

Inferencia y Decisión (Feb 2006)

CUESTIONES:

1.00 Si la acción a_i es preferible a la acción a_j con la función de utilidad $u_1\{a, \theta\}$, entonces a_i es preferible a a_j con la función de utilidad $u_2\{a, \theta\} = \alpha u_1\{a, \theta\} + \beta$, $\forall \alpha > 0, \forall \beta \in \mathfrak{R}$.

0.00 La moda de la distribución final de referencia es invariante ante transformaciones biyectivas del parámetro.

1.00 Si $C_p \in \Theta \subset [0, \infty]$ es un intervalo p -creíble para θ , y $\phi(\theta) = \log[\theta]$, entonces $\log[C_p]$ es un intervalo p -creíble para ϕ .

PROBLEMAS:

1. La función de utilidad monetaria de una persona es $u(c) = 1 - e^{-0.002c}$, donde c es su patrimonio total en miles de euros. Quiere asegurar contra un siniestro total un automóvil cuyo valor es de 25,000 euros, y considera que la probabilidad de que requiera el pago total del coche a lo largo de un año es $p = 1/25$. Determinar la máxima prima anual que debería estar dispuesto a pagar por el seguro.

Valor del coche $v = 25$; Probabilidad de siniestro $p = 1/25$;

Función de utilidad, $u(c) = 1 - e^{-ac}$, $a = 0.002$;

Capital disponible t . Prima del seguro x .

$a_1 =$ Asegurar; $a_2 =$ No asegurar.

$$\bar{u}(a_1) = u(t - x) = 1 - e^{-a(t-x)} = 1 - e^{-at} e^{ax}$$

$$\begin{aligned}\bar{u}(a_2) &= p u(t - v) + (1 - p) u(t) \\ &= p\{1 - e^{-a(t-v)}\} + (1 - p)\{1 - e^{-at}\} \\ &= 1 - e^{-at}\{p e^{av} + (1 - p)\}.\end{aligned}$$

Por lo tanto, $\bar{u}(a_1) \geq \bar{u}(a_2)$ si, y solamente si

$$e^{ax} \leq p e^{av} + (1 - p) \Rightarrow x \leq a^{-1} \log[p e^{av} + (1 - p)],$$

que no depende del capital total t . Substituyendo, resulta $x \geq 1.024$.

La prima máxima a pagar es **1,024** euros.

2. Sea $\mathbf{x} = \{-0.57, -2.59, 1.09, -1.12, -1.14\}$ una muestra aleatoria de una distribución normal, $N(x | \mu, \sigma)$. Sin información inicial adicional, (i) Determinar el estimador óptimo de la varianza que corresponde a una función de pérdida cero-uno para σ^2 . (ii) Determinar una región 0.90-creíble exacta, de probabilidad centrada, para el valor de σ^2 . Sugerencia: transformar la distribución final en una χ^2 . (iii) Utilizando una transformación normalizadora adecuada, determinar un valor aproximado para el estimador intrínseco de σ^2 . Sugerencia: trabajar en términos de la distribución final de $\lambda = \sigma^{-2}$, cuyos primeros momentos son conocidos.

La distribución final de referencia de $\lambda = \sigma^{-2}$ es

$$\pi(\lambda | \mathbf{x}) = \text{Ga}(\lambda | \frac{n-1}{2}, \frac{n s^2}{2}), \quad E[\lambda | \mathbf{x}] = \frac{n-1}{n s^2}, \quad \text{Var}[\lambda | \mathbf{x}] = \frac{2(n-1)}{n^2 s^4}$$

El estadístico suficiente es $\{n, s\} = \{5, 1.325\}$.

(i) El estimador óptimo correspondiente a una pérdida cer-uno es la moda de la correspondiente distribución final. La distribución final de la varianza, $\sigma^2 = \theta = \lambda^{-1}$ es

$$\pi(\theta | \mathbf{x}) = \frac{\pi(\lambda | \mathbf{x})}{|\partial\theta/\partial\lambda|} \Bigg|_{\lambda=\theta^{-1}} \propto \theta^{-(n+1)/2} e^{(ns^2)/(2\theta)}.$$

La moda buscada es la solución de $\partial \log[\pi(\theta | \mathbf{x})]/\partial\theta = 0$, que resulta $\text{Mo}[\theta | \mathbf{x}] = (ns^2)/(n+1)$.
Substituyendo valores, $\text{Mo}[\theta | \mathbf{x}] = \mathbf{1.621}$.

(ii) De la distribución final de $\lambda = \theta^{-1}$, la distribución final de $\tau = ns^2/\sigma^2 = ns^2/\theta$ es una χ_{n-1}^2 . Consecuentemente, si $q_0(p)$ y $q_1(p)$ son, respectivamente, los cuantiles $(1-p)/2$ y $(1+p)/2$ de una distribución χ_{n-1}^2 (disponibles en tablas)

$$\Pr\left[q_0(p) \leq \frac{ns^2}{\theta} \leq q_1(p)\right] = p$$

y el par $\{q_0(p), q_1(p)\}$ define un intervalo centrado p -creíble para τ . Por la invariancia del método,

$$\Pr\left[\frac{ns^2}{q_1(p)} \leq \theta \leq \frac{ns^2}{q_0(p)}\right] = p,$$

y por lo tanto $C_p(\mathbf{x}) = [ns^2/q_1(p), ns^2/q_0(p)]$ es un intervalo centrado p -creíble para θ . De las tablas de la χ_4^2 , se obtienen $q_0(0.90) = 0.711$ y $q_1(0.90) = 9.488$.

Substituyendo valores, resulta el intervalo $C_{0.90}(\mathbf{x}) = [\mathbf{0.926}, \mathbf{12.356}]$.

(iii) La distribución de referencia de σ es $\pi(\sigma) = \sigma^{-1}$. Por tanto, La distribución de referencia de la precisión, $\lambda = \sigma^{-2}$ es

$$\pi(\lambda) = \frac{\pi(\sigma)}{|\partial\lambda/\partial\sigma|} \Bigg|_{\sigma=\lambda^{-1/2}} = \lambda^{-1}.$$

Consecuentemente, la parametrización de referencia es $\phi = \int \lambda^{-1} d\lambda = \log \lambda$ y, por lo tanto, el estimador intrínseco de λ es $\tilde{\lambda}_{int}(\mathbf{x}) \approx E[\phi | \mathbf{x}]$. Utilizando el método delta,

$$E[\phi | \mathbf{x}] \approx \phi[\mu_\lambda] + \frac{1}{2} \sigma_\lambda^2 \phi''[\mu_\lambda],$$

donde μ_λ y σ_λ^2 son la media y la varianza de λ , ya especificadas. Substituyendo y simplificando

$$\tilde{\phi}_{int}(\mathbf{x}) \approx E[\phi | \mathbf{x}] \approx \log \frac{n-1}{ns^2} - \frac{1}{n-1}.$$

Consecuentemente, puesto que $\theta = \lambda^{-1} = e^{-\phi}$, y la estimación intrínseca es invariante, el estimador intrínseco de la varianza es

$$\tilde{\sigma}_{int}^2(\mathbf{x}) = \tilde{\theta}_{int}(\mathbf{x}) = e^{-\tilde{\phi}_{int}(\mathbf{x})} \approx \frac{ns^2}{n-1} e^{\frac{1}{n-1}}.$$

Substituyendo valores, resulta $\tilde{\sigma}_{int}^2(\mathbf{x}) \approx \mathbf{2.819}$.