



Demande de financements pour un projet de thèse

Classification faiblement supervisée et frugale pour les séries temporelles d'images en télédétection

Matthieu Verlynde

Directrice de thèse : Yajing Yan Codirecteur : Ammar Mian

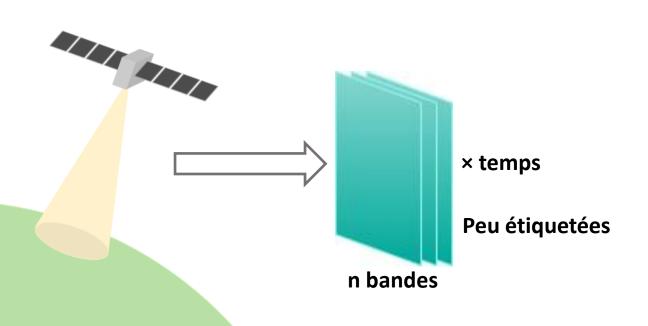
Le traitement d'image satellites : un fort potentiel aux coûts élevés



Les enjeux de la télédétection

9000 satellites en 2023 [11]

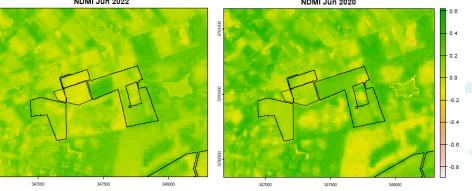
500 en observation de la Terre [10]



Images Sentinel-2 de Edgeøya [1]



NDMI issu d'images Sentinel-2 au Buurserzand [9]



Glaciologie

Volcanologie

Suivi de territoire

Ethologie

Gestion de milieu naturels

Météorologie

Agronomie

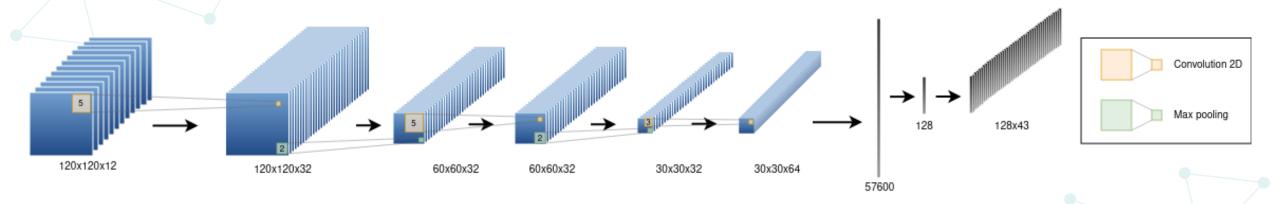
...

2



Méthodes actuelles de traitement

Intelligence artificielle Deep learning





Réseaux de convolution

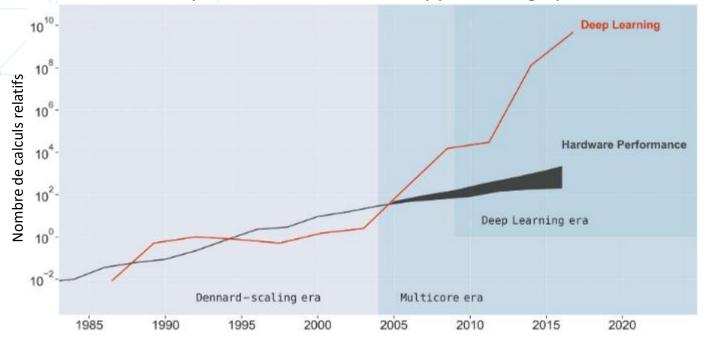
Entrée des LLM! (GPT-4)

Le traitement d'image satellites : un fort potentiel aux coûts élevés



Un coût de traitement, source d'inégalités

Demande de puissance de calcul en apprentissage profond [6]





900 kg eqCO₂ (NY-SF, 1 pers.)



57153 kg eqCO₂ (1 vie)

[5]



35592 kg eqCO₂ (avec expérimentations)



552000 kg eqCO₂ (entraînement)

Inférence : 70 à 90 % de l'énergie



Pour l'industrie, mais la recherche ? [7]

Les verrous scientifiques



Evaluer les coûts, et proposer des méthodes d'optimisation

Métrique d'évaluation énergie + performance en télédétection Méthodes d'optimisation adaptées



Comment garantir des **performances de classification** satisfaisantes en effectuant de l'apprentissage **frugal** ?

Les verrous scientifiques



Evaluer les coûts, et proposer des méthodes d'optimisation

Métrique d'évaluation énergie + performance en télédétection



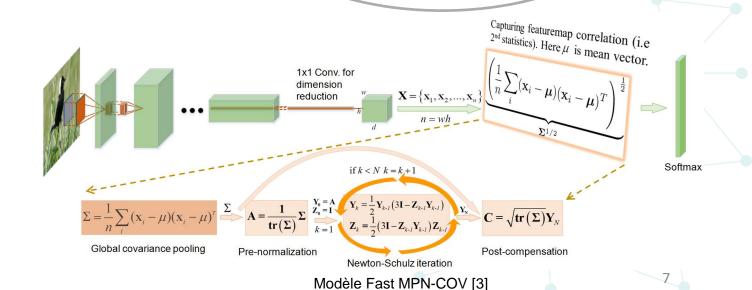


Stockage



Entraînement





Mon parcours entre science des données et environnement







Télédétection

Gestion de l'environnement

Science des données

Données environnementales **Télédétection**

Mathématiques et **statistiques** avancées Biologie et **géologie**

2020 Concours CPGE BCPST Lycée Henri IV

1e année

2021
2e année
Gestion et
ingénierie de
l'environnement

Expérience de recherche

2022 Césurestage 2023

3e année

Dominante

IODAA

La sclence des d**O**nnées **DA**ns les sciences du viv**A**nt et de l'environnement



Analyse d'évolution de territoires par données satellitaires

Mon parcours entre science des données et environnement





Publication dans Nature [8]



Traitements de données spatialisées



Stage de fin d'études :

Optimisation d'algorithmes de traitement d'images en télédétection

Modélisation de service écosystémiques
Télédétection
Ecriture et publication d'article
Enseignement

Septembre 2022

Stage 6 mois CIRED, Nogent-sur-Marne

Juin 2022

Stage 3 mois Parc national de la Guadeloupe

Vulgarisation
Gestion de base de
données
Web design



Avril 2023

Stage 5 mois UNIVERSITY OF TWENTE. ITC, Pays-Bas

Mise en place de projet Télédétection

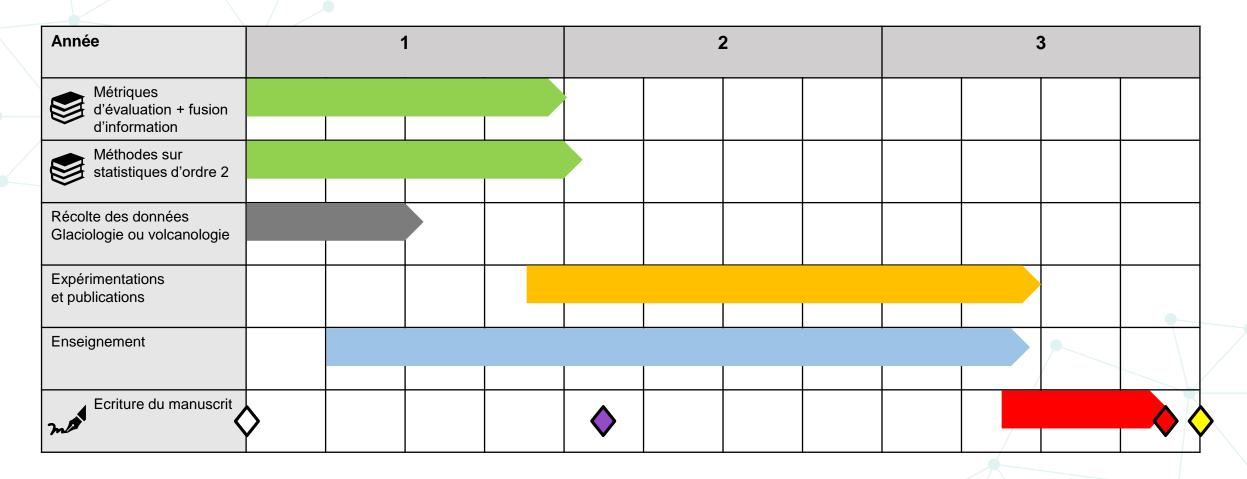
Mars 2024

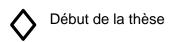
Stage 6 mois LISTIC



Planification de la thèse









Fête de la science



Envoi du manuscrit



Soutenance

Conclusion



• Thèmes **émergents** en sciences des données

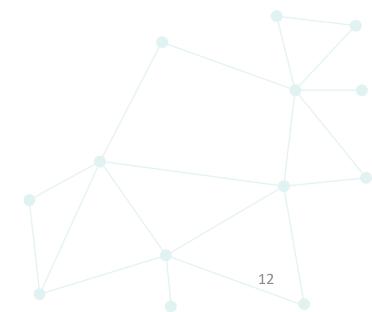
• Approche et profil **pluridisciplinaire**

• Expérience enrichissante dans un laboratoire diversifié

Ouverture vers le monde académique



Merci de votre attention.



Références



[11]

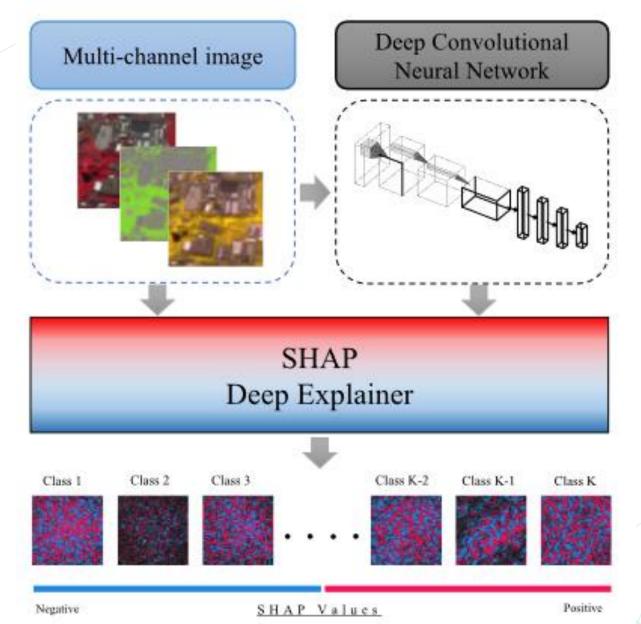
[1] Copernicus, « OBSERVER: Monitoring Glaciers from Space ». 3 novembre 2022. Consulté le: 30 mai 2024. [En ligne]. Disponible sur: https://www.copernicus.eu/en/news/news/observer-monitoring-glaciers-space [2] G. Leopold, « AWS to Offer Nvidia's T4 GPUs for Al Inferencing », HPCwire. Consulté le: 31 mai 2024. [En ligne]. Disponible sur: https://www.hpcwire.com/2019/03/19/aws-upgrades-its-gpu-backed-ai-inference-platform/ [3] P. Li, J. Xie, Q. Wang, et Z. Gao, « Towards Faster Training of Global Covariance Pooling Networks by Iterative Matrix Square Root Normalization », in 2018 IEEE/CVF Conference on Computer Vision and Pattern Recognition, Salt Lake City, UT: IEEE, juin 2018, p. 947-955. doi: 10.1109/CVPR.2018.00105. [4] D. Patterson et al., « Carbon Emissions and Large Neural Network Training ». arXiv, 23 avril 2021. doi: 10.48550/arXiv.2104.10350. [5] E. Strubell, A. Ganesh, et A. McCallum, « Energy and Policy Considerations for Deep Learning in NLP », arXiv, 5 juin 2019, doi: 10.48550/arXiv,1906.02243. [6] N. Thompson et al., « The Computational Limits of Deep Learning ». arXiv, 10 juillet 2022. doi: 10.48550/arXiv.2007.05558. [7] C.-J. Wu et al., « Sustainable AI: Environmental Implications, Challenges and Opportunities ». arXiv, 9 janvier 2022. doi: 10.48550/arXiv.2111.00364. [8] Vallet A., S. Dupuy, M. Verlynde, R. Gaetano. Generating high-resolution land use and land cover maps for the greater Mariño watershed in 2019. Accepted with minor revisions in Nature Scientific Data [9] M. Verlynde, «NDMI issu d'images Sentinel-2 au Buurserzand ». 17 mai 2023. [10] « Search OSOidx ». Consulté le: 23 mai 2024. [En ligne]. Disponible sur: https://www.unoosa.org/oosa/osoindex/searchng.jspx?lf_id=#?c=%7B%22filters%22:%5B%7B%22fieldName%22:%22en%23object.status.inOrbit_s1%22,%22value%22:%22Yes%22%7D%5D,%22sortings%22:%5B %7B%22fieldName%22:%22object.launch.dateOfLaunch s1%22,%22dir%22:%22desc%22%7D%5D%7D

04/06/2024

« Space debris by the numbers ». Consulté le: 23 mai 2024. [En ligne]. Disponible sur: https://www.esa.int/Space_Safety/Space_Debris/Space_debris_by_the_numbers

Annexe - Explicabilité

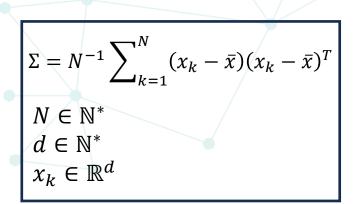


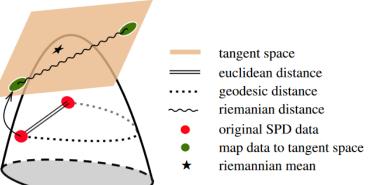


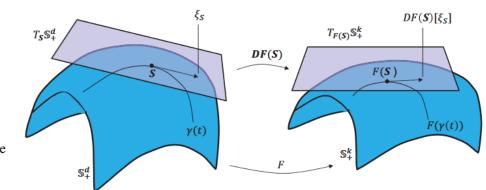
Chaîne de traitement SHAP d'explication de CNN [?]

Annexe – Covariance pooling



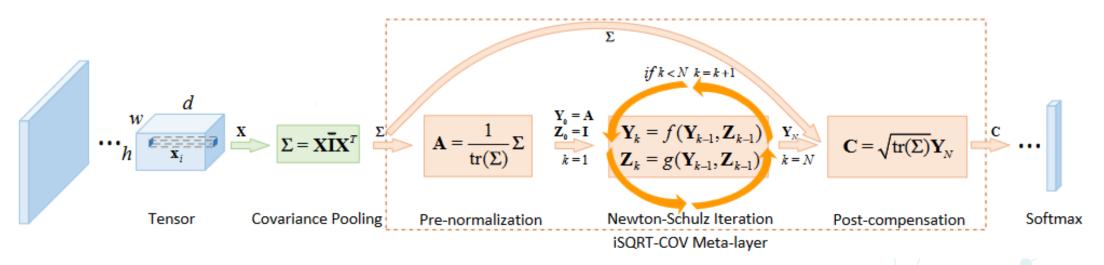






Méthodes de traitement de géométries Riemanniennes [1]

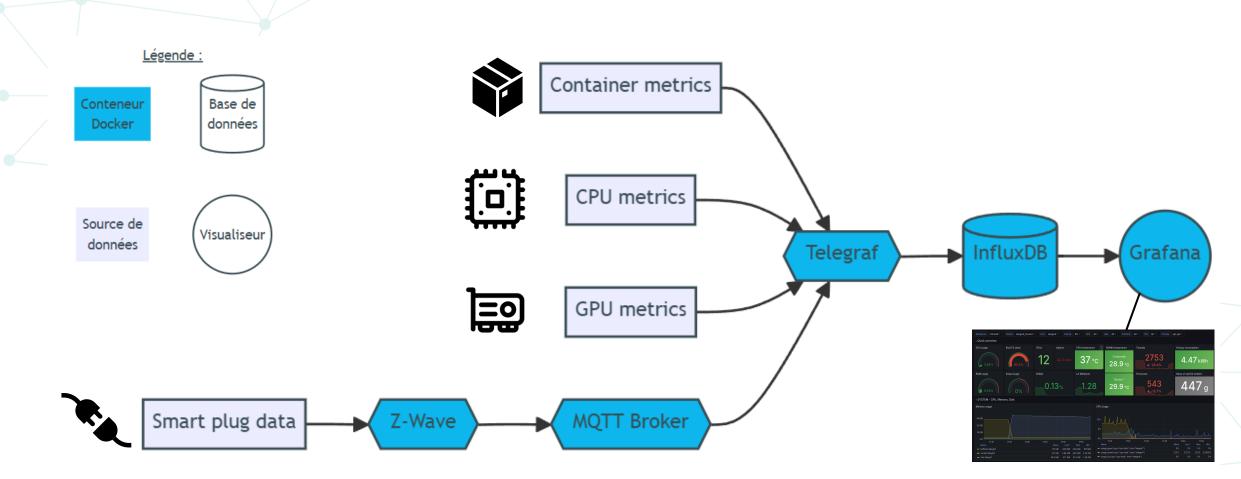
Conceptualisation de la métrique logeuclidienne pour les matrices SPD [3]



Méthode de normalisation par la racine itérative de matrices issues de covariance pooling [8]

Annexe – Stage de fin d'études

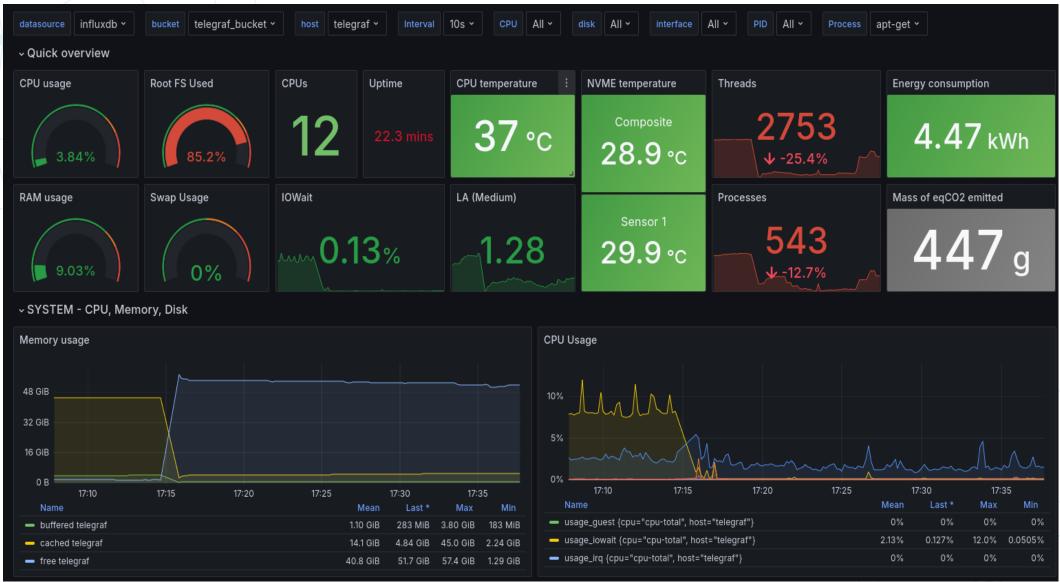




Chaîne de traitement des données énergétique [2] [4] [5] [7]

Annexe – Stage de fin d'études





Références



[1] M. Gallet, A. Mian, G. Ginolhac, et N. Stelzenmuller, « Classification of GPR Signals via Covariance Pooling on CNN Features within a Riemannian Framework », in International Geoscience and Remote Sensing Symposium, Kuala Lampur, Malaysia, juill. 2022. doi: 10.1109/IGARSS46834.2022.9884684. [2] GrafanaLabs, « Grafana version 10.4 documentation. », 2024, url: https://grafana.com/docs/grafana/v10.4/. [3] Z. Huang, R. Wang, S. Shan, X. Li, et X. Chen, « Log-Euclidean Metric Learning on Symmetric Positive Definite Manifold with Application to Image Set Classification ». [4] InfluxDATA, « InfluxDB version 2.10 documentation. », 2024, url: https://docs.influxdata.com/influxdb/v2/. [5] InfluxDATA, « Telegraf version 1.30 documentation. », 2024, url: https://docs.influxdata.com/telegraf/v1/. [6] P. Li, J. Xie, Q. Wang, et Z. Gao, « Towards Faster Training of Global Covariance Pooling Networks by Iterative Matrix Square Root Normalization », in 2018 IEEE/CVF Conference on Computer Vision and Pattern Recognition, Salt Lake City, UT: IEEE, juin 2018, p. 947-955. doi: 10.1109/CVPR.2018.00105. [7] R. A. Light, « Mosquitto: server and client implementation of the MQTT protocol », JOSS, vol. 2, no 13, p. 265, mai 2017, doi: 10.21105/joss.00265. [8] Temenos, N. Temenos, M. Kaselimi, A. Doulamis, et N. Doulamis, « Interpretable Deep Learning Framework for Land Use and Land Cover Classification in Remote Sensing Using SHAP », IEEE Geoscience and Remote Sensing Letters, vol. PP, p. 1-1, janv. 2023, doi: 10.1109/LGRS.2023.3251652.

04/06/2024