Formule e Teoremi utili

Probabilità

Distribuzione della trasformata

Sia $f_X(x)$ e y = g(x).

- Se g crescente: $F_Y(y) = F_X(g^{-1}(y))$
- Se g decrescente: $F_Y(y) = 1 F_X(g^{-1}(y))$
- Se g^{-1} derivabile: $f_Y(y) = f_X(g^{-1}(y))|\dot{g}^{-1}(y)|$

Varianza

$$Var[X] = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2] = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2$$

Marginali, Congiunte e Condizionate

$$f_{x,y} = f_{x|y} f_y$$
$$f_x = \int f_{x,y} dy$$

Media e Varianza Condizionati

$$\begin{split} \mathbb{E}[X] &= \mathbb{E}[\mathbb{E}[X|Y]] \\ Var[X] &= \mathbb{E}[Var[X|Y]] + Var[\mathbb{E}[X|Y]] \end{split}$$

Legge Forte Grandi Numeri

Sia
$$X_1, \ldots, X_n$$
 iid con μ, σ^2 , allora: $\bar{X}_n \stackrel{q.c.}{\to} \mu$

Teorema centrale del limite

Sia
$$X_1, \ldots, X_n$$
 iid con μ, σ^2 , allora: $\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu) \stackrel{L}{\longrightarrow} N(0, \sigma^2)$

Metodo delta

Sia X_1, \ldots, X_n iid con μ, σ^2 , tali che: $\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu) \stackrel{L}{\to} N(0, \sigma^2)$ Prendiamo una funzione g(x) e un certo θ :

- Se $g'(\theta) \neq 0$: $\sqrt{n}(g(\bar{X}_n) - g(\mu)) \xrightarrow{L} N(0, \sigma^2 g'(\mu)^2)$
- Se Se $g'(\theta) = 0$: $\sqrt{n}(g(\bar{X}_n) - g(\mu)) \xrightarrow{L} \frac{\sigma^2}{2} g''(\mu) \chi^2(1)$

Statistiche sufficienti

Definizione

Una statistica T è sufficiente per θ se: $f(\vec{x}|T=t) \perp \!\!\! \perp \!\!\! \mid \theta \quad \forall t$

Teorema di Fattorizzazione

Data la congiunta $f(\vec{x}, \theta), T(x)$ è suff se: $f(\vec{x}, \theta) = h(\vec{x})g(T(x), \theta)$ Questo vale anche per trasformazioni **biunivoche** di T

Famiglia Esponenziale

Se ho una distribuzione della FE: $f(\vec{x}, \theta) = h(\vec{x})c(\theta) \exp\left\{\sum_{i=1}^k w_i(\theta)t_i(x)\right\}$ Allora $T = (\sum_j t_1(X_j), \dots, \sum_j t_k(X_j))$ è sufficiente

Statistiche sufficienti e minimali

Definizione

Una statistica sufficiente T viene detta minimale se tutte le altre statistiche sufficienti sono funzioni di essa.

Lehmann-Scheffè sulla minimalità

Sia $f(\vec{x}, \theta)$ e T stat suff. T è minimale se: $\frac{f(\vec{x}, \theta)}{f(\vec{y}, \theta)} = K$ con K costante \iff T(x) = T(y)

Statistiche complete

Definizione

Sia T(x) una statistica e $f(t, \theta)$ la sua legge. Diciamo T(x) completa se:

$$\mathbb{E}_{\theta}[g(T)] = 0 \,\forall \theta \implies \mathbb{P}(g(T) = 0) = 1$$

Di solito usiamo la derivata rispetto a θ :

$$\frac{d}{d\theta} \mathbb{E}_{\theta}[g(T)] = 0$$

$$= h'(\theta) \mathbb{E}_{\theta}[g(T)] + h(\theta)g(t)f_{T}(t,\theta) \Big|_{\theta}^{b}$$

Teorema di Bahadur

Se T è una statistica sufficiente e completa \implies minima

Famiglia Esponenziale

Sia:

Allora $T = (\sum_{j} t_1(X_j), \dots, \sum_{j} t_k(X_j))$ è sufficiente ed è completa se il codominio di $w_1, \dots, w_k : \Theta \to \mathbb{R}^k$ contiene un aperto di \mathbb{R}^k .

Stimatori Puntuali

Metodo dei Momenti

$$\begin{cases} m_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^n X_i = \mathbb{E}[X] \\ \vdots \\ m_k = \mathbb{E}[X^k] \end{cases}$$

I momenti saranno funzione di θ , risolvo il sistema lineare e trovo $\hat{\theta}_{Mom}$

Il risultato potrebbe non appartenere a Θ

Metodo della Verosomiglianza

Massimizzo la congiunta:

$$\hat{\theta}_{MLE} = \underset{\theta \in \Theta}{\arg\sup} L(\theta, \vec{x})$$

Con $L(\theta, \vec{x}) = f(\vec{x}, \theta)$, dà sempre valori ammissibili. Di solito usiamo: $\frac{\partial L(\theta, \vec{x})}{\partial \theta} = 0$

Proprietà

Invarianza

L'MLE per $\tau(\theta)$ è $\tau(\hat{\theta}_{MLE})$ per qualsiasi funzione τ

Scarto quadratico media

Definizione

$$MSE[T] = \mathbb{E}_{\theta}[(T - \theta)^2]$$

Bias

$$Bias[T] = \mathbb{E}_{\theta}[T] - \theta$$

Scomposizione

$$MSE[t] = Var_{\theta}[T] + Bias[T]^2$$

Stimatore non distorto

Uno stimatore T è non distorto se:

UMVUE

Definizione

Uno stimatore T è UMVUE se:

- è non distorto: $\mathbb{E}[T] = \theta$
- $Var[T] < Var[T^*] \quad \forall T^* \text{ non distorto}$

Inoltre l'UMVUE è unico.

Lehmann-Scheffè per UMVUE

Siano T non distorto e W sufficiente e completa (e minima). Allora:

 $M = \mathbb{E}_{\theta}[T|W]$ è UMVUE.

E analogamente per una funzione di θ

UMVUE per $\phi(\theta)$

Sia T sufficiente e completa e $\phi(T)$, allora $\phi(T)$ è UMVUE per $\mathbb{E}_{\theta}[\phi(T)]$

UMVUE per Famiglia Esponenziale

Se
$$X_1, \ldots, X_n \in EF$$
 e: $f(\vec{x}, \theta) = h(\vec{x})c(\theta) \exp \{w_1(\theta)t_1(x)\}$ Tale che $\exists \frac{d}{d\theta}w(\theta) \neq 0$ e continua $\forall \theta$. Allora: $T(X) = \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n T_1(X_j)$ è UMVUE per $\mathbb{E}_{\theta}[T_1(X)]$

Test d'Ipotesi

Regione Critica

$$R = \{ \vec{x} \in \mathbb{R}^k | \text{ rifiuto } H_0 \}$$

Di solito si basa su una statistica.

Rapporto di Verosimiglianza

$$R = \{\vec{x} | \lambda(x) \le c\} \text{ con } c \in [0, 1]$$

$$\lambda(x) = \frac{\sup_{\Theta_0} L(\theta, x)}{\sup_{\Theta} L(\theta, x)}$$

Funzione potenza

$$\beta(\theta) = \mathbb{P}_{\theta}(x \in R)$$

Dimensione

$$\alpha = \sup_{\Theta_0} \beta(\theta)$$

Livello

$$\alpha \ge \sup_{\Theta_0} \beta(\theta)$$

UMP

Un test di una classe
$$C$$
 è UMP se: $\beta(\theta) \ge \beta'(\theta) \quad \forall \theta \in \Theta_0^c \quad \forall \beta' \in C$

Lemma di Neymann-Perason