Différences entre Machine Learning et Deep Learning

Comprendre les deux piliers de l'IA moderne

LAYIBE YAYIBE Narcisse

6 juin 2024

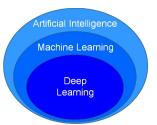
Introduction

Intelligence Artificielle (IA)

Simulation des processus d'intelligence humaine par des machines, en particulier des systèmes informatiques.

Machine Learning et Deep Learning

Sous-domaines essentiels de l'IA, jouant des rôles critiques dans l'innovation technologique actuelle.



Machine Learning vs Deep Learning

Définition, fonctionnement et exemple

Machine Learning

- Définition: Technique de l'IA où les algorithmes permettent aux machines d'apprendre à partir des données.
- Fonctionnement: Les algorithmes identifient des patterns dans les données, formulent des modèles et effectuent des prédictions.
- Exemple: Prédiction des prix immobiliers basée sur des caractéristiques comme la localisation, la taille, etc.

- Définition: Branche du machine learning utilisant des réseaux de neurones artificiels profonds.
- Fonctionnement :
 Capacité à extraire des caractéristiques complexes des données de manière hiérarchique.
- Exemple: Reconnaissance faciale qui identifie des visages humains dans des images.

Types de modèles

Machine Learning

Apprentissage supervisé :

- Régression Linéaire
- SVM (Support Vector Machines)
- Forêts Aléatoires
- k-NN (k-Nearest Neighbors)
- Régression Logistique
- Arbres de Décision
- Boosting (comme AdaBoost)
- Naive Bayes
- Réseaux de Neurones Simples, etc

Apprentissage non supervisé :

k-means, etc

Apprentissage par renforcement :

- Q-Learning
- Deep Q-Networks (DQN), etc

Deep Learning

Apprentissage supervisé :

- CNN (Convolutional Neural Networks)
- RNN (Recurrent Neural Networks)
- LSTM (Long Short-Term Memory networks)
- Réseaux de Neurones Profonds (DNN)
- Transformers
- GRU (Gated Recurrent Unit)
- Réseaux à Capsule (Capsule Networks), etc

Apprentissage non supervisé :

- Autoencodeurs
- Réseaux de Boltzmann Restreints (RBM)
- GAN (Generative Adversarial Networks), etc

Apprentissage par renforcement :

 DDPG (Deep Deterministic Policy Gradient), etc

Quantité de données nécessaire

Machine Learning

- Fonctionne bien avec des ensembles de données de petite à moyenne taille.
- Exemple : Analyse de données financières sur une petite entreprise.

- Nécessite de grandes quantités de données pour un apprentissage efficace.
- Exemple : Entraînement d'un modèle de reconnaissance vocale sur des millions d'heures de données audio.

Puissance de calcul

Machine Learning

- Moins gourmand en ressources.
- Peut être exécuté sur des ordinateurs personnels ou des serveurs standards.
- Exemple: Exécution d'un algorithme de régression linéaire sur un ordinateur portable.

- Très gourmand en ressources.
- Nécessite souvent des GPU (unités de traitement graphique) ou des TPU (unités de traitement de tenseurs).
- Exemple : Entraînement d'un réseau de neurones profond pour la vision par ordinateur sur un cluster de GPU.

Ingénierie des caractéristiques

Machine Learning

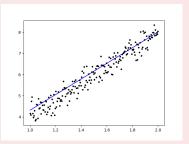
- Besoin d'une ingénierie des caractéristiques manuelle.
- Les données doivent être soigneusement sélectionnées et transformées par des experts.
- Exemple : Sélection des attributs pertinents pour prédire les ventes futures d'un produit.

- Apprend automatiquement les représentations des données.
- Réduit la nécessité de l'ingénierie des caractéristiques manuelle.
- Exemple: Un CNN apprend automatiquement à détecter des bords, des textures, et des objets dans une image.

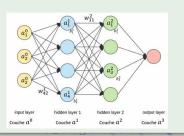
Interprétabilité

Machine Learning

- Modèles souvent plus faciles à interpréter.
- Exemple: La régression linéaire permet de comprendre l'impact de chaque caractéristique sur la prédiction.



- Modèles souvent considérés comme des "boîtes noires".
- Difficile de comprendre comment les réseaux de neurones arrivent à leurs conclusions.
- **Exemple** : Réseau de neurones multi-niveau (ou multi-couche)



Applications

Machine Learning

- Prédiction de tendances : Analyse prédictive des ventes.
- Détection de fraudes : Identification des transactions suspectes.
- Filtrage de spam : Classification des emails.
- Analyse de sentiments :
 Analyse des avis des clients.
- Recommandation de produits : Systèmes de recommandation pour les e-commerces.

- Reconnaissance d'image : Identification des objets dans les images.
- Reconnaissance vocale : Conversion de la parole en texte.
- Traduction automatique : Traduction instantanée entre langues.
- Jeux vidéo : IA pour des personnages non joueurs intelligents.
- Voitures autonomes : Navigation et prise de décisions en temps réel.

Bonus

Différences entre apprentissage supervisé, non supervisé et par renforcement

Apprentissage supervisé :

- Les données d'entraînement sont étiquetées.
- Le modèle apprend à partir de paires d'entrées et de sorties.
- Exemple : Classification d'images avec des étiquettes prédéfinies (chats, chiens, voitures, etc.).

Apprentissage non supervisé :

- Les données d'entraînement ne sont pas étiquetées.
- Le modèle trouve des structures intrinsèques dans les données (Régroupement en cluster).
- Exemple : Regroupement de clients en fonction de leurs comportements d'achat similaires

Apprentissage par renforcement :

- Le modèle apprend par essais et erreurs.
- L'agent prend des actions dans un environnement pour maximiser une récompense cumulative.
- Exemple : Entraînement d'un agent à jouer à des jeux vidéo pour maximiser le score

6 juin 2024

Conclusion

Résumé des principales différences

- Complexité des modèles
- Quantité de données nécessaire
- Puissance de calcul requise
- Niveau d'ingénierie des caractéristiques
- Interprétabilité

Importance du choix

- Dépend du problème à résoudre et des ressources disponibles.
- Machine learning pour des problèmes plus simples et deep learning pour des problèmes complexes nécessitant des volumes de données importants.

Merci de votre attention!



Restons en contact

Connectons-nous pour continuer la conversation

- LinkedIn: https: //www.linkedin.com/in/layibÃl-yayibÃl-narcisse-ba2a34281
- **Github**: github.com/layibe-02/
- **Email**: narcisse.layibe@facsciences-uy1.cm