# Python pour la data science

séance 1

### **Axel Morin**

axel.morin@polytechnique.edu CREST (4ème étage de l'ENSAE)

September 16, 2025

Résumé des pages d'introduction

## Pourquoi Python

- Python est un language informatique avec une grande communauté très active et des intérêts très variés.
  - → de nombreux tutoriels et documentations.
  - → des solutions partagées par la communauté ~700,000 packages python sur pip source.
  - → "second meilleur language" pour toute tâches
- Language facile à apprendre, de haut niveau<sup>1</sup>, rapide à mettre en place.

## Pourquoi s'embêter quand on a Copilot ?

- Stratégie de fond et logique générale nécessaire au data scientist
- Pour formuler un problème il faut connaître le domaine
- Aiguiser son regard critique
- Retard structurel
- Travail avec des données sensibles
- considérations éthiques et environnementales

# Objectifs, évaluation et plan du cours

Lecture en Autonomie

## Démarche à adopter face à un jeu de données

- Où trouver des données ?
  - → Insee (sondages, données individuelles from fichiers administratif, données aggrégées par des groupes privés) ou l'IGN
  - → Site de la ville de Paris, data.gouv
  - → OpenStreetMap, Wikidata, OpenFoodFacts
  - → Secteur privé

#### Avant d'utiliser un jeu de données

- D'où proviennent mes données ? Sont elles fiables ?
- Qu'elle informations puis-je récupérer ? Dans quelle mesure est ce que mes données répondent à ma problématique ?
- Mes données sont-elles libres ?
- Nettoyer mes données
  - → Sujet des prochains TDs

## Pendant l'analyse descriptive

## Challenge the dataset!

- Est ce que mes données sont représentatives de mon sujet d'étude?
- Est ce que j'ai les bons ordres de grandeur?
- Est ce que je comprends le sens de mes variables ?
- Est ce que j'ai des valeurs aberrantes (outliers) ? Qu'est ce que j'en fait ?
- Est ce que mes résultats sont surprenants ? Est ce que j'ai moi-même pourri mes données ?

## Pendant la modélisation

La modélisation ne peut que confirmer mes hypothèses.

### Rookie moves:

- Se lancer directement dans la modélisation sans avoir fait un travail préliminaire approfondi.
- Choisir la méthode avant d'avoir compris mon sujet

# Partager son code et ses résultats

## Partage du code

• Github, Gitlab, Git... pour le versionnement code

## Partage des résultats

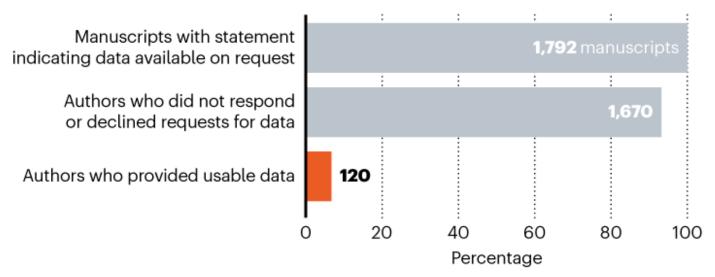
- Notebook clean pour montrer les résultats clefs, toutes les fonctions et classes dans des fichiers à part.
- Visualisation de données

Partage de code + partage des données = Projet reproductible

## Reprodu quoi?

## **DATA-SHARING BEHAVIOUR**

Of almost 1,800 manuscripts for which the authors stated they were willing to share their data, more than 90% of corresponding authors either declined or did not respond to requests for data. Only about 7% of authors actually handed over data.



**onature** 

## Éthique et responsabilité

- En fonction de votre position, votre travail et votre analyse a un impact sur certaines vies.
  - → Politiques d'austérité basé sur des données erronnées
  - → Mauvais compte de cas de Covid à cause d'une troncation hasardeuse (UK)
- Crise de la reproducibility (encore pire avec les LLMs)
  - → Il y a une volonté commune de faire face à ses défis et de créer des espaces de travail qui facilitent la reproductibilité, mais c'est pas encore ça.
- Attention aux biais cognitifs dans vos analyses (biais de confirmation) **ET** dans vos visualisations (colormap, pie charts ...)

# Approche écologique

- Technologies digitales représente actuellement 4 % des émissions de CO2 mondiales. On s'attend à une augmentation.
  - → Utilisation de jeux de données massifs
  - → Entaînement de modèles qui prennent des semaines
  - → Maintenance des serveurs.
- Conscience en tant que data scientist (codecarbon)



# Talk is cheap

## Avoir un environnement Python fonctionnel pour la data science

#### (i) Installation locale

- Nécessite d'installer python avec conda<sup>2</sup> et un IDE comme VSCode
  - → Demande plus de temps pour comprendre ce qu'on fait.<sup>3</sup>
  - → Donne plus de contrôle sur les environnements de travail

#### (i) Utilisation d'un environnement en ligne

- Pour ce cours il est conseillé d'utiliser les services de SSPCloud ou Google Colab
  - → ready-to-go solution
  - → pas de gestion des environnements

Dans tous les cas vous rencontrerez des problèmes de packages et de version

## Découverte des notebooks

>>> Notebook

# Introduction à Python

>>> Notebook

# Footnotes

1. haut niveau = très proche du language humain print("Hello World") vs std::cout<<<"Hello World"<<<std::endl;

2. (base) >>>

3. Si vous voulez vous y tenter.