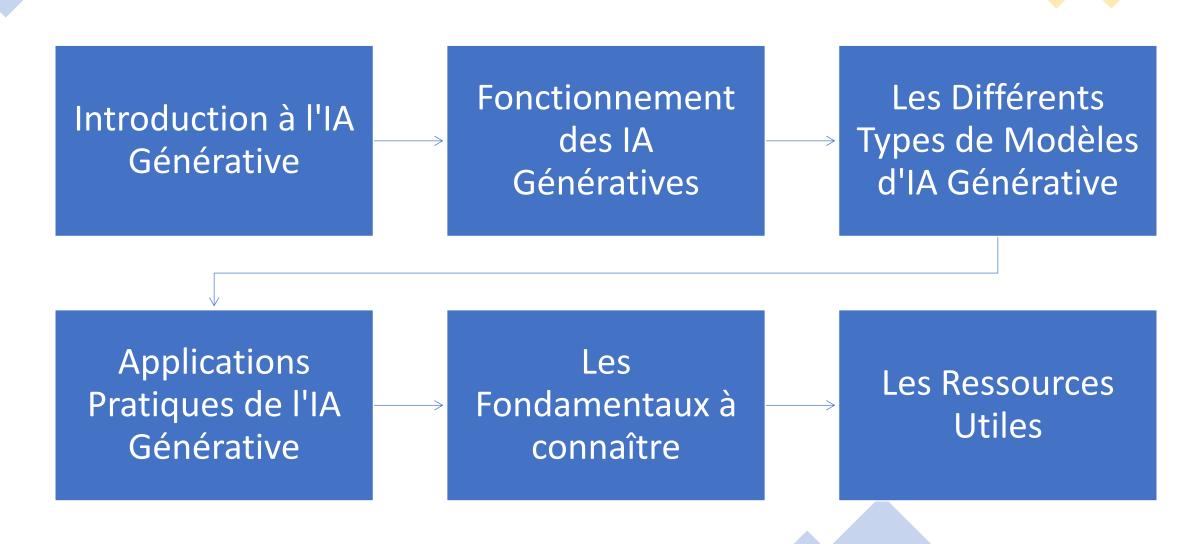
IA Générative : Les fondamentaux pour bien démarrer

LeCoinStat

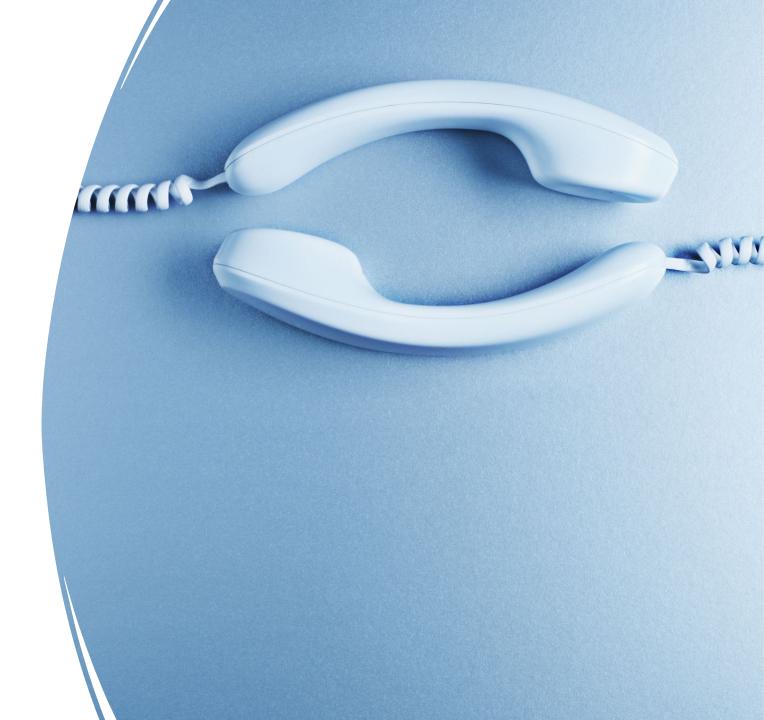
Agenda



Contacts

- Natacha NJONGWA YEPNGA:

 https://www.linkedin.com/in/natacha-njongwa-yepnga/?originalSubdomain=fr
- LeCoinStat: <u>https://www.youtube.com/c/LeCoinStat</u>
- Newsletter: https://natacha-njongwa-yepnga.ck.page/inscriptionnewsletter





Introduction à l'IA générative

Qu'est -ce que l'IA générative?



Les experts de google cloud définissent l'IA générative comme « Un type d'intelligence artificielle qui peut produire plusieurs types de contenus:



Du texte



Des images

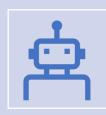


Des audios



Des données synthétiques

Intelligence artificielle vs Machine Learning



Pour le **parlement européen**, l'intelligence artificielle représente tout outil utilisé par une machine afin de



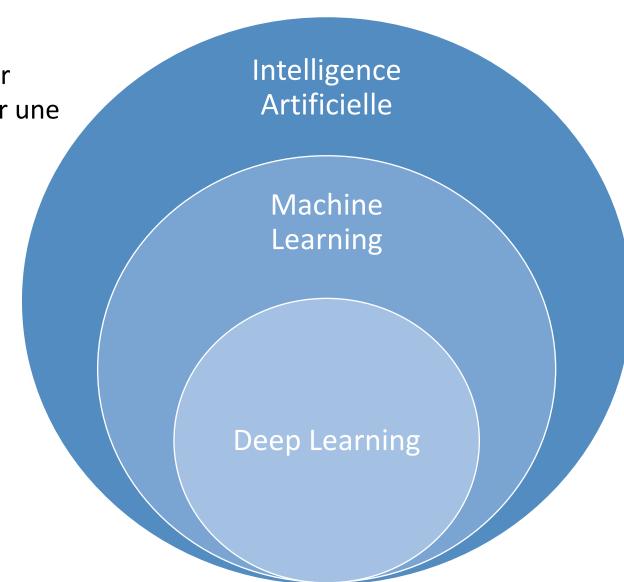
« reproduire des comportements liés aux humains, tels que le raisonnement, la planification et la créativité » Intelligence Artificielle

Intelligence artificielle vs Machine Learning

Machine Learning: Donne la faculté à l'ordinateur d'apprendre sans être explicitement programmé pour une tâche précise

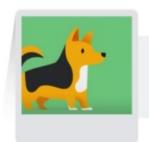
Deep Learning: sous partie du ML basée sur les réseaux de neurones

- **Discrminative**: classification ou prédiction
- Generative: générer des données (prédire le prochain mot)



Intelligence Artificielle vs Machine Learning

Discriminative technique



Classify

Discriminative model (classify as a dog or a cat)

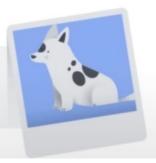


Generative technique

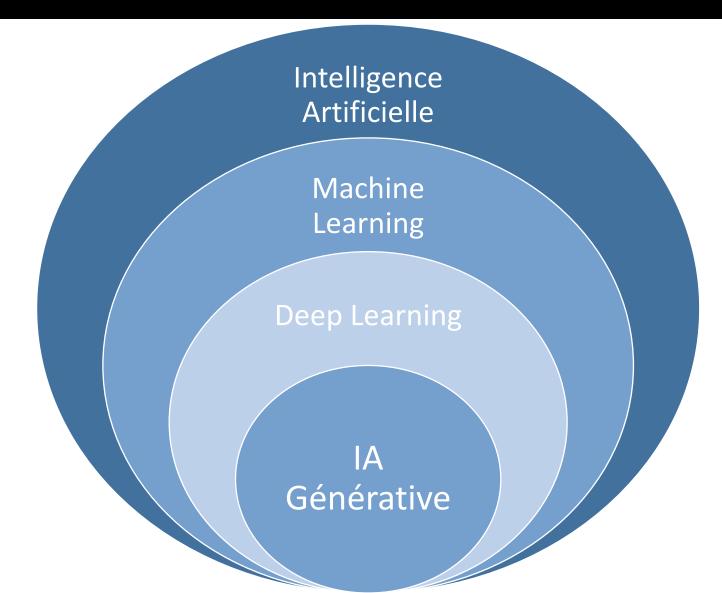


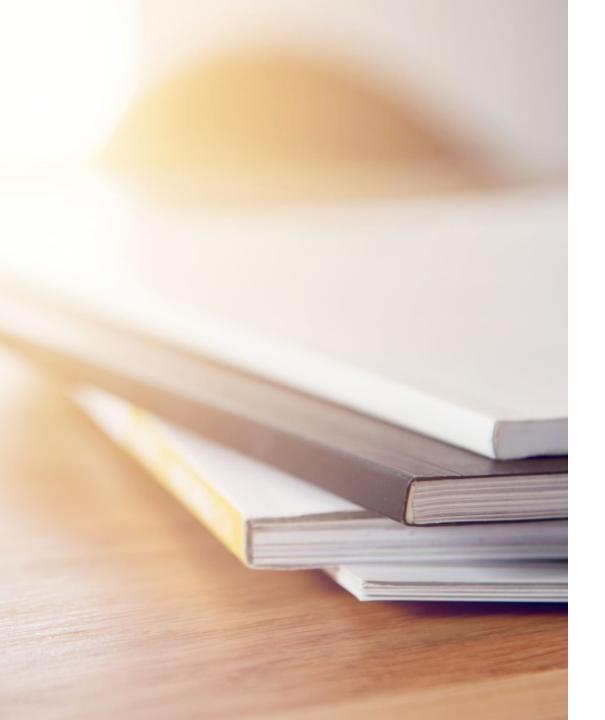
Generate

Generative model (generate dog image)



Intelligence Artificielle vs Machine Learning





Les Différents Types de Modèles d'IA Générative

Les Différents Types de Modèles d'IA Générative



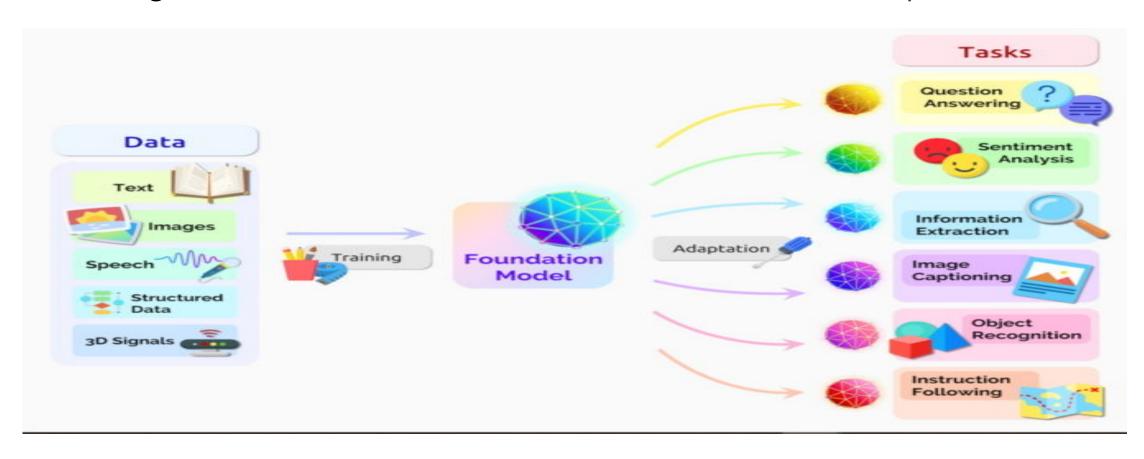
Generative Adversarial Networks (GANs)

Modèles Autorégressifs

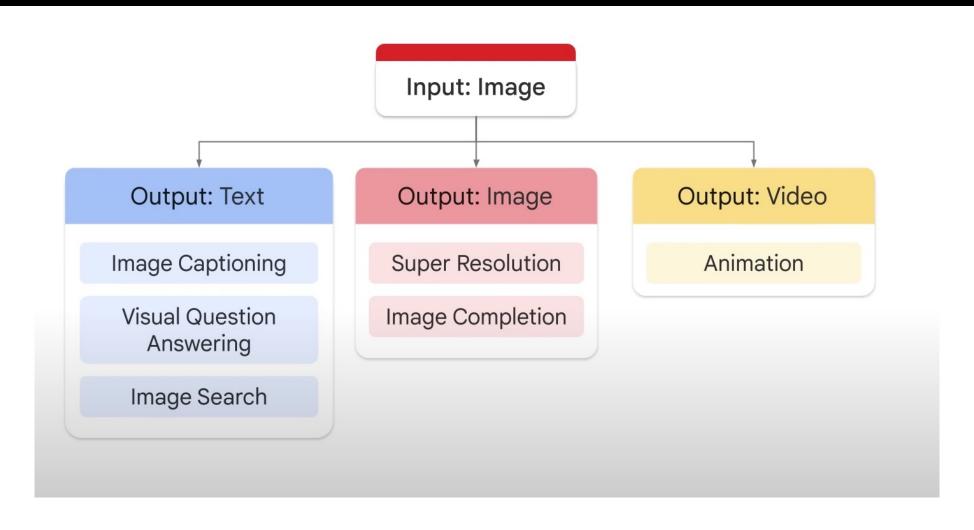
Modèles de diffusion

Les Transformers

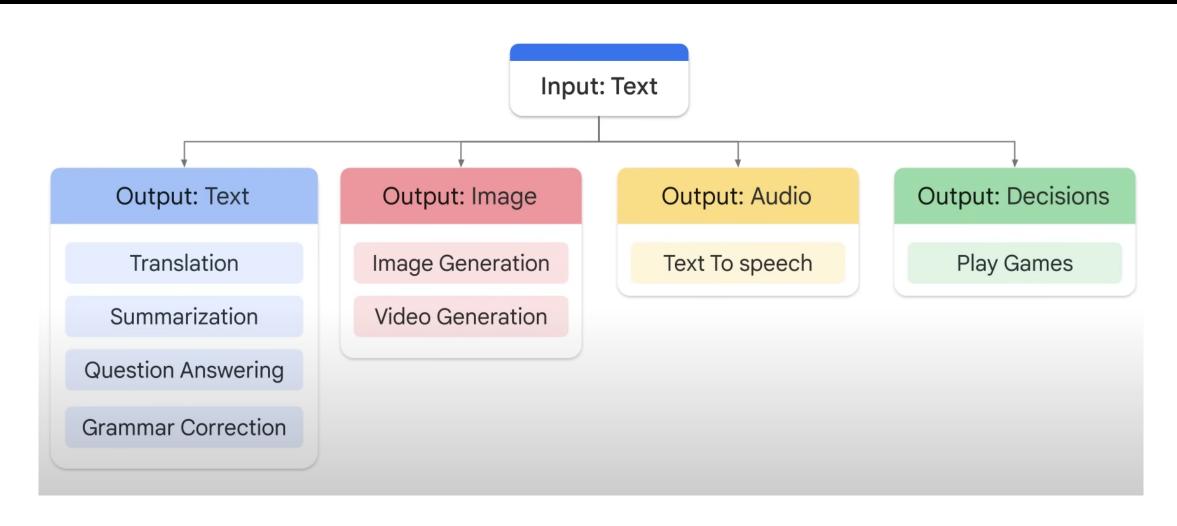
Vulgarisé en 2017 dans l'article : « Attention Is All You Need » par Vaswani et al



Les Différents Types de Modèles d'IA Générative

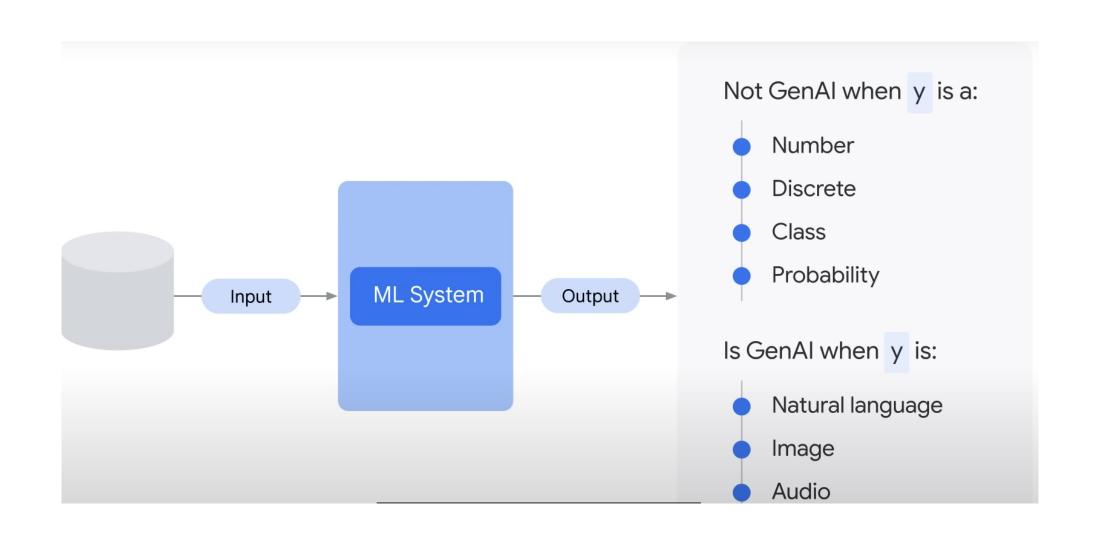


Types de lA generative



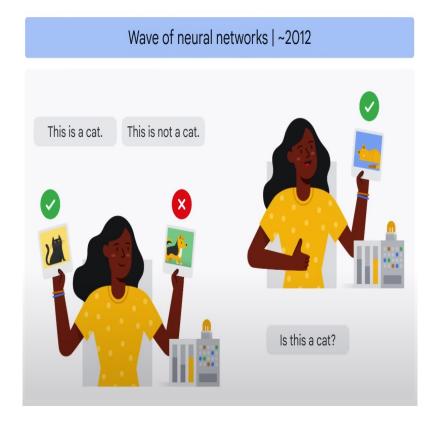


Fonctionnement



IA générative

Traditional programming Cat: type: animal ears: 2 fur: yes likes: yarn, catnip





LLM: Large, general purpose langage models

 Modèles pré-entraînés qu'on peut « fine-tuner » pour un besoin spécifique :

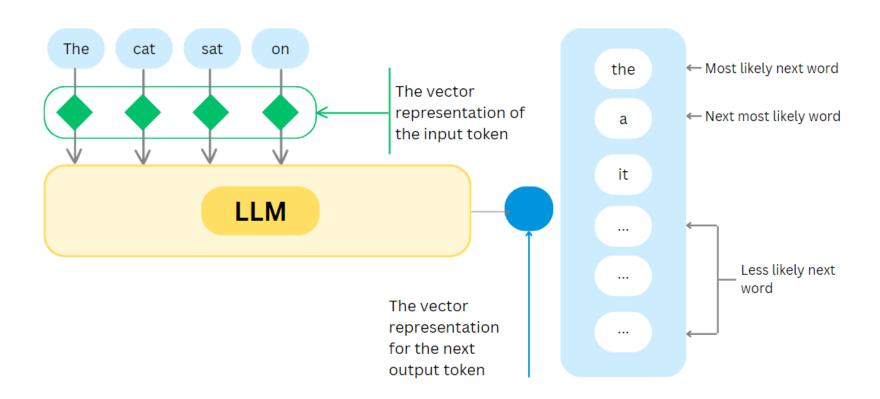
- Classification de texte
- Réponses aux questions
- Documentation Génération de texte
- Produire des codes



Fonctionnement:

- Step 1: Donner un **prompt** (prompt optimisé)
- Step 2: Le modèle statistique derrière prédit les différentes réponses possibles et génère la réponse la plus probable

LLM: Large, general purpose langage models

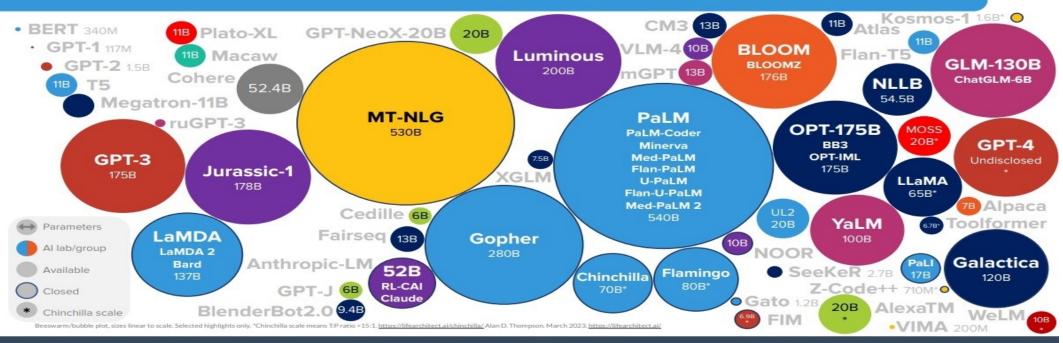




Applications Pratiques de l'IA Générative

Quelques applications

LANGUAGE MODEL SIZES TO MAR/2023



Les plus populaires



Open AI: GPT 3,3.5 et GPT 4 (accessible via l'API)

META: Llama 2 (open Source)



Google: LaMDA (API)



MidJourney (API)

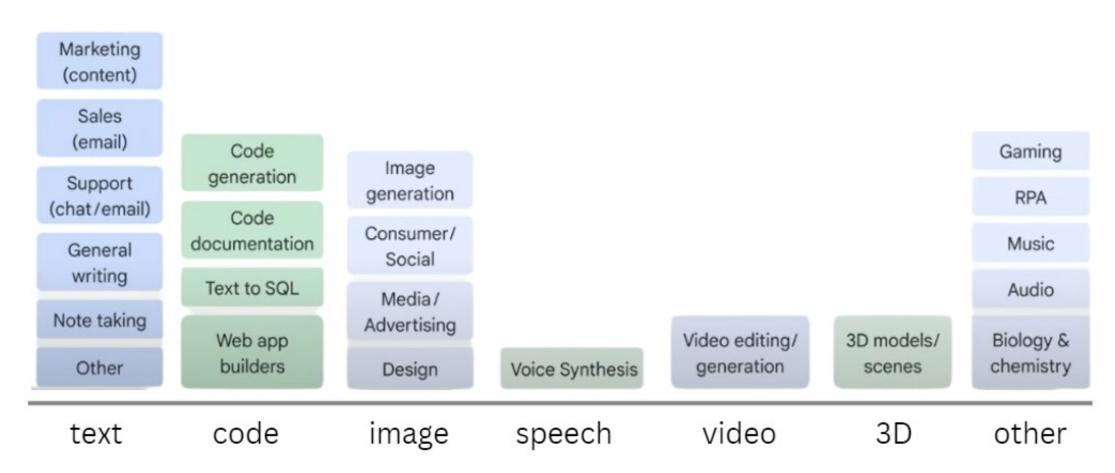


DALL.E (Open IA)



Falcon (Open Source)

Quelques applications



Approche classique VS LLMs

Caractéristiques	LLM avec API pré-entraînées	Approche d'apprentissage machine traditionnelle
Expertise	Pas nécessaire, convient aux utilisateurs non spécialisés	Nécessite une expertise en ML pour l'entraînement et l'optimisation des modèles
Adaptabilité à différentes tâches	Oui, peuvent être fine-tunés pour des tâches spécifiques	Oui, mais nécessite un nouvel entraînement pour chaque tâche
Exploitation de contexte global	Oui, captent des relations à longue distance entre les mots	Limité, la plupart du temps limité au contexte local
Exigences en calcul	Élevées, nécessitent généralement des ressources importantes	Moins exigeants, peuvent être utilisés sur des ressources plus modestes
Complexité de mise en œuvre	Facile à mettre en œuvre à l'aide d'API	Peut-être plus complexe à mettre en œuvre en fonction de la bibliothèque utilisée
Données d'entraînement	Pas besoin d'un grand ensemble de données pour le pré-entraînement	Nécessite des données spécifiques pour chaque tâche d'apprentissage
Entraînement du modèle prompt design	Necessité des prompts efficaces	
Temps de développement	Moins de temps nécessaire pour mettre en place des modèles	Nécessite plus de temps pour collecter et préparer les données, et entraîner le modèle



Comment utiliser les LLMs

Les méthodes pour utiliser les LLMs

Technique	Avantages	Quand Utiliser	Exemple de Prompt
zero-shot prompting	Pas besoin d'exemples d'entraînement, rapide	Lorsque les données d'entraînement sont limitées	"Traduisez en français : [votre phrase en anglais]"
One-shot prompting	Requiert peu d'exemples d'entraînement, polyvalent	Pour des tâches avec un petit nombre d'exemples d'entraînement	"Donnez-moi une citation sur [sujet]"
Few-shot prompting	Flexibilité accrue, adapté à de nombreuses tâches	Lorsque vous avez quelques exemples d'entraînement	"Écrivez un poème sur [sujet]"
Fine-tuning et (efficient fine-tuning)	Performance améliorée, adaptation précise	Lorsque des performances élevées sont nécessaires	Fine-tuner avec des données spécifiques à la tâche

Comment écrire des prompt efficaces?

Utiliser la règle des 5 W (Who, What, Where, When, Why)

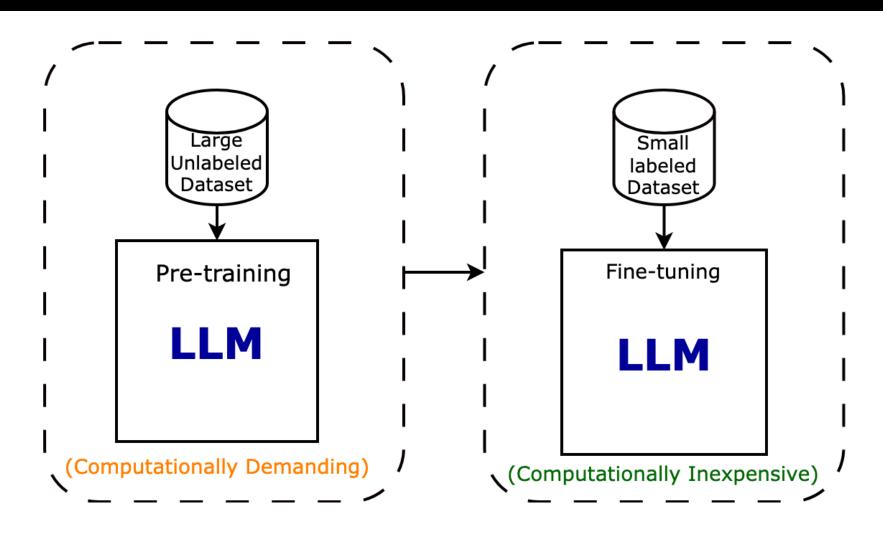
Donner des exemples

Utiliser des délimiteurs

Spécifier les étapes pour réaliser la tâche

Donner la taille attendue du résultat

Fine Tuning Des LLMs



Les fondamentaux à connaître

Embeddings (or vectors)	
Vector Database	
Langchain	
LLMs	
Prompts	

Les défis de l'IA génératives



Qualité et fiabilité des sorties



Biais éthique

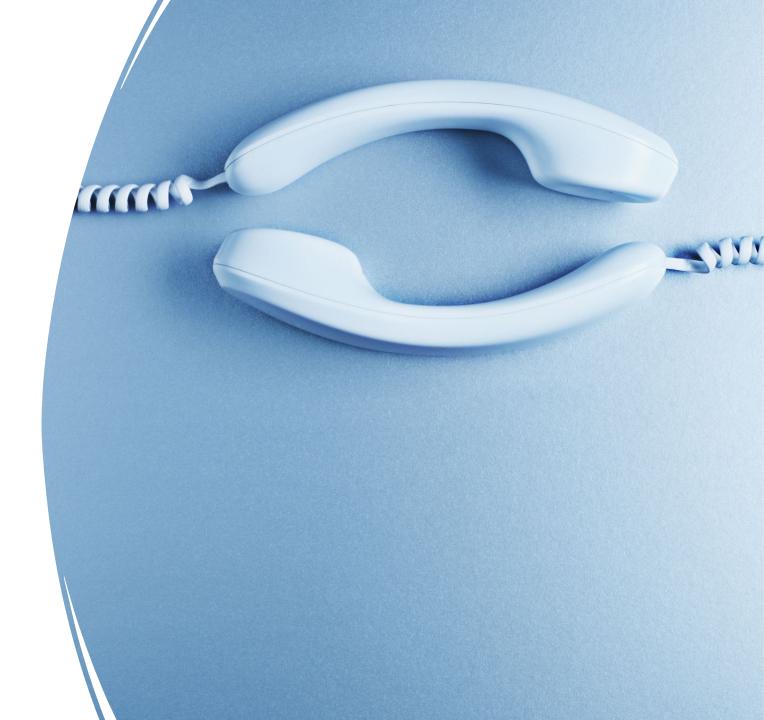


Sécurité et confidentialité

Contacts

- Natacha NJONGWA YEPNGA:

 https://www.linkedin.com/in/natacha-njongwa-yepnga/?originalSubdomain=fr
- LeCoinStat: <u>https://www.youtube.com/c/LeCoinStat</u>
- Newsletter: https://natacha-njongwa-yepnga.ck.page/inscriptionnewsletter



Ressources utiles

- Bootcamp: https://www.nocode.ai/the-ai-bootcamp/
- Cours de Google:
 https://www.cloudskillsboost.google/course templates/536?locale=f
 r