

P16

Communs numériques pour une IA souveraine

Inria



Notre mission

« Soutenir la mise en place et le développement d'une plateforme **souveraine, ouverte** et **interopérable** de librairies logicielles d'IA pour les entreprises françaises et son passage à l'échelle européenne » - *Mesure n°16 de la Stratégie nationale pour l'IA*

Inria



Notre mission



Développer

Développer ou soutenir le développement de bibliothèques logicielles



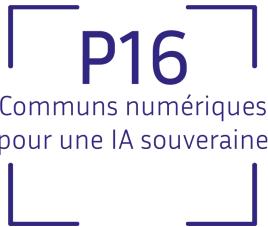
Pérenniser

Maintenir ces communs à l'état de l'art scientifique et de la pratique technique



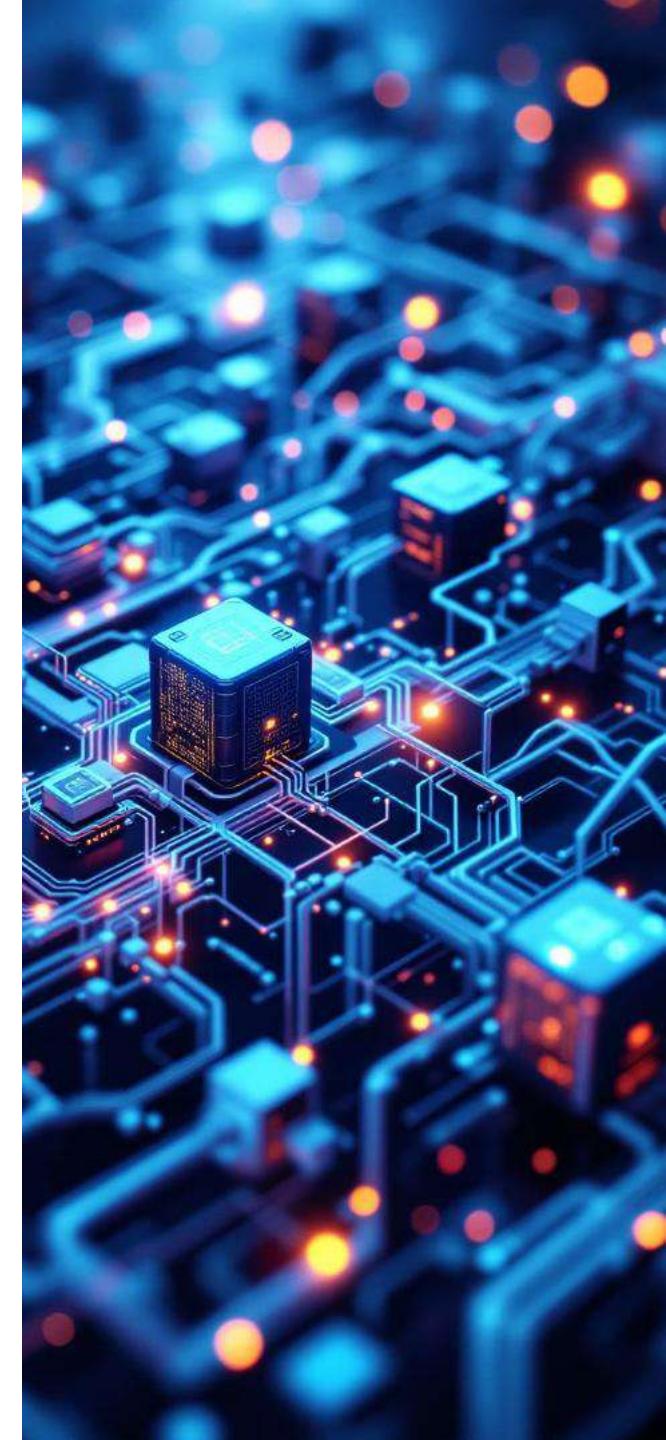
Intégrer

Assurer une interopérabilité sans couture entre les bibliothèques



Disséminer

Favoriser l'adoption dans le monde académique et industriel



Notre référence, scikit-learn



scikit-learn est l'une des bibliothèques open source les plus populaires pour le machine learning, largement utilisée dans le monde académique et industriel.

Impact

- ✓ Adoptée par des milliers de chercheurs et de data scientists
- ✓ Pilier des workflows ML académiques et industriels
- ✓ Contributions massives et améliorations continues

- **Etoiles:** 61.4k
- **Forks:** 25.7k
- **Contributeurs:** 2,900+
- **Commits:** 49,000+
- **Releases:** 40+

- **Projets dépendants:** 1 million+
- **Packages dépendants:** 20,000+

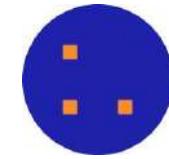
✖ Features

- ❑ **Classification:** SVM, Random Forest, k-NN...
- ❑ **Régression:** Linear Regression, Ridge, Lasso...
- ❑ **Clustering:** k-Means, DBSCAN...
- ❑ **Réduction de dimensionnalité:** PCA, LDA...
- ❑ **Sélection de modèle:** GridSearchCV, cross-validation...
- ❑ **Data pre-processing:** normalisation, encodage, imputation des valeurs manquantes...

Notre montage unique



- **Identification et validation** des librairies à intégrer
- **Pré-industrialisation** des librairies
- **Développement** de cas d'usage et applications métier
- **Collaborations** scientifiques et rayonnement de la recherche



:probabl.

- Entreprise à Mission de **Souveraineté Industrielle et Numérique**
- **Industrialisation** des librairies
- Offre commerciale
 - **Produits**
 - Professional **services**
 - **Formation et certification**

Appel à manifestation d'intérêt

Intégration dans le cycle de la donnée

démontrer comment la bibliothèque contribue à la vision globale de P16 et peut s'intégrer ou étendre une des actions techniques (interopérabilité, préparation, apprentissage)

Intérêt pour la souveraineté numérique

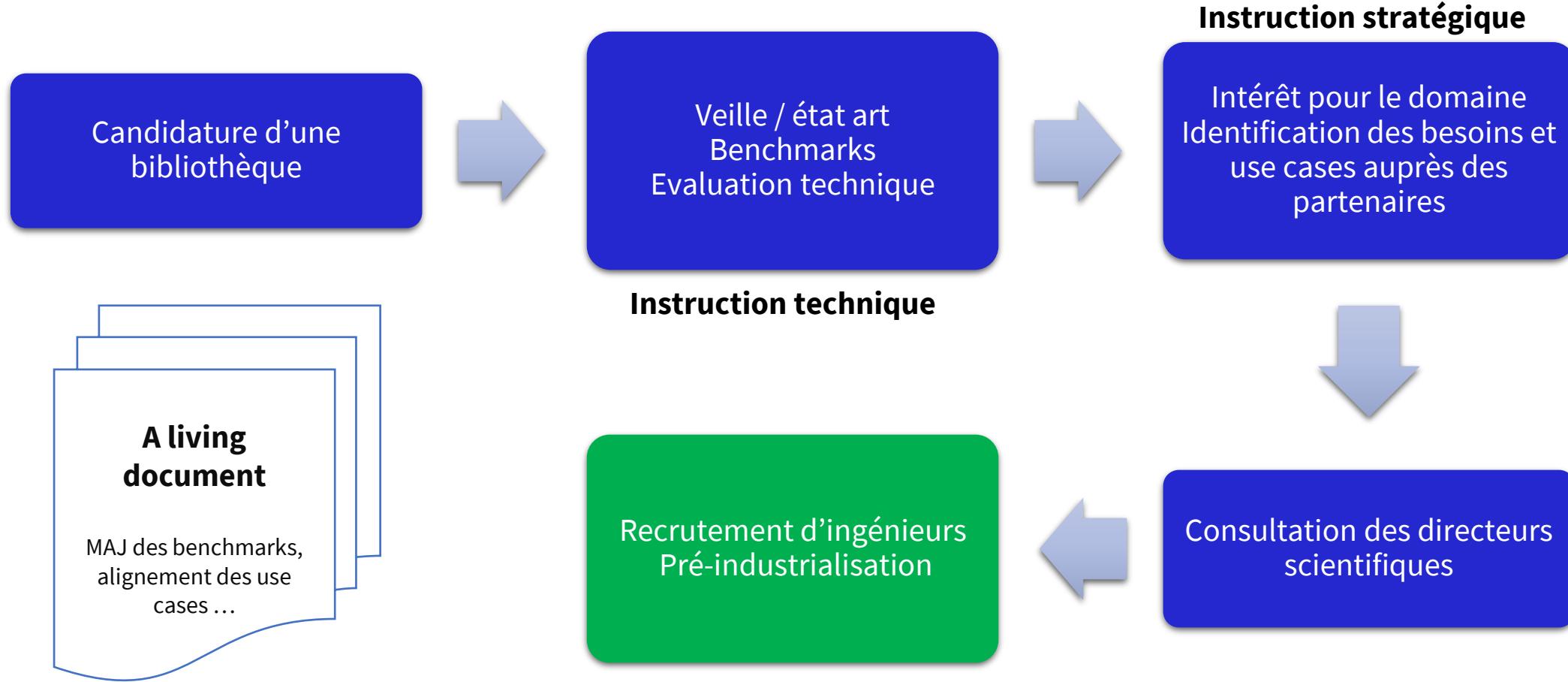
démontrer en quoi la bibliothèque contribue à renforcer la position nationale et européenne dans le domaine de l'IA (paysage concurrentiel, gouvernance ...)

Résonance avec les besoins de l'écosystème

démontrer comment les solutions développées peuvent répondre à des cas d'usage spécifiques, ciblant des besoins industriels identifiés.

Généricité

Instruction des dossiers



Bibliothèques logicielles



Autres sujets d'intérêt
Hybridation LLM / ML-DL, Apprentissage fédéré, Optimisation, Validation formelle, Reservoir computing, etc.

Bibliothèques logicielles



Partenaires



Skrub

💡 Une bibliothèque Python dédiée au prétraitement des données tabulaires pour le Machine Learning

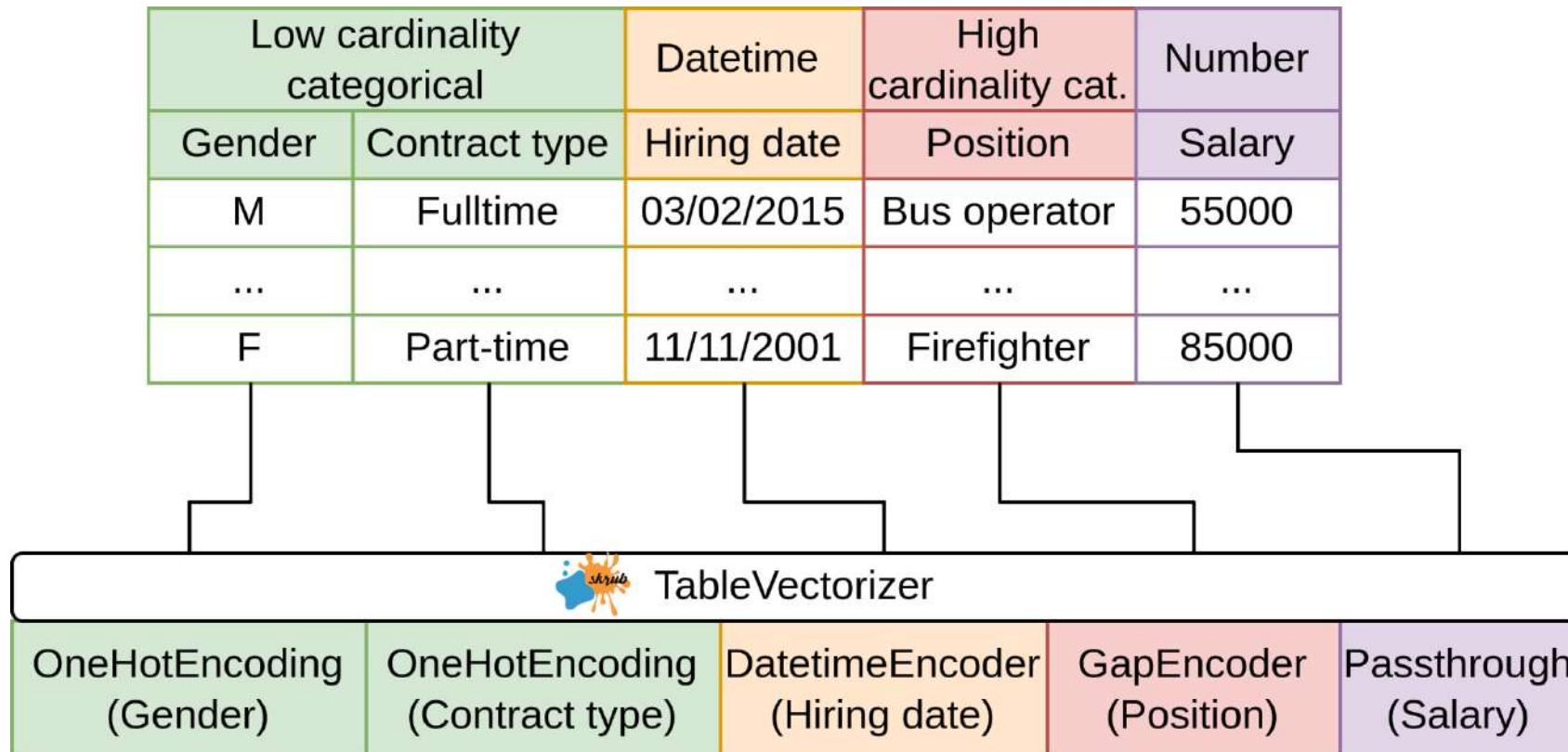
- **Objectif** : Simplifier le nettoyage, l'enrichissement et la préparation des tables de données pour les modèles de ML.
- **Compatibilité** : Fonctionne avec les DataFrames de Pandas et Polars, et s'intègre parfaitement avec Scikit-learn.
- Open-source



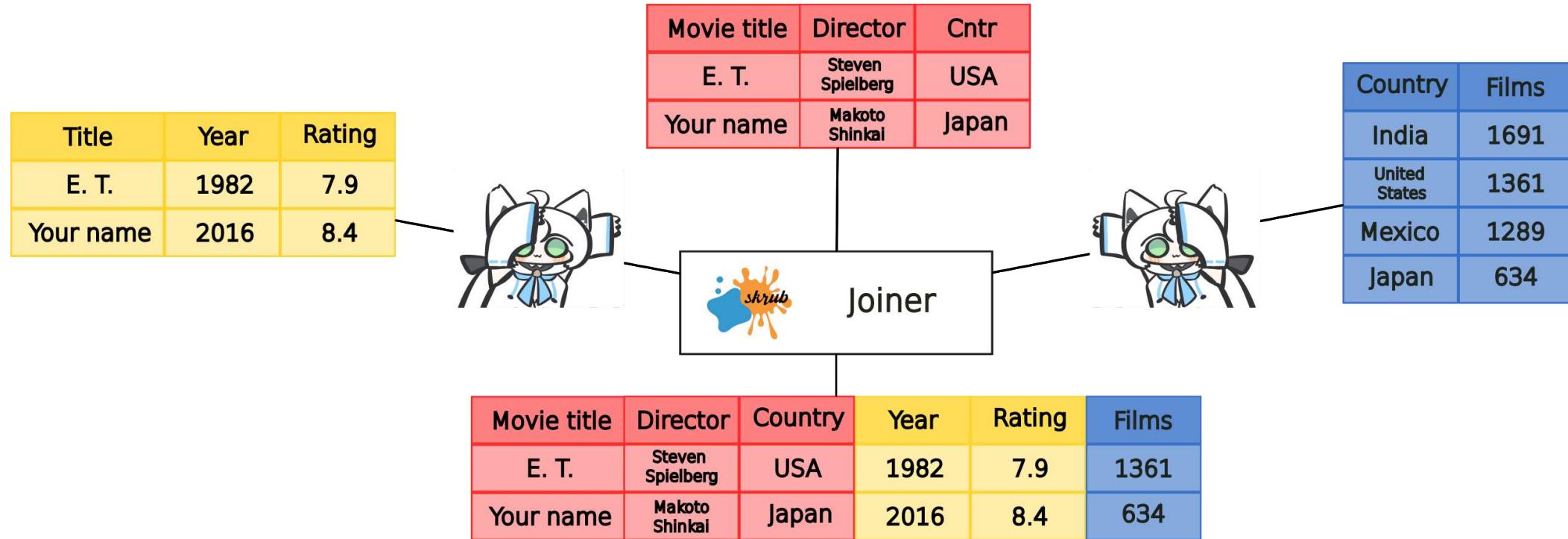
🛠 Cas d'usage

- | | |
|-----------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------|--------------------------------------|
| <input type="checkbox"/> Jointure entre tables : relier des bases de données avec des correspondances imparfaites (ex. « Air France » et « Air-France ») | ➤ <code>skrub.fuzzy_join</code> |
| <input type="checkbox"/> Analyse rapide de la qualité des données : diagnostic automatique d'un DataFrame | ➤ <code>skrub.table_report</code> |
| <input type="checkbox"/> Gestion des formats : convertir automatiques les données en formats exploitables par les modèles | ➤ <code>skrub.TableVectorizer</code> |

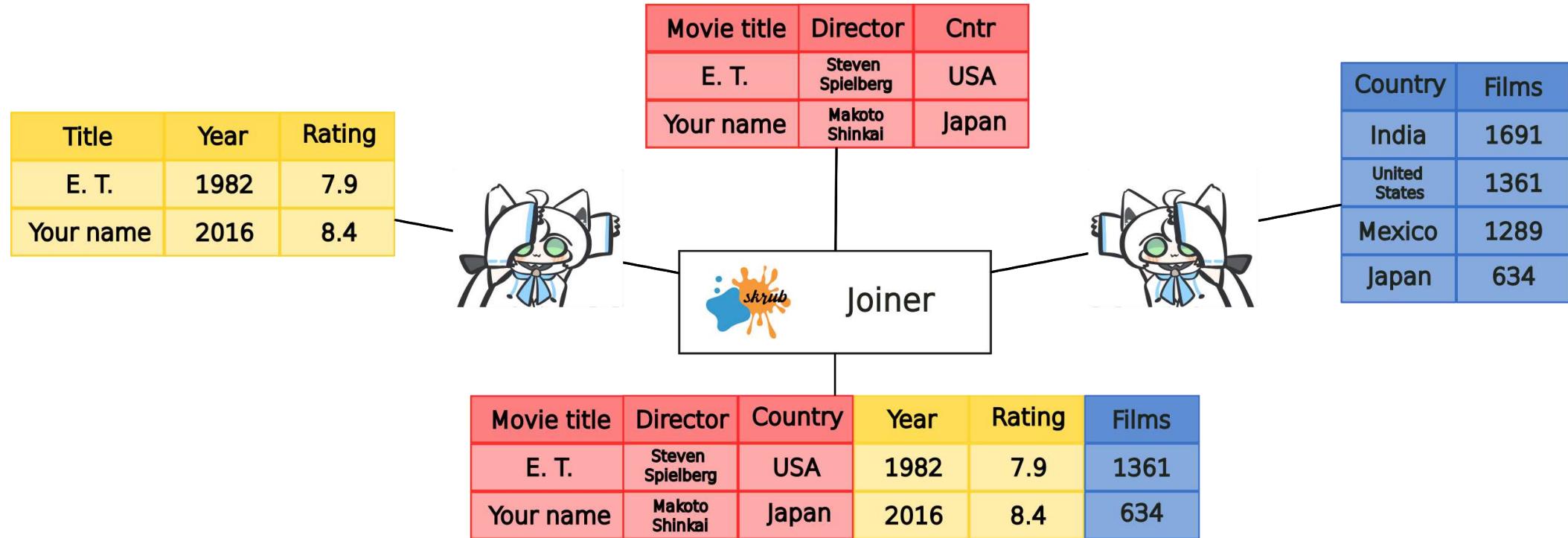
Exemple 1 : TableVectorizer



Exemple 2 : Augmenter les variables par jointure



Exemple 2 : Augmenter les variables par jointure



```
from skrub import Joiner

result = Joiner(aux_table, main_key="col1",
                 aux_key="col2").fit_transform(main_table)
```

Bibliothèques logicielles



Séries temporelles



Quantification
d'incertitude

MAPIE



Explicabilité

Autres sujets d'intérêt
Hybridation LLM / ML-DL, Apprentissage fédéré, Optimisation, Validation formelle, Reservoir computing, etc.

Bibliothèques logicielles



Autres sujets d'intérêt
Hybridation LLM / ML-DL, Apprentissage fédéré, Optimisation, Validation formelle, Reservoir computing, etc.

Tslearn : ML pour séries temporelles

Une librairie Python spécialisée

- Outils optimisés pour l'analyse et le traitement des séries temporelles
- Compatible avec Scikit-learn
- Open-source

Cas d'usage

❑ **Clustering** : Regrouper des séries similaires (ex. clients avec comportements similaires)



`tslearn.clustering.TimeSeriesKMeans`

❑ **Classification** : Attribuer une étiquette prédéfinie à une série temporelle (ex. détection de pannes)

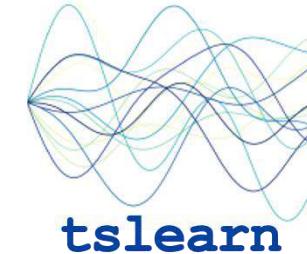


`tslearn.neighbors.KNeighborsTimeSeriesClassifier`

❑ **Alignement de séries** : Comparer des séries temporelles de longueurs différentes (ex. reconnaissance de gestes)



`tslearn.metrics.dtw`



Exemple 1 : recherche de similarité

Default distance : dtw

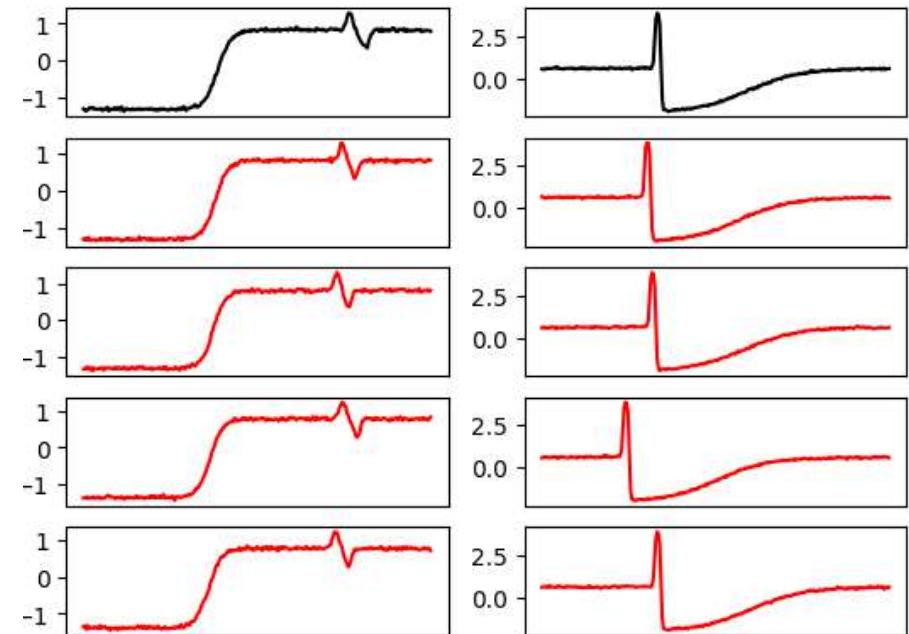
```
import numpy as np
from tslearn.neighbors import KNeighborsTimeSeriesRegressor
from tslearn.datasets import CachedDatasets

# Load the Trace dataset
X_train, y_train, X_test, y_test = CachedDatasets().load_dataset("Trace")

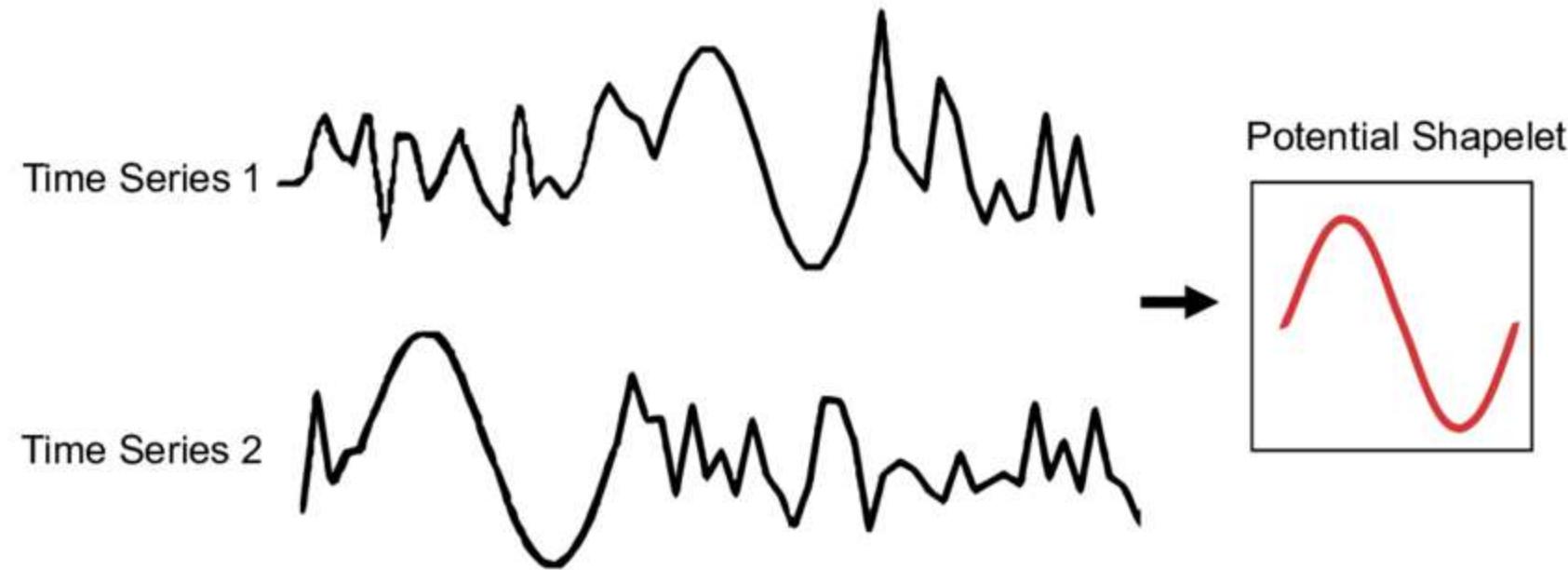
# Set up KNN regressor
n_neighbors = 4
knn = KNeighborsTimeSeriesRegressor(n_neighbors=n_neighbors)
knn.fit(X_train, y_train)

# Find nearest neighbors and make predictions for the first 2 test samples
n_queries = 2
predictions = knn.predict(X_test[:n_queries])
dist, ind = knn.kneighbors(X_test[:n_queries])
```

Queries (in black) and their nearest neighbors (red)



What is a shapelet



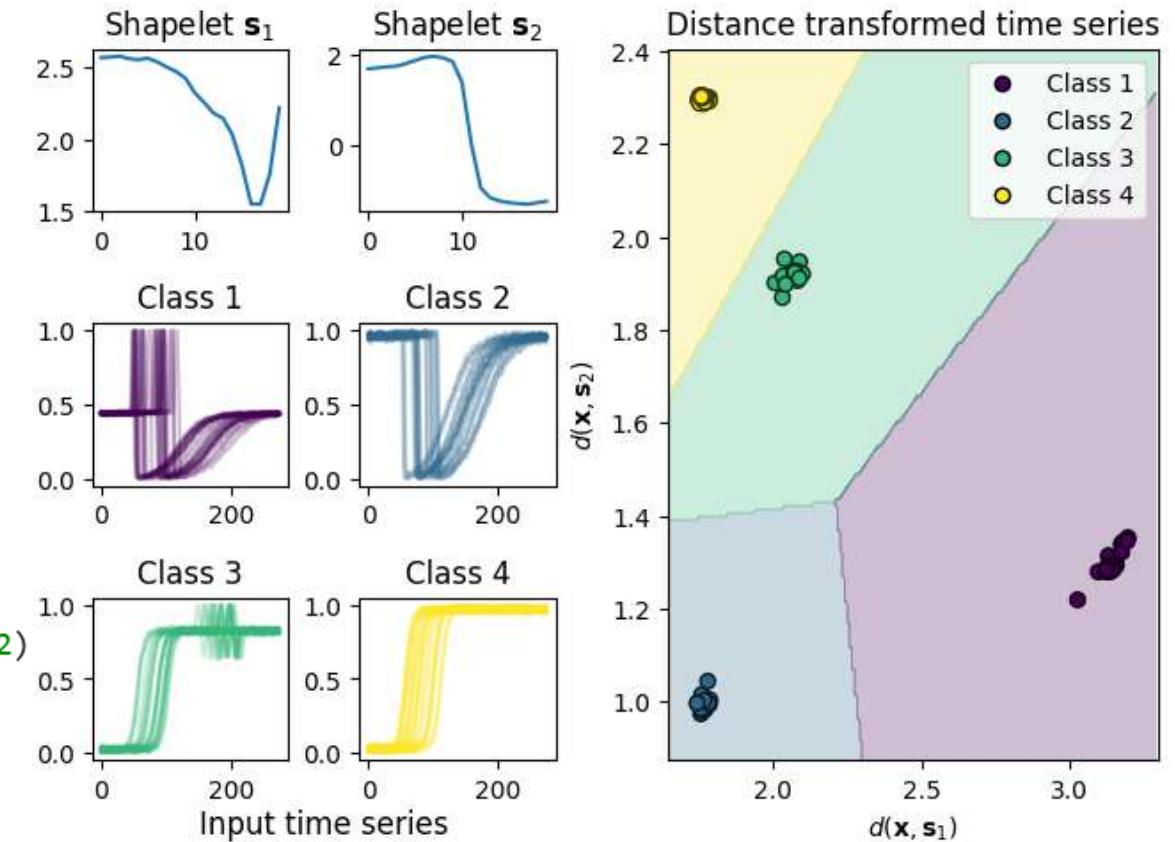
Exemple 2 : tslearn, Keras & Shapelets ...

```

import numpy as np
from tslearn.datasets import CachedDatasets
from tslearn.preprocessing import TimeSeriesScalerMinMax
from tslearn.shapelets import LearningShapelets
from tensorflow.keras.optimizers import Adam

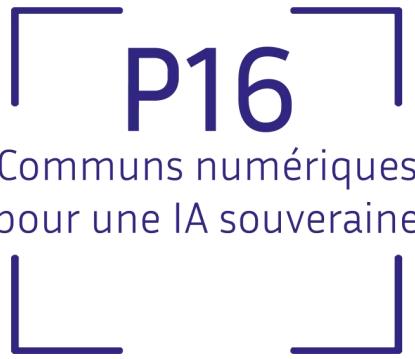
X_train, y_train, _, _ = CachedDatasets().load_dataset("Trace")
X_train = TimeSeriesScalerMinMax().fit_transform(X_train)
shapelet_sizes = {20: 2} # 2 shapelets of length 20
model = LearningShapelets(n_shapelets_per_size=shapelet_sizes,
                          weight_regularizer=1e-4,
                          optimizer=Adam(0.01),
                          max_iter=300, scale=False, random_state=42)
model.fit(X_train, y_train)

```



Autres exemples

- **Preprocessing and transformation** (normalization, dimensionality reduction, handling timeseries with variable lengths, subsequence extraction, etc.)
- **Summarizing the behavior of several series** using a robust average / barycenter (e.g., typical consumption profile)
- **Clustering** (e.g., grouping client profiles based on their energy-consumption)
- **Classification** (e.g., Electrical Appliance detection based on consumption patterns, anomaly detection, Grid failure causes)
- **Motif Extraction** (e.g. , identifying characteristic subsequences that allow for the distinction of classes)
- **Early classification** (e.g., early detection of a failure from the first signs in the series)



Communs numériques
pour une IA souveraine

Rejoignez notre Ecosystème

1

Contact

programme-ia.p16@inria.fr

2

Website

Visiter notre site :
p16.inria.fr

