

摘 要:

1 预备知识

定义 1^[4] 设 $X = (X_1, \dots, X_n)$ 为独立同分布的随机变量，其分布函数为 $F(x; a)$ ，则

$$f(x; a) = a x^{a-1} x;$$

其中 $a > 0$ ， $x > 0$ 。

设 $R_j = (0, \infty)$ ， $m = 1, \dots, n$ 。令 $X_m = (X_{m1}, \dots, X_{mj})$ ， $R_m = \prod_{j=1}^m R_j$ ， $R = \prod_{j=1}^n R_j = (0, \infty)^n$ 。若 $R_j = (0, \infty)$ ，则 $R = (0, \infty)^n$ 。

引理 1^[10] 设 $X = (X_1, \dots, X_n)$ 为独立同分布的随机变量，其分布函数为 $F(x)$ ，则

证明 $X = (X_1, \dots, X_n)$ 为独立同分布的随机变量，其分布函数为 $F(x)$ ，则

$$f(x) = \frac{1}{n} e^{-x}$$

$$f(x_j) = a x_j^{a-1} x_j$$

$$f(x) = \frac{f(x_1) \dots f(x_n)}{f(x_1) \dots f(x_n)} = \frac{\left(\prod_{j=1}^n a x_j^{a-1} x_j \right)^n}{(n!)} e^{-\sum_{j=1}^n x_j}$$

$$\left| x = \left(\prod_{j=1}^n a x_j^{a-1} x_j \right) \right|$$

()

() -

$$() = \frac{1}{n!} e^{-x}$$

2 形状参数的极大似然估计和 Bayes 估计

2.1 形状参数的极大似然估计

$$L(a | x) = \prod_{j=1}^m f(x_j)$$

$$M = \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} \dots \int_0^{\infty} \left(\prod_{j=1}^m (R_j(x_j)) \right) \cdot \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} \dots \int_0^{\infty} \left[\prod_{j=1}^m \left(\frac{x_j}{a} \right)^{m-1} \right] \cdot \dots$$

$$T = \prod_{j=1}^m \left(\frac{x_j}{a} \right)^{\frac{m}{T}}$$

2.2 二次损失函数下形状参数的 Bayes 估计

定义 2^[15]

$$S(\theta) = \frac{E(\theta | X)}{E(\theta)}$$

引理 2^[15]

$$E\left(\frac{E(\theta | X)}{E(\theta)}\right) = \frac{E(\theta | X)}{E(\theta)}$$

定理 1

$$\frac{E(\theta | X)}{E(\theta)} = \frac{E(\theta | X)}{E(\theta)}$$

$$E(a|X) = \int_0^{\infty} h(a|x)d \left(\frac{(T)}{(m)} \right)^m e^{-(T)} d$$

$$\frac{(T)}{(m)} \int_0^{\infty} e^{-(T)} d \frac{(T)}{(m)}$$

$$E(a|X) = \int_0^{\infty} h(a|x)d \left(\frac{(T)}{(m)} \right)^m e^{-(T)} d$$

$$\frac{(T)}{(m)} \int_0^{\infty} e^{-(T)} d \frac{(T)}{(m)(m)}$$

$$\frac{E(a|X)}{E(a|X)} = \frac{(m)}{(T)}$$

2.3 Q对称熵损失函数下形状参数的Bayes估计

定义3^[16]

$$S(\theta) = \left(- \right)^q \left(- \right)^q$$

引理3^[16]

$$o.l \quad p$$

$$\left(\frac{E(a|X)}{E(a|X)} \right)^{-q}$$

q:

定理3

$$X = (X_1, X_2, \dots, X_n) \quad o.l$$

$$(\quad) \quad p$$

$$\left[\frac{(m(q))}{(m-q)} \right]^{-q} \frac{1}{T}$$

证明

$$h(a|x) = \frac{T^m}{(m)} e^{-T}$$

$$E(a|X) = \int_0^{\infty} h(a|x)d \left(\frac{T^m}{(m)} e^{-T} d \right)^q$$

$$\frac{T^m}{(m)} \int_0^{\infty} e^{-T} d \frac{(m(q))}{(m)T^q}$$

$$E(a|X) = \int_0^{\infty} h(a|x)d \left(\frac{T^m}{(m)} e^{-T} d \right)^q$$

$$\frac{T^m}{(m)} \int_0^{\infty} e^{-T} d \frac{(m(q))}{(m)T^q}$$

$$p$$

$$\left[\frac{E(a|X)}{E(a|X)} \right]^{-q} \left[\frac{(m(q))}{(m-q)} \right]^{-q} \frac{1}{T}$$

定理4

$$X = (X_1, X_2, \dots, X_n) \quad o.l$$

$$(\quad) \quad p$$

$$\left[\frac{(m(q))}{(m-q)} \right]^{-q} \frac{1}{(T)}$$

证明

$$h(a|x) = \frac{\binom{m}{a} \binom{T}{m-a}}{\binom{T}{m}} e^{-\lambda} \lambda^m$$

$$E(a|X) = \int_0^{\infty} ah(a|x) d\lambda = \int_0^{\infty} a \frac{\binom{m}{a} \binom{T}{m-a}}{\binom{T}{m}} e^{-\lambda} \lambda^m d\lambda$$

$$= \frac{\binom{m}{a} \binom{T}{m-a}}{\binom{T}{m}} \int_0^{\infty} a e^{-\lambda} \lambda^m d\lambda = \frac{\binom{m}{a} \binom{T}{m-a}}{\binom{T}{m}} \frac{\Gamma(m+1)}{\Gamma(m)} = \frac{\binom{m}{a} \binom{T}{m-a}}{\binom{T}{m}} m$$

$$P \left[\frac{E(a|X)}{E(a|X)} \right]^q = \left[\frac{\binom{m}{a} \binom{T}{m-a}}{\binom{T}{m}} \right]^q$$

3 形状参数的多层 Bayes 估计和 E-Bayes 估计

o 1

3.1 形状参数的多层 Bayes 估计

定理 5

o 1

$$U(\lambda) U(c)$$

$$\frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda}$$

$$g(\lambda) = \frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda}$$

$$h_0(a|x) = \frac{g(\lambda) L(a|x)}{\int_0^{\infty} g(\lambda) L(a|x) d\lambda} = \frac{\frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda} \binom{m}{a} \binom{T}{m-a} e^{-\lambda} \lambda^m}{\int_0^{\infty} \frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda} \binom{m}{a} \binom{T}{m-a} e^{-\lambda} \lambda^m d\lambda}$$

$$E(a|X) = \int_0^{\infty} h_0(a|x) d\lambda = \frac{\int_0^{\infty} \frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda} \binom{m}{a} \binom{T}{m-a} e^{-\lambda} \lambda^m d\lambda}{\int_0^{\infty} \frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda} \binom{m}{a} \binom{T}{m-a} e^{-\lambda} \lambda^m d\lambda}$$

证明

$$g(\lambda) = \frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda}$$

$$h_0(a|x) = \frac{g(\lambda) L(a|x)}{\int_0^{\infty} g(\lambda) L(a|x) d\lambda} = \frac{\frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda} \binom{m}{a} \binom{T}{m-a} e^{-\lambda} \lambda^m}{\int_0^{\infty} \frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda} \binom{m}{a} \binom{T}{m-a} e^{-\lambda} \lambda^m d\lambda}$$

$$E(a|X) = \int_0^{\infty} h_0(a|x) d\lambda = \frac{\int_0^{\infty} \frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda} \binom{m}{a} \binom{T}{m-a} e^{-\lambda} \lambda^m d\lambda}{\int_0^{\infty} \frac{c}{\Gamma(c)} \lambda^{c-1} e^{-\lambda} \binom{m}{a} \binom{T}{m-a} e^{-\lambda} \lambda^m d\lambda}$$

$$E(\theta | X) = \frac{\int_0^c h_0(a|x) d \frac{c}{(\cdot)} (m) e^{-(\cdot T)} d d d}{\int_0^c \frac{c}{(\cdot)} (m) d d d} = \frac{\int_0^c \frac{c}{(\cdot)} (m) d d d}{\int_0^c \frac{c}{(\cdot)} (m) d d d} = \frac{E(\theta | X)}{E(\theta | X)}$$

3.2 形状参数的E-Bayes估计

定义 4^[17] $B(a, b)$ 的 E-Bayes 估计 $E_B(a, b)$ 定义为

$$E_B(a, b) = \int_0^c \int_0^{\frac{c}{T}} p(a, b) da db$$

定理 6 设 $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为来自 $B(a, b)$ 的样本

$$E_B = \frac{0}{c} \int_0^{\frac{c}{T}} ik \left(\frac{c}{T} \right)$$

证明

$$E_B = \int_0^c \int_0^{\frac{c}{T}} \frac{c}{T} \frac{1}{c} d d d - \int_0^c \frac{c}{T} d d d = \frac{1}{c} ik \left(\frac{c}{T} \right)$$

p o l q

表1 n, m 取不同值时, $\theta_M, \delta_{11}, \delta_{12}$ 的模拟结果

n	m	M			
		0	00	0	0
		0			
		0		0	
			0		0
		0			0
	0				0
	0		0		
	0				
		0	0	0	
			0	0	

表2 n, m 取不同值时, δ_{21}, δ_{22} 的模拟结果

n	m				
		0	0	0	0
			0		0
			0	0	0
			0		
	0				0
	0			0	0
	0				0
		0		0	
			0	0	
					0

o l p p c

表3 n, m 取不同值时, HB, EB 的模拟结果

n	m	HB		EB	
		0			
		0			
		0			
	0				
		0	0		0

				p		
		p				
			0	nm	p	
		p				p
		o l		p		

5 实例分析

a

o l

