# Laboratorio de Datos

#### Primer Cuatrimestre 2024

### Trabajo Práctico N° 2

El Trabajo Práctico deberá ser resuelto en grupos de dos o tres personas. No se aceptarán entregas individuales. La entrega se realizará a través del campus (pestaña Trabajos Prácticos). La fecha límite es el 28/05 a las 23:59. Deben entregar un Notebook con los nombres de les integrantes del equipo, la resolución de los ejercicios y los informes pertinentes.

Se valorará que el Notebook y el código tengan un formato prolijo: ejercicios separados por títulos (Ejercicio 1, Ejercicio 2, etc.), nombres descriptivos para las variables, comentarios, etc.

En este trabajo práctico nos sumamos a la moda de utilizar análisis de datos para la toma de decisiones en los deportes, y creamos nuestra propia empresa LDD Futbol Analytics.

Trabajaremos con el dataset FBRef2020-21.csv<sup>1</sup> que contiene datos sobre los principales torneos de clubes y selecciones de fútbol del mundo.

## Preprocesamiento [1 pt.]

- 1. Cargar en un DataFrame los datos del archivo FBRef2020-21.csv.
- 2. Eliminar a los jugadores que jugaron menos de 500 minutos en la temporada (columna Min).
- 3. Eliminar los datos faltantes. Por ejemplo, eliminar columnas con más de 100 datos faltantes y luego las filas con datos faltantes, o convertir los datos faltantes a algún valor apropiado.
- **4.** Al finalizar la limpieza de datos, resetear los índices.
- 5. Definir el DataFrame data\_num que solo contenga las variables númericas, a partir de la columna Ast/90, inclusive. Para clustering y clasificación no vamos a utilizar las variables categóricas ni edad ni minutos jugados.

# Clustering [4 pts.]

- **6.** Nuestro primer objetivo es realizar algún agrupamiento de jugadores con características similares.
  - (a) Seleccionar dos variables cualesquiera de los datos y realizar un gráfico de dispersión de una variable en función de la otra para el total de las observaciones. ¿Pueden encontrar fácilmente grupos distintos?
  - (b) Escalar los datos y realizar un análisis de componentes principales, quedándose solo con las dos primeras componentes. Realizar un gráfico como el del punto anterior. ¿Cuántos clusters puede distinguir en el gráfico? ¿A qué características de los jugadores pueden corresponder los clusters? ¿Cómo pueden verificar su conjetura? (realizar una visualización o algún cálculo)
  - (c) Para la cantidad de clusters observados en el ítem anterior, realizar un agrupamiento por k-medias, y colorear los puntos según las etiquetas obtenidas. ¿Coinciden las etiquetas con lo esperado?

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Fuente: https://fbref.com/en/

- (d) Repetir el agrupamiento utilizando DBSCAN. ¿Cómo eligirían en este caso un valor de  $\varepsilon$  apropiado? Sugerencia: consultar la sección "Selección del hiperparámetro eps" del Notebook de la clase de DBSCAN (o utilizar cualquier otra técnica que consideren apropiada)
- (e) Utilizar DBSCAN para realizar agrupamiento utilizando como datos todas las variables originales en vez de solo las dos componentes principales, modificando los valores de epsilon y minPts convenientemente. ¿Con cuál de las dos opciones obtienen mejores resultados?

## Clasificación [3 pts.]

- 7. Ahora queremos poder predecir la posición en la que juega cada jugador según sus datos estadísticos utilizando KNN. En la columna Pos encontramos la posición de los jugadores. Para la mayoría de los jugadores se indica una única posición pero algunos jugadores tienen dos posiciones. Para simplificar el análisis vamos a considerar una única posición por jugador.
  - (a) Definir la variable Pos\_filt que es la columna Pos, pero donde los jugadores deben tener una sola posición (pueden quedarse sólo con la primera posición de cada jugador o eliminar los jugadores con dos posiciones, lo que consideren más conveniente).
  - (b) Construir el DataFrame data\_clasif que resulta de agregarle la columna de Pos\_filt al DataFrame data\_num. Dividir data\_num en un 80% para entrenamiento y un 20% para testeo.
  - (c) Aplicar un esquema de validación en el conjunto de entrenamiento para seleccionar el valor óptimo de K. (Esto puede demorar mucho si prueban muchos valores de K, pueden hacerlo hasta un valor máximo de K=20.)
    - Sugerencia: puede resultar de ayuda KNeighborsClassifier de sklearn e investigar esa librería para aplicar esquemas de validación.
  - (d) Para el valor de K obtenido, ¿cuál es el porcentaje de aciertos en el conjunto de testeo?
  - (e) Repetir el procedimiento utilizando la primeras dos componentes principales en vez de todas las variables. Indicar si se obtienen mejores resultados.
- 8. Repetir el mismo método de clasificación con el dataset de jugadoras de la liga inglesa femenina superleague2023.csv. Para esto, quedarse con la columna Pos y las columnas a partir de MP, inclusive. ¿Qué porcentaje de aciertos obtienen en este caso? ¿Puede modificarse el parámetro para obtener un porcentaje mayor?

#### Recomendaciones de jugadores [2 pts.]

9. Trabajamos ahora con el dataset transfermarkt\_fbref\_201920.csv que incluye la valuación de los jugadores. Una de las aplicaciones más comunes de análisis de datos en el fútbol es para obtener recomendaciones de jugadores a comprar.

Si al leer el .csv salta un error, intentar con:

```
data=pd.read_csv('transfermarkt_fbref_201920.csv', delimiter=';')
```

(a) En 2021 Messi fue transferido del Barcelona al PSG. Basandose en los datos disponibles, recomendarle a Barcelona un jugador de características similares a Messi pero de menor valor.

- (b) Queremos elaborar un modelo para detectar jugadores "baratos", es decir cuya valuación en el mercado (columna value) sea inferior a que la que nosotros estimemos. Para esto, quisiéramos ajustar el valor de mercado a partir de los datos de los jugadores (para estimar la valuación pueden incorporar la edad entre las variables explicativas). El modelo que desarrollen puede basarse en redes neuronales o en otro modelo que consideren adecuado.
- (c) Según el modelo desarrollado, entre los jugadores con un valor de mercado mayor a \$100000, ¿quién es el más sobrevalorado? Es decir, el jugador con mayor diferencia entre el valor de mercado y el valor predicho por el modelo. ¿Y el más infravalorado?
- (d) El PSG quiere vender a Mbappé y reemplazarlo por otro jugador más barato. Hacer un listado de los 10 jugadores más parecidos a Mbappé según el criterio que elijan. De esos 10 jugadores, según el modelo que desarrollaron en el ítem anterior, ¿a qué jugador recomendarían teniendo en cuenta la valuación del mercado y la predicción del modelo? Para ese jugador, averiguar la valuación actual del jugador. ¿Hicieron una buena recomendación?

# Apéndice: descripción de algunas columnas

Los datos están tomados del sitio web FBRef, en la sección "Big 5 European Leagues History". En ese sitio pueden ver el detalle de qué significa cada columna. Por ejemplo, pueden ingresar a este enlace https://fbref.com/en/comps/Big5/stats/players/Big-5-European-Leagues-Stats y entrar al enlace "Glossary". Algunos nombres están levemente modificados. En la siguiente tabla incluimos la descripción de las columnas principales.

Columna	Descripción
Rk	Rango
	Conteo de filas de arriba hacia abajo. Se recalcula al ordenar una
	columna.
Nation	Nacionalidad del jugador
	Primero, verificamos nuestros registros en el juego internacional a nivel
	sénior. Luego, a nivel juvenil. Luego, la ciudadanía presentada en
	Wikipedia. Finalmente, usamos su lugar de nacimiento cuando está
	disponible.
Pos	Posición

	Posición más comúnmente jugada por el jugador: GK - Porteros
	DF - Defensores
	MF - Mediocampistas
	FW - Delanteros
	FB - Laterales
	LB - Laterales Izquierdos
	RB - Laterales Derechos
	CB - Defensas Centrales
	DM - Mediocampistas Defensivos
	CM - Mediocampistas Centrales
	LM - Mediocampistas Izquierdos
	RM - Mediocampistas Derechos
	WM - Mediocampistas Exteriores
	LW - Extremos Izquierdos
	RW - Extremos Derechos
	AM - Mediocampistas Ofensivos
Comp	Competencia
Comp	La competencia. El número junto a la competencia indica qué
	ocupa esta liga en la pirámide de ligas del país.
Age	Edad al inicio de la temporada
rige	Dada el 1 de agosto para ligas de invierno y el 1 de febrero para lig
	verano.
Born	$A\tilde{n}o \ de \ nacimiento$
DOIL	Año de nacimiento del jugador.
MP	Partidos Jugados
IVII	Partidos jugados por el jugador o equipo.
Starts	Titularidades  Titularidades
Diaris	Juego o juegos comenzados por el jugador.
Min	Minutos
171111	Minutos jugados.
90s	Partidos completos jugados
	Partidos completos jugados (minutos jugados divididos por 90).
Gls	Goles
C.12	Goles marcados o permitidos.
Ast	Asistencias
1100	Asistencias.
G+A	Goles + Asistencias
G   11	Goles y Asistencias.
G-PK	Goles sin Penaltis
0111	Goles sin incluir penaltis.
PK	Penaltis Marcados
	Penaltis marcados.
PKatt	Penaltis Intentados
1 12000	Penaltis intentados.
CrdY	Tarjetas Amarillas
Olul	Tarjetas Amarillas.
CrdR	Tarjetas Rojas

	Tarjetas Rojas.
xG	xG: Goles Esperados
	Goles Esperados. Incluyen penaltis pero no tandas de penaltis (a menos
	que se indique lo contrario). Proporcionado por Opta. Un subrayado
	indica que falta información de un partido, pero se actualizará cuando
	esté disponible.
npxG	npxG: Goles Esperados sin Penaltis
	Goles Esperados sin Penaltis. Proporcionado por Opta. Un subrayado
	indica que falta información de un partido, pero se actualizará cuando
	esté disponible.
xAG	xAG: Asistencias de Goles Esperados
AAG	Asistencias de Goles Esperados. xG que sigue a un pase que asiste
	a un tiro. Proporcionado por Opta. Un subrayado indica que falta
<u> </u>	información de un partido, pero se actualizará cuando esté disponible.
npxG + xAG	npxG + xAG
	Goles Esperados sin Penaltis más Asistencias de Goles Esperados. In-
	cluyen penaltis pero no tandas de penaltis (a menos que se indique lo
	contrario). Proporcionado por Opta. Un subrayado indica que falta
	información de un partido, pero se actualizará cuando esté disponible.
	Mínimo de 30 minutos jugados por partido de equipo para calificar como
	líder.
$\operatorname{PrgC}$	Avances Progresivos
	Conducciones que mueven el balón hacia la línea de gol del oponente al
	menos 10 yardas desde su punto más lejano en los últimos seis pases, o
	cualquier conducción dentro del área de penalti. Excluye conducciones
	que terminan en el $50\%$ defensivo del campo.
PrgP	Pases Progresivos
	Pases completados que mueven el balón hacia la línea de gol del oponente
	al menos 10 yardas desde su punto más lejano en los últimos seis pases,
	o cualquier pase completado dentro del área de penalti. Excluye pases
	desde el 40% defensivo del campo.
PrgR	Pases Progresivos Recibidos
	Pases completados que mueven el balón hacia la línea de gol del oponente
	al menos 10 yardas desde su punto más lejano en los últimos seis pases,
	o cualquier pase completado dentro del área de penalti. Excluye pases
	desde el $40\%$ defensivo del campo.
Gls/90	Goles por 90 minutos
	Goles marcados por 90 minutos. Mínimo de 30 minutos jugados por
	partido de equipo para calificar como líder.
Ast/90	Asistencias por 90 minutos
•	Asistencias por 90 minutos. Mínimo de 30 minutos jugados por partido
	de equipo para calificar como líder.
G+A/90	Goles + Asistencias por 90 minutos
<i>'</i>	Goles y Asistencias por 90 minutos. Mínimo de 30 minutos jugados por
	partido de equipo para calificar como líder.
G-PK/90	
G-PK/90	Goles sin Penaltis por 90 minutos
G-PK/90	

	Goles más asistencias menos penaltis marcados por 90 minutos. Mínimo
	de 30 minutos jugados por partido de equipo para calificar como líder.
xG/90	Goles Esperados por 90 minutos
	Goles Esperados por 90 minutos. Incluyen penaltis pero no tandas de
	penaltis (a menos que se indique lo contrario). Proporcionado por Opta.
	Un subrayado indica que falta información de un partido, pero se ac-
	tualizará cuando esté disponible. Mínimo de 30 minutos jugados por
	partido de equipo para calificar como líder.
xAG/90	Asistencias de Goles Esperados por 90 minutos
	Asistencias de Goles Esperados por 90 minutos. Proporcionado por
	Opta. Un subrayado indica que falta información de un partido, pero se
	actualizará cuando esté disponible. Mínimo de 30 minutos jugados por
	partido de equipo para calificar como líder.
xG+xAG/90	Goles Esperados + Asistencias de Goles Esperados por 90 minutos
	Goles Esperados más Asistencias de Goles Esperados por 90 minutos. Incluyen penaltis pero no tandas de penaltis (a menos que se indique
	lo contrario). Proporcionado por Opta. Un subrayado indica que falta
	información de un partido, pero se actualizará cuando esté disponible.
	Mínimo de 30 minutos jugados por partido de equipo para calificar como
	líder.
npxG/90	Goles Esperados sin Penaltis por 90 minutos
• /	Goles Esperados sin Penaltis por 90 minutos. Proporcionado por Opta.
	Un subrayado indica que falta información de un partido, pero se ac-
	tualizará cuando esté disponible. Mínimo de 30 minutos jugados por
	partido de equipo para calificar como líder.
npxG+xAG/90	Goles Esperados sin Penaltis + Asistencias de Goles Esperados por 90
•	minutos
	Goles Esperados sin Penaltis más Asistencias de Goles Esperados por
	90 minutos. Proporcionado por Opta. Un subrayado indica que falta
	información de un partido, pero se actualizará cuando esté disponible.
	Mínimo de 30 minutos jugados por partido de equipo para calificar como
	líder.