



UNIVERSITAT DE BARCELONA

U

B

Teorema central del límit

Diplomatura d'Estadística

Estadística Matemàtica I

Jordi Ocaña Rebull

Departament d'Estadística

Divisió de Ciències Experimentals i
Matemàtiques

Punts que tractarem:

 Concepte de teorema central del límit.
Teorema de Lindeberg i Levy. Casos

Idea general del Teorema Central del Límit (T.C.L.)

☞ Direm que una successió de v.a. $\{X_n\}$ verifica el T.C.L. sii existeixen successions de constants $\{a_n\}$ i $\{b_n\}$ tals que la v.a. suma

$$S_n = \sum_{i=1}^n X_i$$

verifica

$$\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{d} Z \sim N(0,1)$$

Teorema de Lindeberg i Lévy

Si les X_n són iid, amb esperança i variància finites, μ i σ^2 respectivament, tenim $E(S_n) = n\mu$, $\text{var}(S_n) = n\sigma^2$ i aleshores

$$\frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \xrightarrow{d} Z \sim N(0,1)$$

A la pràctica podrem fer l'aproximació

$$S_n \approx N(n\mu, \sigma\sqrt{n})$$

Teorema de Lindeberg i Lévy

casos particulars

☞ Teorema de Laplace-De Moivre:

$$X_n \sim b(n, p) \Rightarrow \frac{X_n - np}{\sqrt{npq}} \xrightarrow{d} Z \sim N(0, 1)$$

$$X_n = Y_1 + \dots + Y_n, \quad Y_i \sim b(1, p), \text{ iid}$$

☞ Mitjana aritmètica de n observacions X_i independents d'una mateixa v.a. X :

$$\bar{X}_n = \sum_{i=1}^n Y_i, \quad Y_i = \frac{1}{n} X_i, \quad E(\bar{X}_n) = \mu, \quad \text{var}(\bar{X}_n) = \frac{\sigma^2}{n}$$

$$\frac{(\bar{X}_n - \mu) \sqrt{n}}{\sigma} \xrightarrow{d} Z \sim N(0, 1)$$

Teorema de Lindeberg i Feller

Si les X_n són solament independents, amb esperances i variàncies finites, μ_n i σ_n^2 respectivament:

$$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_i)}{b_n} \xrightarrow{d} Z \sim N(0,1), \quad b_n^2 = \sum_{i=1}^n \sigma_i^2$$

Condicció: $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{b_n^2} \sum_{i=1}^n \int_{|x - \mu_i| > \varepsilon b_i} (x - \mu_i)^2 dF_i(x) = 0$

$$\left(\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq i \leq n} \frac{\sigma_i}{b_n} = 0 \right)$$

Altres casos i generalitzacions del T.C.L.

- ☰ T. Liapunov: existència de moments de tercer ordre i condició basada en ells.
- ☰ Funcions qualsevol (no forçosament suma)

$$g(X_1, \dots, X_n) = g(\mu_1, \dots, \mu_n) + \sum_{i=1}^n c_i (X_i - \mu_i) + R_n$$

$$g(\mu_1, \dots, \mu_n) \text{ constant, } c_i = \left. \frac{\partial g}{\partial X_i} \right|_{X_i = \mu_i} \text{ constant}$$

- ☰ Sumes de vectors aleatoris: quan estudiem la normal multivariant. R_n v.a., generalment $R_n \xrightarrow{P} 0$

Altres casos de convergència en distribució importants

☞ Convergència de la binomial a la Poisson.

☞ Convergència de la hipergeomètrica a la binomial: $H(N, M, n) \xrightarrow[\frac{M}{N} \rightarrow p]{N \rightarrow \infty} b(n, p)$

☞ Convergència de la khi-quadrat amb n graus de llibertat a la normal

$$\sqrt{2\chi_n^2} - \sqrt{2n - 1} \xrightarrow{d} Z \sim N(0, 1)$$

Versió multivariant del teorema de Laplace-de Moivre

a la pràctica podem aproximar una multinomial mitjançant una normal

❏ Sigui $\mathbf{X}_n \sim M(n, \mathbf{p})$

❏ Definim la versió estandarditzada del vector multinomial anterior

$$\mathbf{Z}_n = \begin{pmatrix} \frac{X_1 - np_1}{\sqrt{np_1q_1}} \\ \vdots \\ \frac{X_k - np_k}{\sqrt{np_kq_k}} \end{pmatrix}$$

❏ Tenim que: $\mathbf{Z}_n \xrightarrow{d} \mathbf{Z} \sim N(\mathbf{0}, \mathbf{P})$

Teorema de Lindeberg i Lévy plantejament

☞ Tenim una successió
de vectors aleatoris
iid

$$\{\mathbf{X}_n : n \geq 1\} \quad \mathbf{X}_n = \begin{pmatrix} X_{1n} \\ X_{2n} \\ \vdots \\ X_{kn} \end{pmatrix}$$

☞ amb esperança i
variància finites

$$E(\mathbf{X}_n) = \mu \quad \text{cov}(\mathbf{X}_n) = \Sigma \quad \text{corr}(\mathbf{X}_n) = P$$

Teorema de Lindeberg i Lévy plantejament

Definim els vectors
aleatoris “suma”

$$\mathbf{S}_n = \mathbf{X}_1 + \cdots + \mathbf{X}_n = \begin{pmatrix} X_{11} + \cdots + X_{1n} \\ \vdots \\ X_{k1} + \cdots + X_{kn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} S_1 \\ \vdots \\ S_k \end{pmatrix}$$

i atès que

$$E(\mathbf{S}_n) = n\boldsymbol{\mu} \quad \text{cov}(\mathbf{S}_n) = n\Sigma$$

definim la “suma
estandaritzada”

$$\mathbf{W}_n = \begin{pmatrix} \frac{S_{1n} - n\mu_1}{\sigma_1\sqrt{n}} \\ \vdots \\ \frac{S_{kn} - n\mu_k}{\sigma_k\sqrt{n}} \end{pmatrix}$$

Teorema de Lindeberg i Lévy

☞ Aleshores la suma estandaritzada convergeix en llei a una normal multivariant

$$\mathbf{W}_n \xrightarrow{d} \mathbf{W} \sim \mathbf{N}(\mathbf{0}, \mathbf{P})$$

☞ A la pràctica podem aproximar la distribució d'un vector de sumes \mathbf{S}_n mitjançant una distribució normal multivariant

$$\mathbf{S}_n \approx \mathbf{N}(n\boldsymbol{\mu}, n\boldsymbol{\Sigma})$$