





Journée formation IA en biologie médicale INTRODUCTION

Dr Alexandre Godmer Dr Guillaume Bachelot





Contexte (1): l'intelligence artificielle pour tous?

Le Monde

Quand la fiction dessine l'avenir de l'intelligence artificielle, de « Frankenstein » à « Terminator »

Par Elisa Thévenet

Publié le 02 septembre 2022 à 20h00 - Mis à jour le 03 septembre 2022 à 06h05

Ante minderique, des radiologies biendio ogée benefices hippilité minde produce de la production de la produ

Faut-il avoir peur de l'Intelligence Artificielle ? - {Sciences²} (lemonde.fr)

Quand la fiction dessine l'avenir de l'intelligence artificielle, de « Frankenstein » à « Terminator » (lemonde.fr)

Radiologie : pourquoi l'IA n'a (toujours) pas remplacé le médecin

Publié: 28 juin 2022, 19:04 CEST

Intelligence artificielle et médecins : qui va gagner? | EY - France

Intelligence artificielle et médecins : qui va gagner ?

Radiologie: pourquoi l'IA n'a (toujours) pas remplacé le médecin (theconversation.com)

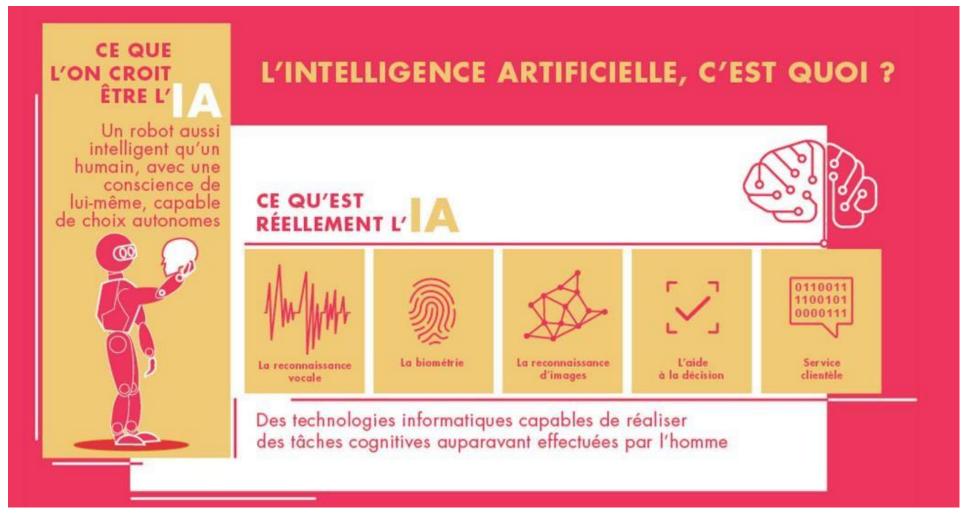


Une IA, juge de beauté des poissons tropicaux

Une IA, juge de beauté des poissons tropicaux | CNRS Le journal

Alexandre Godmer

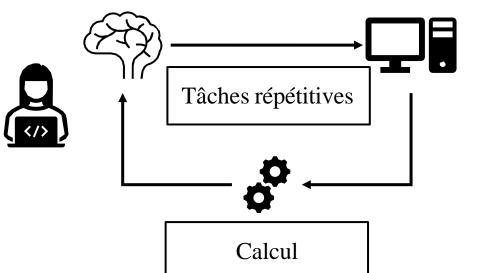
Contexte (2): mais en fait...



revue_personnel_-s._benhamou-_intelligence_artificielle.pdf (strategie.gouv.fr)

Contexte (3): pourquoi a-t-on besoin de l'intelligence artificielle?

- Augmentation de la production de données massives hétérogènes = big data
 - → limites de certains logiciels pour la gestion des données (excel)
- Intelligence artificielle :
 - pour l'analyse, tri des données de données massives
 - effectue des tâches répétitives
 - travaille en continu
 - création de systèmes de prédiction en santé
 - → diminution du taux d'erreur
 - → aide au diagnostic

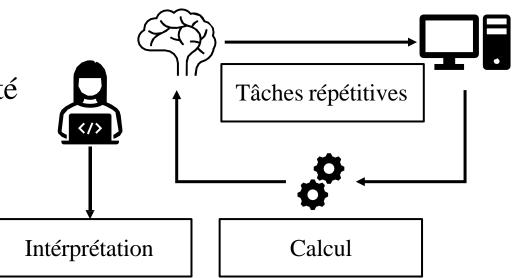


cerveau et intelligence artificielle = collaboration utile!

Données massives

Contexte (3): pourquoi a-t-on besoin de l'intelligence artificielle?

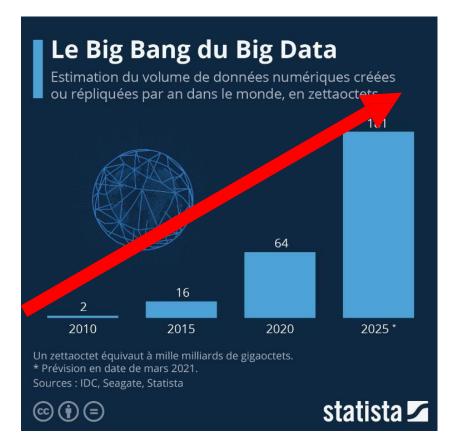
- Augmentation de la production de données massives hétérogènes = big data
 - → limites de certains logiciels pour la gestion des données (excel)
- Intelligence artificielle :
 - pour l'analyse, tri des données de données massives
 - effectue des tâches répétitives
 - travaille en continu
 - création de systèmes de prédiction en santé
 - → diminution du taux d'erreur
 - → aide au diagnostic



cerveau et intelligence artificielle = collaboration utile!

Données massives

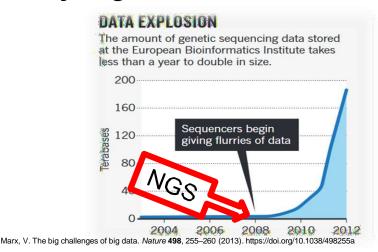
Contexte (4): l'ère du Big Data



Graphique: Le Big Bang du Big Data | Statista

En santé → nouvelle compréhension des mécanismes des maladies

- recherche biomédicale axée sur les de massives
- computationnelle
- intégrative (de façon globalisée)



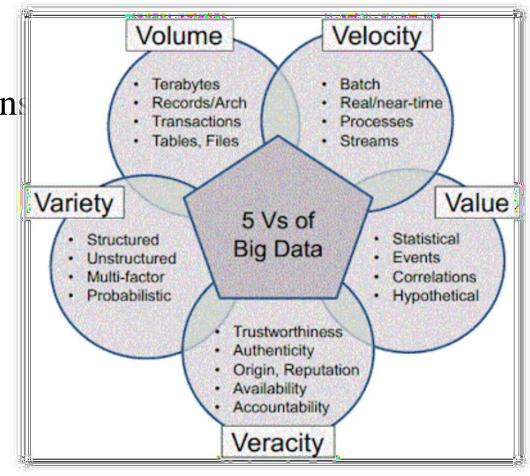
Big Data

« stockage, agencement et traitement de de données massives hétérogènes »

Contexte (5): l'ère du Big Data

Les caractéristiques des Big Data :

- · volume:
- → considérable et en augmentation con
- · vitesse:
- → données collectées en temps réel
- · variété:
- → données hétérogènes
- · valeur:
- → quelle valeur ajoutée ?
- → pertinence
- · véracité:
- → fiabilité des données



Marx, V. The big challenges of big data. Nature 498, 255-260 (2013). https://doi.org/10.1038/498255a

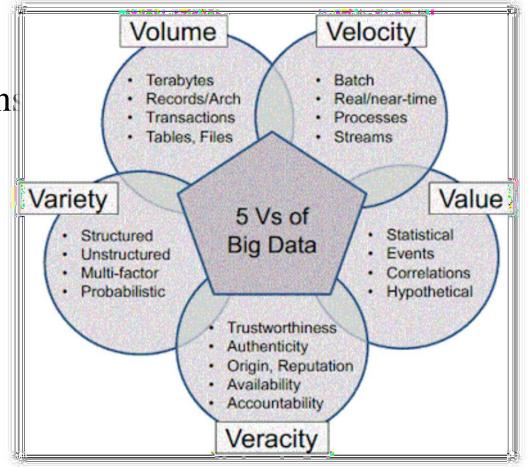
Domaine de la santé : importance de la véracité des données +++

Contexte (5): l'ère du Big Data

Les caractéristiques des Big Data :

- · volume:
- → considérable et en augmentation con
- · vitesse:
- → données collectées en temps réel
- · variété:
- → données hétérogènes
- · valeur:
- → quelle valeur ajoutée ? ()
- → pertinence
- · véracité :
- → fiabilité des de

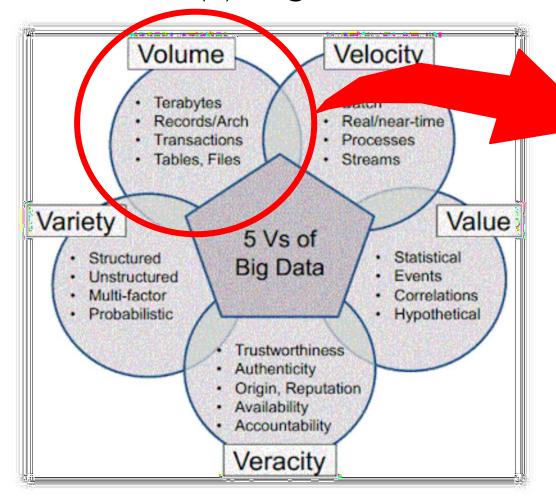
Nettoyage et vérification des données



Marx, V. The big challenges of big data. Nature 498, 255-260 (2013). https://doi.org/10.1038/498255a

Domaine de la santé : importance de la véracité des données +++

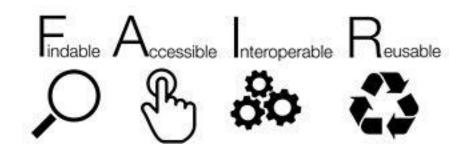
Contexte (6): Big data et outils de gestions





L'Entrepôt de Données de Santé de l'AP-HP, le plus gros entrepôt de données de santé hospitalier en Europe, contient aujourd'hui les données de plus de 11 millions de patients. Il appuie plus de 60 projets de recherche et d'innovation.

https://eds.aphp.fr/nos-services/recherche-innovation



https://fr.wikipedia.org/wiki/Fair data#/media/Fichier:FAIR data principles.jpg

Marx, V. The big challenges of big data. Nature 498, 255–260 (2013). https://doi.org/10.1038/498255a

Domaine de la santé :

Principe FAIR et sécurité des informations médicales +++

Alexandre Godmer

Contexte (7): La santé numérique (e-santé, eHealth):

- Définition (OMS) (https://www.who.int/observatories/global-observatory-for-ehealth) :
 - « eHealth is the use of information and communication technologies (ICT) for health »
- Englobe de nombreuses technologies faisant appel à la programmation informatique (codage) :
 - o Intelligence Artificielle (IA)
 - Appareils connectés
 - Applications mobiles (mHealth)

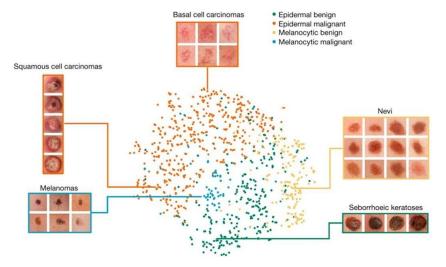
0 ...

Year	Total Number of FDA Approved Algorithms		
2014	1		
2015	0		
2016	4		
2017	8		
2018	25		
2019 (as of June)	8		
Total (as of June 2019)	46		

Source: The Medical Futurist (6 June 2019) FDA Approvals For Smart Algorithms In Medicine In One Giant Infographic.

The rise of the data-driven physician. Stanford Medicine 2020 Health Trends Report. 2020. URL: https://med.stanford.edu/dean/healthrends.html

Echelard JF, Méthot F, Nguyen HA, Pomey MP. Medical Student Training in eHealth: Scoping Review. JMIR Med Educ. 2020 Sep 11;6(2):e20027. doi: 10.2196/20027. PMID: 32915154; PMCID: PMC7519432.



Esteva A, Kuprel B, Novoa RA, Ko J, Swetter SM, Blau HM, Thrun S. Dermatologist-level classification of skin cancer with deep neural networks. Nature. 2017 Feb 2;542(7639):115-118. doi: 10.1038/nature21056. Epub 2017 Jan 25. Erratum in: Nature. 2017 Jun 28;546(7660):686. PMID: 28117445; PMCID: PMC8382232.

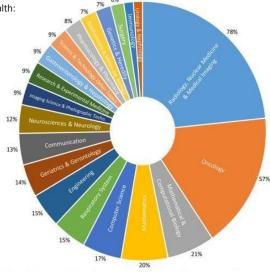
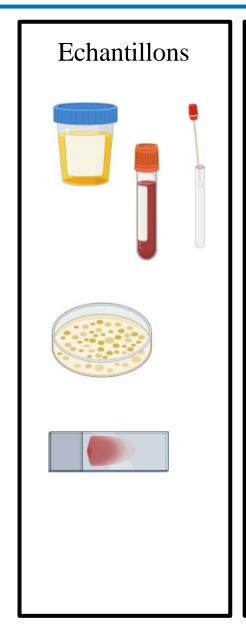


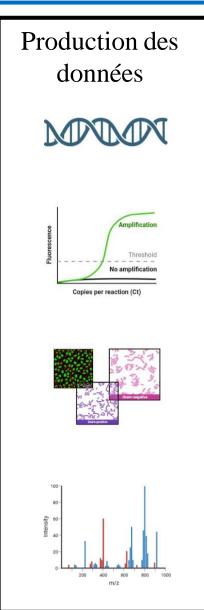
Fig. 3 Share of 3009 radiomics publications in the clinical and technical research areas assigned by the Web of Science for 2011 to 2019. Multiple assignments of research areas per publications are possible (see Supplement for further details on the methods)

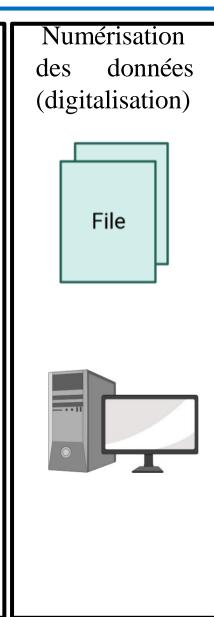
Bukowski, M., Farkas, R., Beyan, O. *et al.* Implementation of eHealth and Al integrated diagnostics with multidisciplinary digitized data: are we ready from an international perspective?. *Eur Radiol* **30**, 5510–5524 (2020). https://doi.org/10.1007/s00330-020-06874-x

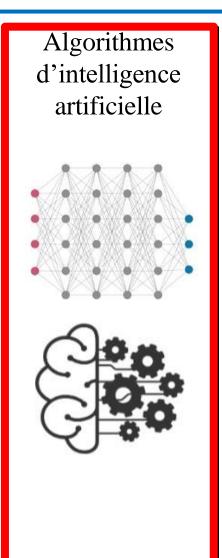
Intelligence artificielle = domaine en pleine expansion dans la santé

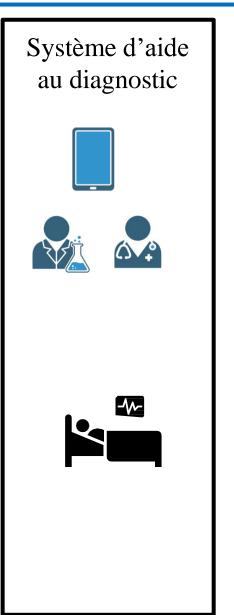
Intégration de l'IA au laboratoire











Quel(s) langage(s) de programmation? (1)



Oct 2022	Oct 2021	Change	Progra	mming Language	Ratings	Change
1	1		•	Python	17.08%	+5.81%
2	2		9	С	15.21%	+4.05%
3	3		<u>(4</u> ,	Java	12.84%	+2.38%
4	4		@	C++	9.92%	+2.42%
5	5		©	C#	4.42%	-0.84%
6	6		VB	Visual Basic	3.95%	-1.29%
7	7		JS	JavaScript	2.74%	+0.55%
8	10	^	ASM	Assembly language	2.39%	+0.33%
9	9		php	PHP	2.04%	-0.06%
10	8	v	SQL	SQL	1.78%	-0.39%
11	12	^	-GO	Go	1.27%	-0.01%
12	14	^	R	R	1.22%	+0.03%
13	29	*	0	Objective-C	1.21%	+0.76%
14	13	•		MATLAB	1.18%	-0.02%



https://www.tiobe.com/tiobe-index/

HTML

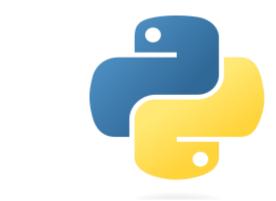
Quel(s) langage(s) de programmation? (2)

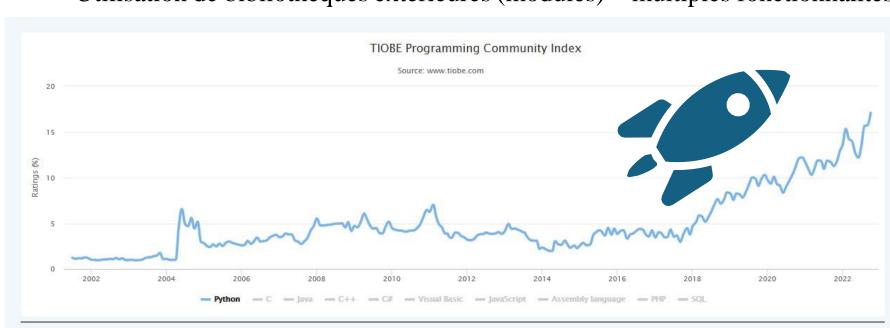
Python

- Créé en 1989 par Guido van Rossum
- Langage multiplateformes
- Langage orienté objet
- Gratuit, simple à prendre en main
- Syntaxe claire, simple
- Utilisation de bibliothèques extérieures (modules) = multiples fonctionnalités



https://commons.wikimedia.org/wiki/File:Guido-portrait-2014-drc.jpg?uselang=fr







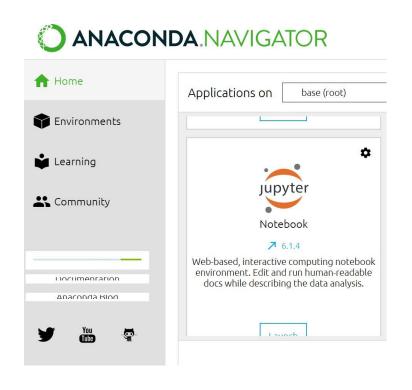
https://www.allocine.fr/film/fichefilm-248/dvd-blu-ray/?cproduct=9802

Quel(s) langage(s) de programmation? (3)

Quelques suggestions pour python:

- ANACONDA.
- Pour l'installation : https://www.anaconda.com/products/distribution
- Utilisation de Jupyter notebook pour la création de notebook
 - → contient les résultats de l'exécution
 - → facilite le partage, la lisibilité, la documentation du code

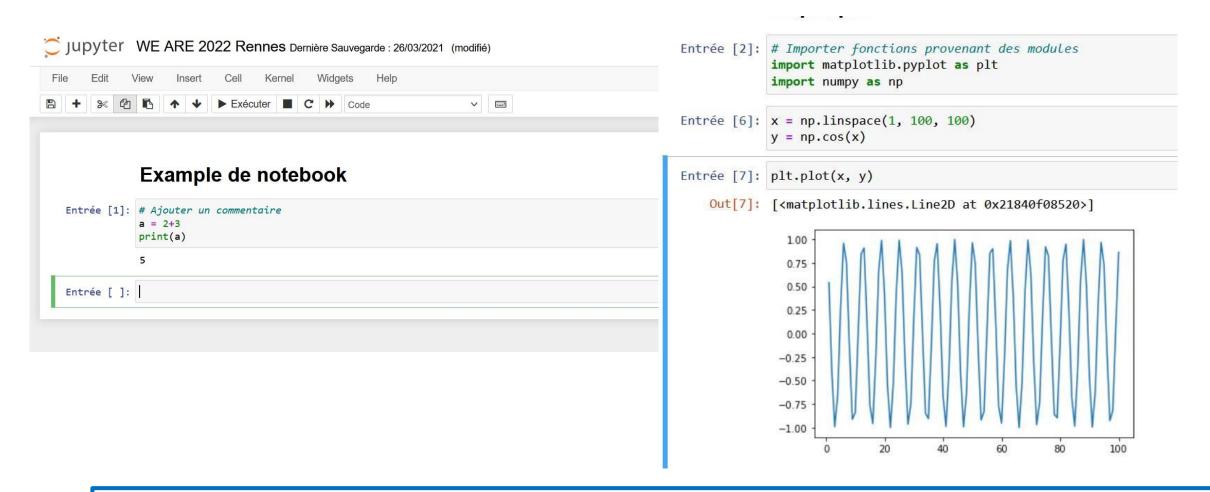






Quel(s) langage(s) de programmation? (4)

Quelques suggestions pour python:



Notebook ou cahier électronique formidable outil d'échange pour l'analyse des données

L'intelligence artificielle (IA) en 3 définitions

Intelligence artificielle

"The use of computers to perform human-like tasks such as learning, perception and problem solving"

Machine Learning

"Field of study that gives computers the ability to learn without being explicitly programmed"

Deep Learning

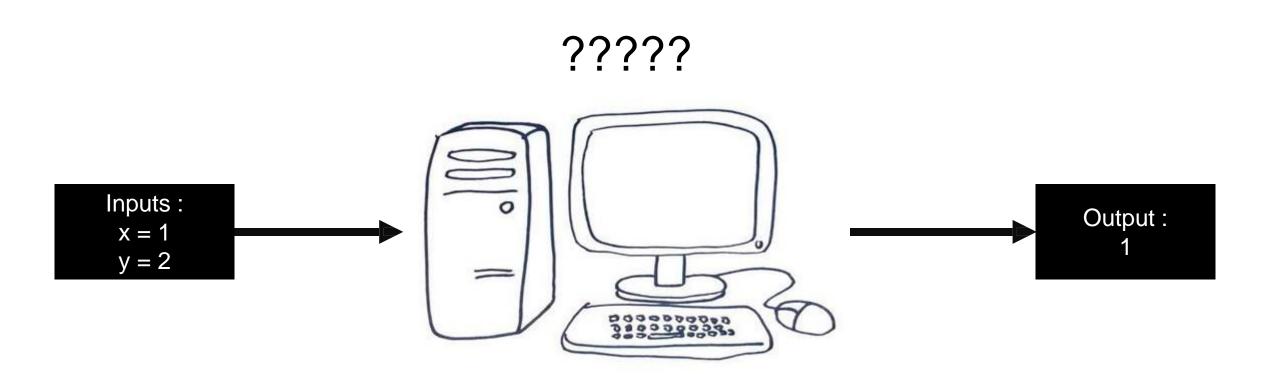
"Extension of machine learning which use artificial neuronal network"



Arthur L. Samuel, 1959

https://cs.stanford.edu/memoriam/professor-arthur-samuel

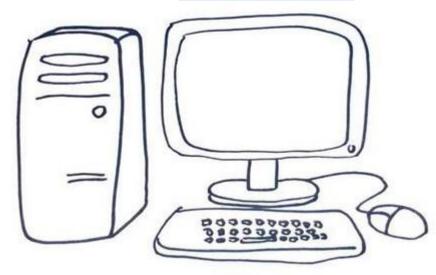
IA et ordinateur



Algorithme

Algorithme

Inputs : x = 1 y = 2

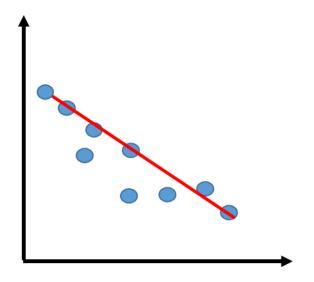


Output :

« Ensemble de règles opératoires dont l'application permet de résoudre un problème énoncé au moyen d'un nombre fini d'opérations. Un algorithme peut être traduit, grâce à un langage de programmation, en un programme exécutable par un ordinateur. » Définition « algorithme », Larousse, 2020

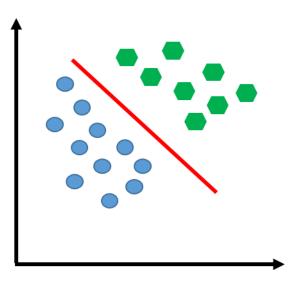
ML, quelques concepts

Régression
→ Variable continue



Classification

→ Variable discrète



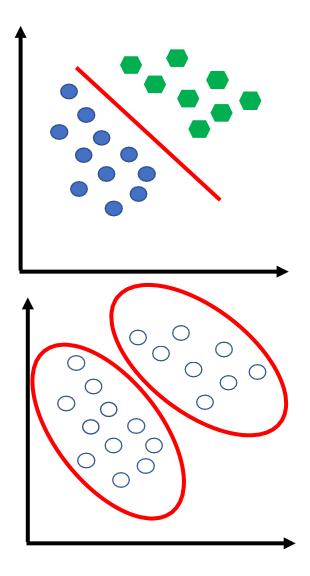
ML, quelques concepts

Apprentissage supervisé :

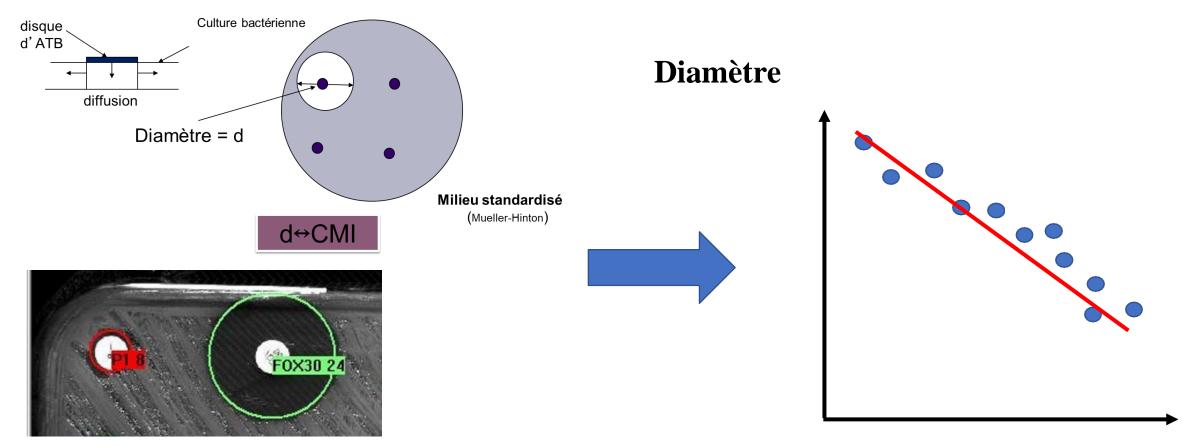
- apprendre à partir d'exemples étiquetés
- exemple : réseau de neurones, support vector machine (SVM)

Apprentissage non supervisé :

- o données non étiquetées
- reconnaissance de structures propres au données
- exemple: analyse composante principale (ACP), clustering



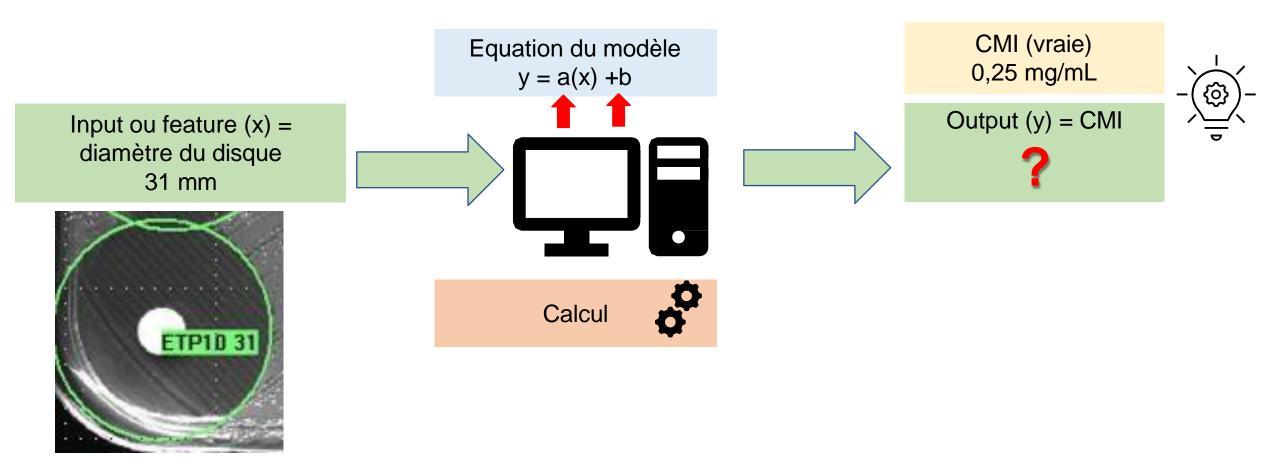
Exemple simple : ML et microbiologie (1)



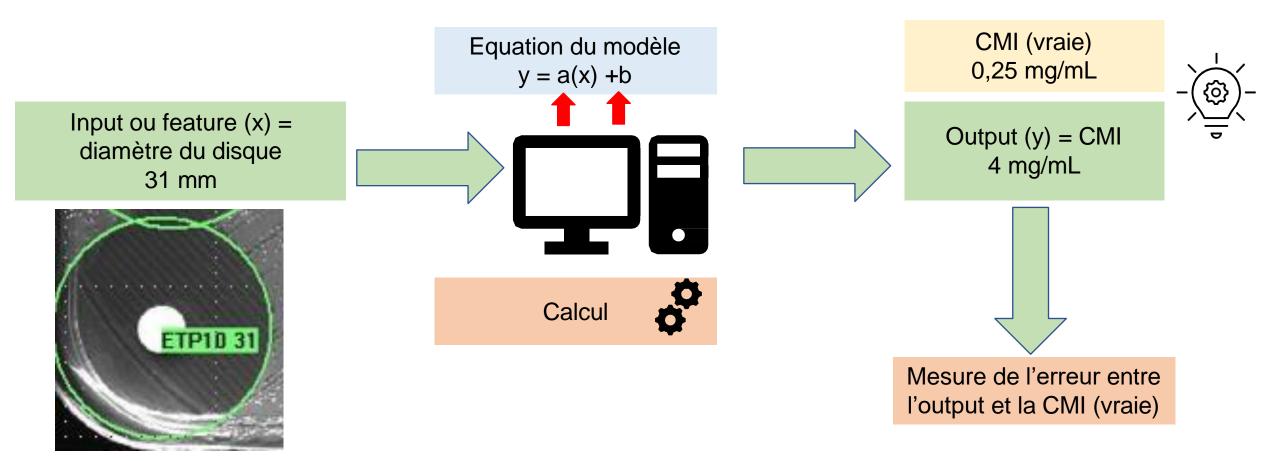
CMI : concentration minimale inhibitrice à partir de laquelle on n'observe plus de pousse visible Objectif : concentration en antibiotique au site de l'infection > CMI → succès thérapeutique

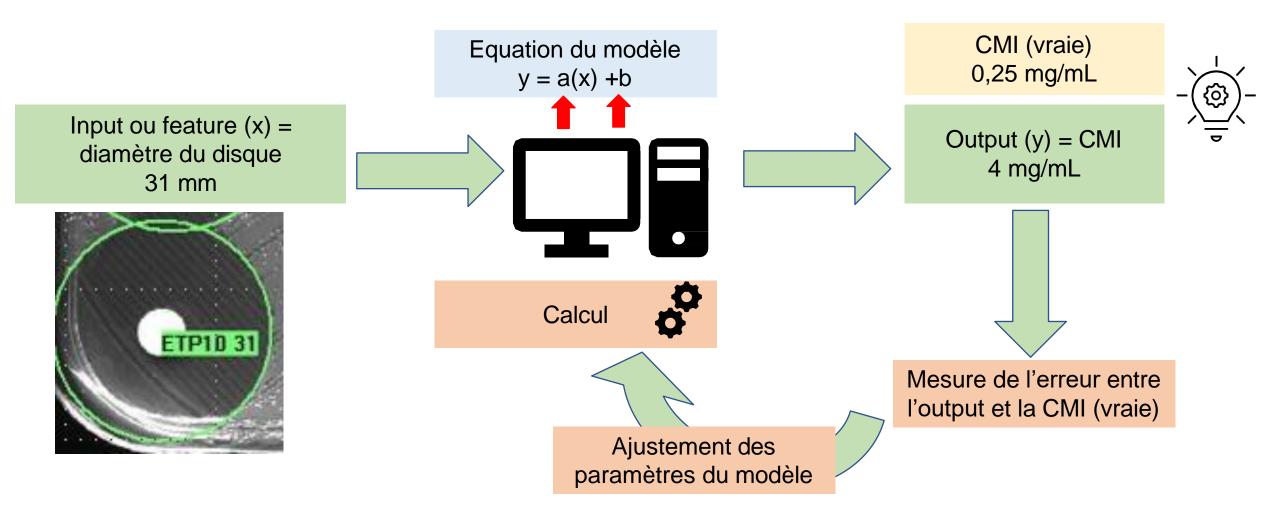
CMI

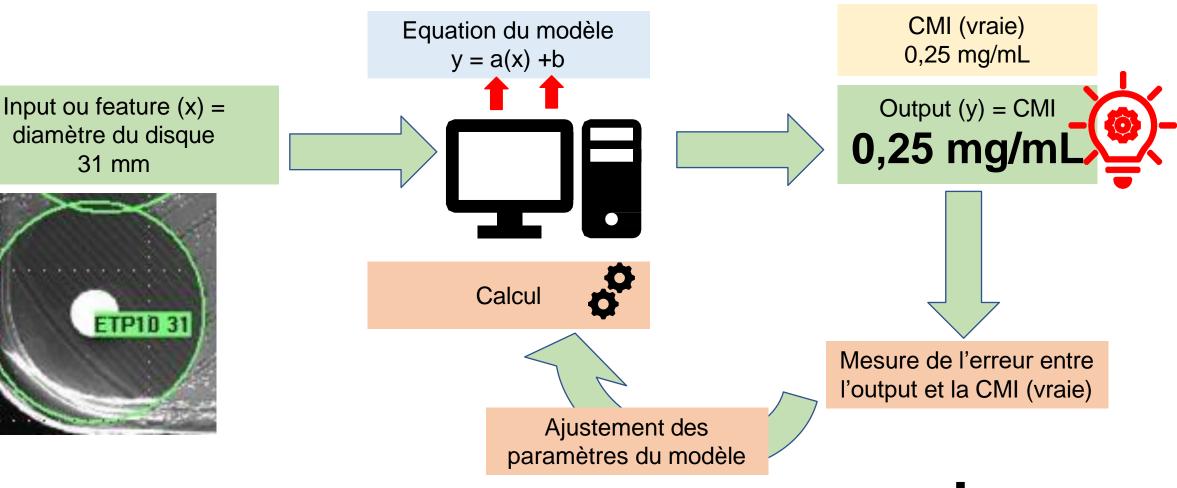
Peut-on estimer la CMI (mg/mL) à partir du diamètre mesuré (mm) ? Exemple avec IA = apprentissage supervisé et régression



Il faut déterminer les meilleurs paramètres (a) et (b) de l'équation du modèle → entraînement du modèle





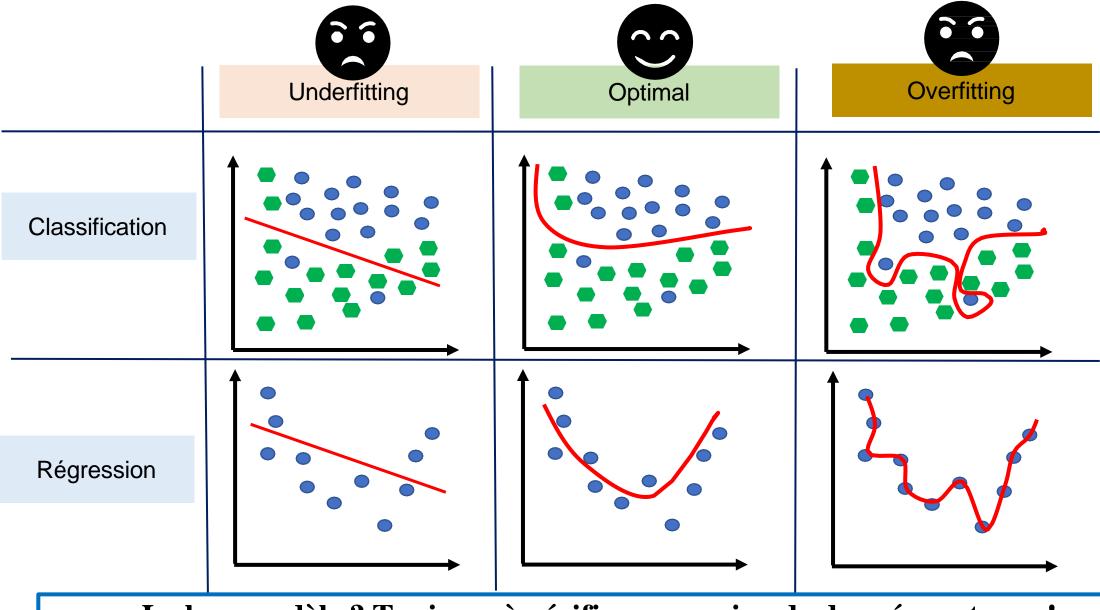




 $Performance = tâche \times expérience$

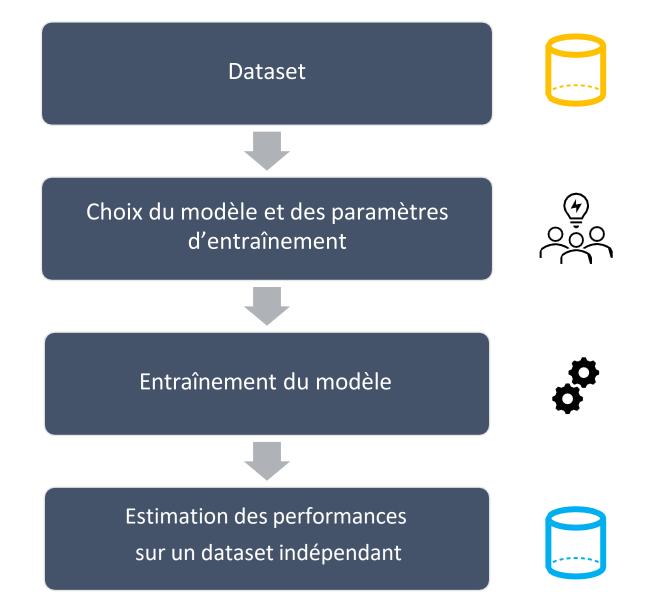


Bon ou mauvais modèle?



Le bon modèle ? Toujours à vérifier sur un jeu de données externe !

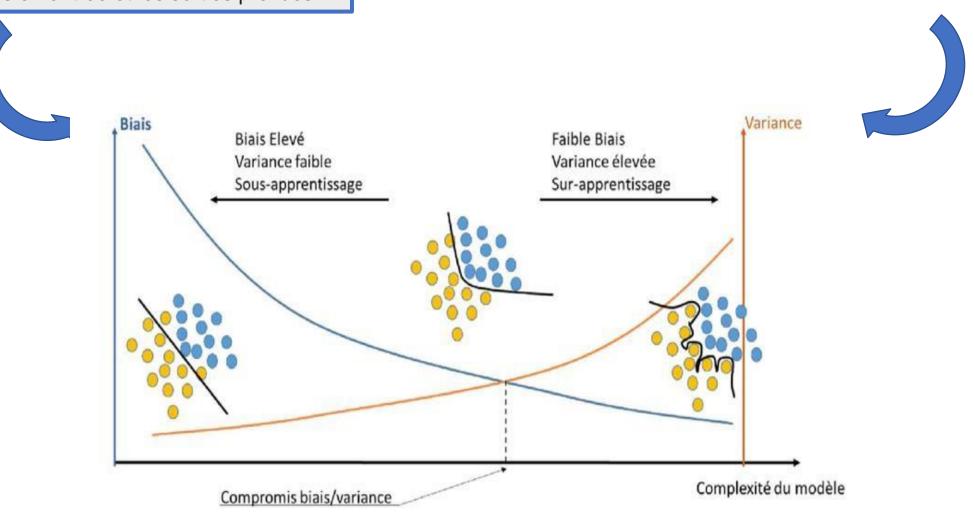
Workflow pour créer un modèle de ML



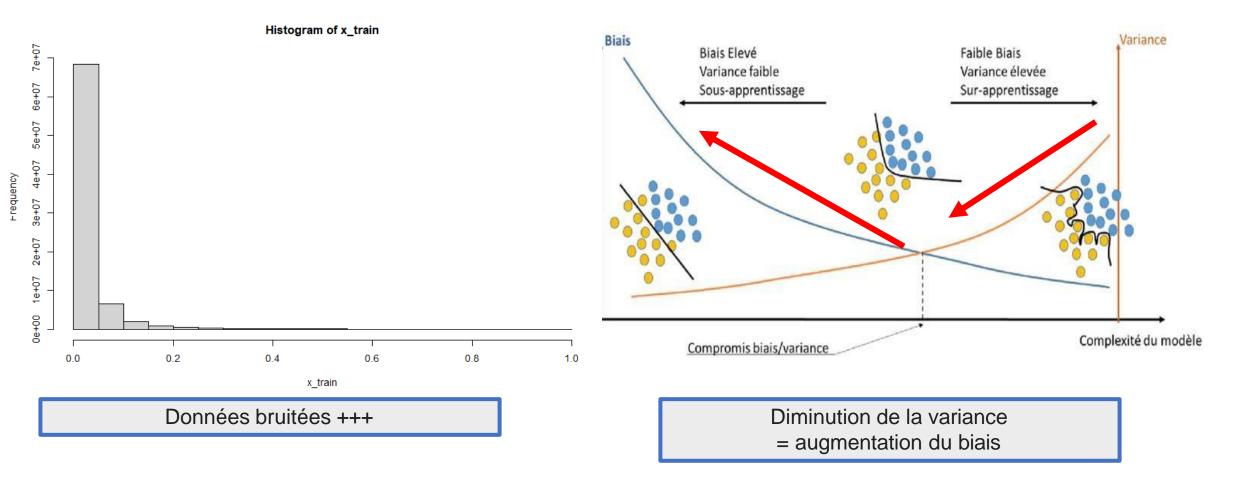
Bagging

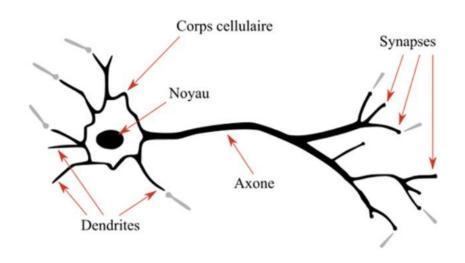
Un biais élevé peut être lié à un algorithme qui manque de relations pertinentes entre les données en entrée et les sorties prévues

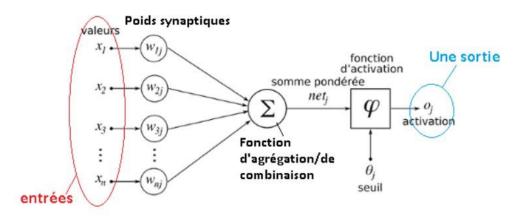
Modélisation le bruit aléatoire des données



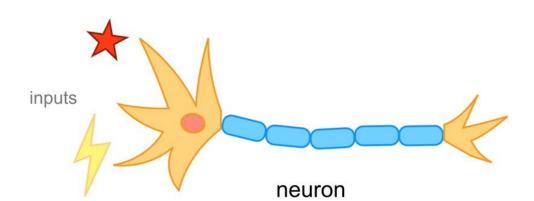
Bagging / Spectrométrie de masse





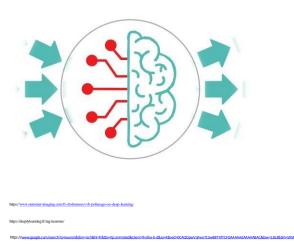


NEURONE BIOLOGIQUE

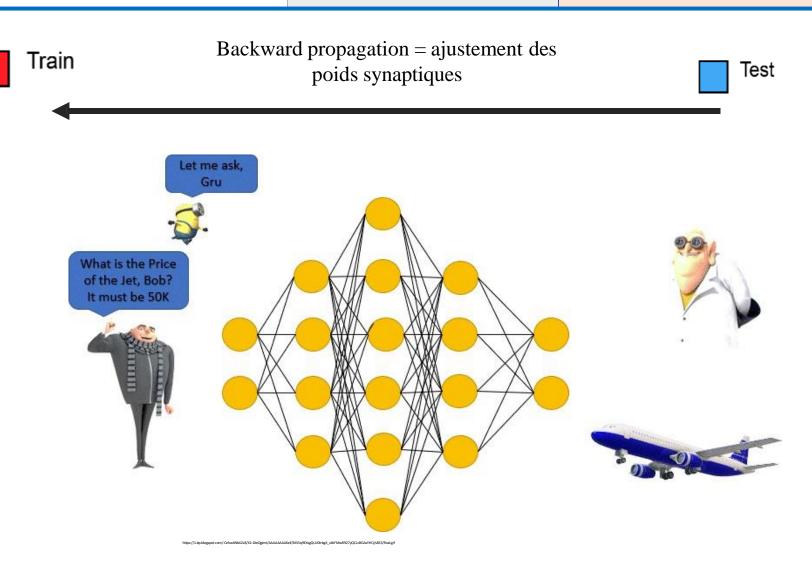


NEURONE ARTIFICIEL

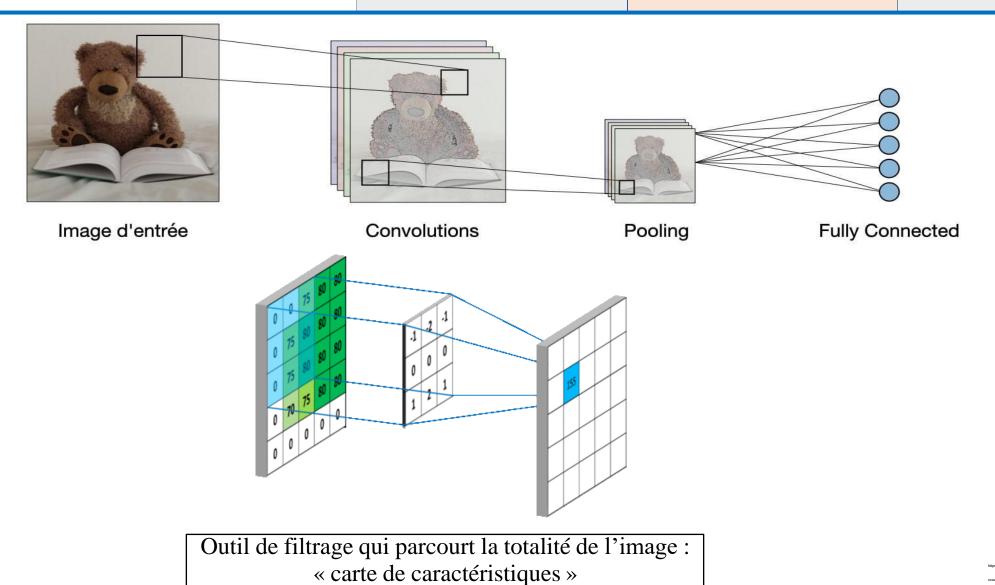
= Perceptron



Algorithmes de deep learning = analogie avec les neurones biologiques



Rétrogradation neuronale = ajustement des poids synaptiques (phase d'entraînement)



Réseaux de neurones à convolution = inspiré du cortex visuel des animaux

32