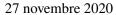
#### K-Nearest Neighbor

#### Komlan Jean-Marie DANTODJI

Etudiant en M1 Big Data

Université Paris 8





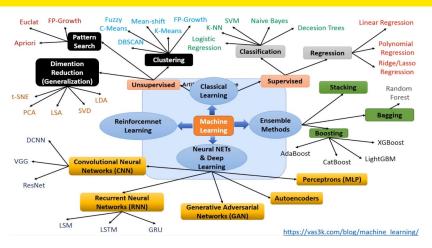


Plan 2/12

- Introduction
- 2 K-Nearest Neighbor
  - Préparation des données
  - Fonctionnement du K-NN
  - Distances
  - Choix du paramètre K
  - Algorithme en Python
- 3 Applications
  - Domaines d'application
- Conclusion
  - Conclusion
- S Références



### Structure globale des algorithmes du machine learning 3/12



# Préparation des données

- Base de donnée
- Traitement préalables nécessaires

#### Fonctionnement du K-NN

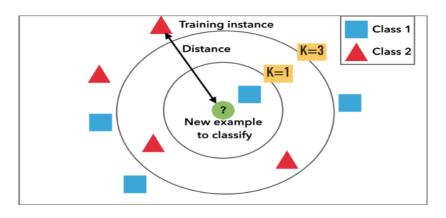


FIGURE – K-Nearest Neighbor



# Les types de distances

6/12

Distance euclidienne

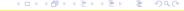
$$d(A,X) = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (a_i - x_i)^2}$$

Distance de Manhattan

$$d(A,X) = \sum_{i=1}^{n} |a_i - x_i|$$

Distance de Minkowski

$$d(A,X) = \sqrt[p]{\sum_{i=1}^{n} |a_i - x_i|^p}$$



# Choix du paramètre K

7/12

• Utilisation de K

$$K = \sqrt{nombre - de - donnees}$$

• Choisir K suivant celui qui donne une meilleure prédiction

```
159
      class KNN:
160
          def init (self, nb neighbours = 5):
              self.nb_neighbours = nb_neighbours
162
163
          def fit(self, X, v):
164
              self.X = X.astvpe(np.int64)
              self.y = y
166
167
          def predict(self, datas_input):
168
              results = []
169
              for point in datas_input:
                  results.append(self.predict_point(point))
              return np.array(results)
173
          def predict point(self, point):
174
              #Calculate distance from point to each element in the dadabase
175
              list_dist = []
176
              for x_point, y_label in zip(self.X, self.y):
                  dist = ((point - x point) ** 2).sum()
                  list_dist.append([dist, y_label])
179
              #Sort datas based on thier distances to point
180
              sorted_distance = sorted(list_dist, key=lambda x: x[0]) #to sort according to the first column
              #Get the K nearest in distances
181
182
              k_nearest = sorted_distance[:self.nb_neighbours] # [[10,1],[15,0],[17,1],[23,0],[25,0]]
              # Get list of the labels in the top K elements ==> [0,1] and the counter [3,2]
              labels, counts = np.unique(np.array(k_nearest)[:,1], return_counts=True)
185
              #Get the label of largest one
186
              #print(k nearest)
187
              return labels[np.arqmax(counts)]
188
189
          def score(self, X, y):
              return sum(self.predict(X) == y) / len(y)
190
```

### Domaines d'application

- Ecriture manuscrite
- En médécine, prédire des maladies
- Classification des images

# Avantages et désavantage du K-NN

- Avantages du KNN
  - Facile à comprendre
  - Apprentissage rapide
- ② Désavantage du KNN
  - Limité à partir d'une large donnée d'apprentissage
  - La valeur de K optimal non connu au préalable

Références 11/12

[1] Audibert, J.Y., Tsybakov, A.B. (2007) Fast learning rates for plug-in classifiers under the margin condition", Ann. Statist, 35: 608 633.

[2] Bailey, T. Jain, A. (1978) A note on distance-weighted k-Nearest Neighbor rules, IEEE Tra, Systems, Man, Cybernetics, 8: 311-313

Introduction K-Nearest Neighbor Applications Conclusion Références

#### Merci pour votre attention