## Análisis de los residuos en el modelo logit

## Contents

1 Residuos del modelo logit

1

1

Ejemplo

## Residuos del modelo logit

Los residuos del modelo se definen como siempre:

$$e_i = y_i - \hat{y}_i = y_i - \hat{\pi}_i, \quad i = 1, \dots, n$$

Se definen también los residuos de Pearson:

$$r_i = \frac{e_i}{\sqrt{\hat{\pi}_i (1 - \hat{\pi}_i)}}$$

El gráfico de los residuos de Pearson frente a los valores previstos,  $\hat{\pi}_i$ , mostrará los datos siguiendo dos curvas:

- los puntos con y = 0 estarán en  $r_i = \frac{-\hat{\pi}_i}{\sqrt{\hat{\pi}_i(1-\hat{\pi}_i)}}$ . los puntos con y = 1 estarán en  $r_i = \frac{1-\hat{\pi}_i}{\sqrt{\hat{\pi}_i(1-\hat{\pi}_i)}}$ .

El análisis de estos gráficos no es tan directo como en el caso de regresión lineal, ya que los datos seguirán esas curvas independientemente de si el modelo es adecuado o no.

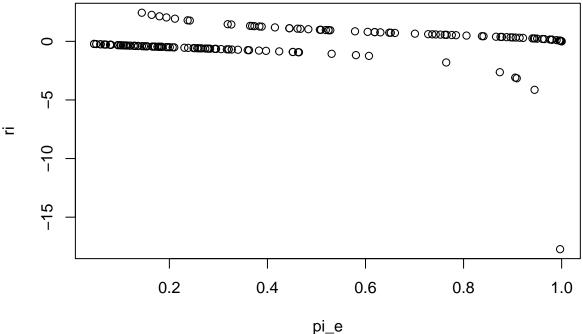
## Ejemplo 2

Se estima el siguiente modelo de regresión logística:

```
d = read.csv("datos/MichelinNY.csv")
m = glm(InMichelin ~ Food + Decor + Service + Price, data = d, family = binomial)
summary(m)
##
  glm(formula = InMichelin ~ Food + Decor + Service + Price, family = binomial,
       data = d
##
##
## Coefficients:
##
                Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
## (Intercept) -11.19745
                            2.30896
                                     -4.850 1.24e-06 ***
                                       3.080 0.00207 **
## Food
                 0.40485
                            0.13146
## Decor
                 0.09997
                            0.08919
                                       1.121
                                              0.26235
## Service
                -0.19242
                            0.12357
                                      -1.557
                                              0.11942
                 0.09172
## Price
                            0.03175
                                      2.889 0.00387 **
```

```
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
## Null deviance: 225.79 on 163 degrees of freedom
## Residual deviance: 148.40 on 159 degrees of freedom
## AIC: 158.4
##
## Number of Fisher Scoring iterations: 6

Los resiudos son:
pi_e = predict(m, type = "response")
ei = d$InMichelin - pi_e
ri = ei/sqrt(pi_e*(1-pi_e))
plot(pi_e,ri)
```



Se observa que hay un dato con comportamiento diferente al resto.

Se trata del restaurante Atelier, que a pesar de tener puntuaciones altas no está incluido en la Guía Michelín.