

$$H_0: \pi = 1/2 \quad \checkmark$$

$$H_A: \pi \neq 1/2 \quad \checkmark$$

$$B_0 = \frac{m_0(x)}{m_1(x)} \quad \checkmark$$

$$n = 104490000 \quad x = 52263740$$

$$X \sim \text{Binomial}(n, \pi)$$

$$\frac{m_0(52263740)}{52263740} = \frac{\binom{104490000}{52263740}}{52263740} \times \left(\frac{1}{2}\right)^n \times \left(\frac{1}{2}\right)^{n-x}$$

$$= 1.1349 \times 10^{-7}$$

Para evaluar  $m_1(x)$  tiene

$$m_0 \sim \text{Beta}(1,1) = U(0,1)$$

$$M_1(52263740) =$$

$$\int_0^1 \binom{n}{x} \pi^x (1-\pi)^{n-x} (1) d\pi$$

$$= \binom{n}{x} \frac{\Gamma(x+1) \Gamma(n-x+1)}{\Gamma(n+2)} \times$$

$$\int_0^1 \frac{\Gamma(x+1+n-x+1) \pi^{x+1-1} (1-\pi)^{n-x+1-1}}{\Gamma(x+1) \Gamma(n-x+1)} d\pi$$

Si  $n$  es entero  $\Gamma(n+1) = n!$

$$\frac{n!}{\cancel{x!} \cdot \cancel{(n-x)!}} \quad \frac{\cancel{x!} \cdot \cancel{(n-x)!}}{(n+1)!}$$

$$\frac{1}{n+1}$$

## Ejemplo

**(Prueba de sabor):** se conduce un experimento para determinar si un individuo tiene poder discriminatorio. El individuo debe identificar correctamente cuál de las dos marcas de un producto ha recibido. Si  $\theta$  denota la probabilidad de que seleccione la marca correcta en el  $i$ -ésimo ensayo, entonces la variable Bernoulli  $x_i$  denota el resultado del experimento, tomando el valor 1 si acierta y 0 si falla. Suponga que en los primeros seis ensayos los resultados son: 1,1,1,1,1 y 0. El problema es verificar

$$H_0 : \theta = 1/2 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \theta > 1/2$$

Suponga que  $\theta \sim U(0,1)$ .

$$Y = \sum_{i=1}^6 x_i$$

$$Y \sim \text{Binomial}$$

$$(6, \theta)$$

$$y = 5$$

$$B_{01} = \frac{m_0(5)}{\int_{1/2}^1 p(y|\theta) p(\theta) d\theta} = \frac{m_0(5)}{m_1(5)}$$

$$m_0(5) = \binom{6}{5} \left(\frac{1}{2}\right)^5 \left(\frac{1}{2}\right)$$

$$3, (5) = \int_{1/2}^1 \binom{6}{5} \theta^5 (1-\theta)^1 d\theta$$

$$= \frac{\binom{6}{5} \Gamma(6) \Gamma(2)}{\Gamma(8)} \times$$

$$\int_{1/2}^1 \theta^{6-1} (1-\theta)^{2-1} d\theta$$

$$P(\theta \geq 1/2) =$$

$$1 - \text{pbeta}(1/2, 6, 2)$$

$$= \frac{\binom{6}{5} \Gamma(6) \Gamma(2)}{\Gamma(8)} \times (1 - \text{pbeta}(1/2, 6, 2))$$

$$B_{01} = \frac{\binom{6}{5} (1/2)^6 \Gamma(8)}{\binom{6}{5} \Gamma(6) \Gamma(2) \times (1 - \text{pbeta}(1/2, 6, 2))}$$

$$= 0.7 \quad B_{10} = 1.42 \text{ Evidencia}$$

debió a favor del modelo 1

## Ejemplo

Se quiere hacer inferencia sobre  $\lambda$ : el número promedio de goles que hace el visitante. Se tienen las siguiente hipótesis:

$$H_0 : \lambda = 1 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \lambda = 2$$

Se asume una verosimilitud Poisson y se tiene las probabilidades a priori:  $p(H_0) = 0.7$  y  $p(H_1) = 0.3$ . Se toma una muestra aleatoria de 7 partidos y se encuentra que el visitante anoto: 3, 1, 0, 1, 0, 0 y 1 goles. ¿Qué se puede concluir?

tenemos hipótesis simple  
vs. simple.

podemos calcular

$$\frac{p(y_0 | y)}{p(y_1 | y)} = \frac{p(y_0) p(y)}{p(y_1) p(y)}$$

BOI

$$p(y = y | \lambda) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^y}{y!}$$

$$\prod_{i=1}^n p(y_i | \lambda) = \prod_{i=1}^n \frac{e^{-\lambda} \lambda^{y_i}}{y_i!}$$

$$p(y_2 | \lambda) = \frac{e^{-n\lambda} \lambda^{\sum_{i=1}^n y_i}}{\prod_{i=1}^n y_i!}$$

$$\frac{p(M_0 | y_2)}{p(M_1 | y_2)} = \frac{e^{-7(1)} (1)^6}{e^{-7(2)} (2)^6} \times \frac{0.7}{0.3}$$

$$= \frac{767.64}{19.2} = 39.98$$

El resultado  
nuestro evidencia a favor  
del modelo cero  $\rightarrow n=1$

$$B_{01} = \frac{e^{-7(1)} (1)^6}{e^{-7(2)} (2)^6} = 17.13$$

Evidencia  
positiva a favor del modelo  
cero.



## Ejemplo

Se quiere hacer inferencia sobre el número promedio de goles del equipo local. Se desea probar las siguientes hipótesis:

$$H_0 : \lambda \leq 1 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \lambda > 1$$

Los datos de los goles de los equipos locales de las primeras cuatro fechas del campeonato 2002-I en el primer tiempo son:

Número de goles	0	1	2	3
frecuencia	19	13	3	1

Suponga que  $p(H_0) = 0.4$  y  $p(H_1) = 0.6$ , bajo hipótesis nula se selecciona  $\lambda_0 \sim \text{Beta}(1,1)$  y bajo  $H_1$  tenemos  $\lambda_1 \sim \text{Normal truncada}(1.5,1)$ . ¿Qué se puede concluir?

Bajo  $H_1$  se tiene

$\lambda_1 \sim \text{Normal truncada}$   
 $(1.5, 1)$

$$p(\lambda_1 | \lambda_1 > 1) = \frac{p(\lambda_1)}{1 - p(\lambda_1 \leq 1)}$$

$$BOA = \frac{MO(y)}{MI(y)}$$

$\lambda = \#$  promedio de goles del equipo local

$Y \sim \text{Poisson}(\lambda)$

$$P(Y/\lambda) = \frac{e^{-\lambda n} \lambda^{\sum y_i}}{\prod_{i=1}^n y_i!}$$

$$M_0(Y) = \int_0^1 \frac{e^{-\lambda n} \lambda^{\sum y_i}}{\prod_{i=1}^n y_i!} \times (1) d\lambda$$

$$= \frac{\lambda^{\sum y_i + 1}}{\prod_{i=1}^n y_i!}$$

$$= \int_0^1 \frac{\lambda^{\sum y_i + 1}}{\prod_{i=1}^n y_i!} d\lambda$$



$$m_0(y_2) = \frac{\Gamma(\sum y_i + 1)}{\prod_{i=1}^n y_i! \cdot n^{\sum y_i + 1}} \text{ gamma}$$

$$(1, \sum y_i + 1, n)$$

$$m_1(y_2) = \int_0^{\infty} \frac{\lambda^{\sum y_i} e^{-n\lambda}}{\prod_{i=1}^n y_i!} \times$$

$$\sigma_0^2 = 1$$

$$\mu_0 = 1.5$$

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_0^2}} \times \exp\left(-\frac{1}{2\sigma_0^2} (\lambda - \mu_0)^2\right)$$

$$\times \frac{1}{1 - \Phi\left(\frac{1 - 1.5}{1}\right)} \quad d\lambda$$