



# Prédiction de match NBA

**Réalisé par :**

FURAIJI Dalya  
ZERZERI Nabil

# Sommaire

- Introduction
- DataSet
- Nettoyage
- Train / Validation
- Algo / Modele
- Résultats de prédictions
- Interprétation des résultats
- Discussion
- Code
- Contributions

# Introduction

Qui n'a jamais tenté de prédire le résultat d'un match ? La NBA propose des centaines de matchs tout les ans, de quoi rêver de fortune si on peut prédire le résultat des matchs.

Nous allons donc tenter de produire un algorithme de machine learning qui nous donnera les résultats des matchs auxquels nous allons parier.

# DataSet

## **La base de données :**

<https://www.kaggle.com/pablote/nba-enhanced-stats>

2 fichiers csv :

- 2017-2018  
4920 lignes  
123 colonnes
- 2015-2017  
2460 lignes  
123 colonnes

# Nettoyage

Pas de nettoyage car :

- Pas de valeur manquante
- Pas d'entrée dupliquée

# Algo / Modèle

- Random Forest
- K nearest neighbors
- SVM
- Gradient Boosting Classifier

# Train / Validation

Nous avons utilisé la fonction `train_test_split` de `sklearn.model_selection` avec 60% train et 40% test.

Nous utilisons ensuite ces (x et y) test et train pour calculer le score de nos modèles.

# Résultats de prédictions

2	1	1	1	1
[[0.31 0.69]]	[[0.76 0.24]]	[[0.61 0.39]]	[[0.62 0.38]]	[[0.64 0.36]]
2	1	1	1	1
[[0.28399549 0.71600451]]	[[0.59006072 0.40993928]]	[[0.65928791 0.34071209]]	[[0.60068569 0.39931431]]	[[0.65247942 0.34752058]]
2	1	1	1	1
[[0.48333333 0.51666667]]	[[0.5 0.5]]	[[0.51666667 0.48333333]]	[[0.58333333 0.41666667]]	[[0.56666667 0.43333333]]
Match PHO vs SA	Match GS vs MIN	Match IND vs MEM	Match OKC vs HOU	Match MIA vs MEM
2	1	1	1	1
-----	-----	-----	-----	-----
2	1	1	2	1
[[0.27 0.73]]	[[0.71 0.29]]	[[0.73 0.27]]	[[0.43 0.57]]	[[0.62 0.38]]
2	1	1	2	1
[[0.29076451 0.70923549]]	[[0.71407582 0.28592418]]	[[0.59070706 0.40929294]]	[[0.34965751 0.65034249]]	[[0.60428416 0.39571584]]
2	1	1	2	1
[[0.43333333 0.56666667]]	[[0.61666667 0.38333333]]	[[0.63333333 0.36666667]]	[[0.43333333 0.56666667]]	[[0.61666667 0.38333333]]
Match PHI vs MIA	Match UTA vs SAC	Match TOR vs NO	Match DEN vs LAC	Match GS vs OKC
1	1	1	2	2
-----	-----	-----	-----	-----
1	2	2	1	1
[[0.51 0.49]]	[[0.43 0.57]]	[[0.48 0.52]]	[[0.78 0.22]]	[[0.53 0.47]]
2	2	1	1	1
[[0.49581362 0.50418638]]	[[0.39432092 0.60567908]]	[[0.60387799 0.39612201]]	[[0.64684853 0.35315147]]	[[0.6302287 0.3697713]]
1	1	1	1	1
[[0.6 0.4]]	[[0.53333333 0.46666667]]	[[0.56666667 0.43333333]]	[[0.53333333 0.46666667]]	[[0.56666667 0.43333333]]
Match CLE vs BOS	Match WAS vs DET	Match CHI vs SA	Match ATL vs NY	Match IND vs CHI
1	1	2	1	1
-----	-----	-----	-----	-----
2	1	1	2	1
[[0.36 0.64]]	[[0.53 0.47]]	[[0.54 0.46]]	[[0.2 0.8]]	[[0.55 0.45]]
2	2	1	2	1
[[0.35720124 0.64279876]]	[[0.43838532 0.56161468]]	[[0.63578143 0.36421857]]	[[0.3743633 0.6256367]]	[[0.68762449 0.31237551]]
2	2	1	2	1
[[0.45 0.55]]	[[0.46666667 0.53333333]]	[[0.55 0.45]]	[[0.3 0.7]]	[[0.61666667 0.38333333]]
Match LAL vs LAC	Match POR vs MIL	Match DAL vs POR	Match BKN vs NY	Match CHA vs DAL
2	2	2	2	2
-----	-----	-----	-----	-----
1	1	1	1	
[[0.76 0.24]]	[[0.61 0.39]]	[[0.62 0.38]]	[[0.64 0.36]]	C:\Users\nabza\Desktop\FAC
1	1	1	1	
[[0.59006072 0.40993928]]	[[0.65928791 0.34071209]]	[[0.60068569 0.39931431]]	[[0.65247942 0.34752058]]	
1	1	1	1	



# Interprétation des résultats

Méthode	Précision	Prédiction
Gradient Tree Boosting	73%	13/20
KNN	73%	15/20
RandomForest	73%	14/20
SVM	58 %	NA

# Discussion

Il est difficile de trouver un modèle de prédiction sans avoir assez d'informations sur les matchs.

On a donc essayé d'utiliser le moins d'informations révélatrices sur les résultats des matchs à prédire, mais on en a utilisé 6 (sur la centaine disponible).

C'est relativement correct, et on trouve un pourcentage de réussite assez intéressant pour un modèle de prédiction.

# Code

```
33
34 def prepareXandY(df):
35     feature_cols = ['opptPTS', 'teamDrtg', 'teamPF', 'teamTO', 'teamORB', 'teamFGA']
36     x = df[feature_cols]
37     y = df['opptRslt']
38     x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x, y, test_size=0.4, random_state=2)
39     return x_train, x_test, y_train, y_test
40
41
42
43 def randomForest(df):
44     x_train, x_test, y_train, y_test = prepareXandY(df)
45     model = RandomForestClassifier(n_estimators = 1900, criterion = "gini", max_features = "sqrt", n_jobs=-1)
46     model.fit(x_train, y_train)
47     y_predict = model.predict(x_test)
48     print('accuracy of RandomForest :')
49     print(accuracy_score(y_test, y_predict))
50
51 def predictRandomForest(df, team1, team2):
52     x_train, x_test, y_train, y_test = prepareXandY(df)
53     clf = RandomForestClassifier()
54     clf.fit(x_train, y_train)
55     filename = 'nba_pred_modelv1.sav'
56     pickle.dump(clf, open(filename, 'wb'))
57     nba_pred_modelv1 = pickle.load(open(filename, 'rb'))
58
59     g1 = gameToPredict(df, team1, team2)
60     pred = nba_pred_modelv1.predict(g1)
61     prob = nba_pred_modelv1.predict_proba(g1)
62     if(pred[0]=='Win'):
63         print(2)
64     else:
65         print(1)
66     print(prob)
67
```

