

# Outils pour l'analyse linguistique : présentation et organisation du cours

#### Karën Fort

karen.fort@univ-lorraine.fr / https://members.loria.fr/KFort





# Introduction D'où je parle

Organisation

# Karën Fort (elle)



et vous?



#### Introduction

### Organisation

Contrat d'enseignement

Cours

Bibliographie

# Je dis ce que je fais

et je fais ce que je dis

- ▶ tout le monde arrive à l'heure
- ▶ tout le monde assiste à tous les cours (me signaler rapidement les cas particuliers)
- si vous parlez, parlez-nous
- pas de réseau social, pas de mail, pas de téléphone, pas de nourriture
- ▶ n'hésitez pas à poser des questions : il y a des questions idiotes, mais j'y répondrai aussi (une fois)!
- n'hésitez pas à me dire si :
  - ▶ je vais trop|pas assez vite
  - vous connaissez déjà ce dont je parle
- n'hésitez pas à me remettre en cause

#### Me contacter

- courriel (pour les devoirs ou en cas de question) : karen.fort@univ-lorraine.fr
- ▶ bureau : 215
- ► LORIA : B116

# Comportement

#### Rappel de quelques règles de politesse :

- quand vous écrivez un courriel, saluez au début et à la fin
- quand vous envoyez un devoir, nommez le fichier intelligemment (Nom-NumTD.doc, par exemple)
- écoutez les consignes attentivement

#### Nétiquette

http://fr.wikipedia.org/wiki/N%C3%A9tiquette

# Organisation du cours

- ▶ 10 séances 2 h :
  - ► moitié de cours magistral (CM)
  - moitié de travaux dirigés (TD), avec moi

- évaluation :
  - ▶ 2 TD notés
  - examen sur table

# Plan provisoire du cours

- ► CM 1 / TD 1 : intro + corpus + rappels de TAL
- ► CM 2 / TD 2 : TXM 1 / TXM Zipf
- ► CM 3 / TD 3 : TXM 2 / TXM MPT
- ► CM 4 / TD 4 : GREW
- ► CM 5 / TD 5 : GREW multilingue

# À propos de l'utilisation de ChatGPT pour ce cours

- ► ChatGPT n'est pas un moteur de recherche
- ► ChatGPT présente d'autres problèmes. . .

# Empreinte carbone de l'entraînement de GPT 2

Consumption

| Consumption                     | CO2C (IDS) |
|---------------------------------|------------|
| Air travel, 1 passenger, NY↔SF  | 1984       |
| Human life, avg, 1 year         | 11,023     |
| American life, avg, 1 year      | 36,156     |
| Car, avg incl. fuel, 1 lifetime | 126,000    |
|                                 |            |
| Training one model (GPU)        |            |
| NLP pipeline (parsing, SRL)     | 39         |
| w/ tuning & experimentation     | 78,468     |
| Transformer (big)               | 192        |
| w/ neural architecture search   | 626,155    |
|                                 |            |

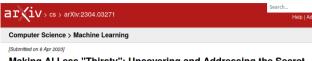
COse (lbs)

Table 1: Estimated CO<sub>2</sub> emissions from training common NLP models, compared to familiar consumption. <sup>1</sup>

[Strubell et al., 2019]

Note: ne concerne qu'une source sur 4 [Bannour et al., 2021]

#### Consommation d'eau de ChatGPT



# Making AI Less "Thirsty": Uncovering and Addressing the Secret Water Footprint of AI Models

Pengfel Li, Jianyi Yang, Mohammad A. Islam, Shaolel Ren

The growing carbon tootprint of artificial intelligence (A) models, especially large ones such as GPT-3 and GPT-4, has been undergoing public scrutiny. Unfortunately, however, the equally important and enormous water footprint of AI models has remained under the radar. For example, training GPT-3 in Microsoft's state-of-the-art U.S. data centers can directly consume 700,000 illers of clean freshwater (enough for producing 370 BMW cars or 320 Testa electric vehicles) and the water consumption would have been tripled if training were done in Microsoft's Asian data centers, but such information has been kept as a secret. This is extremely concerning, as freshwater scarcity has become one of the most pressing challenges shared by all of us in the wake of the rapidly growing population, depleting water resources, and aging water infrastructures. To respond to the global water challenges, AI models can, and also should, take social responsibility and lead by example by addressing their own water footprint. In this paper, we provide a principled methodology to estimate fine-grained water footprint of AI models, and also discuss the unique spatial-temporal diversities of AI models' runtime water efficiency. Finally, we highlight the necessity of holistically addressing water footprint of notormit to enable truly sustainable AI.

ightarrow 700 000 l. d'eau pour entraîner un modèle de ce type ightarrow 1/2 l. d'eau toutes les 30 pages générées, sans compter la production de l'équipement

# Qui de l'inférence (utilisation)?

- ► Selon OpenAI, l'impact d'une requête chatGPT est de 4,32 g. CO2
  - Selon un rapport de Google publié en 2009, l'impact d'une requête Google est estimé à 0,2 g. CO2
  - ► l'impact carbone d'une requête chatGPT est 22 fois plus élevé que celui d'une requête classique sur un moteur de recherche

 $avec\ l'autorisation\ d'Aurélie\ Névéol. \\ https://piktochart.com/blog/carbon-footprint-of-chatgpt/$ 

# Suggestions

#### Utilisez:

- ▶ Pour les questions de code : https://stackoverflow.com/ (utilisé pour entraîner ChatGPT, la source des solutions, donc)
- ► Votre moteur de recherche de base



Bannour, N., Ghannay, S., Névéol, A., and Ligozat, A.-L. (2021).

Evaluating the carbon footprint of NLP methods : a survey and analysis of existing tools.

In EMNLP, Workshop SustaiNLP, Punta Cana, Dominican Republic.



Strubell, E., Ganesh, A., and McCallum, A. (2019).

Energy and policy considerations for deep learning in NLP.

In <u>Proceedings of the 57th Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics</u>, pages 3645–3650, Florence, Italy. Association for Computational Linguistics.