

INFERENZA STATISTICA
I ESONERO A.A. 2011-2012 – 23 aprile 2012

**ATTENZIONE: I FOGLI A QUADRETTI CONSEGNATI
NON VERRANNO CONSIDERATI**

• • •

Cognome e Nome: _____ Canale SEFA (DE SANTIS)
SES - SG (PERONE PACIFICO)

Esercizio 1. Si consideri la funzione

$$f_X(x; \theta) = a \frac{x^2}{\theta^3} I_{[0, 2\theta]}(x), \quad \theta > 0.$$

1. Determinare il valore della costante a tale che la funzione $f_X(\cdot; \theta)$ sia la funzione di densità della variabile aleatoria X .
2. Verificare che valore atteso e varianza di X sono rispettivamente uguali a :

$$E[X] = \frac{3}{2}\theta, \quad V[X] = \frac{3}{20}\theta^2.$$

3. Considerato un campione casuale di n osservazioni X_1, \dots, X_n con funzione di densità $f_X(\cdot, \theta)$, determinare la funzione di verosimiglianza di θ , una statistica sufficiente unidimensionale e la stima di massima verosimiglianza ($\hat{\theta}_{mv}$) di θ . Tracciare il grafico della funzione di verosimiglianza.
4. Determinare lo stimatore dei momenti ($\hat{\theta}_{mom}$) di θ , e verificare che la sua distribuzione asintotica risulta essere:

$$N\left(\theta, \frac{\theta^2}{15n}\right).$$

5. Utilizzando l'approssimazione normale del punto precedente, determinare l'espressione della seguente probabilità:

$$P(|\hat{\theta}_{mom} - \theta| < \epsilon), \quad \epsilon > 0.$$

Verificare che, per n che tende ad infinito, tale probabilità tende a 1, per ogni valore di ϵ e per ogni valore finito di θ . Calcolare quindi il valore della probabilità considerata assumendo $\epsilon = 1$, $\theta = 30$ e $n = 60$.

6. Stabilire se lo stimatore dei momenti ha varianza coincidente con il limite inferiore di Cramer Rao.

Svolgimento:

1. Affinché $f_X(\cdot; \theta)$ sia una densità si deve imporre la condizione

$$\int_{\mathcal{X}} f_X(x; \theta) dx = 1$$

e determinare la costante a . Si ha quindi

$$\int_0^{2\theta} a \frac{x^2}{\theta^3} dx = \frac{a}{\theta^3} \frac{x^3}{3} \Big|_0^{2\theta} = \frac{8}{3} a = 1$$

da cui segue che $a = \frac{3}{8}$.

2. Calcoliamo il valore atteso, il momento secondo e la varianza:

$$E[X] = \int_0^{2\theta} x \cdot \frac{3}{8} \frac{x^2}{\theta^3} dx = \frac{3}{8\theta^3} \frac{x^4}{4} \Big|_0^{2\theta} = \frac{3}{2} \theta$$

$$E[X^2] = \int_0^{2\theta} x^2 \cdot \frac{3}{8} \frac{x^2}{\theta^3} dx = \frac{3}{8\theta^3} \frac{x^5}{5} \Big|_0^{2\theta} = \frac{12}{5} \theta^2$$

$$V[X] = E[X^2] - (E[X])^2 = \frac{12}{5} \theta^2 - \frac{9}{4} \theta^2 = \frac{3}{20} \theta^2$$

3. La funzione di densità congiunta è:

$$f_n(\mathbf{x}_n; \theta) = \prod_{i=1}^n \left[\frac{3}{8} \frac{x_i^2}{\theta^3} I_{[0, 2\theta]}(x_i) \right] = \left(\frac{3}{8\theta^3} \right)^n \prod_{i=1}^n x_i^2 \prod_{i=1}^n I_{[0, 2\theta]}(x_i) = \left(\frac{3}{8\theta^3} \right)^n \prod_{i=1}^n x_i^2 I_{\left[\frac{x_{(n)}}{2}, \infty\right)}(\theta).$$

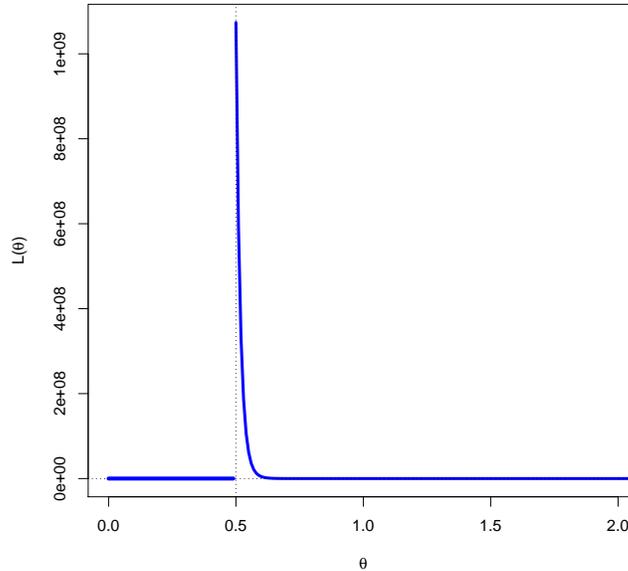
Pertanto la funzione di verosimiglianza è:

$$L(\theta) = \theta^{-3n} I_{\left[\frac{x_{(n)}}{2}, \infty\right)}(\theta).$$

In base al criterio di fattorizzazione, una statistica sufficiente è: $T(\mathbf{X}) = X_{(n)}$. Per determinare la stima di massima verosimiglianza basta osservare che $L(\theta)$ è funzione decrescente di θ nell'insieme $\left[\frac{x_{(n)}}{2}, \infty\right)$ e che quindi assume il suo massimo nel punto $\frac{x_{(n)}}{2}$.

Lo stimatore di massima verosimiglianza è $\hat{\theta}_{mv} = \frac{X_{(n)}}{2}$.

La funzione di verosimiglianza può essere rappresentata dal seguente grafico (ad esempio fissando $n = 10$ e $x_{(n)} = 1$):



4. Per determinare lo stimatore dei momenti poniamo:

$$E[X] = \frac{3}{2}\theta = \bar{X}_n \implies \hat{\theta}_{mom} = \frac{2}{3}\bar{X}_n.$$

Essendo funzione della media campionaria lo stimatore dei momenti si distribuisce asintoticamente come una normale, ovvero $\hat{\theta}_{mom} \approx N\left(E(\hat{\theta}_{mom}), V(\hat{\theta}_{mom})\right)$. Poiché

$$E(\hat{\theta}_{mom}) = E\left(\frac{2}{3}\bar{X}_n\right) = \frac{2}{3}E(\bar{X}_n) = \frac{2}{3}\theta = \theta$$

e

$$V(\hat{\theta}_{mom}) = V\left(\frac{2}{3}\bar{X}_n\right) = \frac{4}{9}V(\bar{X}_n) = \frac{4}{9}\frac{1}{n}V(X) = \frac{4}{9}\frac{3}{20n}\theta^2 = \frac{\theta^2}{15n}$$

si ha che

$$\hat{\theta}_{mom} \approx N\left(\theta, \frac{\theta^2}{15n}\right).$$

5. Utilizzando l'approssimazione normale del punto precedente, determiniamo la seguente probabilità:

$$\begin{aligned} P(|\hat{\theta}_{mom} - \theta| < \epsilon) &= P(\theta - \epsilon < \hat{\theta}_{mom} < \theta + \epsilon) = \\ &= P\left(\frac{\theta - \epsilon - \theta}{\sqrt{\theta^2/15n}} < \frac{\hat{\theta}_{mom} - \theta}{\sqrt{\theta^2/15n}} < \frac{\theta + \epsilon - \theta}{\sqrt{\theta^2/15n}}\right) = \\ &= \Phi\left(\frac{\epsilon\sqrt{15n}}{\theta}\right) - \Phi\left(\frac{-\epsilon\sqrt{15n}}{\theta}\right) \end{aligned}$$

Questa probabilità tende a 1 per n che tende ad infinito per ogni valore di ϵ e per ogni valore finito di θ , infatti $\Phi\left(\frac{\epsilon\sqrt{15n}}{\theta}\right) \rightarrow 1$ e $\Phi\left(\frac{-\epsilon\sqrt{15n}}{\theta}\right) \rightarrow 0$.

Assumendo $\epsilon = 1$, $\theta = 30$ e $n = 60$ si ha

$$P(|\hat{\theta}_{mom} - \theta| < \epsilon) = \Phi\left(\frac{\epsilon\sqrt{15n}}{\theta}\right) - \Phi\left(\frac{-\epsilon\sqrt{15n}}{\theta}\right) = \Phi(1) - \Phi(-1) = 0.84 - 0.16 = 0.68$$

6. Il modello non è regolare (il supporto dipende da θ), quindi non si può il limite inferiore di Cramer Rao.

Esercizio 2. Sia X_1, \dots, X_n un campione casuale proveniente da una popolazione con funzione di densità

$$f_X(x; \theta) = \left(\frac{4-\theta}{4}\right)^x \left(\frac{\theta}{4}\right)^{1-x}, \quad x = \{0, 1\}, \quad \theta \in [0, 4].$$

1. Determinare il modello statistico e stabilire se $\{f_X(\cdot; \theta), \theta \in \Theta\}$ una famiglia esponenziale.
2. Determinare la funzione di verosimiglianza di θ e una statistica sufficiente per il modello. Calcolare la stima di massima verosimiglianza di θ e l'informazione osservata di Fisher per il campione osservato $\mathbf{x}_3 = (1, 0, 1)$.
3. Per un campione di dimensione $n = 50$, determinare gli estremi dell'insieme di verosimiglianza approssimato di livello $q = 0.146$ assumendo che la stima di verosimiglianza del parametro sia pari a 1 e l'informazione osservata pari a 36.
4. Determinare l'errore quadratico medio dello stimatore di massima verosimiglianza e studiarne la consistenza.

Svolgimento:

$$f_X(x; \theta) = \left(\frac{4-\theta}{4}\right)^x \left(\frac{\theta}{4}\right)^{1-x}, \quad x = \{0, 1\}, \quad \theta \in [0, 4].$$

1. Il modello statistico è $\left\{ \mathcal{X}^n = \{0, 1\}^n; f_n(\mathbf{x}_n; \theta) = \left(\frac{4-\theta}{4}\right)^{\sum_{i=1}^n x_i} \left(\frac{\theta}{4}\right)^{n-\sum_{i=1}^n x_i}; \Theta = [0, 4] \right\}$.
 $\{f_X(\cdot; \theta), \theta \in \Theta\}$ appartiene alla famiglia esponenziale, in particolare è un modello Bernoulliano di parametro $\left(\frac{4-\theta}{4}\right)$.
2. La funzione di verosimiglianza è:

$$L(\theta) = \left(\frac{4-\theta}{4}\right)^{\sum_{i=1}^n x_i} \left(\frac{\theta}{4}\right)^{n-\sum_{i=1}^n x_i}$$

Una statistica sufficiente per θ è $T(\mathbf{X}) = \sum_{i=1}^n X_i$.

Per determinare la stima di massima verosimiglianza, scriviamo la log-verosimiglianza

$$l(\theta) = \sum_{i=1}^n x_i \log\left(\frac{4-\theta}{4}\right) + \left(n - \sum_{i=1}^n x_i\right) \log\left(\frac{\theta}{4}\right),$$

calcoliamo la derivata prima rispetto a θ e la eguagliamo a 0

$$l'(\theta) = \frac{-\sum_{i=1}^n x_i}{4-\theta} + \frac{(n - \sum_{i=1}^n x_i)}{\theta} = \Leftrightarrow \theta = 4 - 4\bar{X}_n.$$

Dopo aver controllato che la derivata seconda

$$l''(\theta) = \frac{-\sum_{i=1}^n x_i}{(4-\theta)^2} - \frac{(n - \sum_{i=1}^n x_i)}{\theta^2}$$

è negativa per ogni valore di θ , si può concludere che $\hat{\theta}_{mv} = 4 - 4\bar{X}_n$

In corrispondenza del campione osservato $\mathbf{x}_3 = (1, 0, 1)$ la stima di massima verosimiglianza è $\hat{\theta}_{mv} = 4 - 4\bar{X}_n = 4 - 4 \cdot \frac{2}{3} = \frac{4}{3}$ e l'informazione osservata di Fisher è

$$I_{x_{oss}}(\hat{\theta}) = -l''(\hat{\theta}) = \frac{n\bar{X}_n}{(4\bar{X}_n)^2} + \frac{n - n\bar{X}_n}{(4 - 4\bar{X}_n)^2} = \frac{n}{16\bar{X}_n(1 - \bar{X}_n)} = \frac{3}{16 \cdot \frac{2}{3} \cdot \frac{1}{3}} = 0.84$$

3. L'insieme di verosimiglianza approssimato di livello $q = 0.146$, per $n = 50$, $\hat{\theta}_{mv} = 1$, $I_{x_{oss}} = 36$ è:

$$\hat{\theta}_{mv} \pm \sqrt{-2 \log q I_{x_{oss}}^{-1}(\hat{\theta}_{mv})} = 1 \pm 1.96/\sqrt{36} = [0.673; 1.327]$$

4. Lo stimatore di massima verosimiglianza è $\hat{\theta}_{mv} = 4 - 4\bar{X}_n$. Calcoliamo innanzi tutto il valore atteso, ricordando che in un modello Bernoulliano di parametro p si ha $E(X) = p$,

$$E(\hat{\theta}_{mv}) = 4 - 4E(\bar{X}_n) = 4 - 4E(X) = 4 - 4 \cdot \frac{4 - \theta}{4} = \theta.$$

Poiché lo stimatore $\hat{\theta}_{mv}$ è dunque non distorto, il suo errore quadratico medio è uguale alla varianza, ovvero

$$\text{MSE}(\hat{\theta}_{mv}) = V(\hat{\theta}_{mv}) = V(4 - 4\bar{X}_n) = 16V(\bar{X}_n) = \frac{16}{n}V(X) = \frac{16}{n} \left(\frac{4 - \theta}{4} \right) \left(\frac{\theta}{4} \right) = \frac{(4 - \theta)\theta}{n}.$$

Osservando che $\text{MSE}(\hat{\theta}_{mv}) = \frac{(4 - \theta)\theta}{n} \rightarrow 0$ per $n \rightarrow \infty$ si può concludere che lo stimatore è consistente.