Modelo sobre los cuartos de final de la Copa del Rey

García García, Aurelio Núñez Morales, Laura GECO, grupo A

Índice

- 1. Motivación del trabajo
- 2. Modelos
- 3. Datos
- 4. Contraste de significación individual
- 5. Modelos logit
 - Modelo con todas las variables explicativas
 - o Efectos marginales
 - o Odds ratio
 - Modelo con la variable explicativa goles
 - Conclusiones de los modelos logit
- 6. Bibliografía

1. Motivación del trabajo

Hemos escogido este trabajo porque nos ha parecido interesante la situación del futbol español este año. Como sabemos, esta temporada 2013-2014 ha irrumpido un equipo en la liga española el Atlético de Madrid rompiendo la tradicional liga de dos equipos, Real Madrid C.F. y F.C. Barcelona. Partiendo de este hecho, hemos decidido estudiar qué relación existe entre la clasificación de los equipos en la liga y si estos equipos han estado en cuartos de final de la Copa del Rey, es decir, si los primeros equipos en la liga coinciden con los componentes de los cuartos, a fin de observar distintas cuestiones como son la regularidad de los equipos, si estos han tenido un mejor inicio de temporada que final de ésta, etc.

2. Modelos

Para realizar nuestro estudio hemos escogido el modelo de José Eduardo Almaraz Reséndez de mayo de 2011 sobre el fútbol mexicano¹. Así pues, su modelo es el siguiente:

Fin = cte +
$$\beta_1$$
Edad + β_2 Edad² + β_3 TE + β_4 Tarj + β_5 Gol + β_6 PC + β_7 SC + β_8 TC + ϵ

cte: Constante

Edad: Edad media de los jugadores

Edad²: Edad media de los jugadores elevada al cuadrado, la cual representa el máximo de años que puede permanecer un jugador de fútbol en activo.

TE: Títulos del entrenador.

Tarj: Amonestaciones totales de cada equipo ponderadas por 0'5 las tarjetas amarillas y por 1 las tarjetas rojas.

Gol: Goles del equipo, representados a través de la diferencia entre los goles a favor del club y los goles en contra recibidos.

PC: Primer clasificado en la liga

SC: Segundo clasificado en la liga

TC: Tercer clasificado en la liga

-

¹ (Reséndez, 2011)

En nuestro caso, hemos aplicado este modelo a la Liga BBVA de fútbol con algunas modificaciones, quedando éste de la siguiente forma:

$$Fin = cte + \beta_1 Edad + \beta_2 Tarj + \beta_3 Gol + \epsilon$$

cte: Es la constante

Edad: Edad media de los jugadores

Tarj: Amonestaciones totales de cada equipo ponderadas por 0'5 las tarjetas amarillas y por 1 las tarjetas rojas.

Gol: Goles del equipo, representados a través de la diferencia entre los goles a favor del club y los goles en contra recibidos.

Como podemos apreciar, hemos decidido suprimir algunas variables de este modelo, pues hemos considerado o bien que no eran relevantes desde nuestro punto de visto o bien por realizar un estudio diferente, tanto en el modelo como en la liga, que pueda ser más interesante para nuestro público objetivo.

3. Datos

A continuación exponemos los datos que hemos obtenido sobre la Liga BBVA, de diversas fuentes que serán concretadas en nuestra bibliografía.

Equipo ²	Puntos ²	Goles a favor ²	Goles en contra ²	Diferencial de goles	Edad media del equipo ³	Tarjetas amarillas ⁴	Tarjetas rojas ⁴	Llega a cuartos de final
At. de Madrid	90	77	26	51	25'7	99	2	1
FC Barcelona	87	100	33	67	26'7	73	1	1
Real Madrid	87	104	38	66	25'7	75	2	1
At. Club de Bilbao	70	66	39	27	26'0	82	4	1
Sevilla FC	63	69	52	17	25'4	130	8	0
Villareal CF	59	60	44	16	25'3	77	3	0

² (Real Federación Española de Fútbol, 2014)

³ (El Desmarque Portal Deportivo SL, 2014)

⁴ (Liga de Fútbol Profesional, 2014)

Real Sociedad	49	62	55	7	26'2	76	1	1
Valencia CF	49	51	53	-2	25'5	105	4	0
RC Celta de Vigo	48	49	54	-5	25'9	89	4	0
Levante UD	45	35	43	-8	28'6	116	9	1
Málaga CF	43	39	46	-7	26'7	134	9	0
Rayo Vallecano	43	46	80	-34	25'6	107	9	0
Getafe CF	42	35	54	-19	28'2	136	8	0
RCD Espanyol	42	41	51	-10	25'6	104	7	1
Granada CF	41	32	56	-24	26'2	112	9	0
Elche CF	40	30	50	-20	28'4	124	7	0
UD Almería	40	43	71	-28	26'7	106	5	0
Club At. Osasuna	39	32	62	-30	27'9	92	8	0
Real Valladolid CF	36	38	60	-22	27'7	105	1	0
Real Betis Balompié	25	36	78	-42	26'5	126	9	0

4. Contraste de significación individual

A fin de ver que variables de nuestro modelo son significativas, hemos realizado el contraste de significación individual. De tal modo:

```
Archivo Editar Contrastes Guardar Gráficos Análisis
Modelo 3: estimaciones MCO
utilizando las 20 observaciones 1-20
Variable dependiente: y
                         DESV.TÍP. ESTAD T VALOR P
-1,48281 2,31780 -0,640 0,53139
0,00933665 0,00355722 2,625 0,01839
0,0865695 0,0887796 0,975 0,34402
-0,00810919 0,00887901
 VARIABLE
                   COEFICIENTE
  const
  goles
                                                                       0,01839 **
  Edad
  Media de la var. dependiente = 0,35
  Desviación típica de la var. dependiente. = 0,48936
  Suma de cuadrados de los residuos = 2,27716
  Desviación típica de los residuos = 0,377256
  R-cuadrado = 0,499525
  R-cuadrado corregido = 0,405687
  Estadístico F (3, 16) = 5,32322 (valor p = 0,00978)
  Log-verosimilitud = -6,65073
  Criterio de información de Akaike (AIC) = 21,3015
  Criterio de información Bayesiano de Schwarz (BIC) = 25,2844
  Criterio de Hannan-Quinn (HQC) = 22,079
Sin considerar la constante, el valor p más alto fue el de la variable 4 (tarj)
```

Basándonos en esta tabla podemos apreciar que la única variable significativa es goles, cuyo coeficiente no muestra que ante un aumento unitario del diferencial de goles, ceteris paribus, la probabilidad de entrar en cuartos de la Copa del Rey es de 0'00933665

Ahora bien, como la mayor parte de las variables son no significativas, vamos a comprobar si estamos ante un problema de multicolinealidad.

```
Factores de inflación de varianza (VIF)

Mínimo valor posible = 1.0

Valores mayores que 10.0 pueden indicar un problema de colinealidad

2) goles 1,728
3) Edad 1,205
4) tarj 1,717

VIF(j) = 1/(1 - R(j)^2), donde R(j) es el coeficiente de correlación múltiple entre la variable j y las demás variables independientes

Propiedades de la matriz X'X:

norma-1 = 104874,35

Determinante = 1,3111656e+010

Número de condición recíproca = 2,4336182e-007
```

Como vemos, no existen problemas de colinealidad.

Así pues, en el siguiente apartado vamos a comparar nuestro modelo logit con todas las variables que hemos considerado y otro en el que únicamente trabajaremos con la variables goles y la constante, pues es la primera de estas es la única variable que hemos obtenido como significativa.

4. Modelos logit

Modelo con todas las variables explicativas

```
Archivo Editar Contrastes Guardar Gráficos Análisis
Iteración 0: log-verosimilitud = -13,2122063541
Iteración 1: log-verosimilitud = -7,51238770241
Iteración 2: log-verosimilitud = -6,67120252104
Iteración 3: log-verosimilitud = -6,48339558263
Iteración 4: log-verosimilitud = -6,46833766823
Iteración 5: log-verosimilitud = -6,46821032391
Iteración 6: log-verosimilitud = -6,46821031361
Se alcanzó la convergencia después de 7 iteraciones
Modelo 1: estimaciones Logit
utilizando las 20 observaciones 1-20
Variable dependiente: y
                                                   ESTAD T PENDIENTE
               COEFICIENTE
                               DESV.TÍP.
VARIABLE
                                                                   (en media)
                                       21,5896
                      -27,0526
                                                      -1,253
 const
                       0,0964141 0,0560768 1,719
1,11968 0.847270 1,322
                                                                  0,0207762
 goles
 Edad
                        1,11968
                                         0,847270
                                                       1,322
                                                                  0,241279
                                        0,847270 1,322
0,0646054 -0,928
                       -0,0599703
                                                                 -0,0129230
 tarj
 Media de y = 0,350
 Número de casos 'correctamente predichos' = 18 (90,0%)
  f(beta'x) en la media de las variables independientes = 0,215
 Pseudo R-cuadrado de McFadden = 0,500483
 Log-verosimilitud = -6,46821
 Contraste de razón de verosimilitudes: Chi-cuadrado(3) = 12,9614 (valor p 0,004721)
 Criterio de información de Akaike (AIC) = 20,9364
 Criterio de información Bayesiano de Schwarz (BIC) = 24,9193
 Criterio de Hannan-Quinn (HQC) = 21,7139
              Predicho
 Observado 0 12
               1
```

Efectos marginales

Para ver la variación que hay en la probabilidad de entrar en cuartos de final de la Copa del Rey ante una variación unitaria en los goles (quinta columna), edad media (sexta columna) y amonestaciones (séptima columna) de cada equipo, hemos calculado los efectos marginales en el modelo logit con todas las variables.

	Diferencial	Edad	Tarjetas	Efectos	Efectos	Efectos
Equipo ⁵	de goles	media	ponderadas	marginales	marginales	marginales de las
	C	del	•	de los goles	de la edad	tarjetas
		equipo ⁶				
At. de	51	25'7	51'5	0,37493388	7,13439795	-7,52245056E-01
Madrid				1	E-14	
FC	67	26'7	37'5	0,06729763	9,60409695	-5,90386746E+00
Barcelona		2517	2015	1	E-13	2 2 2 2 2 2 2 4 5 2 2
Real Madrid	66	25'7	38'5	0,22660321	8,09113100	-2,25306841E+00
At. Club	27	26'0	45	0.26027045	E-13	1 005260275 01
de Bilbao	21	200	43	0,26837045 7	8,87638111 E-15	-1,90526027E-01
Sevilla	17	25'4	73	0,00148731	5,16482322	-7,40323843E-02
FC	17	234	/3	2	E-16	-7,403238431-02
Villareal	16	25'3	41'5	2,30289517	3,54624408	-6,69574001E-02
CF	10	200		7	E-15	0,0337 10012 02
Real	7	26'2	39	0,09272779	1,63782603	-7,15856880E-02
Sociedad					E-15	,
Valencia	-2	25'5	56'5	0,02555125	2,09496942	-4,13303097E-02
CF				9	E-16	
RC Celta	-5	25'9	48'5	2,22848135	2,56887263	-4,22566452E-02
de Vigo				2	E-16	
Levante	-8	28'6	67	0,06555833	5,76010234	-1,42467084E-01
UD				9	E-17	
Málaga	-7	26'7	76	0,04995807	3,58954753	-5,11051840E-02
CF	-			8	E-17	
Rayo	-34	25'6	62'5	0,01157313	5,32022094	-2,01882525E-02
Vallecano	10	2012	7.0	5	E-18	6.04.
Getafe CF	-19	28'2	76	0,09102979	1,04684772	-6,31571242E-02
RCD	-10	25'6	59	6	E-17	4 2025 40645 02
Espanyol	-10	23 0	39	0,02240264 7	7,82474346 E-17	-4,28254861E-02
Granada	-24	26'2	65	0,07850057	1,26460371	-6,62569947E-02
CF	-24	202	03	3	E-17	-0,023033471-02
Elche CF	-20	28'4	69	0,06712530	1,47685831	-6,69605450E-02
	_,			6	E-17	0,00000 1001 01
UD	-28	26'7	58	0,26464552	1,31139015	-5,55416541E-02
Almería				8	E-17	
Club At.	-30	27'9	54	0,06555213	1,37873708	-4,12755487E-02
Osasuna				1	E-17	
Real	-22	27'7	53'5	0,06590653	3,23728009	-4,60328944E-02
Valladolid				2	E-17	
CF Death Partie	40	0.00	72	0.05346335	4.20404044	E 646E 1000E 05
Real Betis	-42	26'5	72	0,05348327	1,28181311	-5,61654280E-02
Balompié					E-18	

 ⁵ (Real Federación Española de Fútbol, 2014)
 ⁶ (El Desmarque Portal Deportivo SL, 2014)

Odds ratio

Para analizar cuantas veces es más probable que ocurra el suceso "entrar en cuartos de final" del suceso "no entrar en cuartos de final", hemos calculado el odds ratio.

Así pues, necesitamos la media de nuestras variables:

o Media de la edad: 26,525

Media del diferencial de goles: 0

o Media de tarjetas: 57,15

De tal modo, la probabilidad de entrar en cuartos de final es:

```
P_i = \exp(-27,0526 + 0,0964141 * 0 + 1,11968 * 26,525 - 0,0599703 * 57,15) (1 - 27,0526 + 0,0964141 * 0 + 1,11968 * 26,525 - 0,0599703 * 57,15) = 0,10063
```

Una vez obtenido P_i, podemos hallar el odds ratio:

Odds ratio =
$$P_i / (1 - P_i) = 0.10063 / (1 - 0.10063) = 0.11189058$$

Modelo con la variable explicativa goles

```
Archivo Editar Contrastes Guardar Gráficos Análisis
Iteración 0: log-verosimilitud = -13,4024871184
Iteración 1: log-verosimilitud = -8,17460426290
Iteración 2: log-verosimilitud = -7,76128663247
Iteración 3: log-verosimilitud = -7,73089728441
Iteración 4: log-verosimilitud = -7,73059155643
Iteración 5: log-verosimilitud = -7,73059151774
Se alcanzó la convergencia después de 6 iteraciones
Modelo 2: estimaciones Logit
utilizando las 20 observaciones 1-20
Variable dependiente: y
 VARIABLE
               COEFICIENTE
                               DESV.TÍP.
                                             ESTAD T PENDIENTE
                                                              (en media)
                                                  -1,189
                      -0,764454
  const
                                       0,642884
  goles
                       0,0691895
                                      0,0318540 2,172
                                                               0,0149975
 Media de y = 0,350
  Número de casos 'correctamente predichos' = 15 (75,0%)
  f(beta'x) en la media de las variables independientes = 0,217
  Pseudo R-cuadrado de McFadden = 0,402994
  Log-verosimilitud = -7,73059
  Contraste de razón de verosimilitudes: Chi-cuadrado(1) = 10,4367 (valor p 0,001235)
  Criterio de información de Akaike (AIC) = 19,4612
  Criterio de información Bayesiano de Schwarz (BIC) = 21,4526
  Criterio de Hannan-Quinn (HQC) = 19,8499
             Predicho
  Observado 0 11
```

Conclusiones de los modelos logit:

- Como vemos, tanto el p valor del contraste de razón de verosimilitud de un modelo como del otro son menores que 0'05, luego rechazamos la hipótesis nula de que todos los coeficientes del modelo son 0, exceptuando la constante. Por tanto, ambos modelos son globalmente significativos.
- Para comprobar la bondad del ajuste utilizamos el R² de McFadden, que nos muestra que ninguno de los dos modelos tiene una buena bondad del ajuste, pues ambos valores sobrepasan el intervalo 0'2-0'4 que sería el límite para una buena bondad del ajuste. No obstante hemos de mencionar que el dato del R² de McFadden del segundo modelo es muy cercano al valor límite (0'405994).
- Los criterios de Akaike y el bayesiano de Schwarz de los modelos logit son menores en el segundo modelo, luego podemos afirmar que el segundo modelo es mejor para nuestra causa.
- A pesar de los criterios de Akaike y el bayesiano de Schwarz nos dicen que es preferible el segundo modelo, podemos ver que el modelo con todas las variables a realizado una mejor predicción, 90'0% frente a 75'0%.

6. Bibliografía

El Desmarque Portal Deportivo SL. (2014). *La plantilla del Sevilla, segunda más joven de la Liga*. Recuperado el 05 de 2014, de http://www.eldesmarque.com/sevilla-futbol-club/55811-La-plantilla-del-Sevilla,-segunda-m%C3%A1s-joven-de-la-Liga

Liga de Fútbol Profesional. (2014). *Liga de Fútbol Profesional*. Recuperado el 05 de 2014, de http://www.lfp.es/estadisticas/liga-bbva/amarillas/

Real Federación Española de Fútbol. (2014). *Real Federación Española de Fútbol*. Recuperado el 05 de 2014, de http://www.rfef.es/competiciones/futbol-masculino/clasificacion/?j=38

Reséndez, J. E. (2011). *Probando la maldición del superlíder y otras conjeturas del fútbol mexicano utilizando un modelo probit*. Recuperado el 05 de 2014, de https://docs.google.com/file/d/0B4JmvXJLYvRFMGRmMjM1MmUtNmRjNS00YjBh LWFkNTMtMTVjMmM0YmY2NDQy/edit?hl=en_US&pli=1

Diario AS, S.L. (2010). Diario AS, S.L. Recuperado el 05 de 2014 de http://resultados.as.com/resultados/futbol/copa_del_rey/2013_2014/calendario/cuartos_a

Gujarati, D. N. (2004). Econometría. México: 4ª ed., reimp.

Chica Olmo, J. (2014). Modelos de elección discreta.

Sánchez González, C. (2013). Econometría I. Tema 3: El criterio de ajuste Mínimos Cuadrados Ordinarios