

**MAE 224 - PROBABILIDADE II**  
**LISTA 10 - CLASSE**  
Prof. Vanderlei da Costa Bueno

1) Seja  $(X_n)_{n \geq 1}$  uma sequência de variáveis aleatórias independentes,  $X_n$  com função densidade de probabilidade

$$f_n(x) = \frac{1}{2n} e^{-\frac{|x|}{n}}, x \in \mathfrak{R}.$$

Verifique se a condição de Liapunov é válida?

**Solução**

Devemos provar que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{s_n^{2+\delta}} \sum_{k=1}^n E[|X_k - \mu_k|] = 0.$$

Observe que a função de densidade de  $X_n$  é ímpar, isto é,  $f_{X_n}(x) = f_{X_n}(-x)$  e portanto  $\mu_n = 0$ . Assim

$$\begin{aligned} \sigma_n^2 &= E[X_n^2] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \frac{1}{2n} e^{-\frac{|x|}{n}} dx = \\ &= \int_{-\infty}^0 x^2 \frac{1}{2n} e^{-\frac{|x|}{n}} dx + \int_0^{\infty} x^2 \frac{1}{2n} e^{-\frac{|x|}{n}} dx = \\ &= 2 \int_0^{\infty} x^2 \frac{1}{2n} e^{-\frac{x}{n}} dx = \text{Var}[\exp(\frac{1}{n})] + E[\exp(\frac{1}{n})]^2 = n^2 + n^2 = 2n^2. \end{aligned}$$

Portanto  $s_n^2 = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2 = 2 \sum_{k=1}^n k^2$ . e utilizando que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n^{\lambda+1}} \sum_{k=1}^n k^\lambda = \frac{1}{\lambda+1},$$

temos  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n^3} \sum_{k=1}^n k^2 = \frac{1}{3}$  e  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{s_n^2}{n^3} = \frac{2}{3}$ ,

Por outro lado

$$\begin{aligned} E[|X_k|^3] &= \int_{-\infty}^{\infty} x^3 \frac{1}{2k} e^{-\frac{|x|}{k}} dx = \\ &= 2 \int_0^{\infty} x^3 \frac{1}{2k} e^{-\frac{x}{k}} dx = 3 \int_0^{\infty} x^2 e^{-\frac{x}{k}} dx = 3k \cdot 2k^2 = 6k^3. \end{aligned}$$

Temos  $\sum_{k=1}^n E[|X_k|^3] = 6 \cdot \sum_{k=1}^n k^3$ , e

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n^4} \sum_{k=1}^n E[|X_k|^3] &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n^4} 6 \cdot \sum_{k=1}^n k^3 = \frac{6}{4}. \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{s_n^3} \sum_{k=1}^n E[|X_k|^3] &= \frac{n^{\frac{9}{2}} \sum_{k=1}^n E[|X_k|^3]}{s_n^3 n^4} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2 \cdot 6 \cdot 1}{3 \cdot 4 \cdot n^{\frac{1}{2}}} = 0. \end{aligned}$$

2) Seja  $(X_n)_{n \geq 1}$  uma sequência de variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas tais que  $E[X_k] = 0$  e  $\text{Var}(X_k) = 1$ .

Seja  $(Y_n)_{n \geq 1}$  uma sequência de variáveis aleatórias independentes tais que  $P(Y_n = \pm n) = \frac{1}{2n^2}$  e  $P(Y_n = 0) = 1 - \frac{1}{2n^2}$ . Verifique que a condição de Lindeberg não vale, mas

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \left( \sum_{k=1}^n X_k + \sum_{k=1}^n Y_k \right) \rightarrow^D N(0, 1).$$

### Solução

Mostremos que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{s_n^2} \sum_{k=1}^n \int_{\{|y - \mu_k| < \varepsilon s_n\}} (y - \mu_k)^2 dF_k(y) = 0.$$

Como  $P(Y_k = \pm k) = \frac{1}{2k^2}$  e  $P(Y_k = 0) = 1 - \frac{1}{2k^2}$ , temos  $\mu_k = 0$ . Temos também  $\sigma_k^2 = \frac{2k^2}{2k^2} = 1$ . implica que  $s_n^2 = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2 = n$  e

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \int_{\{|y| < \varepsilon \sqrt{n}\}} (y)^2 dF_k(y) = 0$$

para  $\varepsilon = \frac{1}{\sqrt{n}}$ .

Contudo

$$\begin{aligned} \varphi_{\sum_{k=1}^n \frac{Y_k}{\sqrt{n}}}(t) &= E \left[ e^{it \frac{\sum_{k=1}^n Y_k}{\sqrt{n}}} \right] = \\ \prod_{k=1}^n E \left[ e^{it \frac{Y_k}{\sqrt{n}}} \right] &= \prod_{k=1}^n \left[ \frac{e^{\frac{itk}{\sqrt{n}}} - e^{-\frac{itk}{\sqrt{n}}}}{2} + \left(1 - \frac{1}{2k^2}\right) \right] = \\ \prod_{k=1}^n \left[ \cos\left(\frac{tk}{\sqrt{n}}\right) \frac{1}{k^2} + \left(1 - \frac{1}{2k^2}\right) \right] &\xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1 \end{aligned}$$

Como  $\varphi_Y(t) = 1$ , contínua no ponto 0, caracteriza completamente a variável aleatória  $Y$  degenerada em 0, temos  $\frac{\sum_{k=1}^n Y_k}{\sqrt{n}}$  converge em distribuição para  $Y$  e, portanto, converge em probabilidade para  $Y$ .

Tratando da sequência: Seja  $(X_n)_{n \geq 1}$ , com  $E[X_k] = 0$  e  $Var(X_k) = 1$ , pelo teorema do limite central

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k}{\sqrt{n}} = \frac{\sum_{k=1}^n X_k - 0}{\frac{1}{\sqrt{n}}}$$

converge em distribuição para a distribuição normal padrão. Portanto, pelo Teorema de Slutsky temos

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \left( \sum_{k=1}^n X_k + \sum_{k=1}^n Y_k \right) \rightarrow^D N(0, 1).$$

3) Lança-se uma moeda equilibrada até observar 100 caras. Determine a probabilidade de que sejam necessários, no mínimo, 226 lançamentos.

### Solução

Defina a variável aleatória

$$N = \inf \left\{ n : \sum_{i=1}^n X_i = 100 \right\}$$

onde  $X_i$ ,  $i = 1, 2, 3, \dots$  so variáveis aleatórias de Bernoulli, independentes com probabilidade de sucesso igual a  $\frac{1}{2}$ .

A probabilidade de haver no mínimo, 226 lançamentos é  $P(N \geq 226) = P(\sum_{i=1}^{225} X_i < 100)$ . Pelo Teorema do Limite Central temos

$$P\left(\sum_{i=1}^{225} X_i < 100\right) =$$

$$P\left(\frac{\sum_{i=1}^{225} X_i - 112,5}{7,5 < \frac{100 - 112,5}{7,5}}\right) = P(Z < -1,66) = 0,05.$$

4) Sejam  $X_1, X_2, \dots$  variáveis aleatórias positivas, independentes e com funções de distribuições absolutamente contínuas  $F_1, F_2, \dots$  respectivamente. Defina

$$Y = \sum_{i=1}^n \int_0^{X_i} \frac{dF_i(x)}{1 - F_i(x)}.$$

Calcule

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^{\infty} \frac{g\left(\frac{y}{n}\right) Y^{n-1} e^{-y}}{(n-1)!} dy.$$

onde  $g$  é uma função definida nos reais, a valores reais, contínua e limitada.

### Solução

Observe que

$$Y = \sum_{i=1}^n \int_0^{X_i} \frac{dF_i(x)}{1 - F_i(x)} = \sum_{i=1}^n -\ln F_i(X_i)$$

e que  $Y_i = -\ln(F_i(X_i))$  são i.i.d. com distribuição exponencial padrão.

Portanto  $Y = \sum_{i=1}^n Y_i$  e

$$E\left[g\left(\frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n}\right)\right] = \int_0^{\infty} \frac{g\left(\frac{y}{n}\right) Y^{n-1} \cdot e^{-y}}{(n-1)!} dy.$$

Como  $\frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n}$  converge em distribuição para a distribuição degenerada em 1, pelo Teorema de Helly Bray ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E\left[g\left(\frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n}\right)\right] = E[g(1)].$$