



Executive MasterIntelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario

- » Modalità: online
- » Durata: 12 mesi
- » Titolo: TECH Università Tecnologica
- » Orario: a tua scelta
- » Esami: online
- » Rivolto a: Diplomati e Laureati che abbiano precedentemente conseguito un qualsiasi titolo di studio nel campo delle Scienze Sociali e Giuridiche, Amministrative e Aziendali Neuroscienze e Intelligenza Artificiale

Accesso al sito web: www.techtitute.com/it/business-school/master/master-intelligenza-artificiale-dipartimento-finanziario

Indice

01

Benvenuto

02

Perché studiare in TECH?

03

Perché scegliere il nostro programma?

04

Obiettivi

pag. 4

pag. 6

pag. 10

pag. 14

05

Competenze

pag. 20

06

Struttura e contenuti

pag. 24

07

Metodologia

pag. 46

80

Profilo dei nostri studenti

pag. 54

)9

Direzione del corso

pag. 58

10

Impatto sulla tua carriera

pag. 62

11

Benefici per la tua azienda

12

Titolo

01 **Benvenuto**

L'Intelligenza Artificiale (AI) sta trasformando profondamente il Dipartimento Finanziario, ottimizzando i processi e migliorando la precisione del processo decisionale. Secondo un rapporto di Deloitte, l'84% delle aziende ha integrato strumenti IA per automatizzare attività ripetitive come l'elaborazione delle fatture e la riconciliazione bancaria, che ha ridotto in modo significativo gli errori umani e accelerato i tempi di elaborazione. In questo contesto, TECH offre un programma universitario innovativo, progettato per fornire ai CFO gli strumenti necessari per guidare efficacemente la trasformazione digitale. Inoltre, è importante notare che il corso si svolge completamente online, dando agli studenti la flessibilità di organizzare i propri orari in modo autonomo.

Executive Master in Intelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario
TECH Università Techologica







tech 08 | Perché studiare in TECH?

In TECH Università Tecnologica



Innovazione

L'Università offre un modello di apprendimento online che combina le ultime tecnologie educative con il massimo rigore pedagogico. Un metodo unico con il più alto riconoscimento internazionale che fornirà allo studente le chiavi per inserirsi in un mondo in costante cambiamento, in cui l'innovazione è concepita come la scommessa essenziale di ogni imprenditore.

"Caso di Successo Microsoft Europa" per aver incorporato l'innovativo sistema multivideo interattivo nei nostri programmi.



Massima esigenza

Il criterio di ammissione di TECH non si basa su criteri economici. Non è necessario effettuare un grande investimento per studiare in questa Università. Tuttavia, per ottenere una qualifica rilasciata da TECH, i limiti dell'intelligenza e della capacità dello studente saranno sottoposti a prova. I nostri standard accademici sono molto alti...

95%

degli studenti di TECH termina i suoi studi con successo.



Networking

In TECH partecipano professionisti provenienti da tutti i Paesi del mondo al fine di consentire allo studente di creare una vasta rete di contatti utile per il suo futuro.

+100000

+200

manager specializzati ogni anno

nazionalità differenti



Empowerment

Lo studente cresce di pari passo con le migliori aziende e con professionisti di grande prestigio e influenza. TECH ha sviluppato alleanze strategiche e una preziosa rete di contatti con i principali esponenti economici dei 7 continenti.

+500

accordi di collaborazione con le migliori aziende



Talento

Il nostro programma è una proposta unica per far emergere il talento dello studente nel mondo imprenditoriale. Un'opportunità unica di affrontare i timori e la propria visione relativi al business.

TECH si propone di aiutare gli studenti a mostrare al mondo il proprio talento grazie a questo programma.



Contesto Multiculturale

Gli studenti che intraprendono un percorso con TECH possono godere di un'esperienza unica. Studierai in un contesto multiculturale. Lo studente, inserito in un contesto globale, potrà addentrarsi nella conoscenza dell'ambito lavorativo multiculturale mediante una raccolta di informazioni innovativa e che si adatta al proprio concetto di business.

Gli studenti di TECH provengono da oltre 200 nazioni differenti.



A.

Impara con i migliori

Il personale docente di TECH contribuisce a mostrare agli studenti il proprio bagaglio di esperienze attraverso un contesto reale, vivo e dinamico. Si tratta di docenti impegnati a offrire una specializzazione di qualità che permette allo studente di avanzare nella sua carriera e distinguersi in ambito imprenditoriale.

Professori provenienti da 20 nazionalità differenti.



In TECH avrai accesso ai casi di studio più rigorosi e aggiornati del mondo accademico"

Perché studiare in TECH? | 09 tech

TECH punta all'eccellenza e dispone di una serie di caratteristiche che la rendono unica:



Analisi

In TECH esploriamo il lato critico dello studente, la sua capacità di mettere in dubbio le cose, la sua competenza nel risolvere i problemi e le sue capacità interpersonali.



Eccellenza accademica

TECH offre agli studenti la migliore metodologia di apprendimento online. L'università combina il metodo *Relearning* (la metodologia di apprendimento post-laurea meglio valutata a livello internazionale), con i casi di studio. Tradizione e avanguardia in un difficile equilibrio e nel contesto del più esigente itinerario educativo.



Economia di scala

TECH è la più grande università online del mondo. Dispone di oltre 10.000 corsi universitari di specializzazione universitaria. Nella nuova economia, **volume + tecnologia = prezzo dirompente**. In questo modo, garantiamo che lo studio non sia così costoso come in altre università.





tech 12 | Perché scegliere il nostro programma?

Questo programma fornirà molteplici vantaggi professionali e personali, tra i seguenti:



Dare una spinta decisiva alla carriera di studente

Studiando in TECH, lo studente può prendere le redini del suo futuro e sviluppare tutto il suo potenziale. Completando il nostro programma acquisirà le competenze necessarie per ottenere un cambio positivo nella sua carriera in poco tempo.

Il 70% dei partecipanti a questa specializzazione ottiene un cambiamento di carriera positivo in meno di 2 anni.



Svilupperai una visione strategica e globale dell'azienda

TECH offre una visione approfondita della gestione generale per comprendere come ogni decisione influenzi le diverse aree funzionali dell'azienda.

La nostra visione globale di azienda migliorerà la tua visione strategica.



Consolidare lo studente nella gestione aziendale superiore

Studiare in TECH significa avere accesso ad un panorama professionale di grande rilevanza, che permette agli studenti di ottenere un ruolo di manager di alto livello e di possedere un'ampia visione dell'ambiente internazionale.

Lavorerai con più di 100 casi reali di alta direzione.



Assumerai nuove responsabilità

Durante il programma vengono mostrate le ultime tendenze, gli sviluppi e le strategie per svolgere il lavoro professionale in un contesto in continuo cambiamento.

Il 45% degli studenti ottiene una promozione interna nel proprio lavoro.



Accesso a un'importante rete di contatti

TECH crea reti di contatti tra i suoi studenti per massimizzare le opportunità. Studenti con le stesse preoccupazioni e il desiderio di crescere. Così, sarà possibile condividere soci, clienti o fornitori.

Troverai una rete di contatti essenziali per la tua crescita professionale.



Svilupperai il progetto di business in modo rigoroso

Lo studente acquisirà una profonda visione strategica che lo aiuterà a sviluppare il proprio progetto, tenendo conto delle diverse aree dell'azienda.

Il 20% dei nostri studenti sviluppa la propria idea di business.



Migliorare le soft skills e le competenze direttive

TECH aiuta lo studente ad applicare e sviluppare le conoscenze acquisite e migliorare le capacità interpersonali per diventare un leader che faccia la differenza.

Migliora le tue capacità di comunicazione e di leadership e dai una spinta alla tua professione.



Farai parte di una comunità esclusiva

Lo studente farà parte di una comunità di manager d'élite, grandi aziende, istituzioni rinomate e professori qualificati delle università più prestigiose del mondo: la comunità di TECH Università Tecnologica.

Ti diamo l'opportunità di specializzarti grazie a un personale docente di reputazione internazionale.





tech 16 | Obiettivi

TECH fa suoi gli obiettivi dei suoi studenti Lavoriamo insieme per raggiungerli

Il Executive Master in Intelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario prepara lo studente a:



Analizzare l'evoluzione dell'Intelligenza Artificiale



Analizzare l'importanza di thesauri, vocabolari e tassonomie nell'IA



Comprendere il funzionamento delle reti neurali nei modelli di apprendimento

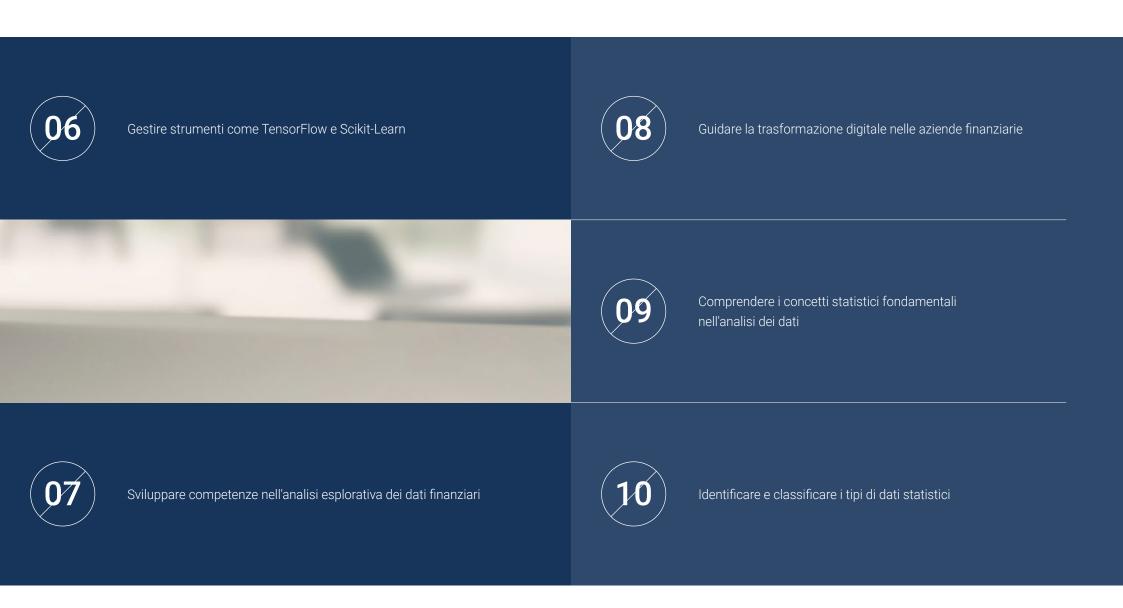




Studiare i principi e le applicazioni degli algoritmi genetici



Gestire soluzioni di automazione tramite IA





Analizzare il ciclo di vita dei dati



Utilizzare le buone pratiche nella gestione e nell'elaborazione dei dati



Esplora il *Datawarehouse* e la sua progettazione



13

Padroneggiare i fondamenti della Data Science e le tecniche di estrazione



Applicare tecniche di inferenza statistica nel data mining



Eseguire analisi esplorative e pre-elaborazione dei dati



Esplorare la teoria degli agenti e la rappresentazione della conoscenza nei sistemi intelligenti





Sviluppare competenze nell'apprendimento automatico e nel data mining



Introdurre strategie di progettazione e analizzare l'efficienza degli algoritmi



Padroneggiare le tecniche avanzate di ottimizzazione finanziaria con OR-Tools







Acquisire competenze avanzate per integrare le tecniche di Intelligenza Artificiale nell'automazione e ottimizzazione dei processi finanziari per guidare il processo decisionale strategico



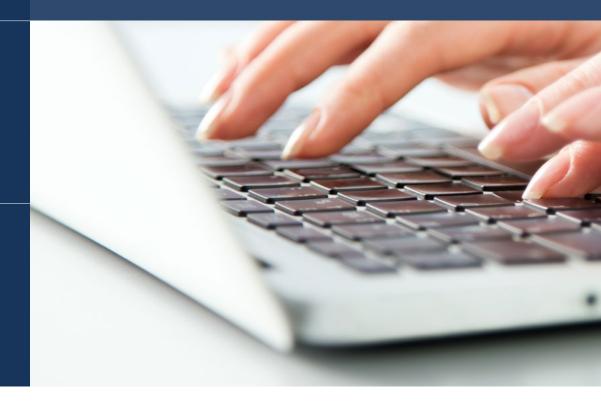
Garantire che le soluzioni di Intelligenza Artificiale siano conformi alle normative vigenti, gestendo



Analizzare grandi volumi di dati finanziari utilizzando algoritmi per generare previsioni, identificare tendenze e mitigare i rischi finanziari



Progettare e implementare sistemi di automazione per attività di routine come contabilità, audit o gestione del rischio

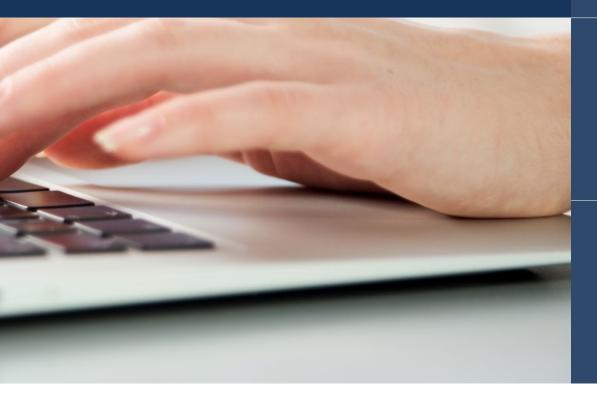




Addestrare modelli di *Machine Learning* come Reti Neurali e algoritmi di classificazione per ottimizzare significativamente gli investimenti



Creare sistemi basati su Intelligenza Artificiale che identificano schemi insoliti nelle transazioni finanziarie al fine di prevenire frodi e altre attività illecite in tempo reale





Applicare tecniche di analisi finanziaria predittiva per prevedere i flussi di cassa, valutare le attività e valutare la fattibilità dei progetti di investimento



Integrare tecnologie di automazione emergenti per una gestione ottimale delle fatture





tech 26 | Struttura e contenuti

Piano di studi

Il piano di studi di questo Executive
Master è stato progettato per offrire una
formazione completa nelle ultime tecnologie
e metodologie che stanno rivoluzionando
il settore finanziario. Un primo blocco
riguarderà l'automazione dei processi
finanziari mediante tecniche avanzate di IA.
Ciò includerà l'apprendimento di strumenti e
sistemi che ottimizzano la gestione di attività
ripetitive, come l'elaborazione delle fatture
e la riconciliazione bancaria, consentendo
ai professionisti di migliorare la precisione e
l'efficienza nella gestione finanziaria.

L'attenzione sarà anche focalizzata sulla pianificazione strategica e sul processo decisionale, consentendo agli imprenditori di utilizzare l'IA nella creazione di modelli predittivi e strategie finanziarie avanzate. Inoltre, saranno in grado di applicare tecniche di analisi e simulazione per formulare decisioni basate su dati precisi, che sono cruciali per adattarsi a un ambiente economico dinamico e competitivo. Svilupperanno anche una visione strategica più solida e basata su informazioni quantitative.

Infine, verranno discusse le tecniche avanzate di ottimizzazione finanziaria e analisi dei dati, familiarizzando con strumenti come OR-Tools per l'ottimizzazione del portafoglio, nonché tecniche avanzate per la visualizzazione e l'analisi dei dati finanziari, con Plotly e Google Data Studio. Verranno inoltre affrontati metodi avanzati per la gestione del rischio finanziario attraverso modelli di IA sviluppati con TensorFlow e Scikit-learn, garantendo che gli esperti siano preparati ad affrontare le sfide finanziarie moderne con soluzioni innovative e basate sui dati.

In questo modo, TECH ha sviluppato un programma universitario completo in modalità completamente online, consentendo agli studenti di accedere al materiale didattico da qualsiasi dispositivo con connessione a Internet. Questo elimina la necessità di doversi recare in un centro fisico e di adattarsi a orari fissi. Inoltre, incorpora l'innovativa metodologia *Relearning*, che si basa sulla ripetizione dei concetti chiave per garantire una comprensione ottimale del contenuto.

Questo Executive Master ha la durata di 12 mesi e si divide in 20 moduli:

| Modulo 1 | Fondamenti di Intelligenza Artificiale |
|-----------|--|
| Modulo 2 | Tipi e Cicli di Vita del Dato |
| Modulo 3 | Il dato nell'Intelligenza Artificiale |
| Modulo 4 | Data Mining: Selezione, pre-elaborazione e trasformazione |
| Modulo 5 | Algoritmi e complessità nell'Intelligenza Artificiale |
| Modulo 6 | Sistemi intelligenti |
| Modulo 7 | Apprendimento automatico e data mining |
| Modulo 8 | Le reti neurali, base del Deep Learning |
| Modulo 9 | Addestramento di reti neurali profonde |
| Modulo 10 | Personalizzazione di Modelli e addestramento con <i>TensorFlow</i> |

| Modulo 11 | Deep Computer Vision con Reti Neurali Convoluzionali |
|-----------|---|
| Modulo 12 | Processo del linguaggio naturale (NLP) con Reti Naturali Ricorrenti (RNN) e Assistenza |
| Modulo 13 | Autoencoder, GAN e Modelli di Diffusione |
| Modulo 14 | Computazione bio-ispirata |
| Modulo 15 | Intelligenza Artificiale: strategie e applicazioni |
| Modulo 16 | Automazione dei processi del Dipartimento Finanziario con Intelligenza Artificiale |
| Modulo 17 | Pianificazione strategica e processo decisionale con Intelligenza Artificiale |
| Modulo 18 | Tecniche avanzate di ottimizzazione finanziaria con OR-Tools |
| Modulo 19 | Analisi e visualizzazione dei dati finanziari con Plotly e Google Data Studio |
| Modulo 20 | Intelligenza Artificiale per la gestione del rischio finanziario con TensorFlow e Scikit-learn |

Dove, quando e come si svolge?

TECH offre la possibilità di svolgere questo Executive Master in Intelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario in modalità completamente online. Durante i 12 mesi di durata della specializzazione, gli studenti potranno accedere in qualsiasi momento a tutti i contenuti di questo programma, che consentirà loro di autogestire il proprio tempo di studio.

Un'esperienza educativa unica, chiave e decisiva per potenziare la tua crescita professionale e dare una svolta definitiva.

tech 28 | Struttura e contenuti

| Mod | Modulo 1. Fondamenti di Intelligenza Artificiale | | | | | | | |
|--|---|------------------------------------|--|--|--|--|--|--|
| 1.1. 1.1.1. 1.1.2. 1.1.3. 1.1.4. | Storia dell'intelligenza artificiale Quando si è cominciato a parlare di intelligenza artificiale? Riferimenti nel cinema Importanza dell'intelligenza artificiale Tecnologie che favoriscono e supportano l'intelligenza artificiale | 1.2. 1.2.1. 1.2.2. 1.2.3. | Intelligenza artificiale nei giochi Teoria dei giochi <i>Minimax</i> e potatura Alfa-Beta Simulazione: Monte Carlo | 1.3. 1.3.1. 1.3.2. 1.3.3. 1.3.4. 1.3.5. | Reti neurali Basi biologiche Modello computazionale Reti neurali supervisionate e non Percettrone semplice Percettrone multistrato | 1.4.1. 1.4.2. 1.4.3. 1.4.4. 1.4.5. | | |
| 1.5. 1.5.1. 1.5.2. 1.5.3. 1.5.4. 1.5.5. | Ontologie | 1.6. 1.6.1. 1.6.2. 1.6.3. | · · · · · · · · · · · · · · · · · · · | 1.7. 1.7.1. 1.7.1. | Sistemi esperti e DSS Sistemi esperti Sistemi di supporto decisionale | 1.8.3. | Chatbot e Assistenti Virtuali Tipi di assistenti: assistente vocale e scritto Parti fondamentali per lo sviluppo di un assistente: Intents, entità e flusso di dialogo Integrazioni: web, Slack, Whatsapp, Facebook Strumenti per lo sviluppo di un assistente: Dialog Flow, Watson Assistant | |
| 1.9. | Strategia di implementazione dell'IA | 1.10.1 1.10.2 1.10.3 | Futuro dell'intelligenza artificiale Comprendere come identificare emozioni tramite algoritmi Creazione di una personalità: linguaggio, espressioni e contenuto Tendenze dell'intelligenza artificiale Riflessioni | | | | | |

| .1. La Statistica | 2.2. | Tipi di dati statistici | 2.3. | Ciclo di vita dei dati | 2.4. | Fasi iniziali del ciclo |
|--|--------------------|---|--------------------|--|----------------------------|---|
| 2.1.1. Statistica: statistiche descrittive, in statistiche 2.1.2. Popolazione, campione, individuo 2.1.3. Variabili: definizione, scale di misur | azione 2.2.2. | Secondo la tipologia 2.2.1.1. Quantitativi: dati continui e discreti 2.2.1.2. Qualitativi: dati binominali, nominali e ordinali Secondo la forma 2.2.2.1. Numerici 2.2.2.2. Testuali 2.2.2.3. Logici Secondo la fonte 2.2.3.1. Primari 2.2.3.2. Secondari | 2.3.2. | Fasi del ciclo Tappe del ciclo Principi FAIR | 2.4.2. 2.4.3. | Definizione delle mete Determinazione delle risorse necessarie Diagramma di Gantt Struttura dei dati |
| 2.5. Raccolta di dati 2.5.1. Metodologia di raccolta | 2.6. 2.6.1. | Pulizia del dato Fasi di pulizia dei dati | 2.7. | Analisi dei dati, interpretazione e valutazione dei risultati | 2.8. | Archiviazione dei dati (Datawarehouse) |
| 2.5.2. Strumenti di raccolta 2.5.3. Canali di raccolta | 2.6.2. | Qualità del dato Elaborazione dei dati (con R) | 2.7.2. | Misure statistiche Indici di relazione Data Mining | 2.8.1. 2.8.2. 2.8.3. | Elementi che lo integrano Progettazione Aspetti da considerare |
| | 2.9. | Disponibilità del dato | 2.10. | Aspetti normativi | | |
| | 2.9.2. | Accesso Utilità Sicurezza | 2.10.2 | . Legge di protezione dei dati . Best practice . Altri aspetti normativi | | |
| Modulo 2 Il doto poll'Intelligenza | Artificials | | | | | |
| Modulo 3. Il dato nell'Intelligenza | | Dati informazioni a concessioni | 2.2 | Dei deti all'informazione | 2.4 | Faturation and information: |
| 3.1. Data Science 3.1.1. Data Science | 3.2. 3.2.1. | Dati, informazioni e conoscenza Dati, informazioni e conoscenza | 3.3. 3.3.1. | Dai dati all'informazione Analisi dei dati | 3.4. | Estrazione di informazioni tramite visualizzazione |
| 3.1.2. Strumenti avanzati per i data scien | ist 3.2.2. | Tipi di dati | 3.3.2. | Tipi di analisi | 341 | La visualizzazione come strumento di ana |

3.2.2. Tipi di dati 3.2.3. Fonti di dati 3.4.1. La visualizzazione come strumento di analisi 3.3.3. Estrazione di informazioni da un Dataset 3.4.2. Metodi di visualizzazione 3.4.3. Visualizzazione di un insieme di dati 3.5. Qualità dei dati 3.7. Squilibrio 3.8. Modelli non supervisionati 3.6. Dataset 3.7.1. Squilibrio di classe 3.5.1. Dati di qualità 3.6.1. Arricchimento del Dataset 3.8.1. Modello non supervisionato 3.7.2. Tecniche di mitigazione dello squilibrio 3.5.2. Pulizia di dati 3.6.2. La maledizione della dimensionalità 3.8.2. Metodi 3.5.3. Pre-elaborazione base dei dati 3.6.3. Modifica di un insieme di dati 3.7.3. Equilibrio di un Dataset 3.8.3. Classificazione con modelli non supervisionati 3.9. Modelli supervisionati 3.10. Strumenti e best practice 3.9.1. Modello supervisionato 3.10.1. Best practice per i data scientist 3.10.2. Il modello migliore 3.9.2. Metodi 3.9.3. Classificazione con modelli supervisionati 3.10.3. Strumenti utili

tech 30 | Struttura e contenuti

| Mod | Modulo 4. Data Mining: Selezione, pre-elaborazione e trasformazione | | | | | | | |
|---|---|----------------------------------|--|---------------------------|---|--------|--|--|
| 4.1. 4.1.1. 4.1.2. 4.1.3. | Inferenza statistica Statistica descrittiva e Inferenza statistica Procedure parametriche Procedure non parametriche | 4.2. 4.2.1. 4.2.2. 4.2.3. | Analisi esplorativa Analisi descrittiva Visualizzazione Preparazione dei dati | 4.3.2. | Preparazione dei dati Integrazione e pulizia di dati Standardizzazione dei dati Trasformazione degli attributi | 4.4.2. | I valori mancanti Trattamenti dei valori mancanti Metodi di imputazione a massima verosimiglianza Imputazione di valori mancanti mediante apprendimento automatico | |
| 4.5. 4.5.1. 4.5.2. 4.5.3. | 99 | | La maledizione della dimensionalità Oversampling Undersampling Riduzione dei dati multidimensionali | 4.7. 4.7.1. 4.7.2. | Da attributi continui a discreti Dati continui vs discreti Processo di discretizzazione | 4.8.2. | I dati Selezione dei dati Prospettiva e criteri di selezione Metodi di selezione | |
| 4.9. 4.9.1. 4.9.2. 4.9.3. | Selezione di istanze Metodi per la selezione di istanze Selezione di prototipi Metodi avanzati per la selezione di istanze | 4.10. | Pre-elaborazione dei dati negli ambienti <i>Big Data</i> | | | | | |

| Mod | Modulo 5. Algoritmi e complessità nell'Intelligenza Artificiale | | | | | | | |
|---|--|---|--|---|---|--|---|--|
| 5.1.2. | Introduzione ai modelli di progettazione di algoritmi Risorse Dividi e conquista Altre strategie | 5.2.6. | Efficienza e analisi degli algoritmi Misure di efficienza Misurare l'ingresso di input Misurare il tempo di esecuzione Caso peggiore, migliore e medio Notazione asintotica Criteri di analisi matematica per algoritmi non ricorsivi Analisi matematica per algoritmi ricorsivi Analisi empirica degli algoritmi | 5.3. 5.3.1. 5.3.2. 5.3.3. 5.3.4. 5.3.5. 5.3.6. | Algoritmi di ordinamento Concetto di ordinamento Ordinamento delle bolle Ordinamento per selezione Ordinamento per inserimento Ordinamento per fusione (Merge_Sort) Ordinamento rapido (Quick_Sort) | 5.4. 5.4.1. 5.4.2. 5.4.3. 5.4.4. 5.4.5. | 3 | |
| 5.5. 5.5.1. 5.5.2. 5.5.3. | 3 | 5.6. 5.6.1. 5.6.2. 5.6.3. 5.6.4. | Algoritmi con grafi Rappresentazione Percorso in larghezza Percorso in profondità Ordinamento topologico | 5.7. 5.7.1. 5.7.2. 5.7.3. 5.7.4. 5.7.5. | Algoritmi Greedy La strategia Greedy Elementi della strategia Greedy Cambio valuta Il problema del viaggiatore Problema dello zaino | 5.8. 5.8.1. 5.8.2. 5.8.3. | Ricerca del percorso minimo Il problema del percorso minimo Archi e cicli negativi Algoritmo di Dijkstra | |
| 5.9. 5.9.1. 5.9.2. 5.9.3. 5.9.4. | 9 | 5.10.1. | Backtracking II Backtracking Tecniche alternative | | | | | |

tech 32 | Struttura e contenuti

| Mod | lulo 6. Sistemi intelligenti | | | | |
|--|--|---|---|--|---|
| 6.1. 6.1.1. 6.1.2. 6.1.3. 6.1.4. | Teoria degli agenti Storia del concetto Definizione di agente Agenti nell'Intelligenza Artificiale Agenti nell'Ingegneria dei Software | 6.2. Architetture di agenti 6.2.1. Il processo di ragionamento dell'agente 6.2.2. Agenti reattivi 6.2.3. Agenti deduttivi 6.2.4. Agenti ibridi 6.2.5. Confronto | 6.3. Informazione e conoscenza 6.3.1. Distinzione tra dati, informazioni e conoscenza 6.3.2. Valutazione della qualità dei dati 6.3.3. Metodi di raccolta dei dati 6.3.4. Metodi di acquisizione dei dati 6.3.5. Metodi di acquisizione della conoscenza | 6.4.1. 6.4.2. | Rappresentazione della conoscenza L'importanza della rappresentazione della conoscenza Definire la rappresentazione della conoscenza attraverso i suoi ruoli Caratteristiche di una rappresentazione della conoscenza |
| 6.5. 6.5.1. 6.5.2. 6.5.3. 6.5.4. 6.5.5. | Ontologie Introduzione ai metadati Concetto filosofico di ontologia Concetto informatico di ontologia Ontologie di dominio e di livello superiore Come costruire un'ontologia? | 6.6. Linguaggi ontologici e software per la creazione di ontologie 6.6.1. Triple RDF, Turtle e N 6.6.2. Schema RDF 6.6.3. OWL 6.6.4. SPARQL 6.6.5. Introduzione ai diversi strumenti per la creazione di ontologie 6.6.6. Installazione e utilizzo di Protégé | 6.7. Sito web semantico6.7.1. Lo stato attuale e il futuro del web semantico6.7.2. Applicazioni del web semantico | 6.8.1. 6.8.2. 6.8.3. 6.8.4. 6.8.5. 6.8.6. | Altri modelli di rappresentazione della conoscenza Vocabolari Panoramica Tassonomie Thesauri Folksonomie Confronto Mappe mentali |
| 6.9.1. 6.9.2. 6.9.3. 6.9.4. 6.9.5. | Valutazione e integrazione delle rappresentazioni della conoscenza Logica dell'ordine zero Logica di prim'ordine Logica descrittiva Relazione tra i diversi tipi di logica Prolog: programmazione basata sulla logica del primo ordine | 6.10. Ragionatori semantici, sistemi basati sulla conoscenza e sistemi esperti 6.10.1. Concetto di ragionatore 6.10.2. Applicazioni di un ragionatore 6.10.3. Sistemi basati sulla conoscenza 6.10.4. MYCIN, storia dei sistemi esperti 6.10.5. Elementi e architettura dei sistemi esperti 6.10.6. Creazione di sistemi esperti | | | |

| .1. | Introduzione ai processi di | 72 | Analisi e pre-elaborazione dei dati | 7.3. | Alberi decisionali | 7.4 | Valutazione dei classificatori |
|--|---|--|--|----------------------------|---|--------------------------------------|--|
| 1.1. 1.2. 1.3. 1.4. 1.5. 1.6. | scoperta della conoscenza e ai concetti di base dell'apprendimento automatico Concetti chiave dei processi di scoperta della conoscenza Prospettiva storica sui processi di scoperta della conoscenza Fasi dei processi di scoperta della conoscenza Tecniche utilizzate nei processi di scoperta della conoscenza Caratteristiche dei buoni modelli di apprendimento automatico Tipi di informazioni sull'apprendimento automatico Concetti di base dell'apprendimento Concetti di base dell'apprendimento non supervisionato | 7.2.1. 7.2.2. 7.2.3. 7.2.4. 7.2.5. 7.2.6. 7.2.7. 7.2.8. | Elaborazione dei dati Trattamento dei dati nel flusso di analisi dei dati Tipi di dati Trasformazione dei dati Visualizzazione ed esplorazione di variabili continue Visualizzazione ed esplorazione di variabili categoriche Misure di correlazione Rappresentazioni grafiche più comuni Introduzione all'analisi multivariata e alla riduzione delle dimensioni | 7.3.1. 7.3.2. 7.3.3. | Algoritmo ID Algoritmo C Sovrallenamento e potatura Analisi dei risultati | 7.4.1. 7.4.2. 7.4.3. | Matrici di confusione Matrici di valutazione numerica Statistica Kappa La curva ROC |
| 7.5. 7.5.1. 7.5.2. 7.5.3. | | 7.6.2. 7.6.3. | | 7.7.1. 7.7.2. 7.7.3. | Metodi bayesiani Concetti di base della probabilità Teorema di Bayes Naive Bayes Introduzione alle reti bayesiane | 7.8.2. 7.8.3. 7.8.4. 7.8.5. | Modelli di regressione e di risposta continua Regressione lineare semplice Regressione lineare multipla Regressione logistica Alberi di regressione Introduzione alle macchine a vettori di supporto (SVM) Misure di bontà di adattamento |
| 7.9.5. | Clustering gerarchico | 7.10.1 7.10.2 7.10.3 | Estrazione di testi ed elaborazione del linguaggio naturale (NLP) . Concetti di base . Creazione del corpus . Analisi descrittiva . Introduzione alla sentiment analysis | | | | |

tech 34 | Struttura e contenuti

| Mod | dulo 8. Le reti neurali, base del <i>Deep Lea</i> | arning | | |
|------------------|---|---|---|--|
| 8.1.2. | Tipi di Deep Learning | 8.2. Operazioni8.2.1. Somma8.2.2. Prodotto8.2.3. Trasporto | 8.3. Livelli8.3.1. Livello di input8.3.2. Livello nascosto8.3.3. Livello di output | 8.4. Unione di livelli e operazioni8.4.1. Progettazione dell'architettura8.4.2. Connessione tra i livelli8.4.3. Propagazione in avanti |
| 8.5.1. 8.5.2. | Costruzione della prima rete neurale Progettazione della rete Impostare i pesi Addestramento della rete | 8.6. Trainer e ottimizzatore8.6.1. Selezione dell'ottimizzatore8.6.2. Ristabilire una funzione di perdita8.6.3. Ristabilire una metrica | 8.7. Applicazione dei Principi delle Reti Neurali 8.7.1. Funzioni di attivazione 8.7.2. Propagazione all'indietro 8.7.3. Regolazioni dei parametri | 8.8 Dai neuroni biologici a quelli artificiali 8.8.1. Funzionamento di un neurone biologico 8.8.2. Trasferimento della conoscenza ai neuroni artificiali 8.8.3. Stabilire relazioni tra di essi |
| 8.9.1. 8.9.2. | Implementazione di MLP (Perceptron multistrato) con Keras Definizione della struttura di reti Creazione del modello Addestramento del modello | 8.10. Iperparametri di <i>Fine tuning</i> di Reti Neurali 8.10.1. Selezione della funzione di attivazione 8.10.2. Stabilire il <i>learning</i> rate 8.10.3. Regolazioni dei pesi | | |
| Mod | dulo 9. Addestramento delle reti neurali | i profonde | | |
| 9.1.1. 9.1.2. | 9 | 9.2. Riutilizzo di strati pre-addestrati 9.2.1. Addestramento del trasferimento della conoscenza 9.2.2. Estrazione delle caratteristiche 9.2.3. Deep Learning | 9.3. Ottimizzatori 9.3.1. Ottimizzatori a discesa stocastica del gradiente 9.3.2. Ottimizzatori Adam e RMSprop 9.3.3. Ottimizzatori di momento | 9.4. Programmazione del tasso di apprendimento 9.4.1. Controllo automatico del tasso di apprendimento 9.4.2. Cicli di apprendimento 9.4.3. Termini di lisciatura |
| 9.5.1. 9.5.2. | Overfitting Convalida incrociata Regolarizzazione Metriche di valutazione | 9.6. Linee guida pratiche 9.6.1. Progettazione dei modelli 9.6.2. Selezione delle metriche e dei parametri di valutazione 9.6.3. Verifica delle ipotesi | 9.7. Transfer Learning 9.7.1. Addestramento del trasferimento della conoscenza 9.7.2. Estrazione delle caratteristiche 9.7.3. Deep Learning | 9.8. Data Augmentation 9.8.1. Trasformazioni dell'immagine 9.8.2. Generazione di dati sintetici 9.8.3. Trasformazione del testo |
| 9.9.1. | Applicazione Pratica del Transfer Learning Addestramento del trasferimento della conoscenza Estrazione delle caratteristiche | 9.10. Regolarizzazione 9.10.1. Le L 9.10.2. Regolarizzazione a entropia massima 9.10.3. Dropout | | |

Modulo 10. Personalizzazione di Modelli e addestramento con TensorFlow

10.1. TensorFlow

- 10.1.1. Utilizzo della libreria TensorFlow
- 10.1.2. Addestramento dei modelli con TensorFlow
- 10.1.3. Operazioni grafiche su *TensorFlow*

10.2. TensorFlow e NumPy

- 10.2.1. Ambiente computazionale NumPy per TensorFlow
- 10.2.2. Utilizzo degli array NumPy con TensorFlow
- 10.2.3. Operazioni NumPy per i grafici di *TensorFlow*

10.3. Personalizzazione di modelli e algoritmi di addestramento

- 10.3.1. Costruire modelli personalizzati con TensorFlow
- 10.3.2. Gestione dei parametri di addestramento
- 10.3.3. Utilizzo di tecniche di ottimizzazione per l'addestramento

10.4. Funzioni e grafica di TensorFlow

- 10.4.1. Funzioni con TensorFlow
- 10.4.2. Utilizzo di grafici per l'addestramento dei modelli
- 10.4.3. Ottimizzazione dei grafici con le operazioni di TensorFlow

10.5. Caricamento e pre-elaborazione dei dati con *TensorFlow*

- 10.5.1. Caricamento di insiemi di dati con TensorFlow
- 10.5.2. Pre-elaborazione dei dati con TensorFlow
- 10.5.3. Utilizzo di strumenti di *TensorFlow* per la manipolazione dei dati

10.6. La API tfdata

- 10.6.1. Utilizzo dell'API tfdata per il trattamento dei dati
- 10.6.2. Costruzione di flussi di dati con tfdata
- 10.6.3. Uso dell'API tfdata per il training dei modelli

10.7. Il formato TFRecord

- 10.7.1. Utilizzo dell'API TFRecord per la serialità dei dati
- 10.7.2. Caricamento di file TFRecord con *TensorFlow*
- 10.7.3. Utilizzo di file TFRecord per l'addestramento dei modelli

10.8. Livelli di pre-elaborazione di Keras

- 10.8.1. Utilizzo dell'API di pre-elaborazione Keras
- 10.8.2. Costruzione di pipeline di pre-elaborazione con Keras
- 10.8.3. Uso dell'API nella pre-elaborazione di Keras per l'addestramento dei modelli

10.9. Il progetto TensorFlow Datasets

- 10.9.1. Utilizzo di *TensorFlow Dataset* per la serialità dei dati
- 10.9.2. Pre-elaborazione dei dati con *TensorFlow Dataset*
- 10.9.3. Uso di *TensorFlow Dataset* per l'addestramento dei modelli

10.10. Costruire un'applicazione di Deep Learning con *TensorFlow*

- 10.10.1. Applicazione Pratica
- 10.10.2. Costruire un'applicazione di *Deep Learning* con *TensorFlow*
- 10.10.3. Addestramento dei modelli con TensorFlow
- 10.10.4. Utilizzo dell'applicazione per la previsione dei risultati

tech 36 | Struttura e contenuti

| Modulo 11. Deep Computer Vision con Ret | ti Neurali Convoluzionali | | |
|--|---|---|---|
| 11.1. L'architettura Visual Cortex 11.1.1. Funzioni della corteccia visiva 11.1.2. Teoria della visione computazionale 11.1.3. Modelli di elaborazione delle immagini | 11.2. Layer convoluzionali 11.2.1. Riutilizzazione dei pesi nella convoluzione 11.2.2. Convoluzione D 11.2.3. Funzioni di attivazione | 11.3. Livelli di raggruppamento e distribuzione dei livelli di raggruppamento con Keras 11.3.1. Pooling e Striding 11.3.2. Flattening 11.3.3. Tipi di Pooling | 11.4. Architetture CNN 11.4.1. Architettura VGG 11.4.2. Architettura AlexNet 11.4.3. Architettura ResNet |
| 11.5. Implementazione di una CNN ResNet- utilizzando Keras 11.5.1. Inizializzazione dei pesi 11.5.2. Definizione del livello di input 11.5.3. Definizione di output | 11.6. Uso di modelli pre-training di Keras 11.6.1. Caratteristiche dei modelli pre-training 11.6.2. Usi dei modelli pre-training 11.6.3. Vantaggi dei modelli pre-training | 11.7. Modelli pre-training per l'apprendimento tramite trasferimento 11.7.1. L'apprendimento attraverso il trasferimento 11.7.2. Processo di apprendimento per trasferimento 11.7.3. Vantaggi dell'apprendimento per trasferimento | 11.8. Classificazione e localizzazione in Deep Computer Vision 11.8.1. Classificazione di immagini 11.8.2. Localizzazione di oggetti nelle immagini 11.8.3. Rilevamento di oggetti |
| 11.9. Rilevamento di oggetti e tracciamento degli oggetti 11.9.1. Metodi di rilevamento degli oggetti 11.9.2. Algoritmi di tracciamento degli oggetti 11.9.3. Tecniche di tracciamento e localizzazione | 11.10. Segmentazione semantica 11.10.1. Deep Learning con segmentazione semantica 11.10.1. Rilevamento dei bordi 11.10.1. Metodi di segmentazione basati su regole | | |

| Modulo 12 Processo del linguaggio naturale | (NLP) con Reti Naturali Ricorrenti (RNN) e Assistenza |
|--|---|
| IVIDUALIO 12. I 100esso del liliquaggio haturale | (INLI / COITTICH INGLUIGH MICOTTEHLI (MININ) E ASSISTENZA |

12.1. Generazione di testo utilizzando RNN

- 12.1.1. Addestramento di una RNN per la generazione di testo
- 12.1.2. Generazione di linguaggio naturale con RNN
- 12.1.3. Applicazioni di generazione di testo con RNN

12.2. Creazione del set di dati di addestramento

- 12.2.1. Preparazione dei dati per l'addestramento di una RNN
- 12.2.2. Conservazione del set di dati di addestramento
- 12.2.3. Pulizia e trasformazione dei dati
- 12 2 4 Analisi del Sentiment

12.3. Classificazione delle opinioni con RNN

- 12.3.1. Rilevamento degli argomenti nei commenti
- 12.3.2. Analisi dei sentimenti con algoritmi di deep learning

12.4. Rete encoder-decoder per eseguire la traduzione automatica neurale

- 12.4.1. Addestramento di una RNN per eseguire la traduzione automatica
- 12.4.2. Utilizzo di una rete encoder-decoder per la traduzione automatica
- 12.4.3. Migliore precisione della traduzione automatica con RNN

12.5. Meccanismi di assistenza

- 12.5.1. Attuazione di meccanismi di assistenza in RNN
- 12.5.2. Utilizzo di meccanismi di assistenza per migliorare la precisione dei modelli
- 12.5.3. Vantaggi dei meccanismi di assistenza nelle reti neurali

12.6. Modelli Transformers

- 12.6.1. Utilizzo dei modelli *Transformers* per l'elaborazione del linguaggio naturale
- 12.6.2. Applicazione dei modelli *Transformers* per la visione
- 12.6.3. Vantaggi dei modelli *Transformers*

12.7. Transformers per la visione

- 12.7.1. Uso dei modelli Transformers per la visione
- 12.7.2. Elaborazione dei dati di immagine
- 12.7.3. Addestramento dei modelli *Transformers* per la visione

12.8. Libreria di Transformer di Hugging Face

- 12.8.1. Uso della libreria di *Transformers* di *Hugging* Face
- 12.8.2. Applicazione della libreria *Transformers* di *Hugging Face*
- 12.8.3. Vantaggi della libreria di *Transformers* di *Hugging Face*

12.9. Altre Librerie di *Transformers*: Confronto

- 12.9.1. Confronto tra le diverse librerie di Transformers
- 12.9.2. Uso di altre librerie di Transformers
- 12.9.3. Vantaggi delle altre librerie di Transformers

12.10. Sviluppo di un'applicazione NLP con RNN e Assistenza: Applicazione Pratica

- 12.10.1. Sviluppare di un'applicazione di elaborazione di linguaggio naturale con RNN e assistenza
- 12.10.2. Utilizzo di RNN, meccanismi di assistenza e modelli Transformers nell'applicazione
- 12.10.3. Valutazione dell'attuazione pratica

tech 38 | Struttura e contenuti

| Modulo 13. Autoencoder, GAN e Modelli di D | iffusione | | |
|---|--|---|---|
| 13.1. Rappresentazione dei dati efficienti 13.1.1. Riduzione della dimensionalità 13.1.2. Deep Learning 13.1.3. Rappresentazioni compatte | 13.2. Realizzazione di PCA con un encoder automatico lineare incompleto 13.2.1. Processo di addestramento 13.2.2. Implementazione in Python 13.2.3. Uso dei dati di prova | 13.3. Codificatori automatici raggruppati 13.3.1. Reti neurali profonde 13.3.2. Costruzione di architetture di codifica 13.3.3. Uso della regolarizzazione | 13.4. Autocodificatori convoluzionali 13.4.1. Progettazione di modelli convoluzionali 13.4.2. Addestramento di modelli convoluzionali 13.4.3. Valutazione dei risultati |
| 13.5. Eliminazione del rumore dei codificatori automatici 13.5.1. Applicare filtro 13.5.2. Progettazione di modelli di codificazione 13.5.3. Uso di tecniche di regolarizzazione | 13.6. Codificatori automatici dispersi 13.6.1. Aumentare l'efficienza della codifica 13.6.2. Ridurre al minimo il numero di parametri 13.6.3. Uso di tecniche di regolarizzazione | 13.7. Codificatori automatici variazionali 13.7.1. Utilizzo dell'ottimizzazione variazionale 13.7.2. Deep learning non supervisionato 13.7.3. Rappresentazioni latenti profonde | 13.8. Creazione di immagini MNIST di moda 13.8.1. Riconoscimento di pattern 13.8.2. Creazione di immagini 13.8.3. Addestramento delle reti neurali profonde |
| 13.9. Reti generative avversarie e modelli di diffusione 13.9.1. Generazione di contenuti da immagini 13.9.2. Modello di distribuzione dei dati 13.9.3. Uso di reti avversarie | 13.10. Implementazione dei modelli 13.10.1. Applicazione Pratica 13.10.2. L'implementazione dei modelli 13.10.3. Utilizzo dei dati di prova 13.10.4. Valutazione dei risultati | | |

| 14.1. Introduzione alla computazione bio- ispirata14.1.1. Introduzione alla computazione bio-ispirata | 14.2. Algoritmi di adattamento sociale 14.2.1. Computazione bio-ispirata basato su colonie di formiche 14.2.2. Varianti degli algoritmi di colonia di formiche 14.2.3. Elaborazione particellare basata su cloud | 14.3. Algoritmi genetici 14.3.1. Struttura generale 14.3.2. Implementazioni dei principali operatori | 14.4. Strategie spaziali di esplorazione- sfruttamento per algoritmi genetici14.4.1. Algoritmo CHC14.4.2. Problemi multimodali |
|---|---|--|--|
| 14.5. Modelli di computazione evolutiva (I) 14.5.1. Strategie evolutive 14.5.2. Programmazione evolutiva 14.5.3. Algoritmi basati sull'evoluzione differenziale | 14.6. Modelli di computazione evolutiva (II) 14.6.1. Modelli evolutivi basati sulla stima delle distribuzioni (EDA) 14.6.2. Programmazione genetica | 14.7. Programmazione evolutiva applicata ai problemi di apprendimento 14.7.1. Apprendimento basato sulle regole 14.7.2. Metodi evolutivi nei problemi di selezione delle istanze | 14.8. Problemi multi-obiettivo 14.8.1. Concetto di dominanza 14.8.2. Applicazione degli algoritmi evolutivi ai problemi multi-obiettivo |
| 14.9. Reti neuronali (I) 14.9.1. Introduzione alle reti neurali 14.9.2. Esempio pratico con le reti neurali | 14.10. Reti neuronali (II) 14.10.1. Casi di utilizzo delle reti neurali nella ricerca medica 14.10.2. Casi di utilizzo delle reti neurali in economia 14.10.3. Casi di utilizzo delle reti neurali nella visione artificiale | | |

tech 40 | Struttura e contenuti

15.9.4. Potenziali sviluppi/utilizzi futuri dell'IA

Modulo 15. Intelligenza Artificiale: strategie e applicazioni 15.1. Servizi finanziari 15.2. Implicazioni dell'Intelligenza 15.3. Rischi legati all'uso dell'IA nel 15.4. Retail Artificiale nel servizio sanitario servizio sanitario 15.1.1. Le implicazioni dell'Intelligenza Artificiale (IA) 15.4.1. Implicazioni dell'IA nel Retail: Opportunità e nei servizi finanziari: Opportunità e sfide 15.2.1. Implicazioni dell'IA nel settore sanitario: 15.3.1. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA 15.4.2. Casi d'uso 15.1.2. Casi d'uso 15.3.2. Potenziali sviluppi/utilizzi futuri dell'IA Opportunità e sfide 15.1.3. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA 15.4.3. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA 15.2.2. Casi d'uso 15.1.4. Potenziali sviluppi/utilizzi futuri dell'IA 15.4.4. Potenziali sviluppi/utilizzi futuri dell'IA 15.6. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA 15.5. Industria 15.7. Pubblica Amministrazione 15.8. Educazione nell'Industria 15.5.1. Implicazioni dell'IA nell'Industria: Opportunità 15.7.1. Implicazioni dell'IA nella Pubblica 15.8.1. Implicazioni dell'IA nell'Educazione: e sfide Amministrazione: Opportunità e sfide Opportunità e sfide 15.6.1. Casi d'uso 15.5.2. Casi d'uso 15.7.2. Casi d'uso 15.8.2. Casi d'uso 15.6.2. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA 15.7.3. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA 15.8.3. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA 15.6.3. Potenziali sviluppi/utilizzi futuri dell'IA 15.7.4. Potenziali sviluppi/utilizzi futuri dell'IA 15.8.4. Potenziali sviluppi/utilizzi futuri dell'IA 15.9. Silvicoltura e agricoltura 15.10. Risorse Umane 15.9.1. Implicazioni dell'IA nella silvicoltura e 15.10.1. Implicazioni dell'IA nelle Risorse Umane: nell'agricoltura: Opportunità e sfide Opportunità e sfide 15.9.2. Casi d'uso 15.10.2. Casi d'uso 15.9.3. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA 15.10.3. Potenziali rischi legati all'uso dell'IA

15.10.4. Potenziali sviluppi/utilizzi futuri dell'IA

Modulo 16. Automazione dei processi del Dipartimento Finanziario con Intelligenza Artificiale

16.1. Automazione dei Processi Finanziari con l'IA e l'Automazione Robotica dei Processi (RPA)

- 16.1.1. IA e RPA per l'automazione e la robotizzazione dei processi
- 16.1.2. Piattaforme RPA per i processi finanziari: UiPath, Blue Prism, e Automation Anywhere
- 16.1.3. Valutazione dei casi d'uso della RPA in ambito finanziario e ROI atteso

16.2. Elaborazione automatizzata delle fatture con IA con Kofax

- 16.2.1. Configurazione di soluzioni Al per l'elaborazione delle fatture con Kofax
- 16.2.2. Applicazione di tecniche di *Machine Learning* per la classificazione delle fatture
- 16.2.3. Automazione del ciclo di fatturazione con tecnologie IA

16.3. Automazione dei pagamenti con piattaforme di IA

- 16.3.1. Implementazione di sistemi di pagamento automatizzati con Stripe Radar e IA
- 16.3.2. Utilizzo di modelli predittivi di IA per una gestione efficiente del contante
- 16.3.3. Šicurezza nei sistemi di pagamento automatizzati: Prevenzione delle frodi con l'IA

16.4. Riconciliazione bancaria con l'IA e il Machine Learning

- 16.4.1. Automazione della riconciliazione bancaria grazie all'IA con piattaforme come Xero
- 16.4.2. Implementazione di algoritmi di *Machine Learning* per migliorare la precisione
- 16.4.3. Casi di studio: Miglioramento dell'efficienza e riduzione degli errori

16.5. Gestione dei flussi di cassa con Deep Learning e TensorFlow

- 16.5.1. Modellazione predittiva dei flussi di cassa con reti LSTM e TensorFlow
- 16.5.2. Implementazione di modelli LSTM in Python per le previsioni finanziarie
- 16.5.3. Integrazione di modelli predittivi in strumenti di pianificazione finanziaria

16.6. Automazione dell'inventario con Predictive Analytics

- 16.6.1. Utilizzo di tecniche predittive per ottimizzare la gestione dell'inventario
- 16.6.2. Applicazione di modelli predittivi con Microsoft Azure Machine Learning
- 16.6.3. Integrazione dei sistemi di gestione dell'inventario con ERP

16.7. Creazione di report finanziari automatizzati con Power BI

- 16.7.1. Automatizzazione della generazione di rapporti finanziari con Power Bl
- 16.7.2. Sviluppo di *dashboard* dinamici per l'analisi finanziaria in tempo reale
- 16.7.3. Casi di studio di miglioramenti nel processo decisionale finanziario grazie alla reportistica automatizzata

16.8. Ottimizzazione degli acquisti con IBM Watson

- 16.8.1. Analisi predittiva per l'ottimizzazione degli acquisti con IBM Watson
- 16.8.2. Modelli di IA per negoziazioni e prezzi
- 16.8.3. Integrazione delle raccomandazioni dell'IA nelle piattaforme di acquisto

16.9. Servizio clienti con chatbot finanziari e Google DialogFlow

- 16.9.1. Implementazione di *chatbot* finanziari con Google Dialogflow
- 16.9.2. Integrazione di *chatbot* in piattaforme CRM per l'assistenza finanziaria
- 16.9.3. Miglioramento continuo di *chatbot* in base a *feedback* degli utenti

16.10. Audit finanziario assistito da IA

- 16.10.1. Applicazioni dell'IA negli audit interni: Analisi delle transazioni
- 16.10.2. Implementazione dell'IA per l'audit di conformità e il rilevamento delle discrepanze
- 16.10.3. Miglioramento dell'efficienza dell'audit con le tecnologie di IA

tech 42 | Struttura e contenuti

17.9.3. Valutazione dell'impatto dell'IA sui risultati

delle negoziazioni

Modulo 17. Pianificazione strategica e processo decisionale con Intelligenza Artificiale 17.1. Modellazione predittiva per la 17.2. Analisi di scenari con simulazioni 17.3. Valutazione degli investimenti 17.4. Ottimizzazione di fusioni e pianificazione strategica con Scikit-Monte Carlo con l'IA acquisizioni con Machine Learning e TensorFlow 17.2.1. Implementazione di simulazioni Monte Carlo 17.3.1. Tecniche di IA per la valutazione di attività e con Python per l'analisi del rischio 17.1.1. Costruire modelli predittivi con Python e 17.4.1. Modellazione predittiva per valutare le 17.2.2. Uso dell'IA per l'automazione e il 17.3.2. Modelli di Machine Learning per la stima del Scikit-Learn sinergie di M&A con TensorFlow miglioramento delle simulazioni di scenari valore con Python 17.4.2. Simulazione di integrazioni post-acquisizione 17.1.2. Applicazione dell'analisi di regressione nella 17.2.3. Interpretazione e applicazione dei risultati per 17.3.3. Analisi dei casi: Uso dell'IA nella valutazione valutazione dei progetti con modelli di IA il processo decisionale strategico di start-up tecnologiche 17.1.3. Convalida dei modelli predittivi con tecniche 17.4.3. Uso di NLP per l'analisi automatizzata della di cross-validation in Python due diligence 17.5. Gestione di portafogli con algoritmi 17.6. Intelligenza Artificiale per la 17.7. Sviluppo di strategie di mercato con 17.8. Competitività e analisi della pianificazione della successione IA e TensorFlow concorrenza con IA e IBM Watson genetici 17.5.1. Uso di algoritmi genetici per l'ottimizzazione 17.6.1. Utilizzo dell'IA per l'identificazione e lo 17.7.1. Applicazione di tecniche di Deep Learning per 17.8.1. Monitoraggio della competitività mediante del portafoglio sviluppo dei talenti NLP e Machine Learning l'analisi di mercato 17.5.2. Implementazione di strategie di selezione e 17.6.2. Modelli predittivi per la pianificazione delle 17.7.2. Uso di TensorFlow e Keras per modellare le 17.8.2. Analisi competitiva automatizzata con IBM allocazione con Python successioni con Python tendenze del mercato 17.5.3. Analisi dell'efficacia dei portafogli ottimizzati 17.8.3. Implementazione di strategie competitive 17.6.3. Miglioramenti nella gestione del 17.7.3. Sviluppo di strategie di ingresso nel mercato dall'IA cambiamento attraverso l'integrazione dell'IA basate su insight di IA derivate dall'analisi dell'IA 17.10. Implementazione di progetti di IA 17.9. Negoziati strategici assistiti dall'IA nella strategia finanziaria 17.9.1. Applicazione dei modelli di IA nella preparazione delle trattative 17.10.1. Pianificazione e gestione dei progetti di IA 17.9.2. Uso di simulatori di negoziazione basati 17.10.2. Uso di strumenti di gestione dei progetti sull'IA per la formazione come Microsoft Project

17.10.3. Presentazione di casi di studio e analisi dei

successi e degli apprendimenti

| 18.1. Introduzione all'ottimizzazione finanziaria 18.1.1. Concetti di base dell'ottimizzazione 18.1.2. Strumenti e tecniche di ottimizzazione in finanza 18.1.3. Applicazioni dell'ottimizzazione in finanza | 18.2. Ottimizzazione del portafoglio di investimento 18.2.1. Modelli di Markowitz per l'ottimizzazione dei portafogli 18.2.3. Ottimizzazione vincolata del portafoglio 18.2.4. Implementazione di modelli di ottimizzazione con OR-Tools in Python | 18.3. Algoritmi genetici in finanza 18.3.1. Introduzione agli algoritmi genetici 18.3.2. Applicazione degli algoritmi genetici nell'ottimizzazione finanziaria 18.3.3. Esempi pratici e casi di studio | 18.4. Programmazione lineare e non lineare in finanza 18.4.1. Fondamenti di programmazione lineare e non lineare 18.4.2. Applicazioni nella gestione del portafoglio e nell'ottimizzazione delle risorse 18.4.3. Strumenti per la risoluzione di problemi di programmazione lineare |
|---|--|---|--|
| 18.5. Ottimizzazione stocastica in finanza 18.5.1. Concetti di ottimizzazione stocastica 18.5.2. Applicazioni nella gestione del rischio e nei derivati finanziari 18.5.3. Modelli e tecniche di ottimizzazione stocastica | 18.6. Ottimizzazione robusta e sua applicazione in finanza 18.6.1. Fondamenti dell'ottimizzazione robusta 18.6.2. Applicazioni in ambienti finanziari incerti 18.6.3. Casi di studio ed esempi di ottimizzazione robusta | 18.7. Ottimizzazione multi-obiettivo in finanza 18.7.1. Introduzione all'ottimizzazione multi-obiettivo 18.7.2. Applicazioni alla diversificazione e all'asset allocation 18.7.3. Tecniche e strumenti di ottimizzazione multi-obiettivo | 18.8. Machine Learning per l'ottimizzazione finanziaria 18.1.1. Applicazione di tecniche di Machine Learning nell'ottimizzazione 18.1.2. Algoritmi di ottimizzazione basati sul Machine Learning 18.1.3. Implementazione e casi di studio |
| 18.9. Strumenti di ottimizzazione in Python e OR-Tools 18.9.1. Strumenti e librerie di ottimizzazione in Python (SciPy, OR-Tools) 18.9.2. Implementazione pratica di problemi di ottimizzazione 18.9.3. Esempi di applicazioni finanziarie | 18.10. Progetti e applicazioni pratiche di ottimizzazione finanziaria 18.10.1. Sviluppo di progetti di ottimizzazione finanziaria 18.10.2. Implementazione di soluzioni di ottimizzazione nel settore finanziario 18.10.3. Valutazione e presentazione dei risultati dei progetti | | |

tech 44 | Struttura e contenuti

| Modulo 19. Analisi e visualizzazione dei dati finanziari con Plotly e Google Data Studio | | | |
|---|---|---|---|
| 19.1. Fondamenti di analisi dei dati finanziari 19.1.1. Introduzione all'analisi dei dati 19.1.2. Strumenti e tecniche per l'analisi dei dati finanziari 19.1.3. Importanza dell'analisi dei dati in finanza | 19.2. Tecniche di analisi esplorativa dei dati finanziari 19.2.1. Analisi descrittiva dei dati finanziari 19.2.2. Visualizzazione di dati finanziari con Python e R 19.2.3. Identificazione di modelli e tendenze nei dati finanziari | 19.3. Analisi delle serie temporali finanziarie 19.3.1. Fondamenti delle serie temporali 19.3.2. Modelli di serie temporali per i dati finanziari 19.3.3. Analisi e previsione delle serie temporali | 19.4. Correlazione e causalità e analisi della causalità in finanza 19.4.1. Metodi di analisi della correlazione 19.4.2. Tecniche per identificare le relazioni causali 19.4.3. Applicazioni nell'analisi finanziaria |
| 19.5. Visualizzazione avanzata dei dati finanziari 19.5.1. Tecniche avanzate di visualizzazione dei dati 19.5.2. Strumenti di visualizzazione interattiva (Plotly, Dash) 19.5.3. Casi d'uso ed esempi pratici | 19.6. Analisi dei cluster nei dati finanziari 19.6.1. Introduzione all'analisi dei cluster 19.6.2. Applicazioni nella segmentazione dei mercati e dei clienti 19.6.3. Strumenti e tecniche per l'analisi dei cluster | 19.7. Analisi di reti e grafi in finanza 19.7.1. Fondamenti dell'analisi delle reti 19.7.2. Applicazioni dell'analisi dei grafi in finanza 19.7.3. Strumenti di analisi delle reti (NetworkX, Gephi) | 19.8. Analisi del testo e del sentiment in finanza 19.8.1. Elaborazione del linguaggio naturale (NLP) in finanza 19.8.2. Analisi del sentiment nelle notizie e nei social network 19.8.3. Strumenti e tecniche per l'analisi del testo |
| 19.9. Strumenti di analisi e visualizzazione dei dati finanziari con l'intelligenza artificiale 19.9.1. Librerie di analisi dei dati in Python (Pandas, NumPy) 19.9.2. Strumenti di visualizzazione in R (ggplot2, Shiny) 19.9.3. Implementazione pratica di analisi e visualizzazione | 19.10. Progetti e applicazioni pratiche di analisi e visualizzazione 19.10.1. Sviluppo di progetti di analisi dei dati finanziari 19.10.2. Implementazione di soluzioni di visualizzazione interattiva 19.10.3. Valutazione e presentazione dei risultati dei progetti | | |

| 20.1. Elementi fondamentali della gestione dei rischi finanziari | 20.2. Modelli di rischio di credito con IA | 20.3. Modelli di rischio di mercato con IA | 20.4. Rischio operativo e sua gestione con l'IA |
|---|--|--|---|
| 20.1.1. Concetti base di gestione di rischio 20.1.2. Tipi di rischio finanziario 20.0.3. Importanza della gestione dei rischi in finanza | 20.2.1. Tecniche di <i>machine learning</i> per la valutazione del rischio di credito 20.2.2. Modelli di credit scoring (scikit-learn) 20.2.3. Implementazione di modelli di rischio di credito con Python | 20.3.1. Analisi e gestione del rischio di mercato 20.3.2. Applicazione di modelli predittivi del rischio di mercato 20.3.3. Implementazione di modelli di rischio di mercato | 20.4.1. Concetti e tipologie di rischio operativo 20.4.2. Applicazione delle tecniche di IA per la gestione del rischio operativo 20.4.3. Strumenti ed esempi pratici |
| 20.5. Modelli di rischio di liquidità con | 20.6. Analisi delle rischio sistemici assistita da IA | 20.7. Ottimizzazione del portafoglio con considerazioni sul rischio | 20.8. Simulazione di rischio finanziario 20.8.1. Metodi di simulazione per la gestione del |
| 20.5.1. Fondamenti del rischio di liquidità 20.5.2. Tecniche di <i>machine learning</i> per l'analisi del rischio di liquidità | 20.6.1. Concetti di rischio sistemico 20.6.2. Applicazioni dell'IA nella valutazione del rischio sistemico | 20.7.1. Tecniche di ottimizzazione del portafoglio 20.7.2. Inclusione di misure di rischio nell'ottimizzazione | rischio 20.8.2. Applicazione delle simulazioni Monte Carlo in finanza |
| 20.5.3. Implementazione pratica di modelli di rischio di liquidità | 20.6.3. Casi di Studio ed esempi pratici | 20.7.3. Strumenti di ottimizzazione del portafoglio | 20.8.3. Implementazione di simulazioni con Pythor |
| 20.9. Valutazione e monitoraggio continuo del rischio | 20.10. Progetti e applicazioni pratiche nella gestione del rischio | | |
| 20.9.1. Tecniche di valutazione continua del rischio 20.9.2. Strumenti di monitoraggio e reporting del | 20.10.1. Sviluppo di progetti di gestione del rischio finanziario | | |
| rischio | 20.10.2. Implementazione di soluzioni IA di | | |
| 20.9.3. Implementazione di sistemi di monitoraggio continuo | gestione del rischio 20.10.3. Valutazione e presentazione dei risultati dei progetti | | |



Questo programma ti offre un modo differente di imparare. La nostra metodologia si sviluppa in una modalità di apprendimento ciclico: *il Relearning*.

Questo sistema di insegnamento viene applicato nelle più prestigiose facoltà di medicina del mondo ed è considerato uno dei più efficaci da importanti pubblicazioni come il *New England Journal of Medicine*.



tech 48 | Metodologia

La Business School di TECH utilizza il Caso di Studio per contestualizzare tutti i contenuti

Il nostro programma offre un metodo rivoluzionario per sviluppare le abilità e le conoscenze. Il nostro obiettivo è quello di rafforzare le competenze in un contesto mutevole, competitivo e altamente esigente.

tradizionali in tutto il mondo"





Il nostro programma ti prepara ad affrontare sfide in ambienti incerti e a raggiungere il successo nel tuo business.



Il nostro programma ti prepara ad affrontare nuove sfide in ambienti incerti e a raggiungere il successo nella tua carriera.

Un metodo di apprendimento innovativo e differente

Questo programma di TECH consiste in un insegnamento intensivo, creato ex novo, che propone le sfide e le decisioni più impegnative in questo campo, sia a livello nazionale che internazionale. Grazie a questa metodologia, la crescita personale e professionale viene potenziata, effettuando un passo decisivo verso il successo. Il metodo casistico, la tecnica che sta alla base di questi contenuti, garantisce il rispetto della realtà economica, sociale e aziendale più attuali.



Imparerai, attraverso attività collaborative e casi reali, la risoluzione di situazioni complesse in ambienti aziendali reali"

Il metodo casistico è stato il sistema di apprendimento più usato nelle migliori business school del mondo da quando esistono. Sviluppato nel 1912 affinché gli studenti di Diritto non imparassero la legge solo sulla base del contenuto teorico, il metodo casistico consisteva nel presentare loro situazioni reali e complesse per prendere decisioni informate e giudizi di valore su come risolverle. Nel 1924 fu stabilito come metodo di insegnamento standard ad Harvard.

Cosa dovrebbe fare un professionista per affrontare una determinata situazione?

Questa è la domanda con cui ci confrontiamo nel metodo casistico, un metodo
di apprendimento orientato all'azione. Durante il programma, gli studenti si
confronteranno con diversi casi di vita reale. Dovranno integrare tutte le loro
conoscenze, effettuare ricerche, argomentare e difendere le proprie idee e decisioni.

tech 50 | Metodologia

Metodologia Relearning

TECH coniuga efficacemente la metodologia del Caso di Studio con un sistema di apprendimento 100% online basato sulla ripetizione, che combina diversi elementi didattici in ogni lezione.

Potenziamo il Caso di Studio con il miglior metodo di insegnamento 100% online: il Relearning.

Il nostro sistema online ti permetterà di organizzare il tuo tempo e il tuo ritmo di apprendimento, adattandolo ai tuoi impegni. Sarai in grado di accedere ai contenuti da qualsiasi dispositivo fisso o mobile con una connessione internet.

In TECH imparerai con una metodologia all'avanguardia progettata per formare i manager del futuro. Questo metodo, all'avanguardia della pedagogia mondiale, si chiama Relearning.

La nostra scuola di business è l'unica autorizzata a utilizzare questo metodo di successo. Nel 2019, siamo riusciti a migliorare il livello di soddisfazione generale dei nostri studenti (qualità dell'insegnamento, qualità dei materiali, struttura del corso, obiettivi...) rispetto agli indicatori della migliore università online.



Metodologia | 51 tech

Nel nostro programma, l'apprendimento non è un processo lineare, ma avviene in una spirale (impariamo, disimpariamo, dimentichiamo e re-impariamo). Di conseguenza, combiniamo ciascuno di questi elementi in modo concentrico. Con questa metodologia abbiamo formato oltre 650.000 laureati con un successo senza precedenti, in ambiti molto diversi come la biochimica, la genetica, la chirurgia, il diritto internazionale, le competenze manageriali, le scienze sportive, la filosofia, il diritto, l'ingegneria, il giornalismo, la storia, i mercati e gli strumenti finanziari. Tutto questo in un ambiente molto esigente, con un corpo di studenti universitari con un alto profilo socio-economico e un'età media di 43,5 anni.

Il Relearning ti permetterà di apprendere con meno sforzo e più performance, impegnandoti maggiormente nella tua specializzazione, sviluppando uno spirito critico, difendendo gli argomenti e contrastando le opinioni: un'equazione che punta direttamente al successo.

Dalle ultime evidenze scientifiche nel campo delle neuroscienze, non solo sappiamo come organizzare le informazioni, le idee, le immagini e i ricordi, ma sappiamo che il luogo e il contesto in cui abbiamo imparato qualcosa è fondamentale per la nostra capacità di ricordarlo e immagazzinarlo nell'ippocampo, per conservarlo nella nostra memoria a lungo termine.

In questo modo, e in quello che si chiama Neurocognitive Context-dependent E-learning, i diversi elementi del nostro programma sono collegati al contesto in cui il partecipante sviluppa la sua pratica professionale. Questo programma offre i migliori materiali didattici, preparati appositamente per i professionisti:



Materiale di studio

Tutti i contenuti didattici sono creati appositamente per il corso dagli specialisti che lo impartiranno, per fare in modo che lo sviluppo didattico sia davvero specifico e concreto.

Questi contenuti sono poi applicati al formato audiovisivo che supporterà la modalità di lavoro online di TECH. Tutto questo, con le ultime tecniche che offrono componenti di alta qualità in ognuno dei materiali che vengono messi a disposizione dello studente.



Master class

Esistono evidenze scientifiche sull'utilità dell'osservazione di esperti terzi.

Imparare da un esperto rafforza la conoscenza e la memoria, costruisce la fiducia nelle nostre future decisioni difficili.



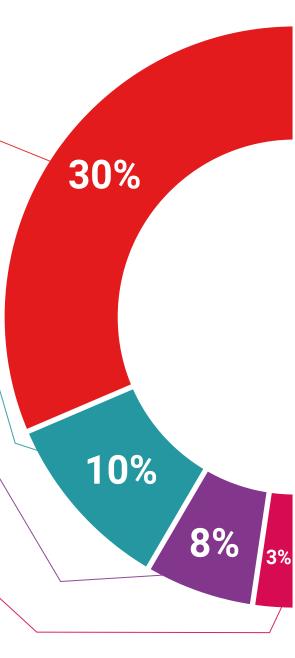
Stage di competenze manageriali

Svolgerai attività per sviluppare competenze manageriali specifiche in ogni area tematica. Pratiche e dinamiche per acquisire e sviluppare le competenze e le abilità che un senior manager deve sviluppare nel quadro della globalizzazione in cui viviamo.



Letture complementari

Articoli recenti, documenti di consenso e linee guida internazionali, tra gli altri. Nella biblioteca virtuale di TECH potrai accedere a tutto il materiale necessario per completare la tua specializzazione.



Casi di Studio

Completerai una selezione dei migliori casi di studio scelti appositamente per questo corso. Casi presentati, analizzati e tutorati dai migliori specialisti in senior management del panorama internazionale.

Riepiloghi interattivi



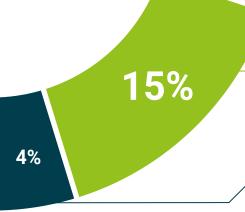
Il team di TECH presenta i contenuti in modo accattivante e dinamico in pillole multimediali che includono audio, video, immagini, diagrammi e mappe concettuali per consolidare la conoscenza.

Questo esclusivo sistema di specializzazione per la presentazione di contenuti multimediali è stato premiato da Microsoft come "Caso di successo in Europa".

Testing & Retesting



Valutiamo e rivalutiamo periodicamente le tue conoscenze durante tutto il programma con attività ed esercizi di valutazione e autovalutazione, affinché tu possa verificare come raggiungi progressivamente i tuoi obiettivi.

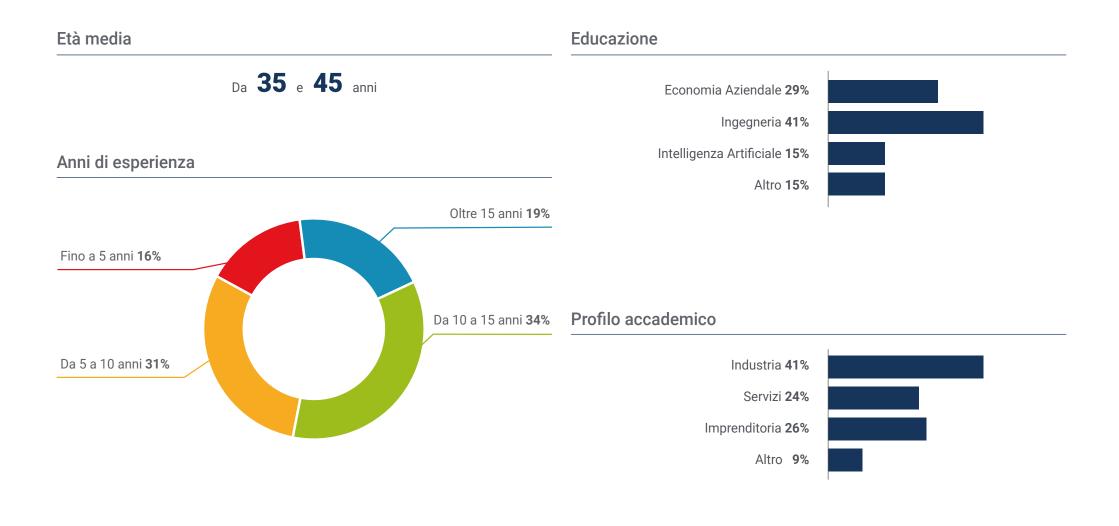


30%

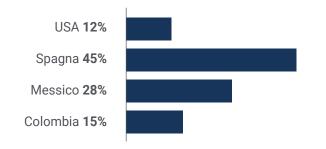




tech 56 | Profilo dei nostri studenti



Distribuzione geografica





Sergio Marín Urriaga

Analista di Dati

"Il Executive Master in Intelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario è stata un'esperienza incredibile! Il corso mi ha fornito strumenti e conoscenze che non solo hanno ampliato la mia prospettiva, ma hanno anche trasformato il mio approccio all'analisi dei dati. Ho imparato ad automatizzare i processi finanziari, creare modelli predittivi e gestire grandi volumi di dati con una precisione che prima sembrava irraggiungibile. La cosa migliore è stata vedere come queste nuove competenze si traducono in soluzioni pratiche ed efficaci per il mio lavoro quotidiano. Questo programma ha senza dubbio migliorato il mio profilo professionale"





Direzione



Dott. Peralta Martín-Palomino, Arturo

- CEO e CTO presso Prometeus Global Solutions
- CTO presso Korporate Technologies
- CTO presso Al Shephers GmbH
- Consulente e Assessore Aziendale Strategico presso Alliance Medical
- Direttore di Design e Sviluppo presso DocPath
- Dottorato in Ingegneria Informatica presso l'Università di Castiglia-La Mancha
- Dottorato in Economia Aziendale e Finanza conseguito presso l'Università Camilo José Cela
- Dottorato in Psicologia presso l'Università di Castiglia-La Mancha
- Master in Executive MBA presso l'Università Isabel I
- Master in Direzione Commerciale e Marketing presso l'Università Isabel I
- Master in Big Data presso la Formación Hadoop
- Master in Tecnologie Informatiche Avanzate conseguito presso l'Università di Castiglia-La Mancha
- Membro di: Gruppo di Ricerca SMILE



Personale docente

Dott. Carrasco Aguilar, Álvaro

- Sales & Marketing Coordinator presso LionLingo
- Ricercatore presso Information Technology Management
- Dottorato in Ricerca sociosanitaria: Valutazione tecnica ed economica delle tecnologie, degli interventi e delle politiche applicate al miglioramento della salute presso l'Università di Castiglia-La Mancha
- Master in Ricerca Sociosanitaria presso l'Università di Castiglia-La Mancha
- Laurea in Scienze Politiche e della Gestione presso l'Università di Granada
- Premio per il "Miglior articolo scientifico per l'innovazione tecnologica per l'efficienza della spesa sanitaria"
- Relatore abituale a congressi scientifici internazionali



Cogli l'occasione per conoscere gli ultimi sviluppi in questo campo e applicarli alla tua pratica quotidiana"





tech 64 | Impatto sulla tua carriera

Ti doterai di competenze nella gestione di strumenti avanzati, analisi dei dati e algoritmi predittivi, rafforzando la tua precisione nelle previsioni finanziarie e nel processo decisionale strategico.

Sei pronto a dare una svolta? Un eccellente miglioramento professionale ti aspetta

Il Executive Master in Intelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario di TECH è un programma intensivo che prepara ad affrontare sfide e a prendere decisioni aziendali nell'ambito della Intelligenza Artificiale nel Marketing e nella Comunicazione. Il suo obiettivo principale è quello di promuovere la tua crescita personale e professionale. Aiutarti a raggiungere il successo.

Se vuoi migliorare te stesso, ottenere un cambiamento positivo a livello professionale e creare una rete di contatti con i migliori, questo è il posto che fa per te.

Analizzerai come l'IA può trasformare i modelli di business, guidando l'innovazione all'interno della tua organizzazione e adattandoti rapidamente a un ambiente finanziario in continua evoluzione.

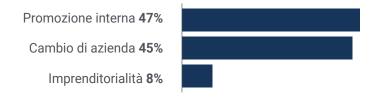
Momento del cambiamento

Durante il programma 11%

Durante il primo anno **63%**

Due anni dopo 26%

Tipo di cambiamento



Miglioramento salariale

La realizzazione di questo programma prevede per i nostri studenti un incremento salariale superiore al 26,24%

> Salario precedente 52.000 €

Incremento salariale

26,24%

Salario posteriore **65.644 €**





tech 68 | Benefici per la tua azienda

Sviluppare e mantenere il talento nelle aziende è il miglior investimento a lungo termine.



Crescita del talento e del capitale intellettuale

Il professionista apporterà all'azienda nuovi concetti, strategie e prospettive che possono portare cambiamenti significativi nell'organizzazione.



Trattenere i manager ad alto potenziale ed evitare la fuga di cervelli

Questo programma rafforza il legame tra l'azienda e il professionista e apre nuove vie di crescita professionale all'interno dell'azienda stessa.



Creare agenti di cambiamento

Sarai in grado di prendere decisioni in tempi di incertezza e di crisi, aiutando l'organizzazione a superare gli ostacoli.



Incremento delle possibilità di espansione internazionale

Grazie a questo programma, l'azienda entrerà in contatto con i principali mercati dell'economia mondiale.





Sviluppo di progetti propri

Il professionista può lavorare su un progetto esistente o sviluppare nuovi progetti nell'ambito di R&S o del Business Development della sua azienda.



Aumento della competitività

Questo programma fornirà ai rispettivi professionisti le competenze per affrontare nuove sfide e far crescere l'organizzazione.







tech 72 | Titolo

Questo **Executive Master in Intelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario** possiede il programma più completo e aggiornato del mercato.

Dopo aver superato la valutazione, lo studente riceverà mediante lettera certificata* con ricevuta di ritorno, la sua corrispondente qualifica di **Executive Master** rilasciata da **TECH Università Tecnologica**.

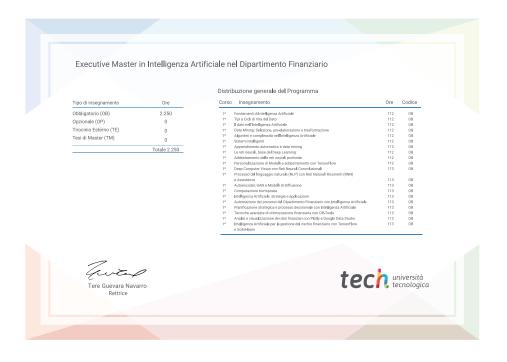
Il titolo rilasciato da **TECH Università Tecnologica** esprime la qualifica ottenuta nel Executive Master, e riunisce tutti i requisiti comunemente richiesti da borse di lavoro, concorsi e commissioni di valutazione di carriere professionali.

Titolo: Executive Master in Intelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario

Modalità: online

Durata: 12 mesi





^{*}Apostille dell'Aia. Se lo studente dovesse richiedere che il suo diploma cartaceo sia provvisto di Apostille dell'Aia, TECH EDUCATION effettuerà le gestioni opportune per ottenerla pagando un costo aggiuntivo.



Executive Master Intelligenza Artificiale nel Dipartimento Finanziario

» Modalità: online

» Durata: 12 mesi

» Titolo: TECH Università Tecnologica

» Orario: a tua scelta

» Esami: online

