

inferencia_bayesiana

February 27, 2022

Rodríguez Fitta José Emanuel

En una empresa de manufactura hay 5 máquinas para fabricar artículos en serie. Existe una probabilidad p de que una máquina opere hasta fabricar un artículo defectuoso. Dado el valor p , los artículos son independientes entre si.

Las máquinas se ponen a prueba contando el número de artículos fabricados antes de que se produzca un artículo defectuoso.

1. Establece una distribución a priori apropiada para el parámetro p .

Proponemos una distribución a priori Beta para p

$$\pi(p) = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} p^{\alpha-1} (1-p)^{\beta-1}$$

2. Dado el contexto ¿Cuál es tu propuesta para la verosimilitud de los datos?
Dado el contexto notamos que cada x_i tiene una distribución geométrica, esto es $x_i \sim Geo(p)$ por lo que la función de densidad es

$$f(x_i|p) = p(1-p)^{x_i-1}$$

con $i = 1, 2, 3, 4, 5$. La muestra de observaciones $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3, x_4, x_5)'$ tiene una distribución conjunta i.e verosimilitud

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}|\mathbf{p}) &= \prod_{i=1}^5 f(x_i|p) = \prod_{i=1}^5 p(1-p)^{x_i-1} \\ &= p^5 (1-p)^{\sum_{i=1}^5 (x_i-1)} = p^5 (1-p)^{5\bar{x}-5} \end{aligned}$$

3. Realiza una inferencia bayesiana para encontrar teóricamente la distribución posterior de la probabilidad p

$$\begin{aligned} p(\mathbf{p}|\mathbf{x}) &\propto f(\mathbf{x}|\mathbf{p})\pi(p) = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} [p(1-p)^{\bar{x}-1}]^5 p^{\alpha-1} (1-p)^{\beta-1} \\ &= \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} p^{\alpha+4} (1-p)^{5\bar{x}+\beta-6} \propto p^{\alpha+4} (1-p)^{5\bar{x}+\beta-6} \end{aligned}$$

Por lo tanto $p|\mathbf{x} \sim Beta(\alpha + 5, 5\bar{x} + \beta - 5)$.

4. Dado que el primer artículo defectuoso fue el número: 10, 13, 9, 11, 13 respectivamente, en cada una de las 5 máquinas. Escribe explícitamente (con sus parámetros) la distribución posterior y de ser posible realiza una gráfica de esta.

En este caso $\mathbf{x} = (10, 13, 9, 11, 13)$ por lo que $\bar{x} = 11.2$ y la distribución posterior es

$$p(\mathbf{p}|\mathbf{x}) \propto p^{\alpha+4}(1-p)^{5\bar{x}+\beta-6} = p^{\alpha+4}(1-p)^{\beta+50}$$

Por lo tanto $p|\mathbf{x} \sim \text{Beta}(\alpha + 5, \beta + 51)$.

```
[9]: from scipy.stats import beta
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

values = [0.5, 1, 2, 3, 5]
for a in values:
    for b in values:
        x = np.arange(0.01, 1, 0.01)
        y_apriori = beta.pdf(x, a, b)

        y_posterior = beta.pdf(x, 5 + a, 51 + b)

        plt.figure(figsize = (15, 10))
        plt.plot(x, y_apriori, label = 'Distribución apriori: a = {}, b = {}'.
→format(a, b))
        plt.plot(x, y_posterior, label = 'Distribución a posteriori: a = {}, b = {}'.
→format(5+ a, 51 + b))
        plt.title('Distribución a priori y a posteriori')
        plt.legend()
        plt.show()
```



























