

Aula 25: Convergência em distribuição

Disciplina: PGE950 - Probabilidade
Programa de Pós-graduação em Estatística da UFPE

Prof. Pablo M. Rodriguez
<http://www.pablo-rodriguez.org>



UNIVERSIDADE
FEDERAL
DE PERNAMBUCO

CCEN

CENTRO DE CIÊNCIAS EXATAS
E DA NATUREZA

Conteúdo desta aula

- ▶ Convergência em distribuição.
- ▶ Teorema Central do Limite
- ▶ Propriedades e Teorema de Slutsky



Convergência em distribuição

Considere uma sequência de variáveis aleatórias X, X_1, X_2, \dots com funções de distribuição F, F_1, F_2, \dots

Dizemos que X_n converge em distribuição para X se:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x),$$

para todo x ponto de continuidade de F .

Notação: $X_n \xrightarrow{D} X$ ou $X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X$.

Observação!

Se $X_n \xrightarrow{D} X$ dizemos que F_n converge fracamente para F .



Funções características e convergência em distribuição

Se X é uma variável aleatória, sua função característica é a função

$$\varphi : \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{C},$$

tal que $\varphi(t) = E(e^{itX}) = E(\cos\{tX\}) + iE(\sin\{tX\})$, para $t \in \mathbb{R}$

Resultado!

$X_n \xrightarrow{D} X$ se, e somente se, $\varphi_{X_n}(t) \rightarrow \varphi_X(t)$ para todo $t \in \mathbb{R}$.



Aplicação: Teorema Central do Limite

Teorema 25.1

Sejam X_1, X_2, \dots i.i.d. com $\mu = E(X_1)$ e $\sigma^2 = \text{Var}(X_1) < \infty$. Então:

$$\frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{\text{Var}(S_n)}} \xrightarrow{D} Z \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

Em outras palavras:

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

ou

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(a \leq \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq b\right) = \Phi(b) - \Phi(a),$$

ou

$$P\left(a \leq \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq b\right) \approx \Phi(b) - \Phi(a), \text{ para } n \text{ suficientemente grande.}$$



Prova do TCL. Considere $\mu = 0$. Vamos provar que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{S_n/(\sigma\sqrt{n})}(t) = e^{-t^2/2}, \quad \text{para todo } t \in \mathbb{R}.$$

Note que

$$\begin{aligned} \varphi_{S_n/(\sigma\sqrt{n})}(t) &= E\left(e^{it \frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}}}\right) \\ &= E\left(e^{\sum_{k=1}^n \frac{itX_k}{\sigma\sqrt{n}}}\right) \\ &= \prod_{k=1}^n E\left(e^{i \frac{t}{\sigma\sqrt{n}} X_k}\right) \\ &= \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right) \\ &= \varphi^n\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right), \end{aligned}$$

onde usamos a notação $\varphi := \varphi_{X_1}$.



... continuação da prova do TCL. Conseguimos que

$$\varphi_{S_n/(\sigma\sqrt{n})}(t) = \varphi^n\left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}}\right).$$

Como $E(X_1^2) < \infty$ então φ possui duas derivadas contínuas e pela fórmula de Taylor:

$$\varphi(t) = \varphi(0) + \varphi'(0)t + \varphi''(\theta(t))\frac{t^2}{2}, \text{ com } |\theta(t)| \leq |t|.$$

Logo,

$$\varphi(t) = \varphi(0) + \varphi'(0)t + \varphi''(0)\frac{t^2}{2} + \frac{t^2}{2}(\varphi''(\theta(t)) - \varphi''(0)),$$

com $\lim_{t \rightarrow 0} (\varphi''(\theta(t)) - \varphi''(0)) = 0$. Como $\varphi(0) = 1$, $\varphi'(0) = \mu$, $\varphi''(0) = -\sigma^2$, temos que

$$\varphi(t) = 1 - \frac{\sigma^2 t^2}{2} + \frac{t^2}{2}\epsilon(t), \text{ com } \lim_{t \rightarrow 0} \epsilon(t) = 0.$$



... continuação da prova do TCL. Então, fixando $t \in \mathbb{R}$:

$$\varphi^n \left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \right) = \left\{ 1 - \frac{\sigma^2 t^2}{2n} + \frac{t^2}{2\sigma^2 n} \epsilon \left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \right) \right\}^n$$

e como

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \epsilon \left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \right) = 0 \quad \text{e} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{x}{n} \right)^n = e^x,$$

concluimos que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{S_n/(\sigma\sqrt{n})}(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} \varphi^n \left(\frac{t}{\sigma\sqrt{n}} \right) = e^{-t^2/2}.$$

Isto é,

$$\frac{S_n}{\sigma\sqrt{n}} \xrightarrow{D} Z \sim \mathcal{N}(0, 1).$$



Caso discreto

Proposição 25.1

Sejam X, X_1, X_2, \dots variáveis aleatórias com valores em $\{0, 1, 2, \dots\}$ e:

$$p(i) := P(X = i), \quad p_n(i) := P(X_n = i), \quad \text{para } i \in \{0, 1, \dots\} \text{ e } n \in \mathbb{N}.$$

Então $X_n \xrightarrow{D} X$ se, e somente se, $\lim_{n \rightarrow \infty} p_n(i) = p(i), \forall i \in \{0, 1, \dots\}$.

Observação!

Em geral, se $\{x_k\}_{k \geq 1}$ são os possíveis valores das variáveis aleatórias então:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_n(x_k) = p(x_k), \forall k \in \mathbb{N} \implies X_n \xrightarrow{D} X.$$



Caso contínuo: Teorema de Scheffé

Proposição 25.2

Sejam X, X_1, X_2, \dots variáveis aleatórias com densidades f, f_1, f_2, \dots . Se

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = f(x),$$

para quase todo x então $X_n \xrightarrow{D} X$.

Exemplo 25.1

Seja $X_n \sim \mathcal{N}(\mu_n, \sigma_n^2)$, para $n \in \mathbb{N}$ e suponha que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mu_n = \mu \quad \text{e que} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \sigma_n^2 = \sigma^2.$$

Então, como para todo $x \in \mathbb{R}$ vale que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_n} \right\} e^{-(x-\mu_n)^2/2\sigma_n^2} = \left\{ \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \right\} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2},$$

... e concluímos que $X_n \xrightarrow{D} X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$.



Funções contínuas e convergência

Proposição 25.3

Sejam X, X_1, X_2, \dots variáveis aleatórias e $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ contínua.

1. Se $X_n \xrightarrow{q.c.} X$, então $g(X_n) \xrightarrow{q.c.} g(X)$.
2. Se $X_n \xrightarrow{P} X$, então $g(X_n) \xrightarrow{P} g(X)$.
3. Se $X_n \xrightarrow{D} X$, então $g(X_n) \xrightarrow{D} g(X)$.



Teorema de Slutsky

Teorema 25.2

Sejam X, X_1, X_2, \dots e Y, Y_1, Y_2, \dots variáveis aleatórias tais que:

$$X_n \xrightarrow{D} X \quad \text{e} \quad Y_n \xrightarrow{P} c \quad (c \text{ uma constante}).$$

Então:

1. $X_n + Y_n \xrightarrow{D} X + c$;
2. $X_n - Y_n \xrightarrow{D} X - c$;
3. $X_n Y_n \xrightarrow{D} cX$;
4. se $c \neq 0$ e $P(Y_n \neq 0) = 1$ então $\frac{X_n}{Y_n} \xrightarrow{D} \frac{X}{c}$.



Prova do Teorema de Slutsky. (1) Vamos provar que, para todo $t \in \mathbb{R}$:

$$\varphi_{X_n+Y_n}(t) \rightarrow \varphi_{X+c}(t), \quad \text{quando } n \rightarrow \infty.$$

Note que

$$\varphi_{X_n+Y_n}(t) = E\left(e^{it(X_n+Y_n)}\right) = E\left(e^{it(X_n+c)}\right) + E\left(e^{itX_n} \{e^{itY_n} - e^{itc}\}\right),$$

e que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E\left(e^{it(X_n+c)}\right) = e^{itc} \lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{X_n}(t) = e^{itc} \varphi_X(t) = \varphi_{X+c}(t).$$

No que segue, verificamos que:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E\left(e^{itX_n} \{e^{itY_n} - e^{itc}\}\right) = 0.$$



... continuação da prova do Teorema de Slutsky. Note que

$$|E(e^{itX_n} \{e^{itY_n} - e^{itc}\})| \leq E(|e^{itX_n} \{e^{itY_n} - e^{itc}\}|) = E(|e^{itY_n} - e^{itc}|),$$

pois $|e^{itX_n}| = 1$. Seja $Z_n := |e^{itY_n} - e^{itc}|$ e note que

$$\begin{aligned} 0 &\leq E(Z_n) \\ &= E(Z_n I_{[Z_n \leq \epsilon]}) + E(Z_n I_{[Z_n > \epsilon]}), \quad (\text{para algum } \epsilon > 0) \\ &\leq \epsilon + 2E(I_{[Z_n > \epsilon]}) \\ &= \epsilon + 2P(Z_n > \epsilon) \\ &< 2\epsilon, \end{aligned}$$

para n suficientemente grande ($Z_n \xrightarrow{P} 0$). Para finalizar tome $\epsilon \rightarrow 0$.



... continuação da prova do Teorema de Slutsky. (2) Basta observar:

$$-Y_n \xrightarrow{P} -c$$

e aplicar (1). Para (3) considere $c = 0$. Vamos provar que

$$X_n Y_n \xrightarrow{P} 0.$$

Sejam $\epsilon > 0, \delta > 0$ e $x < 0 < y$ pontos de continuidade de F_X tais que:

$$F_X(y) - F_X(x) = P(x < X \leq y) > 1 - \delta.$$

Como $X_n \xrightarrow{D} X$ então

$P(x < X_n \leq y) = F_{X_n}(y) - F_{X_n}(x) > 1 - \delta$, para n suficientemente grande.



... continuação da prova do Teorema de Slutsky. Defina

$$M = \max\{y, -x\}$$

e note que $Y_n \xrightarrow{P} 0$ implica que

$$P(|Y_n| < \epsilon/M) > 1 - \delta, \text{ para } n \text{ suficientemente grande.}$$

Então, para n grande,

$$1 - 2\delta < P(x < X_n \leq y, |Y_n| < \epsilon/M) \leq P(|X_n Y_n| < \epsilon).$$

Mas isto implica que $X_n Y_n \xrightarrow{P} 0$.



... continuação da prova do Teorema de Slutsky. Para o caso c geral:

$$X_n Y_n = cX_n + (Y_n - c)X_n$$

mas

- ▶ $Y_n - c \xrightarrow{P} 0$ então $(Y_n - c)X_n \xrightarrow{P} 0$;
- ▶ $g(x) = cx$ é contínua então $cX_n \xrightarrow{D} cX$;
- ▶ do anterior e o item (1) segue que $X_n Y_n \xrightarrow{D} cX$.

Para provar (4) note que

$$\frac{1}{Y_n} \xrightarrow{P} \frac{1}{c}$$

e aplique (3).



Bom estudo!



UNIVERSIDADE
FEDERAL
DE PERNAMBUCO

CCEN

CENTRO DE CIÊNCIAS EXATAS
E DA NATUREZA