Premier League Simulación

Hans Walter

9/15/2020

Librerías

```
library(dplyr)
library(readr)
library(tidyverse)
library(readxl)
library(ggplot2)
library(devtools)
```

Archivos Principales

El **cronograma** nos va a servir mas adelante para poder simular los juegos y el de **premier** nos sirve para poder hacer los cálculos históricos. Después nos serviarn para poder simular los goles que va a anotar cada equipo. Antes de haber cargado el Excel se filtro el dataset para que solo estuvieran presente las últimas 2 temporadas (para evitar sesgo).

```
cronograma <- read_excel("plschedule.xlsx")
premier <- read_excel("dataset_premier.xlsx")</pre>
```

Nota

El siguiente vector nos demuestra el nombre de los equipos que van a estar presentes en la Premier League. Más adelante veremos si en el dataset de **cronogramas** tienen los mismos nombres. Si son diferentes, hay que hacer algunos cambios.

Preparar Data

Modificamos la data de manera que 1. Agruparamos por equipos y se sumaran los goles que anotaron ambos estando de visitante y de local 2. Nos mostrara en teoría cuantos puntos tendrían si la temporada hubiera durado 2 años

```
temp_combinado <- subset(premier, select = c(HomeTeam:FTR))</pre>
resultados_home <- temp_combinado %>% filter(., FTR == "H") %>% group_by(HomeTeam) %>%
  summarise(victorias_casa = n())
resultados_away <- temp_combinado %>% filter(., FTR == "A") %>% group_by(AwayTeam) %>%
  summarise(victorias_visitante = n())
resultados_empate1 <- temp_combinado %>% filter(., FTR == "D") %>% group_by(AwayTeam) %>%
  summarise(empates1 = n())
resultados_empate2 <- temp_combinado %>% filter(., FTR == "D") %>% group_by(HomeTeam) %>%
  summarise(empates2 = n())
goles_home <- temp_combinado %>% group_by(HomeTeam) %>%
  summarise(hg = sum(FTHG))
goles_away <- temp_combinado %>% group_by(HomeTeam) %>%
  summarise(ag = sum(FTAG))
past_results <- cbind(resultados_home,resultados_away,resultados_empate1,</pre>
                      resultados_empate2,goles_home,goles_away)
past_results$puntos = (past_results$victorias_casa*3)+(past_results$victorias_visitante*3)
past_results$puntos = past_results$puntos + past_results$empates1 + past_results$empates2
df_temporadas <- past_results[,c(1,10,12,13)]</pre>
df_temporadas <- arrange(df_temporadas, -puntos)</pre>
colnames(df_temporadas) <- c("equipo", "goles_home_total", "goles_away_total", "puntos")</pre>
df_temporadas
```

##		equipo	<pre>goles_home_total</pre>	<pre>goles_away_total</pre>	puntos
##	1	Liverpool	107	26	196
##	2	Man City	114	25	179
##	3	Chelsea	69	28	138
##	4	Man United	73	42	132
##	5	Tottenham	70	33	130
##	6	Arsenal	78	40	126
##	7	Wolves	55	40	116
##	8	Leicester	59	37	114
##	9	Everton	54	42	103
##	10	Burnley	48	55	94
##	11	Crystal Palace	34	43	92
##	12	Southampton	48	65	91
##	13	West Ham	62	60	91
##	14	Newcastle	44	46	89
##	15	Watford	48	55	84
##	16	Bournemouth	52	55	79
##	17	Brighton	39	55	77
##	18	${\tt Sheffield}\ {\tt United}$	24	15	54
##	19	Aston Villa	22	30	35
##	20	Cardiff	21	38	34
##	21	Fulham	22	36	26
##	22	Norwich	19	37	21
##	23	Huddersfield	10	31	16

Vemos que los top 3 equipos de la liga son Liverpool, Man City y el Chelsea

Parámetros

La variable **Gamma** refleja la ventaja que tiene un equipo de anotar más goles al estar en casa. La diferencia no es significativa pero queremos tomarla en cuenta. Nuestro resultado nos dara la variable **Alfa** que representa la cantidad de goles en promedio que mete el equipo (tomando en cuenta ambos siendo visitante y local) y **Beta** que representa la cantidad de goles en promedio que concede (tomando en cuenta ambos cuando es visitante y local). La desviación estándar la utilizaremos en la 2nda simulación. Adicionalmente, nos dimos cuenta que los nombres de los equipos varía un poco en como se escriben en el dataset histórico a comparación del dataset de cronogramas, y queremos también poder filtrar solo los equipos que se encuentran presente en esta Premier League.

```
gamma <- sum(temp_combinado$FTHG)/sum(temp_combinado$FTAG)</pre>
modelo_basico1 <- temp_combinado %>%
  group_by(HomeTeam) %>%
  summarise(goles_a_favor = mean(FTHG), goles_concedidos = mean(FTAG),
            gaf = sd(FTHG), gc = sd(FTAG))
modelo_basico2 <- temp_combinado %>%
  group_by(AwayTeam) %>%
  summarise(goles a favor2 = mean(FTAG), goles concedidos2 = mean(FTHG),
            gaf1 = sd(FTAG), gc1 = sd(FTHG))
modelo_basico <- cbind(modelo_basico1, modelo_basico2)</pre>
modelo_basico$alpha_prueba <- (modelo_basico$goles_a_favor +
                                  modelo_basico$goles_a_favor2)/2
modelo_basico$beta_prueba <- (modelo_basico$goles_concedidos +</pre>
                                 modelo_basico$goles_concedidos2)/2
modelo_basico$alpha_prueba_sd <- (modelo_basico$gaf+modelo_basico$gaf1)/2
modelo_basico$beta_prueba_sd <- (modelo_basico$gc+modelo_basico$gc1)/2
modelo_basico <- subset(modelo_basico, select = c(HomeTeam, alpha_prueba,</pre>
                                                    beta_prueba, alpha_prueba_sd,
                                                    beta_prueba_sd))
nombres_equipos <- sort(as.vector(unique(cronograma$'Home Team')))</pre>
nombres <- sort(as.vector(unique(cronograma$'Home Team')))</pre>
nombres <- data.frame(HomeTeam=nombres)</pre>
modelo basico$HomeTeam <- mgsub::mgsub(modelo basico$HomeTeam, c("Man United",
                                                                    "Sheffield United",
                                                                    "Tottenham"),
                                        c("Man Utd", "Sheffield Utd", "Spurs"))
modelo_basico <- merge(x = modelo_basico, y = nombres, by.y = "HomeTeam")
modelo basico
```

```
##
           HomeTeam alpha_prueba beta_prueba alpha_prueba_sd beta_prueba_sd
## 1
            Arsenal 1.6973684
                                  1.3026316
                                                 1.1292892
                                                               1.0153274
## 2
        Aston Villa
                      1.0789474
                                  1.7631579
                                                 0.9832848
                                                               1.2942140
## 3
           Brighton
                      0.9736842
                                 1.5000000
                                                 0.9128584
                                                               1.2083032
## 4
            Burnley 1.1578947 1.5526316
                                                 0.9808381
                                                               1.4872564
            Chelsea 1.7368421 1.2236842
                                                 1.2941160
                                                               1.1035858
                                                               1.1200519
## 6 Crystal Palace
                      1.0789474
                                  1.3552632
                                                 1.0696323
## 7
                                                 1.0789114
            Everton
                      1.2894737
                                  1.3421053
                                                               1.2561024
```

```
## 8
              Fulham
                         0.8947368
                                      2.1315789
                                                       0.9714361
                                                                       1.2715092
## 9
           Leicester
                         1.5526316
                                      1.1710526
                                                       1.4591065
                                                                       1.1106917
                         2.2894737
                                      0.7236842
## 10
           Liverpool
                                                       1.2269943
                                                                       0.8775254
                                      0.7631579
## 11
            Man City
                         2.5921053
                                                       1.6499678
                                                                       0.8858970
## 12
             Man Utd
                         1.7236842
                                      1.1842105
                                                       1.2696400
                                                                       0.9528092
## 13
           Newcastle
                         1.0526316
                                                       1.0187099
                                      1.3947368
                                                                       1.2444525
       Sheffield Utd
## 14
                         1.0263158
                                      1.0263158
                                                       0.9054305
                                                                       0.9503598
## 15
         Southampton
                         1.2631579
                                      1.6447368
                                                       0.9202895
                                                                       1.4900800
## 16
               Spurs
                         1.6842105
                                      1.1315789
                                                       1.2853233
                                                                       0.8924005
## 17
            West Ham
                         1.3289474
                                      1.5394737
                                                       1.2487784
                                                                       1.1306773
## 18
              Wolves
                         1.2894737
                                      1.1315789
                                                       1.0105678
                                                                       0.9905445
```

Nos hace falta el equipo West Brom y Leeds.

Adición de West Brom

Después de un poco de investigación, notamos que **West Brom** no estaba presente en los años más recientes. Por lo tanto, cargamos un dataset donde se encuentra el mismo y filtramos que fueran solo 2 temporadas de datos para mantenernos bajo los parametros del anterior.

```
wb <- read_excel("westbrom.xlsx")</pre>
wb <- wb %>% filter(Temporada %in% c(1617, 1819))
wb_p1 <- wb %>% group_by(Local) %>%
  summarise(goles_favor = mean('GOL L'), goles_concedidos = mean('GOL V'),
            gaf = sd('GOL L'), gc = sd('GOL V'))
wb_p2 <- wb %>% group_by(Visitante) %>%
  summarise(goles_favor1 = mean('GOL V'), goles_concedidos2 = mean('GOL L'),
            gaf1 = sd('GOL V'), gc1 = sd('GOL L'))
wb_data <- cbind(wb_p1, wb_p2)</pre>
resultado_wb <- wb_data[26, ]
alpha_wb <- (resultado_wb$goles_favor+resultado_wb$goles_favor1)/2
beta_wb <- (resultado_wb$goles_concedidos+resultado_wb$goles_concedidos2)/2
alpha_wb_sd <- (resultado_wb$gaf + resultado_wb$gaf1)/2</pre>
beta_wb_sd <- (resultado_wb$gc + resultado_wb$gc1)/2
modelo_basico <- modelo_basico %>% add_row(HomeTeam = "West Brom",
                                            alpha_prueba = alpha_wb,
                                            beta_prueba = beta_wb,
                                            alpha_prueba_sd = alpha_wb_sd,
                                            beta_prueba_sd = beta_wb_sd)
modelo_basico
```

```
##
            HomeTeam alpha_prueba beta_prueba alpha_prueba_sd beta_prueba_sd
## 1
             Arsenal
                         1.6973684
                                      1.3026316
                                                       1.1292892
                                                                      1.0153274
## 2
         Aston Villa
                         1.0789474
                                     1.7631579
                                                      0.9832848
                                                                      1.2942140
## 3
                         0.9736842
            Brighton
                                     1.5000000
                                                      0.9128584
                                                                      1.2083032
## 4
             Burnley
                         1.1578947
                                     1.5526316
                                                      0.9808381
                                                                      1.4872564
## 5
             Chelsea
                         1.7368421
                                     1.2236842
                                                       1.2941160
                                                                      1.1035858
      Crystal Palace
                         1.0789474
## 6
                                     1.3552632
                                                      1.0696323
                                                                      1.1200519
## 7
                         1.2894737
                                                      1.0789114
                                                                      1.2561024
             Everton
                                     1.3421053
## 8
              Fulham
                         0.8947368
                                     2.1315789
                                                      0.9714361
                                                                      1.2715092
## 9
                         1.5526316
                                     1.1710526
                                                      1.4591065
                                                                      1.1106917
           Leicester
```

```
## 10
           Liverpool
                         2.2894737
                                      0.7236842
                                                        1.2269943
                                                                        0.8775254
## 11
            Man City
                         2.5921053
                                      0.7631579
                                                        1.6499678
                                                                        0.8858970
             Man Utd
                                                                        0.9528092
## 12
                         1.7236842
                                      1.1842105
                                                        1.2696400
## 13
                         1.0526316
           Newcastle
                                      1.3947368
                                                        1.0187099
                                                                        1.2444525
## 14
       Sheffield Utd
                         1.0263158
                                      1.0263158
                                                       0.9054305
                                                                        0.9503598
## 15
         Southampton
                         1.2631579
                                                       0.9202895
                                                                        1.4900800
                                      1.6447368
## 16
                Spurs
                         1.6842105
                                      1.1315789
                                                        1.2853233
                                                                        0.8924005
## 17
            West Ham
                         1.3289474
                                      1.5394737
                                                        1.2487784
                                                                        1.1306773
## 18
               Wolves
                         1.2894737
                                      1.1315789
                                                        1.0105678
                                                                        0.9905445
## 19
           West Brom
                         1.2368421
                                      1.2105263
                                                        1.0575506
                                                                        0.9343000
```

Adición de Leeds

Leeds es un equipo nuevo por lo cual no tenemos datos de donde extraer información. Sin embargo, decidimos promediar los parámetros de **Alpha** y **Beta**, y solo tomar en cuenta el 60% del dato obtenido dado a que el equipo Leeds no se considera un equipo de categoría top.

```
##
             Equipos
                         alpha
                                     beta
## 1
             Arsenal 1.6973684 1.3026316
## 2
         Aston Villa 1.0789474 1.7631579
## 3
            Brighton 0.9736842 1.5000000
## 4
             Burnley 1.1578947 1.5526316
## 5
             Chelsea 1.7368421 1.2236842
## 6
      Crystal Palace 1.0789474 1.3552632
## 7
             Everton 1.2894737 1.3421053
## 8
              Fulham 0.8947368 2.1315789
## 9
               Leeds 0.8509695 0.7923823
## 10
           Leicester 1.5526316 1.1710526
## 11
           Liverpool 2.2894737 0.7236842
## 12
            Man City 2.5921053 0.7631579
## 13
             Man Utd 1.7236842 1.1842105
## 14
           Newcastle 1.0526316 1.3947368
       Sheffield Utd 1.0263158 1.0263158
## 15
## 16
         Southampton 1.2631579 1.6447368
## 17
               Spurs 1.6842105 1.1315789
## 18
           West Brom 1.2368421 1.2105263
            West Ham 1.3289474 1.5394737
## 19
## 20
              Wolves 1.2894737 1.1315789
```

Función para Goles

La función toma en cuenta los promedios de goles que mete cada equipo junto con los goles que pueden conceder. Hay que notar que le damos ventaja a los que juegan en casa ya que le agregamos el **Gamma** calculado anteriormente.

Lista de Nombres

Obtenemos la lista de nombres para poder usarla despues y limpiamos el dataset de cronograma para que trabaje solo con las columnas de Home y Away.

```
parametros_basicos <- modelo_limpio %>%
    select(-Equipos) %>%
    as.list() %>%
    lapply(., function(x){names(x) <- nombres_equipos;return(x)})

colnames(cronograma)[4] <- "home"
colnames(cronograma)[5] <- "away"
cronograma <- subset(cronograma, select = -c(Date, Location, Result))</pre>
```

Simulación de Goles

La función nos calculará los goles que tendran durante toda la temporada. Finalmente aplicamos la función floor ya que van a haber decimales y por criterio propio aunque tenga un decimal presente lo vamos a redondear para abajo.

```
##
                          away goles_home goles_away
              home
## 1
            Fulham
                       Arsenal
                                        1
## 2
           Burnley
                       Man Utd
                                        1
                                                   2
## 3
          Man City Aston Villa
                                        5
                                                   0
                                        2
## 4 Crystal Palace Southampton
                                                   1
      Liverpool
                                        2
                                                   0
## 5
                         Leeds
                                        2
          West Ham Newcastle
## 6
                                                   1
```

Etapa Final

La función de **datos_compilados** simplemente va a recopilar los goles que tuvieron en total los equipos estando en casa y de visitante, y los goles que concedieron durante el torneo. La función **scores** toma en cuenta lo que calculó **datos_compilados**. Va a calcular los puntos: victoria 3 puntos, empate 1 punto, si perdieron 0 puntos. Toma en cuenta que los equipos cambian de localidad y al final nos devolverá una tabla con la predicción final.

```
datos_compilados <- function(x){</pre>
  x %>%
    gather(localidad, equipo, -goles_home, -goles_away) %>%
    mutate(g_for = case_when(
      localidad == "home" ~ goles_home,
      localidad == "away" ~ goles_away
    )) %>%
    mutate(g_ag = case_when(
      localidad == "home" ~ goles_away,
      localidad == "away" ~ goles_home
    ))
}
scores <- function(x){</pre>
  x %>%
    datos_compilados(.) %>%
    mutate(puntos = case_when(
      g_for > g_ag \sim 3,
      g_{ag} > g_{for} 0,
      g_for == g_ag ~ 1
    )) %>%
    group_by(equipo) %>%
    summarise(juegos_jugados = n(),
              goles_total = sum(g_for),
              goles_concedidos_total = sum(g_ag),
              puntos = sum(puntos)) %>%
    arrange(-puntos)
}
final_scores <- goles_prediccion %>%
  scores(.)
top10 <- head(final_scores, 10)</pre>
top10
```

```
## # A tibble: 10 x 5
##
      equipo
                juegos_jugados goles_total goles_concedidos_total puntos
                                      <dbl>
                                                             <dbl> <dbl>
##
      <chr>
                         <int>
## 1 Liverpool
                            38
                                        111
                                                                19
                                                                       111
## 2 Man City
                            38
                                        127
                                                                23
                                                                       111
## 3 Spurs
                            38
                                        74
                                                                47
                                                                        86
                                        77
## 4 Man Utd
                            38
                                                                51
                                                                       81
## 5 Chelsea
                            38
                                        77
                                                                53
                                                                       77
## 6 Leicester
                            38
                                         71
                                                                51
                                                                       77
## 7 Arsenal
                            38
                                         74
                                                                59
                                                                        67
```

##	8 Wolves	38	51	48	59
##	9 Leeds	38	32	31	51
##	10 West Brom	38	49	55	48

Vemos que la predicción nos regresa que el **Liverpool* empata con *Man City**. Podríamos decir que el primer lugar se lo puede llevar el Liverpool ya que fue el que concedió menos goles, o podemos decir que Man City gana dado a que metió más goles.

Segundo Modelo de Predicción / Distribución Normal / Montecarlo

El modelo toma en cuenta las desviaciones estándar y trabaja con una distribución normal. Es exactamente lo mismo que se vio anteriormente, pero dentro de una función que puede iterar **n** veces. Los goles son calculados de manera aleatoria tomando en cuenta la media que tienen de meter goles, junto con la media que tienen de conceder goles, y usando la desviación estándar de los mismos. El resultado es un dataframe que cuenta quienes fueron los ganadores más frecuentes y su respectiva probabilidad que tienen de ganar Premier League.

```
pl_simulator <- function(modelo_basico, cronograma, n){</pre>
i = 0
ganadores = c()
for(i in 0:20) {
improved_model <- modelo_basico</pre>
improved_model$alpha <- rnorm(20, mean = improved_model$alpha_prueba,</pre>
                                sd = improved_model$alpha_prueba_sd)
improved_model$beta <- rnorm(20, mean = improved_model$beta_prueba,</pre>
                              sd = improved_model$beta_prueba_sd)
improved_model <- subset(improved_model, select = c(Equipos, alpha,beta))</pre>
prediccion <- function(home, away, parametros){</pre>
  expected_goles_home <- as.numeric(parametros$alpha[home] * parametros$beta[away] * gamma)
  expected goles away <- as.numeric(parametros$alpha[away] * parametros$beta[home])
  df <- data.frame(home = home, away = away,</pre>
                    goles_home = expected_goles_home, goles_away = expected_goles_away)
  return(df)
}
parametros_basicos <- improved_model %>%
  select(-Equipos) %>%
  as.list() %>%
  lapply(., function(x){names(x) <- nombres_equipos;return(x)})</pre>
goles_prediccion <- map2_df(cronograma$home, cronograma$away,</pre>
                              prediccion, parametros_basicos) %>%
  mutate_if(is.numeric, round, digits = 2)
goles_prediccion$goles_home <- floor(goles_prediccion$goles_home)</pre>
goles_prediccion$goles_away <- floor(goles_prediccion$goles_away)</pre>
datos_compilados <- function(x){</pre>
 x %>%
```

```
gather(localidad, equipo, -goles_home, -goles_away) %>%
    mutate(g_for = case_when(
      localidad == "home" ~ goles_home,
      localidad == "away" ~ goles_away
    )) %>%
    mutate(g_ag = case_when(
      localidad == "home" ~ goles_away,
      localidad == "away" ~ goles home
    ))
}
scores <- function(x){</pre>
  x %>%
    datos_compilados(.) %>%
    mutate(puntos = case_when(
      g_for > g_ag ~ 3,
      g_ag > g_for~ 0,
      g_for == g_ag ~ 1
    )) %>%
    group_by(equipo) %>%
    summarise(juegos_jugados = n(),
              goles__total = sum(g_for),
              goles_concedidos_total = sum(g_ag),
              puntos = sum(puntos)) %>%
    arrange(-puntos)
}
final_scores <- goles_prediccion %>%
  scores(.)
winner <- as.character(final_scores[1,1])</pre>
ganadores = append(ganadores, winner)
i = i + 1
}
outcomes <- as.data.frame(table(ganadores))</pre>
outcomes <- arrange(outcomes, -Freq)</pre>
outcomes$Probabilidad_Ganar <- (outcomes$Freq/n)</pre>
outcomes <- outcomes[c(1:3), ]</pre>
return(outcomes)
}
pl_simulator(modelo_basico, cronograma, 100)
```

Conclusión de 2ndo modelo

Si se corren varias veces, se puede observar que en algunos casos pueden ganar equipos que no son considerados los mejores en la liga. La justificación se puede dar dado a lo volátil que pueden ser los rankings de los equipos. A que nos referimos con esto: en el mundial pasado, vimos como Croacia logró llegar a la final del mundial cuando no era considerado un oponente significativamente bueno. Alemania también fue eliminado de manera rápida en el mundial. En general, el modelo le da el chance a que en algunas instancias logre sobresalir los equipos "chiquitos" o que alguno de los equipos formidables se queden un poco atrás.

Créditos y Bibliografía

Para tener una base e idea de como empezar con el código: Hickman, R. (2019, May 30). An Introduction to Modelling Soccer Matches in R (part 1). Retrieved September 16, 2020, from https://www.robert-hickman.eu/post/dixon_coles_1/

Los Excels con la información histórica: Sharma, S. (2020, August 19). English Premier League 10 Seasons. Retrieved September 16, 2020, from https://www.kaggle.com/somesh24/english-premier-league-football-10-seasons

El cronograma de partidos: Download Football/Soccer fixtures, schedules and results. (n.d.). Retrieved September 16, 2020, from https://fixturedownload.com/sport/football