



Inteligencia Artificial en Departamento Financiero

» Modalidad: online » Duración: 7 meses

» Titulación: TECH Universidad Tecnológica

» 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

02 ¿Por qué estudiar en TECH? Bienvenida ¿Por qué nuestro programa? Objetivos pág. 4 pág. 6 pág. 10 pág. 14 Competencias Estructura y contenido Metodología pág. 24 pág. 20 pág. 46 80 Dirección del curso Perfil de nuestros alumnos Impacto para tu carrera pág. 54 pág. 58 pág. 62 Beneficios para tu empresa Titulación

pág. 70

pág. 66

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?



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.



Ω

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 Universidad Tecnológica.

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 de Formación Permanente en Inteligencia Artificial en 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

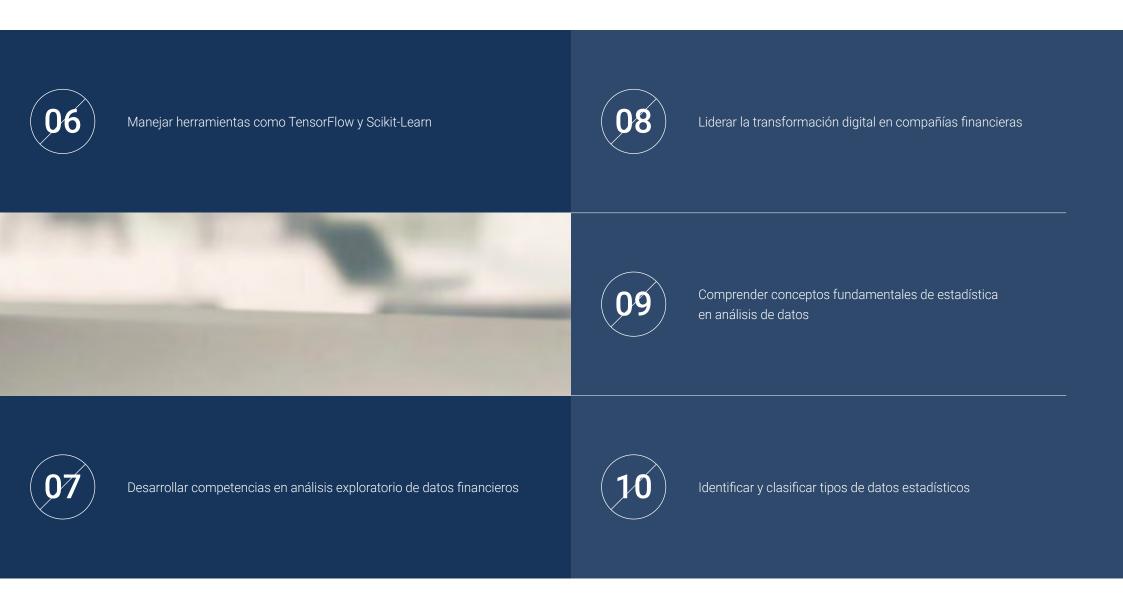




Estudiar principios y aplicaciones de algoritmos genéticos



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



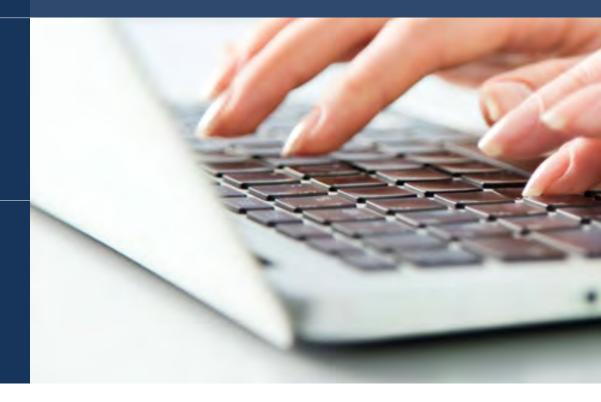
Asegurar que las soluciones de Inteligencia Artificial cumplan con las regulaciones vigentes, gestionando



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

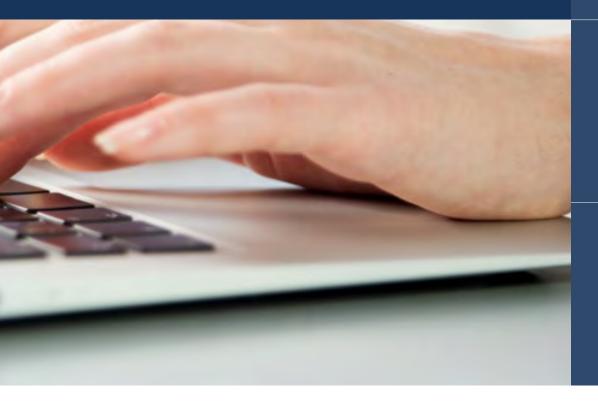




Entrenar modelos de *Machine Learning* como Redes Neuronales y algoritmos de clasificación para optimizar las inversiones significativamente



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 de Formación Permanente 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 Scikit-learn, 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 de Formación Permanente se desarrolla a lo largo de 7 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 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 Artificial
Módulo 18	Técnicas avanzadas de optimización financiera con OR-Tools
Módulo 19	Análisis y visualización de datos financieros con Plotly y Google Data Studio
Módulo 20	Inteligencia Artificial para la gestión de riesgos financieros con TensorFlow y Scikit-learn

¿Dónde, cuándo y cómo se imparte?

TECH ofrece la posibilidad de desarrollar este Máster de Formación Permanente en Inteligencia Artificial en Departamento Financiero de manera totalmente online. Durante los 7 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	Módulo 1. Fundamentos de la Inteligencia Artificial							
1.1. 1.1.1. 1.1.2. 1.1.3. 1.1.4.	Historia de la Inteligencia artificial ¿Cuándo se empieza a hablar de inteligencia artificial? Referentes en el cine Importancia de la inteligencia artificial Tecnologías que habilitan y dan soporte a la inteligencia artificial	1.2. 1.2.1. 1.2.2. 1.2.3.	La Inteligencia Artificial en juegos Teoría de Juegos <i>Minimax</i> y poda Alfa-Beta Simulación: Monte Carlo	1.3. 1.3.1. 1.3.2. 1.3.3. 1.3.4. 1.3.5.	Redes de neuronas Fundamentos biológicos Modelo computacional Redes de neuronas supervisadas y no supervisadas Perceptrón simple Perceptrón multicapa	1.4. 1.4.1. 1.4.2. 1.4.3. 1.4.4. 1.4.5. 1.4.6.	Algoritmos genéticos Historia Base biológica Codificación de problemas Generación de la población inicial Algoritmo principal y operadores genéticos Evaluación de individuos: Fitness	
1.5. 1.5.1. 1.5.2. 1.5.3. 1.5.4. 1.5.5.	Tesauros, vocabularios, taxonomías Vocabularios Taxonomías Tesauros Ontologías Representación del conocimiento: web semántica	1.6. 1.6.1. 1.6.2. 1.6.3.	Web semántica Especificaciones: RDF, RDFS y OWL Inferencia/razonamiento Linked Data	1.7. 1.7.1. 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 1.10.2 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
 1.1. Estadística: estadística descriptiva, estadística inferencias 1.2. Población, muestra, individuo 1.3. Variables: definición, escalas de medida 	 2.2.1. Según tipo 2.2.1.1. Cuantitativos: datos continuos y datos discretos2.2.1.2. Cualitativos: datos binomiales, datos nominales y datos ordinales 2.2.2. Según su forma 2.2.2.1. Numérico2.2.2.2. Texto2.2.2.3. Lógico 2.2.3. Primarios 2.2.3.1. Primarios2.2.3.2. Secundarios 	2.3.1. Etapas del ciclo2.3.2. Hitos del ciclo2.3.2. Principios FAIR	2.4.1. Definición de metas2.4.2. Determinación de recursos necesarios2.4.3. Diagrama de Gantt2.4.4. Estructura de los datos
2.5. Recolección de datos 2.5.1. Metodología de recolección 2.5.2. Herramientas de recolección 2.5.3. Canales de recolección	2.6. Limpieza del dato2.6.1. Fases de la limpieza de datos2.6.2. Calidad del dato2.6.3. Manipulación de datos (con R)	 2.7. Análisis de datos, interpretación y valoración de resultados 2.7.1. Medidas estadísticas 2.7.2. Índices de relación 2.7.3. Minería de datos 	 2.8. Almacén del dato (<i>Datawarehouse</i> 2.8.1. Elementos que lo integran 2.8.2. Diseño 2.8.3. Aspectos a considerar
2.9. Disponibilidad del dato	2.10. Aspectos Normativos		
.9.1. Acceso .9.2. Utilidad	2.10.1. Ley de protección de datos 2.10.2. Buenas prácticas 2.10.3. Otros aspectos normativos		

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 3.2.3. Fuentes de datos 3.3.3. Extracción de Información de un Dataset datos análisis 3.4.2. Métodos de visualización 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 3.5.2. Limpieza de datos 3.7.2. Técnicas de mitigación del desbalanceo

3.7.3. Balanceo de un Dataset

3.9. Modelos supervisados

3.5.3. Preprocesamiento básico de datos

- 3.9.1. Modelo supervisado
- 3.9.2. Métodos
- 3.9.3. Clasificación con modelos supervisados
- 3.6.2. La maldición de la dimensionalidad

3.6.3. Modificación de nuestro conjunto de datos

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

mediante visualización

- 3.4.1. La visualización como herramienta de
- 3.4.3. Visualización de un conjunto de datos

- 3.8.3. Clasificación con modelos no supervisados

tech 30 | Estructura y contenido

Módulo 4. 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
	Estadística descriptiva vs Inferencia estadística Procedimientos paramétricos	4.2.1. 4.2.2. 4.2.3.	Análisis descriptivo Visualización Preparación de datos	4.3.1. 4.3.2. 4.3.3.		4.4.2.	Tratamiento de valores perdidos Métodos de imputación de máxima verosimilitud Imputación de valores perdidos usando
4.1.3.		4.6		4.7	Da skribaska a saskirana a dia saska		aprendizaje automático
4.5. 4.5.1. 4.5.2. 4.5.3.		4.6. 4.6.1. 4.6.2. 4.6.3.	La maldición de la dimensionalidad Oversampling Undersampling Reducción de datos multidimensionales	4.7. 4.7.1. 4.7.2.	De atributos continuos a discretos Datos continuos versus discretos Proceso de discretización		Los datos Selección de datos Perspectivas y criterios de selección Métodos de selección
4.9. 4.9.1. 4.9.2. 4.9.3.	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·	4.10.	Preprocesamiento de datos en entornos <i>Big Data</i>				

Móc	Módulo 5. Algoritmia y complejidad en Inteligencia Artificial						
5.1. 5.1.1. 5.1.2. 5.1.3.	diseño de algoritmos Recursividad 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	5.3. 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)	5.4. 5.4.1. 5.4.2. 5.4.3. 5.4.4. 5.4.5.	Árboles binarios Recorridos de árbol Representar expresiones
5.5. 5.5.1. 5.5.2. 5.5.3.		5.6. 5.6.1. 5.6.2. 5.6.3. 5.6.4.	Algoritmos con grafos Representación Recorrido en anchura Recorrido en profundidad Ordenación topológica	5.7. 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	5.8. 5.8.1. 5.8.2. 5.8.3.	Búsqueda de caminos mínimos El problema del camino mínimo Arcos negativos y ciclos Algoritmo de Dijkstra
5.9. 5.9.1. 5.9.2. 5.9.3. 5.9.4.	El algoritmo de Kruskal	5.10.1	. Backtracking El Backtracking 2. Técnicas alternativas				

tech 32 | Estructura y contenido

Móc	Módulo 6. Sistemas inteligentes							
6.1. 6.1.1. 6.1.2. 6.1.3. 6.1.4.	Teoría de agentes Historia del concepto Definición de agente Agentes en Inteligencia Artificial Agentes en ingeniería de Software	6.2. 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	6.3. 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	
6.5. 6.5.1. 6.5.2. 6.5.3. 6.5.4. 6.5.5.	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 Software para la creación de ontologías Tripletas RDF, Turtle y N RDF Schema OWL	6.6.4. 6.6.5. 6.6.6.	SPARQL Introducción a las diferentes herramientas para la creación de ontologías Instalación y uso de Protégé	6.7. 6.7.1. 6.7.2.	La web semántica El estado actual y futuro de la web semántica Aplicaciones de la web semántica	
6.8. 6.8.1. 6.8.2. 6.8.3. 6.8.4. 6.8.5. 6.8.6. 6.8.7.	Otros modelos de representación del conocimiento Vocabularios Visión global Taxonomías Tesauros Folksonomías Comparativa Mapas mentales	6.9.1. 6.9.2. 6.9.3. 6.9.4. 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 6.10.2 6.10.3 6.10.4 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			

Mód	lulo 7. Aprendizaje automático y minerí	a de da	itos				
7.1.1. 7.1.2. 7.1.3. 7.1.4. 7.1.5.		7.2.2. 7.2.3. 7.2.4. 7.2.5.	de datos Tratamiento de datos 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	7.3. 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.	Evaluación de clasificadores Matrices de confusión Matrices de evaluación numérica Estadístico de Kappa La curva ROC
7.5. 7.5.1. 7.5.2. 7.5.3.	3	7.6. 7.6.1. 7.6.2. 7.6.3. 7.6.4.	Redes neuronales Conceptos básicos Redes de neuronas simples Algoritmo de Backpropagation Introducción a las redes neuronales recurrentes		Aétodos bayesianos Conceptos básicos de probabilidad Teorema de Bayes Naive Bayes Introducción a las redes bayesianas	7.8.2. 7.8.3. 7.8.4. 7.8.5.	Modelos de regresión y de respuesta continua Regresión lineal simple Regresión lineal múltiple Regresión logística Árboles de regresión Introducción a las máquinas de soporte vectorial (SVM) Medidas de bondad de ajuste
7.9. 7.9.1. 7.9.2. 7.9.3. 7.9.4. 7.9.5. 7.9.6.	Métodos probabilistas	7.10.1 7.10.2 7.10.3	Minería de textos y procesamiento de lenguaje natural (NLP) . Conceptos básicos . 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

Módulo 8. Las redes neuronales, base de	e Deep Learning		
 8.1. Aprendizaje Profundo 8.1.1. Tipos de aprendizaje profundo 8.1.2. Aplicaciones del aprendizaje profundo 8.1.3. Ventajas y desventajas del aprendizaje profundo 	8.2. Operaciones8.2.1. Suma8.2.2. Producto8.2.3. Traslado	8.3. Capas8.3.1. Capa de entrada8.3.2. Capa oculta8.3.3. Capa de salida	8.4. Unión de Capas y Operaciones8.4.1. Diseño de arquitecturas8.4.2. Conexión entre capas8.4.3. Propagación hacia adelante
 8.5. Construcción de la primera red neuronal 8.5.1. Diseño de la red 8.5.2. Establecer los pesos 8.5.3. Entrenamiento de la red 	 8.6. Entrenador y Optimizador 8.6.1. Selección del optimizador 8.6.2. Establecimiento de una función de pérdida 8.6.3. Establecimiento de una métrica 	 8.7. Aplicación de los Principios de las Redes Neuronales 8.7.1. Funciones de activación 8.7.2. Propagación hacia atrás 8.7.3. Ajuste de los parámetros 	 8.8 De las neuronas biológicas a las artificiales 8.8.1. Funcionamiento de una neurona biológica 8.8.2. Transferencia de conocimiento a las neuronas artificiales 8.8.3. Establecer relaciones entre ambas
 8.9. Implementación de MLP (Perceptrón multicapa) con Keras 8.9.1. Definición de la estructura de la red 8.9.2. Compilación del modelo 8.9.3. Entrenamiento del modelo 	 8.10. Hiperparámetros de Fine tuning de Redes Neuronales 8.10.1. Selección de la función de activación 8.10.2. Establecer el Learning rate 8.10. 3. Ajuste de los pesos 		
Módulo 9. Entrenamiento de redes neuro	onales profundas		
 9.1. Problemas de Gradientes 9.1.1. Técnicas de optimización de gradiente 9.1.2. Gradientes Estocásticos 9.1.3. Técnicas de inicialización de pesos 	 9.2. Reutilización de capas preentrenadas 9.2.1. Entrenamiento de transferencia de aprendizaje 9.2.2. Extracción de características 9.2.3. Aprendizaje profundo 	 9.3. Optimizadores 9.3.1. Optimizadores de descenso de gradiente estocástico 9.3.2. Optimizadores Adam y RMSprop 9.3.3. Optimizadores de momento 	 9.4. Programación de la tasa de aprendizaje 9.4.1. Control de tasa de aprendizaje automático 9.4.2. Ciclos de aprendizaje 9.4.3. Términos de suavizado
9.5. Sobreajuste9.5.1. Validación cruzada9.5.2. Regularización9.5.3. Métricas de evaluación	 9.6. Directrices Prácticas 9.6.1. Diseño de modelos 9.6.2. Selección de métricas y parámetros de evaluación 9.6.3. Pruebas de hipótesis 	 9.7. Transfer Learning 9.7.1. Entrenamiento de transferencia de aprendizaje 9.7.2. Extracción de características 9.7.3. Aprendizaje profundo 	 9.8. Data Augmentation 9.8.1. Transformaciones de imagen 9.8.2. Generación de datos sintéticos 9.8.3. Transformación de texto
 9.9. Aplicación Práctica de <i>Transfer Learning</i> 9.9.1. Entrenamiento de transferencia de aprendizaje 9.9.2. Entrenamién de constantations 	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 e	entrenamiento con <i>TensorFlow</i>			
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 <i>TensorFlow</i> 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 	
 10.5. Carga y preprocesamiento de datos con <i>TensorFlow</i> 10.5.1. Carga de conjuntos de datos con <i>TensorFlow</i> 10.5.2. Preprocesamiento de datos con <i>TensorFlow</i> 10.5.3. Utilización de herramientas de <i>TensorFlow</i> para la manipulación de datos 	con TensorFlow 0.5.1. Carga de conjuntos de datos con TensorFlow 0.5.2. Preprocesamiento de datos con TensorFlow 0.5.3. 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		 10.8. Capas de preprocesamiento de Keras 10.8.1. Utilización de la API de preprocesamiento de Keras 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 pulicación acro la legisladad de la pulicación de la pulicación acro la legisladad de la pulicación de la pulicación de la pulicación de la pulicación de la legisladad de la pulicación de la pulicación			

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	11.2. Capas convolucionales11.2.1 Reutilización de pesos en la convolución11.2.2. Convolución D11.2.3. Funciones de activación	11.3. Capas de agrupación e implementación de capas de agrupación con Keras 11.3.1. Pooling y Striding 11.3.2. Flattening 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				
 11.5. Implementación de una CNN ResNet- usando Keras 11.5.1. Inicialización de pesos 11.5.2. Definición de la capa de entrada 11.5.3. Definición de la salida 	 11.6. Uso de modelos preentrenados de Keras 11.6.1. Características de los modelos preentrenados 11.6.2. Usos de los modelos preentrenados 11.6.3. Ventajas de los modelos preentrenados 	 11.7. Modelos preentrenados para el aprendizaje por transferencia 11.7.1. El Aprendizaje por transferencia 11.7.2. Proceso de aprendizaje por transferencia 11.7.3. Ventajas del aprendizaje por transferencia 	 11.8. Clasificación y Localización en Deep Computer Vision 11.8.1. Clasificación de imágenes 11.8.2. Localización de objetos en imágenes 11.8.3 Detección de objetos 				
 11.9. Detección de objetos y seguimiento de objetos 11.9.1. Métodos de detección de objetos 11.9.2. Algoritmos de seguimiento de objetos 11.9.3. Técnicas de rastreo y localización 	 11.10. Segmentación semántica 11.10.1. Aprendizaje profundo para segmentación semántica 11.10.1. Detección de bordes 11.10.1. Métodos de segmentación basados en reglas 						

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

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

14.1. Introducción a la computación bioinspirada14.1.1. Introducción a la computación bioinspirada	 14.2. Algoritmos de adaptación social 14.2.1.Computación bioinspirada basada en colonia de hormigas 14.2.2. Variantes de los algoritmos de colonias de hormigas 14.2.3. Computación basada en nubes de partículas 	14.3. Algoritmos genéticos14.3.1. Estructura general14.3.2. Implementaciones de los principales operadores	14.4. Estrategias de exploración- explotación del espacio para algoritmos genéticos14.4.1. Algoritmo CHC14.4.2. Problemas multimodales
14.5. Modelos de computación evolutiva (I)	14.6. Modelos de computación 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 14.5.2. Programación evolutiva 14.5.3. Algoritmos basados en evolución diferencial	14.6.1. Modelos de evolución basados en estimación de distribuciones (EDA) 14.6.2. Programación genética	14.7.1. Aprendizaje basado en reglas14.7.2. Métodos evolutivos en problemas de selección de instancias	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 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		
 15.1. Servicios financieros 15.1.1. Las implicaciones de la Inteligencia Artificial (IA) en los servicios financieros. Oportunidades y desafíos 15.1.2. Casos de uso 15.1.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA 15.1.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA 	 15.2. Implicaciones de la Inteligencia Artificial en el servicio sanitario 15.2.1. Implicaciones de la IA en el sector sanitario. Oportunidades y desafíos 15.2.2. Casos de uso 	 15.3. Riesgos Relacionados con el uso de la IA en el servicio sanitario 15.3.1. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA 15.3.2. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA 	 15.4. Retail 15.4.1. Implicaciones de la IA en Retail. Oportunidades y desafíos 15.4.2. Casos de uso 15.4.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA 15.4.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA
 15.5. Industria 15.5.1. Implicaciones de la IA en la Industria. Oportunidades y desafíos 15.5.2. Casos de uso 	 15.6. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA en la Industria 15.6.1. Casos de uso 15.6.2. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA 15.6.3. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA 	 15.7. Administración Pública 15.7.1. Implicaciones de la IA en la Administración Pública. Oportunidades y desafíos 15.7.2. Casos de uso 15.7.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA 15.7.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA 	 15.8. Educación 15.8.1. Implicaciones de la IA en la educación. Oportunidades y desafíos 15.8.2. Casos de uso 15.8.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA 15.8.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA
 15.9. Silvicultura y agricultura 15.9.1. Implicaciones de la IA en la silvicultura y la agricultura. Oportunidades y desafíos 15.9.2. Casos de uso 15.9.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA 15.9.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA 	 15.10 Recursos Humanos 15.10.1. Implicaciones de la IA en los Recursos Humanos. Oportunidades y desafíos 15.10.2. Casos de uso 15.10.3. Riesgos potenciales relacionados con el uso de IA 15.10.4. Potenciales desarrollos / usos futuros de la IA 		

Módulo 16. Automatización de procesos del departamento financiero con Inteligencia Artificial

16.1. Automatización de Procesos Financieros con la y automatización robótica de procesos (RPA)

- 16.1.1. IA y RPA para automatización y 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

16.2. Procesamiento automático de facturas con IA con Kofax

- 16.2.1. Configuración de soluciones de IA para el procesamiento de facturas con Kofax
- 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: Mejoras en eficiencia y reducción de errores

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

- 16.5.1. Modelado predictivo de flujos de caja 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 mejoras en la toma de decisiones financieras con reportes automatizados

16.8. Optimización de compras con IBM Watson

- 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

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

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

proyectos

tech 44 | Estructura y contenido

Módulo 19. 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 y causalidad en finanzas
19.1.1. Introducción al análisis de datos 19.1.2. Herramientas y técnicas para el análisis de datos financieros	19.2.1. Análisis descriptivo de datos financieros 19.2.2. Visualización de datos financieros con Python y R	19.3.1. Fundamentos de series temporales 19.3.2. Modelos de series temporales para datos financieros	19.4.1. Métodos de análisis de correlación 19.4.2. Técnicas para identificar relaciones causales 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	17.4.3. Apricaciones en el analisis imanciero
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 datos	19.6.1. Introducción al análisis de clúster 19.6.2. Aplicaciones en la segmentación de	19.7.1. Fundamentos de análisis de redes 19.7.2. Aplicaciones del análisis de grafos en	19.8.1. Procesamiento de lenguaje natural (NLP) en finanzas
19.5.2. Herramientas para la visualización interactiva	mercados y clientes	finanzas	19.8.2. Análisis de sentimiento en noticias y redes sociales
(Plotly, Dash) 19.5.3. Casos de uso y ejemplos prácticos	19.6.3. Herramientas y técnicas para el análisis de clúster	19.7.3. Herramientas para el análisis de redes (NetworkX, Gephi)	19.8.3. Herramientas y técnicas para el análisis de texto
19.9. Herramientas de análisis y visualización de datos financieros con IA	19.10. Proyectos y aplicaciones prácticas de análisis y visualización		
19.9.1. Bibliotecas de análisis de datos en Python (Pandas, NumPy)	19.10.1. Desarrollo de proyectos de análisis de datos financieros		
19.9.2. Herramientas de visualización en R (ggplot2, Shinv)	19.10.2. Implementación de soluciones de visualización interactiva		
19.9.3. Implementación práctica de análisis y 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 20.1.2. Tipos de riesgos financieros 20.1.3. Importancia de la gestión de riesgos en finanzas	 20.2.1. Técnicas de machine learning 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 	20.3.1. Análisis y gestión del riesgo de mercado20.3.2. Aplicación de modelos predictivos para el riesgo de mercado20.3.3. Implementación de modelos de riesgo de mercado	20.4.1. Conceptos y tipos de riesgo operacional 20.4.2. Aplicación de técnicas de IA para la gestión del riesgo operacional 20.4.3. Herramientas y ejemplos prácticos
 20.5. Modelos de riesgo de liquidez con IA 20.5.1. Fundamentos del riesgo de liquidez 20.5.2. Técnicas de Machine Learning para el análisis de riesgo de liquidez 20.5.3. Implementación práctica de modelos de riesgo de liquidez 	 20.6. Análisis de riesgo sistémico con IA 20.6.1. Conceptos de riesgo sistémico 20.6.2. Aplicaciones de IA en la evaluación del riesgo sistémico 20.6.3. Casos de estudio y ejemplos prácticos 	 20.7. Optimización de portafolios con consideraciones de riesgo 20.7.1. Técnicas de optimización de portafolio 20.7.2. Incorporación de medidas de riesgo en la optimización 20.7.3. Herramientas para la optimización de portafolios 	 20.8. Simulación de riesgos financieros 20.8.1. Métodos de simulación para la gestión de riesgos 20.8.2. Aplicación de simulaciones Monte Carlo en finanzas 20.8.3. Implementación de simulaciones con Pythologometrica de simulación de simulaciones con Pythologometrica de simulación de si
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 20.9.2. Herramientas para el monitoreo y reporte de riesgos 20.9.3. Implementación de sistemas de monitoreo continuo	 20.10.1. Desarrollo de proyectos de gestión de riesgos financieros 20.10.2. Implementación de soluciones de IA para la gestión de riesgos 20.10.3. Evaluación y presentación de resultados 		



Este programa de capacitación ofrece una forma diferente de aprender. Nuestra metodología se desarrolla a través de un modo de aprendizaje de forma cíclica: *el Relearning*.

Este sistema de enseñanza es utilizado, por ejemplo, en las facultades de medicina más prestigiosas del mundo y se ha considerado uno de los más eficaces por publicaciones de gran relevancia como el **New England Journal of Medicine**.





tech 48 | Metodología

TECH Business School emplea el Estudio de Caso para contextualizar todo el contenido

Nuestro programa ofrece un método revolucionario de desarrollo de habilidades y conocimientos. Nuestro objetivo es afianzar competencias en un contexto cambiante, competitivo y de alta exigencia.



Con TECH podrás experimentar una forma de aprender que está moviendo los cimientos de las universidades tradicionales de todo el mundo"



Este programa te prepara para afrontar retos empresariales en entornos inciertos y lograr el éxito de tu negocio.



Nuestro programa te prepara para afrontar nuevos retos en entornos inciertos y lograr el éxito en tu carrera.

Un método de aprendizaje innovador y diferente

El presente programa de TECH es una enseñanza intensiva, creada desde 0 para proponerle al directivo retos y decisiones empresariales de máximo nivel, ya sea en el ámbito nacional o internacional. Gracias a esta metodología se impulsa el crecimiento personal y profesional, dando un paso decisivo para conseguir el éxito. El método del caso, técnica que sienta las bases de este contenido, garantiza que se sigue la realidad económica, social y empresarial más vigente.



Aprenderás, mediante actividades colaborativas y casos reales, la resolución de situaciones complejas en entornos empresariales reales"

El método del caso ha sido el sistema de aprendizaje más utilizado por las mejores escuelas de negocios del mundo desde que éstas existen. Desarrollado en 1912 para que los estudiantes de Derecho no solo aprendiesen las leyes a base de contenidos teóricos, el método del caso consistió en presentarles situaciones complejas reales para que tomasen decisiones y emitiesen juicios de valor fundamentados sobre cómo resolverlas.

En 1924 se estableció como método estándar de enseñanza en Harvard.

Ante una determinada situación, ¿qué debería hacer un profesional? Esta es la pregunta a la que nos enfrentamos en el método del caso, un método de aprendizaje orientado a la acción. A lo largo del programa, los estudiantes se enfrentarán a múltiples casos reales.

Deberán integrar todos sus conocimientos, investigar, argumentar y defender sus ideas y decisiones.

tech 50 | Metodología

Relearning Methodology

TECH aúna de forma eficaz la metodología del Estudio de Caso con un sistema de aprendizaje 100% online basado en la reiteración, que combina elementos didácticos diferentes en cada lección.

Potenciamos el Estudio de Caso con el mejor método de enseñanza 100% online: el Relearning.

Nuestro sistema online te permitirá organizar tu tiempo y tu ritmo de aprendizaje, adaptándolo a tus horarios. Podrás acceder a los contenidos desde cualquier dispositivo fijo o móvil con conexión a internet.

En TECH aprenderás con una metodología vanguardista concebida para capacitar a los directivos del futuro. Este método, a la vanguardia pedagógica mundial, se denomina Relearning.

Nuestra escuela de negocios es la única en habla hispana licenciada para emplear este exitoso método. En 2019, conseguimos mejorar los niveles de satisfacción global de nuestros alumnos (calidad docente, calidad de los materiales, estructura del curso, objetivos...) con respecto a los indicadores de la mejor universidad online en español.





Metodología | 51 tech

En nuestro programa, el aprendizaje no es un proceso lineal, sino que sucede en espiral (aprender, desaprender, olvidar y reaprender). Por eso, combinamos cada uno de estos elementos de forma concéntrica. Con esta metodología se han capacitadomás de 650.000 graduados universitarios con un éxito sin precedentes en ámbitos tan distintos como la bioquímica, la genética, la cirugía, el derecho internacional, las habilidades directivas, las ciencias del deporte, la filosofía, el derecho, la ingeniería, el periodismo, la historia o los mercados e instrumentos financieros. Todo ello en un entorno de alta exigencia, con un alumnado universitario de un perfil socioeconómico alto y una media de edad de 43,5 años.

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.

A partir de la última evidencia científica en el ámbito de la neurociencia, no solo sabemos organizar la información, las ideas, las imágenes y los recuerdos, sino que sabemos que el lugar y el contexto donde hemos aprendido algo es fundamental para que seamos capaces de recordarlo y almacenarlo en el hipocampo, para retenerlo en nuestra memoria a largo plazo.

De esta manera, y en lo que se denomina Neurocognitive context-dependent e-learning, los diferentes elementos de nuestro programa están conectados con el contexto donde el participante desarrolla su práctica profesional.

Este programa ofrece los mejores materiales educativos, preparados a conciencia para los profesionales:



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, para crear el método de trabajo online de TECH. Todo ello, con las técnicas más novedosas que ofrecen piezas de gran calidad en todos y cada uno los materiales que se ponen a disposición del alumno.



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 las futuras decisiones difíciles.



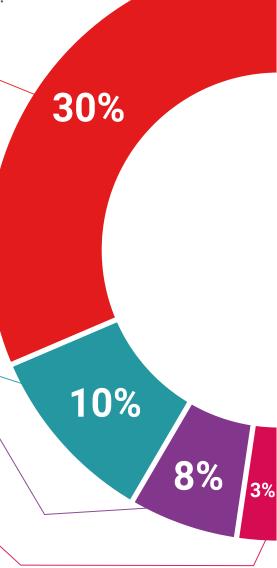
Prácticas de habilidades directivas

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



Lecturas complementarias

Artículos recientes, documentos de consenso y guías internacionales, entre otros. En la biblioteca virtual de TECH el estudiante tendrá acceso a todo lo que necesita para completar su capacitación.



Case studies

Completarán una selección de los mejores business cases que se emplean en Harvard Business School. Casos presentados, analizados y tutorizados por los mejores especialistas en alta dirección del panorama latinoamericano.



Resúmenes interactivos

El equipo de TECH presenta los contenidos de manera atractiva y dinámica en píldoras multimedia que incluyen audios, vídeos, imágenes, esquemas y mapas conceptuales con el fin de afianzar el conocimiento.

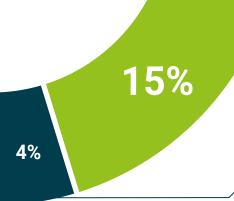


Este exclusivo sistema educativo para la presentación de contenidos multimedia fue premiado por Microsoft como "Caso de éxito en Europa".

Testing & Retesting

Se evalúan y reevalúan periódicamente los conocimientos del alumno a lo largo del programa, mediante actividades y ejercicios evaluativos y autoevaluativos para que, de esta manera, el estudiante compruebe cómo va consiguiendo sus metas.



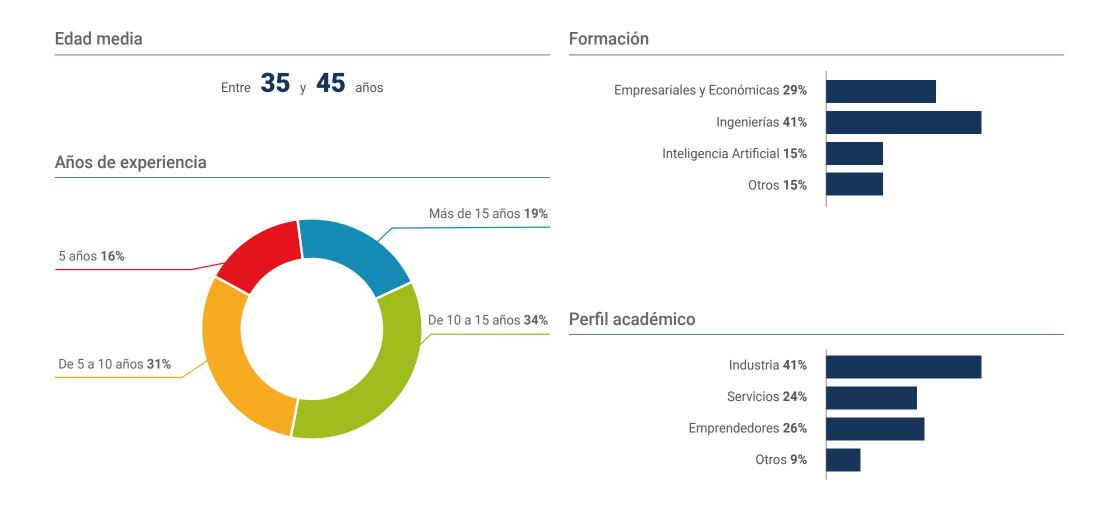


30%

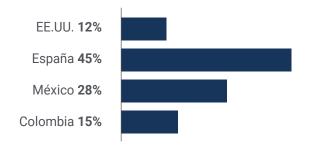


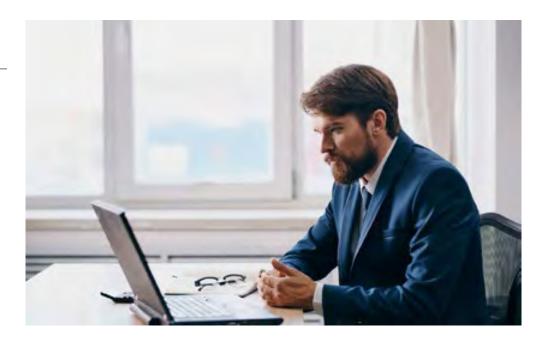


tech 56 | Perfil de nuestros alumnos



Distribución geográfica





Sergio Marín Urriaga

Analista de datos

"¡El Máster de Formación Permanente en Inteligencia Artificial en 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 60 | 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 de Formación Permanente en Inteligencia Artificial en 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.

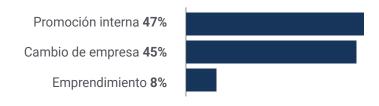
Momento del cambio

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 68 | 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.



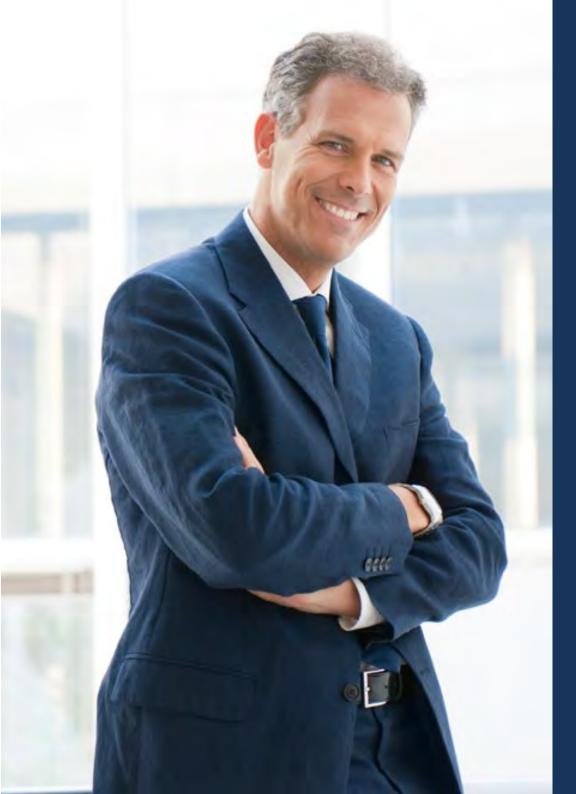
Construcción de agentes de cambio

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 72 | Titulación

Este programa te permitirá obtener el título de **Máster de Formación Permanente en Inteligencia Artificial en Departamento Financiero** emitido por TECH Universidad Tecnológica.

TECH Universidad Tecnológica, es una Universidad española oficial, que forma parte del Espacio Europeo de Educación Superior (EEES). Con un enfoque centrado en la excelencia académica y la calidad universitaria a través de la tecnología.

Este título propio contribuye de forma relevante al desarrollo de la educación continua y actualización del profesional, garantizándole la adquisición de las competencias en su área de conocimiento y aportándole un alto valor curricular universitario a su formación. Es 100% válido en todas las Oposiciones, Carrera Profesional y Bolsas de Trabajo de cualquier Comunidad Autónoma española.

Además, el riguroso sistema de garantía de calidad de TECH asegura que cada título otorgado cumpla con los más altos estándares académicos, brindándole al egresado la confianza y la credibilidad que necesita para destacarse en su carrera profesional.

Título: Máster de Formación Permanente en Inteligencia Artificial en Departamento Financiero

Modalidad: online
Duración: 7 meses
Créditos: 90 ECTS





^{*}Apostilla de La Haya. En caso de que el alumno solicite que su título en papel recabe la Apostilla de La Haya, TECH EDUCATION realizará las gestiones oportunas para su obtención, con un coste adicional.



Máster de Formación Permanente Inteligencia Artificial en Departamento Financiero

» Modalidad: online

» Duración: 7 meses

» Titulación: TECH Universidad Tecnológica

» Acreditación: 90 ECTS

» Horario: a tu ritmo

» Exámenes: online

