## Formes et Fond TOP14 Classification des équipes et Identification des facteurs de victoires

CLADIERE Nathan, projet 8, Formation Data Analyst OC

## sommaire

- Origine du projet
- Le fond du projet
- La forme du projet
- Conclusions



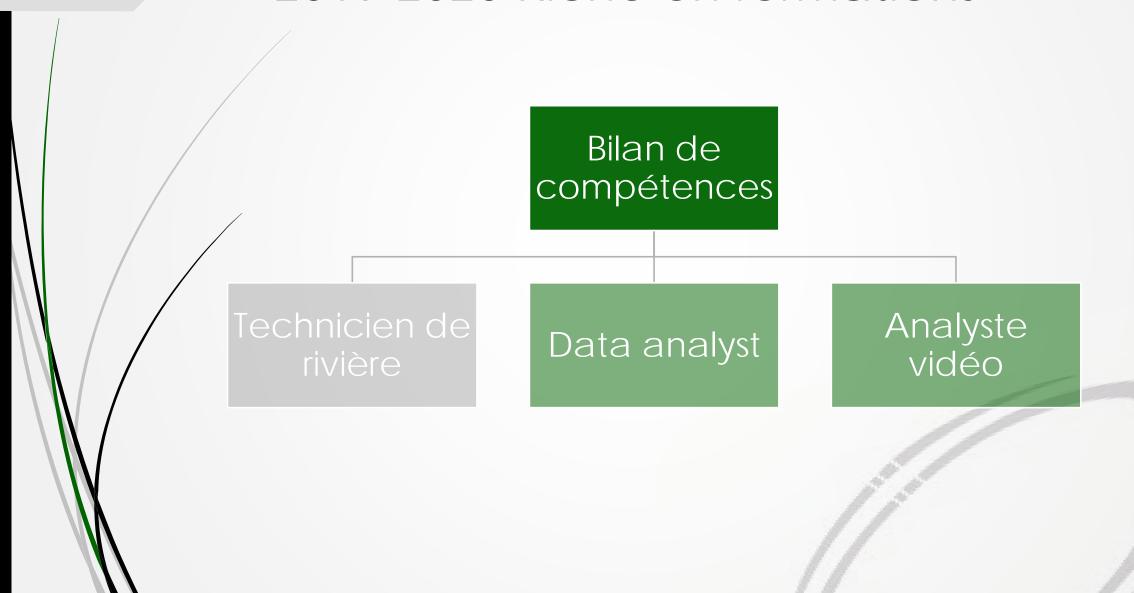
## Mon parcours

2011 Etude dans le Spørt (STAPS)

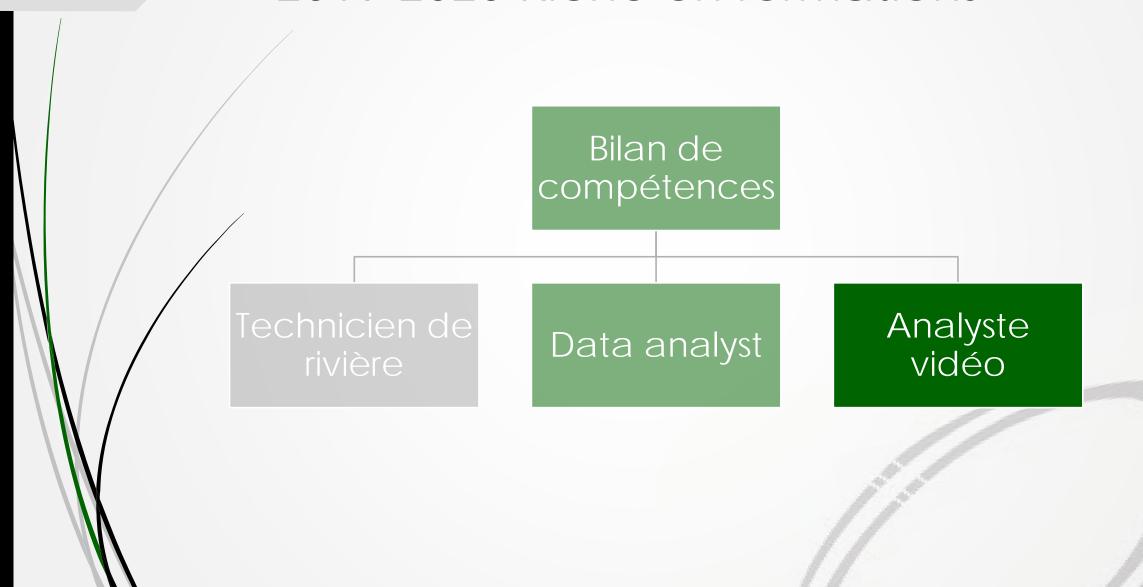
2007 Etude dans l'environnement (GEMEAU) 2015 Perfectionnement rugby (DEJEPS)

2011-2015 Travail dans un club sportif (RCA) 2015-2019 Travail dans un club sportif (RCA) (formation, management)

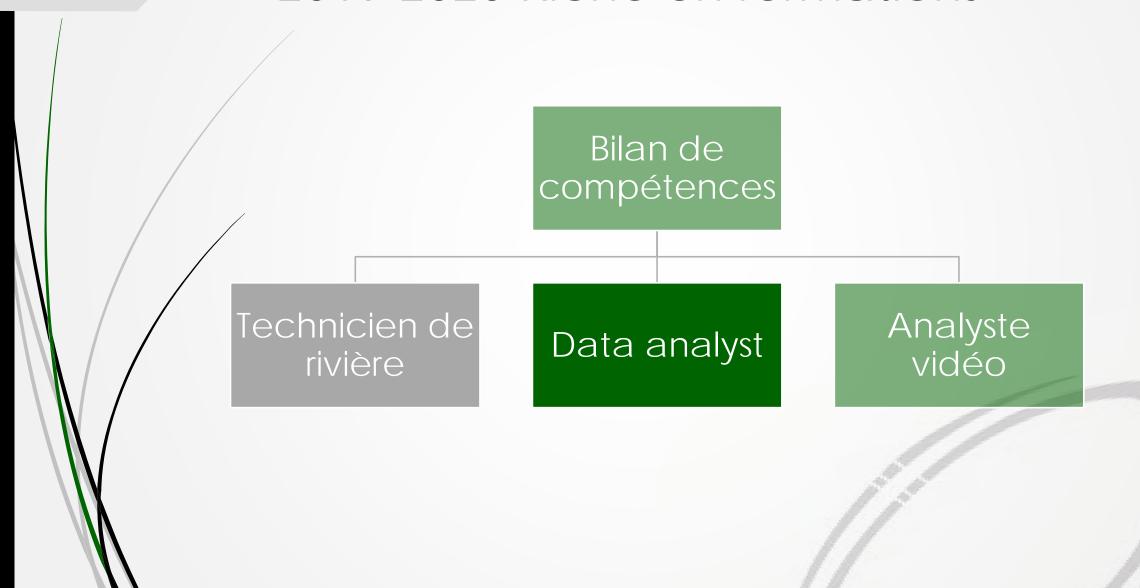
## 2019-2020 Riche en formations



## 2019-2020 Riche en formations



## 2019-2020 Riche en formations



## Mes projets data

Sport

- Reporting statistiques match RCA
- Projet 8 et perspectives

Environnement

Data for good

Social

Data for good



## Le fond : Problématiques

## Pourquoi?

- Question
  personnelle:
  peut-on prédire
  le résultat d'un
  match de
  rugby?
- Données accessibles

## Etudes et recherches anglosaxonne

- Modélisation possible précision de 80%
- Compliqué à l'international (niveau stratégique élevé, peu de rencontre)
- Manque de contexte

## Problématiques

- Quels sont les facteurs de victoire en top 14?
- Peut-on classifier les styles de jeux en top 14?
- Données relatives/isolées

## Le fond : Clustering des équipes

## Distinction des équipes

Capacités et/ou envie de tenir la balle

## Données isolées ou relatives

- Suivent la même logique dans le clustering
- Quelques changements dus à la stratégie

## Le fond: facteurs de victoires

## Modélisations

- 82 % de précisions
- Régression logistique plus précis que Randomforest

## Données relatives

• Précisions augmentent nettement en relatives (10%)

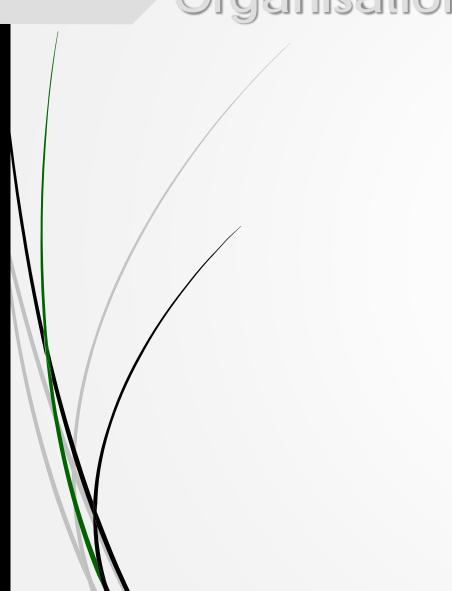
## Facteurs de victoires

- Beaucoup de variables rajoutent de la précision
- 7 Variables ressortent (Turnovers, pénalités concédés, franchissements, ratio de rucks, ratio de transformations, nombre de passes)



## La forme Organisé autour de 2 idées

## Organisation



## Table des matières

1	Intr	oduction	. 1
	1.1	La data dans le sport	. 1
	1.2	La data dans le rugby	. 2
2	Pro	blématiquesblématiques	. 2
3	Mét	thode	. 3
	3.1	Démarche et outils	. 3
	3.2	Les variables étudiées	4
4	Que	els sont les types d'équipes	. 5
	4.1	Regroupement des équipes	. 5
	4.2	Plus de lisibilité avec l'analyse en composantes principales	. 6
	4.2.	1 Analyse des données isolées	. 6
	4.2.	2 Analyse des données relatives	. 7
	4.3	Description des différents clusters (isolées)	. 8
	4.4	Description des différents clusters (relatives)	. 9
	4.5	Ce qu'il faut retenir des différents clusters	10
5	Fact	teurs de victoires	11
	5.1	Quel meilleur modèle pour prédire la victoire	11
	5.2	Quelles variables influence la victoire	12
6	Apr	ès ce premier projet	13
7	Réfe	érences	14
	7.1	Etudes	14
	7.2	Articles	14

## La forme Organisé autour de 2 idées Informations utiles peuvent être accessible facilement

## Information utiles

## 6 Conclusions et perspectives

Les analyses statistiques de cette étude ont conclu plusieurs choses, dans un premier temps:

- Il est possible de regrouper les équipes en fonction de leurs types de jeu.
- Face aux données relatives, les caractéristiques des équipes suivent la même logique.
- La clusterisation se fait principalement sur la capacité ou le désir de développer du volume de jeu.
- Cependant, il serait nécessaire d'entrer plus en détails dans la clusterisation afin d'établir plus précisément les styles de jeu des équipes.

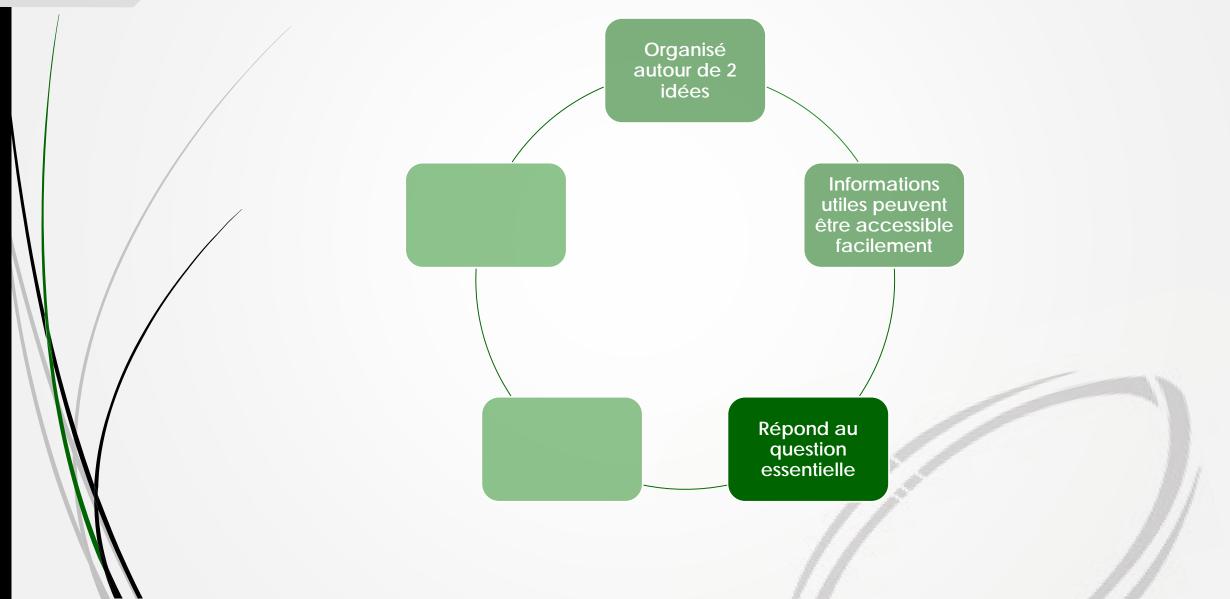
## Dans un second temps:

- Bien que Bennett M(1) conclut que peu de facteur influence la victoire, on a vu à travers les différents modèles que la moindre source d'information peut rajouter de la précision.
- La régression logistique semble être un modèle mieux adapté à la prédiction de victoire.
- Les facteurs majeurs d'une victoire de Top14 sont (on retrouve aussi ses résultats dans la littérature anglo-saxonne) :
  - Les Turnovers (concédés puis acquis)
  - Les pénalités concédées par le cinq de devant
  - Les franchissements
  - Le ratio de Rucks réussis
  - Le nombre de mêlées
  - Le ratio des coups de pieds de conversions
  - Le nombre de passes
- Ces facteurs sont à considérer dans l'idée relative, il faut faire plus que l'adversaire. (Moins pour les pénalités et turnovers concédés)

Il serait intéressant de modéliser les victoires selon certains critères pour voir si les facteurs majeurs changent :

- Lieu du match (domicile/extérieur)
- Type d'équipe
- Type d'opposition

## La forme



Qui? Quaind?

01/12/2020

TOP14 Classification des équipes et Identification des facteurs de victoires

Saison 2019-2020

# Qui? Quand?

## 2 Problématiques

Trois points vont être abordés par rapport aux équipes de top14, sur la saison 2019-20 :

	Cluster 0	Cluster 1	Cluster 2	Cluster 3	Cluster4
	• SUA	• <u>AB</u>	• UBB	• <u>R92</u>	• ASM
	• <u>CAB</u>	• SR			
Données	• <u>CA</u>	• <u>LOU</u>			
isolées	<ul><li>MHR</li></ul>	• SP			
	• SF	• <u>ST</u>			
	• RCT				
	• <u>SUA</u>	• <u>ST</u>	• UBB	• MHR	
Données	• CAB	• LOU	<ul><li>ASM</li></ul>	• SP	
relatives	• <u>CA</u>	• <u>AB</u>	• SR	• <u>R92</u>	
				• SF	
				• RCT	

Tableau de classification des équipes





Une étude recoupe toutes les études ayant été réalisées de 2007 à 2019(1) visant à déterminer les facteurs de victoires, un total de 41 articles ont été écrits à ce sujet. La plupart des articles se concentrent sur la collecte et l'analyse d'indicateurs de performances. Peu d'études se consacrent aux contextes du match (domicile, extérieur, enjeux, style d'opposition, météo).

Vingt-neuf indicateurs de performances sont utilisés à travers toutes les études et seulement quelques-uns sont communs :

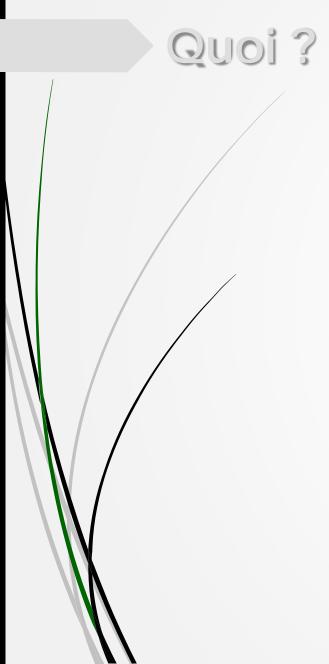
- Jeu au pied
- Contre d'une touche adverse
- Essais marqués
- Points marqués au pied
- Plaquages effectués
- Turnover acquis

La dernière étude en date (2) se focalise sur la saison 2016-17 et une partie de la saison 2017-18 sur les matchs de la Premiership anglaise soit en tout 132 matchs.

La modélisation de la victoire dans cette étude s'est basée sur des données mises en forme différemment :

- Les données isolées : mesurées dans les matchs (400 m parcourus, 130 plaquages, etc.).
- Les données relatives : données par rapport à l'opposition, si l'équipe A a parcouru 300 m et l'équipe B 230 m, les données seront donc, équipe A : +70 et équipe B : -70

Ces données relatives se sont montrées plus significatives dans la précision de la modélisation (prédiction de victoire).



## 2 Problématiques

Trois points vont être abordés par rapport aux équipes de top14, sur la saison 2019-20 :

- 1. Par rapport aux manques de contextes sur les équipes (1), peut-on établir des types de jeux ?
  - a. Les équipes sont-elles groupables par style de jeu ?
  - b. Les équipes gardent-elles les mêmes caractéristiques avec les données relatives ?
- 2. En reprenant le principe de la deuxième étude (2), deux modèles de prédictions seront utilisés afin de savoir :
  - a. Quelle est la précision des modèles ? Quel modèle est le plus précis ?
  - b. Est-ce que la précision de la modélisation change avec les données relatives ?
  - c. Quels sont les facteurs de victoires pour une équipe de Top14?

Pour la deuxième partie, l'étude sera menée avec les points, sans les points et sans les facteurs de points (essais, transformations, et pénalités) car ces derniers prennent une importance inéluctable dans la modélisation avec les données relatives.

## Comment?





Extraction de tous les matchs de la saison 2019-2020 en format csv





Mise en forme des données

Mise en forme des données avec la librairie pandas de python

## Base de données (119 matchs) :

- Données isolées
- Données relatives

iii plotly

Illustration



## Type de Jeu

## Regroupement

Moyenne par équipe dans chaque match



## 1. Centrage et réduction des valeurs

Unité commune pour toutes les variables

## 2. Clustérisation par Kmeans

Regroupement des équipes ayant des caractéristiques similaires

## 3. Analyse en composantes principales

Analyse des caractéristiques des équipes

## 4. Comparaison des données

Comparaison des données isolées et relatives

## Modélisation





## 1. Centrage et réduction des valeurs

Unité commune pour toutes les variables

Permet d'utiliser les coefficients des modélisations comme facteur d'importance des variables

## 2. Première modélisation

Modélisation avec toutes les variables

Deux modèles sont comparés avec leurs précisions et leurs F1 score :

- Regression logistique
- RandomForest

## 3. RFECV

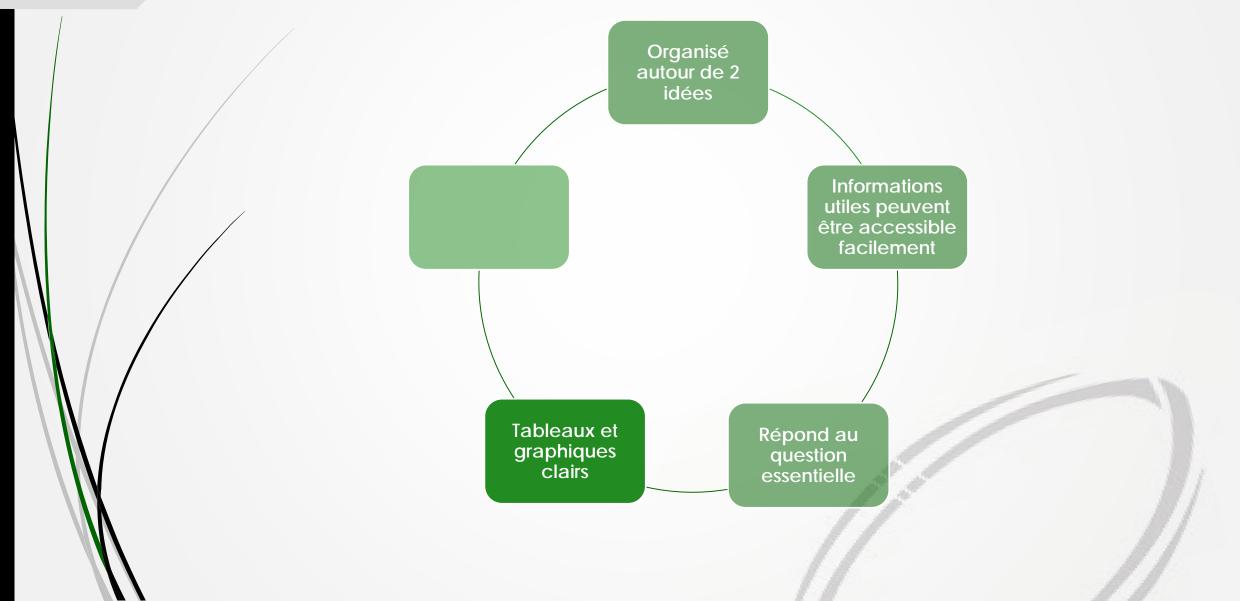
Sélections des variables utiles

## 4. Deuxième modélisation

Comparaison des deux modèles

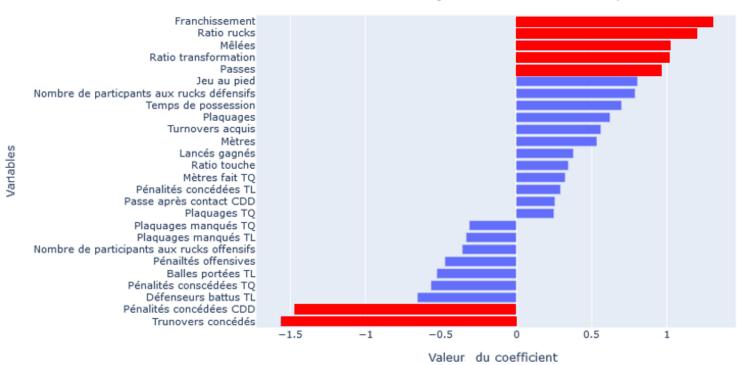


## La forme



## Clarié

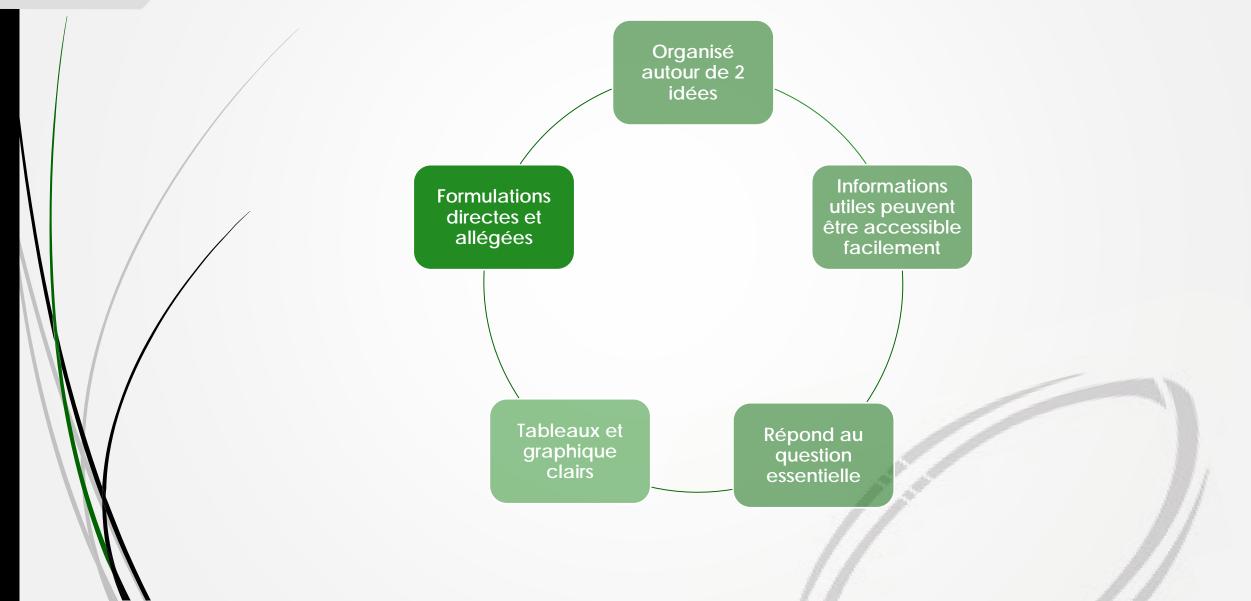
## Valeurs des coefficients des facteurs majeurs d'une voctoire en top14



	Cluster 0	Cluster 1	Cluster 2	Cluster 3	Cluster4
	• SUA	• <u>AB</u>	• UBB	• <u>R92</u>	• ASM
	• <u>CAB</u>	• SR			
Données	• <u>CA</u>	• <u>LOU</u>			
isolées	• MHR	• SP			
	• SF	• <u>ST</u>			
	• RCT				
	• <u>SUA</u>	• <u>ST</u>	• UBB	• MHR	
Données	• <u>CAB</u>	• <u>LOU</u>	• ASM	• SP	
relatives	• <u>CA</u>	• <u>AB</u>	• SR	• <u>R92</u>	
				• SF	
				• RCT	

Tableau de classification des équipes

## La forme



## Formulation

- Utilisation de liste :
  - Analyse de la performance :
    - Quantification et analyse des points forts et des points faibles
    - Optimisation des temps d'entrainements
  - Prévention des blessures :
    - Les données biométriques et physiologiques permettent de déceler l'état de forme
- Style direct (Présent)

L'analyse en composantes principales permet de regrouper plusieurs variables entre elles. L'études du cercle de corrélations et l'analyse de la valeur des variables sur les composantes servent à définir les composantes.

Pas de longs paragraphes



## Ce que m'a apporté ce projet

- Mise en conditions réelles avec des données :
  - ACP
  - Clustering
  - Modélisation
- Seul face aux données :
  - Multitudes d'options
  - Pas de « bons » choix
- Perspectives:
  - Approfondir le clustering
  - Modéliser avec des critères
  - Envisager une régression linéaire multiple