Aplicación sobre el efecto en sanidad del coronavirus en el mundo

Bases de Datos Avanzadas

Escuela Superior Informática (UCLM)
Mario Pérez Sánchez-Montañez, David Camuñas Sánchez, Francesco
Zingariello
5 de mayo de 2020

Resumen

Este proyecto tratará sobre la creación de una aplicación, para la cual se realizará un estudio sobre el efecto del coronavirus (COVID-19) en el mundo. Para ello se usará las diversas técnicas utilizadas para el tratamiento masivo de información

Keywords: Big Data, Data Warehouse, NBA

Introducción

El **Big Data** (*macro datos, datos masivos, inteligencia de datos*), se conoce como el análisis masivo de datos. Esto es una cantidad de datos tan sumamente grande, que las aplicaciones que se dedicaban al procesamiento de datos que tradicionalmente se venían usando no son capaces de tratar y poner en valor en un tiempo razonable. Este término ha estado en uso desde la década de 1990.

Este término también hace referencia, a las nuevas tecnologías que hacen posible el almacenamiento y procesamiento de datos, además del uso que se hace de la información obtenida a través de ellas.

Tipos de datos que existen

A continuación, se dará una breve explicación de los tipos de datos existentes, y de los cuales hace uso esta tecnología (*Big Data*).

Datos estructurados

Este tipo de datos se suelen usar en el tratamiento de datos. Ya que sus principales características son que pueden ser almacenados en tablas, y que tienen definido su formato. Algunos datos de este tipo son:

- Números.
- Cadenas de caracteres.
- Fechas.

Datos semiestructurados

Los *datos semiestructurados* tienen una tipo de estructura, pero esta no es lo suficientemente regular, como para permitir su gestión y estructuración como si fuese similar a los datos estructurados. Este tipo de datos, posee ciertos patrones comunes que lo describen y dan información sobre las relaciones entre los mismos.

Un ejemplo de utilización, sería el lenguaje de marcas *HTML*, el cual sirve para el desarrollo de paginas web, donde estas pautas son representadas por su sistema de etiquetas.

Datos no estructurados

Este tipo de datos, se trata de datos que han sido obtenidos en su formato original. Estos no se encuentran especificados en ningún formato, el cual permita que sean almacenados como se almacenarían los anteriores tipos de datos (*estructurados* y *semiestructurados*). Ya que no disponen de una estructura definida (longitud, formato, etc) para poder desglosar la información. Estos datos se pueden encontrar, por ejemplo: en presentaciones (*PowerPoints*), correos, documentos de texto (*Word*, *PDF*, documentos de google, etc).

Obtención de los datos

Los datos se han obtenido aplicando técnicas de *web scraping* [6] gracias a la librería *Beautiful Soup* [15] de *Python*. Con esta librería se obtiene el código HTML de una pagina web y se pueden realizar diversas operaciones con esa información, en nuestro caso hemos construido un *dataframe* [10] para poder construir posteriormente la base de datos.

Datos de jugadores

Los datos relacionados con los jugadores se han obtenido gracias al siguiente código [11] en *Python*:

Como se puede ver, el programa esta formado por dos funciones. La primera para obtener las estadísticas globales de todos los jugadores [14] y con la segundo se obtienen los datos relativos a los *rookies* (jugadores nóveles) [13]. Ambas funciones devolverán un objeto *dataframe* [10], porque en el programa principal se llamará a estas funciones para construir la base de datos, como se ha comentado anteriormente. Para el tratamiento de los datos en forma de *dataframe* utilizaremos la librería *pandas* [9].

Para obtener los datos que nos interesan de la web es necesario que sepamos cuáles son las etiquetas HTML que debemos de obtener del objeto *soup*. Esto normalmente se realiza inspeccionando la página web con cualquier navegador.

Datos de equipos

Los datos relativos a los equipos de la *nba* se han obtenido de forma similar a los datos de los jugadores:

La función para obtener los datos de los equipos es muy similar a las funciones mencionadas anteriormente, con la diferencia que el *dataframe* que retornamos lo ordenamos por el nombre del equipo. La segunda función en un principio no la desarrollamos, pero en la construcción de la base de datos apreciamos que los datos de los jugadores indican el equipo mediante abreviaturas. Por lo tanto esta función la utilizaremos para establecer las equivalencias.

Creación de la base de datos

La creación de la base de datos la hemos automatizado gracias al siguiente script que llama a las funciones explicadas en la sección anterior:

El programa lleva a cabo las siguientes operaciones:

- Cargar los datos: se llama a las funciones explicadas anteriormente para cargar la información relativas a jugadores, rookies y equipos. Además, en esta parte del programa también se establece la equivalencia de los equipos con sus abreviaturas.
- Transformación de datos: se realiza una limpieza de los datos, que consiste en eliminar las columnas que no vamos a utilizar, eliminar las filas vacías y eliminación de jugadores que no juegan en un equipo de la nba.
- Construcción del *dataframe* central: estos datos se usarán para construir una tabla central que relacione los datos de jugadores, *rookies* y equipos, siguiendo el modelo de estrella [2].
- Construcción de la base datos: en este último paso se construirán las cuatro tablas de la base datos y se introducirán los datos guardados en los cuatro dataframes que hemos comentado. Las operaciones que se ejecutan para crear las tabla y sus respectivas relaciones se pueden ver en el fichero creation.sql.

Diagrama relacional

El diagrama relacional de nuestra base de datos, estará formado por cuatro tablas relacionadas en forma de estrella, de las cuales tres de ellas las crearemos a partir de los datos obtenidos en el punto anterior (*Equipos*, *Jugadores* y *Rookies*). La cuarta tabla (*Jugadores-Equipos*) es una tabla central, la cual está relacionada con cada una de las anteriores tablas.

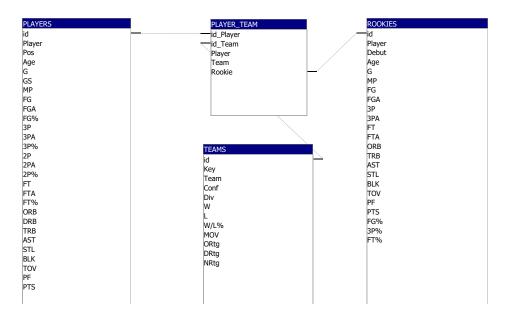


Figura 1: Diagrama relacional de nuestra base de datos

A continuación, se explicara la definición de cada parametro por los que está formada cada tabla.

La tabla **Jugadores** (PLayers), esta formada por:

- id: Player id.
- Player: Player full name.
- **Pos**: Position.
- **Age**: Player age.
- **■ G**: Games.
- **GS**: Games started
- **MP**: Minutes played.
- **FG (3P + 2P)**: Field goals.
- **FGA (3PA + 2PA)**: Field goal attempts.
- **FG** %: Field goal percentage.
- **3P**: 3 points field goals.
- **3PA**: 3 point field goal attempts.
- **3P** %: FG % on 3 points FGA's (field goal attempts).
- 2P: 2 points field goals.
- **2PA**: 2 point field goal attempts.
- **2P** %: FG % on 2 points FGA's (field goal attempts).
- FT:Free Throwns.
- **FTA**:Free Thrown Attempts.
- FT %: Free Throw Percentage.
- **ORB**: Offensive Rebounds.
- **DRB**: Defensive Rebounds.
- **TRB**: Total Rebounds
- **AST**: Assists.
- **STL**: Steals.
- BLK: Blocks.
- **TOV**:Turnovers.
- **PF**: Personal Fouls.
- **PTS**: Points.

La tabla **Equipos** (Teams), esta formada por:

- id: Team id.
- **Key**: Team initials.
- **Team**: Team name.
- Conf: Team's conference.
- **Div**: Team's division.
- **W**: Wins.
- L: Losses.
- W/L %: Win-Loss Percentage.
- MOV: Margin of Victory.
- **ORTg**: Offensive Rating. An estimate of points produced (*players*) or scored (*teams*) per 100 possessions.
- DRTg: Defensive Rating. An estimate of points allowed per 100 possessions.
- NRTg: Net Rating. An estimate of point differential per 100 possessions.

La tabla **Rookies**, esta formada por:

- id: Rookie id.
- **Player**: Player full name.
- **Debut**: Debut.
- **Age**: Player age.
- **■ G**: Games.
- **MP**: Minutes played.
- **FG (3P + 2P)**: Field goals.
- **FGA (3PA + 2PA)**: Field goal attempts.
- 3P: 3 points field goals.
- 3PA: 3 point field goal attempts.
- **3P** %: FG % on 3 points FGA's (field goal attempts).
- **FT**:Free Throwns.
- **FTA**:Free Thrown Attempts.
- FT %: Free Throw Percentage.
- **ORB**: Offensive Rebounds.
- **DRB**: Defensive Rebounds.
- TRB: Total Rebounds
- **AST**: Assists.
- **STL**: Steals.
- **BLK**: Blocks.
- **TOV**:Turnovers.
- **PF**: Personal Fouls.
- **PTS**: Points.

La tabla **Jugadores-Equipos** (Players-Teams), esta formada por:

- id-Player: Player id.
- id-Team: Team id.
- **Player**: Player full name.
- **Team**: Team name.
- **Rookie**: Rookie id. If *player* is a *rookie*, then *id-Rookie* stores in this attribute.

Obtención de estadísticas

A continuación, se realizarán una serie de consultas para obtener información sobre algunas estadísticas sobre los jugadores y los equipos de esta temporada. Para ver la gran utilidad que puede aportar la unión de estas dos tecnologías *SQLite* [18] y *Python*. Además, se van a generar distintos gráficos con la librería *matplotlib* [8] de *Python*.

Para facilitar la obtención de los datos se han generado una serie de *vistas SQL*, las cuales están almacenadas en nuestra base de datos (*nba-data.db*) y son las siguientes:

Número de jugadores que tiene cada equipo

Se obtendrá el número de jugadores que componen cada equipo de la temporada (ver Figura 2), los datos han sido obtenidos a partir de la siguiente consulta:

"SELECT * FROM NUM-PT"

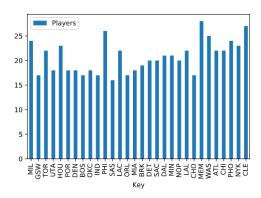


Figura 2: Número de jugadores que tiene cada equipo.

Porcentaje de jugadores y rookies de la temporada.

Mediante un diagrama en forma de "pastel"se puede observar de forma rápida e intutiva en este caso en la Figura 3, los jugadores *rookies* y no *rookies* que jugaron esta temporada.

Lo mas importante es generar bien la consulta, a partir de la cual se va a generar el *dataframe*:

"SELECT * FROM STAT-PT"

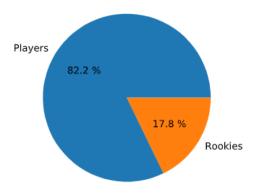


Figura 3: Porcentaje de jugadores y rookies de la temporada.

Número de jugadores y rookies de cada conferencia

Se obtendrán los datos sobre el numero de jugadores y número de rookies de cada conferencia, como se puede ver en la Figura 4.

Para poder obtener los datos se ha utlizado la siguiente consulta *SQL*:

"SELECT Conference, SUM(NoRookies-Perc) AS "PlayersPerc", SUM(RookiesPerc) AS RookiesPerc"FROM STAT-PT GROUP BY Conference;"

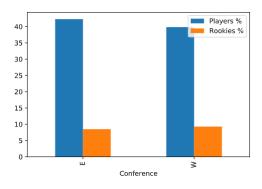


Figura 4: Porcentaje de jugadores y rookies por conferencia.

Simulación clasificación final de la temporada

Se mostrará la clasificación final de la temporada (ver Cuadro 1). Sin tener en cuenta la conferencia a la que pertenece cada equipo, ni los *playoffs*. Se han obtenidos los datos de la base de datos a partir de la siguiente consulta:

"SELECT Key, Team, Conf, W, L FROM TEAMS ORDER BY W/L DESC;"

Pos	Key	Team	Conf
1	MIL	Milwaukee Bucks	Ε
2	TOR	Toronto Raptors	Е
3	GSW	Golden State Warriors	W
4	DEN	Denver Nuggets	W
5	HOU	Houston Rockets	W
6	POR	Portland Trail Blazers	W
7	PHI	Philadelphia 76ers	Е
8	UTA	Utah Jazz	W
9	BOS	Boston Celtics	Е
10	OKC	Oklahoma City Thunder	W

Cuadro 1: Clasificación final de la temporada (sin *Playoffs*).

Obtener la información del mejor equipo de cada conferencia.

Se obtendrá la información del mejor equipo de cada conferencia, en este caso: Este (E): *Milwaukee Bucks*, Oeste (W): *Golden State Warriors*, como se puede ver en el Cuadro 2. Se ha utilizado la siguiente consulta:

"SELECT * FROM TEAMS GROUP BY CONF HAVING MAX(W/L);"

Key	Team	Conf	W	L	W/L %	MOV	ORtg	DRtg	NRtg
MIL	Milwaukee Bucks	Е	60	22	0.732	8.87	114.23	105.76	8.47
GSW	Golden State Warriors	W	57	25	0.695	6.46	116.63	110.24	6.39

Cuadro 2: Primer equipo de cada conferencia (E/W)

Modelo de regresión lineal

El modelo construido está basado en la regresión lineal simple de dos variables [5], los puntos totales que anota un jugador con sus intentos de tiro. El objetivo con este modelo será predecir cuántos puntos anotaría un jugador indicando los intentos de tiro.

Los modelos predictivos o de regresión consisten en la representación de la relación entre dos (o más) variables a través de un modelo formal supone contar con una expresión lógico-matemática que resume cómo es esa relación. Además, este modelo permite realizar predicciones de los valores que tomará una de las dos variables (la que se asuma como variable de respuesta o dependiente, y) a partir de los valores de la otra (la que se asuma como variable explicativa, independiente o predictora, x) [1].

Cálculo del modelo

En nuestro caso, como vamos a realizar una regresión lineal simple la formula sería la siguiente:

$$y = \alpha + \beta * x \tag{1}$$

La variable que queremos predecir (*y*) serán los puntos que anotará un jugador y para ello utilizaremos la variable explicativa de los tiros a canasta de un jugador (x), contando los tiros libres, los tiros de dos puntos y los triples.

$$PTS = \alpha + \beta * TA \tag{2}$$

Los parámetros utilizados en la predicción se van a calcular utilizando la librería *statsmodels* [19] de Python. Los pasos seguidos para calcular este modelo se pueden ver con detalle en el *notebook* de *Jupyter* [7] que hemos creado. La fórmula resultante con los parámetros calculados en base a los datos almacenados en nuestro *data warehouse* es la siguiente:

$$PTS = -5,209429 + 1,000137 * TA$$
 (3)

Al dibujar la recta de regresión [16] podemos observar como de bueno es el modelo creado para predecir los puntos que anotará un jugador introduciendo los intentos a canasta (ver Figura 5). Cuanto menos dispersos y más cercanos a la recta estén los puntos mejor será nuestro modelo.

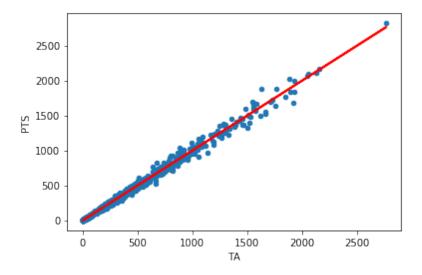


Figura 5: Recta de regresión de PTS TA

Realizar predicción

En este punto, se va a realizar una serie de predicciones utilizando la expresión calculada anteriormente. En el Cuadro 3 se pueden ver cinco jugadores con los puntos reales anotados en la temporada y los puntos que predice nuestro modelo. Se puede apreciar que la predicción se asemeja bastante a los puntos que anota un jugador.

Player	PTS	PTS_pred		
Álex Abrines	165	164.813847		
Quincy Acy	17.0	22.794404		
Jaylen Adams	108.0	113.806864		
Steven Adams	1108.0	1095.941316		
Bam Adebayo	729.0	706.888055		

Cuadro 3: Predicciones del modelo

Cabe destacar que los parámetros han sido calculados con los mismos datos que luego hemos usado para predecir, por lo tanto, se puede dar el fenómeno de la multicolinealidad [3]. Esto sucede cuando el modelo se ajusta

demasiado a un conjunto de datos y cuando utilizamos otros datos para hacer una predicción el modelo falla.

En nuestro caso, al usar datos de una temporada de una competición deportiva se presupone que los datos no van a ser muy desiguales de una temporada a otra. Con lo cual, nuestro modelo se debe comportar correctamente cuando introducimos un dato que no forma parte del conjunto utilizado para crear el modelo.

Referencias

- 1. http://ocw.uv.es/ciencias-de-la-salud/pruebas-1/1-3/t_09nuevo.pdf. Modelo de regresión lineal.
- 2. https://es.wikipedia.org/wiki/Esquema_en_estrella. Esquema en estrella.
- 3. https://es.wikipedia.org/wiki/Multicolinealidad. Multicolinealidad.
- 4. https://es.wikipedia.org/wiki/National_Basketball_Association. National basketball association.
- 5. https://es.wikipedia.org/wiki/RegresiÃşn_lineal. Regresión lineal.
- 6. https://es.wikipedia.org/wiki/Web_scraping. Web scraping.
- 7. https://jupyter.org/. Jupyter.
- 8. https://matplotlib.org/. matplotlib.
- 9. https://pandas.pydata.org/. Pandas.
- 10. https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/reference/api/pandas.DataFrame.html. Pandas dataframe.
- 11. https://towardsdatascience.com/web-scraping-nba-stats-4b4f8c525994. Web scraping nba stats.
- 12. https://www.basketball-reference.com. Basketball reference.
- 13. https://www.basketball-reference.com/leagues/NBA_2019_rookies-season-stats.html. Rookies stats.
- 14. https://www.basketball-reference.com/leagues/NBA_2019_totals. html. Player stats.
- 15. https://www.crummy.com/software/BeautifulSoup/bs4/doc/. Beautifulsoup.
- 16. https://www.hiru.eus/es/matematicas/recta-de-regresion-y-correlaciones. Recta de regresión.
- 17. https://www.python.org/. Python software fundation.
- 18. https://www.sqlite.org/index.html. Sqlite.
- 19. https://www.statsmodels.org/stable/index.html. Statsmodels.