Prévision de collectes

Projet scientifique 2022





But du Projet

Création d'un algorithme de prévision de collectes de palettes.



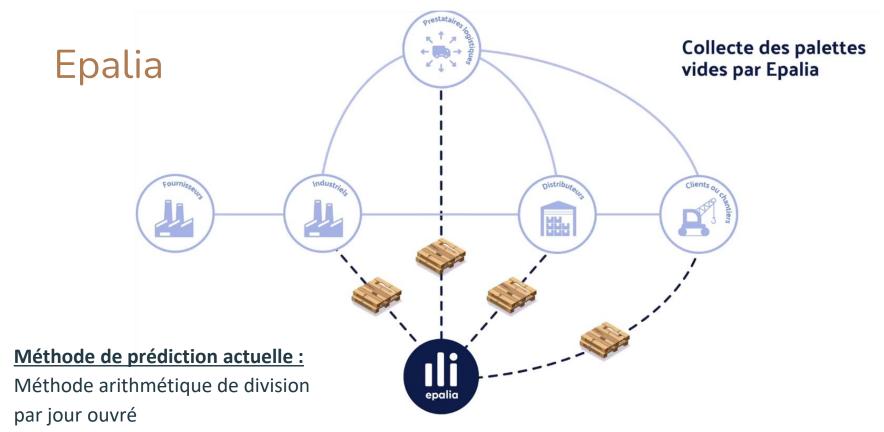
1. Présentation d'Epalia

- 2. Clustering
- 3. EMD et Méthode LSTM
- 4. Méthode ARIMA



6. Conclusion





Présentation des données utilisées



Historique de collecte des palettes 2020, 2021, 2022 :

Données de 2020 : Covid + Croissance

→ Seules les données de 2021 ont été utilisées



Historique des livraisons fournisseur-négoce depuis 2015 :

Transmis par les fournisseurs

→ Utilisation des données de 2021

- 1. Présentation d'Epalia
- 2. Clustering
- 3. EMD et Méthode LSTM
- 4. Méthode ARIMA



6. Conclusion



Clustering : Objectif



<u>Problème</u>: Par dépôt, les **données sont trop peu nombreuses** pour permettre une prédiction fiable.

<u>Solution</u>: On **agglomère** les dépôts par zone géographique pour faire la prédiction sur les sous-ensembles. Une fois la prédiction faite, on pourra **désagréger** en attribuant à chaque dépôt sa proportion en volume à l'année.

→ Clustering

<u>Utilisation de plusieurs méthodes différentes :</u>

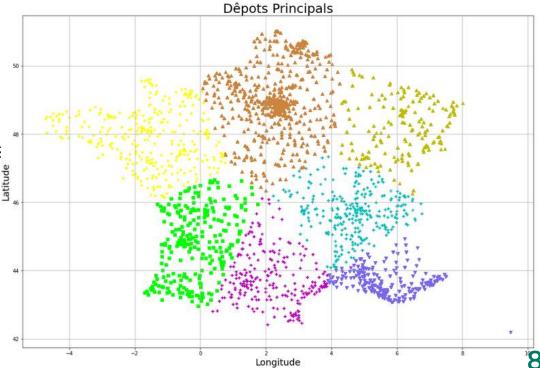
K-means, DBSCAN et HDBSCAN, regroupement par site de collecte

Clustering: K-means

Rapprochement **géographique**.

On associe chaque dépôt au cluster dont le centre est le plus **proche**.

Utilisation de la méthode du **coude** : → 7 zones distinctes

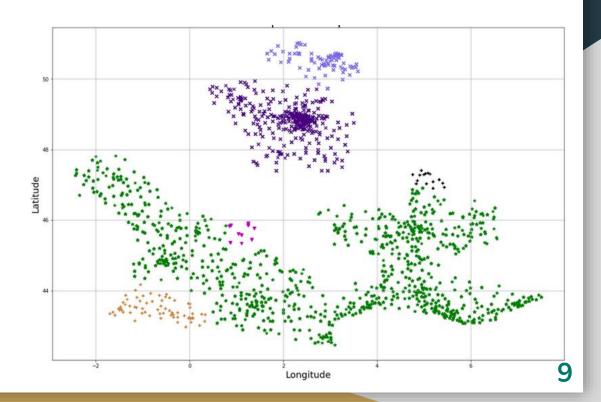


Clustering: DBSCAN

Rapprochement par **densité** des dépôts

Problèmes:

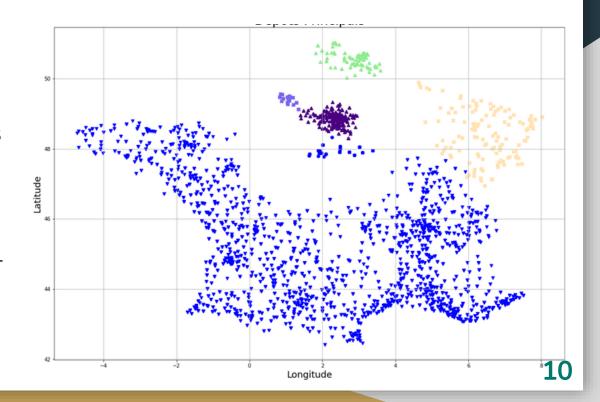
- Des dépôts pas pris en compte
- Clusters trop étalés géographiquement



Clustering: HDBSCAN

Rapprochement par densité

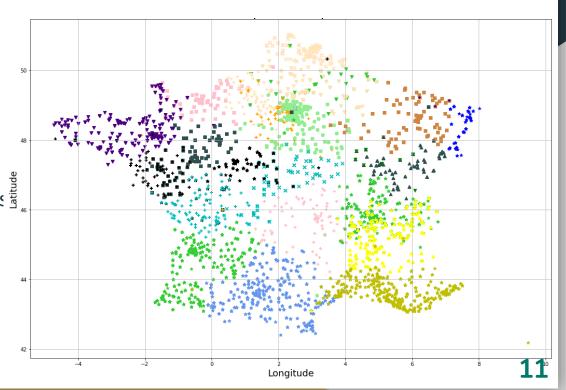
- → Mêmes problèmes, zones encore plus larges.
- → Isolation de la zone parisienne qui peut être intéressante pour compléter notre K-means



Clustering par site

On regroupe ensemble les dépôts desservis par un même site de collecte.

Malgré quelques recoupements et dépôts isolés, le clustering semble **pertinent** géographiquement.



- 1. Présentation d'Epalia
- 2. Clustering
- 3. EMD et Méthode LSTM
- 4. Méthode ARIMA



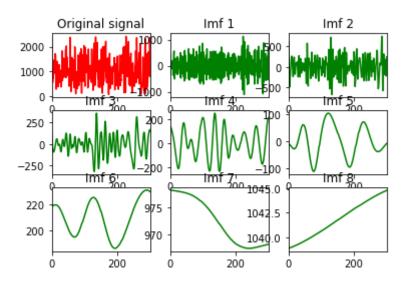
6. Conclusion



EMD

Empirical Mode Decomposition

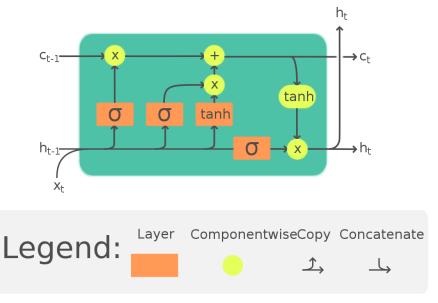
Une méthode pour décomposer le signal en différentes courbes.



LSTM

Long short-term memory

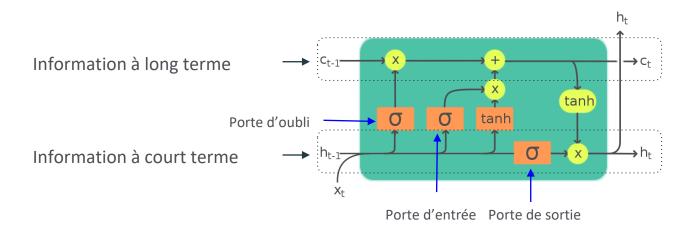
C'est un neural network basé sur le RNN (recurrent neural network). On l'utilise souvent dans la prédiction du temps.

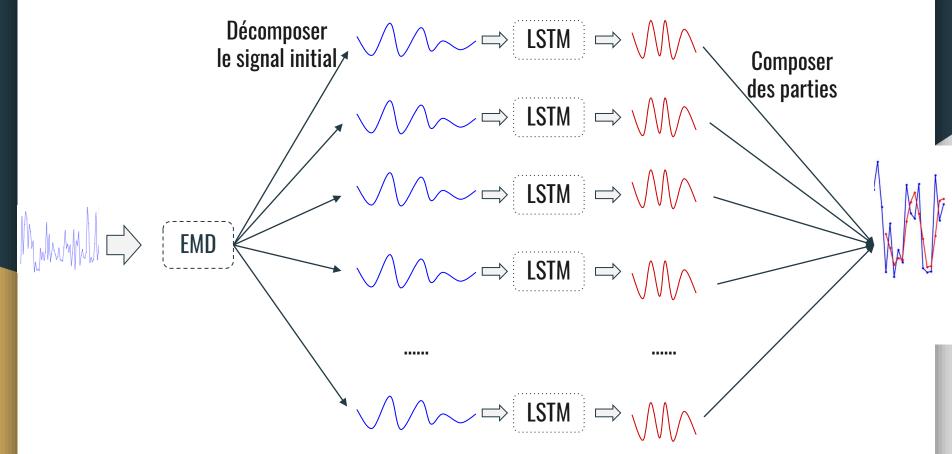


LSTM

Toutes les cellules peuvent conserver les informations à long terme et à court terme. Et la cellule peut les renouveler par trois porte:

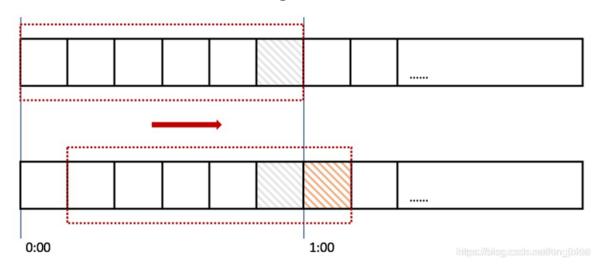
Porte d'oubli, Porte d'entrée et Porte de sortie





Cross Validation

Cross-validation: on la réalise avec la fenêtre glissante.



Le choix de paramètre: Bayesian Optimization

Prévision

On fait la prévision sur trois échelles différentes :

Prévision quotidienne

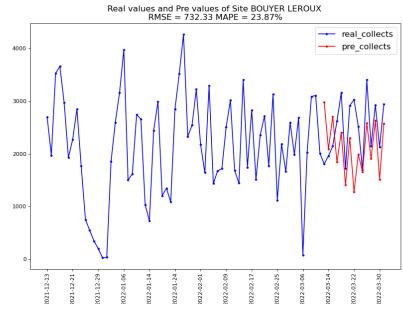
Prévision hebdomadaire

Auto-prévision sur un mois

Prévision quotidienne

On prévoir "demain" basé sur des données "aujourd'hui"

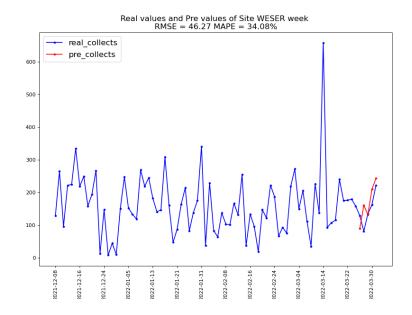
| Date | Réel | Prévision | |
|------------|---------|-----------|--|
| 2022-03-05 | 172 | - | |
| 2022-03-06 | 3 | 70 | |
| 2022-03-07 | 390 | 290 | |
| 2022-03-08 | 388 510 | | |
| | | | |



Prévision hebdomadaire

On prévoir "la semaine prochaine" basé sur des données "cette semaine"

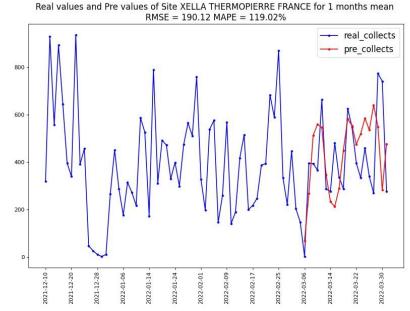
| Date | Réel | Prévision |
|----------------------------|---------------------------------|---------------------------------|
| 2022-03-22 ~ 2022-03-26 | [221, 182, 183, 185, 151] | _ |
| 2022-03-29 ~ 2022-04-02 | [120, 87, 127, 155, 201] | [108, 157, 131, 197, 223] |
| | | |



Auto-prévision sur un mois

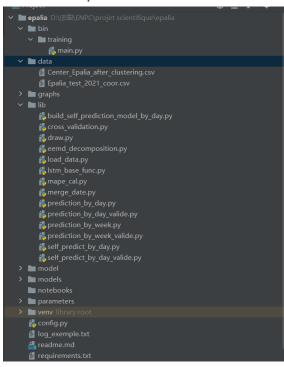
Dans cette version de prévision, on prévoit les collectes par les données "prévues" (à part la première prévision quotidienne).

| Date | Réel | Prévision | |
|------------|------|-----------|--|
| 2022-03-05 | 172 | - | |
| 2022-03-06 | 3 | 70 | |
| 2022-03-07 | 390 | 290 | |
| 2022-03-08 | 388 | 510 | |
| | | | |

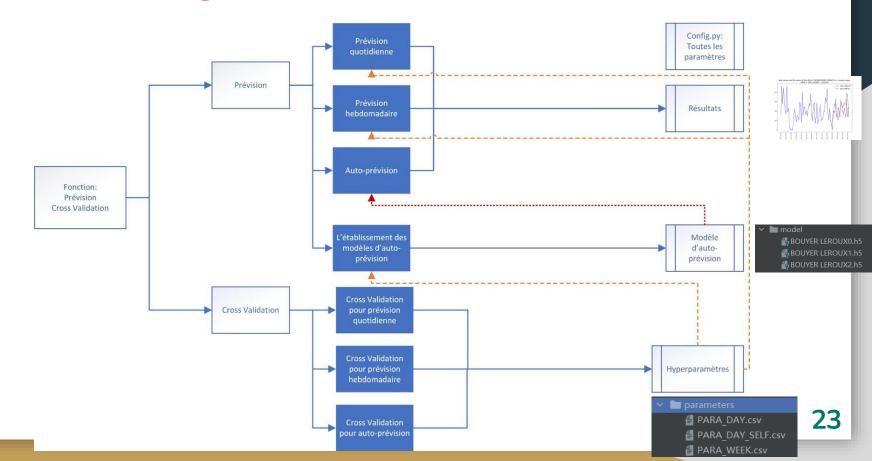


L'emballage des codes

Pour que l'entreprise puisse réutiliser ce que l'on a fait et le modifier, on a emballé notre code.



L'emballage des codes



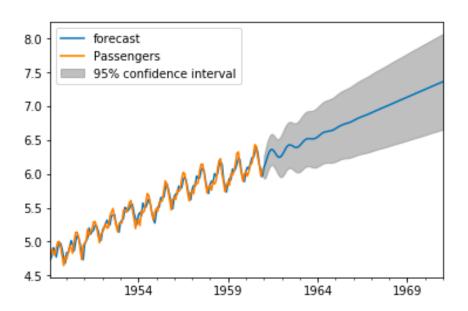
- 1. Présentation d'Epalia
- 2. Clustering
- 3. EMD et Méthode LSTM
- 4. Méthode ARIMA



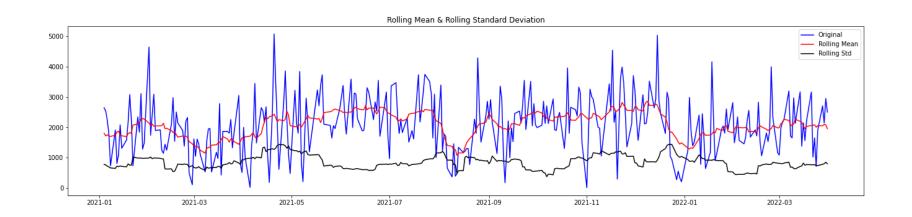




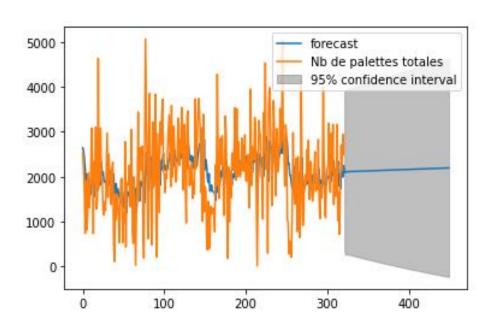
Modèle ARIMA



Moyenne roulante et variance



Prédictions



- 1. Présentation d'Epalia
- 2. Clustering
- 3. EMD et Méthode LSTM
- 4. Méthode ARIMA



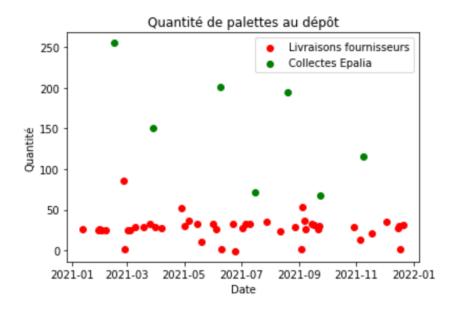
- 5. Utilisation de l'historique des négoces
- 6. Conclusion

Utilisation de l'historique fournisseur-négoce

Base de données sur les palettes livrées par les fournisseurs aux négoces.



Objectif: avoir une vision avant leur utilisation des palettes qui vont être récupérées par Epalia.

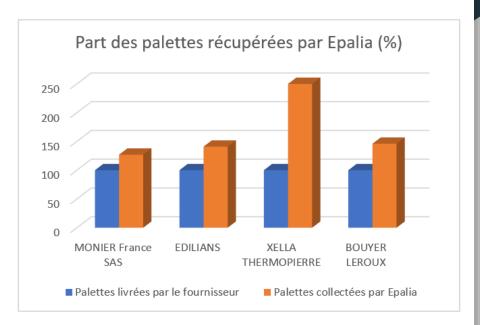


Observation réalisée

Le nombre de palettes reçues par les fournisseurs dont on a les données est toujours **plus important** que le nombre de palettes livrées.

Explications possibles:

Les livraisons ne sont pas toutes communiquées, ou les dépôts reçoivent des palettes provenant d'un chargeur par l'intermédiaire d'autres fournisseurs.



- 1. Présentation d'Epalia
- 2. Clustering
- 3. EMD et Méthode LSTM
- 4. Méthode ARIMA







Conclusion

- Signaux temporels très variables à tous les niveaux, ce qui rend la prédiction très difficile.
- La **désagrégation** par dépôts après prédiction est compliquée : certains dépôts ne sont collectés qu'une à deux fois par an.
- Nécessité de comparer nos résultats avec la prédiction réalisée par Epalia

Conclusion

KPI : MAPE, RMSE, Somme des écarts

Méthodes de base : moyenne, moyenne actualisée, méthode Epalia

| Méthode | Moyenne | Moyenne actualisée | Epalia |
|-----------------------|---------|--------------------|--------|
| Somme écarts pondérée | 174% | 174% | 30700% |
| RMSE | 52 | 52 | 83 |

Conclusion

Nouvel indicateur : RMSE restreint aux livraisons > 0

Nouvelles méthodes: Moyenne par livraison, mix Epalia/moyenne par livraison

| Méthode | Moyenne | Moyenne actualisée | Epalia | Moyenne livraison | Mix Epalia - moyenne |
|---------------------|---------|-----------------------|--------|----------------------|-------------------------|
| PRMSE (à minimiser) | 173 | 178 | 128 | 127 | 110 |