tuning de Redes Neuronales</li> <li>8.10.1. Selección de la función de activación</li> <li>8.10.2. Establecer el Learning rate</li> <li>8.10. 3. Ajuste de los pesos</li> </ul> |  |   |
| <b>Módulo 9.</b> Entrenamiento de redes neuro   | onales profundas   |  |   |
| <ul> <li>9.1. Problemas de Gradientes</li> <li>9.1.1. Técnicas de optimización de gradiente</li> <li>9.1.2. Gradientes Estocásticos</li> <li>9.1.3. Técnicas de inicialización de pesos</li> </ul>                    | <ul> <li>9.2. Reutilización de capas preentrenadas</li> <li>9.2.1. Entrenamiento de transferencia de aprendizaje</li> <li>9.2.2. Extracción de características</li> <li>9.2.3. Aprendizaje profundo</li> </ul>         | <ul> <li>9.3. Optimizadores</li> <li>9.3.1. Optimizadores de descenso de gradiente estocástico</li> <li>9.3.2. Optimizadores Adam y RMSprop</li> <li>9.3.3. Optimizadores de momento</li> </ul>        | <ul> <li>9.4. Programación de la tasa de aprendizaje</li> <li>9.4.1. Control de tasa de aprendizaje automático</li> <li>9.4.2. Ciclos de aprendizaje</li> <li>9.4.3. Términos de suavizado</li> </ul>   |
| <ul><li>9.5. Sobreajuste</li><li>9.5.1. Validación cruzada</li><li>9.5.2. Regularización</li><li>9.5.3. Métricas de evaluación</li></ul>  | <ul> <li>9.6. Directrices Prácticas</li> <li>9.6.1. Diseño de modelos</li> <li>9.6.2. Selección de métricas y parámetros de evaluación</li> <li>9.6.3. Pruebas de hipótesis</li> </ul>                                 | <ul> <li>9.7. Transfer Learning</li> <li>9.7.1. Entrenamiento de transferencia de aprendizaje</li> <li>9.7.2. Extracción de características</li> <li>9.7.3. Aprendizaje profundo</li> </ul>            | <ul><li>9.8. Data Augmentation</li><li>9.8.1. Transformaciones de imagen</li><li>9.8.2. Generación de datos sintéticos</li><li>9.8.3. Transformación de texto</li></ul>   |
| <ul> <li>9.9. Aplicación Práctica de <i>Transfer Learning</i></li> <li>9.9.1. Entrenamiento de transferencia de aprendizaie</li> </ul>  | 9.10. Regularización 9.10.1. L y L 9.10.2. Regularización por máxima entropía 9.10.3. Dropout  |  |   |

### Módulo 10. Personalización de Modelos y entrenamiento con TensorFlow

#### 10.1. TensorFlow

- 10.1.1. Uso de la biblioteca *TensorFlow*
- 10.1.2. Entrenamiento de modelos con *TensorFlow*
- 10.1.3. Operaciones con gráficos en TensorFlow

#### 10.2. TensorFlow y NumPy

- 10.2.1. Entorno computacional NumPy para TensorFlow
- 10.2.2. Utilización de los arrays NumPy con TensorFlow
- 10.2.3. Operaciones NumPy para los gráficos de TensorFlow

### 10.3. Personalización de modelos y algoritmos de entrenamiento

- 10.3.1. Construcción de modelos personalizados con TensorFlow
- 10.3.2. Gestión de parámetros de entrenamiento
- 10.3.3. Utilización de técnicas de optimización para el entrenamiento

### 10.4. Funciones y gráficos de TensorFlow

- 10.4.1. Funciones con TensorFlow
- 10.4.2. Utilización de gráficos para el entrenamiento de modelos
- 10.4.3. Optimización de gráficos con operaciones de TensorFlow

10.8. Capas de preprocesamiento de

#### 10.5. Carga y preprocesamiento de datos con TensorFlow

- 10.5.1. Carga de conjuntos de datos con *TensorFlow*
- 10.5.2. Preprocesamiento de datos con TensorFlow
- 10.5.3. Utilización de herramientas de *TensorFlow* para la manipulación de datos

#### 10.6. La API tfdata

- 10.6.1. Utilización de la API tfdata para el procesamiento de datos
- 10.6.2. Construcción de flujos de datos con tfdata
- 10.6.3. Uso de la API tfdata para el entrenamiento de modelos

#### 10.7. El formato TFRecord

10.7.1. Utilización de la API TFRecord para la serialización de datos

entrenamiento de modelos

- 10.7.2. Carga de archivos TFRecord con TensorFlow 10.7.3. Utilización de archivos TFRecord para el
- Keras 10.8.1. Utilización de la API de preprocesamiento de
  - 10.8.2. Construcción de pipelined de preprocesamiento con Keras
  - 10.8.3. Uso de la API de preprocesamiento de Keras para el entrenamiento de modelos

#### 10.9. El proyecto TensorFlow Datasets

- 10.9.1. Utilización de TensorFlow Datasets para la carga de datos
- 10.9.2. Preprocesamiento de datos con TensorFlow Datasets
- 10.9.3. Uso de TensorFlow Datasets para el entrenamiento de modelos

### 10.10. Construcción de una Aplicación de Deep Learning con TensorFlow

- 10.10.1. Aplicación Práctica
- 10.10.2. Construcción de una aplicación de Deep Learning con TensorFlow
- 10.10.3. Entrenamiento de un modelo con TensorFlow
- 10.10.4. Utilización de la aplicación para la predicción de resultados

# tech 36 | Estructura y contenido

| Módulo 11. Deep Computer Vision con Redes Neuronales Convolucionales   |   |   |   |  |  |  |  |  |
|--|---|---|---|--|--|--|--|--|
| 11.1. La Arquitectura Visual Cortex 11.1.1. Funciones de la corteza visual 11.1.2. Teorías de la visión computacional 11.1.3. Modelos de procesamiento de imágenes   | <ul><li>11.2. Capas convolucionales</li><li>11.2.1 Reutilización de pesos en la convolución</li><li>11.2.2. Convolución D</li><li>11.2.3. Funciones de activación</li></ul>   | 11.3. Capas de agrupación e<br>implementación de capas de<br>agrupación con Keras<br>11.3.1. Pooling y Striding<br>11.3.2. Flattening<br>11.3.3. Tipos de Pooling   | 11.4. Arquitecturas CNN 11.4.1. Arquitectura VGG 11.4.2. Arquitectura AlexNet 11.4.3. Arquitectura ResNet   |  |  |  |  |  |
| <ul> <li>11.5. Implementación de una CNN ResNet- usando Keras</li> <li>11.5.1. Inicialización de pesos</li> <li>11.5.2. Definición de la capa de entrada</li> <li>11.5.3. Definición de la salida</li> </ul>                       | <ul> <li>11.6. Uso de modelos preentrenados de Keras</li> <li>11.6.1. Características de los modelos preentrenados</li> <li>11.6.2. Usos de los modelos preentrenados</li> <li>11.6.3. Ventajas de los modelos preentrenados</li> </ul> | <ul> <li>11.7. Modelos preentrenados para el aprendizaje por transferencia</li> <li>11.7.1. El Aprendizaje por transferencia</li> <li>11.7.2. Proceso de aprendizaje por transferencia</li> <li>11.7.3. Ventajas del aprendizaje por transferencia</li> </ul> | <ul> <li>11.8. Clasificación y Localización en Deep Computer Vision</li> <li>11.8.1. Clasificación de imágenes</li> <li>11.8.2. Localización de objetos en imágenes</li> <li>11.8.3 Detección de objetos</li> </ul> |  |  |  |  |  |
| <ul> <li>11.9. Detección de objetos y seguimiento de objetos</li> <li>11.9.1. Métodos de detección de objetos</li> <li>11.9.2. Algoritmos de seguimiento de objetos</li> <li>11.9.3. Técnicas de rastreo y localización</li> </ul> | <ul> <li>11.10. Segmentación semántica</li> <li>11.10.1. Aprendizaje profundo para segmentación semántica</li> <li>11.10.1. Detección de bordes</li> <li>11.10.1. Métodos de segmentación basados en reglas</li> </ul>                  |   |   |  |  |  |  |  |

#### Módulo 12. Procesamiento del lenguaje natural (NLP) con Redes Naturales Recurrentes (RNN) y Atención

#### 12.1. Generación de texto utilizando RNN

- 12.1.1. Entrenamiento de una RNN para generación de texto
- 12.1.2. Generación de lenguaje natural con RNN
- 12.1.3. Aplicaciones de generación de texto con RNN

### 12.2. Creación del conjunto de datos de entrenamiento

- 12.2.1. Preparación de los datos para el entrenamiento de una RNN
- 12.2.2. Almacenamiento del conjunto de datos de entrenamiento
- 12.2.3. Limpieza y transformación de los datos
- 12.2.4. Análisis de Sentimiento

### 12.3. Clasificación de opiniones con RNN

- 12.3.1. Detección de temas en los comentarios
- 12.3.2. Análisis de sentimiento con algoritmos de aprendizaje profundo

# 12.4. Red de codificador-decodificador para la traducción automática neuronal

- 12.4.1. Entrenamiento de una RNN para la traducción automática
- 12.4.2. Uso de una red encoder-decoder para la traducción automática
- 12.4.3. Mejora de la precisión de la traducción automática con RNN

#### 12.5. Mecanismos de atención

- 12.5.1. Aplicación de mecanismos de atención en RNN
- 12.5.2. Uso de mecanismos de atención para mejorar la precisión de los modelos
- 12.5.3. Ventajas de los mecanismos de atención en las redes neuronales

#### 12.6. Modelos Transformers

- 12.6.1. Uso de los modelos *Transformers* para procesamiento de lenguaje natural
- 12.6.2. Aplicación de los modelos *Transformers* para visión
- 12.6.3. Ventajas de los modelos *Transformers*

#### 12.7. Transformers para visión

- 12.7.1. Uso de los modelos *Transformers* para visión
- 12.7.2. Preprocesamiento de los datos de imagen
- 12.7.3. Entrenamiento de un modelo *Transformers* para visión

### 12.8. Librería de Transformers de Hugging Face

- 12.8.1. Uso de la librería de *Transformers* de *Hugging* Face
- 12.8.2. Aplicación de la librería de *Transformers* de *Hugging Face*
- 12.8.3. Ventajas de la librería de *Transformers* de *Hugging Face*

### 12.9. Otras Librerías de *Transformers*. Comparativa

- 12.9.1. Comparación entre las distintas librerías de *Transformers*
- 12.9.2. Uso de las demás librerías de Transformers
- 12.9.3. Ventajas de las demás librerías de *Transformers*

#### 12.10. Desarrollo de una Aplicación de NLP con RNN y Atención. Aplicación Práctica

- 12.10.1. Desarrollo de una aplicación de procesamiento de lenguaje natural con RNN y atención
- 12.10.2. Uso de RNN, mecanismos de atención y modelos Transformers en la aplicación
- 12.10.3. Evaluación de la aplicación práctica

# tech 38 | Estructura y contenido

| <b>Módulo 13</b> . Autoencoders, GANs, y Model   | os de Difusión   |  |   |
|--|--|--|---|
| <ul> <li>13.1. Representaciones de datos eficientes</li> <li>13.1.1. Reducción de dimensionalidad</li> <li>13.1.2. Aprendizaje profundo</li> <li>13.1.3. Representaciones compactas</li> </ul>   | <ul> <li>13.2. Realización de PCA con un codificador automático lineal incompleto</li> <li>13.2.1. Proceso de entrenamiento</li> <li>13.2.2. Implementación en Python</li> <li>13.2.3. Utilización de datos de prueba</li> </ul>   | <ul> <li>13.3. Codificadores automáticos apilados</li> <li>13.3.1. Redes neuronales profundas</li> <li>13.3.2. Construcción de arquitecturas de codificación</li> <li>13.3.3. Uso de la regularización</li> </ul>  | 13.4. Autocodificadores convolucionales 13.4.1. Diseño de modelos convolucionales 13.4.2. Entrenamiento de modelos convolucionales 13.4.3. Evaluación de los resultados   |
| <ul> <li>13.5. Eliminación de ruido de codificadores automáticos</li> <li>13.5.1. Aplicación de filtros</li> <li>13.5.2. Diseño de modelos de codificación</li> <li>13.5.3. Uso de técnicas de regularización</li> </ul>                   | <ul> <li>13.6. Codificadores automáticos dispersos</li> <li>13.6.1. Incrementar la eficiencia de la codificación 13.6.2. Minimizando el número de parámetros 13.6.3. Utilización de técnicas de regularización</li> </ul>          | <ul> <li>13.7. Codificadores automáticos variacionales</li> <li>13.7.1. Utilización de optimización variacional 13.7.2. Aprendizaje profundo no supervisado 13.7.3. Representaciones latentes profundas</li> </ul> | <ul> <li>13.8. Generación de imágenes MNIST de moda</li> <li>13.8.1. Reconocimiento de patrones</li> <li>13.8.2. Generación de imágenes</li> <li>13.8.3. Entrenamiento de redes neuronales profundas</li> </ul> |
| <ul> <li>13.9. Redes adversarias generativas y modelos de difusión</li> <li>13.9.1. Generación de contenido a partir de imágenes</li> <li>13.9.2. Modelado de distribuciones de datos</li> <li>13.9.3. Uso de redes adversarias</li> </ul> | <ul> <li>13.10 Implementación de los Modelos</li> <li>13.10.1. Aplicación Práctica</li> <li>13.10.2. Implementación de los modelos</li> <li>13.10.3. Uso de datos reales</li> <li>13.10.4. Evaluación de los resultados</li> </ul> |  |   |

| <ul><li>14.1. Introducción a la computación bioinspirada</li><li>14.1.1. Introducción a la computación bioinspirada</li></ul> | <ul> <li>14.2. Algoritmos de adaptación social</li> <li>14.2.1.Computación bioinspirada basada en colonia de hormigas</li> <li>14.2.2. Variantes de los algoritmos de colonias de hormigas</li> <li>14.2.3. Computación basada en nubes de partículas</li> </ul> | <ul><li>14.3. Algoritmos genéticos</li><li>14.3.1. Estructura general</li><li>14.3.2. Implementaciones de los principales operadores</li></ul> | <ul><li>14.4. Estrategias de exploración-<br/>explotación del espacio para<br/>algoritmos genéticos</li><li>14.4.1. Algoritmo CHC</li><li>14.4.2. Problemas multimodales</li></ul> |
|---|--|--|--|
| 14.5. Modelos de computación<br>evolutiva (I)   | 14.6. Modelos de computación<br>evolutiva (II)   | 14.7. Programación evolutiva aplicada a problemas de aprendizaje   | 14.8. Problemas multiobjetivo 14.8.1. Concepto de dominancia   |
| 14.5.1. Estrategias evolutivas<br>14.5.2. Programación evolutiva<br>14.5.3. Algoritmos basados en evolución diferencial       | <ul><li>14.6.1. Modelos de evolución basados en estimación<br/>de distribuciones (EDA)</li><li>14.6.2. Programación genética</li></ul>   | <ul><li>14.7.1. Aprendizaje basado en reglas</li><li>14.7.2. Métodos evolutivos en problemas de<br/>selección de instancias</li></ul>          | 14.8.2. Aplicación de algoritmos evolutivos a problemas multiobjetivo  |
| 14.9. Redes neuronales (I)  | 14.10. Redes neuronales (II)   |  |  |
| 14.9.1. Introducción a las redes neuronales<br>14.9.2. Ejemplo práctico con redes neuronales                                  | 14.10.1. Casos de uso de las redes neuronales en la investigación médica   |  |  |
|   | 14.10.2. Casos de uso de las redes neuronales en la economía   |  |  |
|   | 14.10.3. Casos de uso de las redes neuronales en la visión artificial  |  |  |

### **tech** 40 | Estructura y contenido

| Módulo 15. Inteligencia Artificial: estrategia   | s y aplicaciones   |   |   |
|--|--|---|---|
| <ul> <li>15.1. Servicios financieros</li> <li>15.1.1. Las implicaciones de la Inteligencia<br/>Artificial (IA) en los servicios financieros.<br/>Oportunidades y desafíos</li> <li>15.1.2. Casos de uso</li> <li>15.1.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso<br/>de IA</li> <li>15.1.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA</li> </ul> | <ul> <li>15.2. Implicaciones de la Inteligencia<br/>Artificial en el servicio sanitario</li> <li>15.2.1. Implicaciones de la IA en el sector sanitario.<br/>Oportunidades y desafíos</li> <li>15.2.2. Casos de uso</li> </ul>  | <ul> <li>15.3. Riesgos Relacionados con el uso de la IA en el servicio sanitario</li> <li>15.3.1. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA</li> <li>15.3.2. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA</li> </ul>   | <ul> <li>15.4. Retail</li> <li>15.4.1. Implicaciones de la IA en Retail. Oportunidades y desafíos</li> <li>15.4.2. Casos de uso</li> <li>15.4.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA</li> <li>15.4.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA</li> </ul>          |
| <ul> <li>15.5. Industria</li> <li>15.5.1. Implicaciones de la IA en la Industria.<br/>Oportunidades y desafíos</li> <li>15.5.2. Casos de uso</li> </ul>  | <ul> <li>15.6. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA en la Industria</li> <li>15.6.1. Casos de uso</li> <li>15.6.2. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA</li> <li>15.6.3. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA</li> </ul>  | <ul> <li>15.7. Administración Pública</li> <li>15.7.1. Implicaciones de la IA en la Administración Pública. Oportunidades y desafíos</li> <li>15.7.2. Casos de uso</li> <li>15.7.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA</li> <li>15.7.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA</li> </ul> | <ul> <li>15.8. Educación</li> <li>15.8.1. Implicaciones de la IA en la educación. Oportunidades y desafíos</li> <li>15.8.2. Casos de uso</li> <li>15.8.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA</li> <li>15.8.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA</li> </ul> |
| <ul> <li>15.9. Silvicultura y agricultura</li> <li>15.9.1. Implicaciones de la IA en la silvicultura y la agricultura. Oportunidades y desafíos</li> <li>15.9.2. Casos de uso</li> <li>15.9.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA</li> <li>15.9.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA</li> </ul>                               | <ul> <li>15.10 Recursos Humanos</li> <li>15.10.1. Implicaciones de la IA en los Recursos Humanos. Oportunidades y desafíos</li> <li>15.10.2. Casos de uso</li> <li>15.10.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA</li> <li>15.10.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de</li> </ul> |   |   |

### Módulo 16. Automatización de procesos del departamento financiero con Inteligencia Artificial 16.1. Automatización de Procesos 16.2. Procesamiento automático

- Financieros con la v automatización robótica de procesos (RPA)
- 16.1.1. IA v RPA para automatización v robotización de procesos
- 16.1.2. Plataformas de RPA para procesos financieros: UiPath, Blue Prism, y Automation Anywhere
- 16.1.3. Evaluación de casos de uso de RPA en finanzas y ROI esperado

- de facturas con IA con TUNGSTEN AUTOMATION
- 16.2.1. Configuración de soluciones de IA para el procesamiento de facturas con **TUNGSTEN AUTOMATION**
- 16.2.2. Aplicación de técnicas de Machine Learning para la clasificación de facturas
- 16.2.3. Automatización del ciclo de cuentas por pagar con tecnologías de IA

#### 16.3. Automatización de pagos con plataformas de Al

- 16.3.1. Implementación de sistemas de pagos automáticos con Stripe Radar y Al
- 16.3.2. Uso de modelos predictivos de Al para la gestión eficiente de tesorería
- 16.3.3. Seguridad en los sistemas de pagos automáticos: Prevención de fraude con Al

#### 16.4. Conciliación Bancaria con Al y Machine Learning

- 16.4.1. Automatización de la conciliación bancaria usando Al con plataformas como Xero
- 16.4.2. Implementación de algoritmos de Machine Learning para mejorar la precisión
- 16.4.3. Casos de estudio: Meioras en eficiencia v reducción de errores

#### 16.5. Gestión de flujos de caja con Deep Learning y TensorFlow

- 16.5.1. Modelado predictivo de fluios de caia con redes LSTM usando TensorFlow
- 16.5.2. Implementación de modelos LSTM en Python para predicciones financieras
- 16.5.3. Integración de modelos predictivos en herramientas de planificación financiera

#### 16.6. Automatización del Inventario con Predictive Analytics

- 16.6.1. Uso de técnicas predictivas para optimizar la gestión de inventario
- 16.6.2. Aplicación de modelos predictivos con Microsoft Azure Machine Learning
- 16.6.3. Integración de sistemas de gestión de inventario con ERP

#### 16.7. Creación de reportes financieros automatizados con Power BI

- 16.7.1. Automatización de la generación de reportes financieros utilizando Power BI
- 16.7.2. Desarrollo de dashboards dinámicos para análisis financiero en tiempo real
- 16.7.3. Casos prácticos de meioras en la toma de decisiones financieras con reportes automatizados

### 16.8. Optimización de compras con IBM

- 16.8.1. Análisis predictivo para optimización de la compra con IBM Watson
- 16.8.2. Modelos de Al para negociaciones y fijación de precios
- 16.8.3. Integración de recomendaciones de Al en plataformas de compras

#### 16.9. Atención al cliente con chatbots financieros y Google DialogFlow

- 16.9.1. Implementación de chatbots financieros con Google Dialogflow
- 16.9.2. Integración de chatbots en plataformas CRM para soporte financiero
- 16.9.3. Mejora continua de chatbots basada en feedback de usuarios

#### 16.10. Auditoría Financiera Asistida por Al

- Aplicaciones de Al en auditorías internas: 16.10.1. Análisis de transacciones
- 16.10.2. Implementación de Al para la auditoría de cumplimiento y detección de discrepancias
- Meioras en la eficiencia de auditorías 16.10.3. con tecnologías de Al

### tech 42 | Estructura y contenido

#### Módulo 17. Planificación estratégica y toma de decisiones con Inteligencia Artificial

### 17.1. Modelado predictivo para planificación estratégica con Scikit-Learn

- 17.1.1. Construcción de modelos predictivos con Python y Scikit-Learn
- 17.1.2. Aplicación de análisis de regresión en la evaluación de proyectos
- 17.1.3. Validación de modelos predictivos utilizando técnicas de *cross-validation* en Python

### 17.2. Análisis de escenarios con simulaciones de Monte Carlo

- 17.2.1. Implementación de simulaciones de Monte Carlo con Python para análisis de riesgos
- 17.2.2. Uso de Al para la automatización y mejora de simulaciones de escenarios
- 17.2.3. Interpretación y aplicación de resultados para la toma de decisiones estratégicas

### 17.3. Valoración de inversiones usando Al

- 17.3.1. Técnicas de Al para la valoración de activos y empresas
- 17.3.2. Modelos de *Machine Learning* para la estimación de valor con Python
- 17.3.3. Análisis de caso: Uso de Ál en la valoración de startups tecnológicas

# 17.4. Optimización de fusiones y adquisiciones con Machine Learning y TensorFlow

- 17.4.1. Modelado predictivo para evaluar sinergias de M&A con TensorFlow.
- 17.4.2. Simulación de integraciones post-M&A con modelos de Al
- 17.4.3. Uso de NLP para análisis de diligencia debida automatizada

### 17.5. Gestión de portafolios con algoritmos genéticos

- 17.5.1. Uso de algoritmos genéticos para la optimización de portafolios
- 17.5.2. Implementación de estrategias de selección y asignación con Python
- 17.5.3. Análisis de la efectividad de portafolios optimizados por Al

### 17.6. Inteligencia Artificial para la planificación de sucesiones

- 17.6.1. Uso de Al para la identificación y desarrollo de talento
- 17.6.2. Modelos predictivos para la planificación de la sucesión utilizando Python
- 17.6.3. Mejoras en la gestión del cambio mediante la integración de Al

### 17.7. Desarrollo de estrategias de mercado con Al y TensorFlow

- 17.7.1. Aplicación de técnicas de *Deep Learning* para el análisis de mercados
- 17.7.2. Uso de TensorFlow y Keras para modelar tendencias de mercado
- 17.7.3. Desarrollo de estrategias de entrada al mercado basadas en *insights* de Al

### 17.8. Competitividad y análisis de la competencia con Al e IBM Watson

- 17.8.1. Monitorización de la competencia utilizando NLP y *Machine Learning*
- 17.8.2. Análisis competitivo automatizado con IBM Watson
- 17.8.3. Implementación de estrategias competitivas derivadas de análisis de Al

### 17.9. Negociaciones estratégicas asistidas por Al

- 17.9.1. Aplicación de modelos de Al en la preparación de negociaciones
- 17.9.2. Uso de simuladores de negociación basados en Al para entrenamiento
- 17.9.3. Evaluación del impacto de Al en resultados de negociaciones

### 17.10. Implementación de proyectos de Al en estrategia financiera

- 17.10.1. Planificación y gestión de proyectos de Al 17.10.2. Uso de herramientas de gestión de proyectos como Microsoft Project
- 17.10.3. Presentación de casos de estudio y análisis de éxito y aprendizaje

| <ul> <li>18.1. Introducción a la optimización financiera</li> <li>18.1.1. Conceptos básicos de optimización</li> <li>18.1.2. Herramientas y técnicas de optimización en finanzas</li> <li>18.1.3. Aplicaciones de optimización en el ámbito financiero</li> </ul>                               | <ul> <li>18.2. Optimización de carteras de inversión</li> <li>18.2.1. Modelos de Markowitz para optimización de carteras</li> <li>18.2.3. Optimización de carteras con restricciones</li> <li>18.2.4. Implementación de modelos de optimización con OR-Tools en Python</li> </ul>                                 | <ul> <li>18.3. Algoritmos genéticos en finanzas</li> <li>18.3.1. Introducción a los algoritmos genéticos</li> <li>18.3.2. Aplicación de algoritmos genéticos en la optimización financiera</li> <li>18.3.3. Ejemplos prácticos y casos de estudio</li> </ul> | <ul> <li>18.4. Programación lineal y no lineal en finanzas</li> <li>18.4.1. Fundamentos de programación lineal y no lineal</li> <li>18.4.2. Aplicaciones en la gestión de carteras y optimización de recurso</li> <li>18.4.3. Herramientas para resolver problemas de programación lineal</li> </ul> |
|---|---|--|--|
| 18.5. Optimización estocástica en finanzas  | 18.6. Optimización robusta y su<br>aplicación en finanzas   | 18.7. Optimización multiobjetivo en finanzas   | 18.8. <i>Machine Learning</i> para la optimización financiera  |
| <ul> <li>18.5.1. Conceptos de optimización estocástica</li> <li>18.5.2. Aplicaciones en la gestión de riesgos y derivados financieros</li> <li>18.5.3. Modelos y técnicas de optimización estocástica</li> </ul>  | <ul> <li>18.6.1. Fundamentos de la optimización robusta</li> <li>18.6.2. Aplicaciones en entornos financieros inciertos</li> <li>18.6.3. Casos prácticos y ejemplos de optimización robusta</li> </ul>  | <ul> <li>18.7.1. Introducción a la optimización multiobjetivo</li> <li>18.7.2. Aplicaciones en la diversificación y asignación de activos</li> <li>18.7.3. Técnicas y herramientas para la optimización multiobjetivo</li> </ul>                             | 18.1.1. Aplicación de técnicas de <i>Machine Learning</i> en la optimización 18.1.2. Algoritmos de optimización basados en <i>Machine Learning</i> 18.1.3. Implementación y casos de estudio   |
| <ul> <li>18.9. Herramientas de optimización en Python y OR-Tools</li> <li>18.9.1. Bibliotecas y herramientas de optimización en Python (SciPy, OR-Tools)</li> <li>18.9.2. Implementación práctica de problemas de optimización</li> <li>18.9.3. Ejemplos de aplicaciones financieras</li> </ul> | <ul> <li>18.10. Proyectos y aplicaciones prácticas de optimización financiera</li> <li>18.10.1. Desarrollo de proyectos de optimización financiera</li> <li>18.10.2. Implementación de soluciones de optimización en el sector financiero</li> <li>18.10.3. Evaluación y presentación de resultados de</li> </ul> |  |  |

proyectos

## tech 44 | Estructura y contenido

| <b>Módulo 19.</b> Análisis y visualización de dato:   | s financieros con Plotly y Google Data Studio   |  |   |
|---|---|--|---|
| 19.1. Fundamentos del análisis de datos financieros   | 19.2. Técnicas de análisis exploratorio de datos financieros  | 19.3. Análisis de series temporales financieras  | 19.4. Análisis de correlación<br>y causalidad en finanzas   |
| 19.1.1. Introducción al análisis de datos<br>19.1.2. Herramientas y técnicas para el análisis de<br>datos financieros | 19.2.1. Análisis descriptivo de datos financieros<br>19.2.2. Visualización de datos financieros con<br>Python y R | 19.3.1. Fundamentos de series temporales<br>19.3.2. Modelos de series temporales para datos<br>financieros | 19.4.1. Métodos de análisis de correlación<br>19.4.2. Técnicas para identificar relaciones causales<br>19.4.3. Aplicaciones en el análisis financiero |
| 19.1.3. Importancia del análisis de datos en finanzas   | 19.2.3. Identificación de patrones y tendencias en datos financieros  | 19.3.3. Análisis y predicción de series temporales   | 13. 1.o. Apriloadioned an er artalisis financiero   |
| 19.5. Visualización avanzada de datos financieros   | 19.6. Análisis de clúster en datos financieros  | 19.7. Análisis de redes y grafos en finanzas   | 19.8. Análisis de texto y sentimiento en finanzas   |
| 19.5.1. Técnicas avanzadas de visualización de<br>datos   | 19.6.1. Introducción al análisis de clúster<br>19.6.2. Aplicaciones en la segmentación de                         | 19.7.1. Fundamentos de análisis de redes<br>19.7.2. Aplicaciones del análisis de grafos en                 | 19.8.1. Procesamiento de lenguaje natural<br>(NLP) en finanzas  |
| 19.5.2. Herramientas para la visualización interactiva (Plotly, Dash)   | mercados y clientes<br>19.6.3. Herramientas y técnicas para el análisis de  | finanzas<br>19.7.3. Herramientas para el análisis de redes   | 19.8.2. Ànálísis de sentimiento en noticias y redes sociales  |
| 19.5.3. Casos de uso y ejemplos prácticos   | clúster   | (NetworkX, Gephi)  | 19.8.3. Herramientas y técnicas para el análisis<br>de texto  |
| 19.9. Herramientas de análisis y<br>visualización de datos financieros<br>con IA                                      | 19.10. Proyectos y aplicaciones prácticas de análisis y visualización   |  |   |
| 19.9.1. Bibliotecas de análisis de datos en Python<br>(Pandas, NumPy)   | 19.10.1. Desarrollo de proyectos de análisis de datos financieros   |  |   |
| 19.9.2. Herramientas de visualización en R (ggplot2,  | 19.10.2. Implementación de soluciones de visualización interactiva  |  |   |
| Shiny)<br>19.9.3. Implementación práctica de análisis y<br>visualización  | 19.10.3. Evaluación y presentación de resultados de proyectos   |  |   |

| 20.1. Fundamentos de la gestión de riesgos financieros  | 20.2. Modelos de riesgo de crédito con IA   | 20.3. Modelos de riesgo de mercado con IA  | 20.4. Riesgo operacional y su gestión con IA   |
|---|---|--|--|
| 20.1.1. Conceptos básicos de gestión de riesgos<br>20.1.2. Tipos de riesgos financieros<br>20.1.3. Importancia de la gestión de riesgos en<br>finanzas  | 20.2.1. Técnicas de <i>machine learning</i> para evaluación de riesgo de crédito 20.2.2. Modelos de scoring crediticio (scikit-learn) 20.2.3. Implementación de modelos de riesgo de crédito con Python                                       | <ul><li>20.3.1. Análisis y gestión del riesgo de mercado</li><li>20.3.2. Aplicación de modelos predictivos para el riesgo de mercado</li><li>20.3.3. Implementación de modelos de riesgo de mercado</li></ul>  | 20.4.1. Conceptos y tipos de riesgo operacional<br>20.4.2. Aplicación de técnicas de IA para la gestión<br>del riesgo operacional<br>20.4.3. Herramientas y ejemplos prácticos   |
| <ul> <li>20.5. Modelos de riesgo de liquidez con IA</li> <li>20.5.1. Fundamentos del riesgo de liquidez</li> <li>20.5.2. Técnicas de Machine Learning para el análisis de riesgo de liquidez</li> <li>20.5.3. Implementación práctica de modelos de riesgo de liquidez</li> </ul> | <ul> <li>20.6. Análisis de riesgo sistémico con IA</li> <li>20.6.1. Conceptos de riesgo sistémico</li> <li>20.6.2. Aplicaciones de IA en la evaluación del riesgo sistémico</li> <li>20.6.3. Casos de estudio y ejemplos prácticos</li> </ul> | <ul> <li>20.7. Optimización de portafolios con consideraciones de riesgo</li> <li>20.7.1. Técnicas de optimización de portafolio</li> <li>20.7.2. Incorporación de medidas de riesgo en la optimización</li> <li>20.7.3. Herramientas para la optimización de portafolios</li> </ul> | <ul> <li>20.8. Simulación de riesgos financieros</li> <li>20.8.1. Métodos de simulación para la gestión de riesgos</li> <li>20.8.2. Aplicación de simulaciones Monte Carlo en finanzas</li> <li>20.8.3. Implementación de simulaciones con Python</li> </ul> |
| 20.9. Evaluación y monitoreo continuo del riesgo  | 20.10. Proyectos y aplicaciones prácticas en gestión de riesgos   |  |  |
| 20.9.1. Técnicas de evaluación continua del riesgo<br>20.9.2. Herramientas para el monitoreo y reporte<br>de riesgos<br>20.9.3. Implementación de sistemas de monitoreo<br>continuo   | <ul> <li>20.10.1. Desarrollo de proyectos de gestión de riesgos financieros</li> <li>20.10.2. Implementación de soluciones de IA para la gestión de riesgos</li> <li>20.10.3. Evaluación y presentación de resultados</li> </ul>              |  |  |



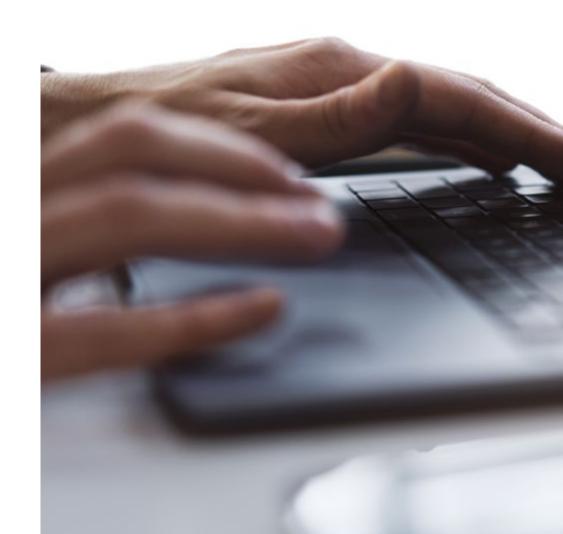


### El alumno: la prioridad de todos los programas de TECH

En la metodología de estudios de TECH el alumno es el protagonista absoluto. Las herramientas pedagógicas de cada programa han sido seleccionadas teniendo en cuenta las demandas de tiempo, disponibilidad y rigor académico que, a día de hoy, no solo exigen los estudiantes sino los puestos más competitivos del mercado.

Con el modelo educativo asincrónico de TECH, es el alumno quien elige el tiempo que destina al estudio, cómo decide establecer sus rutinas y todo ello desde la comodidad del dispositivo electrónico de su preferencia. El alumno no tendrá que asistir a clases en vivo, a las que muchas veces no podrá acudir. Las actividades de aprendizaje las realizará cuando le venga bien. Siempre podrá decidir cuándo y desde dónde estudiar.









### Los planes de estudios más exhaustivos a nivel internacional

TECH se caracteriza por ofrecer los itinerarios académicos más completos del entorno universitario. Esta exhaustividad se logra a través de la creación de temarios que no solo abarcan los conocimientos esenciales, sino también las innovaciones más recientes en cada área.

Al estar en constante actualización, estos programas permiten que los estudiantes se mantengan al día con los cambios del mercado y adquieran las habilidades más valoradas por los empleadores. De esta manera, quienes finalizan sus estudios en TECH reciben una preparación integral que les proporciona una ventaja competitiva notable para avanzar en sus carreras.

Y además, podrán hacerlo desde cualquier dispositivo, pc, tableta o smartphone.



El modelo de TECH es asincrónico, de modo que te permite estudiar con tu pc, tableta o tu smartphone donde quieras, cuando quieras y durante el tiempo que quieras"

### tech 50 | Metodología de estudio

#### Case studies o Método del caso

El método del caso ha sido el sistema de aprendizaje más utilizado por las mejores escuelas de negocios del mundo. Desarrollado en 1912 para que los estudiantes de Derecho no solo aprendiesen las leyes a base de contenidos teóricos, su función era también presentarles situaciones complejas reales. Así, podían tomar decisiones y emitir juicios de valor fundamentados sobre cómo resolverlas. En 1924 se estableció como método estándar de enseñanza en Harvard.

Con este modelo de enseñanza es el propio alumno quien va construyendo su competencia profesional a través de estrategias como el *Learning by doing* o el *Design Thinking*, utilizadas por otras instituciones de renombre como Yale o Stanford.

Este método, orientado a la acción, será aplicado a lo largo de todo el itinerario académico que el alumno emprenda junto a TECH. De ese modo se enfrentará a múltiples situaciones reales y deberá integrar conocimientos, investigar, argumentar y defender sus ideas y decisiones. Todo ello con la premisa de responder al cuestionamiento de cómo actuaría al posicionarse frente a eventos específicos de complejidad en su labor cotidiana.



### Método Relearning

En TECH los case studies son potenciados con el mejor método de enseñanza 100% online: el Relearning.

Este método rompe con las técnicas tradicionales de enseñanza para poner al alumno en el centro de la ecuación, proveyéndole del mejor contenido en diferentes formatos. De esta forma, consigue repasar y reiterar los conceptos clave de cada materia y aprender a aplicarlos en un entorno real.

En esta misma línea, y de acuerdo a múltiples investigaciones científicas, la reiteración es la mejor manera de aprender. Por eso, TECH ofrece entre 8 y 16 repeticiones de cada concepto clave dentro de una misma lección, presentada de una manera diferente, con el objetivo de asegurar que el conocimiento sea completamente afianzado durante el proceso de estudio.

El Relearning te permitirá aprender con menos esfuerzo y más rendimiento, implicándote más en tu especialización, desarrollando el espíritu crítico, la defensa de argumentos y el contraste de opiniones: una ecuación directa al éxito.



### tech 52 | Metodología de estudio

# Un Campus Virtual 100% online con los mejores recursos didácticos

Para aplicar su metodología de forma eficaz, TECH se centra en proveer a los egresados de materiales didácticos en diferentes formatos: textos, vídeos interactivos, ilustraciones y mapas de conocimiento, entre otros. Todos ellos, diseñados por profesores cualificados que centran el trabajo en combinar casos reales con la resolución de situaciones complejas mediante simulación, el estudio de contextos aplicados a cada carrera profesional y el aprendizaje basado en la reiteración, a través de audios, presentaciones, animaciones, imágenes, etc.

Y es que las últimas evidencias científicas en el ámbito de las Neurociencias apuntan a la importancia de tener en cuenta el lugar y el contexto donde se accede a los contenidos antes de iniciar un nuevo aprendizaje. Poder ajustar esas variables de una manera personalizada favorece que las personas puedan recordar y almacenar en el hipocampo los conocimientos para retenerlos a largo plazo. Se trata de un modelo denominado *Neurocognitive context-dependent e-learning* que es aplicado de manera consciente en esta titulación universitaria.

Por otro lado, también en aras de favorecer al máximo el contacto mentoralumno, se proporciona un amplio abanico de posibilidades de comunicación, tanto en tiempo real como en diferido (mensajería interna, foros de discusión, servicio de atención telefónica, email de contacto con secretaría técnica, chat y videoconferencia).

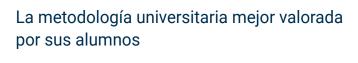
Asimismo, este completísimo Campus Virtual permitirá que el alumnado de TECH organice sus horarios de estudio de acuerdo con su disponibilidad personal o sus obligaciones laborales. De esa manera tendrá un control global de los contenidos académicos y sus herramientas didácticas, puestas en función de su acelerada actualización profesional.



La modalidad de estudios online de este programa te permitirá organizar tu tiempo y tu ritmo de aprendizaje, adaptándolo a tus horarios"

#### La eficacia del método se justifica con cuatro logros fundamentales:

- 1. Los alumnos que siguen este método no solo consiguen la asimilación de conceptos, sino un desarrollo de su capacidad mental, mediante ejercicios de evaluación de situaciones reales y aplicación de conocimientos.
- 2. El aprendizaje se concreta de una manera sólida en capacidades prácticas que permiten al alumno una mejor integración en el mundo real.
- 3. Se consigue una asimilación más sencilla y eficiente de las ideas y conceptos, gracias al planteamiento de situaciones que han surgido de la realidad.
- 4. La sensación de eficiencia del esfuerzo invertido se convierte en un estímulo muy importante para el alumnado, que se traduce en un interés mayor en los aprendizajes y un incremento del tiempo dedicado a trabajar en el curso.

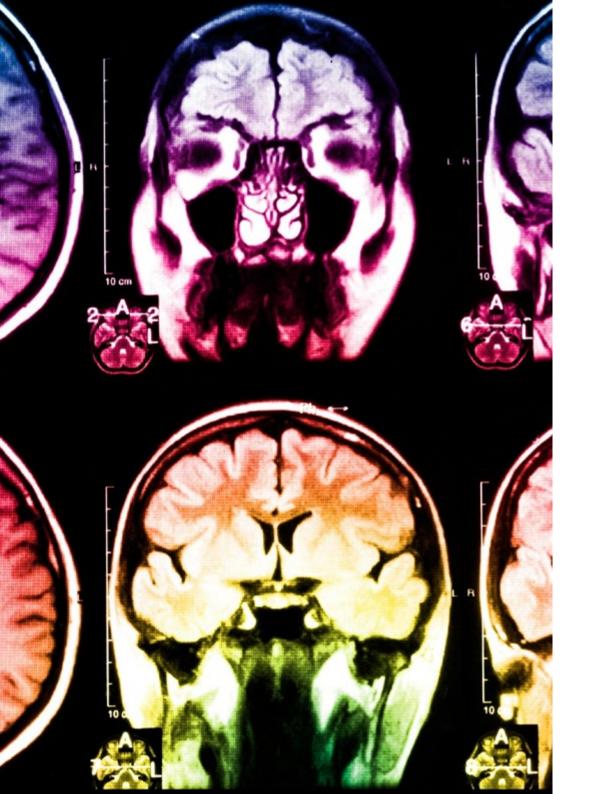


Los resultados de este innovador modelo académico son constatables en los niveles de satisfacción global de los egresados de TECH.

La valoración de los estudiantes sobre la calidad docente, calidad de los materiales, estructura del curso y sus objetivos es excelente. No en valde, la institución se convirtió en la universidad mejor valorada por sus alumnos según el índice global score, obteniendo un 4,9 de 5.

Accede a los contenidos de estudio desde cualquier dispositivo con conexión a Internet (ordenador, tablet, smartphone) gracias a que TECH está al día de la vanguardia tecnológica y pedagógica.

Podrás aprender con las ventajas del acceso a entornos simulados de aprendizaje y el planteamiento de aprendizaje por observación, esto es, Learning from an expert.



### tech 54 | Metodología de estudio

Así, en este programa estarán disponibles los mejores materiales educativos, preparados a conciencia:



#### Material de estudio

Todos los contenidos didácticos son creados por los especialistas que van a impartir el curso, específicamente para él, de manera que el desarrollo didáctico sea realmente específico y concreto.

Estos contenidos son aplicados después al formato audiovisual que creará nuestra manera de trabajo online, con las técnicas más novedosas que nos permiten ofrecerte una gran calidad, en cada una de las piezas que pondremos a tu servicio.



#### Prácticas de habilidades y competencias

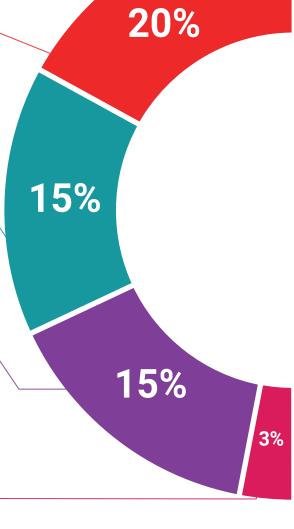
Realizarás actividades de desarrollo de competencias y habilidades específicas en cada área temática. Prácticas y dinámicas para adquirir y desarrollar las destrezas y habilidades que un especialista precisa desarrollar en el marco de la globalización que vivimos.



#### Resúmenes interactivos

Presentamos los contenidos de manera atractiva y dinámica en píldoras multimedia que incluyen audio, vídeos, imágenes, esquemas y mapas conceptuales con el fin de afianzar el conocimiento.

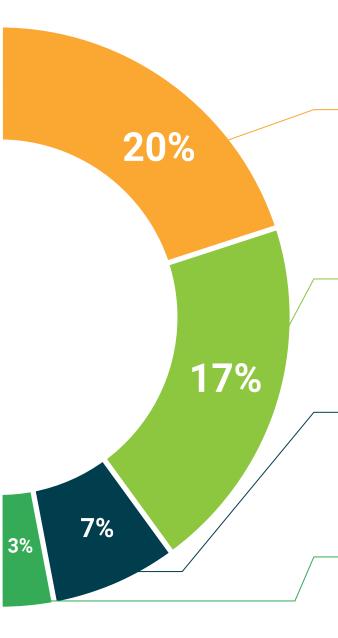
Este sistema exclusivo educativo para la presentación de contenidos multimedia fue premiado por Microsoft como "Caso de éxito en Europa".





#### Lecturas complementarias

Artículos recientes, documentos de consenso, guías internacionales... En nuestra biblioteca virtual tendrás acceso a todo lo que necesitas para completar tu capacitación.



#### **Case Studies**

Completarás una selección de los mejores case studies de la materia.

Casos presentados, analizados y tutorizados por los mejores especialistas del panorama internacional.



#### **Testing & Retesting**

Evaluamos y reevaluamos periódicamente tu conocimiento a lo largo del programa. Lo hacemos sobre 3 de los 4 niveles de la Pirámide de Miller.



### **Clases magistrales**

Existe evidencia científica sobre la utilidad de la observación de terceros expertos. El denominado *Learning from an expert* afianza el conocimiento y el recuerdo, y genera seguridad en nuestras futuras decisiones difíciles.



### Guías rápidas de actuación

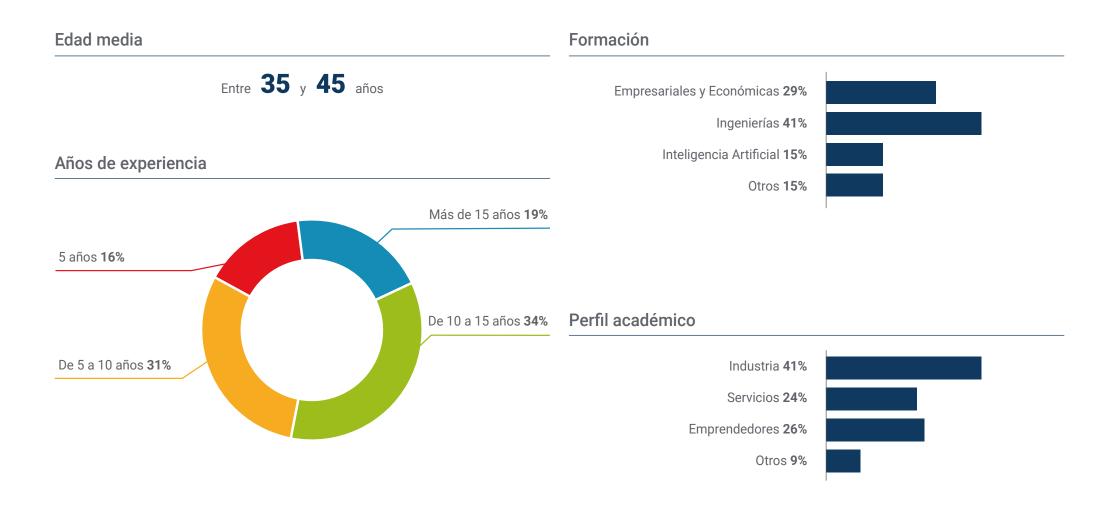
TECH ofrece los contenidos más relevantes del curso en forma de fichas o guías rápidas de actuación. Una manera sintética, práctica y eficaz de ayudar al estudiante a progresar en su aprendizaje.



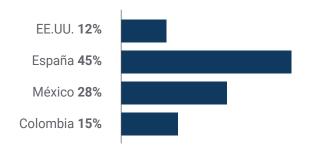




### tech 58 | Perfil de nuestros alumnos



### Distribución geográfica





# Sergio Marín Urriaga

#### Analista de datos

"¡El Máster Título Propio en Inteligencia Artificial en el Departamento Financiero ha sido una experiencia increíble! El curso me ha proporcionado herramientas y conocimientos que no solo han ampliado mi perspectiva, sino que también han transformado mi enfoque hacia el análisis de datos. He aprendido a automatizar procesos financieros, crear modelos predictivos y manejar grandes volúmenes de datos con una precisión que antes parecía inalcanzable. Lo mejor ha sido ver cómo estas nuevas habilidades se traducen en soluciones prácticas y efectivas para mi trabajo diario. Sin duda, este programa ha elevado mi perfil profesional"





### tech 62 | Dirección del curso

#### Dirección



### Dr. Peralta Martín-Palomino, Arturo

- CEO y CTO en Prometeus Global Solutions
- CTO en Korporate Technologies
- CTO en Al Shepherds GmbH
- Consultor y Asesor Estratégico Empresarial en Alliance Medical
- Director de Diseño y Desarrollo en DocPath
- Doctor en Ingeniería Informática por la Universidad de Castilla-La Mancha
- Doctor en Economía, Empresas y Finanzas por la Universidad Camilo José Cela
- Doctor en Psicología por la Universidad de Castilla-La Mancha
- Máster en Executive MBA por la Universidad Isabel I
- Máster en Dirección Comercial y Marketing por la Universidad Isabel I
- Máster Experto en Big Data por Formación Hadoop
- Máster en Tecnologías Informáticas Avanzadas por la Universidad de Castilla-La Mancha
- Miembro de: Grupo de Investigación SMILE



#### **Profesores**

### Dr. Carrasco Aguilar, Álvaro

- Sales & Marketing Coordinator en LionLingo
- Investigador en Information Technology Management
- Doctorado en Investigación Sociosanitaria: Evaluación Técnica y Económica de Tecnologías, intervenciones y Políticas Aplicadas a la Mejora de la Salud por Universidad de Castilla La Mancha
- Máster en Investigación Sociosanitaria por Universidad Castilla La Mancha
- Grado en Ciencias Políticas y de la Administración en Universidad de Granada
- Premio al "Mejor Artículo Científico para la Innovación Tecnológica para la Eficiencia del Gasto Sanitario"
- Ponente habitual en Congresos Científicos a nivel internacional



Aprovecha la oportunidad para conocer los últimos avances en esta materia para aplicarla a tu práctica diaria"





Te equiparás con habilidades en el manejo de herramientas avanzadas, análisis de datos y algoritmos predictivos, fortaleciendo tu precisión en la previsión financiera y la toma de decisiones estratégicas.

### ¿Estás preparado para dar el salto? Una excelente mejora profesional te espera

El Máster Título Propio en Inteligencia Artificial en el Departamento Financiero de TECH es un programa intensivo que te prepara para afrontar retos y decisiones empresariales en el ámbito de la Inteligencia Artificial aplicada al Departamento Financiero de las empresas. Su objetivo principal es favorecer tu crecimiento personal y profesional. Ayudarte a conseguir el éxito.

Si quieres superarte a ti mismo, conseguir un cambio positivo a nivel profesional y relacionarte con los mejores, este es tu sitio.

Analizarás cómo la IA puede transformar los modelos de negocio, pudiendo liderar la innovación dentro de tu organización y adaptarte rápidamente a un entorno financiero en constante evolución.

#### Momento del cambio

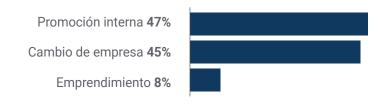
Durante el programa 11%

Durante el primer año

63%

Dos años después **26%** 

### Tipo de cambio



### Mejora salarial

La realización de este programa supone para nuestros alumnos un incremento salarial de más del **26,24**%

Salario previo **52.000 €** 

Incremento salarial 26,24%

Salario posterior **65.644 €** 





### tech 70 | Beneficios para tu empresa

Desarrollar y retener el talento en las empresas es la mejor inversión a largo plazo.



### Crecimiento del talento y del capital intelectual

El profesional aportará a la empresa nuevos conceptos, estrategias y perspectivas que pueden provocar cambios relevantes en la organización.



# Retención de directivos de alto potencial evitando la fuga de talentos

Este programa refuerza el vínculo de la empresa con el profesional y abre nuevas vías de crecimiento profesional dentro de la misma.



### Construcción de agentes de cambio

Será capaz de tomar decisiones en momentos de incertidumbre y crisis, ayudando a la organización a superar los obstáculos.



# Incremento de las posibilidades de expansión internacional

Gracias a este programa, la empresa entrará en contacto con los principales mercados de la economía mundial.





### Desarrollo de proyectos propios

El profesional puede trabajar en un proyecto real o desarrollar nuevos proyectos en el ámbito de I + D o Desarrollo de Negocio de su compañía.



### Aumento de la competitividad

Este programa dotará a sus profesionales de competencias para asumir los nuevos desafíos e impulsar así la organización.







### tech 74 | Titulación

Este programa te permitirá obtener el título propio de **Máster Título Propio en Inteligencia Artificial en el Departamento Financiero** avalado por **TECH Global University**, la mayor Universidad digital del mundo.

**TECH Global University**, es una Universidad Oficial Europea reconocida públicamente por el Gobierno de Andorra (*boletín oficial*). Andorra forma parte del Espacio Europeo de Educación Superior (EEES) desde 2003. El EEES es una iniciativa promovida por la Unión Europea que tiene como objetivo organizar el marco formativo internacional y armonizar los sistemas de educación superior de los países miembros de este espacio. El proyecto promueve unos valores comunes, la implementación de herramientas conjuntas y fortaleciendo sus mecanismos de garantía de calidad para potenciar la colaboración y movilidad entre estudiantes, investigadores y académicos.

Este título propio de **TECH Global University**, es un programa europeo de formación continua y actualización profesional que garantiza la adquisición de las competencias en su área de conocimiento, confiriendo un alto valor curricular al estudiante que supere el programa.

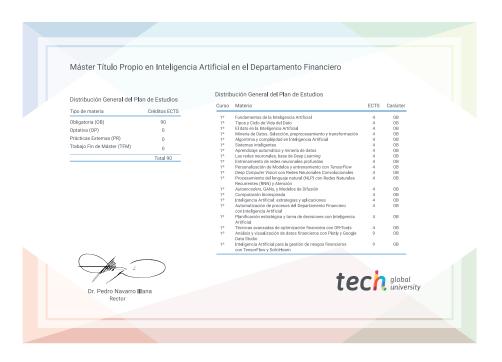
Título: Máster Título Propio en Inteligencia Artificial en el Departamento Financiero

Modalidad: online

Duración: 12 meses

Acreditación: 90 ECTS





<sup>\*</sup>Apostilla de La Haya. En caso de que el alumno solicite que su título en papel recabe la Apostilla de La Haya, TECH Global University realizará las gestiones oportunas para su obtención, con un coste adicional.



### **Máster Título Propio** Inteligencia Artificial en el Departamento Financiero

» Modalidad: online

» Duración: 12 meses

» Titulación: TECH Global University

» Acreditación: 90 ECTS

» Horario: a tu ritmo

» Exámenes: online

