

Mastère Spécialisé

Intelligence Artificielle en Éducation



Mastère Spécialisé Intelligence Artificielle en Éducation

- » Modalité: en ligne
- » Durée: 12 mois
- » Qualification: TECH Université Technologique
- » Horaire: à votre rythme
- » Examens: en ligne

Accès au site web: www.techtitute.com/fr/education/master/master-intelligence-artificielle-education

Sommaire

01

Présentation

page 4

02

Objectifs

page 8

03

Compétences

page 18

04

Direction de la formation

page 22

05

Structure et contenu

page 26

06

Méthodologie

page 44

07

Diplôme

page 52

01

Présentation

L'intelligence artificielle (IA) offre de nombreux avantages en matière de transformation dans le domaine de l'éducation. Lorsqu'elle est intégrée aux systèmes d'apprentissage, l'IA personnalise l'enseignement en fonction des besoins individuels des apprenants, en adaptant le rythme et le contenu pour maximiser la compréhension et la rétention. En outre, l'IA permet de créer des environnements d'apprentissage interactifs et accessibles, encourageant la participation active et la collaboration entre les apprenants, ce qui favorise un apprentissage plus profond et plus significatif. C'est pour cette raison que TECH a créé un plan académique conçu pour immerger les enseignants dans l'innovation dans leur domaine. Inspiré par la méthodologie révolutionnaire du *Relearning*, ce système se concentre sur la répétition des concepts fondamentaux pour un apprentissage optimal.



“

L'IA dans l'éducation favorise un apprentissage adaptatif et centré sur l'étudiant, promouvant un environnement d'apprentissage plus efficace et enrichissant. Inscrivez-vous maintenant”

L'application de l'intelligence artificielle (IA) à l'éducation s'est révélée être un outil inestimable, révolutionnant la manière dont les étudiants accèdent aux connaissances et dont les éducateurs gèrent le processus d'enseignement. La personnalisation de l'apprentissage est devenue plus accessible grâce à des algorithmes intelligents, qui adaptent le contenu éducatif en fonction des besoins individuels. Cela permet non seulement de maximiser l'efficacité, mais aussi de tenir compte des différences de rythme et de style d'apprentissage.

Pour cette raison, TECH a développé ce Mastère Spécialisé en intelligence artificielle dans l'éducation, qui abordera non seulement les aspects plus techniques de l'IA, mais aussi les considérations éthiques, juridiques et sociales associées. En outre, l'accent pratique mis sur le développement de projets d'IA dans la salle de classe dotera les enseignants de compétences tangibles pour une mise en œuvre efficace dans les milieux éducatifs.

En outre, le diplômé étudiera la pratique de l'enseignement avec l'IA générative, en mettant l'accent sur la personnalisation de l'apprentissage et l'amélioration continue, des aspects clés pour l'adaptabilité dans le processus éducatif. Enfin, les tendances émergentes en matière d'IA pour l'éducation seront analysées, ce qui permettra aux participants d'être au fait des dernières innovations en matière de technologie éducative.

De cette manière, le programme fournira une combinaison équilibrée de connaissances techniques, de compétences pratiques et d'une perspective éthique et réflexive, se positionnant comme un leader dans la formation de professionnels capables de relever les défis et de saisir les opportunités de l'IA dans l'éducation.

C'est pourquoi TECH a conçu une qualification complète basée sur la méthodologie de *Relearning*. Cette modalité éducative met l'accent sur la répétition des concepts essentiels afin de garantir une compréhension optimale. De même, l'accessibilité est essentielle, car il suffit d'un appareil électronique avec une connexion Internet pour accéder aux contenus à tout moment, ce qui élimine la nécessité d'assister en personne ou de s'adapter à des horaires préétablis.

Ce **Mastère Spécialisé en Intelligence Artificielle en Éducation** contient le programme éducatif le plus complet et le plus actualisé du marché. Ses caractéristiques sont les suivantes:

- ♦ Le développement d'études de cas présentées par des experts en Intelligence Artificielle en Éducation
- ♦ Le contenu graphique, schématique et éminemment pratique de l'ouvrage fournit des informations théorique et pratiques sur les disciplines essentielles à la pratique professionnelle
- ♦ Les exercices pratiques où effectuer le processus d'auto-évaluation pour améliorer l'apprentissage
- ♦ Il met l'accent sur les méthodologies innovantes
- ♦ Cours théoriques, questions à l'expert, forums de discussion sur des sujets controversés et travail de réflexion individuel
- ♦ La possibilité d'accéder aux contenus depuis n'importe quel appareil fixe ou portable doté d'une connexion internet



L'IA facilite le retour d'information instantané, ce qui permet aux enseignants d'identifier les domaines à améliorer et de fournir un soutien personnalisé

“

Vous gérerez des projets d'IA en classe, de la programmation avec l'apprentissage automatique à l'utilisation dans les jeux vidéo et la robotique”

Le corps enseignant du programme englobe des spécialistes réputés dans le domaine et qui apportent à ce programme l'expérience de leur travail, ainsi que des spécialistes reconnus dans de grandes sociétés et des universités prestigieuses.

Grâce à son contenu multimédia développé avec les dernières technologies éducatives, les spécialistes bénéficieront d'un apprentissage situé et contextuel, ainsi, ils se formeront dans un environnement simulé qui leur permettra d'apprendre en immersion et de s'entraîner dans des situations réelles.

La conception de ce programme est axée sur l'Apprentissage par les Problèmes, grâce auquel le professionnel doit essayer de résoudre les différentes situations de la pratique professionnelle qui se présentent tout au long du programme. Pour ce faire, l'étudiant sera assisté d'un innovant système de vidéos interactives, créé par des experts reconnus.

Grâce à ce programme 100% en ligne, vous intégrerez des outils d'IA générative dans la planification, la mise en œuvre et l'évaluation d'activités éducatives.

Vous maîtriserez les technologies de pointe en matière d'IA, telles que la réalité augmentée/virtuelle, grâce à une vaste bibliothèque de ressources multimédias.



02

Objectifs

L'objectif principal de ce programme est de doter les enseignants des compétences et des connaissances nécessaires pour mener la transformation éducative du futur. En unissant le puissant outil de l'intelligence artificielle à la pédagogie moderne, ce Mastère Spécialisé permettra aux diplômés de créer des environnements d'apprentissage personnalisés, de favoriser l'innovation en classe et de développer des stratégies éducatives adaptatives. Grâce à une approche holistique, ils maîtriseront les applications de l'IA pour optimiser le processus d'enseignement et d'apprentissage, ce qui les préparera à relever les défis contemporains et à cultiver une éducation plus inclusive, plus efficace et plus pertinente pour les générations à venir.



“

Optez pour TECH! Vous donnerez à votre carrière l'élan dont elle a besoin et deviendrez un professionnel spécialisé dans l'innovation technologique”



Objectifs généraux

- ♦ Comprendre les fondements théoriques de l'intelligence artificielle
- ♦ Étudier les différents types de données et comprendre le cycle de vie des données
- ♦ Évaluer le rôle crucial des données dans le développement et la mise en œuvre de solutions d'intelligence artificielle
- ♦ Approfondir la compréhension des algorithmes et de leur complexité pour résoudre des problèmes spécifiques
- ♦ Explorer les bases théoriques des réseaux neuronaux pour le développement du *Deep Learning*
- ♦ Analyser l'informatique bio-inspirée et sa pertinence dans le développement de systèmes intelligents
- ♦ Analyser les stratégies actuelles d'intelligence artificielle dans divers domaines, en identifiant les opportunités et les défis
- ♦ Comprendre les principes éthiques fondamentaux liés à l'application de l'intelligence artificielle dans le domaine de l'éducation
- ♦ Analyser le cadre législatif actuel et les défis associés à la mise en œuvre de l'IA dans les contextes éducatifs
- ♦ Encourager la conception et l'utilisation responsables des solutions d'IA dans les contextes éducatifs, en tenant compte de la diversité culturelle et de l'équité entre les sexes
- ♦ Fournir une compréhension approfondie des fondements théoriques de l'IA, y compris l'apprentissage automatique, les réseaux neuronaux et le traitement du langage naturel
- ♦ Comprendre les applications et l'impact de l'IA dans l'enseignement et l'apprentissage, en évaluant de manière critique ses utilisations actuelles et potentielles





Objectifs spécifiques

Module 1. Principes fondamentaux de l'intelligence artificielle

- ♦ Analyser l'évolution historique de l'intelligence artificielle, de ses débuts à son état actuel, en identifiant les étapes et les développements clés
- ♦ Comprendre le fonctionnement des réseaux neuronaux et leur application dans les modèles d'apprentissage en intelligence artificielle
- ♦ Étudier les principes et les applications des algorithmes génétiques, en analysant leur utilité pour résoudre des problèmes complexes
- ♦ Analyser l'importance des thésaurus, des vocabulaires et des taxonomies dans la structuration et le traitement des données pour les systèmes d'intelligence artificielle
- ♦ Explorer le concept de web sémantique et son influence sur l'organisation et la compréhension de l'information dans les environnements numériques

Module 2. Types et cycle de vie des données

- ♦ Comprendre les concepts fondamentaux des statistiques et leur application dans l'analyse des données
- ♦ Identifier et classer les différents types de données statistiques, des données quantitatives aux données qualitatives
- ♦ Analyser le cycle de vie des données, de la génération à l'élimination, en identifiant les étapes clés
- ♦ Explorer les étapes initiales du cycle de vie des données, en soulignant l'importance de la planification et de la structure des données
- ♦ Étudier les processus de collecte des données, y compris la méthodologie, les outils et les canaux de collecte
- ♦ Explorer le concept de *Datawarehouse*, en mettant l'accent sur les éléments du Datawarehouse et sa conception

- ♦ Analyser les aspects réglementaires liés à la gestion des données, en se conformant aux réglementations en matière de confidentialité et de sécurité, ainsi qu'aux meilleures pratiques

Module 3. Les données en Intelligence Artificielle

- ♦ Maîtriser les principes fondamentaux de la science des données, couvrant les outils, les types et les sources d'analyse de l'information
- ♦ Explorer le processus de transformation des données en informations à l'aide de techniques d'exploration et de visualisation des données
- ♦ Étudier la structure et les caractéristiques des *datasets*, en comprenant leur importance dans la préparation et l'utilisation des données pour les modèles d'intelligence artificielle
- ♦ Analyser les modèles supervisés et non supervisés, y compris les méthodes et la classification
- ♦ Utiliser des outils spécifiques et les meilleures pratiques en matière de manipulation et de traitement des données, afin de garantir l'efficacité et la qualité de la mise en œuvre de l'intelligence artificielle

Module 4. Extraction de données. Sélection, prétraitement et transformation

- ♦ Maîtriser les techniques d'inférence statistique pour comprendre et appliquer les méthodes statistiques dans l'exploration des données
- ♦ Effectuer une analyse exploratoire détaillée des ensembles de données afin d'identifier les modèles, les anomalies et les tendances pertinents
- ♦ Développer des compétences en matière de préparation des données, y compris le nettoyage, l'intégration et le formatage des données en vue de leur utilisation dans le cadre de l'exploration de données
- ♦ Mettre en œuvre des stratégies efficaces pour traiter les valeurs manquantes dans les ensembles de données, en appliquant des méthodes d'imputation ou de suppression en fonction du contexte

- ♦ Identifier et atténuer le bruit dans les données, en utilisant des techniques de filtrage et de lissage pour améliorer la qualité de l'ensemble de données
- ♦ Approche du Prétraitement des données dans les environnements *Big Data*

Module 5. Algorithme et complexité en intelligence artificielle

- ♦ Introduire les stratégies de conception d'algorithmes, en fournissant une solide compréhension des approches fondamentales de la résolution de problèmes
- ♦ Analyser l'efficacité et la complexité des algorithmes, en appliquant des techniques d'analyse pour évaluer les performances en termes de temps et d'espace
- ♦ Étudier et appliquer les algorithmes de tri, comprendre leurs performances et comparer leur efficacité dans différents contextes
- ♦ Explorer les algorithmes basés sur les arbres, comprendre leur structure et leurs applications
- ♦ Étudier les algorithmes utilisant des *Heaps*, en analysant leur mise en œuvre et leur utilité pour une manipulation efficace des données
- ♦ Analyser les algorithmes basés sur les graphes, en explorant leur application dans la représentation et la résolution de problèmes impliquant des relations complexes
- ♦ Étudier les algorithmes de type *Greedy*, en comprenant leur logique et leurs applications dans la résolution de problèmes d'optimisation
- ♦ Étudier et appliquer la technique du *backtracking* pour la résolution systématique de problèmes, en analysant son efficacité dans une variété de scénarios

Module 6. Systèmes intelligents

- ♦ Explorer la théorie des agents, comprendre les concepts fondamentaux de son fonctionnement et son application dans l'intelligence artificielle et le génie logiciel
- ♦ Étudier la représentation des connaissances, y compris l'analyse des ontologies et leur application dans l'organisation de l'information structurée

- ♦ Analyser le concept du web sémantique et son impact sur l'organisation et la recherche d'informations dans les environnements numériques
- ♦ Évaluer et comparer différentes représentations de la connaissance, en les intégrant pour améliorer l'efficacité et la précision des systèmes intelligents
- ♦ Étudier les raisonneurs sémantiques, les systèmes à base de connaissances et les systèmes experts, en comprenant leur fonctionnalité et leurs applications dans la prise de décision intelligente

Module 7. Apprentissage automatique et exploration des données

- ♦ Présenter les processus de découverte des connaissances et les concepts fondamentaux de l'apprentissage automatique
- ♦ Étudier les arbres de décision en tant que modèles d'apprentissage supervisé, comprendre leur structure et leurs applications
- ♦ Évaluer les classificateurs en utilisant des techniques spécifiques pour mesurer leur performance et leur précision dans la classification des données
- ♦ Étudier les réseaux neuronaux, comprendre leur fonctionnement et leur architecture pour résoudre des problèmes complexes d'apprentissage automatique
- ♦ Explorer les méthodes bayésiennes et leur application à l'apprentissage automatique, y compris les réseaux bayésiens et les classificateurs bayésiens
- ♦ Analyser les modèles de régression et de réponse continue pour prédire des valeurs numériques à partir de données
- ♦ Étudier les techniques de *clustering* pour identifier des modèles et des structures dans des ensembles de données non étiquetés
- ♦ Explorer l'exploration de textes et le traitement du langage naturel (NLP), en comprenant comment les techniques d'apprentissage automatique sont appliquées pour analyser et comprendre les textes

Module 8. Les Réseaux Neuronaux, la base du *Deep Learning*

- ♦ Maîtrisez les principes fondamentaux de l'apprentissage profond, en comprenant son rôle essentiel dans le *Deep Learning*
- ♦ Explorer les opérations fondamentales des réseaux neuronaux et comprendre leur application dans la construction de modèles
- ♦ Analyser les différentes couches utilisées dans les réseaux neuronaux et apprendre à les sélectionner de manière appropriée
- ♦ Comprendre l'enchaînement efficace des couches et des opérations pour concevoir des architectures de réseaux neuronaux complexes et efficaces
- ♦ Utiliser des formateurs et des optimiseurs pour régler et améliorer les performances des réseaux neuronaux
- ♦ Explorer la connexion entre les neurones biologiques et artificiels pour une compréhension plus approfondie de la conception des modèles
- ♦ Affiner les hyperparamètres pour les réseaux neuronaux de *Fine Tuning* en optimisant leurs performances sur des tâches spécifiques

Module 9. Entraînement de Réseaux neuronaux profonds

- ♦ Résoudre les problèmes liés aux gradients dans l'entraînement des réseaux neuronaux profonds
- ♦ Explorez et appliquez différents optimiseurs pour améliorer l'efficacité et la convergence des modèles
- ♦ Programmer le taux d'apprentissage pour ajuster dynamiquement le taux de convergence du modèle
- ♦ Comprendre et traiter le surajustement grâce à des stratégies spécifiques pendant l'apprentissage
- ♦ Appliquer des lignes directrices pratiques pour assurer un entraînement efficace des réseaux neuronaux profonds

- ♦ Mettre en œuvre *Transfer Learning* en tant que technique avancée pour améliorer les performances du modèle sur des tâches spécifiques
- ♦ Explorer et appliquer les techniques de *Data Augmentation* pour enrichir les ensembles de données et améliorer la généralisation des modèles
- ♦ Développer des applications pratiques utilisant le *Transfer Learning* pour résoudre des problèmes du monde réel
- ♦ Comprendre et appliquer les techniques de régularisation pour améliorer la généralisation et éviter le surajustement dans les réseaux neuronaux profonds

Module 10. Personnalisation de modèles et formation avec *TensorFlow*

- ♦ Maîtrisez les principes fondamentaux de *TensorFlow* et son intégration avec NumPy pour un traitement efficace des données et des calculs
- ♦ Personnalisez les modèles et les algorithmes de formation en utilisant les capacités avancées de *TensorFlow*
- ♦ Explorer l'API `tf.data` pour gérer et manipuler efficacement les ensembles de données
- ♦ Implémentez le format `TFRecord` pour stocker et accéder à de grands ensembles de données dans *TensorFlow*
- ♦ Utilisez les couches de prétraitement Keras pour faciliter la construction de modèles personnalisés
- ♦ Explorez le projet *TensorFlow Datasets* pour accéder à des ensembles de données prédéfinis et améliorer l'efficacité du développement
- ♦ Développez une application de *Deep Learning* avec *TensorFlow*, en intégrant les connaissances acquises dans le module
- ♦ Appliquez de manière pratique tous les concepts appris dans la construction et l'entraînement de modèles personnalisés avec *TensorFlow* dans des situations réelles

Module 11. *Deep Computer Vision* avec les Réseaux Neuronaux Convolutifs

- ♦ Comprendre l'architecture du cortex visuel et sa pertinence pour la *Deep Computer Vision*
- ♦ Explorer et appliquer les couches convolutives pour extraire des caractéristiques clés des images
- ♦ Mettre en œuvre des couches de clustering et les utiliser dans des modèles de *Deep Computer Vision* avec Keras
- ♦ Analyser diverses architectures de réseaux neuronaux convolutifs (CNN) et leur applicabilité dans différents contextes
- ♦ Développer et mettre en œuvre un CNN ResNet en utilisant la bibliothèque Keras pour améliorer l'efficacité et la performance du modèle
- ♦ Utiliser des modèles Keras pré-entraînés pour tirer parti de l'apprentissage par transfert pour des tâches spécifiques
- ♦ Appliquer des techniques de classification et de localisation dans des environnements de *Deep Computer Vision*
- ♦ Explorer les stratégies de détection et de suivi d'objets à l'aide de réseaux neuronaux convolutifs
- ♦ Mettre en œuvre des techniques de segmentation sémantique pour comprendre et classer les objets dans les images de manière détaillée

Module 12. Traitement du langage naturel (NLP) avec les Réseaux Récurrents Naturels (RRN) et l'Attention

- ♦ Développer des compétences en matière de génération de texte à l'aide de réseaux neuronaux récurrents (RNN)
- ♦ Appliquer les RNN à la classification des opinions pour l'analyse des sentiments dans les textes





- ♦ Comprendre et appliquer les mécanismes attentionnels dans les modèles de traitement du langage naturel
- ♦ Analyser et utiliser les modèles *Transformers* dans des tâches NLP spécifiques
- ♦ Explorer l'application des modèles de *Transformers* dans le contexte du traitement d'images et de la vision par ordinateur
- ♦ Se familiariser avec la bibliothèque *Transformers Hugging Face* pour une mise en œuvre efficace de modèles avancés
- ♦ Comparer différentes bibliothèques de *Transformers* afin d'évaluer leur adéquation à des tâches spécifiques
- ♦ Développer une application pratique du NLP qui intègre les mécanismes de RNN et d'attention pour résoudre des problèmes du monde réel

Module 13. Autoencoders, GANs et Modèles de Diffusion

- ♦ Développer des représentations de données efficaces à l'aide d'*Autoencoders*, *GANs* et de modèles de diffusion
- ♦ Effectuer une ACP à l'aide d'un autoencodeur linéaire incomplet pour optimiser la représentation des données
- ♦ Mettre en œuvre et comprendre le fonctionnement des autoencoders empilés
- ♦ Explorer et appliquer les autoencoders convolutifs pour des représentations visuelles efficaces des données
- ♦ Analyser et appliquer l'efficacité des autoencoders clairsemés dans la représentation des données
- ♦ Générer des images de mode à partir de l'ensemble de données MNIST à l'aide d'*Autoencoders*

- ♦ Comprendre le concept des réseaux adversariels génératifs (GANs) et des modèles de diffusion
- ♦ Mettre en œuvre et comparer les performances des modèles de diffusion et des GANs dans la génération de données

Module 14. Informatique bio-inspirée

- ♦ Introduire les concepts fondamentaux de l'informatique bio-inspirée
- ♦ Explorer les algorithmes socialement adaptatifs en tant qu'approche clé de l'informatique bio-inspirée
- ♦ Analyser les stratégies d'exploration et d'exploitation de l'espace dans les algorithmes génétiques
- ♦ Examiner les modèles de calcul évolutif dans le contexte de l'optimisation
- ♦ Poursuivre l'analyse détaillée des modèles de calcul évolutif
- ♦ Appliquer la programmation évolutive à des problèmes d'apprentissage spécifiques
- ♦ Aborder la complexité des problèmes multi-objectifs dans le cadre de l'informatique bio-inspirée
- ♦ Explorer l'application des réseaux neuronaux dans le domaine de l'informatique bio-inspirée
- ♦ Approfondir la mise en œuvre et l'utilité des réseaux neuronaux dans l'informatique bio-inspirée

Module 15. Intelligence artificielle: Stratégies et applications

- ♦ Élaborer des stratégies pour la mise en œuvre de l'intelligence artificielle dans les services financiers
- ♦ Analyser les implications de l'intelligence artificielle dans la fourniture de services de santé
- ♦ Identifier et évaluer les risques associés à l'utilisation de l'intelligence artificielle dans le domaine des soins de santé

- ♦ Évaluer les risques potentiels liés à l'utilisation de l'intelligence artificielle dans l'industrie
- ♦ Appliquer les techniques d'intelligence artificielle dans l'industrie pour améliorer la productivité
- ♦ Concevoir des solutions d'intelligence artificielle pour optimiser les processus dans l'administration publique
- ♦ Évaluer la mise en œuvre des technologies de l'IA dans le secteur de l'éducation
- ♦ Appliquer des techniques d'intelligence artificielle dans la sylviculture et l'agriculture pour améliorer la productivité
- ♦ Optimiser les processus de ressources humaines par l'utilisation stratégique de l'intelligence artificielle

Module 16. Analyse des données et application des techniques d'IA pour la personnalisation de l'enseignement

- ♦ Appliquer l'IA à l'analyse et à l'évaluation des données éducatives afin de favoriser l'amélioration continue des environnements éducatifs
- ♦ Définir des indicateurs de performance académique basés sur des données éducatives afin de mesurer et d'améliorer la performance des étudiants
- ♦ Mettre en œuvre des technologies et des algorithmes d'IA pour effectuer des analyses prédictives sur les données relatives aux résultats scolaires
- ♦ Réaliser des diagnostics personnalisés des difficultés d'apprentissage grâce à l'analyse des données d'IA, identifier les besoins éducatifs particuliers et concevoir des interventions ciblées
- ♦ Aborder la question de la sécurité et de la confidentialité dans le traitement des données éducatives lors de l'application d'outils d'IA, en veillant au respect de la réglementation et de l'éthique

Module 17. Développement de projets d'intelligence artificielle en classe

- ♦ Planifier et concevoir des projets éducatifs qui intègrent efficacement l'IA dans les environnements éducatifs, en maîtrisant les outils spécifiques pour leur développement
- ♦ Concevoir des stratégies efficaces pour mettre en œuvre des projets d'IA dans des environnements d'apprentissage, en les intégrant dans des matières spécifiques afin d'enrichir et d'améliorer le processus éducatif
- ♦ Développer des projets éducatifs appliquant l'apprentissage automatique pour améliorer l'expérience d'apprentissage, en intégrant l'IA dans la conception de jeux éducatifs dans le cadre d'un apprentissage ludique
- ♦ Créer des *chatbots* éducatifs pour aider les étudiants dans leurs processus d'apprentissage et résoudre leurs doutes, en incluant des agents intelligents dans les plateformes éducatives pour améliorer l'interaction et l'enseignement
- ♦ Mener une analyse continue des projets d'IA dans l'éducation pour identifier les domaines d'amélioration et d'optimisation

Module 18. Pratique de l'enseignement avec l'intelligence artificielle générative

- ♦ Maîtriser les technologies d'intelligence artificielle générative pour leur application et leur utilisation efficaces dans les environnements éducatifs, en planifiant des activités éducatives efficaces
- ♦ Créer du matériel pédagogique à l'aide de l'IA générative pour améliorer la qualité et la variété des ressources d'apprentissage, ainsi que pour mesurer les progrès des étudiants de manière innovante
- ♦ Utiliser l'IA générative pour corriger les activités d'évaluation et les tests, en rationalisant et en optimisant ce processus
- ♦ Intégrer les outils d'IA générative dans les stratégies pédagogiques afin d'améliorer l'efficacité du processus éducatif et de concevoir des environnements d'apprentissage inclusifs, dans le cadre de l'approche de la conception universelle

- ♦ Évaluer l'efficacité de l'IA générative dans l'éducation, en analysant son impact sur les processus d'enseignement et d'apprentissage

Module 19. Innovations et tendances émergentes dans le domaine de l'IA pour l'éducation

- ♦ Maîtriser les outils et technologies émergents de l'IA appliqués à l'éducation pour leur utilisation efficace dans les environnements d'apprentissage
- ♦ Intégrer la réalité augmentée et virtuelle dans l'éducation pour enrichir et améliorer l'expérience d'apprentissage
- ♦ Appliquer l'IA conversationnelle pour faciliter le soutien pédagogique et favoriser l'apprentissage interactif entre les étudiants
- ♦ Mettre en œuvre des technologies de reconnaissance faciale et émotionnelle pour surveiller l'engagement et le bien-être des étudiants dans la salle de classe
- ♦ Explorer l'intégration de la *Blockchain* et de l'IA dans l'éducation pour transformer l'administration de l'éducation et valider les certifications

Module 20. Éthique et législation de l'intelligence artificielle dans l'éducation

- ♦ Identifier et appliquer des pratiques éthiques dans le traitement des données sensibles dans le contexte éducatif, en donnant la priorité à la responsabilité et au respect
- ♦ Analyser l'impact social et culturel de l'IA dans l'éducation, en évaluant son influence sur les communautés éducatives
- ♦ Comprendre la législation et les politiques relatives à l'utilisation des données dans les contextes éducatifs impliquant l'IA
- ♦ Définir l'intersection entre l'IA, la diversité culturelle et l'égalité des sexes dans les contextes éducatifs
- ♦ Évaluer l'impact de l'IA sur l'accessibilité à l'éducation, en garantissant l'équité dans l'accès à la connaissance

03

Compétences

Ce programme en intelligence artificielle dans l'éducation offrira aux diplômés un avantage certain, en les dotant de solides connaissances en matière d'éthique, de droit et de développement pratique de projets d'intelligence artificielle spécifiquement conçus pour l'environnement éducatif. À l'issue du programme, les enseignants comprendront non seulement les principes éthiques fondamentaux et les implications juridiques de l'IA dans l'éducation, mais ils développeront également des compétences pratiques pour mettre en œuvre efficacement des projets d'IA dans la salle de classe. Ce diplôme leur permettra de relever les défis actuels et futurs de l'intégration de l'IA dans l'éducation, en leur offrant une perspective plus avancée et plus éthique.



“

Vous serez en mesure de stimuler l'innovation et l'amélioration continue dans l'éducation grâce à l'utilisation responsable de la technologie basée sur l'IA”



Compétences générales

- Maîtriser les techniques d'exploration de données, y compris la sélection, le prétraitement et la transformation de données complexes
- Concevoir et développer des systèmes intelligents capables d'apprendre et de s'adapter à des environnements changeants
- Maîtriser les outils d'apprentissage automatique et leur application à l'exploration de données pour la prise de décision
- Employer des *Autoencoders*, *GANs* et des modèles de diffusion pour résoudre des problèmes d'intelligence artificielle spécifiques
- Mettre en œuvre un réseau encodeur-décodeur pour la traduction automatique neuronale
- Appliquer les principes fondamentaux des réseaux neuronaux pour résoudre des problèmes spécifiques
- Utiliser des outils, des plateformes et des techniques d'IA, de l'analyse des données à l'application des réseaux neuronaux et à la modélisation prédictive
- Développer des compétences critiques pour évaluer l'impact éthique et social de l'IA dans l'éducation
- Se former à la conception et à la mise en œuvre de projets d'IA dans le domaine de l'éducation
- Développer des compétences pour intégrer des projets d'IA de manière efficace et éthique dans les programmes d'enseignement





Compétences spécifiques

- ♦ Appliquer des techniques et des stratégies d'IA pour améliorer l'efficacité dans le secteur du commerce de *retail*
- ♦ Approfondir la compréhension et l'application des algorithmes génétiques
- ♦ Mettre en œuvre des techniques de débruitage à l'aide d'encodeurs automatiques
- ♦ Créer efficacement des ensembles de données d'entraînement pour les tâches de traitement du langage naturel (NLP)
- ♦ Exécuter des couches de clustering et leur utilisation dans des modèles de *Deep Computer Vision* avec Keras
- ♦ Utiliser les fonctions et les graphes de *TensorFlow* pour optimiser les performances des modèles personnalisés
- ♦ Optimiser le développement et l'application des *chatbots* et des assistants virtuels, en comprenant leur fonctionnement et leurs applications potentielles
- ♦ Maîtriser la réutilisation des couches pré-entraînées pour optimiser et accélérer le processus d'entraînement
- ♦ Construire le premier réseau neuronal, en appliquant les concepts appris dans la pratique
- ♦ Activer le perceptron multicouche (MLP) à l'aide de la bibliothèque Keras
- ♦ Appliquer les techniques d'exploration et de prétraitement des données, en identifiant et en préparant les données pour une utilisation efficace dans les modèles d'apprentissage automatique
- ♦ Mettre en œuvre des stratégies efficaces pour traiter les valeurs manquantes dans les ensembles de données, en appliquant des méthodes d'imputation ou d'élimination tenant compte du contexte
- ♦ Étudier les langages et les logiciels pour la création d'ontologies, en utilisant des outils spécifiques pour le développement de modèles sémantiques
- ♦ Développer des techniques de nettoyage des données pour garantir la qualité et l'exactitude des informations utilisées dans les analyses ultérieures
- ♦ Développer des compétences critiques pour évaluer l'impact éthique et social de l'IA dans l'éducation
- ♦ Concevoir et mettre en œuvre des projets d'IA dans des contextes éducatifs
- ♦ Appliquer l'IA générative dans le contexte éducatif
- ♦ Créer du matériel pédagogique personnalisé et adaptatif
- ♦ Utiliser l'IA pour améliorer l'évaluation et le retour d'information dans le domaine de l'éducation
- ♦ Intégrer efficacement les technologies émergentes de l'IA dans les programmes d'enseignement



Concevoir et mettre en œuvre des stratégies éducatives innovantes en intégrant l'intelligence artificielle”

04

Direction de la formation

Le corps enseignant de ce diplôme académique est composé de visionnaires de la transformation de l'apprentissage. Ces professionnels s'engagent non seulement à maîtriser les dernières technologies, mais aussi à fusionner l'innovation et la pédagogie. Ce sont des mentors qui inspirent le changement, en permettant à d'autres enseignants d'adopter l'intelligence artificielle comme un outil puissant qui amplifie l'excellence éducative et ouvre les portes d'un avenir plein de possibilités.





“

Réussissez avec les meilleurs et acquérez les connaissances et les compétences dont vous avez besoin pour vous lancer dans le domaine de l'intelligence artificielle dans l'éducation”

Direction



Dr Peralta Martín-Palomino, Arturo

- ♦ CEO y CTO de Prometeus Global Solutions
- ♦ CTO chez Korporate Technologies
- ♦ CTO de AI Shephers GmbH
- ♦ Consultant et conseiller stratégique auprès d'Alliance Medical
- ♦ Directeur de la conception et du développement chez DocPath
- ♦ Docteur en ingénierie informatique de l'université de Castilla-La Mancha
- ♦ Doctorat en économie, commerce et finances de l'Université Camilo José Cela
- ♦ Doctorat en Psychologie de l'Université de Castilla - la Mancha
- ♦ Master en Executive MBA de l'Université Isabel I
- ♦ Master en Business and Marketing Management par l'Université Isabel I
- ♦ Master en Big Data en Formación Hadoop
- ♦ Master en Technologies de l'Information Avancées par l'Université de Castilla-La Mancha
- ♦ Membre de: Groupe de recherche SMILE

Direction



M. Nájera Puente, Juan Felipe

- ♦ Directeur des Études et de la Recherche au Conseil pour l'Assurance de la Qualité dans l'Enseignement Supérieur
- ♦ Programmateur de Production à Confiteca C.A
- ♦ Consultant en Processus chez Esefex Consulting
- ♦ Analyste de la Planification Académique à l'Université San Francisco de Quito
- ♦ Master en Big Data et Science des Données par l'Université Internationale de Valence
- ♦ Ingénieur Industriel à l'Université San Francisco de Quito

Professeurs

Mme Martínez Cerrato, Yésica

- ♦ Technicien en produits de sécurité électronique chez Securitas Security Espagne
- ♦ Analyste en Business Intelligence chez Ricopia Technologies (Alcalá de Henares) Diplôme d'ingénieur en communications électroniques à l'Escuela Politécnica Superior, Universidad de Alcalá
- ♦ Responsable de la formation des nouvelles recrues aux logiciels de gestion d'entreprise (CRM, ERP, INTRANET), aux produits et aux procédures chez Ricopia Technologies (Alcalá de Henares).
- ♦ Responsable de la formation des nouveaux stagiaires incorporés aux classes d'informatique de l'Université d'Alcalá.
- ♦ Chef de projet dans le domaine de l'intégration des grands comptes chez Correos y Telégrafos (Madrid)
- ♦ Technicien en informatique-Responsable des salles informatiques de l'OTEC, Université d'Alcalá (Alcalá de Henares)
- ♦ Professeur de cours d'informatique à l'association ASALUMA (Alcalá de Henares)
- ♦ Bourse de formation comme technicien en informatique à l'OTEC, Université d'Alcalá (Alcalá de Henares)

05

Structure et contenu

Le programme comprend des modules spécifiques, tels que "Ethics and Legislation of AI in Education" et "Teaching Practice with Generative AI", qui témoignent de son engagement en faveur de la responsabilisation et de la personnalisation de l'apprentissage. Le programme comprend des modules spécifiques tels que "Éthique et législation de l'IA dans l'éducation" et "Pratique de l'enseignement avec l'IA générative". En outre, l'exploration des tendances émergentes en matière d'IA pour l'éducation permettra aux enseignants d'être préparés à intégrer les dernières innovations, de la réalité augmentée (RA) à l'analyse prédictive, dans leurs pratiques pédagogiques.



“

Cette combinaison de fondements éthiques, d'application pratique et d'incorporation de technologies de pointe favorisera l'acquisition par les diplômés de connaissances et de compétences spécifiques pour faire progresser leur carrière professionnelle”

Module 1. Principes fondamentaux de l'intelligence artificielle

- 1.1. Histoire de l'intelligence artificielle
 - 1.1.1. Quand avons-nous commencé à parler d'intelligence artificielle?
 - 1.1.2. Références dans le cinéma
 - 1.1.3. Importance de l'intelligence artificielle
 - 1.1.4. Technologies habilitantes et de soutien pour l'intelligence artificielle
- 1.2. L'Intelligence Artificielle dans les jeux
 - 1.2.1. La théorie des Jeux
 - 1.2.2. *Minimax* et Alpha-Beta
 - 1.2.3. Simulation: Monte Carlo
- 1.3. Réseaux neuronaux
 - 1.3.1. Fondements biologiques
 - 1.3.2. Modèle computationnel
 - 1.3.3. Réseaux neuronaux supervisés et non supervisés
 - 1.3.4. Perceptron simple
 - 1.3.5. Perceptron multicouche
- 1.4. Algorithmes génétiques
 - 1.4.1. Histoire
 - 1.4.2. Base biologique
 - 1.4.3. Codification des problèmes
 - 1.4.4. Génération de la population initiale
 - 1.4.5. Algorithme principal et opérateurs génétiques
 - 1.4.6. Évaluation des individus: Fitness
- 1.5. Thésaurus, vocabulaires, taxonomies
 - 1.5.1. Vocabulaire
 - 1.5.2. Taxonomie
 - 1.5.3. Thésaurus
 - 1.5.4. Ontologies
 - 1.5.5. Représentation de la connaissance: Web sémantique
- 1.6. Web sémantique
 - 1.6.1. Spécifications: RDF, RDFS et OWL
 - 1.6.2. Inférence/raisonnement
 - 1.6.3. *Linked Data*

- 1.7. Systèmes experts et DSS
 - 1.7.1. Systèmes experts
 - 1.7.2. Systèmes d'aide à la décision
- 1.8. *Chatbots* et assistants virtuels
 - 1.8.1. Types d'assistants: Assistants vocaux et textuels
 - 1.8.2. Éléments fondamentaux pour le développement d'un assistant: *Intents*, entités et flux de dialogue
 - 1.8.3. Intégration: Web, *Slack*, Whatsapp, Facebook
 - 1.8.4. Outils d'aide au développement: Dialog Flow, Watson Assistant
- 1.9. Stratégie de mise en œuvre de l'IA
- 1.10. L'avenir de l'intelligence artificielle
 - 1.10.1. Nous comprenons comment détecter les émotions grâce aux algorithmes
 - 1.10.2. Création d'une personnalité: Langage, expressions et contenu
 - 1.10.3. Les Tendances de l'intelligence artificielle
 - 1.10.4. Réflexion

Module 2. Types et cycle de vie des données

- 2.1. Statistiques
 - 2.1.1. Statistiques: Statistiques descriptives, statistiques inférentielles
 - 2.1.2. Population, échantillon, individu
 - 2.1.3. Variables: Définition, échelles de mesure
- 2.2. Types de données statistiques
 - 2.2.1. Selon le type
 - 2.2.1.1. Quantitatif Données continues et données discrètes
 - 2.2.1.2. Qualitatives: Qualitatif binomiales, données nominales et données ordinales
 - 2.2.2. Selon la forme
 - 2.2.2.1. Numérique
 - 2.2.2.2. Texte
 - 2.2.2.3. Logique
 - 2.2.3. Selon la source
 - 2.2.3.1. Primaire
 - 2.2.3.2. Secondaire

- 2.3. Cycle de vie des données
 - 2.3.1. Étape de cycle
 - 2.3.2. Les étapes du cycle
 - 2.3.3. Les principes du FAIR
- 2.4. Les premières étapes du cycle
 - 2.4.1. Définition des objectifs
 - 2.4.2. Détermination des besoins en ressources
 - 2.4.3. Diagramme de Gantt
 - 2.4.4. Structure des données
- 2.5. Collecte des données
 - 2.5.1. Méthodologie de collecte
 - 2.5.2. Outils de collecte
 - 2.5.3. Canaux de collecte
- 2.6. Nettoyage des données
 - 2.6.1. Phases du nettoyage des données
 - 2.6.2. Qualité des données
 - 2.6.3. Manipulation des données (avec R)
- 2.7. Analyse des données, interprétations, évaluation des résultats
 - 2.7.1. Mesures statistiques
 - 2.7.2. Indices de ratios
 - 2.7.3. Extraction de données
- 2.8. Entrepôt de données (*Datawarehouse*)
 - 2.8.1. Les éléments qui le composent
 - 2.8.2. Conception
 - 2.8.3. Aspects à prendre en compte
- 2.9. Disponibilité des données
 - 2.9.1. Accès
 - 2.9.2. Utilité
 - 2.9.3. Sécurité
- 2.10. Aspects réglementaires
 - 2.10.1. Loi sur la protection des données
 - 2.10.2. Bonnes pratiques
 - 2.10.3. Autres aspects réglementaires

Module 3. Les données en Intelligence Artificielle

- 3.1. Science des données
 - 3.1.1. La science des données
 - 3.1.2. Outils avancés pour le scientifique des données
- 3.2. Données, informations et connaissances
 - 3.2.1. Données, informations et connaissances
 - 3.2.2. Types de données
 - 3.2.3. Sources des données
- 3.3. Des données aux informations
 - 3.3.1. Analyse des données
 - 3.3.2. Types d'analyse
 - 3.3.3. Extraction d'informations d'un *Dataset*
- 3.4. Extraction d'informations par la visualisation
 - 3.4.1. La visualisation comme outils d'analyse
 - 3.4.2. Méthodes de visualisation
 - 3.4.3. Visualisation d'un ensemble de données
- 3.5. Qualité des données
 - 3.5.1. Données de qualités
 - 3.5.2. Nettoyage des données
 - 3.5.3. Prétraitement de base des données
- 3.6. *Dataset*
 - 3.6.1. Enrichissement du *Dataset*
 - 3.6.2. La malédiction de la dimensionnalité
 - 3.6.3. Modification d'un ensemble de données
- 3.7. Déséquilibre
 - 3.7.1. Déséquilibre des classes
 - 3.7.2. Techniques d'atténuation du déséquilibre
 - 3.7.3. Équilibrer un *Dataset*
- 3.8. Modèles non supervisé
 - 3.8.1. Modèles non supervisé
 - 3.8.2. Méthodes
 - 3.8.3. Classifications avec modèles non supervisé

- 3.9. Modèles supervisés
 - 3.9.1. Modèles supervisé
 - 3.9.2. Méthodes
 - 3.9.3. Classifications avec modèles supervisés
- 3.10. Outils et bonnes pratiques
 - 3.10.1. Bonnes pratiques pour un scientifique des données
 - 3.10.2. Le meilleur modèle
 - 3.10.3. Outils utiles

Module 4. Extraction de données. Sélection, prétraitement et transformation

- 4.1. Inférence statistique
 - 4.1.1. Statistique descriptive vs Inférence Statistique
 - 4.1.2. Procédures paramétriques
 - 4.1.3. Procédures non paramétriques
- 4.2. Analyse exploratoire
 - 4.2.1. Analyse descriptive
 - 4.2.2. Visualisation
 - 4.2.3. Préparations des données
- 4.3. Préparations des données
 - 4.3.1. Intégration et nettoyage des données
 - 4.3.2. Normalisation des données
 - 4.3.3. Transformer les attributs
- 4.4. Valeurs manquantes
 - 4.4.1. Traitement des valeurs manquantes
 - 4.4.2. Méthodes d'imputation par maximum de vraisemblance
 - 4.4.3. Imputation des valeurs manquantes à l'aide de l'apprentissage automatique
- 4.5. Bruit dans les données
 - 4.5.1. Classes et attributs de bruit
 - 4.5.2. Filtrage du bruit
 - 4.5.3. L'effet du bruit
- 4.6. La malédiction de la dimensionnalité
 - 4.6.1. *Oversampling*
 - 4.6.2. *Undersampling*
 - 4.6.3. Réduction des données multidimensionnelles

- 4.7. Des attributs continus aux attributs discrets
 - 4.7.1. Données continues ou discrètes
 - 4.7.2. Processus de discrétisation
- 4.8. Les données
 - 4.8.1. Sélection des données
 - 4.8.2. Perspectives et critères de sélections
 - 4.8.3. Méthodes de sélection
- 4.9. Sélection d'instances
 - 4.9.1. Méthodes de sélection des instances
 - 4.9.2. Sélection des prototypes
 - 4.9.3. Méthodes avancées de sélection des instances
- 4.10. Prétraitement des données dans les environnements *Big Data*

Module 5. Algorithmes et complexité en intelligence artificielle

- 5.1. Introduction aux stratégies de conception d'algorithmes
 - 5.1.1. Récursion
 - 5.1.2. Diviser pour mieux régner
 - 5.1.3. Autres stratégies
- 5.2. Efficacité et analyse des algorithmes
 - 5.2.1. Mesures d'efficacité
 - 5.2.2. Taille de l'entrée de mesure
 - 5.2.3. Mesure du temps d'exécution
 - 5.2.4. Pire, meilleur et moyen cas
 - 5.2.5. Notation asymptotique
 - 5.2.6. Critères d'analyse mathématique des algorithmes non récursifs
 - 5.2.7. Analyse mathématique des algorithmes récursifs
 - 5.2.8. Analyse empirique des algorithmes
- 5.3. Algorithmes de tri
 - 5.3.1. Concept de tri
 - 5.3.2. Triage des bulles
 - 5.3.3. Tri par sélection
 - 5.3.4. Triage par insertion
 - 5.3.5. Tri fusion (*Merge_Sort*)
 - 5.3.6. Tri rapide (*Quick_Sort*)

- 5.4. Algorithmes avec arbres
 - 5.4.1. Concept d'arbre
 - 5.4.2. Arbres binaires
 - 5.4.3. Allées d'arbres
 - 5.4.4. Représentation des expressions
 - 5.4.5. Arbres binaires ordonnés
 - 5.4.6. Arbres binaires équilibrés
- 5.5. Algorithmes avec *Heaps*
 - 5.5.1. Les *Heaps*
 - 5.5.2. L'algorithme *Heapsort*
 - 5.5.3. Files d'attente prioritaires
- 5.6. Algorithmes graphiques
 - 5.6.1. Représentation
 - 5.6.2. Voyage en largeur
 - 5.6.3. Profondeur de déplacement
 - 5.6.4. Disposition topologique
- 5.7. Algorithmes *Greedy*
 - 5.7.1. La stratégie *Greedy*
 - 5.7.2. Éléments de la stratégie *Greedy*
 - 5.7.3. Change de devises
 - 5.7.4. Le problème du voyageur
 - 5.7.5. Problème de sac à dos
- 5.8. Recherche de chemins minimaux
 - 5.8.1. Le problème du chemin minimal
 - 5.8.2. Arcs et cycles négatifs
 - 5.8.3. Algorithme de Dijkstra
- 5.9. Algorithmes *Greedy* sur les graphes
 - 5.9.1. L'arbre à chevauchement minimal
 - 5.9.2. L'algorithme de Prim
 - 5.9.3. L'algorithme de Kruskal
 - 5.9.4. Analyse de la complexité
- 5.10. *Backtracking*
 - 5.10.1. Le *Backtracking*
 - 5.10.2. Techniques alternatives

Module 6. Systèmes intelligents

- 6.1. Théorie des agents
 - 6.1.1. Histoire du concept
 - 6.1.2. Définition d'agent
 - 6.1.3. Les agents en Intelligence Artificielle
 - 6.1.4. Les agents en génie de software
- 6.2. Architectures des agents
 - 6.2.1. Le processus de raisonnement d'un agent
 - 6.2.2. Agents réactifs
 - 6.2.3. Agents déductifs
 - 6.2.4. Agents hybrides
 - 6.2.5. Comparaison
- 6.3. Information et connaissance
 - 6.3.1. Distinction entre données, informations et connaissances
 - 6.3.2. Évaluation de la qualité des données
 - 6.3.3. Méthode de capture des données
 - 6.3.4. Méthodes d'acquisition des informations
 - 6.3.5. Méthodes d'acquisition des connaissances
- 6.4. Représentation de la connaissance
 - 6.4.1. L'importance de la représentation de la connaissance
 - 6.4.2. Définition de la représentation des connaissances à travers leurs rôles
 - 6.4.3. Caractéristiques de la représentation de la connaissance
- 6.5. Ontologies
 - 6.5.1. Introduction aux Métadonnées
 - 6.5.2. Concept philosophique d'ontologie
 - 6.5.3. Concept informatique d'ontologie
 - 6.5.4. Ontologies de domaine et ontologies de niveau supérieur
 - 6.5.5. Comment construire une ontologie?
- 6.6. Langages d'ontologie et logiciels de création d'ontologies
 - 6.6.1. Triplés RDF, *Turtle* et N
 - 6.6.2. RDF *Schema*
 - 6.6.3. OWL

- 6.6.4. SPARQL
- 6.6.5. Introduction aux différents outils de création d'ontologies
- 6.6.6. Installation et utilisation du *Protégé*
- 6.7. Le web sémantique
 - 6.7.1. L'état actuel et futur du web sémantique
 - 6.7.2. Applications du web sémantique
- 6.8. Autres modèles de représentation de la connaissance
 - 6.8.1. Vocabulaire
 - 6.8.2. Vision globale
 - 6.8.3. Taxonomie
 - 6.8.4. Thésaurus
 - 6.8.5. Folksonomies
 - 6.8.6. Comparaison
 - 6.8.7. Cartes mentales
- 6.9. Évaluation et intégration des représentations de la connaissance
 - 6.9.1. Logique d'ordre zéro
 - 6.9.2. Logique de premier ordre
 - 6.9.3. Logique descriptive
 - 6.9.4. Relations entre les différents types de logique
 - 6.9.5. *Prolog*: Programmation basée sur la logique du premier ordre
- 6.10. Raisonneurs sémantiques, systèmes à base de connaissances et systèmes experts
 - 6.10.1. Concept de raisonneur
 - 6.10.2. Application d'un raisonneur
 - 6.10.3. Systèmes basés sur la connaissance
 - 6.10.4. MYCIN, histoire des systèmes experts
 - 6.10.5. Éléments et Architecture des Systèmes Experts
 - 6.10.6. Création de Systèmes Experts

Module 7. Apprentissage automatique et exploration des données

- 7.1. Introduction à les processus de découverte des connaissances et les concepts de base de l'apprentissage automatique
 - 7.1.1. Concepts clés du processus de découverte de connaissances
 - 7.1.2. Perspective historique du processus de découverte de connaissances
 - 7.1.3. Étapes du processus de découverte de connaissances
 - 7.1.4. Techniques utilisées dans les processus de découverte de connaissances
 - 7.1.5. Caractéristiques des bons modèles d'apprentissage automatique
 - 7.1.6. Types d'informations sur l'apprentissage automatique
 - 7.1.7. Concepts de base de l'apprentissage
 - 7.1.8. Concepts de base de l'apprentissage non supervisé
- 7.2. Exploration et prétraitement des données
 - 7.2.1. Traitement des données
 - 7.2.2. Traitement des données dans le flux d'analyse des données
 - 7.2.3. Types de données
 - 7.2.4. Transformations de données
 - 7.2.5. Affichage et exploration des variables continues
 - 7.2.6. Affichage et exploration des variables catégorielles
 - 7.2.7. Mesures de corrélation
 - 7.2.8. Représentations graphiques les plus courantes
 - 7.2.9. Introduction à l'analyse multivariée et à la réduction des dimensions
- 7.3. Arbres de décision
 - 7.3.1. Algorithme ID
 - 7.3.2. Algorithme C
 - 7.3.3. Surentraînement et taillage
 - 7.3.4. Analyse des résultats
- 7.4. Évaluation des classificateurs
 - 7.4.1. Matrices de confusion
 - 7.4.2. Matrices d'évaluation numérique
 - 7.4.3. Statistique de Kappa
 - 7.4.4. La courbe ROC

- 7.5. Règles de classification
 - 7.5.1. Mesures d'évaluation des règles
 - 7.5.2. Introduction à la représentation graphique
 - 7.5.3. Algorithme de superposition séquentielle
- 7.6. Réseaux neuronaux
 - 7.6.1. Concepts de base
 - 7.6.2. Réseaux neuronaux simples
 - 7.6.3. Algorithme de *Backpropagation*
 - 7.6.4. Introduction aux réseaux neuronaux récurrents
- 7.7. Méthodes bayésiennes
 - 7.7.1. Concepts de base des probabilités
 - 7.7.2. Théorème de Bayes
 - 7.7.3. Naive Bayes
 - 7.7.4. Introduction aux réseaux bayésiens
- 7.8. Modèles de régression et de réponse continue
 - 7.8.1. Régression linéaire simple
 - 7.8.2. Régression linéaire multiple
 - 7.8.3. Régression logistique
 - 7.8.4. Arbres de régression
 - 7.8.5. Introduction aux machines à vecteurs de support (SVM)
 - 7.8.6. Mesures de qualité de l'ajustement
- 7.9. *Clustering*
 - 7.9.1. Concepts de base
 - 7.9.2. *Clustering hiérarchique*
 - 7.9.3. Méthodes probabilistes
 - 7.9.4. Algorithme EM
 - 7.9.5. Méthode *B-Cubed*
 - 7.9.6. Méthodes implicites
- 7.10. Exploration de textes et traitement du langage naturel (NLP)
 - 7.10.1. Concepts de base
 - 7.10.2. Création du corpus
 - 7.10.3. Analyse descriptive
 - 7.10.4. Introduction à l'analyse des sentiments

Module 8. Les Réseaux Neuronaux, la base du *Deep Learning*

- 8.1. Apprentissage profond
 - 8.1.1. Types d'apprentissage profond
 - 8.1.2. Applications de l'apprentissage profond
 - 8.1.3. Avantages et Inconvénients de l'apprentissage profond
- 8.2. Opérations
 - 8.2.1. Somme
 - 8.2.2. Produit
 - 8.2.3. Transfert
- 8.3. Couches
 - 8.3.1. Couche d'entrée
 - 8.3.2. Couche cachée
 - 8.3.3. Couche de sortie
- 8.4. Liaison des couches et opérations
 - 8.4.1. Conception des architectures
 - 8.4.2. Connexion entre les couches
 - 8.4.3. Propagation vers l'avant
- 8.5. Construction du premier réseau neuronal
 - 8.5.1. Conception du réseau
 - 8.5.2. Établissement des poids
 - 8.5.3. Entraînement du réseau
- 8.6. Entraîneur et optimiseur
 - 8.6.1. Sélection de l'optimiseur
 - 8.6.2. Établissement d'une fonction de perte
 - 8.6.3. Établissement d'une métrique
- 8.7. Application des principes des réseaux neuronaux
 - 8.7.1. Fonctions d'Activation
 - 8.7.2. Propagation à rebours
 - 8.7.3. Paramétrage
- 8.8. Des neurones biologiques aux neurones artificiels
 - 8.8.1. Fonctionnement d'un neurone biologique
 - 8.8.2. Transfert de connaissances aux neurones artificiels
 - 8.8.3. Établissement de relations entre les deux

- 8.9. Mise en œuvre du MLP (Perceptron Multicouche) avec Keras
 - 8.9.1. Définition de la structure du réseau
 - 8.9.2. Compilation du modèle
 - 8.9.3. Formation au modèle
- 8.10. Hyperparamètres de *Fine tuning* des Réseaux Neuronaux
 - 8.10.1. Sélection de la fonction d'activation
 - 8.10.2. Réglage du *learning rate*
 - 8.10.3. Réglage des poids

Module 9. Entraînement de Réseaux neuronaux profonds

- 9.1. Problèmes de gradient
 - 9.1.1. Techniques d'optimisation du gradient
 - 9.1.2. Gradients stochastiques
 - 9.1.3. Techniques d'initialisation des poids
- 9.2. Réutilisation des couches pré-entraînées
 - 9.2.1. Entraînement par transfert d'apprentissage
 - 9.2.2. Extraction de caractéristiques
 - 9.2.3. Apprentissage profond
- 9.3. Optimisateurs
 - 9.3.1. Optimiseurs stochastiques à descente de gradient
 - 9.3.2. Optimiseurs Adam et *RMSprop*
 - 9.3.3. Optimiseurs de moment
- 9.4. Programmation du taux de d'apprentissage
 - 9.4.1. Contrôle automatique du taux d'apprentissage
 - 9.4.2. Cycles d'apprentissage
 - 9.4.3. Termes de lissage
- 9.5. Surajustement
 - 9.5.1. Validation croisée
 - 9.5.2. Régularisation
 - 9.5.3. Mesures d'évaluation
- 9.6. Lignes directrices pratiques
 - 9.6.1. Conception de modèles
 - 9.6.2. Sélection des métriques et des paramètres d'évaluation
 - 9.6.3. Tests d'hypothèses





- 9.7. *Transfer Learning*
 - 9.7.1. Entraînement par transfert d'apprentissage
 - 9.7.2. Extraction de caractéristiques
 - 9.7.3. Apprentissage profond
- 9.8. *Data Augmentation*
 - 9.8.1. Transformation d'image
 - 9.8.2. Génération de données synthétiques
 - 9.8.3. Transformation de texte
- 9.9. Application pratique du *Transfer Learning*
 - 9.9.1. Entraînement par transfert d'apprentissage
 - 9.9.2. Extraction de caractéristiques
 - 9.9.3. Apprentissage profond
- 9.10. Régularisation
 - 9.10.1. L et L
 - 9.10.2. Régularisation par entropie maximale
 - 9.10.3. *Dropout*

Module 10. Personnalisation de modèles et formation avec TensorFlow

- 10.1. *TensorFlow*
 - 10.1.1. Utilisation de la bibliothèque *TensorFlow*
 - 10.1.2. Entraînement des modèles avec *TensorFlow*
 - 10.1.3. Opérations avec les graphes dans *TensorFlow*
- 10.2. *TensorFlow* et NumPy
 - 10.2.1. Environnement de calcul NumPy pour *TensorFlow*
 - 10.2.2. Utilisation des tableaux NumPy avec *TensorFlow*
 - 10.2.3. Opérations NumPy pour les graphiques *TensorFlow*
- 10.3. Personnalisation des modèles et des algorithmes d'apprentissage
 - 10.3.1. Construire des modèles personnalisés avec *TensorFlow*
 - 10.3.2. Gestion des paramètres d'entraînement
 - 10.3.3. Utilisation de techniques d'optimisation pour l'entraînement
- 10.4. Fonctions et graphiques *TensorFlow*
 - 10.4.1. Fonctions avec *TensorFlow*
 - 10.4.2. Utilisation des graphiques pour l'apprentissage des modèles
 - 10.4.3. Optimisation des graphiques avec les opérations *TensorFlow*

- 10.5. Chargement des données et prétraitement avec *TensorFlow*
 - 10.5.1. Chargement des données d'ensembles avec *TensorFlow*
 - 10.5.2. Prétraitement des données avec *TensorFlow*
 - 10.5.3. Utilisation des outils *TensorFlow* pour la manipulation des données
 - 10.6. L'API *tf.data*
 - 10.6.1. Utilisation de l'API *tf.data* pour le traitement des données
 - 10.6.2. Construction des flux de données avec *tf.data*
 - 10.6.3. Utilisation de l'API *tf.data* pour l'entraînement des modèles
 - 10.7. Le format *TFRecord*
 - 10.7.1. Utilisation de l'API *TFRecord* pour la sérialisation des données
 - 10.7.2. Chargement de fichiers *TFRecord* avec *TensorFlow*
 - 10.7.3. Utilisation des fichiers *TFRecord* pour l'entraînement des modèles
 - 10.8. Couches de prétraitement Keras
 - 10.8.1. Utilisation de l'API de prétraitement Keras
 - 10.8.2. Construire un prétraitement en *pipelined* avec Keras
 - 10.8.3. Utilisation de l'API de prétraitement Keras pour l'entraînement des modèles
 - 10.9. Le projet *TensorFlow Datasets*
 - 10.9.1. Utilisation de *TensorFlow Datasets* pour le chargement des données
 - 10.9.2. Prétraitement des données avec *TensorFlow Datasets*
 - 10.9.3. Utilisation de *TensorFlow Datasets* pour l'entraînement des modèles
 - 10.10. Construction d'une application de *Deep Learning* avec *TensorFlow*
 - 10.10.1. Application pratique
 - 10.10.2. Construction d'une application de *Deep Learning* avec *TensorFlow*
 - 10.10.3. Entraînement des modèles avec *TensorFlow*
 - 10.10.4. Utilisation de l'application pour la prédiction des résultats
- Module 11. *Deep Computer Vision* avec les Réseaux Neuronaux Convolutifs**
- 11.1. L'Architecture *Visual Cortex*
 - 11.1.1. Fonctions du cortex visuel
 - 11.1.2. Théorie de la vision computationnelle
 - 11.1.3. Modèles de traitement des images
 - 11.2. Couches convolutives
 - 11.2.1. Réutilisation des poids dans la convolution
 - 11.2.2. Convolution D
 - 11.2.3. Fonctions d'Activation
 - 11.3. Couches de regroupement et implémentation des couches de regroupement avec Keras
 - 11.3.1. *Pooling* et *Striding*
 - 11.3.2. *Flattening*
 - 11.3.3. Types de *Pooling*
 - 11.4. Architecture du CNN
 - 11.4.1. Architecture du VGG
 - 11.4.2. Architecture *AlexNet*
 - 11.4.3. Architecture *ResNet*
 - 11.5. Mise en œuvre d'un CNN *ResNet* à l'aide de Keras
 - 11.5.1. Initialisation des poids
 - 11.5.2. Définition de la couche d'entrée
 - 11.5.3. Définition de la sortie
 - 11.6. Utilisation de modèles Keras pré-entraînés
 - 11.6.1. Caractéristiques des modèles pré-entraînés
 - 11.6.2. Utilisations des modèles pré-entraînés
 - 11.6.3. Avantages des modèles pré-entraînés
 - 11.7. Modèles pré-entraînés pour l'apprentissage par transfert
 - 11.7.1. Apprentissage par transfert
 - 11.7.2. Processus d'apprentissage par transfert
 - 11.7.3. Avantages de l'apprentissage par transfert
 - 11.8. Classification et localisation en *Deep Computer Vision*
 - 11.8.1. Classification des images
 - 11.8.2. Localisation d'objets dans les images
 - 11.8.3. Détection d'objets
 - 11.9. Détection et suivi d'objets
 - 11.9.1. Méthodes de détection d'objets
 - 11.9.2. Algorithmes de suivi d'objets
 - 11.9.3. Techniques de suivi et de localisation
 - 11.10. Segmentation sémantique
 - 11.10.1. Apprentissage profond pour la segmentation sémantique
 - 11.10.1. Détection des bords
 - 11.10.1. Méthodes de segmentation basées sur des règles

Module 12. Traitement du langage naturel (NLP) avec les Réseaux Récurrents Naturels (RRN) et l'Attention

- 12.1. Génération de texte à l'aide de RRN
 - 12.1.1. Formation d'un RRN pour la génération de texte
 - 12.1.2. Génération de langage naturel avec RRN
 - 12.1.3. Applications de génération de texte avec RRN
- 12.2. Création d'ensembles de données d'entraînement
 - 12.2.1. Préparation des données pour l'entraînement des RRN
 - 12.2.2. Stockage de l'ensemble de données de formation
 - 12.2.3. Nettoyage et transformation des données
 - 12.2.4. Analyse des Sentiments
- 12.3. Classement des opinions avec RRN
 - 12.3.1. Détection des problèmes dans les commentaires
 - 12.3.2. Analyse des sentiments à l'aide d'algorithmes d'apprentissage profond
- 12.4. Réseau encodeur-décodeur pour la traduction automatique neuronale
 - 12.4.1. Formation d'un RRN pour la traduction automatique
 - 12.4.2. Utilisation d'un réseau *encoder-decoder* pour la traduction automatique
 - 12.4.3. Améliorer la précision de la traduction automatique avec les RRN
- 12.5. Mécanismes de l'attention
 - 12.5.1. Application de mécanismes de l'attention avec les RRN
 - 12.5.2. Utilisation de mécanismes d'attention pour améliorer la précision des modèles
 - 12.5.3. Avantages des mécanismes d'attention dans les réseaux neuronaux
- 12.6. Modèles *Transformers*
 - 12.6.1. Utilisation des modèles *Transformers* pour le traitement du langage naturel
 - 12.6.2. Application des modèles *Transformers* pour la vision
 - 12.6.3. Avantages des modèles *Transformers*
- 12.7. *Transformers* pour la vision
 - 12.7.1. Utilisation des modèles *Transformers* pour la vision
 - 12.7.2. Prétraitement des données d'imagerie
 - 12.7.3. Entraînement de modèle *Transformers* pour la vision
- 12.8. Bibliothèque de *Transformers* de *Hugging Face E*
 - 12.8.1. Utilisation de la bibliothèque de *Transformers* de *Hugging Face*
 - 12.8.2. Application de la bibliothèque de *Transformers* de *Hugging Face*
 - 12.8.3. Avantages de la bibliothèque de *Transformers* de *Hugging Face*

- 12.9. Autres bibliothèques de *Transformers*. Comparaison
 - 12.9.1. Comparaison entre les bibliothèques de *Transformers*
 - 12.9.2. Utilisation de bibliothèques de *Transformers*
 - 12.9.3. Avantages des bibliothèque de *Transformers*
- 12.10. Développement d'une Application NLP avec RNN et Atención Application pratique
 - 12.10.1. Développer une application du traitement du langage naturel à l'aide de RNN et de l'attention
 - 12.10.2. Utilisation des RNN, des mécanismes de soins et des modèles *Transformers* dans l'application
 - 12.10.3. Évaluation de l'application pratique

Module 13. *Autoencoders*, GANs et Modèles de Diffusion

- 13.1. Représentation des données efficaces
 - 13.1.1. Réduction de la dimensionnalité
 - 13.1.2. Apprentissage profond
 - 13.1.3. Représentations compactes
- 13.2. Réalisation de PCA avec un codeur automatique linéaire incomplet
 - 13.2.1. Processus d'apprentissage
 - 13.2.2. Implémentation Python
 - 13.2.3. Utilisation des données de test
- 13.3. Codeurs automatiques empilés
 - 13.3.1. Réseaux neuronaux profonds
 - 13.3.2. Construction d'architectures de codage
 - 13.3.3. Utilisation de la régularisation
- 13.4. Auto-encodeurs convolutifs
 - 13.4.1. Conception du modèle convolutionnels
 - 13.4.2. Entraînement de modèles convolutionnels
 - 13.4.3. Évaluation des résultats
- 13.5. Suppression du bruit des codeurs automatiques
 - 13.5.1. Application de filtres
 - 13.5.2. Conception de modèles de codage
 - 13.5.3. Utilisation de techniques de régularisation

- 13.6. Codeurs automatiques dispersés
 - 13.6.1. Augmentation de l'efficacité du codage
 - 13.6.2. Minimiser le nombre de paramètres
 - 13.6.3. Utiliser des techniques de régularisation
- 13.7. Codeurs automatiques variationnels
 - 13.7.1. Utilisation de l'optimisation variationnelle
 - 13.7.2. Apprentissage profond non supervisé
 - 13.7.3. Représentations latentes profondes
- 13.8. Génération d'images MNIST à la mode
 - 13.8.1. Reconnaissance des formes
 - 13.8.2. Génération d'images
 - 13.8.3. Entraînement de Réseaux neuronaux profonds
- 13.9. Réseaux adversaires génératifs et modèles de diffusion
 - 13.9.1. Génération de contenu à partir d'images
 - 13.9.2. Modélisation des distributions de données
 - 13.9.3. Utilisation de réseaux contradictoires
- 13.10. Application des modèles
 - 13.10.1. Application Pratique
 - 13.10.2. Implémentation des modèles
 - 13.10.3. Utilisation de données réelles
 - 13.10.4. Évaluation des résultats

Module 14. Informatique bio-inspirée

- 14.1. Introduction à l'informatique bio-inspirée
 - 14.1.1. Introduction à l'informatique bio-inspirée
- 14.2. Algorithmes d'adaptation sociale
 - 14.2.1. Calcul basé sur des colonies de fourmis bio-inspirées
 - 14.2.2. Variantes des algorithmes de colonies de fourmis
 - 14.2.3. Informatique en nuage de particules
- 14.3. Algorithmes génétiques
 - 14.3.1. Structure générale
 - 14.3.2. Implantations des principaux opérateurs
- 14.4. Stratégies d'exploration-exploitation de l'espace pour les algorithmes génétiques
 - 14.4.1. Algorithme CHC
 - 14.4.2. Problèmes multimodaux

- 14.5. Modèles de calcul évolutif (I)
 - 14.5.1. Stratégies évolutives
 - 14.5.2. Programmation évolutive
 - 14.5.3. Algorithmes basés sur l'évolution différentielle
- 14.6. Modèles de calcul évolutif (II)
 - 14.6.1. Modèles d'évolution basés sur l'estimation des distributions (EDA)
 - 14.6.2. Programmation génétique
- 14.7. Programmation évolutive appliquée aux problèmes d'apprentissage
 - 14.7.1. Apprentissage basé sur des règles
 - 14.7.2. Méthodes évolutionnaires dans les problèmes de sélection d'instances
- 14.8. Problèmes multi-objectifs
 - 14.8.1. Concept de dominance
 - 14.8.2. Application des algorithmes évolutionnaires aux problèmes multi-objectifs
- 14.9. Réseaux neuronaux (I)
 - 14.9.1. Introduction aux réseaux neuronaux
 - 14.9.2. Exemple pratique avec les réseaux neuronaux
- 14.10. Réseaux neuronaux (II)
 - 14.10.1. Cas d'utilisation des réseaux neuronaux dans la recherche médicale
 - 14.10.2. Cas d'utilisation des réseaux neuronaux en économie
 - 14.10.3. Cas d'utilisation des réseaux neuronaux en vision artificielle

Module 15. Intelligence artificielle: Stratégies et applications

- 15.1. Services financiers
 - 15.1.1. Les implications de l'intelligence artificielle (IA) dans les services financiers. Opportunités et défis
 - 15.1.2. Cas d'utilisation
 - 15.1.3. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA
 - 15.1.4. Développements / utilisations futurs potentiels de l'IA
- 15.2. Implications de l'intelligence artificielle dans les services de santé
 - 15.2.1. Implications de l'IA dans le secteur de la santé. Opportunités et défis
 - 15.2.2. Cas d'utilisation
- 15.3. Risques liés à l'utilisation de l'IA dans les services de santé
 - 15.3.1. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA
 - 15.3.2. Développements / utilisations futurs potentiels de l'IA

- 15.4. Retail
 - 15.4.1. Implications de l'IA dans le commerce de *détail*. Opportunités et défis
 - 15.4.2. Cas d'utilisation
 - 15.4.3. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA
 - 15.4.4. Développements / utilisations futurs potentiels de l'IA
- 15.5. Industrie
 - 15.5.1. Implications de l'IA dans l'industrie. Opportunités et défis
 - 15.5.2. Cas d'utilisation
- 15.6. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA dans l'industrie
 - 15.6.1. Cas d'utilisation
 - 15.6.2. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA
 - 15.6.3. Développements / utilisations futurs potentiels de l'IA
- 15.7. Administration publique
 - 15.7.1. Implications de l'IA dans l'Administration publique. Opportunités et défis
 - 15.7.2. Cas d'utilisation
 - 15.7.3. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA
 - 15.7.4. Développements / utilisations futurs potentiels de l'IA
- 15.8. Éducation
 - 15.8.1. Implications de l'IA dans l'éducation. Opportunités et défis
 - 15.8.2. Cas d'utilisation
 - 15.8.3. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA
 - 15.8.4. Développements / utilisations futurs potentiels de l'IA
- 15.9. Sylviculture et agriculture
 - 15.9.1. Implications de l'IA pour la foresterie et l'agriculture. Opportunités et défis
 - 15.9.2. Cas d'utilisation
 - 15.9.3. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA
 - 15.9.4. Développements / utilisations futurs potentiels de l'IA
- 15.10. Ressources humaines
 - 15.10.1. Implications de l'IA pour les ressources humaines. Opportunités et défis
 - 15.10.2. Cas d'utilisation
 - 15.10.3. Risques potentiels liés à l'utilisation de l'IA
 - 15.10.4. Développements / utilisations futurs potentiels de l'IA

Module 16. Analyse des données et application des techniques d'IA pour la personnalisation de l'enseignement

- 16.1. Identification, extraction et préparation des données éducatives
 - 16.1.1. Méthodes de collecte et de sélection des données pertinentes dans les environnements éducatifs
 - 16.1.2. Techniques de nettoyage et de normalisation des données pour les analyses éducatives
 - 16.1.3. Importance de l'intégrité et de la qualité des données dans la recherche en éducation
- 16.2. Analyse et évaluation des données éducatives avec l'IA pour l'amélioration continue en classe
 - 16.2.1. Utilisation de *Machine Learning* pour interpréter les tendances et les modèles éducatifs
 - 16.2.2. Évaluer l'impact des stratégies pédagogiques par l'analyse des données
 - 16.2.3. Intégration d'un retour d'information basé sur l'IA pour l'optimisation du processus d'enseignement
- 16.3. Définir des indicateurs de performance académique à partir de données éducatives
 - 16.3.1. Établissement de mesures clés pour évaluer les performances des étudiants
 - 16.3.2. Analyse comparative des indicateurs afin d'identifier les domaines à améliorer
 - 16.3.3. Corrélation entre les indicateurs académiques et les facteurs externes à l'aide de l'AI
- 16.4. Outils d'IA pour la prise de décision et le suivi en matière d'éducation
 - 16.4.1. Systèmes d'aide à la décision basés sur l'IA pour les administrateurs de l'éducation
 - 16.4.2. Rôle de l'IA dans la planification de l'éducation et l'affectation des ressources
 - 16.4.3. Optimisation des processus éducatifs grâce à l'analyse prédictive
- 16.5. Technologies et algorithmes d'IA pour l'analyse prédictive des données relatives aux résultats scolaires
 - 16.5.1. Principes fondamentaux de la modélisation prédictive dans l'éducation
 - 16.5.2. Utilisation d'algorithmes de classification et de régression pour prédire les tendances en matière d'éducation
 - 16.5.3. Études de cas de prédictions réussies dans des environnements éducatifs
- 16.6. Application de l'analyse des données avec l'IA pour la prévention et la résolution des

- problèmes éducatifs
 - 16.6.1. Identification précoce des risques scolaires grâce à l'analyse prédictive
 - 16.6.2. Stratégies d'intervention fondées sur des données pour relever les défis éducatifs
 - 16.6.3. Évaluation de l'impact des solutions basées sur l'IA sur l'éducation
 - 16.7. Diagnostic personnalisé des difficultés d'apprentissage à partir de l'analyse des données de l'IA
 - 16.7.1. Techniques d'IA pour l'identification des styles et des difficultés d'apprentissage
 - 16.7.2. Intégration de l'analyse des données dans les plans de soutien pédagogique individualisés
 - 16.7.3. Études de cas de diagnostics améliorés par l'IA
 - 16.8. Analyse des données et application de l'IA pour l'identification des besoins éducatifs particuliers
 - 16.8.1. Approches de l'IA pour la détection des besoins éducatifs particuliers
 - 16.8.2. Personnalisation des stratégies d'enseignement sur la base de l'analyse des données
 - 16.8.3. Évaluation de l'impact de l'IA sur l'inclusion scolaire
 - 16.9. Personnalisation de l'apprentissage avec l'IA sur la base de l'analyse des données relatives aux résultats scolaires
 - 16.9.1. Création de parcours d'apprentissage adaptatifs à l'aide de l'IA
 - 16.9.2. Mise en œuvre de systèmes de recommandation pour les ressources éducatives
 - 16.9.3. Mesurer les progrès individuels et les ajustements en temps réel à l'aide de l'IA
 - 16.10. Sécurité et respect de la vie privée dans le traitement des données éducatives
 - 16.10.1. Principes éthiques et juridiques dans la gestion des données éducatives
 - 16.10.2. Techniques de protection des données et de la vie privée dans les systèmes éducatifs basés sur l'IA
 - 16.10.3. Études de cas sur les failles de sécurité et leur impact sur l'éducation
- Module 17. Développement de projets d'intelligence artificielle en classe**
- 17.1. Planification et conception de projets d'IA dans l'enseignement
 - 17.1.1. Premières étapes de la planification du projet
 - 17.1.2. Bases de connaissances
 - 17.1.3. Conception d'un projet d'IA dans l'éducation
 - 17.2. Outils pour le développement de projets éducatifs avec l'IA
 - 17.2.1. Outils pour le développement de projets éducatifs
 - 17.2.2. Outils pour les projets éducatifs en histoire
 - 17.2.3. Outils pour les projets éducatifs en mathématiques
 - 17.2.4. Outils pour les projets éducatifs en anglais
 - 17.3. Stratégies de mise en œuvre des projets d'IA en classe
 - 17.3.1. Quand mettre en œuvre un projet d'IA?
 - 17.3.2. Pourquoi mettre en œuvre un projet d'IA?
 - 17.3.3. Stratégies à mettre en œuvre
 - 17.4. Intégration de projets d'IA dans des matières spécifiques
 - 17.4.1. Mathématiques et IA
 - 17.4.2. Histoire et IA
 - 17.4.3. Langues et IA
 - 17.4.4. Autres matières
 - 17.5. Projet 1: Développement de projets éducatifs utilisant l'apprentissage automatique
 - 17.5.1. Premiers pas
 - 17.5.2. Collecte des besoins
 - 17.5.3. Outils à utiliser
 - 17.5.4. Définition du projet
 - 17.6. Projet 2: Intégration de l'IA dans le développement de jeux éducatifs
 - 17.6.1. Premiers pas
 - 17.6.2. Collecte des besoins
 - 17.6.3. Outils à utiliser
 - 17.6.4. Définition du projet
 - 17.7. Projet 3: Développement de *chatbots* éducatifs pour l'assistance aux étudiants
 - 17.7.1. Premiers pas
 - 17.7.2. Collecte des besoins
 - 17.7.3. Outils à utiliser
 - 17.7.4. Définition du projet
 - 17.8. Projet 4: Intégration d'agents intelligents dans les plates-formes éducatives
 - 17.8.1. Premiers pas
 - 17.8.2. Collecte des besoins
 - 17.8.3. Outils à utiliser
 - 17.8.4. Définition du projet
 - 17.9. Évaluer et mesurer l'impact des projets d'IA dans l'éducation
 - 17.9.1. Avantages de l'utilisation de l'IA en classe
 - 17.9.2. Données réelles

- 17.9.3. L'IA en classe
- 17.9.4. Statistiques sur l'IA dans l'éducation
- 17.10. Analyse et amélioration continue des projets d'IA dans l'éducation
 - 17.10.1. Projets en cours
 - 17.10.2. Mise en service
 - 17.10.3. Ce que l'avenir nous réserve
 - 17.10.4. Transformer la salle de classe 360

Module 18. Pratique de l'enseignement avec l'intelligence artificielle générative

- 18.1. Technologies d'IA générative à utiliser dans l'enseignement
 - 18.1.1. Marché actuel
 - 18.1.2. Technologies utilisées
 - 18.1.3. Ce qui est à venir
 - 18.1.4. L'avenir de la salle de classe
- 18.2. Application des outils d'IA générative à la planification de l'éducation
 - 18.2.1. Outils de planifications
 - 18.2.2. Outils et leur application
 - 18.2.3. Éducation et IA
 - 18.2.4. Évolution
- 18.3. Création de matériel didactique avec l'IA générative
 - 18.3.1. L'IA et ses utilisations en classe
 - 18.3.2. Outils de création de matériel didactique
 - 18.3.3. Comment travailler avec les outils
 - 18.3.4. Commandes
- 18.4. Développer des tests d'évaluation à l'aide de l'IA générative
 - 18.4.1. L'IA et ses utilisations dans le développement de tests d'évaluation
 - 18.4.2. Outils pour le développement de tests d'évaluation
 - 18.4.3. Comment travailler avec les outils
 - 18.4.4. Commandes
- 18.5. Amélioration du retour d'information et de la communication avec l'IA générative
 - 18.5.1. L'IA dans la communication
 - 18.5.2. Application d'outils dans le développement de la communication en classe
 - 18.5.3. Avantages et inconvénients
- 18.6. Correction des activités d'évaluation et des tests à l'aide de l'IA générative
 - 18.6.1. L'IA et ses utilisations dans la correction des activités d'évaluation et des tests
 - 18.6.2. Outils de correction des activités d'évaluation et des tests
 - 18.6.3. Comment travailler avec les outils
 - 18.6.4. Commandes
- 18.7. Générer des enquêtes d'évaluation de la qualité de l'enseignement à l'aide de l'IA générative
 - 18.7.1. L'IA et ses utilisations dans la génération d'enquêtes d'évaluation de la qualité de l'enseignement basées sur l'IA
 - 18.7.2. Outils pour la génération d'enquêtes d'évaluation de la qualité des enseignants basées sur l'IA
 - 18.7.3. Comment utiliser les outils
 - 18.7.4. Commandes
- 18.8. Intégration des outils d'IA générative dans les stratégies pédagogiques
 - 18.8.1. Applications de l'IA dans les stratégies pédagogiques
 - 18.8.2. Utilisations correctes
 - 18.8.3. Avantages et inconvénients
 - 18.8.4. Outils d'IA générative dans les stratégies pédagogiques
- 18.9. Utilisation de l'IA générative pour la conception universelle de l'apprentissage
 - 18.9.1. L'IA générative, pourquoi maintenant?
 - 18.9.2. L'IA dans l'apprentissage
 - 18.9.3. Avantages et inconvénients
 - 18.9.4. Applications de l'IA dans l'apprentissage
- 18.10. Évaluer l'efficacité de l'IA générative dans l'éducation
 - 18.10.1. Données d'efficacité
 - 18.10.2. Projets
 - 18.10.3. Objectifs de conception
 - 18.10.4. Évaluer l'efficacité de l'IA dans l'éducation

Module 19. Innovations et tendances émergentes dans le domaine de l'IA pour l'éducation

- 19.1. Outils et technologies d'IA émergents dans l'éducation
 - 19.1.1. Outils d'IA obsolètes
 - 19.1.2. Outils actuels
 - 19.1.3. Outils futurs
- 19.2. Réalité augmentée et virtuelle dans l'éducation
 - 19.2.1. Outils de réalité augmentée
 - 19.2.2. Outils de réalité virtuelle
 - 19.2.3. Application des outils et leurs utilisations
 - 19.2.4. Avantages et inconvénients
- 19.3. L'IA conversationnelle pour le soutien pédagogique et l'apprentissage interactif
 - 19.3.1. L'IA conversationnelle, pourquoi maintenant?
 - 19.3.2. L'IA dans l'apprentissage
 - 19.3.3. Avantages et inconvénients
 - 19.3.4. Applications de l'IA dans l'apprentissage
- 19.4. Application de l'IA pour améliorer la rétention des connaissances
 - 19.4.1. L'IA en tant qu'outil de soutien
 - 19.4.2. Lignes directrices à suivre
 - 19.4.3. Les performances de l'IA en matière de rétention des connaissances
 - 19.4.4. L'IA et les outils d'appui
- 19.5. Technologies de reconnaissance faciale et émotionnelle pour le suivi de l'engagement et du bien-être de l'apprenant
 - 19.5.1. Technologies de reconnaissance faciale et émotionnelle disponibles sur le marché aujourd'hui
 - 19.5.2. Utilisations
 - 19.5.3. Applications
 - 19.5.4. Marge d'erreur
 - 19.5.5. Avantages et inconvénients
- 19.6. Blockchain et IA dans l'éducation pour transformer l'administration et la certification de l'éducation
 - 19.6.1. Qu'est-ce que la blockchain?
 - 19.6.2. La blockchain et ses applications

- 19.6.3. La blockchain en tant qu'élément de transformation
- 19.6.4. L'administration de l'éducation et la blockchain
- 19.7. Outils d'IA émergents pour améliorer l'expérience d'apprentissage
 - 19.7.1. Projets en cours
 - 19.7.2. Mise en service
 - 19.7.3. Ce que l'avenir nous réserve
 - 19.7.4. Transformer la salle de classe 360
- 19.8. Stratégies de développement de pilotes avec l'IA émergente
 - 19.8.1. Avantages et inconvénients
 - 19.8.2. Stratégies de développement
 - 19.8.3. Points clés
 - 19.8.4. Projets pilotes
- 19.9. Analyse des réussites en matière d'innovation dans le domaine de l'IA
 - 19.9.1. Projets innovants
 - 19.9.2. Application de l'IA et ses avantages
 - 19.9.3. L'IA en classe, exemples de réussite
- 19.10. L'avenir de l'IA dans l'éducation
 - 19.10.1. Histoire de l'IA dans l'éducation
 - 19.10.2. L'avenir de l'IA dans les salles de classe
 - 19.10.3. Projets futurs

Module 20. Éthique et législation de l'intelligence artificielle dans l'éducation

- 20.1. Identification et traitement éthique des données sensibles dans le contexte éducatif
 - 20.1.1. Principes et pratiques pour le traitement éthique des données sensibles dans l'éducation
 - 20.1.2. Défis liés à la protection de la vie privée et de la confidentialité des données des étudiants
 - 20.1.3. Stratégies pour garantir la transparence et le consentement éclairé dans la collecte des données
- 20.2. Impact social et culturel de l'IA dans l'éducation
 - 20.2.1. Analyse de l'effet de l'IA sur la dynamique sociale et culturelle dans les établissements d'enseignement
 - 20.2.2. Exploration de la manière dont l'IA peut perpétuer ou atténuer les préjugés sociaux et les inégalités

- 20.2.3. Évaluation de la responsabilité sociale des développeurs et des éducateurs dans la mise en œuvre de l'IA
- 20.3. Législation et politique des données sur l'IA dans les établissements d'enseignement
 - 20.3.1. Examen des lois et réglementations actuelles sur les données et la vie privée applicables à l'IA dans le domaine de l'éducation
 - 20.3.2. Impact de la politique des données sur les pratiques éducatives et l'innovation technologique
 - 20.3.3. Élaboration de politiques institutionnelles pour l'utilisation éthique de l'IA dans l'éducation
- 20.4. Évaluer l'impact éthique de l'IA
 - 20.4.1. Méthodes d'évaluation des implications éthiques des applications de l'IA dans l'éducation
 - 20.4.2. Défis liés à la mesure de l'impact social et éthique de l'IA
 - 20.4.3. Création de cadres éthiques pour guider le développement et l'utilisation de l'IA dans l'éducation
- 20.5. Défis et opportunités de l'IA dans l'éducation
 - 20.5.1. Identifier les principaux défis éthiques et juridiques liés à l'utilisation de l'IA dans l'éducation
 - 20.5.2. Explorer les possibilités d'améliorer l'enseignement et l'apprentissage grâce à l'IA
 - 20.5.3. Trouver un équilibre entre l'innovation technologique et les considérations éthiques dans l'éducation
- 20.6. Application éthique des solutions d'IA dans l'environnement éducatif
 - 20.6.1. Principes pour la conception et le déploiement éthiques de solutions d'IA dans l'éducation
 - 20.6.2. Études de cas sur les applications éthiques de l'IA dans différents contextes éducatifs
 - 20.6.3. Stratégies pour impliquer toutes les parties prenantes dans la prise de décision éthique en matière d'IA
- 20.7. IA, diversité culturelle et égalité des sexes
 - 20.7.1. Analyse de l'impact de l'IA sur la promotion de la diversité culturelle et de l'équité entre les sexes dans l'éducation
 - 20.7.2. Stratégies de développement de systèmes d'IA inclusifs et sensibles à la diversité
 - 20.7.3. Évaluation de la manière dont l'IA peut influencer la représentation et le traitement des différents groupes culturels et de genre
- 20.8. Considérations éthiques pour l'utilisation d'outils d'IA dans l'éducation
 - 20.8.1. Lignes directrices éthiques pour le développement et l'utilisation d'outils d'IA en classe
 - 20.8.2. Discussion sur l'équilibre entre l'automatisation et l'intervention humaine dans l'éducation
 - 20.8.3. Analyse de cas où l'utilisation de l'IA dans l'éducation a soulevé d'importantes questions éthiques
- 20.9. Impact de l'IA sur l'accessibilité à l'éducation
 - 20.9.1. Exploration de la manière dont l'IA peut améliorer ou limiter l'accessibilité à l'éducation
 - 20.9.2. Analyse des solutions d'IA conçues pour accroître l'inclusion et l'accessibilité de l'éducation pour tous
 - 20.9.3. Défis éthiques dans la mise en œuvre des technologies de l'IA pour améliorer l'accessibilité
- 20.10. Études de cas mondiales sur l'IA et l'éducation
 - 20.10.1. Analyse des études de cas internationales sur l'utilisation de l'IA dans l'éducation
 - 20.10.2. Comparaison des approches éthiques et juridiques dans différents contextes éducatifs culturels
 - 20.10.3. Leçons apprises et meilleures pratiques à partir de cas mondiaux dans le domaine de l'IA et de l'éducation



Vous serez immergé dans un programme complet et avancé, unique dans la création de professionnels hautement qualifiés pour relever les défis du paysage éducatif piloté par l'IA

06

Méthodologie

Ce programme de formation offre une manière différente d'apprendre. Notre méthodologie est développée à travers un mode d'apprentissage cyclique: ***el Relearning***.

Ce système d'enseignement s'utilise, notamment, dans les Écoles de Médecine les plus prestigieuses du monde. De plus, il a été considéré comme l'une des méthodologies les plus efficaces par des magazines scientifiques de renom comme par exemple le ***New England Journal of Medicine***.





“

Découvrez Relearning, un système qui abandonne l'apprentissage linéaire conventionnel pour vous emmener à travers des systèmes d'enseignement cycliques: une façon d'apprendre qui s'est avérée extrêmement efficace, en particulier dans les matières qui nécessitent une mémorisation"

À TECH, School nous utilisons la Méthode des cas

Dans une situation donnée, que feriez-vous? Tout au long du programme, les étudiants seront confrontés à de multiples cas simulés, basés sur des situations réelles, dans lesquels ils devront enquêter, établir des hypothèses et, enfin, résoudre la situation. Il existe de nombreuses preuves scientifiques de l'efficacité de cette méthode.

Avec TECH, le professeur, l'enseignant ou le conférencier fait l'expérience d'une méthode d'apprentissage qui ébranle les fondements des universités traditionnelles du monde entier.



C'est une technique qui développe l'esprit critique et prépare l'éducateur à prendre des décisions, à défendre des arguments et à confronter des opinions.

“

Saviez-vous que cette méthode a été développée en 1912, à Harvard, pour les étudiants en Droit? La méthode des cas consiste à présenter aux apprenants des situations réelles complexes pour qu'ils s'entraînent à prendre des décisions et pour qu'ils soient capables de justifier la manière de les résoudre. En 1924, elle a été établie comme une méthode d'enseignement standard à Harvard”

L'efficacité de la méthode est justifiée par quatre réalisations clés:

1. Les professeurs qui suivent cette méthode parviennent non seulement à assimiler les concepts, mais aussi à développer leur capacité mentale, grâce à des exercices d'évaluation de situations réelles et à l'application des connaissances.
2. L'apprentissage est solidement traduit en compétences pratiques qui permettent à l'éducateur de mieux intégrer ses connaissances dans sa pratique quotidienne.
3. L'assimilation des idées et des concepts est rendue plus facile et plus efficace, grâce à l'utilisation de situations issues de l'enseignement réel.
4. Le sentiment d'efficacité de l'effort investi devient un stimulus très important pour les étudiants, qui se traduit par un plus grand intérêt pour l'apprentissage et une augmentation du temps passé à travailler sur le cours.



Relearning Methodology

TECH renforce l'utilisation de la méthode des cas avec la meilleure méthodologie d'enseignement 100% en ligne du moment: Relearning.

Cette université est la première au monde à combiner des études de cas avec un système d'apprentissage 100% en ligne basé sur la répétition, combinant un minimum de 8 éléments différents dans chaque leçon, ce qui constitue une véritable révolution par rapport à la simple étude et analyse de cas.

L'éducateur apprendra à travers des cas réels et la résolution de situations complexes dans des environnements d'apprentissage simulés.

Ces simulations sont développées à l'aide de logiciels de pointe pour faciliter l'apprentissage immersif.



Selon les indicateurs de qualité de la meilleure université en ligne du monde hispanophone (Columbia University). La méthode Relearning, à la pointe de la pédagogie mondiale, a réussi à améliorer le niveau de satisfaction globale des professionnels finalisant leurs études.

Grâce à cette méthodologie, nous avons formé plus de 85.000 éducateurs avec un succès sans précédent et ce dans toutes les spécialisations. Notre méthodologie d'enseignement est développée dans un environnement très exigeant, avec un corps étudiant universitaire au profil socio-économique élevé et dont l'âge moyen est de 43,5 ans.

Le Relearning vous permettra d'apprendre plus facilement et de manière plus productive tout en développant un esprit critique, en défendant des arguments et en contrastant des opinions: une équation directe vers le succès.

Dans notre programme, l'apprentissage n'est pas un processus linéaire mais il se déroule en spirale (nous apprenons, désapprenons, oublions et réapprenons). Par conséquent, ils combinent chacun de ces éléments de manière concentrique.

Selon les normes internationales les plus élevées, la note globale de notre système d'apprentissage est de 8,01.



Ce programme offre le meilleur matériel pédagogique, soigneusement préparé pour les professionnels:



Support d'étude

Tous les contenus didactiques sont créés par les spécialistes qui enseignent les cours. Ils ont été conçus en exclusivité pour la formation afin que le développement didactique soit vraiment spécifique et concret.

Ces contenus sont ensuite appliqués au format audiovisuel, pour créer la méthode de travail TECH online. Tout cela, élaboré avec les dernières techniques afin d'offrir des éléments de haute qualité dans chacun des supports qui sont mis à la disposition de l'apprenant.



Techniques et procédures éducateurs en vidéo

TECH met les techniques les plus innovantes, avec les dernières avancées pédagogiques, au premier plan de l'actualité de l'Éducation. Tout cela, à la première personne, expliqué et détaillé rigoureusement pour atteindre une compréhension complète. Et surtout, vous pouvez les regarder autant de fois que vous le souhaitez.



Résumés interactifs

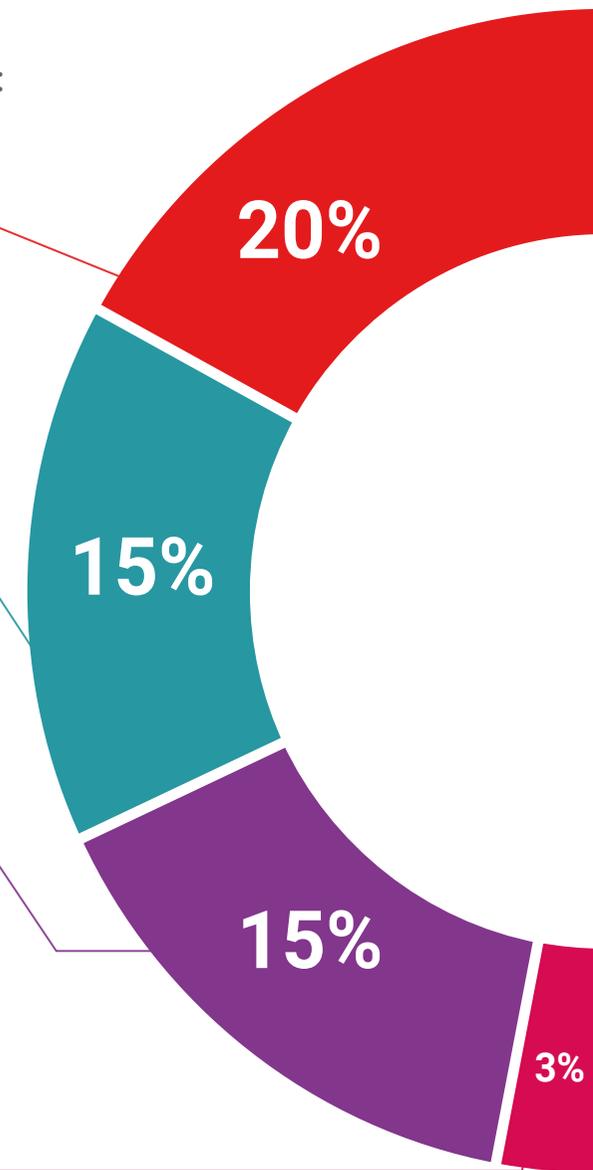
Nous présentons les contenus de manière attrayante et dynamique dans des dossiers multimédias comprenant des fichiers audios, des vidéos, des images, des diagrammes et des cartes conceptuelles afin de consolider les connaissances.

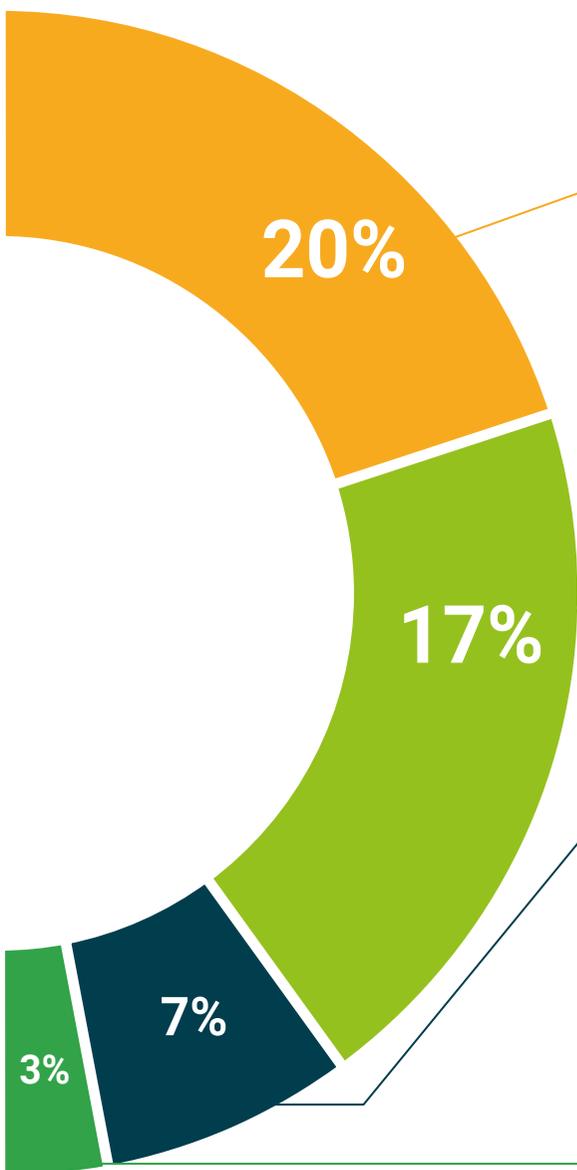
Ce système éducatif unique pour la présentation de contenu multimédia a été récompensé par Microsoft en tant que "European Success Story".



Bibliographie complémentaire

Articles récents, documents de consensus et directives internationales, entre autres. Dans la bibliothèque virtuelle de TECH, l'étudiant aura accès à tout ce dont il a besoin pour compléter sa formation.





Analyses de cas menées et développées par des experts

Un apprentissage efficace doit nécessairement être contextuel. Pour cette raison, TECH présente le développement de cas réels dans lesquels l'expert guidera l'étudiant à travers le développement de la prise en charge et la résolution de différentes situations: une manière claire et directe d'atteindre le plus haut degré de compréhension.



Testing & Retesting

Les connaissances de l'étudiant sont périodiquement évaluées et réévaluées tout au long du programme, par le biais d'activités et d'exercices d'évaluation et d'auto-évaluation, afin que l'étudiant puisse vérifier comment il atteint ses objectifs.



Cours magistraux

Il existe des preuves scientifiques de l'utilité de l'observation par un tiers expert. La méthode "Learning from an Expert" renforce les connaissances et la mémoire, et donne confiance dans les futures décisions difficiles.



Guides d'action rapide

À TECH nous vous proposons les contenus les plus pertinents du cours sous forme de feuilles de travail ou de guides d'action rapide. Un moyen synthétique, pratique et efficace pour vous permettre de progresser dans votre apprentissage.



07

Diplôme

Le Mastère Spécialisé en Intelligence Artificielle en Éducation garantit, outre la formation la plus rigoureuse et la plus actualisée, l'accès à un diplôme de Mastère Spécialisé délivré par TECH Université Technologique.



“

Terminez ce programme avec succès et obtenez votre diplôme universitaire sans avoir à vous déplacer ou à remplir des formalités administratives"

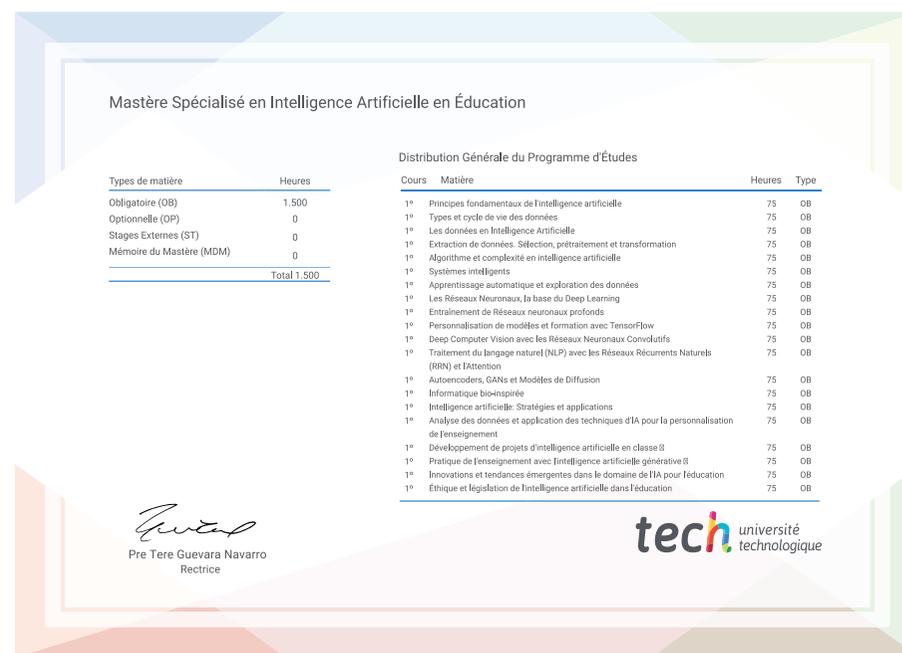
Ce **Mastère Spécialisé en Intelligence Artificielle en Éducation** contient le programme le plus complet et le plus actualisé du marché.

Après avoir passé l'évaluation, l'étudiant recevra par courrier* avec accusé de réception son diplôme de **Mastère Spécialisé** délivrée par **TECH Université Technologique**.

Le diplôme délivré par **TECH Université Technologique** indiquera la note obtenue lors du Mastère Spécialisé, et répond aux exigences communément demandées par les bourses d'emploi, les concours et les commissions d'évaluation des carrières professionnelles.

Diplôme: **Mastère Spécialisé en Intelligence Artificielle en Éducation**

Heures Officielles **1.500 h.**



*Si l'étudiant souhaite que son diplôme version papier possède l'Apostille de La Haye, TECH EDUCATION fera les démarches nécessaires pour son obtention moyennant un coût supplémentaire.

future
santé confiance personnes
éducation information tuteurs
garantie accréditation enseignement
institutions technologie apprentissage
communauté engagement
service personnalisé innovation
connaissance présent qualité
en ligne formation
développement institutions
classe virtuelle langues

tech université
technologique

**Mastère Spécialisé
Intelligence Artificielle
en Éducation**

- » Modalité: en ligne
- » Durée: 12 mois
- » Qualification: TECH Université Technologique
- » Horaire: à votre rythme
- » Examens: en ligne

Mastère Spécialisé

Intelligence Artificielle en Éducation

