Machine Learning - Introduction

# **Machine Learning - Introduction**

**Nicolas Bourgeois** 



#### europa universalis

0

Web Images Vidéos Actualités

\_\_\_\_

France Filtre Parental : Strict A tout moment

#### Europa Universalis — Wikipédia

Europa Universalis est un jeu vidéo de grande stratégie développé par Paradox Development Studio et sorti en 2000. Il est inspiré d'un jeu de plateau éponyme ...

W https://fr.wikipedia.org/wiki/Europa\_Universalis

Europa Universalis IV sur PC - jeuxvideo.com

Europa Universalis IV sur PC : retrouvez toutes les informations, les tests, les vidéos et actualités du leu sur tous ses supports. Europa Universalis IV sur PC ...

Jeuxvideo.com/jeux/pc/00046149-europa-universalis-iv.htm

#### Europa Universalis IV

【送料無料】ミズノ硬式用【グローバルエリート】MG\*\*(金属製/84cm/900g以上) シルバー(2th21140) 父の日 sale C1806 数安...

europauniversalis4.com

#### Europa Universalis 4 — Wikipédia

Europa Universalis 4 (stylisé Europa Universalis IV) est un jeu de grande stratégie historique développé par la société suédoise Paradox Development Studio et ...

W https://fr.wikipedia.org/wiki/Europa\_Universalis\_4

#### Europa Universalis

Europa Universalis est un jeu vidéo de grande stratégie développé par Paradox Development Studio et sorti en 2000. Il est inspiré d'un jeu de plateau éponyme créé par Philippe Thibaut distribué par AWE en 1993.

W Plus sur Wikipedia (FR)





Smart Blocking automatically optimizes page



Dynamic UI ncludes multiple displays and detailed tracker



nhanced Anti-Tracking inonymizes your data to urther protect your privacy. This site uses cookies

You are not being tracked since your browser is reporting that you do not want to. This is a setting of your browser so you won't be able to opt-in until you disable the 'Do Not Track' feature.



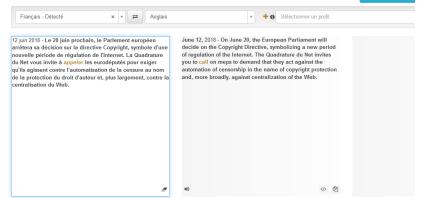
Traduction i

#### Traduction de texte

This demo platform allows you to experience Pure Neural™ machine translation based on the last Research community's findings and SYSTRAN'S R&D.

You can translate up to 2000 characters of text in the languages proposed below. Check out the information page to learn more.

Click h ENTER SYSTRAN









Capitalisme : 0.5 Socialisme : 0.3 Sociales : 0.3 Marxismes : 0.1

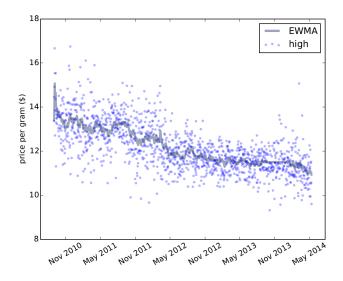
Islam: 0.4 Musulman: 0.4 Mahomet: 0.2 Coran: 0.2

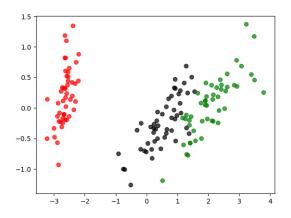
Ouvrage: 0.6 Biographie: 0.3 Extrait: 0.1 Préface: 0.1

FIGURE: topics



FIGURE: document





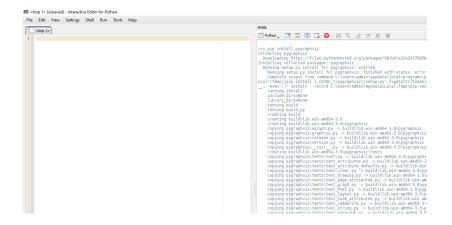


## **Environnement**

Python 3, avec les librairies suivantes :

- numpy, scipy
- pandas
- matplotlib, seaborn, pygraphviz
- scikit-learn
- (optionnel) jupyter

## **Install Party Now**



Définir (acquérir) un jeu de données

- Définir (acquérir) un jeu de données
- Préciser un objectif

- Définir (acquérir) un jeu de données
- Préciser un objectif
- Choisir un modèle

- Définir (acquérir) un jeu de données
- Préciser un objectif
- Choisir un modèle
- Identifier des algorithmes

- Définir (acquérir) un jeu de données
- Préciser un objectif
- Choisir un modèle
- Identifier des algorithmes
- Evaluer la performance (fiabilité)

Machine Learning - Introduction

Motivation

# Apprentissage Supervisé

### Observations:

- Variable empirique cible  $\tilde{Y}$  (gain d'un match)
- ullet Variables empiriques explicatives  $\tilde{X}$  (joueurs, terrain)

# Apprentissage Supervisé

### Observations:

- Variable empirique cible  $\tilde{Y}$  (gain d'un match)
- Variables empiriques explicatives  $\tilde{X}$  (joueurs, terrain)

## Hypothèses:

- $\tilde{X}$  est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire X
- Y
   est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire Y
- il existe une relation Y = f(X)

# Apprentissage Supervisé

### Observations:

- Variable empirique cible  $\tilde{Y}$  (gain d'un match)
- Variables empiriques explicatives  $\tilde{X}$  (joueurs, terrain)

### Hypothèses:

- $\tilde{X}$  est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire X
- Y
   est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire Y
- il existe une relation Y = f(X)

## Objectifs:

- Produire une fonction  $\tilde{f}$  à partir de  $\tilde{X}$  et  $\tilde{Y}$
- Telle que  $\tilde{f}$  soit une approximation fiable de f
- On pourra ainsi prédire  $\tilde{Y}' = \tilde{f}(\tilde{X}')$  sur un nouvel échantillon

# Apprentissage non Supervisé

### Observations:

• Variable empirique  $\tilde{X}$  (caractéristiques économiques)

# Apprentissage non Supervisé

### Observations:

ullet Variable empirique  $ilde{X}$  (caractéristiques économiques)

## Hypothèses:

 X
 est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire X

# Apprentissage non Supervisé

#### Observations:

• Variable empirique  $\tilde{X}$  (caractéristiques économiques)

## Hypothèses:

 X
 est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire X

## Objectifs:

- Caractériser autant que possible le processus X
- Par exemple pour classer l'information  $\tilde{X}$
- Ou pour la visualiser
- D'une façon qui reste fiable sur d'autres observations  $\tilde{X}'$

Machine Learning - Introduction

Motivation

## **Exercice**

### **Exercice**

Dans les exemples précédents, identifier le caractère supervisé ou non du problème et les variables en jeu.



europa universalis

Web Images Vidéos Actualités

France Filtre Parental : Strict A tout moment F

#### Europa Universalis — Wikipédia

Europa Universalis est un leu vidéo de grande stratégie développé par Paradox Development Studio et sorti en 2000. Il est inspiré d'un jeu de plateau éponyme ...

W https://frwikipedia.org/wiki/Europa Universalis

#### Europa Universalis IV sur PC - jeuxvideo.com

Europa Universalis IV sur PC: retrouvez toutes les Informations, les tests, les vidéos et actualités du leu sur tous ses supports. Europa Universalis IV sur PC ...

Jeuxvideo.com/jeux/pc/00046149-europa-universalis-iv.htm

#### Europa Universalis IV

【送料無料】ミズノ硬式用【グローバルエリート】MG\*(金属製/84cm/900g以上)シルバー(2th21140) 父の日 sale C1806 数安...

europauniversalis4.com

#### Europa Universalis 4 — Wikipédia

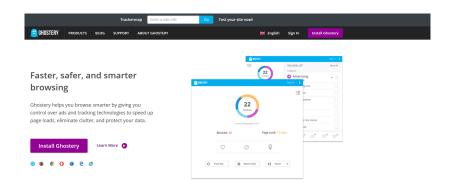
Europa Universalis 4 (stylisé Europa Universalis IV) est un leu de grande stratégie historique développé par la société suédoise Paradox Development Studio et ...

W https://fr.wikipedia.org/wiki/Europa\_Universalis\_4

#### Europa Universalis

Europa Universalis est un jeu vidéo de grande stratégie développé par Paradox Development Studio et sorti en 2000. Il est inspiré d'un leu de plateau éponyme créé par Philippe Thibaut distribué par AWE en 1993.

W Plus sur Wikipedia (FR)





Smart Blocking automatically optimizes page



Oynamic UI ncludes multiple displays and detailed tracker



nhanced Anti-Tracking inonymizes your data to urther protect your privacy. This site uses cookies

You are not being tracked since your browser is reporting that you do not want to. This is a setting of your browser so you won't be able to opt-in until you disable the 'Do Not Track' feature.



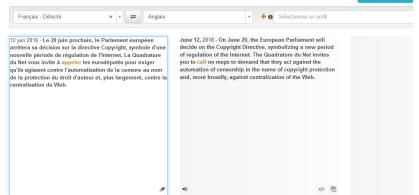
Traduction i

#### Traduction de texte

This demo platform allows you to experience Pure Neural™ machine translation based on the last Research community's findings and SYSTRAM's R&D

You can translate up to 2000 characters of text in the languages proposed below. Check out the information page to learn more.











Capitalisme: 0.5 Socialisme: 0.3 Sociales: 0.3 Marxismes: 0.1

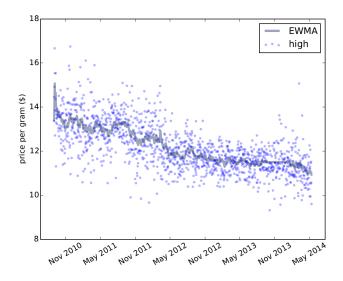
Islam: 0.4 Musulman: 0.4 Mahomet: 0.2 Coran: 0.2

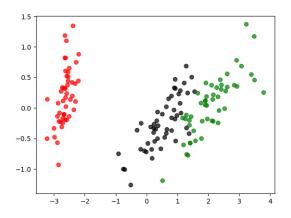
Ouvrage: 0.6 Biographie: 0.3 Extrait: 0.1 Préface: 0.1

FIGURE: topics



FIGURE: document







## Qualité

- Temps de calcul, vitesse de convergence
- Adéquation de la prédiction : marge d'erreur, risque d'erreur
- S'évalue sur un échantillon de test différent de l'échantillon d'apprentissage

Machine Learning - Introduction

Motivation

# Surapprentissage

### **Exercice**

Montrez qu'il est toujours possible de trouver un modèle parfaitement fiable sur l'échantillon d'apprentissage.

Machine Learning - Introduction

Motivation

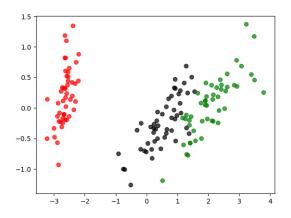
# Surapprentissage

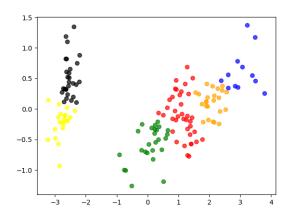
### **Exercice**

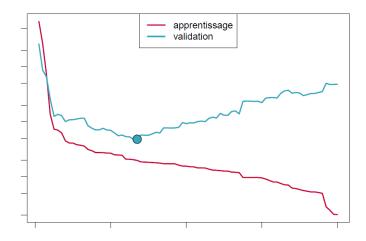
Montrez qu'il est toujours possible de trouver un modèle parfaitement fiable sur l'échantillon d'apprentissage.

### **Exercice**

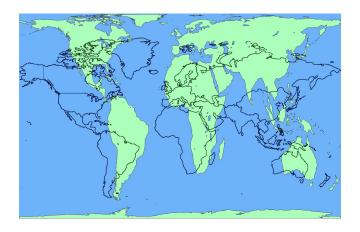
Montrez que ce modèle peut être en fait très mauvais sur un échantillon de test.

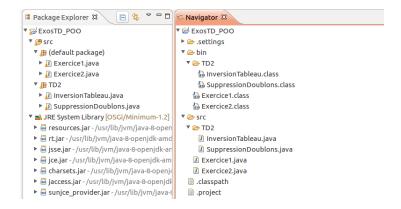


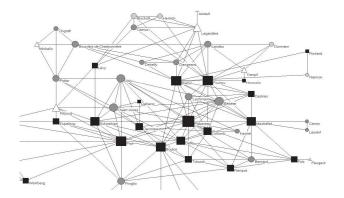




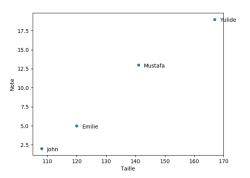


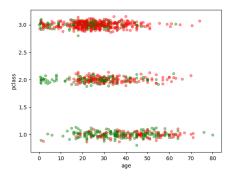












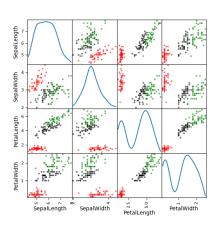
0.000; 0.053; 0.044; 0.004; 0.003; 0.004; 0.143; 0.005; 0.002; 0.007; 0.002; 0.007; 0.002; 0.003; 0.001; 0.002; 0.003; 0.0 0,000; 0.0 0.000; 0.006; 0.046; 0.002; 0.001; 0.001; 0.055; 0.004; 0.001; 0.001; 0.001; 0.009; 0.038; 0.003; 0.001; 0.000; 0.002; 0.001; 0.025; 0.004; 0.000; 0.006; 0.046; 0.006; 0.0 0.000:0.001:0.057:0.000.000:0.001:0.096:0.001:0.000.000:0.066:0.019:0.000:0.000:0.047:0.011:0.010:0.000:0.000:0.001:0.000:0.001:0.000.000:0.001:0.049:0.001:0.000.000:0.002:0.252:0.002:0.001:0.001:0.001:0.003:0.001:0.001:0.001:0.001:0.001:0.001:0.003:0.001:0.000,000; 0.0 0,000; 0.001; 0.004; 0.004; 0.001; 0.000; 0.007; 0.001; 0.000; 0.001; 0.002; 0.001; 0.002; 0.001; 0.002; 0.001; 0.002; 0.001; 0.002; 0.001; 0.0

0.000; 0.005; 0.021; 0.000; 0.000; 0.000; 0.006; 0.001; 0.000;

0,000; 0.000; 0.000; 0.000; 0.000; 0.000; 0.001; 0.000; 0.0

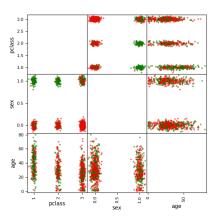


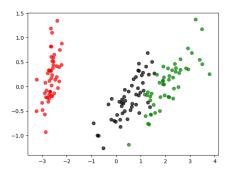
# Scatter Matrix



#### **Scatter Matrix**

## **Scatter Matrix**

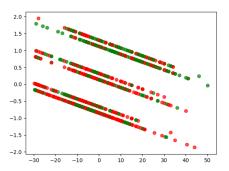


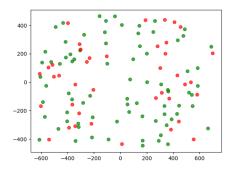


```
from sklearn import datasets
from sklearn.decomposition import PCA

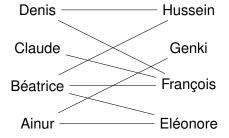
iris = datasets.load_iris()
X,Y = iris.data, iris.target
colMap={0:"red",1:"green",2:"black"}
colors=list(map(lambda x:colMap.get(x),Y))
X_2ev = PCA(n_components=2).fit_transform(X)
plt.scatter(X_2ev[:,0],X_2ev[:,1],alpha=0.7,c=colors)
plt.show()
```

import matplotlib.pyplot as plt

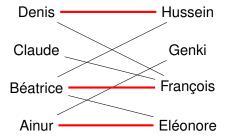




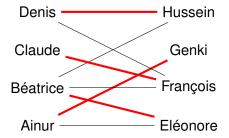
# Un graphe de compatibilité



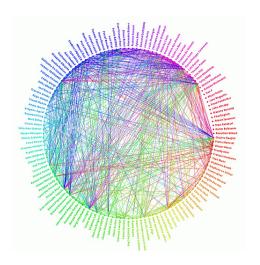
#### **Une allocation sous-optimale**



### Une allocation optimale



# Pas toujours facile



Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

un sous-ensemble d'arêtes  $F \subset E$ :

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

un sous-ensemble d'arêtes  $F \subset E$ :

tel que deux arêtes ne soient pas incidentes

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

un sous-ensemble d'arêtes  $F \subset E$ :

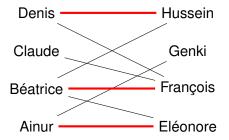
tel que deux arêtes ne soient pas incidentes

de taille maximale

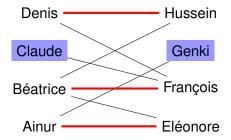
### Chaîne augmentante

```
def chaine (couplage, sommets, aretes):
    isoles = \{x \text{ for } x \text{ in } \text{ sommets} \}
              if all(x not in e for e in couplage)}
    v = isoles.pop()
    reste, voisin, w, sol = sommets.copy(), None, v,[]
    while reste != set() and voisin not in isoles:
         voisin = {y for y in reste
                   if {y,w} in aretes \ . pop()
         sol.append({w, voisin})
         reste.remove(voisin)
         if voisin not in isoles:
             w = \{y \text{ for } y \text{ in } reste
                   if {y, voisin} in couplage \ . pop()
              reste.remove(w)
    return (sol)
```

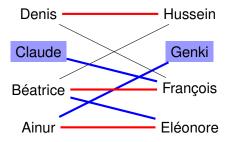
### Chaîne augmentante



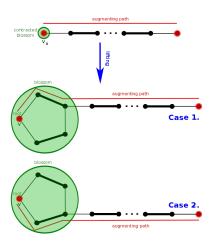
#### Deux sommets isolés



#### Une chaîne alternée



# Le cas non-biparti



#### Données monovariées

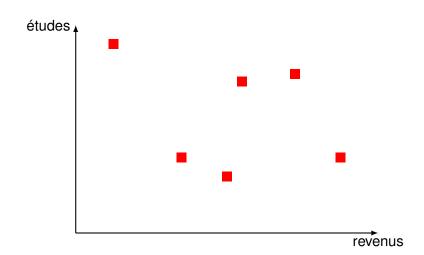


#### Données monovariées

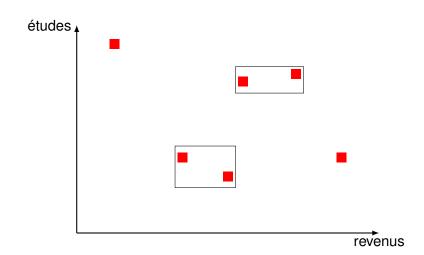


revenus

#### Données bivariées



#### Données bivariées

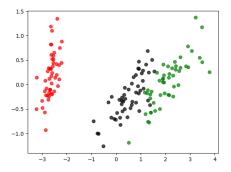


#### Données multivariées

Comment représenter sur un écran un classement selon des dizaines ou des milliers de critères ?

Comment déterminer des compatibilités entre des individus représentés par autant de variables?

### Réduction dimensionnelle



#### Réduction dimensionnelle

import matplotlib.pyplot as plt

```
from sklearn import datasets
from sklearn.decomposition import PCA

iris = datasets.load_iris()
X,Y = iris.data, iris.target
colMap={0:"red",1:"green",2:"black"}
colors=list(map(lambda x:colMap.get(x),Y))
X_2ev = PCA(n_components=2).fit_transform(X)
plt.scatter(X_2ev[:,0],X_2ev[:,1],alpha=0.7,c=colors)
plt.show()
```

### À vous de jouer!

Importez le fichier data2.csv et essayez de construire une représentation ou de modéliser un graphe de compatibilité.

### Données numériques

Normalisation (exemple):

$$x' = \frac{x - xmin}{xmax - xmin}$$

Agrégation (exemple) :

$$d(X,Y) = \sqrt{\sum (x_i - y_i)^2}$$

### Données par modalités

Distance binaire:

$$d(X, Y) = \sharp \{x_i \neq y_i\} = \sum_{x_i \neq y_i} 1$$

Distance pondérée :

$$d(X,Y) = \sum_{X_i \neq V_i} \omega_i$$

Machine Learning - Introduction

Décision

Construction de distances, principe et exemples

#### **Exemple**

X: BLOND, BAC+5, MODEM, 43 ans

Y: BLOND, BAC+2, NPA, 36 ans

#### **Exemple**

X: BLOND, BAC+5, MODEM, 43 ans

Y: BLOND, BAC+2, NPA, 36 ans

X': BLOND, 0.6, MODEM, 0.7

Y': BLOND, 0.3, NPA, 0.55

#### **Exemple**

X: BLOND, BAC+5, MODEM, 43 ans

Y: BLOND, BAC+2, NPA, 36 ans

X': BLOND, 0.6, MODEM, 0.7

Y': BLOND, 0.3, NPA, 0.55

$$d(X,Y) = \sqrt{0 + (0.6 - 0.3)^2 + 1 + (0.7 - 0.55)^2}$$

### À vous de jouer!

Construisez une matrice de distances sur les données du fichier data2.csv.

Construction de graphes avec seuil simple

#### **Principe**

On fixe un seuil, par exemple S = N/4, où N est le nombre de variables.

### **Principe**

On fixe un seuil, par exemple S = N/4, où N est le nombre de variables.

On considère que deux sommets doivent être reliés si et seulement si leur distance est inférieure au seuil.

$$(X, Y) \in G \iff d(X, Y) < S$$

#### **Exemple**

X: BLOND, 0.6, MODEM, 0.7

Y: BLOND, 0.3, NPA, 0.55

Z: BRUN, 0.5, LR, 0.8

T: BRUN, 0.2, NPA, 0.2

	Χ	Υ	Z	Т
Χ		1.45	2.30	2.90
Υ			2.45	1.45
Z				1.90
Т				

Construction de graphes avec seuil simple

	Χ	Υ	Z	Т
Х		1.45	2.3	2.9
Υ			2.45	1.45
Z				1.9
Т				

### À vous de jouer!

- 1) Fixez un seuil et utilisez la matrice de l'exercice précédent pour construire des proximités entre les individus.
- 2) Essayez de produire le graphe correspondant.

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

un sous-ensemble d'arêtes  $F \subset E$ :

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

un sous-ensemble d'arêtes  $F \subset E$ :

tel que deux arêtes ne soient pas incidentes

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

un sous-ensemble d'arêtes  $F \subset E$ :

tel que deux arêtes ne soient pas incidentes

de taille maximale

MATCHING vs CLUSTERING (cliques)

#### Rappel: le CLUSTERING

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

#### Rappel: le CLUSTERING

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

Une division de V en sous-ensembles disjoints  $V_1$ ,  $V_2$ ,  $V_3$ ...

#### Rappel: le CLUSTERING

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

Une division de V en sous-ensembles disjoints  $V_1$ ,  $V_2$ ,  $V_3$ ...

avec un maximum d'arêtes à l'intérieur de chaque  $V_i$ 

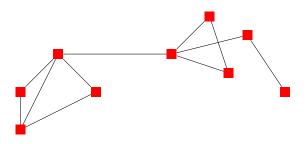
#### Rappel: le CLUSTERING

Soit un graphe G défini par un ensemble de sommets V et un ensemble d'arêtes E. On cherche

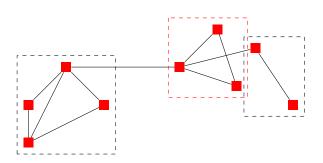
Une division de V en sous-ensembles disjoints  $V_1$ ,  $V_2$ ,  $V_3$ ...

avec un maximum d'arêtes à l'intérieur de chaque  $V_i$ 

et un minimum à l'extérieur, entre les différents  $V_i$ .



**MATCHING vs CLUSTERING (cliques)** 



### Différents types d'objectifs

 Ne regrouper que des éléments tous deux à deux compatibles :

$$x \in V_i, y \in V_i \Longrightarrow (x, y) \in G$$

### Différents types d'objectifs

 Ne regrouper que des éléments tous deux à deux compatibles :

$$x \in V_i, y \in V_i \Longrightarrow (x, y) \in G$$

Ratio inter/intra minimal :

$$\min \frac{\sharp \{(x,y) \in G, x \in V_i, y \in V_j\}}{\sharp \{(x,y) \in G, x, y \in V_i\}}$$

### À vous de jouer!

Trouvez un clustering pertinent sur l'exemple des exercices précédents.

Machine Learning - Introduction

Décision

La classification hiérarchique ascendante

#### **Principe**

On va procéder de façon itérative.

#### **Principe**

On va procéder de façon itérative.

A chaque étape on regroupe les deux éléments les plus proches.

### **Principe**

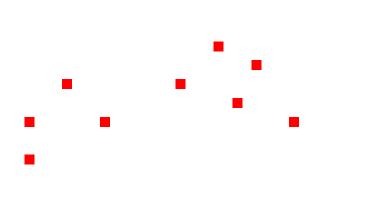
On va procéder de façon itérative.

A chaque étape on regroupe les deux éléments les plus proches.

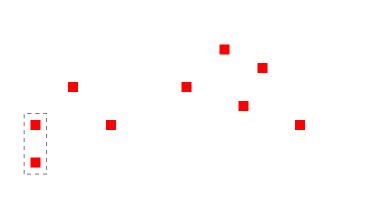
Le groupement ainsi constitué est considéré comme un pseudo-élément positionné en son barycentre.

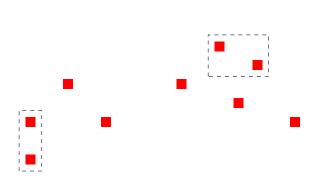
Décision

La classification hiérarchique ascendante

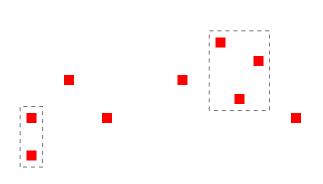


La classification hiérarchique ascendante



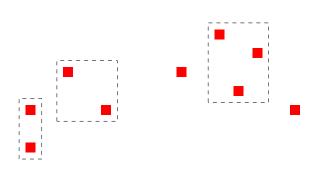


La classification hiérarchique ascendante



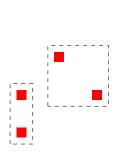
La classification hiérarchique ascendante

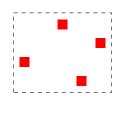
# **Exemple**



La classification hiérarchique ascendante

# **Exemple**





Machine Learning - Introduction

Décision

La classification hiérarchique ascendante

# À vous de jouer!

Programmez un algorithme de classification hiérarchique ascendante. Testez-le sur l'exemple précédent (à partir de la table de distances).

### **Dissimilarité**

Choix d'une mesure de l'écart entre prédiction et observation.

### **Dissimilarité**

Choix d'une mesure de l'écart entre prédiction et observation. Minimiser :

$$d(\tilde{f}(x), y)$$

$$d(\tilde{f}(x), y) = ||\tilde{f}(x) - y||_2^2 = \sum (\tilde{f}(x)_i - y_i)^2$$

$$d(\tilde{f}(x), y) = |\tilde{f}(x) - y| = \sum |\tilde{f}(x)_i - y_i|$$

$$d(\tilde{f}(x), y) = |\{i, \tilde{f}(x)_i \neq y\}_i|$$

$$d(\tilde{f}(x), y) = \sum w_i |\tilde{f}(x)_i - y_i|$$

$$d(\tilde{f}(x), y) = \sum \phi_i (\tilde{f}(x)_i, y_i)$$

Machine Learning - Introduction

Qualité d'un modèle

### **Exercice**

#### **Exercice**

Trouvez des contextes pour lesquels des mesures de dissimilarités différentes sont appropriées.

## Rappel des Hypothèses

#### Observations:

- Variable empirique cible  $\tilde{Y}$
- Variables empiriques explicatives  $\tilde{X}$

## Rappel des Hypothèses

#### Observations:

- Variable empirique cible  $\tilde{Y}$
- Variables empiriques explicatives  $\tilde{X}$

#### Hypothèses:

- X
   est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire X
- Y
   est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire Y
- il existe une relation Y = f(X)

## Rappel des Hypothèses

#### Observations:

- Variable empirique cible  $\tilde{Y}$
- Variables empiriques explicatives  $\tilde{X}$

#### Hypothèses:

- $\tilde{X}$  est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire X
- Y
   est un ensemble d'observations lié à un processus aléatoire Y
- il existe une relation Y = f(X)

#### Objectifs:

- Produire une fonction  $\tilde{f}$  à partir de  $\tilde{X}$  et  $\tilde{Y}$
- Telle que  $\tilde{f}$  soit une approximation fiable de f
- On pourra ainsi prédire  $\tilde{Y}' = \tilde{f}(\tilde{X}')$  sur un nouvel échantillon

## Erreur du modèle

La bonne mesure serait de minimiser :

$$D(\tilde{f}) = \mathbb{E}(d(\tilde{f}(x), y))$$

### Erreur du modèle

La bonne mesure serait de minimiser :

$$D(\tilde{f}) = \mathbb{E}(d(\tilde{f}(x), y))$$

Mais comme on ne connaît pas la loi de (X, Y) c'est impossible.

## Erreur moyenne empirique

On dispose d'un échantillon de test  $\tau = (X_j, Y_j)_{j \le n}$ . Minimiser :

$$\tilde{D}(\tilde{f},\tau) = \frac{1}{n} \sum_{i < m} d(\tilde{f}(x_i), y_i)$$

## Erreur moyenne empirique

On dispose d'un échantillon de test  $\tau = (X_j, Y_j)_{j \le n}$ . Minimiser :

$$\tilde{D}(\tilde{t},\tau) = \frac{1}{n} \sum_{j \leq m} d(\tilde{t}(x_j), y_j)$$

Ne pas confondre cette somme sur les données avec la somme sur les variables!

Ne pas confondre cette moyenne empirique avec la moyenne

### Convergence

D'après la loi des grands nombres, si les observations de test sont indépendantes, la moyenne empirique converge vers l'erreur du modèle.

### Pertinence du test

On cherche à évaluer la probabilité que l'écart entre les deux mesures soit faible.

$$P\left(\tilde{D}(\tilde{f}, au) - D(\tilde{f}) > \epsilon\right) < 1 - \rho$$

## **Nearest Neighbor**

```
import numpy as np
from sklearn import datasets
from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier
iris = datasets.load iris()
X, Y = iris.data, iris.target
np.random.seed(0)
indices = np.random.permutation(len(X))
X train, Y train = X[indices[:-10]], Y[indices[:-10]]
X test, Y test = X[indices[-10:]], Y[indices[-10:]]
knn = KNeighborsClassifier()
knn.fit(X train, Y train)
result = knn.predict(X test)
print(result.Y test)
```

### Malédiction de la dimension

Pour que l'estimateur soit efficace, il faut que la distance entre les points soit raisonnablement petite.

### Malédiction de la dimension

Pour que l'estimateur soit efficace, il faut que la distance entre les points soit raisonnablement petite.

Donc le nombre de boules nécessaires pour couvrir croît exponentiellement avec la dimension (le nombre de variables).

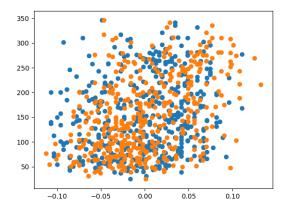




## Régression linéaire

```
from sklearn import linear model, datasets
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
dbt = datasets.load diabetes()
X train, X test=dbt.data[:-20],dbt.data[-20:]
Y train, Y test=dbt.target[:-20].dbt.target[-20:]
regr = linear model.LinearRegression()
regr.fit(X train, Y train)
print(regr.coef )
print(np.mean((regr.predict(X test)-Y test)**2))
print(regr.score(X test, Y test))
plt.scatter(dbt.data[:,0],dbt.target)
plt.scatter(dbt.data[:,3],dbt.target)
plt.show()
```

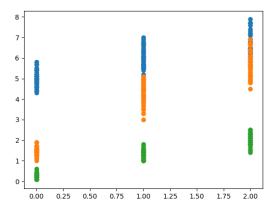
# Régression linéaire



## Régression logistique

```
from sklearn import linear model, datasets
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
iris = datasets.load iris()
X, Y = iris.data, iris.target
logistic = linear model.LogisticRegression(C=1e5)
logistic.fit(X, Y)
print(logistic.coef )
print(logistic.score(X, Y))
plt.scatter(Y,X[:,0])
plt.scatter(Y,X[:,2])
plt.scatter(Y,X[:,3])
plt.show()
```

# Régression logistique



#### SVM

```
from sklearn import sym, datasets
import numpy as np
iris = datasets.load iris()
X, Y = iris.data, iris.target
np.random.seed(55)
indices = np.random.permutation(len(X))
X train, Y train = X[indices[:-70]], Y[indices[:-70]]
X test, Y test = X[indices[-70:]], Y[indices[-70:]]
svc,svc2=svm.SVC(kernel='linear'),svm.SVC(kernel='rbf')
svc.fit(X, Y)
svc2.fit(X, Y)
result, result2=svc.predict(X test), svc2.predict(X test)
print(result-Y test, "\n", result2-Y test)
```

### SVM