# Interprétation des résultats HRAP

Ce document explique comment exécuter le programme d'interprétations des résultats

# Mode d'emploi

Dans le fichier contenant l'exécutable, double-cliquez sur l'application job\_assessment.exe. Une fenêtre de type console va apparaitre et un menu va s'afficher (met 1-2 secondes)

```
1. Predict
2. Accuracy
3. Exit
------Enter your choice [1-3]:
```

#### Choisissez le mode voulu :

Le mode « Predict » permet de prédire un profil donné à partir d'une base de données (fichier profil.csv) Le mode « Accuracy » permet d'observer la performance du classifieur donné sur un set d'entraînement et un set d'apprentissage donné.

#### **Mode Predict**

Le mode « Predict » permet de prédire un profil donné qui est actuellement sous le nom « candidate.csv »

Celui-ci se présente comme ci-dessous :

```
candidate - Notepad

File Edit Format View Help

6, 7, 6, 8, 7, 8, 6, 6, 7
```

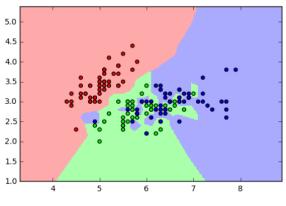
Il contient le vecteur des compétences suivantes :

Leadership Social	oilité Contrôle	Atteinte des	Avant-	Pilotage	Relation	Gestion	Reporting
	émotionnel	objectifs	vente	Suivi	client	équipe	

#### Choisissez un classifieur

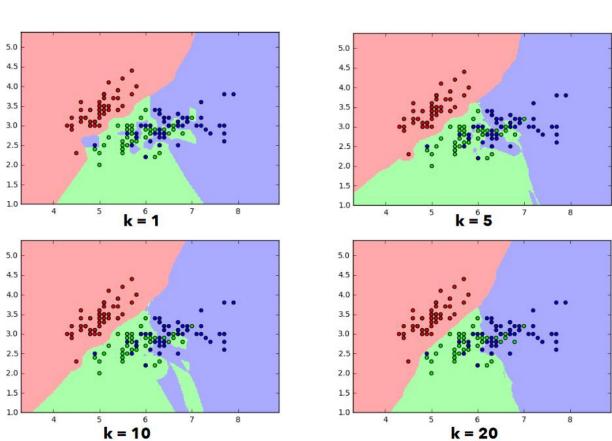
Sélectionnez ensuite le modèle voulu :

1. Méthode des k plus proches voisins



## 1-plus proche voisin

Découpage de l'espace en « zone d'influence » de chaque point de l'ensemble d'entrainement



Entrez le paramètre désiré pour k :

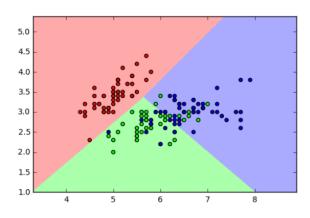
#### Enter number of neighbors [1-9]:

\*Une fonction est actuellement en cours de développement pour sélectionner le meilleur paramètre k entre 1 et 9\*

#### Exemple de résultat avec la méthode des k plus proches voisins:

```
2018-01-12 17:37:43,604 - INFO - Use kNN classifier with k= 5
2018-01-12 17:37:43,604 - INFO - Train set size is (20, 9)
2018-01-12 17:37:43,604 - INFO - Training done in 0.000s
Prediction for the given profile
['DP']
```

#### 2. Régression logistique



- Avantage : modèle simple et stable
- Inconvénient : les données doivent être linéairement séparables, modèle trop simple

### Comparaison k-PPV et régression logistique

#### k-PPV

- Avantage: la frontière de classification peut être très complexe, sa forme n'est pas limitée
- Inconvénient : la frontière est instable, elle dépend fortement des exemples

### Régression logistique

- Avantage: la frontière de classification est stable, elle ne varie pas beaucoup en fonction des exemples
- Inconvénient : la frontière est limitée à des droites (hyperplans)

#### Exemple de résultat avec la régression logistique :

```
2018-01-12 17:46:59,537 - INFO - Use logistic_regression classifier
2018-01-12 17:46:59,538 - INFO - Train set size is (20, 9)
2018-01-12 17:46:59,541 - INFO - Training done in 0.001s
Prediction for the given profile
['DP senior']
```

#### Mode Accuracy

Ce mode permet d'évaluer la pertinence d'un classifieur donné avec la base de données choisie en entrée, plus le nombre de données est important, meilleure est la précision de ce classifieur. Ce mode est peu pertinent pour un jeu pauvre en données (<100)

Sachez qu'à chaque test effectué, la base de données est séparée aléatoirement en 2 « sets » : un set d'entrainement (80% des données) et un set d'apprentissage (20% des données).

#### Choisissez un classifieur à évaluer :

#### 1. Méthode des k plus proches voisins

Cette fonction mesure la précision de la méthode des k plus proches voisins, avec k donné en entrée, sur un set d'entrainement aléatoire.

```
Enter your choice [1-4]: 1
Enter a number of neighbors [1-9]: 2
2018-01-12 18:02:30,969 - INFO - Use kNN classifier with k= 2
2018-01-12 18:02:30,972 - INFO - Train set size is (16, 9)
2018-01-12 18:02:30,972 - INFO - Test set size is (4, 9)
```

Vérifiez que le nombre k donné en entrée soit inférieur au nombre de données différentes d'une classe.

Si le programme se ferme c'est qu'une erreur sur la valeur de k est apparue :

```
ValueError: Expected n_neighbors <= n_samples, but n_samples = 3, n_neighbors = 8
```

#### 2. Régression logistique

Cette fonction mesure la précision de la régression logistique sur un set d'entrainement aléatoire.

#### 3. Méthode des k plus proches voisins et Régression logistique

Cette fonction mesure la précision de la méthode des k plus proches voisins (avec le meilleur k entre 1 et 25) et la précision de la régression logistique, sur un même set d'entrainement aléatoire.

Si le nombre d'échantillons total pour chaque classe est inférieur à 25, cette fonction ne fonctionnera pas.

- 1. Learning curve
- Testing curve
- 3. No curve

#### 1. Courbe d'apprentissage

Affiche l'impact de la taille du set d'apprentissage sur la précision du classifieur
Si le nombre d'échantillons total est assez bas, cette fonction n'est pas pertinente et peut

Si le nombre d'échantillons total est assez bas, cette fonction n'est pas pertinente et peut entraîner des erreurs.

#### 2. Courbe d'entraînement

Affiche l'impact de la taille du set d'entrainement sur la précision du classifieur Si le nombre d'échantillons total est assez bas, cette fonction n'est pas pertinente et peut entraîner des erreurs.

#### 3. Aucune courbe

Affiche le score de précision, pour un classifieur donné, sur le set d'apprentissage. Affiche le score de précision, pour un classifieur donné, sur le set d'entrainement. Affiche les statistiques pour le test d'entraînement.

#### Exemple de résultat :

Knn :										
2018-01-29 13	3:24:31,680	- INFO -	Training do	ne in 0.000s						
2018-01-29 13	3:24:31,680	- INFO -	Testing KNN							
2018-01-29 13	3:24:31,680	- INFO -	Testing do	ne in 0.000s						
Score on training : 0.883721										
Score on testing: 0.818182										
	precision	recall	f1-score	support						
A	0.00	0.00	0.00	2						
	0.00			2						
	0.75 1.00			3 2						
	0.50									
	1.00									
	1.00			1						
DF SEIIIOI	1.00	1.00	1.00	1						
avg / total	0.70	0.82	0.75	11						
Logistic Reg	ression :									
2018-01-29 13		- TNFO -	Training do	ne in 0.000s						
				istic Regression						
2018-01-29 13										
Score on trai			0							
Score on test										
	precision		f1-score	support						
	1.00			2						
	1.00			3						
	1 00	1 00	1.00	2						
Commercial	1.00	1.00	1.00	1						
Commercial DP	1.00 1.00	1.00 0.50	1.00 0.67	1 2						
Commercial DP	1.00	1.00 0.50	1.00 0.67	1						
Commercial DP	1.00 1.00 0.50	1.00 0.50 1.00	1.00 0.67 0.67	1 2 1						
Commercial DP DP senior	1.00 1.00 0.50 0.95	1.00 0.50 1.00 0.91	1.00 0.67 0.67 0.91	1 2 1						