FIFA 19 DATASET

1. Analizis de los datos

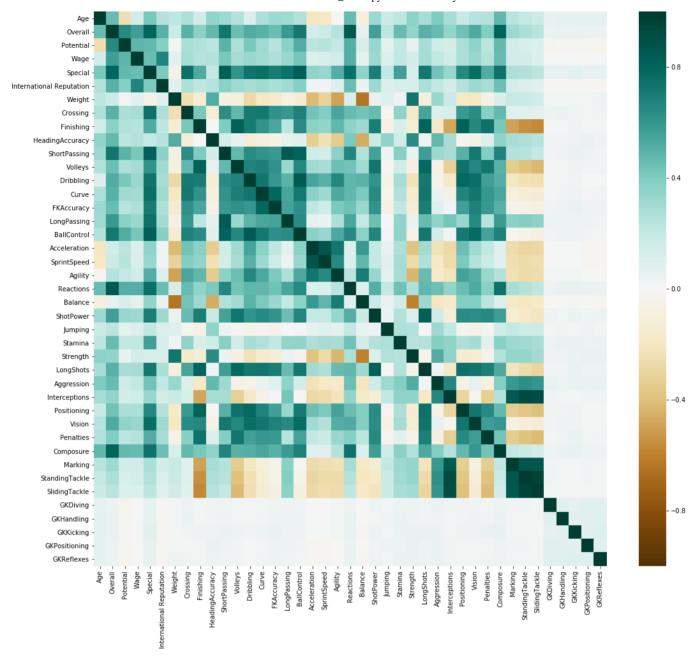
- Tenemos 2 dataset, uno con datos numericos y otro con categoricos.
 - El dataset numerico tiene informacion de las caracteristicas (skills) de los jugadores.
 - El dataset categorico contiene información personal de los jugadores.

Al analizar estos dataset y el objetivo del ejercicio, nos enteramos de que nos conviene tener unas variables del dataset de categorias con el numerico.

- Por lo cual empezamos por leer los 2 dataset y crear un 3ero con la combianación de los 2 dataset.
- Una vez que tenemos nuestros dataset, comprobamos si nuestro dataset tiene missing values para tratarlos o no.
 - En este caso los dataset estan limpios de missing values por lo cual no hay tratamiento a hacer por este lado.

2. Tratamiento de los datos

• Creamos una matriz de correlation con la correlacion de pearson para poder hacer una selección de las variables continuas y entender mejor nuestros datos



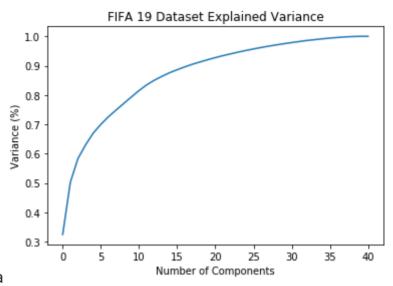
Aquí, empezamos a hacer conclusiones:

· Tenemos algunas correlaciones negativas y otras positivas,

Una de las conclusiones que podemos hacer en este momento es que muchas variables estan correladas con otras segun la posicion del jugador y sus skills, por lo cual podrémos quedar con las variables que tienen el valor absoluto => a 80%

3. PCA

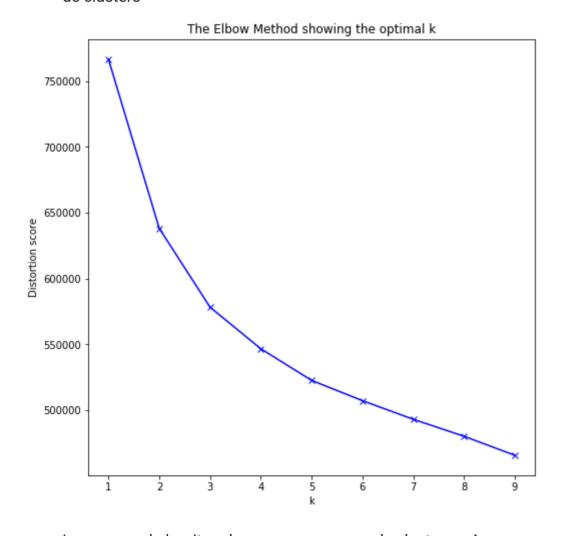
• Empezamos por normalizar nuestras variables continuas para que nuestras variables tengan la misma escala.



- Sacamos la varianza acumulada
- Podemos tener el 95% con 25 dimensiones por lo cual no vale la pena

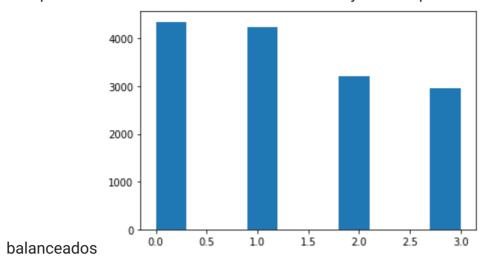
4. K-mean

 Empezamos por hacer el metodo del codo (The elbow method) para tener nuestro numero de clusters



- Lanzamos el algoritmo k-mean con numero de clusters = 4.
- Creamos una nueva columna del resultado del cluster (0, 1, 2, 3)

Comprobamos la densidad de nuestros clusters y vemos que estan bastante bien



▼ 5. Primera Segmentación

- Creamos nuestros clusters en nuestro dataset (Portero, Defensa, Mediocampista, Delantero).
- Vamos a aplicar algoritmos de clasificación de arboles para comprobar nuestros clusters

5.1 Split y preparación de los datos

• Empezamos por separar nuestros datos entre datos de entrenamiento(80%) y datos de test(20%).

5.2 Cross validation

 Definimos un cross validation con 5 muestras para entrenar nuestros algoritmos mas tarde

5.3 RandomForestClassifier

Entrenamos nuestro algoritmo y nos da un resultado de: 93%

5.4 XGBClassifier

• Entrenamos nuestro algoritmo y nos da un resultado de: 95%

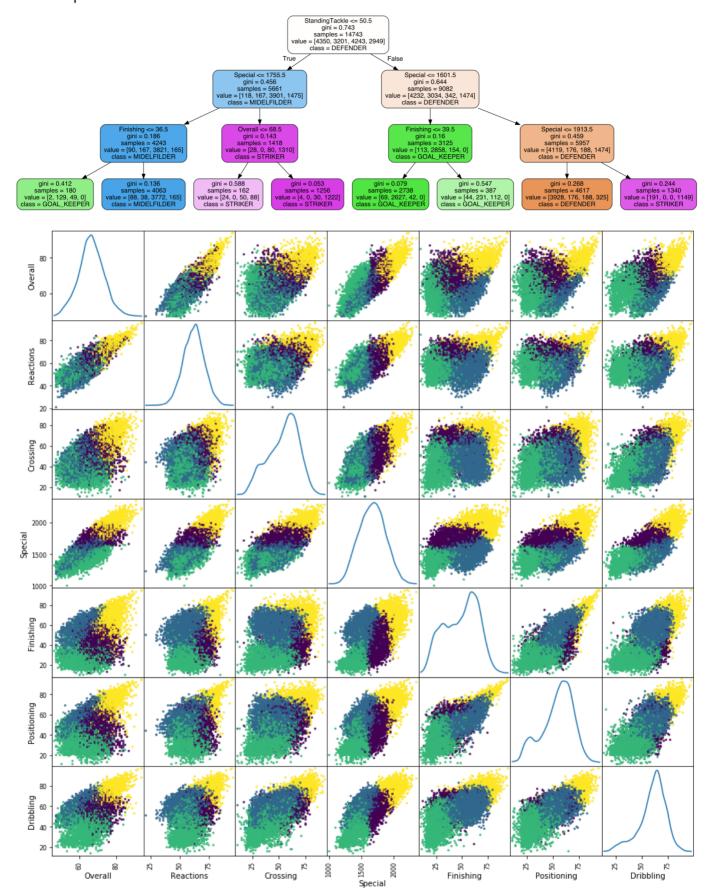
5.5 DECISION TREE

• Entrenamos nuestro algoritmo y nos da un resultado de: 89

6. Primera conclusión

• El algoritmo esta acertando al 89% por lo cual nuestra clusterización tiene sentido.

 Como el algoritmo consigue clasificar bien, vamos a ver cuales son las variables que mas importancia ha tenido en la clasificación



7. Segunda conclusión

 Nuestros clusters estan bien separados y existe una segmentación clara entre los 4 clusters

8. Selección de variables

 Basandonos en los resultados del arbol de decisión y la correlación de pearson, hacemos una selección de variables para hacer una reducción de dimensionalidad y volver a probar el k-mean con estas variables y dibujamos los resultados

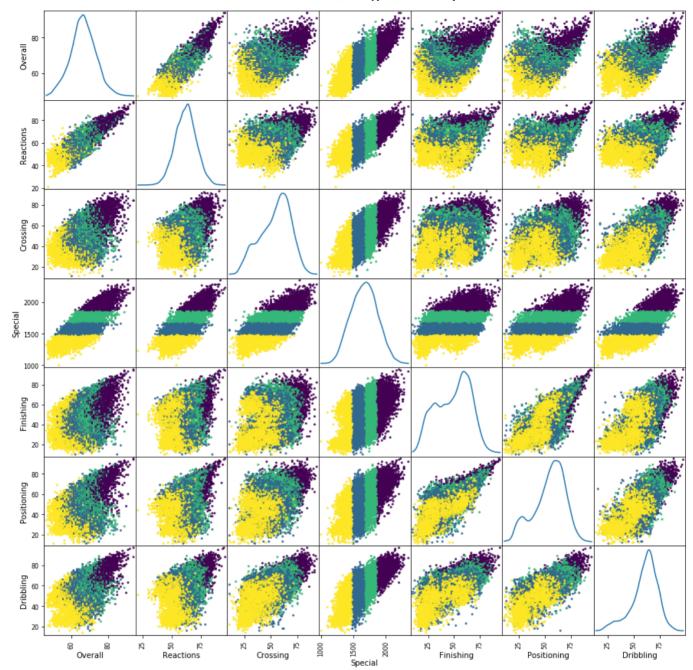
- 9. Segunda Segmentación

9.1 K-mean

- Clusterizamos otra vez a 4 cogiendo solo las features seleccionadas(a partir de la clasificación y la correlación de pearson)
- · Ponemos la columna de los clusters en nuesto dataset

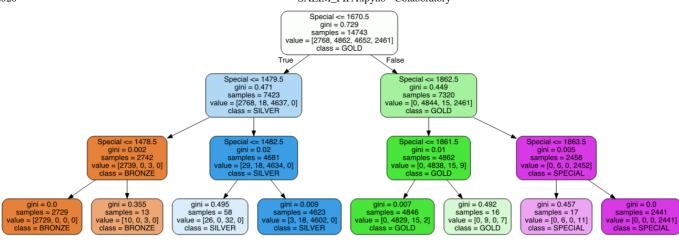
9.2 Decision Tree

• Dibujamos nuestros clusters:



Conclusión

- De aquí podemos observar de que nuestros datos se clasifican bien en 4 clusters.
- Si analizamos las variables Special y Crossing podemos observar que crossing va de 25 a 75 y Segun estos resultados, los clusters pueden ser: el tipo de carta que tiene el jugador (Special, Gold, Silver, Bronce)
- Comprobamos el algoritmo de decision tree para confirmar nuestra clasificación y nos da un resultado de : 99%



Double-cliquez (ou appuyez sur Entrée) pour modifier