

Inferenza basata sul punteggio

Un esempio particolare

Luca La Rocca¹

Dipartimento di Scienze Fisiche, Informatiche e Matematiche
Università degli Studi di Modena e Reggio Emilia

Insegnamento di Analisi Statistica dei Dati
Corsi di Laurea Magistrale in Informatica e Matematica
Anno Accademico 2018/2019

¹<http://personale.unimore.it/rubrica/dettaglio/llarocca>

Pivot di Rao

L'inferenza basata sul punteggio considera come **discrepanza**² tra il parametro θ e il dato $X_{1:n}$ il pivot asintotico

$$\frac{S_{1:n}(\theta)}{\sqrt{J_{1:n}(\theta)}} \approx \text{Norm}(0, 1),$$

dove $S_{1:n}(\theta) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial}{\partial \theta} \log f(X_i|\theta)$, $\theta \in H$, è il processo di punteggio che si ottiene osservando $X_{1:n}$ come campione casuale da X avente densità $f(x|\theta)$, $x \in \mathcal{X}$, mentre $J_{1:n}(\theta) = n J_1(\theta) = n \mathbb{E}_\theta \left\{ \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \log f(X|\theta) \right\}$, $\theta \in H$, è la corrispondente informazione di Fisher attesa.

La normalità asintotica del pivot di Rao è una conseguenza del **Teorema Limite Centrale** applicato alle variabili aleatorie $\frac{\partial}{\partial \theta} \log f(X_i|\theta)$, $i = 1, 2, \dots, n, \dots$, i.i.d. con media nulla e varianza $J_1(\theta) \in]0, +\infty[$.

²si noti che $S_{1:n}(\hat{\Theta}) = 0$, se $\hat{\Theta}$ è lo stimatore di massima verosimiglianza per θ

Variazioni sul tema

Il pivot di Rao può **equivalentemente** scriversi come

$$\frac{S_{1:n}^2(\theta)}{J_{1:n}(\theta)} \approx \text{Chisq}(1),$$

dal momento che il quadrato di una variabile normale standard segue una **distribuzione chi-quadro** con un singolo grado di libertà.

Una **variante** del pivot di Rao può scriversi come

$$\frac{S_{1:n}^2(\theta)}{I_{1:n}(\theta)} \approx \text{Chisq}(1),$$

dove $I_{1:n}(\theta) = \frac{d}{d\theta} S_{1:n}(\theta)$, $\theta \in H$, è il processo di informazione di Fisher; la **Legge dei Grandi Numeri** comporta $n^{-1} I_{1:n}(\theta) \xrightarrow{\mathbb{P}_\theta} J_1(\theta)$ per $n \rightarrow \infty$.

Singola osservazione di Poisson

Se $Z \sim \text{Pois}(e\lambda)$, si può pensare $Z = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ con X_1, X_2, \dots, X_n i.i.d. $\text{Pois}(e\lambda/n)$ e l'osservazione Z sarà **equivalente per sufficienza** all'osservazione $X_{1:n} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$.

Allora, dal processo di log-verosimiglianza $L(\lambda) \triangleq Z \log \lambda - e\lambda$, $\lambda > 0$, ricaviamo

$$S(\lambda) = \frac{Z}{\lambda} - e, \quad I(\lambda) = \frac{Z}{\lambda^2} \quad \& \quad J(\lambda) = \frac{e}{\lambda},$$

quindi

$$\frac{Z - e\lambda}{\sqrt{e\lambda}} \quad \text{oppure} \quad \frac{Z - e\lambda}{\sqrt{Z}} \quad (= -\infty \text{ se } Z = 0)$$

come pivot di Rao, la cui distribuzione sarà tanto più normale quanto più $e\lambda$ sarà grande; si noti che **non serve calcolare $\hat{\Lambda}$** .