**Tipología y ciclo de vida de los datos**

**Práctica 1: Webscrapping**

Icono

Descripción generada automáticamente con confianza baja

Por:

Adrián García Rodríguez

Tomás Jesús Luna López

Índice

[1. Contexto 3](#_Toc100487772)

[2. Título 4](#_Toc100487773)

[3. Descripción del dataset 5](#_Toc100487774)

[4. Representación gráfica 6](#_Toc100487775)

[5. Contenido 7](#_Toc100487776)

[6. Agradecimientos 8](#_Toc100487777)

[7. Inspiración 10](#_Toc100487778)

[8. Licencia 10](#_Toc100487779)

[9. Código 10](#_Toc100487780)

[10. Dataset 11](#_Toc100487781)

[11. Video 11](#_Toc100487782)

[12. Contribuciones 11](#_Toc100487783)

# Contexto

En los últimos años hemos visto gestas deportivas que podían parecer imprevisibles, cómo por ejemplo la consecución del título de la Premier Ligue por parte del Leicester C.F., o el título de la NBA de los Toronto Raptors, un equipo que no hace tanto era el peor de su división.

Además, en los últimos tiempos han proliferado las casas de apuestas, y aunque no nos posicionamos a favor de las apuestas y sabemos el gran problema que supone la ludopatía, ¿seríamos capaces de predecir los resultados mejor que las casas de apuestas y ganarles en su propio juego?

Supongamos que queremos ser capaces de ajustar un modelo para predecir resultados deportivos, y si el modelo es lo suficientemente preciso, realizar apuestas deportivas en función de las recomendaciones del sistema. Aunque para esto podríamos elegir muchas disciplinas deportivas como el baloncesto o el tenis, para nuestro caso hemos elegido el futbol, concretamente La Liga española.

Para ello, suponemos que los jugadores disponibles de cada equipo, así como su desempeño a lo largo de la temporada, pueden ayudarnos en esta tarea. Por ejemplo, para dos equipos de calidad similar, si un equipo tiene disponibles jugadores que han estado jugando muy bien y el otro equipo tiene jugadores con mala racha de partidos, el modelo debería predecir que ganará el primero.

El objetivo final (no se incluye en esta práctica) sería tener un resultado estimado para cada partido (victoria local, empate, o derrota local), con una probabilidad para cada resultado. Posteriormente compararíamos nuestras probabilidades con las cuotas ofertadas por las casas de apuestas, y en caso de que en los testeos el modelo hubiese resultado robusto, apostaríamos en las apuestas que tuvieran más esperanza matemática.

Para conseguir tal información comprobamos distintas páginas webs, entre ellas, de valoración de jugadores de ‘ligas fantásticas’, por ejemplo:

[Estadísticas LaLiga 2021/22 - Alineaciones probables - FútbolFantasy (futbolfantasy.com)](https://www.futbolfantasy.com/laliga/estadisticas)

[Estadísticas de Courtois en clave Fantasy LaLiga (analiticafantasy.com)](https://analiticafantasy.com/estadisticas/courtois)

Sin embargo, la página que nos aportaba la información más detallada y precisa para nuestro objetivo fue:

[Estadísticas e Historia del Fútbol | FBref.com](https://fbref.com/es/?lang=es)

Además, decidimos que sería enriquecedor complementarla con datos oficiales de LaLiga:

[Avanzadas | LaLiga](https://www.laliga.com/estadisticas-avanzadas)

# Título

El título de un proyecto puede parecer algo superfluo y trivial, pero va a ser su imagen de marca, y el hecho de tener un nombre con gancho puede hacer que un proyecto se aprecie más, por tanto, nos tomamos esta tarea en serio y pusimos sobre la mesa diversas opciones:

* Coach’s notebook
* Net scraper
* FootData
* Players summary
* DataKeeper
* Data equaliser
* Goal data keeper

Sin embargo, finalmente nos quedamos con el que mejor definía nuestro proyecto y más atractivo nos parecía:

* **LaLiga stats**

# Descripción del dataset

Nuestro dataset está compuesto por dos secciones, una primera página donde se muestran unas estadísticas básicas de cada jugador, hasta la jornada 29 de todos los equipos de LaLiga Santander. Mientras que el segundo CSV muestra las estadísticas de cada jugador en los diferentes partidos disputados en la presente edición de LaLiga.

# Representación gráfica

Para entender un poco mejor el flujo añadimos el siguiente diagrama:

FBREF

La Liga

Web scraping

players\_info.csv

players\_info\_LaLiga.csv

Web scraping

Para entender mejor los datos, hemos hecho un boceto de un diagrama respectivo a nuestros datos finales:

Equipo

Jugador

Partido

E

stadísticas

Estadísticas

E

stadísticas

Estadísticas

E

stadísticas

# Contenido

El primer dataset muestra una descripción del jugador, el equipo al que pertenece actualmente y los diferentes datos acumulados en todos los partidos disputados. Estos datos están separados en tres bloques, datos comunes, jugador de campo y portero.

* Datos comunes. Estos datos hacen referencia a la cantidad de partidos y minutos disputados y cuantos de ellos de titular, a la cantidad de tarjetas recibidas, y veces que ha sido sustituido.
* Jugador de campo. Estos datos hacen referencia a las estadísticas de disparos realizados, goles, asistencias y faltas cometidas.
* Portero. Estos datos hacen referencia a los porteros, e incluyen estadísticas de cantidad de paradas, rechaces, faltas recibidas, penaltis recibidos y cuantos de ellos ha detenido

El segundo dataset muestra el detalle de cada partido disputado por los diferentes jugadores que han participado en la actual edición de LaLiga. Este dataset está dividido en siete secciones.

* Datos del partido. Fecha en la que se disputo el partido, día de la semana, si el partido se jugo en casa o como visitante, el resultado, equipo rival, minutos disputados y la/s posición/es que ha jugado dicho jugador en el encuentro.
* Datos de rendimiento. Muestra las estadísticas generales del partido como son, los goles anotados, asistencias, penaltis, disparos, disparos a puerta, tarjetas recibidas, toques al balón, número de veces que acudió a la presión, entradas e intercepciones.
* Expectativa. Datos que muestras los goles y asistencias que se esperan del jugador en el partido teniendo en cuenta los datos anteriores.
* Acciones. Datos que representan la cantidad de acciones de peligro que generó el jugador en dicho encuentro.
* Pases. Muestra los datos de la cantidad de pases realizados, el porcentaje de pases completados, la cantidad de pases progresiones y la cantidad de intercepciones realizadas.
* Transportes. Estos datos hacen referencia a la cantidad de veces que el jugador ha realizado conducciones y cuantas de ellas han sido en zona peligrosa.
* Dribles. Por último, tenemos los datos que hacen referencia a la cantidad de intento de regates realizados por el jugador y en cuantos de ellos ha salido victorioso.

# Agradecimientos

En una tarea tan ambiciosa como esta podemos suponer que no habremos sido los primeros en intentarlo, algunos ejemplos que nos sirvieron de inspiración son:

[A simple method to predict player performance using Fantasy Football data | by Davide Totaro | Towards Data Science](https://towardsdatascience.com/a-simple-method-to-predict-player-performance-using-fantasy-football-data-8b2d3adb3a1a)

[project-report (4).pdf (imperial.ac.uk)](https://www.imperial.ac.uk/media/imperial-college/faculty-of-engineering/computing/public/1718-ug-projects/Corentin-Herbinet-Using-Machine-Learning-techniques-to-predict-the-outcome-of-profressional-football-matches.pdf)

[Machine Learning Algorithms for Football Predictions | by Matheus Kempa | Towards Data Science](https://towardsdatascience.com/machine-learning-algorithms-for-football-prediction-using-statistics-from-brazilian-championship-51b7d4ea0bc8)

Podemos ver que incluso uno de ellos se basa en datos de FBREF para su análisis.

**Consideraciones previas**

* *FBREF:*

Una vez decididas las fuentes de los datos el primer paso realizado ha sido la comprobación del fichero robots.txt, en el cual no aparecen expresamente las rutas concretas de la web que nosotros utilizamos, sin embargo, cabe recordar que este documento es tan sólo una recomendación, y los recolectores de datos no están obligados a respetarlos. A pesar de ello es recomendable para evitar posibles bloqueos de la IP o u otro tipo de problemas con la página web.

Enlace a fichero robots.txt: <https://fbref.com/robots.txt>

Leyendo los términos de uso de la página descubrimos que el hacer recolección de datos de su página podía ser un problema para ellos, por ello contactamos para la página para pedirles su permiso explícito.

[Sports Reference Terms of Use | Sports-Reference.com](https://www.sports-reference.com/termsofuse.html)

Adjuntamos el correo preguntando si podemos utilizar los datos y la respuesta de la página web.

Interfaz de usuario gráfica, Texto, Aplicación, Correo electrónico

Descripción generada automáticamente

Cómo podemos ver, la página autoriza la recolección de los datos mientras el flujo de llamadas no produzca problemas en la página web, el cual hemos comprobado que no es perjudicial para la misma. Por tanto continuamos con nuestro proyecto.

* LaLiga

La página de LaLiga no pone trabas al uso de robots, tan sólo una latencia entre peticiones de 30 segundos, la cual respetamos para evitar ser bloqueados.

<https://www.laliga.com/robots.txt>

Podemos observar cómo en los términos de uso de la página tampoco impiden la recolección de datos para nuestro fin.

<https://www.laliga.com/informacion-legal/legal-web>

# Inspiración

En la introducción del proyecto hemos presentado nuestros objetivos, a pesar de ello a continuación los explicaremos con más detalle.

Las preguntas que queremos responder son:

* ¿Cuál es el rendimiento de los distintos jugadores en función de variables cómo la hora del partido, racha, jugar en casa o cómo visitante?
* ¿Cuál es el rendimiento de los jugadores en función de los compañeros con los que juegan?
* ¿Cuál es el rendimiento esperado de los jugadores para el próximo partido?
* En función de lo anterior, ¿Qué resultado esperamos? ¿Bajo qué probabilidad?
* ¿Merece la pena con los datos obtenidos apostar en futuros partidos?

De los proyectos nombrados cómo inspiración en el apartado 6, podemos destacar:

[Machine Learning Algorithms for Football Predictions | by Matheus Kempa | Towards Data Science](https://towardsdatascience.com/machine-learning-algorithms-for-football-prediction-using-statistics-from-brazilian-championship-51b7d4ea0bc8)

Ya que extrae los datos de FBREF.COM. Podemos ver cómo ajustan modelos para predecir los resultados de los partidos, siendo el óptimo una regresión logística. Sin embargo, no analizan los datos por jugador, sólo por partido, por lo que nosotros tendremos más información para poder ajustar nuestro modelo.

# Licencia

La licencia elegida para este proyecto es CC BY-NC-SA 4.0 License , ya que son datos de terceros y publicos pensamos que es la mejor opción para respetar la autoria de los mismos a sus autores originales, ademas que en la web Sports Reference indican que no se puede modificar los datos extraidos de su web..

# Código

Enlace al repositorio de GIT: <https://github.com/KoNGoL/Tipologia_prac1.git>

El código ha sido desarrollado en lenguaje Python, usando las librerías BeautifulSoup y Request

# Dataset

El data set esta subido a la web de zenodo con el siguiente enlace: <https://doi.org/10.5281/zenodo.6422001>

Con DOI: 10.5281/zenodo.6422001

# Video

Subido al apartado correspondiente de la asignatura.

# Contribuciones

|  |  |
| --- | --- |
| *Contribuciones* | *Firma* |
| *Investigación previa* | Adrián García Rodríguez  Tomás Jesús Luna López |
| *Redacción de las respuestas* | Adrián García Rodríguez  Tomás Jesús Luna López |
| *Desarrollo del código* | Adrián García Rodríguez  Tomás Jesús Luna López |