

Robson Pedreira Gimenez  
Estatística - F.C.T. Unesp. 2010

Livro: Probabilidade: Um curso em nível intermediário

Autor: Barry R. James

# Capítulo 1

## Definições Básicas

03/3000

1. Sejam  $A, B, C$  eventos aleatórios. Indique o significado das seguintes expressões de conjuntos com a correspondente frase da linguagem de eventos:

$$(a) A \cap B \cap C = A \cup B \cup C \Leftrightarrow \\ A = B = C$$

i) A é "Bem" ou impossível;  $A \cap B \cap C = \emptyset$  (d)

$$(b) A \cap B \cap C = \emptyset \Leftrightarrow \\ \begin{cases} A \subset B \\ A \subset C \end{cases} \Leftrightarrow A \cap (B \cup C) = \emptyset$$

ii) Os eventos  $A, B, C$  são mutuamente  $A = B = C$  (a)

$$(c) A \cup B \cup C = A \Leftrightarrow$$

iii) A é certeira de f. impossível o.e. (b)

$$A \cap (\bar{B} \cup \bar{C}) = A \Leftrightarrow \\ A \supset (\bar{B} \cup \bar{C})$$

$$\bar{B} \cup \bar{C} = \bar{A}$$

$$(d) (A \cup B \cup C) - (B \cup C) = A \Leftrightarrow$$

iv) A é certeira de f. impossível o.e.

$$A \cap (B \cup C) = \emptyset$$

v) A é certeira de f. impossível o.e.

2. A partir dos axiomas, prove a propriedade PS.

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) \leq \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

Consideremos os eventos  $B_1 = A_1$  e  $B_n = A_n - \bigcup_{k=1}^{n-1} A_k$ ,  $k=2,3,\dots$ . Assim  $B_n \subseteq A_n, \forall n \Rightarrow$

$$P(B_n) \leq P(A_n), \forall n \quad \text{e} \quad \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} B_n + B_i \cap B_j = \emptyset, \forall i \neq j \quad (\text{por construção}). \quad \text{Assim.}$$

$$\therefore P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} B_n\right) = (\text{axioma 3'}) = \sum_{n=1}^{\infty} P(B_n) \leq \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

3. Sejam  $A_1, A_2, \dots$  eventos aleatórios. Mostre que:

$$(a) P\left(\bigcap_{k=1}^{\infty} A_k\right) \geq 1 - \sum_{k=1}^{\infty} P(A_k^c)$$

$$P\left(\bigcap_{k=1}^{\infty} A_k\right) = P\left[\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k^c\right)^c\right] = 1 - P\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k^c\right) \xrightarrow{\text{por P.4}} 1 - \sum_{k=1}^{\infty} P(A_k^c)$$

$$(b) \text{Se } P(A_k) \geq 1 - \varepsilon \text{ para } k=1, \dots, n \text{ temos } P\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) \geq 1 - n\varepsilon$$

$$\text{Ou seja, se } P(A_k) \geq 1 - \varepsilon \Rightarrow 1 - P(A_k) = P(A_k^c) \leq \varepsilon \text{ para } k=1, \dots, n$$

$$\text{então } \sum_{k=1}^n P(A_k^c) \leq n\varepsilon \Rightarrow P\left(\bigcup_{k=1}^n A_k^c\right) \leq n\varepsilon \Rightarrow 1 - P\left(\bigcup_{k=1}^n A_k^c\right) \geq 1 - n\varepsilon$$

$$(c) P\left(\bigcap_{k=1}^{\infty} A_k\right) \geq 1 - \sum_{k=1}^{\infty} P(A_k^c)$$

$$\bigcap_{k=1}^{\infty} A_k = \left[\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k^c\right]^c \Rightarrow P\left(\bigcap_{k=1}^{\infty} A_k\right) = 1 - P\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k^c\right)$$

Ojeto, pelo exercício 2:  $P(\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k^c) \leq \sum_{k=1}^{\infty} P(A_k^c) \Rightarrow 1 - P(\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k^c) \geq 1 - \sum_{k=1}^{\infty} P(A_k^c) \Rightarrow$   
 $P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n\right) \geq 1 - \sum_{k=1}^{\infty} P(A_k^c)$

4. Demonstrar as seguintes propriedades.

(a) Se  $P(A_n) = 0$ ,  $n=1, 2, \dots$  então  $P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = 0$

Teorema análogo do exercício 2 que  $P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) \leq \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = 0 \xrightarrow{\text{por definição}} P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = 0$

(b) Se  $P(A_n) = 1$ ,  $n=1, 2, \dots$  então  $P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n\right) \geq 1 - \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n^c) \in 1 - \sum_{n=1}^{\infty} (1 - P(A_n)) = 1 \xrightarrow{\text{P}} \Rightarrow P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n\right) = 1$

5. Demonstração: se  $A_1, A_2, \dots \subset B_1, B_2, \dots$  são eventos aleatórios do mesmo espaço de probabilidade.

Então temos que  $P(A_n) \rightarrow 1$  e  $P(B_n) \rightarrow p$  quando  $n \rightarrow \infty$  então  $P(A_n \cap B_n) \rightarrow p$ .

$$A_n \cup B_n = [A_n - (A_n \cap B_n)] \cup [B_n - (A_n \cap B_n)] \cup [A_n \cap B_n]. \quad \text{Já que } A_n \cap B_n \subseteq A_n, \quad A_n \cap B_n \subseteq B_n. \quad \text{Assim}$$

$$P(A_n \cup B_n) = P(A_n) - P(A_n \cap B_n) + P(B_n) - P(A_n \cap B_n) + P(A_n \cap B_n) = P(A_n) + P(B_n) - P(A_n \cap B_n).$$

Então:  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n \cup B_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) + \lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n) - \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n \cap B_n). \quad \text{Já que, como } A_n \cup B_n \supseteq A_n$

então  $P(A_n \cup B_n) > P(A_n) \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n \cup B_n) > \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = 1 \xrightarrow{\text{P2}} \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n \cup B_n) = 1 \quad \text{Então:}$

$$1 = 1 + p - \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n \cap B_n) \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n \cap B_n) = p$$

c. Seja  $\Omega$  um conjunto não-vazio.

(a) Provar que  $\mathcal{A} = \mathcal{B}$  são álgebras de subconjuntos de  $\Omega$  em que  $\mathcal{A} \cap \mathcal{B}$  também é uma álgebra.

A2.  $A \in (\mathcal{A} \cap \mathcal{B}) \Leftrightarrow \begin{cases} A \in \mathcal{A} & \xrightarrow{\text{definição}} A^c \in \mathcal{A} \\ A \in \mathcal{B} & \xrightarrow{\text{definição}} A^c \in \mathcal{B} \end{cases} \Rightarrow A^c \in (\mathcal{A} \cap \mathcal{B})$

A1.  $\Omega \in \mathcal{A} \quad (\mathcal{A} \text{ é álgebra})$   
 $\Omega \in \mathcal{B} \quad (\mathcal{B} \text{ é álgebra}) \quad \Rightarrow \Omega \in (\mathcal{A} \cap \mathcal{B})$

$$\text{A2. } \left\{ \begin{array}{l} A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A} \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A}_i \text{ e.t. } \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A} \\ A_1, A_2, \dots \in \mathcal{B} \Leftrightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{B} \end{array} \right. \end{array} \right\} \Rightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in (\mathcal{A} \cap \mathcal{B})$$

Então  $A_1, A_2, A_3 \Rightarrow (\mathcal{A} \cap \mathcal{B})$  é  $\sigma$ -álgebra

(b) Generalizando item (a): Seja  $\mathcal{A}_i$ ,  $i \in I$ , uma  $\sigma$ -álgebra de partes de  $\Omega$ , onde  $I$  é um conjunto não-vazio de índices reais.  $\bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i$  também é uma  $\sigma$ -álgebra.

$$\text{A1. } \Omega \in \bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i, \forall i \in I \text{ (por definição de } \sigma\text{-álgebra)} \Rightarrow \Omega \in \left( \bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i \right)$$

$$\text{A2. } A \in \left( \bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i \right) \Rightarrow A \in \mathcal{A}_i, \forall i \in I \stackrel{\text{por definição}}{\Rightarrow} A \subset \mathcal{A}_i, \forall i \in I \Rightarrow A^c \in \left( \bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i \right)$$

$$\text{A3. } A_1, A_2, \dots \in \left( \bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i \right) \Rightarrow A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A}_i, \forall i \in I \stackrel{\text{por definição}}{\Rightarrow} \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{A}_i, \forall i \in I \Rightarrow \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \left( \bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i \right). \text{ De (A1)(A2) se tem}$$

$\Rightarrow \left( \bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i \right)$  é  $\sigma$ -álgebra de  $\Omega$

(c) Seja  $\mathcal{G}$  uma classe de subconjuntos de  $\Omega$ . Mostre que existe pelo menos uma  $\sigma$ -álgebra que contém  $\mathcal{G}$ . (Sugestão: Qual a "maior" classe de subconjuntos de  $\Omega$ ).

O "maior" classe de subconjuntos de  $\Omega$  é a classe formada por todos os subconjuntos de  $\Omega$ , ou seja o conjunto de partes de  $\Omega$ ,  $P(\Omega)$ . Como  $P(\Omega)$  é  $\sigma$ -álgebra e contém todos os subconjuntos de  $\Omega$ , então  $P(\Omega)$  contém  $\mathcal{G}$ .

(d) Viseando a plena utilização dos itens (b) e (c), como você definiria "a menor  $\sigma$ -álgebra contendo  $\mathcal{G}$ ", onde  $\mathcal{G}$  é uma classe de subconjuntos de  $\Omega$ ?

Seja  $I$  um conjunto de índices e sejam  $\mathcal{A}_i$ ,  $i \in I$  todos as  $\sigma$ -álgebras de subconjuntos de  $\Omega$  que contêm  $\mathcal{G}$  ( $I$  é não-vazio, pois fazendo  $\mathcal{A}_i = P(\Omega)$  que é  $\sigma$ -álgebra e contém  $\mathcal{G}$ ,  $i \in I$ ). Então definiremos a "menor  $\sigma$ -álgebra de subconjuntos de  $\Omega$  que contém

$$\mathcal{A}_{\mathcal{G}} = \bigcap_{i \in I} \mathcal{A}_i, \text{ que é } \sigma\text{-álgebra por b)}$$

- Sejam  $A_1, A_2, \dots$  eventos alatórios em um espaço de probabilidade  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ ,

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} A_n$$

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} A_n$$

(Vamos uma interpretação intuitiva desse resultado no § 5.2.) Se  $\limsup_{n \rightarrow \infty} A_n = \liminf_{n \rightarrow \infty} A_n$ , determinamos o evento de  $A$  de  $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n$  (limite de  $A_n$ ). Demonstre que se  $A = \lim_{n \rightarrow \infty} A_n$ ,

$P(A_n) \rightarrow P(A)$  quando  $n \rightarrow \infty$ .

Dem.: a) Fixando  $B_n = \bigcap_{k=1}^n \bigcup_{j=k}^{\infty} A_j$  então  $B_1 \supseteq B_2 \supseteq \dots$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B_n \downarrow \limsup_{n \rightarrow \infty} A_n = A \xrightarrow{P.G} P(B_n) \uparrow P(A) \quad (\text{I})$$

$$\text{analogamente } C_n = \bigcup_{k=1}^n \bigcap_{j=k}^{\infty} A_j \text{ ent\~ao } C_1 \subseteq C_2 \subseteq \dots$$

$$\text{ent\~ao } C_n \uparrow \liminf_{n \rightarrow \infty} A_n = A \xrightarrow{P.G} P(C_n) \uparrow P(A) \quad (\text{II})$$

$$\text{Por: } A_n \subseteq \bigcap_{j=1}^n \bigcup_{k=j}^{\infty} A_k \quad A_n \supseteq \bigcup_{j=1}^n \bigcap_{k=j}^{\infty} A_k \quad \text{ent\~ao } C_n \subseteq A_n \subseteq B_n \Rightarrow \quad \text{P.G}$$

$$P(C_n) \leq P(A_n) \leq P(B_n) \xrightarrow{(\text{I})+(\text{II})} P(A_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} P(A)$$

g) No jogo do "Craps" dois dados s\~ao jogados. Se o jogador tira 7 ou 11 pontos ele ganha. Se ele tira 2, 3 ou 12 ele perde. Nos outros casos ele continua jogando os dois dados at\'e sair 7, caso em que ele perde, ou ent\~ao sair o pr\'imeiro resultado, caso em que ele ganha. Descreva o espa\~o amostral. Qual \'e a probabilidade dele ganhar?

$$\Omega = \{(w_i, i=1, 2, \dots); w_i \in \{1, \dots, 6\} \times \{1, \dots, 6\}, w_i = (a_i, b_i)\}$$

Contar o evento  $G =$  ganhar o jogo. Ent\~ao temos:

$$G_1 = \{(w_1, w_2, \dots) \in \Omega; w_1 = 7 \text{ ou } w_1 = 11\} = \text{"tirar 7 ou 11 na 1\text{a jogada"}$$

$$G_2 = \{(w_1, w_2, \dots) \in \Omega; w_1 = 4, \exists j > 1 \text{ t.q. } w_j = 4 \text{ e } w_i \neq 7, i = 2, \dots, j-1\} = \text{"tirar 4 na 1\text{a jogada"}$$

$$G_3 = \{(w_1, w_2, \dots) \in \Omega; w_1 = 5, \exists j > 1 \text{ t.q. } w_j = 5 \text{ e } w_i \neq 7, i = 2, \dots, j-1\} = \text{"tirar 5 na 1\text{a jogada"}$$

$$\dots \text{ } \{ (w_1, w_2, \dots) \in \Omega; w_1 = 10, \exists j > 1 \text{ t.q. } w_j = 10 \text{ e } w_i \neq 7, i = 2, \dots, j-1\} = \text{"tirar 10 na 1\text{a jogada"}$$

$$\text{cont. } C = \bigcup_{i=1}^3 G_i \Rightarrow P(G) = \sum_{i=1}^3 P(G_i)$$

$$P(G_1) = \frac{2}{36} = \frac{2}{36} \cdot \frac{2}{36} + \frac{2}{36} \cdot \frac{2}{36} \cdot \frac{2}{36} + \dots = \frac{2}{36} \cdot \frac{2}{36} \cdot \frac{1}{(1-\frac{2}{36})} = \frac{2}{36} \cdot \frac{2}{36} \cdot \frac{2}{28} = \frac{1}{36}$$

$$P(G_2) = \frac{4}{36} \cdot \frac{4}{36} + \frac{4}{36} \cdot \frac{2}{36} \cdot \frac{11}{36} + \dots = \frac{4}{36} \cdot \frac{4}{36} \cdot \frac{1}{(1-\frac{2}{36})} = \frac{4}{36} \cdot \frac{4}{36} \cdot \frac{2}{165} = \frac{2}{45}$$

$$P(G_3) = \frac{5}{36} \cdot \frac{5}{36} \cdot \frac{3}{11} = \frac{25}{396}$$

$$P(G_4) = \frac{25}{396}, \quad P(G_5) = \frac{2}{45}, \quad P(G_6) = \frac{1}{36}$$

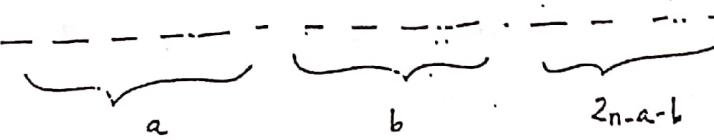
$$\text{então: } P(G) = \frac{2}{9} + \frac{1}{36} + \frac{2}{45} + \frac{25}{396} + \frac{25}{396} + \frac{2}{45} + \frac{1}{36} = 0,49292$$

9. Uma urna contém 2n sorvetes, m de sabor A e n de sabor B. De um grupo de 2n pessoas, a elas preferem o sabor A, b elas o sabor B e 2n-(a+b) não tem preferência. Demonstrar: se os sorvetes são distribuídos ao acaso, a probabilidade de que a preferência de todas as pessoas seja respeitada é de:  $\binom{2n-a-b}{n-a}/\binom{2n}{n}$

sorvetes: m de tipo A, n de tipo B

preferências: a elas de tipo A, b elas de tipo B, indiferentes 2n-a-b

Então:



$$P = \frac{n \cdot (n-1) \cdots (n-a+1) \cdot n \cdot (n-1) \cdots (n-b+1) \cdot (2n-a-b)!}{2n!} = \frac{1}{2n!} \cdot \frac{n!}{(n-a)!} \cdot \frac{n!}{(n-b)!} \cdot (2n-a-b)! =$$

$$= \frac{(2n-a-b)!}{(n-a)!(n-b)!} \cdot \frac{n! \cdot n!}{2n!} = \binom{2n-a-b}{n-a} / \binom{2n}{n}$$

10. Suponha que dez cartas estejam numeradas de 1 a 10. Das dez cartas, retiram-se uma de cada vez, ao acaso e sem reposição, até retirarem o primeiro número par. Contar o número de retiradas necessárias. Exiba um bom modelo probabilístico para este experimento.

$$\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10\}, \quad \mathcal{A} = P(\Omega), \quad P(n) = \frac{\binom{5}{n-1} \cdot \binom{5}{1}}{\binom{10}{n}}, \quad n=1, 2, \dots, 5$$

$$P[X=k] = \frac{A_{5,k-1} \cdot 5}{A_{10,k}}$$

$$P(B) = \frac{1}{\binom{10}{5}}$$

ii- Para cada um dos seguintes experimentos, descreva um espaço de probabilidade que sirra de modelo:

(a) Seleciona-se um ponto, no acaso de quadrado unitário.

$$\{(x,y) : 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1\}$$

Suje:  $\Omega = \mathbb{R}^2$ ,  $\mathcal{A} = \mathbb{B}^2$  e Sendo  $Q = \{(x,y) : 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1\}$  subárea;

$$P(A \in \mathcal{A}) = \frac{\text{área}(A \cap Q)}{\text{área}(Q)}$$

(b) Retiram-se cartas sucessivamente de um baralho de 52 cartas, no acaso e com reposição, até retirar o primeiro rei. Registra-se o número total de retiradas.

$$\Omega = \{1, 2, 3, \dots\}, \quad \mathcal{A} = P(\Omega), \quad P(n) = \left(\frac{12}{13}\right)^{n-1} \cdot \frac{12}{13}, \quad n=1, 2, \dots$$

(c) Quinze bolas são retiradas ao acaso e sem reposição, de uma urna contendo 5 bolas vermelhas, 9 bolas pretas, e uma bola branca. Obterá-se o número de vezes que ocorre cada cor.

$$\Omega = \{(n_r, n_p, n_b) : n_r, n_p, n_b \in \mathbb{N} \text{ e } n_r + n_p + n_b = 15\}$$

$$\mathcal{A} = P(\Omega)$$

$$P(n_r, n_p, n_b) = \frac{15!}{n_r! n_p! n_b!} \left(\frac{5}{15}\right)^{n_r} \left(\frac{9}{15}\right)^{n_p} \left(\frac{1}{15}\right)^{n_b}, \quad (n_r, n_p, n_b) \in \Omega$$

(d) O experimento (c) é realizado num reposição.

$$\Omega = \{(n_r, n_p, n_b) = (5, 9, 1)\} \quad \mathcal{A} = \{(5, 9, 1)\} \quad P((5, 9, 1)) = 1$$

?

12. Retirarmos 4 cartas, ao acaso, de um baralho de 52 cartas. Registre-se o número de aces na amostra. Escreva em bom modelo probabilístico para o experimento.

(a) As retiradas são feitas com reposição:

$$\Omega = \{0, 1, 2, 3, 4\}, \mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega) \quad P(n) = \frac{\binom{48}{4-n} \cdot \binom{4}{n}}{\binom{52}{4}}, \quad n=0, 1, 2, 3, 4$$

(b) As retiradas são feitas sem reposição:

$$\Omega = \{0, 1, 2, 3\}, \mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega) \quad P(n) = \binom{4}{n} \left(\frac{12}{13}\right)^{4-n} \left(\frac{1}{13}\right)^n, \quad n=0, 1, 2, 3$$

(c) Determine em que caso, (a) ou (b), é mais provável obter 4 aces.

$$P_a(4) = \frac{\binom{48}{4} \cdot 1}{\binom{52}{4}} = \frac{48}{52} \cdot \frac{47}{51} \cdot \frac{46}{50} \cdot \frac{45}{49} = 73,77\%$$

$$P_b(4) = \binom{4}{4} \left(\frac{12}{13}\right)^0 \cdot \left(\frac{1}{13}\right)^4 = \left(\frac{1}{13}\right)^4 = 52,66\%$$

Assim, é mais provável obter 4 aces no caso (b).

13- (a) Sejam  $A, B, C$  eventos aleatórios em um espaço de probabilidade  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . Mostre que

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) \quad P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C).$$

Letra:  $A \cup E = A \cup (\bar{E} \cap (A \cap B))$  e note  $(A \cap B) \subset B \Rightarrow P(E - (A \cap B)) = P(B) - P(A \cap B)$ . Então pela aditividade finita:  $P(A \cup E) = P(A) + P(\bar{E} \cap (A \cap B)) = P(A) + P(\bar{E}) - P(A \cap B)$ .

Dizem:  $P(F \cup E \cup C) = P((A \cup E) \cup C) = P(L \cup E) = P(C) - P(A \cap E \cap C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$ .

(b) Faça a generalização do item (a) para o caso da união de  $n$  eventos aleatórios.

Sejam  $A_1, A_2, \dots, A_n$  eventos aleatórios em um espaço de probabilidade  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ . Então:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i \cap A_j) + \dots + (-1)^{n-1} P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n)$$

(c) Prove as seguintes desigualdades de Bonferroni. Verifica: Fazer v.1-4pII-item 5.

$$\text{i)} \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, n\} \\ i \neq j}} P(A_i \cap A_j) \leq P(\bigcup_{i=1}^n A_i) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, n\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j) + \sum_{\substack{i,j,k \in \{1, \dots, n\} \\ i < j < k}} P(A_i \cap A_j \cap A_k)$$

ii) Primeiramente vamos mostrar  $\sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, n\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j) \leq P(\bigcup_{i=1}^n A_i)$  por indução

anterior para  $m=2$  vale a desigualdade, pois  $P(A \cdot P(E) - P(A \cap B) = P(A \cup B)$

Agora, suponhamos que vale para  $n$  e faremos prova para  $n+1$ :

$$P(\bigcup_{i=1}^{m+1} A_i) = P(A_{m+1} \cup (\bigcup_{i=1}^m A_i)) = P(A_{m+1}) + P(\bigcup_{i=1}^m A_i) - P(A_{m+1} \cap (\bigcup_{i=1}^m A_i)) \geq P(A_{m+1}) + \left( \sum_{i=1}^m P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, m\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j) \right) -$$

$$- P(\bigcup_{i=1}^m (A_i \cap A_{m+1})) \geq \sum_{i=1}^m P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, m\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j) - \sum_{i=1}^m P(A_{m+1} \cap A_i) \quad (\text{pois } P(\bigcup_{i=1}^m (A_i \cap A_{m+1})) \leq \sum_{i=1}^m P(A_i \cap A_{m+1}))$$

$$\therefore P(\bigcup_{i=1}^{m+1} A_i) \geq \sum_{i=1}^m P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, m\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j).$$

iii) Agora mostraremos também por indução que:

$$P(\bigcup_{i=1}^n A_i) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, n\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j) + \sum_{\substack{i,j,k \in \{1, \dots, n\} \\ i < j < k}} P(A_i \cap A_j \cap A_k)$$

anterior para  $m=3$  vale a desigualdade pois podemos ver:

$$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - [P(A \cap B) + P(A \cap C) + P(B \cap C)] + P(A \cap B \cap C)$$

Agora, suponhamos que vale para  $n$  e faremos prova para  $n+1$

$$P(\bigcup_{i=1}^{m+1} A_i) = P(A_{m+1} \cup (\bigcup_{i=1}^m A_i)) = P(A_{m+1}) + P(\bigcup_{i=1}^m A_i) - P(A_{m+1} \cap (\bigcup_{i=1}^m A_i)) \leq P(A_{m+1}) + \left( \sum_{i=1}^m P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, m\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j) + \sum_{\substack{i,j,k \in \{1, \dots, m\} \\ i < j < k}} P(A_i \cap A_j \cap A_k) \right) - P(\bigcup_{i=1}^m (A_{m+1} \cap A_i)).$$

Agora, como:  $P(\bigcup_{i=1}^m (A_{m+1} \cap A_i)) \geq \sum_{i=1}^m P(A_{m+1} \cap A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, m\} \\ i < j}} P(A_{m+1} \cap A_i \cap A_j)$  (lemos)

$$\therefore P(\bigcup_{i=1}^{m+1} A_i) \leq \sum_{i=1}^m P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, m\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j) + \sum_{\substack{i,j,k \in \{1, \dots, m\} \\ i < j < k}} P(A_i \cap A_j \cap A_k)$$

ii) Se  $k \leq n$  é impar temos:

$$P(\bigcup_{i=1}^n A_i) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{\substack{i,j \in \{1, \dots, n\} \\ i < j}} P(A_i \cap A_j) + \dots + (-1)^{k-1} \sum_{\substack{i_1, i_2, \dots, i_k \in \{1, \dots, n\} \\ i_1 < i_2 < \dots < i_k}} P(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k})$$

Se  $k \leq n$ ,  $k \in \mathbb{N}$ , vale a restante igualdade.

५४८

$$\hat{c}_1 = \sum_{i=1}^n p(t_i)$$

$$\sum_{i=1}^n b_i^*(I_{\lambda_i}(f))$$

$$S_n = \sum_{\substack{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_n \leq n}} f(i_1, i_2, \dots, i_n)$$

$$\text{证毕} \quad (c) : P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = S_1 - S_2 + S_3 - \dots + (-1)^{n-1} S_n = \sum_{i=1}^n (-1)^{i-1} S_i \quad (I)$$

Cyprinidae, ranius intenderaz a seguit metatag.

$P_m$  é a probabilidade de que ocorram pelo menos  $m$  das variáveis  $A_1, A_2, \dots, A_n$

$$\therefore \hat{r}_m = P_{[m,j]} + P_{[m+1,j]} + \dots + P_{[n,j]} \quad (\text{II})$$

Logo, se temos  $s_m$  e  $s_{m+1}$ , podemos expressar  $P_m$  em termos de  $s_m, s_{m+1}, \dots, s_n$ . Assim:

$$P_m = S_m - \binom{m}{m-1} S_{m+1} + \binom{m+1}{m-1} S_{m+2} - \dots \pm \binom{m-1}{m-1} S_n \quad (\text{III})$$

Porém, podemos expressar  $S_y$  em termos de  $[P_x]$  da seguinte maneira:

$$S_Y = \sum_{k=1}^N \binom{K}{Y} P_{[k]} \quad (\text{E})$$

Então, provar as desigualdades de Bonferroni é equivalente a provar para  $m=1$  que se conservam apenas os termos  $S_1, S_2, \dots, S_r$ ; e se descartam os termos  $S_{r+1}, \dots, S_n$ , manteve-se o sinal do primeiro termo omitido (a saber  $(-1)^r$ ) e é menor um valor absoluto. O que através de (III) se verifica, gerando:

$$\sum_{v=t}^N (-1)^{v-t} \binom{v}{t} S_v > 0, \text{ para todo } t = 1, 2, \dots, n - (\Sigma)$$

Hyper du (x) um (x) →

$$\sum_{v=t}^N (-1)^{r-t} \binom{v}{t} \sum_{k=v}^N \binom{N}{v} P_{[k]}$$

Agora, isto é uma combinação linear dos  $P[x]$ , onde para  $t \leq k < N$ .

coeficiente de  $P[x]$ . é igual a:

$$\sum_{v=t}^k (-1)^{v-t} \binom{v}{t} \binom{k}{v} = \binom{k}{t} \sum_{v=t}^k (-1)^{v-t} \binom{k-t}{v-1} = \binom{k}{t} \binom{k-t}{t-2} > 0$$

9

IV. (Problema de casamentos)

(a) No exercício 13, se você identificasse ao menos as 3 igualdades e frases que a probabilidade de que você acasalasse pelo menos 1 casamento.

Seja  $A =$  evento acasalar o 1º casamento

$B =$  " " " 2º "

$C =$  " " " 3º casamento

$A \cup B \cup C =$  evento acasalar pelo menos 1 casamento

$$\text{Então } P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C)$$

$$\therefore \begin{cases} P(A) = P(B) = P(C) = \frac{2}{6} = \frac{1}{3} \end{cases}$$

$$\begin{cases} P(A \cap B) = P(B \cap C) = P(A \cap C) = \frac{1}{6} \end{cases} \text{ ! unânime} \quad P(A \cup B \cup C) = 3 \cdot \frac{1}{3} - 3 \cdot \frac{1}{6} + \frac{1}{6} = \frac{2}{3}$$

$$P(A \cap B \cap C) = \frac{1}{6}$$

(b) Resolva o item (a) para o caso em que há n igualdades e n frases para serem identificadas (Sugestão: Use o exercício 13(b))

Fazendo:  $A_i =$  evento acasalar a identificação da i-ésima igualdade,  $i=1,2,\dots,n$

temos  $\bigcup_{i=1}^n A_i =$  evento acasalar pelo menos uma identificação.

$$\therefore \begin{cases} P(A_i) = \frac{(n-1)!}{n!} = \frac{1}{n}, \quad i=1,2,\dots,n \end{cases}$$

$$\begin{cases} P(A_i \cap A_j) = \frac{(n-2)!}{n!} = \frac{1}{n(n+1)}, \quad 1 \leq i < j \leq n \end{cases}$$

$$\begin{cases} P(A_i \cap A_j \cap A_k) = \frac{(n-3)!}{n!} = \frac{1}{n(n+1)(n+2)}, \quad 1 \leq i < j < k \leq n \end{cases}$$

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = \frac{1}{n!}$$

então usando o exercício 13(b) e a simetria do problema:

$$\begin{aligned} P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) &= n P(A_i) - \binom{n}{2} P(A_1 \cap A_2) + \binom{n}{3} P(A_1 \cap A_2 \cap A_3) - \dots - (-1)^{n-1} P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) \\ &= \frac{n \cdot 1}{n!} - \frac{n(n+1)}{2!} \frac{1}{n(n+1)} + \frac{n(n+1)(n+2)}{3!} \frac{1}{n(n+1)(n+2)} - \dots - (-1)^{n-1} \frac{1}{n!} = \end{aligned}$$

(c) Mostre que a probabilidade considerada no item (b) converge para  $p = \frac{1}{e}$  quando  $n \rightarrow \infty$ .

$$\text{Temos que } \lim_{n \rightarrow \infty} \left( 1 - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} - \dots + (-1)^{n-1} \frac{1}{n!} \right) = \frac{1}{e}.$$

$$\text{Assim: } \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left( 1 - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} - \dots + (-1)^{n-1} \frac{1}{n!} \right) = \frac{1}{e}$$

15. Suponha que  $m$  cartas numeradas de 1 a  $m$  sejam embaralhadas e retiradas uma por uma, sem reposição, até que todas as cartas sejam retiradas. Qual a probabilidade de que pelo menos uma carta coincida com o número de retirada? (Observação: A resposta é igual ao exercício 14(b). Porque?)

Este problema é igual ao do casamento, ou seja, pode ser considerado como o problema da identificação do número da carta com o nº da sua retirada feita por 14(b):  $P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = 1 - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} - \dots + (-1)^{n-1} \frac{1}{n!}$

16. Seja  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  um espaço de probabilidade e suponha que todos os conjuntos abaixo pertencem a  $\mathcal{A}$ . Prove:

(a) Se os  $A_n$  são disjuntos e  $P(B|A_n) \geq c$  para todo  $n$ , então  $P(B|\bigcup A_n) \geq c$   
(pode supor  $P(A_n) > 0$  para todo  $n$ )

$$\text{Temos: } [B \cap (\bigcup A_n)] = \bigcup [B \cap A_n] \Rightarrow P(B \cap (\bigcup A_n)) = \sum_n P(B \cap A_n) \quad (\text{I})$$

$$\text{agora: } P(B|A_n) \geq c \xrightarrow{P(A_n) > 0} P(B \cap A_n) \geq c \cdot P(A_n), \forall n$$

$$\text{então somando em } n: \sum_n P(B \cap A_n) \geq c \sum_n P(A_n) = c P(\bigcup A_n) \quad (\text{II})$$

$$P(B \cap (\bigcup A_n)) \geq c P(\bigcup A_n) \xrightarrow{P(\bigcup A_n) > 0} \frac{P(B \cap (\bigcup A_n))}{P(\bigcup A_n)} \geq c \Rightarrow P(B|\bigcup A_n) \geq c$$

(b) O item (a) com "no lugar de" " $\geq$ " . A prova é análoga e:

$$P(B|\bigcup A_n) = c$$

(c) Se  $A_n \supset A_{n+1}$  e  $P(A_{n+1}|A_n) \leq \frac{1}{2}$  para todo  $n$ , então  $P(A_n) \rightarrow 0$  quando  $n \rightarrow \infty$ .

Veamos que:  $A_1 \supseteq A_2 \supseteq A_3 \supseteq \dots \supseteq A_n$ , entonces:

$$P(A_n / A_1, A_2, \dots, A_{n-1}) = P(A_n / A_{n-1})$$

$$\text{Pois: } P(A_n / A_1, A_2, \dots, A_{n-1}) = \frac{P(A_n \cap (A_{n-1} \cap \dots \cap A_1))}{P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1})} = \begin{cases} A_{n-1} \subset A_{n-2} \subset \dots \subset A_1 \\ \vdots \\ A_{n-1} \cap A_{n-2} \cap \dots \cap A_1 = A_n \end{cases} = \\ = \frac{P(A_n \cap A_{n-1})}{P(A_{n-1})} = P(A_n / A_{n-1}) \quad (\text{I})$$

Agora, aplicando o teorema da probabilidade composta:

$$P(A_n) = P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2 / A_1) \cdot P(A_3 / A_1, A_2) \dots P(A_n / A_1, A_2, \dots, A_{n-1}) = \\ = P(A_1) \cdot P(A_2 / A_1) \cdot P(A_3 / A_2) \dots P(A_n / A_{n-1}) \quad (\text{II})$$

Agora:  $0 \leq P(A_i) \leq 1 \Rightarrow 0 \leq P(A_i / A_{i-1}) \leq \frac{1}{2}$ ,  $i = 1, 2, 3, \dots$ . Oraim de

$$(\text{II}): \quad 0 \leq P(A_n) \leq \frac{1}{2^{n-1}} \rightarrow 0 \leq \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) \leq 0 \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = 0$$

d) Se os  $A_n$  são disjuntos e  $P(B / A_n) = P(C / A_n)$ ,  $\forall n \in \mathbb{N}$ ,

$$P(B / \cup A_n) = P(C / \cup A_n)$$

$$P(B / \cup A_n) = \frac{P(B \cap (\cup A_n))}{P(\cup A_n)} = \frac{P(\cup(B \cap A_n))}{P(\cup A_n)} = \frac{\sum_n P(B \cap A_n)}{P(\cup A_n)} = \frac{\sum_n P(B / A_n) \cdot P(A_n)}{P(\cup A_n)} =$$

$$= \frac{\sum_n P(C / A_n) \cdot P(A_n)}{P(\cup A_n)} = \frac{\sum_n P(C \cap A_n)}{P(\cup A_n)} = \frac{P(\cup(C \cap A_n))}{P(\cup A_n)} = P(C / \cup A_n)$$

e) Se os  $A_1, A_2, \dots$  são disjuntos e  $\cup A_n = \Omega$ , então:

$$P(B / C) = \sum_n P(A_n / C) \cdot P(B / A_n \cap C)$$

$$\text{Então: } \sum_n P(A_n / C) \cdot P(B / A_n \cap C) = \sum_n \frac{P(A_n \cap C)}{P(C)} \cdot \frac{P(B \cap C \cap A_n)}{P(A_n \cap C)} = \frac{1}{P(C)} \sum_n \frac{P(B \cap C \cap A_n)}{P(A_n)} = \\ = \frac{1}{P(C)} \sum_n P(B \cap C / A_n) \stackrel{\substack{\text{An é disjunto} \\ \cup A_n = \Omega}}{=} = \frac{P(B \cap C)}{P(C)} = P(B / C)$$

17- Suponha que a ocorrência ou não de chuva dependa dos resultados do tempo no dia imediatamente anterior. Admita-se que se chove hoje, choverá amanhã com probabilidade de 0,7 e que se não chove hoje, choverá amanhã com probabilidade de 0,4. Sabendo-se que choveu hoje, calcule a probabilidade da que choverá depois de amanhã:

$C_i$  = evento chove no dia  $i$

$$P(C_{i+1}/C_i) = 0,7$$

$$P(C_{i+1}/C_i^c) = 0,4$$

queremos obter:  $P(C_{i+2}/C_i) = ?$ . Agora temos

$$\left\{ \begin{array}{l} C_{i+1} \cup C_{i+1}^c = \Omega \\ P(C_{i+1}/C_i) = 0,7 \\ P(C_{i+1}^c/C_i) = 0,3 \end{array} \right.$$

$$P(C_{i+2}/C_i) = P(C_{i+2}, C_{i+1}/C_i) + P(C_{i+2}, C_{i+1}^c/C_i) =$$

$$= P(C_{i+2}/C_{i+1}) \cdot P(C_{i+1}/C_i) + P(C_{i+2}/C_{i+1}^c) \cdot P(C_{i+1}^c/C_i) =$$

$$= 0,7 \cdot 0,7 + 0,4 \cdot 0,3 = 0,61$$

18- Um experimento consiste em lançar um dado equilibrado duas vezes independentemente. Dado que os dois números sejam diferentes, qual é a probabilidade condicional de:

a) pelo menos um número ser 6, e.

$$P(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{36}, & \forall (x, y) \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \times \{1, 2, 3, 4, 5, 6\} \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

b) a soma dos números 8?

Suje: A = evento dois números diferentes.  $P(A) = \frac{30}{36} = \frac{5}{6}$

B = pelo menos 1 número ser 6  $P(B) = \frac{11}{36}$ ,  $P(B \cap A) = \frac{10}{36} = \frac{5}{18}$

c. a soma dos números é 8  $P(C) = \frac{5}{36}$ ,  $P(C \cap A) = \frac{4}{36} = \frac{1}{9}$

$$\text{então. } P(B/A) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)} = \frac{\frac{5}{18}}{\frac{5}{6}} = \frac{1}{3}, \quad P(C/A) = \frac{P(C \cap A)}{P(A)} = \frac{\frac{1}{9}}{\frac{5}{6}} = \frac{2}{45}$$

19- Em teste de múltipla escolha, a probabilidade do aluno saber a resposta é  $p$ . Havia 40 questões, se ele sabe a resposta ele responde corretamente com probabilidade 1; se ele não sabe ele

responde corretamente com probabilidade  $\frac{1}{m}$ . Qual a probabilidade de ele sair em a resposta errada que a pergunta foi respondida corretamente?

A = evento aluno sabe a resposta correta

B = " " " acerta a questão:

$$P(B/A) = 1 \quad P(B/A^c) = \frac{1}{m} \quad P(A/B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(A) \cdot P(B/A)}{P(A) \cdot P(B/A) + P(A^c) \cdot P(B/A^c)}$$

$$= \frac{\frac{p}{m}}{\frac{p}{m} + \frac{(1-p)}{m}} = \frac{mp}{1+(m-1)p}$$

Calcule o limite desta probabilidade quando (i)  $m \rightarrow \infty$  com  $p$  fixo

(ii)  $p \rightarrow 0$  com  $m$  fixo.

$$(i) \lim_{m \rightarrow \infty} P(A/B) = \lim_{m \rightarrow \infty} \frac{mp}{1+(m-1)p} = \left( \begin{array}{l} \text{Regra de} \\ \text{L'Hopital} \end{array} \right) = \frac{p}{p} = 1$$

$$(ii) \lim_{p \rightarrow 0} P(A/B) = \lim_{p \rightarrow 0} \frac{mp}{1+(m-1)p} = 0$$

20- (De Fernandez [10]) Durante o mês de novembro a probabilidade de chover é 0,3. O Fluminense ganha um jogo em um dia com chuva com a probabilidade de 0,4; em um dia sem chuva com a probabilidade de 0,6. Se ganhou um jogo em novembro qual a probabilidade de ter chovido?

C = evento chuva em novembro  $\Rightarrow P(C) = 0,3$

G = evento Fluminense ganha em novembro

$$P(G/C) = 0,4, \quad P(G^c/C) = 0,6, \quad P(G/C^c) = 0,6$$

$$P(C/G) = \frac{P(C \cap G)}{P(G)} = \frac{P(C) \cdot P(G/C)}{P(G/C) \cdot P(C) + P(G/C^c) \cdot P(C^c)} = \frac{0,3 \cdot 0,4}{0,3 \cdot 0,4 + 0,6 \cdot 0,7}$$

$$= 0,222..$$

21 (De Fernández [10]) Pedro que envia una carta a Marina. A probabilidade de que Pedro envie a carta é de 0,80. A probabilidade de que o correio não perca é 0,9. A probabilidade que o correio entregue é 0,9. Dado que Marina não recibe a carta, qual é a probabilidade condicional de que Pedro não a tenha enviado?

$$E = \text{evento Pedro envia a carta } P(E) = 0,80$$

$$C_0 = \text{Correio não perde a carta } P(C_0/E) = 0,90$$

$$M = \text{Marina não recebe a carta } P(M/C_0) = 0,1$$

$$\left. \begin{aligned} P(E^c/M^c) &= \frac{P(E^c \cap M^c)}{P(M^c)} = \left\{ \begin{array}{l} P(E^c \cap M^c) = P(E^c) = 0,2 \\ P(M^c) = P(M^c/C_0) \cdot P(C_0) + P(M^c/C_0^c) \cdot P(C_0^c) = \\ = 0,1 \cdot P(C_0) + 1 \cdot P(C_0^c) = \\ = 0,1 \cdot 0,9 \cdot 0,8 + 0,1 \cdot 0,8 + 0,2 = \\ = 0,1352 \end{array} \right. \end{aligned} \right.$$

$$\text{então: } P(E^c/M^c) = \frac{0,2}{0,1352} = 0,56818\dots$$

22- Sejam  $A_1, \dots, A_n$  eventos aleatórios independentes, com  $p_k = P(A_k)$ ,  $k=1, 2, \dots, n$ . Obtenha a probabilidade de ocorrência dos seguintes eventos, em termos da probabilidade  $p_k$ :

a) A ocorrência de nenhum dos  $A_k$

$$B_a = \left[ \bigcup_{i=1}^n A_i \right]^c = \left[ \bigcap_{i=1}^n A_i^c \right] \Rightarrow P(B_a) \stackrel{\text{indp}}{=} \prod_{k=1}^n (1 - P(A_k)) = \prod_{k=1}^n (1 - p_k)$$

b) A ocorrência de pelo menos um dos  $A_k$

$$B_b = \left[ \bigcup_{i=1}^n A_i \right] = \left[ \bigcap_{i=1}^n A_i^c \right]^c \Rightarrow P(B_b) \stackrel{\text{indp}}{=} 1 - \prod_{k=1}^n (1 - p_k)$$

c) A ocorrência de exatamente um dos  $A_k$

$$B_c = \bigcup_{j=1}^n [A_1^c \cap A_2^c \cap \dots \cap A_j^c \cap A_j \cap A_{j+1}^c \cap \dots \cap A_n^c] \stackrel{\text{ind}}{=} \sum_{j=1}^n P_j \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq j}}^{n-1} (1 - P_k)$$

d) A ocorrência de exatamente dois dos  $A_k$

$$B_d = \bigcup_{1 \leq i < j \leq n} [A_1^c \cap A_2^c \cap \dots \cap A_i^c \cap A_i \cap A_{i+1}^c \cap \dots \cap A_j^c \cap A_j \cap A_{j+1}^c \cap \dots \cap A_n^c] \Rightarrow$$

$$P(B_d) \stackrel{\text{ind}}{=} \sum_{1 \leq i < j \leq n} P_i P_j \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq i, j}}^{n-1} (1 - P_k)$$

e) A ocorrência de todos os  $A_k$ :

$$B_e = [A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n] \Rightarrow P(B_e) \stackrel{\text{ind}}{=} \prod_{i=1}^n p_i$$

f) A ocorrência de no máximo  $(n-1)$  dos  $A_k$

$$B_f = \underbrace{[A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n]}^c \Rightarrow P(B_f) = 1 - \prod_{i=1}^n p_i$$

23- Sejam  $A_1, \dots, A_n$  eventos aleatórios independentes com  $p_k = P(A_k)$ ,  $k=1, 2, \dots, n$ .

Faça uma adaptação das desigualdades de Bonferroni (exercício 13(e)) para este caso expressando-as em termos das  $p_k$ .

Desigualdades de Bonferroni:

$$(i) \sum_{i=1}^n p_i - \sum_{1 \leq i < j \leq n} p_i \cdot p_j \leq P\left(\bigcup_{k=1}^n A_k\right) \leq \sum_{i=1}^n p_i - \sum_{1 \leq i < j \leq n} p_i p_j + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} p_i p_j p_k$$

(ii) Se  $n$  é ímpar,  $n \leq n$ , então:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) \leq \sum_{i=1}^n p_i - \sum_{1 \leq i < j \leq n} p_i p_j + \dots + (-1)^{n-1} \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_n} p_{i_1} p_{i_2} \dots p_{i_n}$$

Se  $n$  é par, vale  $\geq$  na última desigualdade.

24- Em uma estrada, a intensidade média do fluxo de tráfego é de 30 carros no minuto. Um medidor é isolado na estrada.

do processo de Poisson, é dada pelas fórmulas a seguir de como um rai de telêmetro é calculado:

- (a) A probabilidade de que dois raios ou mais raios sejam registrados durante determinado intervalo de dois segundos

$$\text{Processo de Poisson: } P(A_{[t_1, t_2]}) = \frac{(\lambda \Delta t)^n}{n!} e^{-\lambda \Delta t}, \quad n=0,1,2,\dots \quad \lambda = 30/\text{min}$$

$$\text{Logo } P\left([A_{[t_1, t_2]}^0] \cup [A_{[t_1, t_2]}^1]\right) = 1 - \frac{(30 \cdot \frac{1}{30})^0}{0!} e^{-30 \cdot \frac{1}{30}} - \frac{(30 \cdot \frac{1}{30})^1}{1!} e^{-30 \cdot \frac{1}{30}} = 1 - 2e^{-1}.$$

- (b) A probabilidade de passar mais de 1 minuto até registrar o primeiro rai:

$$P(A_{[0,1]}^0) = \frac{(30 \cdot 1)^0}{0!} e^{-30 \cdot 1} = e^{-30}$$

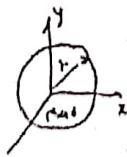
25. Consideremos um experimento em que seja contado o número de estrelas em uma região longilínea do espaço, a região sendo de volume  $V$ . Façamos as seguintes três hipóteses, que são análogas espaciais do processo de Poisson:

- (H1) A probabilidade de achar  $k$  estrelas na região depende somente de  $V$ .
- (H2) Os números de estrelas contadas em regiões disjuntas de espaço são independentes.
- (H3) Duas estrelas não ocupam o mesmo lugar.

Interpretando estas hipóteses de maneira semelhante à do Processo de Poisson, obtemos o valor de  $P_k(V) =$  probabilidade de achar exatamente  $k$  estrelas na região de volume  $V$ . Aqui, o parâmetro  $\lambda$  é a densidade estelar na vizinhança da região sendo considerada.

Contaremos o número de estrelas em uma determinada região  $V$ .

Então, arbitraremos um sistema de coordenadas e um ponto de referência:



$$V = \frac{4}{3}\pi r^3 \quad \text{e fomos: } \Omega = \{W: [0, \infty] \rightarrow \{0, 1, \dots\}; \exists 0 < v_1 < v_2 < \dots (v_i, 1)$$

$$\text{tg } W(v) = 0 \text{ para } v \in [0, r], W(v) = 1 \text{ para } v \in [r, \infty]$$

Onde  $W$  = volume da esfera de centro  $(0,0,0)$  e raio  $r = \frac{4}{3}\pi r^3$ .

Seja o evento  $A_{w,v}^k = \{\text{contar realmente } k \text{ estrelas no intervalo de volume } (v, v+1) \}$   
para  $w, v > 0$  e  $k = 0, 1, 2, \dots$

Assumiremos que a  $\sigma$ -álgebra  $\mathcal{A}$  de conjuntos de  $\Omega$  contém todos os eventos do tipo  $A_{w,v}^k$ .

As três hipóteses adotadas são:

H1: incrementos estacionários:  $P(A_{w,v}^k) = P(A_{0,v}^k) = P_k(v)$ ,  $\forall k = 0, 1, 2, \dots$

H3: "chances" não simultâneas:  $\frac{1 - P_0(v) - P_1(v)}{1 - P_0(v)} \xrightarrow{v \rightarrow 0} 0$

H2: incrementos independentes  $P(A_{w,v}^k \cap A_{u,z}^j) = P(A_{w,v}^k) \cap P(A_{u,z}^j)$   
 $\text{se } [w, w+v] \cap [u, u+z] = \emptyset,$   
 $\forall k, j \geq 0$

As hipóteses adotadas são idênticas à adotadas na demonstração do Processo de Poisson para chegadas telefônicas, basta trocar  $t$  tempo por  $V$  volume) então:

$$P_k(v) = \frac{(\lambda v)^k}{k!} e^{-(\lambda v)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, \text{ onde}$$

$\lambda = m$  médio de estrelas contadas / volume

$V$  = volume de contagem.  $> 0$ .

26. N pontos são escolhidos independentemente e ao acaso, de uma esfera (bola) de raio  $R$ .

(a) Calcule a probabilidade de distância entre o centro da esfera e o ponto mais próximo ser maior que  $r$ .

Ser. A = evento distância entre o centro e o ponto mais próximo > r.

$P(A_r) = P(\text{todos os pontos distanciados entre si mais que } r) \leqslant P(\text{ponto distante mais que } r)$

$$P(A_r) = \begin{cases} 1, & r=0 \\ 1 - \frac{4}{3}\pi r^3 \div \left[ 1 - \left( \frac{r}{R} \right)^3 \right], & 0 < r \leq R \\ 0, & r > R \end{cases}$$

Então.

$$P(A_r) = \begin{cases} 1, & r=0 \\ \left[ 1 - \left( \frac{r}{R} \right)^3 \right]^N, & 0 < r \leq R \\ 0, & r > R \end{cases}$$

(b) Qual o limite da probabilidade obtida no item (a) quando  $R \rightarrow \infty$  e  $\frac{N}{R^3} \rightarrow \frac{4}{3}\pi\lambda$

(Observação: isto é o mesmo do exercício anterior.)

$$\lim_{R \rightarrow \infty} P(A_r) = \lim_{\substack{N \rightarrow \infty \\ \frac{N}{R^3} \rightarrow \frac{4}{3}\pi\lambda}} \left[ 1 - \left( \frac{r}{R} \right)^3 \right]^N = \lim_{\substack{R \rightarrow \infty \\ \frac{N}{R^3} \rightarrow \frac{4}{3}\pi\lambda}} \left\{ 1 - \frac{r^3}{R^3} \right\}^{\frac{N}{R^3}} = \lim_{\substack{N \rightarrow \infty \\ \frac{N}{R^3} \rightarrow \frac{4}{3}\pi\lambda}} \left( e^{-\frac{r^3}{R^3}} \right)^{\frac{N}{R^3}} = e^{-\frac{4}{3}\pi\lambda r^3} = e^{-\lambda V_r}$$

$V_r$  = volume da esfera de centro na origem e raio  $r$ .

Obs: Isto é o mesmo que  $P_0(V_r)$ , no exercício anterior

27. Acesse uma lâmpada no instante  $t=0$ . Para  $t > 0$  Seja  $Q(t+\Delta t/t)$  a probabilidade condicional da lâmpada queimara ate o instante  $t+\Delta t$ , dado que ficou acesa até o instante  $t$ . Suponha que  $\forall t > 0$ ,  $\frac{Q(t+\Delta t/t)}{\Delta t} \xrightarrow{\Delta t \rightarrow 0} \lambda$  onde  $\lambda$  não depende de  $t$ . (Este limite é a chamada taxa de falha da lâmpada. Neste exemplo, a taxa de falha é proporcional à idade).

(a)ache a equação diferencial satisfeita pela função  $P(t)$  = probabilidade de lâmpada ficar acesa até o instante  $t$ . Você pode supor que

seguintes.

$$Q(t+\Delta t/t) = P(T \leq t + \Delta t / T \geq t) = \frac{P(T < t + \Delta t, T \geq t)}{P(T > t)} = \frac{P(t < T \leq t + \Delta t)}{P(T > t)} = 1 - \frac{P(T > t + \Delta t)}{P(T > t)}$$

Já que as derivadas são iguais a direita e a esquerda e a função é contínua então  $P(t)$  é derivável em todo  $t > 0$ . Agora:

$$\begin{aligned} P'(t) &= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{P(t + \Delta t) - P(t)}{\Delta t} = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} -P(t) \cdot \left[ \frac{1 - \frac{P(t + \Delta t)}{P(t)}}{\Delta t} \right] = \\ &= -P(t) \cdot Q(t + \Delta t / t) = -\lambda t \cdot P(t) \end{aligned}$$

então, a equação diferencial é:

$$P'(t) + \lambda t P(t) = 0, \quad P(0) = 1$$

(b) Resolva a equação diferencial do item (a):

$$P'(t) + \lambda t P(t) = 0 \Rightarrow \frac{dP}{dt} = -\lambda t P \Rightarrow$$

$$\int \frac{dP}{P} = \int -\lambda t dt \Rightarrow \ln P + C = -\frac{\lambda t^2}{2} \Rightarrow$$

$$P(t) = K e^{-\frac{\lambda t^2}{2}}, \text{ onde } K = e^C. \text{ Agora:}$$

$$P(0) = K \cdot e^{-\frac{\lambda 0^2}{2}} = K = 1 \Rightarrow P(t) = e^{-\frac{\lambda t^2}{2}}, t \geq 0$$

(c) Obtenha e resolva a equação diferencial satisfeita por  $P(t)$  quando a taxa de falha é constante ( $= \lambda$ )

Temos:  $P'(t) = -P(t) \cdot Q(t + \Delta t / t) = -P(t) \lambda \Rightarrow$

$$\int \frac{dP}{P} = \int -\lambda dt \Rightarrow \ln P + C = -\lambda t \Rightarrow P = K e^{-\lambda t}$$

Agora  $P(0) = 1 = K e^{-0} = K \Rightarrow P(t) = e^{-\lambda t}, t \geq 0$

22. Uma lâmpada está acesa no tempo  $t=0$ . Sempre que é ligaada queima-se, e substituída por uma lâmpada nova, embora isto não seja feito imediatamente. Suponha que para  $t > 0$ :

(H1) Dado que a lâmpada esteja acesa no instante  $t$ , a probabilidade dela estar queimada no instante  $t+\Delta t$ , dividida por  $\Delta t$ , converge para  $\lambda$  quando  $\Delta t \rightarrow 0$ ; e

(H2) Dado que a lâmpada esteja queimada no instante  $t$ , a probabilidade dela estar novamente acesa no instante  $t+\Delta t$ , dividida por  $\Delta t$ , converge para  $\xi$  quando  $\Delta t \rightarrow 0$ . ( $\lambda, \xi > 0$ ).

(a) Seja  $P(t)$  a probabilidade da lâmpada estar acesa no instante  $t, t > 0$ . Ache a equação diferencial satisfeita por  $P(t)$ .

Seja  $P_{q/a}(t+\Delta t/t) =$  probab. de estar queimada em  $t+\Delta t$  dado que estava acesa em  $t$

$P_{a/q}(t+\Delta t/t) =$  " " " acesa em " " " " queimada "

$$(H1): \frac{P_{q/a}(t+\Delta t/t)}{\Delta t} \xrightarrow{\Delta t \rightarrow 0} \lambda \quad (H2): \frac{P_{a/q}(t+\Delta t/t)}{\Delta t} \xrightarrow{\Delta t \rightarrow 0} \xi$$

Seja  $P_a(t) =$  prob. de estar acesa em  $t$ . Então:

$$\begin{aligned} P_a(t+\Delta t) &= p(\text{acesa em } t+\Delta t; (\text{"acesa em } t \text{ e queimada em } t")) = \\ &= p(\text{acesa em } t+\Delta t, \text{ acesa em } t) + p(\text{acesa em } t+\Delta t, \text{ queimada em } t) = \\ &= [1 - P_{q/a}(t+\Delta t/t)] P_a(t) + [P_{a/q}(t+\Delta t/t)]. [1 - P_a(t)] \end{aligned}$$

$$\text{então: } P_a(t+\Delta t) - P_a(t) = [-P_{q/a}(t+\Delta t/t) - P_{a/q}(t+\Delta t/t)] P_a(t) + P_{a/q}(t+\Delta t/t)$$

agora usando  $P_a$  continua com derivadas iguais n. direita e esquerda e portanto dividível

... L. 1.

$$P_a'(t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{P_a(t+\Delta t) - P_a(t)}{\Delta t} = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} P_a(t) \left[ -\frac{P_{a,b}(t+\Delta t/t)}{\Delta t} - \frac{P_{a,b}(t+\Delta t/t)}{\Delta t} \right] + \frac{P_{a,b}(t+\Delta t/t)}{\Delta t} =$$

$$= -P_a(t) [\lambda + \xi] + \xi$$

Então, a equação diferencial será:

$$P_a'(t) + P_a(t) [\lambda + \xi] - \xi = 0, \quad P_a(0) = 1$$

(b) Resolva a equação diferencial do item (a). Determine  $\lim_{t \rightarrow \infty} P_a(t)$ . Este resultado tem sentido intuitivo?

Tarefa: Encontre hom.

$$P_a'(t) + P_a(t) [\lambda + \xi] = 0 \Rightarrow P_a(t) = K e^{-(\lambda + \xi)t}$$

solução particular

$$P_a(t) = C \Rightarrow C[\lambda + \xi] = \xi \Rightarrow C = \frac{\xi}{\lambda + \xi} \Rightarrow P_a(t) = \frac{\xi}{\lambda + \xi} e^{-(\lambda + \xi)t}$$

$$\text{Portanto: } P_a(t) = P_a^h(t) + P_a^p(t) = K e^{-(\lambda + \xi)t} + \frac{\xi}{\lambda + \xi}$$

Agora, condição de contorno  $P_a(0) = 1$ , então:

$$1 = K + \frac{\xi}{\lambda + \xi} \Rightarrow K = \frac{\lambda}{\lambda + \xi}$$

Assim, a solução da eq. diferencial, será:  $P_a(t) = \frac{\lambda}{\lambda + \xi} e^{-(\lambda + \xi)t} + \frac{\xi}{\lambda + \xi}$

Agora:  $\lim_{t \rightarrow \infty} P_a(t) = \frac{\xi}{\lambda + \xi}$ . Este resultado tem apelo intuitivo, pois

se  $\xi \gg \lambda$  então  $\lim_{t \rightarrow \infty} P_a(t) \approx 1$  (ou seja a lâmpada permanece acesa),

se  $\lambda \gg \xi$  então  $\lim_{t \rightarrow \infty} P_a(t) \approx 0$  (ou seja "se apaga").

fruto ésta religião tem da ameaça da prosperidade tempo que a infiltra numa.

29- Suponhamos que cada elemento de uma unta populaciā ou morre ou se divide. (Exemplo: uma colōnia de bactérias). Façamos três hipóteses:

(H1) A probabilidade de que um indivíduo, vivo no instante  $t$ , venha a morrer até o instante  $t+\Delta t$ , é assintoticamente equivalente a  $\mu \Delta t$  (i.e., a razão dos dois converge para 1 quando  $\Delta t \rightarrow 0$ ).

(H2) Um círculo vira no instante  $t$  e divide até o instante  $t + \Delta t$  com probabilidade assintoticamente equivalente a  $\lambda \Delta t$  e ficando "retos", i.e. se divide ao menos duas vezes) com probabilidade que, dividida por  $\Delta t$ , converge para 0 quando  $\Delta t \rightarrow 0$ .

(H3) Não há interação entre os elementos, estes morrem ou se dividem independentemente.

(a) Encontre as equações diferenciais satisfatórias pela probabilidade  $P_n(t)$  = probabilidade da população conter exatamente  $n$  elementos no instante  $t$  ( $n=0,1,2,\dots$ )

Hipótese adotadas: O sistema se move saindo de transições da vida estando aos vizinhos mais próximos ( $\rightarrow E_h \rightarrow E_{h+1}, \dots, E_n, \dots, E_1 \rightarrow E_0$  só para  $E_1$ ). Se em determinada época o sistema estiver no estado  $E_h$ , a probabilidade de que entre  $t$  e  $t+h$  ocorra a transição  $E_h \rightarrow E_{h+1}$  é igual a  $\lambda_{hh} h + o(h)$  e a probabilidade de que  $E_h \rightarrow E_{h-1}$  ( $n \geq 1$ ) é igual a  $\mu_{hh} h + o(h)$ . A probabilidade que durante  $(t, t+h)$  ocorra mais de uma mudança é  $o(h)$ .

Para calcular  $P_n(t+h)$  observe que é sórula. En un  $t+h$  no é possível de:

então, temos as contingências mais recentemente introduzidas:

$$P_n(t+h) = P_n(t) \left\{ 1 - \lambda_n h - \mu_n h^2 \right\} + \lambda_{n+1} h P_{n+1}(t) + \mu_{n+1} h P_{n+1}(t) + o(h)$$

Assim:  $\frac{P_n(t+h) - P_n(t)}{h} = -(\lambda_n + \mu_n) P_n(t) + \lambda_{n+1} P_{n+1}(t) + \mu_{n+1} P_{n+1}(t) + o(h)$

Então:  $P_n'(t) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{P_n(t+h) - P_n(t)}{h} = -(\lambda_n + \mu_n) P_n(t) + \lambda_{n+1} P_{n+1}(t) + \mu_{n+1} P_{n+1}(t)$

Agora, no resto  $\left\{ \begin{array}{l} \text{teremos } \lambda_n = n\lambda, \quad \mu_n = n\mu \\ \text{então as equações diferenciais resultantes} \\ \text{serão:} \end{array} \right.$   
nosso sistema de equações diferenciais

Sistema de Equações Diferenciais

$$\begin{cases} P_0'(t) = \lambda P_0(t) \\ P_n'(t) = -(\lambda + \mu)n P_n(t) + \lambda(n-1) P_{n-1}(t) + \mu(n+1) P_{n+1}(t) \quad n=1,2,\dots \end{cases}$$

(b) Mostrar que  $\lambda = \mu = 1$  e  $P_0(0) = 1$ , uma solução será

$$P_0(t) = \frac{t}{1+t} \quad ; \quad P_n(t) = \frac{t^{n+1}}{(1+t)^{n+1}}, \quad n=1,2,\dots$$

Mostrando:  $P_0'(t) = \frac{1}{(1+t)^2}, \quad \mu P_0(t) = 1 \cdot \frac{1}{(1+t)^2}$ . então vale a 1ª equação do sistema

$$\begin{aligned} -(\lambda + \mu)n P_n(t) + \lambda(n-1) P_{n-1}(t) + \mu(n+1) P_{n+1}(t) &= -\frac{2n t^{n+1}}{(1+t)^{n+1}} + \frac{(n-1)t^{n-2}}{(1+t)^n} + \frac{(n+1)t^n}{(1+t)^{n+2}} = \\ &= \frac{(1+t)(-2n t^{n+1}) + (t+1)^2(n-1)t^{n-2} + (n+1)t^n}{(1+t)^{n+2}} = \\ &\leq \frac{(n-1)t^{n-2} - (n+1)t^{n+1}}{(1+t)^{n+2}} \end{aligned}$$

Agora:  $P_n'(t) = \frac{(n-1)t^{n-2}(1+t)^{n+1} - (n+1)(1+t)^n t^{n+1}}{(1+t)^{2(n+1)}} \cdot \frac{(n-1)t^{n-2}(1+t) - (n+1)t^n}{(1+t)^{n+2}}$

$$\Rightarrow n=1,2,\dots$$

então a relação satisfaz o 2º sistema de eq. diferenciais

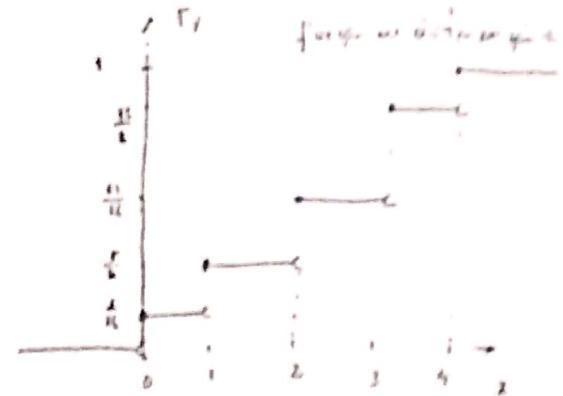
(c) Supondo que a solução do item (b) seja a única, qual a probabilidade da população灭绝, ou seja, em que tempo ficará extinta?

## Capítulo 2

Variáveis Latorias

1. Seja  $X$  o número de casas obtidas em 4 lançamentos de uma moeda binária.

$$\begin{aligned} X &\sim b(4, \frac{1}{2}) \\ P(X=x) &= \binom{4}{x} \left(\frac{1}{2}\right)^x \left(\frac{1}{2}\right)^{4-x} \end{aligned}$$

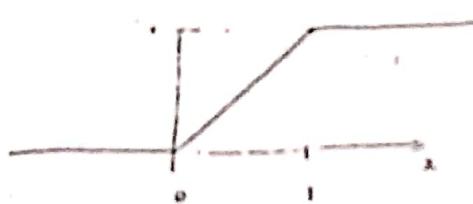


2. Um ponto é selecionado, ao acaso, do quadrado unitário  $[0,1] \times [0,1]$ . Seja  $\tau$  a primeira coordenada do ponto selecionado. Faça o gráfico da função de distribuição de  $X$ .

Como o ponto é selecionado ao acaso em  $[0,1] \times [0,1]$ , então  $\tau$  é uniforme em  $[0,1]$ , ou seja:

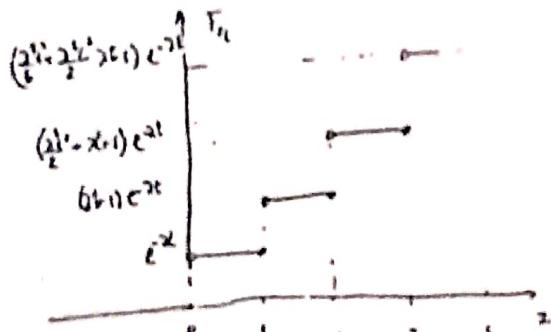
$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

$F_X$



3. Se adotarmos  $F(x) = P(X \leq x)$  como definição da função de distribuição de  $X$ , qual seria a diferença entre o gráfico de  $F_{T_1}$  e o apresentado na figura? Faríam alguma mudança na função de distribuição de  $T_1$ , no mesmo exemplo?

Se adotarmos  $F(x) = P(X \leq x)$ ,  $F_{T_1}$  não continua a esquerda e seu gráfico seria



Não haveria mudança na função de distribuição de  $T_1$ , pois  $P(X < x) = P(X \leq x)$ , já que  $F_T$  não tem ponto de descontinuidade e que implica em  $P(X=x)=0$ , para todo  $x$  porque  $P(X \leq x) + P(X > x) = P(X \neq x) \Rightarrow P(X \leq x) = P(X < x)$ .

4. Seja  $X$  uma variável aleatória com distribuição de Poisson, parâmetro  $\lambda > 0$ . Mostre que a função de distribuição de  $X$  é

$$F(x) = \begin{cases} \frac{1}{n!} \int_0^x e^{-t} t^n dt & \text{se } 0 \leq x < n+1, \quad n=0,1,2, \\ 0 & \text{se } x < 0 \end{cases}$$

Temos: se  $0 \leq x < n+1, \quad n=0,1,2, \dots$

$$\begin{aligned} F(x) &= \frac{1}{n!} \left[ \int_0^x e^{-t} t^n dt \right] = \left( \begin{array}{l} \text{integração por partes:} \\ u=t^n \Rightarrow du=n t^{n-1} dt \\ dv=e^{-t} dt \Rightarrow v=-e^{-t} \end{array} \right) = \frac{1}{n!} \left\{ \left[ -t^{n-1} e^{-t} \right]_0^x + n \int_0^x e^{-t} t^{n-1} dt \right\} = \\ &= \frac{1}{n!} \left\{ \lambda^n e^{-\lambda} + n \int_0^x e^{-t} t^{n-1} dt \right\} = \left( \begin{array}{l} \text{por} \\ \text{analogia} \end{array} \right) = \frac{1}{n!} \left\{ \lambda^n e^{-\lambda} + n! e^{-\lambda} + \right. \\ &\quad \left. + n(n-1) \lambda^{n-2} e^{-\lambda} + \dots + n(n-1) \dots 2 \left( \int_0^x e^{-t} t dt \right) \right\} = \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{n!} + \frac{\lambda^{n-1} e^{-\lambda}}{(n-1)!} + \dots \\ &\dots + \frac{\lambda^2 e^{-\lambda}}{2!} + \frac{e^{-\lambda}}{1!} = \sum_{j=0}^n \frac{\lambda^j e^{-\lambda}}{(j)!} = P(X \leq x) \text{ onde } X \sim \text{Poisson}(\lambda) \end{aligned}$$

5. Suponha que a vida útil de certo tipo de lâmpada tenha distribuição exponencial com parâmetro  $\lambda$ .

(a) (Falta de memória da distribuição exponencial. Compare com o exercício 27(c) do Capítulo 1.) Seja  $T$  a vida útil de uma lâmpada desse tipo. Mostre que:

$$P(T > t+s | T > t) = P(T > s) \quad (t > 0)$$

$$\text{Temos: } P(T > t+s | T > t) = \frac{P([T > t+s] \cap [T > t])}{P(T > t)} = \frac{P(T > t+s)}{P(T > t)} =$$

$$= \frac{e^{-\lambda(t+s)}}{e^{-\lambda t}} = e^{-\lambda s} = P(T > s), \quad \forall t > 0$$

(b) Suponha que  $\lambda=3$  quando a vida é expressa em dias. Uma lâmpada salitária é ligada em uma sala no instante  $t=0$ .

que se faz da probabilidade?

(1) Qual a probabilidade de que esteja na sala quando você chegar?

$$P(T < t) = e^{-t} - e^{-3} = 95,12\%$$

(2) Qual a probabilidade de que esteja na sala com a lâmpada acesa, caso seja apagada depois que você entrar?

$$P(\text{acesa}) = \frac{1}{2} \text{ ou } 50\%$$

$$\rightarrow P(4 < T < 7) = e^{-4} - e^{-7} = e^3 \cdot e^{-7} = 315\%.$$

• Seja  $X$  uma variável aleatória com densidade

$$f(x) = \begin{cases} cx^2, & \text{se } -1 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

(1) Determine o valor da constante  $c$ .

$$1 = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = \int_{-1}^{1} cx^2 dx + \left[ c \frac{x^3}{3} \right]_1^{-1} = c \frac{2}{3} \Rightarrow c = \frac{3}{2}$$

(2) Ache o valor da  $\mathbb{E}[X]$  da  $f_x(x)$ . ( $E[X]$  é o valor médio da distribuição de  $X$ ).

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx \cdot \int_{-1}^{1} \frac{3}{2} x^2 dx = \left[ \frac{3}{2} x^3 \right]_{-1}^1 = \frac{3}{2} - \frac{1}{2} \Rightarrow \frac{3}{2} = -\frac{1}{4} \Rightarrow \\ &\Rightarrow x^3 = -\frac{1}{2} \Rightarrow x = -\sqrt[3]{\frac{1}{2}} = -0,7937 \end{aligned}$$

• Esta variável aleatória  $X$  tem função de distribuição

$$\bar{F}(x) = \begin{cases} 1, & x > 1 \\ x^3, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

Qual é a função de  $F(x)$ ?

$$f(x) = \frac{d\bar{F}(x)}{dx} \quad \text{Sendo } F \text{ função de } x$$

$$f(x) = \begin{cases} 0, & x > 1 \\ 3x^2, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

• arbitráriamente fazemos  $f(0) = f(1) = 0$

• Vamos que  $F(x)$  é função de C. fn e distribuição

A função de C. fn é função de distribuição prs:

(i) é má decrecente:  $x \leq y \Rightarrow F(x) \leq F(y)$ ,  $\forall x, y \in \mathbb{R}$  (consturação)

(ii) é contínua à direita:  $x_n \downarrow x \Rightarrow F(x_n) \downarrow F(x)$ ,  $\forall x \in \mathbb{R}$  (consturação)

(iii)  $F(-\infty) = 0$ ,  $F(+\infty) = 1$  (consturação)

• todo domínio que satisfaz (i), (ii) e (iii) é f. d. st. l. de alguma v. aleatória

9- Seja  $X$  v. realível aleatória com densidade

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{(1+x)^2}, & x > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Seja  $Y = \max(X, c)$  onde  $c$  é uma constante  $> 0$ .

(a) Ach. a função de distribuição de  $Y$ :

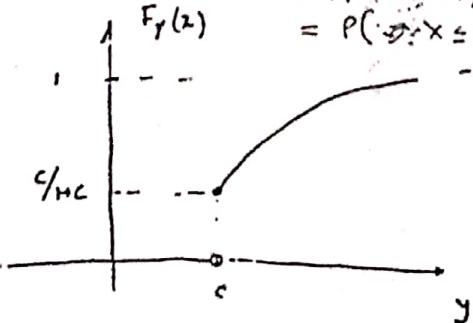
$$(a1) y < c \quad P(Y \leq y) = 0$$

$$(a2) y = c \quad P(Y \leq y) = P(X \leq c) = \int_0^c \frac{1}{(1+x)^2} dx = \left[ -\frac{1}{1+x} \right]_0^c = 1 - \frac{1}{1+c} = \frac{c}{1+c}$$

$$(a3) y > c \quad P(Y \leq y) = P(X \leq y) = \int_0^y \frac{1}{(1+x)^2} dx = \left[ -\frac{1}{1+x} \right]_0^y = \frac{1}{1+y}$$

$$\begin{aligned} P(\max(X, c) \leq y) &= P(X \leq y, c \leq y) \\ &= P(X \leq y) = P(X \leq y) \end{aligned}$$

Ossim:



$$F_Y(y) = \begin{cases} 0, & y < c \\ \frac{y}{1+y}, & y \geq c \end{cases}$$

(b) Decomponha  $F_Y$  em suas partes discrete, absolutamente contínua e singular

$$(b1) F_{Yd}: \quad P(y_d = y) = F_y(y) - F_y(y^-) = \begin{cases} 0, & y \neq c \\ \frac{c}{1+c}, & y = c \end{cases}$$

$$F_{Yc}(y) = \int_{-\infty}^y f_x(u) du$$

$$f_y(y) = \begin{cases} \frac{(4y)-y}{(1+y)^2}, & y > c \\ 0, & y < c \\ 0, & y = c \text{ (arbitrariamente)} \end{cases}$$

então:  $F_{y_{ab}}(y) = \begin{cases} 0, & y < c \\ \int_c^y \frac{1}{(1+y)^2} dy = \frac{y}{1+y} - \frac{c}{1+c}, & y \geq c \end{cases}$

b3) Agora como:  $F_y(y) = F_{y_a}(y) + F_{y_{ab}}(y) + F_{y_b}(y)$ ,  $\forall y \in \mathbb{R}$ , temos.

$$F_{y_b}(y) = F_y(y) - F_{y_a}(y) - F_{y_{ab}}(y) = \begin{cases} 0, & y < c \\ \frac{c}{1+c} - \frac{c}{1+c} = 0, & y = c \\ \frac{y}{1+y} - \frac{c}{1+c} - \left(\frac{y}{1+y} - \frac{c}{1+c}\right) = 0, & y > c \end{cases}$$

então  $F_{y_b}(y) = 0$ ,  $\forall y \in \mathbb{R}$

-10- Se  $X$  é uma v. aleatória com distribuição exponencial de parâmetro  $\lambda > 0$ . Qual a distribuição da r.a  $Y = \min(\lambda, X)$ ? Faça a decomposição de  $F_Y$ .

$$X \sim \text{Exponencial}(\lambda) \quad Y = \min(\lambda, X) \quad f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}$$

a) Distribuição de  $Y$ :

$$\text{a1}) Y < \lambda \quad P(Y < y) = 0$$

$$\text{a2}) Y = \lambda \quad P(Y < y) = P(Y = \lambda) = P(X \leq \lambda) = 1 - e^{-\lambda^2}$$

$$\text{a3}) Y > \lambda \quad P(Y \leq y) = P(X \leq \lambda) = 1 - e^{-\lambda x}$$

b) Decomposição de  $F_Y$ :

$$\text{b1}) F_Y : \quad P(Y_{dy} = y) = F_y(y) - F_y(y^-) = \begin{cases} 0, & \lambda \neq \lambda \\ 1 - e^{-\lambda^2}, & \lambda = \lambda \end{cases}$$

$$b) F_{ab}(y) = \int_{-\infty}^y f(u) du ; \text{ logo: } f(u) = \begin{cases} 0, & u \leq 0 \\ \lambda e^{-\lambda u}, & u > 0 \end{cases}$$

então  $F_{ab}(y) = \begin{cases} 0, & y \leq 0 \\ e^{-\lambda y} - e^{-\lambda y}, & y > 0 \end{cases}$

Então  $F_y(y) = F_{ay}(y) + F_{by}(y), \forall y \in \mathbb{R} \Rightarrow F_y(y) = 0, \forall y \in \mathbb{R}$ .

Suponha que uma máquina seja colocada para funcionar no instante  $t=0$ . Para  $t > 0$ , seja  $Q(t+\Delta t/t)$  a probabilidade condicional da máquina parar até o instante  $t+\Delta t$ , dado que funcionou até o instante  $t$ . A taxa de falha da máquina é a função:

$$h(t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{Q(t+\Delta t/t)}{\Delta t}. \quad \text{neste limite existe.}$$

Suponha que  $h(t) = \lambda \lambda t^{k-1}$ , onde  $\lambda > 0, k > 0$ .

(a) Ache a equação diferencial satisfeita por  $P(t) = p(T > t)$ ,  $t \geq 0$ , onde  $T$  é a vida útil da máquina. (Suponha que  $P(t)$  seja contínua com  $P(0) = 1$ , e que as derivadas à direita e à esquerda sejam iguais.)

temos que  $Q(t+\Delta t/t) = P(t < T \leq t+\Delta t / T > t) = \frac{P(T > t) - P(T > t+\Delta t)}{P(T > t)}$

então: 
$$h(t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{Q(t+\Delta t/t)}{\Delta t} = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{-\left[ \frac{P(T > t+\Delta t) - P(T > t)}{\Delta t} \right]}{P(T > t)} = \begin{cases} \text{fazendo} \\ P(t) \cdot P(T > t) \end{cases}$$

$$= \lim_{\Delta t \rightarrow 0} -\left[ \frac{P(t+\Delta t) - P(t)}{\Delta t} \right] = \frac{1}{P(t)} \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \left[ \frac{P(t+\Delta t) - P(t)}{\Delta t} \right]$$

Então: 
$$h(t) \cdot P(t) = -\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \left[ \frac{P(t+\Delta t) - P(t)}{\Delta t} \right] = \begin{cases} \text{Supondo} \\ \text{que as} \\ \text{derivadas} \end{cases} = -P'(t)$$

Assim, a equação diferencial é:

$$P'(t) + \lambda \alpha t^{\alpha-1} P(t) = 0 \Rightarrow P(t) + \lambda \alpha t^{\alpha-1} P(t) = 0 \Rightarrow P(t) = 1$$

(b) Resolva a equação diferencial do item (a). Qual é densidade de T? (obter a distribuição de Weibull com parâmetros  $\alpha$  e  $\lambda$ . Quando  $\alpha=1$ , a distribuição é exponencial; quando  $\alpha=2$ , é de Rayleigh. Esse dois casos foram estudados no exercício 27 do Capítulo 1)

Temos:  $\frac{dP}{dt} + \lambda \alpha t^{\alpha-1} P = 0 \Rightarrow \frac{dP}{P} = -\lambda \alpha t^{\alpha-1} dt \Rightarrow$

$$\int \frac{dP}{P} = \int -\lambda \alpha t^{\alpha-1} dt \Rightarrow \ln P = -\lambda t^\alpha + C \Rightarrow P = e^C \cdot e^{-\lambda t^\alpha} = K e^{-\lambda t^\alpha},$$

onde  $K = e^C$ . Agora, usando a condição de contorno:  $P(0)=1$ , temos:

$$1 = K e^{-\lambda(0)^\alpha} = K \Rightarrow P(t) = e^{-\lambda t^\alpha} \text{ é a probabilidade:}$$

$$F(t) = P(T \leq t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t^\alpha}, & t \geq 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

assim:

$$f(t) = \begin{cases} \lambda \alpha t^{\alpha-1} e^{-\lambda t^\alpha}, & t \geq 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Agora  $\alpha=1 \Rightarrow F(t) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda t}, & t \geq 0 \Rightarrow T \sim \text{exp}(\lambda) \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

$\alpha=2 \Rightarrow f(t) = 2\lambda t e^{-\lambda t^2}, t \geq 0$ . Agora fazendo  $0 = \left(\frac{1}{2}\right)$

$$\text{então } f(t) = \frac{1}{6} t e^{-\frac{t^2}{2\lambda}}, t \geq 0 \Rightarrow T \sim \text{Rayleigh}\left(\frac{1}{2\lambda}\right)^{\frac{1}{2}}$$

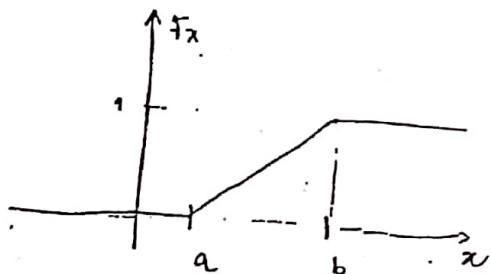
12. Determine a densidade de  $Y = (b-a)X + a$ , onde  $X \sim U[0,1]$ . (É a densidade da distribuição uniforme em  $[a,b]$ , e seu valor  $Y \sim U[a,b]$ . Faça o gráfico da distribuição de  $Y$ .)

$$X \sim U[0,1] \Rightarrow P(X \leq x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

Agora  $Y = (b-a)X + a$ , então:

$$P(Y \leq y) = P((b-a)X + a \leq y) = P\left(X \leq \frac{y-a}{b-a}\right) = \begin{cases} 0, & y < a \\ \frac{y-a}{b-a}, & a \leq y < b \\ 1, & y \geq b \end{cases}$$

e então:  $f_Y(y) = \begin{cases} 0, & y < a \\ \frac{1}{b-a}, & a \leq y < b \\ 0, & y \geq b \end{cases}$



13. Se  $X$  tem densidade  $f(x) = \frac{e^{-|x|}}{2}$ ,  $-\infty < x < \infty$ , qual a distribuição de  $Y = |X|$ ?

$$P(Y \leq y) = P(|X| \leq y) = P(-y \leq X \leq y) \stackrel{\text{fazendo } z = -x}{=} \int_{-y}^y \frac{e^{-|x|}}{2} dx = \int_0^y e^{-z} dz = \left[ -e^{-z} \right]_0^y = 1 - e^{-y}$$

então  $Y \sim \exp(1)$

14. Cinco pontos são escolhidos independentemente e ao acaso, do intervalo  $[0,1]$ .

Siga  $X$  o número de pontos que pertencem ao intervalo  $[0,c]$  onde  $0 < c < 1$ .

Qual a distribuição de  $X$ ?

E é a repetição de ensaios com mesma probabilidade de sucesso  $p$  e independentes.

Função Bernoulli.  $p = \frac{\text{comp}[0,c]}{\text{comp}[0,1]} = c$ . Então  $X \sim b(5, c)$

15. Determine a distribuição do tempo de espera até o segundo sucesso em uma sequência de ensaios de Bernoulli com probabilidade  $p$  de sucesso.

Siga  $\cdot X$  a v.a. que designa o tempo de espera até o segundo sucesso.

$$\text{int} \cdot P(X=0) + P(X=1) = 0$$

Logo, se  $\{X_k\}$  é d.d. de idênticos e suaves em  $k(t_{21})$  entâo  $P^2(1-p)^{k-2}$  é o último enjogo desse m. n. ultima posição sendo o proximo enjogo para ocorrer em qualquer das posições anteriores, assim:

$$P(X=k) = (k-1) \cdot P^2(1-p)^{k-2}, \quad k=2,3,\dots$$

- 16 - Uma massa radiativa emite partículas segundo um processo de Poisson de taxa média de 30 partículas por segundo. Um contador é colocado ao lado da massa. Suponha que cada partícula emitida atinge o contador com probabilidade de  $1/10$ , que o contador registra todas as partículas que o atingem, e que não há interações entre as partículas (elas se movem em linhas independentes).

(a) Qual a distribuição de  $X_t \stackrel{\text{def}}{=} n$ : de partículas emitidas até tempo  $t$ ,  $t \geq 0$ ?

Temos  $(t_t)_{t \geq 0}$  é proc. de Poisson entâo  $P(X_t=n) = P(A_n) \begin{cases} (\lambda t)^n e^{-\lambda t} \\ n! \end{cases}, \quad n=0,1,2,\dots \\ 0, \text{ c.c.}$

$$\text{int} \cdot X_t \sim \text{Poisson}(\lambda t)$$

(b) Prove que  $Y_t$  tem distribuição de Poisson onde  $Y_t$  é o número de partículas registradas (contadas) até o tempo  $t$ ,  $t \geq 0$ . Qual o parâmetro?

$$Y_t = \text{n. de partículas registradas.}$$

$$[Y_t=n] = \bigcup_{k=n}^{\infty} ([Y_t=n] \cap [X_t=k]) \Rightarrow$$

$$P(Y_t=n) = \sum_{k=n}^{\infty} P(Y_t=n, X_t=k) = \sum_{k=n}^{\infty} P(Y_t=n/X_t=k) \cdot P(X_t=k) \quad (\text{I})$$

Logo,  $\{Y_t/X_t=k\} \sim b(k, \frac{1}{10}) \Rightarrow P(Y_t=n/X_t=k) = \frac{k!}{(n-k)!} \cdot \left(\frac{1}{10}\right)^k \cdot \left(\frac{9}{10}\right)^{n-k}$

$$\left. \begin{array}{l} X_t \sim \text{Poisson}(\lambda t) \\ \Rightarrow P(X_t=k) = \underline{(\lambda t)^k e^{-\lambda t}} \end{array} \right.$$

o que substituindo em (1) resulta:

$$\begin{aligned} P(Y_1 = n) &= \sum_{k=n}^{\infty} \frac{k!}{n!(k-n)!} \left(\frac{1}{10}\right)^n \left(\frac{2}{10}\right)^{k-n} e^{-\lambda t} = \frac{e^{\frac{\lambda t}{10}}}{n!} \sum_{k=n}^{\infty} \frac{\left(\frac{2}{10}\lambda t\right)^{k-n}}{(k-n)!} \\ &= \frac{\left(\frac{2}{10}\lambda t\right)^n e^{-\lambda t}}{n!} \cdot \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{2}{10}\lambda t\right)^j}{j!} = \frac{\left(\frac{2}{10}\right)^n e^{-\lambda t} e^{\frac{\lambda t}{10}}}{n!} = \frac{\left(\frac{2}{10}\right)^n e^{-\frac{\lambda t}{10}}}{n!} \end{aligned}$$

então  $Y_1 \sim \text{poisson} \left( \frac{\lambda t}{10} \right)$

H- (a) Demonstre que a função:

$$F(x,y) = \begin{cases} 1 - e^{-x-y}, & \text{se } x > 0 \text{ e } y > 0 \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

é função de distribuição de um vetor aleatório.

Seja:  $I_x = (0, \infty)$  e  $I_y = (0, \infty)$

$$\text{então } \Delta \Delta F(x,y) = F(x,y) - F(y,0) - F(0,x) + F(0,0) = 1 - e^{-x} - 1 + e^{-y} - 1 + e^{-x-y} + 0 = 2e^{-x}e^{-y} - 1 = -0,3995$$

Portanto  $F$  não é função de distribuição pois não vale:

$$\Delta \Delta F(x,y) \geq 0, \text{ todo } I_x, I_y \text{ intervalos de números}$$

(b) Mostre que a seguinte função é função de distribuição de algum

$$(x,y) \quad F(x,y) = \begin{cases} (1-e^{-x})(1-e^{-y}), & x > 0, y > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Seja  $\bar{x} \sim \exp(1)$  e  $\bar{y} \sim \exp(1)$  e  $X$  independente de  $Y$  então  $F_{\bar{x},\bar{y}}(\bar{x},\bar{y}) = F_{\bar{x}}(\bar{x}) \cdot F_{\bar{y}}(\bar{y}) =$

$$= \begin{cases} (1-e^{-\bar{x}})(1-e^{-\bar{y}}), & \bar{x} > 0, \bar{y} > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\text{assim } F_{\bar{x},\bar{y}}(\bar{x},\bar{y}) = F(x,y), \forall x, y \in \mathbb{R} \quad 35$$

Então  $(x,y)$  é função de alguma particular  $(\bar{x},\bar{y})$ , nome de menor númera.

ii. Uma urna contém três bolas, numeradas 1, 2 e 3. Duas bolas são tiradas sucessivamente da urna, no mesmo instante e posicin. Seja  $X$  o número da primeira bola tirada e  $Y$  o número da segunda.

a) Todos os resultados <sup>possíveis</sup> do experimento são equiprováveis, inclui a função de probabilidade:

$y \backslash x$	1	2	3
1	0	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$
2	$\frac{1}{6}$	0	$\frac{1}{6}$
3	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	0

b) Pela tabela acima:  $P(X < Y) = P(Y > X) = \frac{1}{2}$

19. Dizemos que a distribuição conjunta de  $X_1, \dots, X_n$  é invariante para permutações se toda permutação das  $X_i$  tem a mesma distribuição, i.e., se  $(X_{\pi_1}, X_{\pi_2}, \dots, X_{\pi_n}) \sim (X_1, \dots, X_n)$  para toda permutação do vetor  $(1, 2, \dots, n)$ .

(a) Mostre que se  $(X, Y) \sim (Y, X)$  e se  $X \neq Y$  possuem densidade conjunta  $f(x, y)$  então  $P(X < Y) = P(Y < X) = \frac{1}{2}$ .

$$\text{Então que } P(X < Y) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_x^{\infty} f_{XY}(x, y) dx dy \stackrel{\substack{\text{também} \\ \text{verific}}}{} \left( \begin{array}{l} \text{também} \\ \text{verific} \\ x=y \\ y=x \end{array} \right) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{y'}^{\infty} f_{XY}(y', x') dx' dy' \\ = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{y'}^{\infty} f_{(Y', X')} d_{Y'} dy' \stackrel{\substack{\text{também} \\ \text{verific}}}{} = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{y'}^{\infty} f_{(X', Y')} d_{X'} dy' = P(Y < X)$$

Agora  $P(X = Y) = 0$  pois  $F_x$  é absolutamente contínua e  $\lambda^2(B) = 0$ , onde

$B = \{(x, y) : x = y\}$  então  $P(\Lambda) = P[[X > Y] \cup [Y > X] \cup [X = Y]] \Rightarrow$

$$1 = P(X > Y) + P(Y > X) + P(X = Y) = 2P(X > Y) \Rightarrow P(X > Y) = P(Y > X) =$$

(b) Considerando item (a), prevendo que se a distribuição conjunta de  $x_1, \dots, x_n$  é invariante para permutações de  $x_1, \dots, x_n$ , possuem densidade conjunta  $f(x_1, \dots, x_n)$ .

$$P(x_1 < x_2 < \dots < x_n) = P(x_{\pi_1} < x_{\pi_2} < \dots < x_{\pi_n}) = \frac{1}{n!}$$

$P(x_i = y_j \text{ para algum } (i,j), \text{ tal que } i \neq j) = 0$

$$\begin{aligned} P(x_1 < x_2 < \dots < x_n) &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \dots \int_{-\infty}^{x_{n-1}} f(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1 dx_2 \dots dx_n = \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{x_{\pi_1}} \int_{-\infty}^{x_{\pi_2}} \dots \int_{-\infty}^{x_{\pi_{n-1}}} f(x_{\pi_1}, x_{\pi_2}, \dots, x_{\pi_n}) dx_{\pi_1} dx_{\pi_2} \dots dx_{\pi_n} = \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{x_{\pi_n}} \dots \int_{-\infty}^{x_{\pi_2}} f(x_1, x_2, \dots, x_n) dx_1 dx_2 \dots dx_n = \\ &= P(x_{\pi_1} < x_{\pi_2} < \dots < x_{\pi_n}) \end{aligned}$$

(toda as variáveis  $x_1, x_{\pi_2}, \dots, x_{\pi_n}$  são independentes)

Agora, Sendo  $B = \{x_i = y_j \text{ para algum } (i,j) \text{ tal que } i \neq j\} \subset \mathbb{R}^n$ ,

$\lambda^n(B) = 0$ . Assim como  $F_{x_1, x_2, \dots, x_n}$  é abs. contínua  $\Rightarrow P(B) = 0$

Logo,  $\Omega = \left\{ \bigcup_{\substack{(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \text{permutação} \\ \text{de } (x_1, x_2, \dots, x_n)}} [x_{\pi_1} < x_{\pi_2} < \dots < x_{\pi_n}] \right\} \cup B$

então  $1 = n! \cdot P(x_1 < x_2 < \dots < x_n) \Rightarrow P(x_1 < x_2 < \dots < x_n) = \frac{1}{n!}$

20- Selecionar-se ao acaso um ponto do círculo unitário  $\{(x,y) : x^2 + y^2 = 1\}$ . Sejam  $x, y$  as coordenadas do ponto selecionado.

(a) Qual é a densidade conjunta de  $(x,y)$ ?

$$(x,y) \text{ é unif. no círculo unitário. } A = \{(x,y) : x^2 + y^2 \leq 1\} \quad \text{área } A = \pi$$

$$\begin{aligned} f(x,y) &= \begin{cases} \frac{1}{\pi}, & x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0, & x^2 + y^2 > 1 \end{cases} \\ &= \frac{\pi R^2}{\pi} \\ &= n(A) \end{aligned}$$

(b) Determine  $P(X < Y)$ ,  $P(Y < X)$ ,  $P(X = Y)$ .

Agora pelo item (a)  $(X,Y) \sim (Y,X)$  então aplicando o exercício 19/4.

$$P(X < Y) = P(Y < X) = \frac{1}{2}, \quad P(X = Y) = 0$$

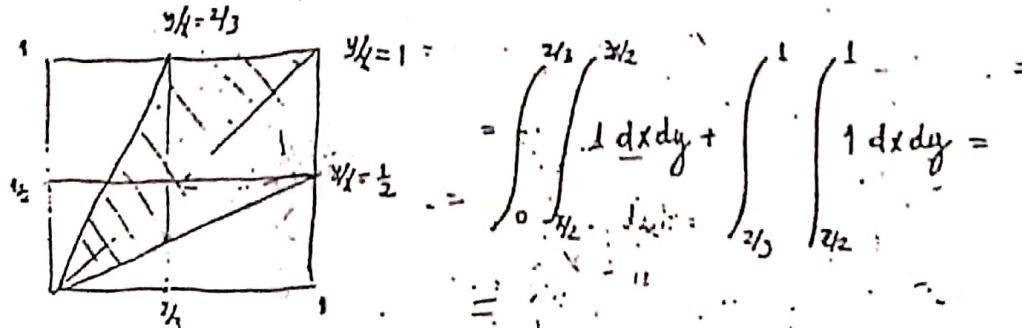
21. Selecionar, no avesso, um ponto do quadrado unitário  $\{(x,y) : 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1\}$   
Sendo  $X, Y$  as coordenadas do ponto selecionado.

(a) Qual é a distribuição conjunta de  $X$  e  $Y$ ?

$(x,y)$  é uniforme em  $A = \{(x,y) : 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1\}$ ,  $\text{área } A = 1$

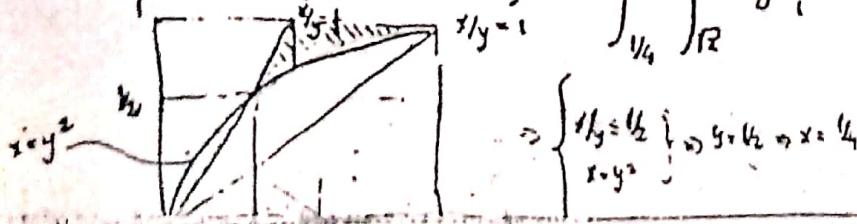
$$\text{então } f_{x,y}(x,y) = \begin{cases} 1, & (x,y) \in A \\ 0, & (x,y) \notin A \end{cases}$$

(b) Calcule  $P(|Y/X - 1| \leq \frac{1}{2}) = P(-\frac{1}{2} \leq Y/X - 1 \leq \frac{1}{2}) = P(\frac{1}{2} \leq Y/X \leq \frac{3}{2}) =$



$$= \left[ \frac{x^2}{2} \right]_{0}^{1/2} + \left[ \frac{3x^2 - x^2}{4} \right]_{1/2}^{3/2} = \frac{1/2}{2} + \frac{3 \cdot 9/4 - 1/2}{4} = \frac{1}{4} + \frac{27}{16} - \frac{1}{8} = \frac{5}{12}.$$

(c) Calcule  $P(Y > x/y > 1/2) = \int_{1/2}^{1} \int_{y/x=1/2}^{y/x=x} 1 \, dy \, dx + \int_{1/2}^{1} \int_{y/x=x}^{y/x=1} 1 \, dy \, dx =$



$$= \left[ x^2 - \frac{2}{3}x^{2\frac{1}{2}} \right]_{\frac{x}{4}}^{\frac{1}{2}} + \left[ x - \frac{2}{3}x^{1\frac{1}{2}} \right]_{\frac{x}{4}}^{\frac{1}{2}} = \frac{1}{4} - \frac{1}{16} + \frac{2}{3}\left(\frac{1}{4}\right)^{\frac{3}{2}} + \frac{1}{3} - \frac{1}{2} = 10,416\%$$

22- (Critério para independência no caso discreto) (a) Sejam  $X$  e  $Y$  v.a. discretas, tomando respectivamente os valores  $x_1, x_2, \dots$  e  $y_1, y_2, \dots$ . Prove que se  $X$  e  $Y$  são independentes, e somente se,  $P(X=x_i, Y=y_j) = P(X=x_i)P(Y=y_j)$

Temos pela definição de independência que:

$$X \text{ indep } Y \Leftrightarrow \text{todo par de bacias } B_1, B_2: P(X \in B_1, Y \in B_2) = P(X \in B_1) \cdot P(Y \in B_2).$$

Então ( $\Rightarrow$ ) ~~Então~~  $\forall B_1 = \{x_i\} \cup B_2 = \{y_j\}$  então  $X$  indep  $Y \Rightarrow P(X=x_i, Y=y_j) = P(X=x_i)P(Y=y_j)$

$$\Leftrightarrow \begin{array}{l} \text{Sejamos } \\ B_1, B_2 \end{array} \left\{ \begin{array}{l} B_1 = A_1 = B_1 \cap \{x_1, x_2, \dots\} = \{x_{i_1}, x_{i_2}, x_{i_3}, \dots\} \\ B_2 = A_2 = B_2 \cap \{y_1, y_2, \dots\} = \{y_{j_1}, y_{j_2}, y_{j_3}, \dots\} \end{array} \right.$$

$$P(X \in B_1, Y \in B_2) = P(X \in A_1, Y \in A_2) = \sum_{k=1}^m \sum_{m=1}^n P(X=x_{i_k}, Y=y_{j_m})$$

$$= \sum_{k=1}^m \sum_{m=1}^n P(X=x_{i_k}) \cdot P(Y=y_{j_m}) =$$

$$= \left( \sum_{k=1}^m P(X=x_{i_k}) \right) \cdot \left( \sum_{m=1}^n P(Y=y_{j_m}) \right) = P(X \in A_1) \cdot P(Y \in A_2)$$

$$= P(X \in B_1) \cdot P(Y \in B_2)$$

(b) Mostre que se  $X$  e  $Y$  formam somente um número finito de valores digamos  $x_1, \dots, x_m$  e  $y_1, y_2, \dots, y_n$ , então  $X$  e  $Y$  são independentes se  $P(X=x_i, Y=y_j) = P(X=x_i) \cdot P(Y=y_j)$ , para  $1 \leq i \leq m-1$ ,  $1 \leq j \leq n-1$ . (Em outras palavras, para provar independência basta verificar  $(m-1) \times (n-1)$  igualdades).

$$\text{Se } P(X=x_i, Y=y_j) = P(X=x_i) \cdot P(Y=y_j) \quad \begin{matrix} i=1, 2, \dots, m-1, \\ j=1, 2, \dots, n-1 \end{matrix}$$

$$\begin{aligned}
 \text{então: } P(X=x_n, Y=y_j) &= P(X=x_j) - \left\{ P(X=x_1, Y=y_j) + \dots + P(X=x_{m-1}, Y=y_j) \right\} \stackrel{(I)}{=} \\
 &= P(Y=y_j) - P(Y=y_j) \left( P(X=x_1) + \dots + P(X=x_{m-1}) \right) = \\
 &= P(Y=y_j) - P(Y=y_j) [1 - P(X=x_m)] = P(Y=y_j) \cdot P(X=x_m),
 \end{aligned}$$

j = 1, 2, ..., n (II)

$$\text{Analogamente } P(X=x_i, Y=y_n) \stackrel{(I)}{=} P(X=x_i) P(Y=y_n) \quad i = 1, 2, \dots, m \quad (III)$$

De (I), (II) e (III) e usando o item (a)  $\Rightarrow X \text{ e } Y \text{ são independentes}$

(c) Generalize o item (a) para o caso de n variáveis aleatórias. Compara com a propriedade 2.5 e explique por que é suficiente verificar se a função de probabilidade conjunta é igual ao produto de n funções de probabilidade unidimensionais.

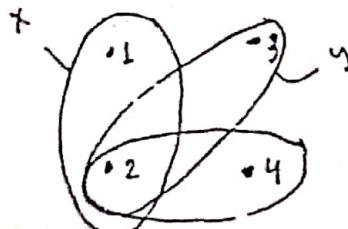
$X_1, X_2, \dots, X_n$  são v.a. discutos onde  $X_i$  assume os valores  $X_1^{(1)}, X_2^{(1)}, \dots$

então  $X_1, X_2, \dots, X_n$  são independentes  $\Leftrightarrow P(X_1=x_1^{(1)}, X_2=x_2^{(1)}, \dots, X_n=x_n^{(1)}) = P(X_1=x_1^{(1)}) \dots P(X_n=x_n^{(1)})$

Agora, isto é suficiente para todo boreiano  $B$ , temos que  $P(X_1 \in B_1, \dots, X_n \in B_n) = P(A)$ , onde  $A \subset \{x_1^{(1)}, x_2^{(1)}, \dots\}$ , e generalizando o raciocínio do item (a)  $P(X_1 \in B_1, \dots, X_n \in B_n) = P(X_1 \in B_1) \dots P(X_n \in B_n)$ .

23- Demonstre ou exiba um contra-exemplo: Se  $X, Y, Z$  são independentes 2a 2 então elas são independentes:

### Contra Exemplo



W v.a. discuta onde  $P(W=1) = P(W=2) = P(W=3) = P(W=4) = \frac{1}{4}$

X v.a. discuta W.I<sub>{1,2,3}</sub>  $\begin{cases} P(X=1) = \frac{1}{2} \\ P(X=0) = \frac{1}{2} \end{cases}$

Y v.a. discuta W.I<sub>{1,3,4}</sub>  $\begin{cases} P(Y=1) = \frac{1}{2} \\ P(Y=0) = \frac{1}{2} \end{cases}$

Z v.a. discuta W.I<sub>{2,4}</sub>  $\begin{cases} P(Z=0) = 1/2 \end{cases}$  40

$$\text{então } \left\{ \begin{array}{l} P(X=1, Y=1) = P(W=2) = \frac{1}{4} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = P(X=1) \cdot P(Y=1) \xrightarrow{\text{então}} X \text{ e } Y \text{ são independentes} \\ P(Y=1, Z=1) = P(W=2) = \frac{1}{4} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = P(Y=1) \cdot P(Z=1) \xrightarrow{\text{então}} Y \text{ e } Z \text{ são independentes} \\ P(Y=1, Z=1) = P(W=2) = \frac{1}{4} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = P(Y=1) \cdot P(W=1) \xrightarrow{\text{então}} Y \text{ e } W \text{ são independentes} \end{array} \right.$$

Logo,  $X, Y, Z$  não são independentes.

$$P(X=1, Y=1, Z=1) = P(W=2) = \frac{1}{4} \neq P(X=1) \cdot P(Y=1) \cdot P(Z=1)$$

$$\text{pois } P(X=1) \cdot P(Y=1) \cdot P(Z=1) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{8}$$

24 - Ache a densidade conjunta e as distribuições marginais das variáveis aleatórias  $X$  e  $Y$  cuja função de distribuição conjunta está no exercício 17(b).  $X$  e  $Y$  são independentes.

$$\text{Temos } F(x,y) = \begin{cases} (1-e^{-x})(1-e^{-y}), & x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\text{então } f(x,y) = f_{x,y}(x,y) = \begin{cases} \frac{\partial(1-e^{-x})(1-e^{-y})}{\partial x \partial y} = e^{-x}e^{-y}, & x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\text{Portanto, } f_x(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy = e^{-x} \int_0^{\infty} e^{-y} dy = e^{-x}$$

$$f_y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dx = e^{-y} \int_0^{\infty} e^{-x} dx = e^{-y}$$

$$\text{então } X \sim \exp(1) \text{ e } Y \sim \exp(1)$$

Logo, como  $f_{x,y}(x,y) = f_x(x) \cdot f_y(y)$  e  $\int_{-\infty}^{\infty} f_x(x) dx = 1$  e  $\int_{-\infty}^{\infty} f_y(y) dy = 1$  então

$X$  e  $Y$  são variáveis independentes.

25- Determine as distribuições marginais das variáveis aleatórias discretas  $X$  e  $Y$  definidas no exercício 18.  $X$  e  $Y$  são independentes?

Temos de resolver o exercício 18:  $\begin{cases} P(X=1) = P(X=2) = P(X=3) = \frac{1}{3} \\ P(Y=1) = P(Y=2) = P(Y=3) = \frac{1}{3} \end{cases}$

Logo, então  $P(X=1, Y=1) = 0 \neq P(Y=1) \cdot P(Y=1)$  portanto:

$$P(X=1) \cdot P(Y=1) = \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{9} \stackrel{X \text{ e } Y \text{ não são indep.}}{\Rightarrow}$$

26- Demonstre a proposição 2.6(b)

Se  $f(x,y)$  é densidade conjunta de  $X$  e  $Y$  então  $X$  tem densidade dada por:

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$$

Vejamos se  $f_X$  assim obtida verifica a definição de densidade de  $X$ .

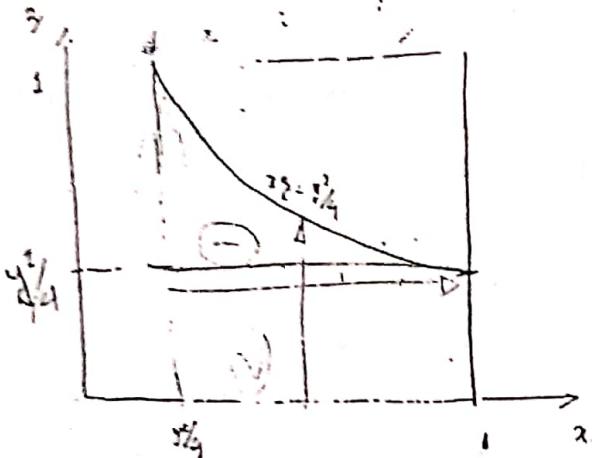
$$\int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy dx = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^x f(x,y) dx dy = P(X \leq x, -\infty < Y < \infty)$$

$$= P(X \leq x) = F_X(x), \text{ então vale a proposição.}$$

27- Sejam  $X, Y, Z$  variáveis aleatórias independentes, cada uma tendo distribuição uniforme em  $[0,1]$ . Qual a probabilidade da equação quadrática  $Xt^2 + Yt + Z = 0$  ter raízes reais?

temos  $f_{X,Y,Z}(x,y,z) = f(x,y,z) = \begin{cases} 1, & (x,y,z) \in [0,1]^3 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

$$A = \left[ x^2 + y^2 - z = 0 \text{ em } \mathbb{R}^3 \right] = \left[ y^2 - 4xz \geq 0 \right]$$



$$xz \leq \frac{y^2}{4}$$

$$\frac{y^2}{4} \leq \frac{y^2}{4xz}$$

$$\frac{y^2}{4} < x < 1$$

$$0 < z < \frac{y^2}{4x}$$

$$P(A) = P\left(y^2 - 4xz \geq 0\right) = \iiint_{A} f(x,y,z) dx dy dz =$$

$$\begin{aligned} &= \int_0^1 \left[ \frac{y^2}{4} + \int_{y^2/4}^1 \int_0^1 dz dx \right] dy = \int_0^1 \left[ \frac{y^2}{4} + \frac{y^2}{4} \int_0^1 \frac{1}{x} dx \right] dy = \\ &= \int_0^1 \left( \frac{y^2}{4} - \frac{y^2}{4} \ln\left(\frac{y^2}{4}\right) \right) dy = \int_0^1 \frac{y^2}{4} (1 + \ln 4) dy - \underbrace{\frac{1}{2} \int_0^1 y^2 \ln y dy}_{I} \end{aligned}$$

$$= \left[ \frac{y^3}{12} (1 + \ln 4) \right]_0^1 + I = \frac{1}{12} (1 + \ln 4) + I$$

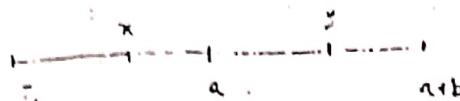
$$\begin{aligned} \text{Logo} \quad I &= -\frac{1}{2} \int_0^1 y^2 \ln y dy = \left( \begin{array}{l} y = e^v \\ dy = e^v dv \end{array} \right) = -\frac{1}{2} \int_{-\infty}^0 v e^{-v} e^v dv = \\ &= \frac{1}{2} \int_0^{\infty} v e^{-3v} dv = \left( \begin{array}{l} u = -v \\ du = -e^{-3v} dv \end{array} \right) = \frac{1}{2} \left[ -\frac{v e^{-3v}}{3} \right]_0^{\infty} + \int_0^{\infty} \frac{e^{-3v}}{3} dv = \frac{1}{18} \end{aligned}$$

$$\text{Assim: } P(A) = \frac{\ln 4}{12} + \frac{1}{12} + \frac{1}{18} = 0,2544$$

27- Sejam  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias independentes, com  $X \sim U[0, a]$  e

$Y \sim U[a, a+b]$ , onde  $a > 0$ ,  $b > 0$ . Qual a probabilidade de que

os três segmentos  $[0, X]$ ,  $[X, Y]$ ,  $[Y, a+b]$  possam formar um triângulo?



Síntese de hipótese:

$$S_1 = X \rightarrow \text{comprimento do segmento } [0, x]$$

$$S_2 = Y - X \rightarrow " \quad " \quad [x, Y]$$

$$S_3 = (a+b) - Y \rightarrow " \quad " \quad [Y, a+b]$$

Q: condição geométrica para que  $S_1, S_2, S_3$  possam formar um triângulo são:

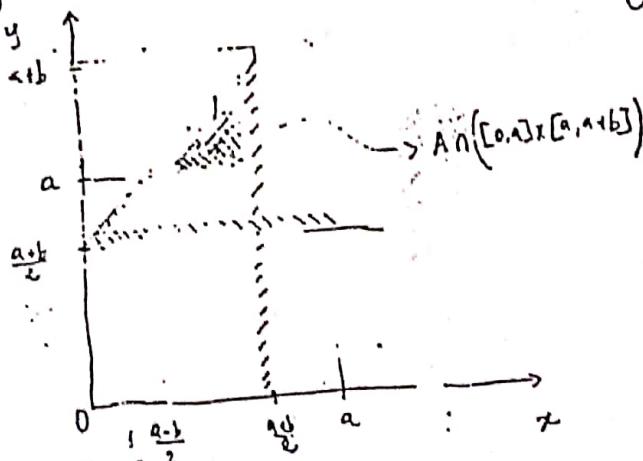
$$\begin{cases} (\text{I}) & S_1 \leq S_2 + S_3 \Rightarrow x \leq Y - X + (a+b) - Y \Rightarrow x \leq \frac{a+b}{2} \\ (\text{II}) & S_2 \leq S_1 + S_3 \Rightarrow Y - X \leq x + (a+b) - Y \Rightarrow Y \geq Y - \frac{a+b}{2} \\ (\text{III}) & S_3 \leq S_1 + S_2 \Rightarrow (a+b) - Y \leq x + Y - X \Rightarrow Y \geq \frac{a+b}{2} \end{cases}$$

Seja  $E$  o evento é possível formar um triângulo com  $[0, x], [x, Y] \in [y, a+b]$

$$\text{Então } E = [x \leq \frac{a+b}{2}] \cap [x \geq Y - \frac{a+b}{2}] \cap [Y \geq \frac{a+b}{2}], A = \{(x, y), \text{ satisfaçõe (I), (II) e (III)}\}$$

$$\text{Assim } P(E) = \iint_A f_{X,Y}(x,y) dx dy \stackrel{\text{simp}}{=} \iint_{A \cap ([0, a] \times [a, a+b])} \frac{1}{ba} dx dy = \frac{1}{ba} \cdot \text{Area}(A \cap ([0, a] \times [a, a+b])) \quad (\text{I})$$

Agora, supomos  $a \geq b$ , então:



$$\text{Assim: Area}[A \cap ([0, a] \times [a, a+b])] = \frac{b}{2} \left( \frac{a+b}{2} - a \right)$$

$$= \frac{b^2}{2}$$

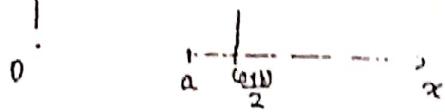
$$\text{Assim: } P(E) = \frac{b^2}{2ba} = \frac{b}{2a} \quad (\text{II})$$

de (I)

Agora, supomos  $a < b$ , então

$\Rightarrow P(A \cap [0, a] \cap [a, a+b])$

$$\begin{aligned} \text{Então } P(A \cap [0, a] \cap [a, a+b]) &= \frac{a}{2} \times \left( \frac{a+b}{2} + a - \frac{a+b}{2} \right) \\ &= \frac{a^2}{2} \end{aligned}$$



$$\text{Assim: } P(E) \cdot \frac{a^2}{2ba} \Rightarrow P(E) = \frac{a}{2b} \quad (\text{II})$$

$$\text{Resumindo (II) e (III): } P(E) = \frac{1}{2} \frac{\min(a, b)}{\max(a, b)}$$

23. Lembrar: se a variável aleatória  $X$  é independente de si mesma, então  $X$  é constante com probabilidade 1 (i.e., existe uma constante  $c$  tal que  $P(X=c)=1$ ).

Se  $X$  é independente de  $x$  então pela definição de independência para todo par de Borelianos  $B_1, B_2$ :

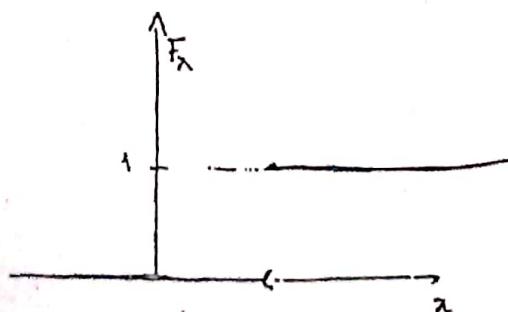
$$P(X \in B_1, X \in B_2) = P(X \in B_1) \cdot P(X \in B_2).$$

Opção, vamos escolher uma classe de Boreianos que caractereize a distribuição de  $X$ :  $B_1 = B_2 = [X \leq x]$ ; então para todo  $x \in \mathbb{R}$

$$F_X(x) = P([X \leq x]) = P([X \leq x] \cap [X \leq x]) = P([X \leq x])^2 = (F_X(x))^2 \Rightarrow$$

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{ou para todo } x \in \mathbb{R} \\ 1 & \end{cases}$$

Então caso  $F$  é não decrescente:  $\exists c$  tal que  $P(X=c)=1$



Suponha que as vidas úteis  $T_1$  e  $T_2$  das máquinas I e II seguem variáveis exponenciais independentes, tendo distribuições exponenciais com respectivamente, parâmetros  $\lambda_1$  e  $\lambda_2$ . Um jipe vai ligar as máquinas ao mesmo tempo. Ele tem a mesma probabilidade de ser escolhido, e depois observa a máquina escolhida durante a vida útil dela. (Suponha que a escolha seja independente das vidas).

(a) Determine a densidade de  $T$ , onde  $T$  é a vida observada.

Temos:  $E = 1$  que denota a máquina escolhida  $E=0$  máquina I  
 $E=1$  máquina II

$$\text{então } P(E=0) = P(E=1) = \frac{1}{2} \Rightarrow P([E=0] \cup [E=1]) = 1$$

$$\begin{aligned} \text{Logo: } P(T \leq t) &= P([T \leq t] \cap ([E=1] \cup [E=0])) = \\ &= P([T \leq t] \cap [E=1]) \cup P([T \leq t] \cap [E=0]) = \\ &= P([T \leq t] \cap [E=1]) + P([T \leq t] \cap [E=0]) = \\ &= P(T \leq t / E=1) \cdot P(E=1) + P(T \leq t / E=0) \cdot P(E=0) \end{aligned}$$

$$\text{Logo: } F(T \leq t / E=1) = P(T_1 \leq t) = 1 - e^{-\lambda_1 t}$$

$$P(T \leq t / E=0) = P(T_2 \leq t) = 1 - e^{-\lambda_2 t}$$

$$\text{Então: } P(T \leq t) = \frac{1}{2}(1 - e^{-\lambda_2 t}) + \frac{1}{2}(1 - e^{-\lambda_1 t}) = 1 - \frac{1}{2}(e^{-\lambda_1 t} + e^{-\lambda_2 t}), \quad t > 0$$

$$\text{e então: } f_T(t) = \begin{cases} \frac{1}{2}(\lambda_1 e^{-\lambda_1 t} + \lambda_2 e^{-\lambda_2 t}), & t > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

(b) Suponha que o inspetor parou de observar a máquina escolhida depois de 100 horas, com a máquina funcionando. Qual a probabilidade da máquina escolhida ter sido a Máquina I?

$$P(E=0 / T > 100) = \frac{P(E=0 \cap T > 100)}{P(T > 100)} = \frac{P(T > 100 / E=0) \cdot P(E=0)}{P(T > 100)} =$$

$$= \frac{P(T_1 > 100)}{P(T > 100)} \cdot p(E=0) = \frac{e^{-\lambda_1 100}}{\frac{1}{2} (e^{-\lambda_1 100} + e^{-\lambda_2 100})} = \frac{e^{-\lambda_1 100}}{e^{-\lambda_1 100} + e^{-\lambda_2 100}}$$

(c) Qual a distribuição de  $T$  se  $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda$ ?

de (a), temos que  $f_T(t) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda t}, & t > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

então  $T \sim \exp(\lambda)$

31- Suponhamos que o tempo que demora estudante demora para resolver um problema seja independente e exponentially com parâmetro  $\lambda > 0$ .

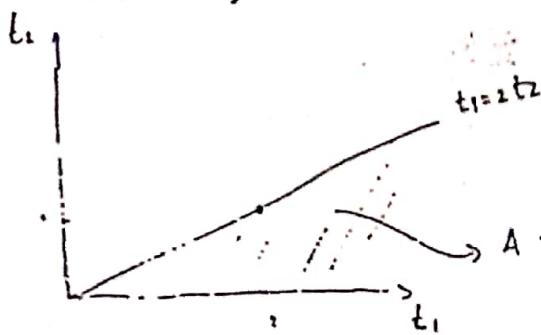
Calcule a probabilidade do primeiro estudante demorar pelo menos duas vezes o tempo do segundo?

$T_1$  é tempo que primeiro estudante demora:  $T_1 \sim \exp(\lambda)$

$T_2$  = " - segundo " "  $T_2 \sim \exp(\lambda)$

então:  $f_{T_1, T_2}(t_1, t_2) = \begin{cases} \lambda^2 e^{-\lambda(t_1+t_2)}, & t_1 > 0, t_2 > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

$$P(T_1 \geq 2T_2) = ?$$



Assim:

$$P(T_1 \geq 2T_2) = \iint_A f_{T_1, T_2}(t_1, t_2) dt_1 dt_2$$

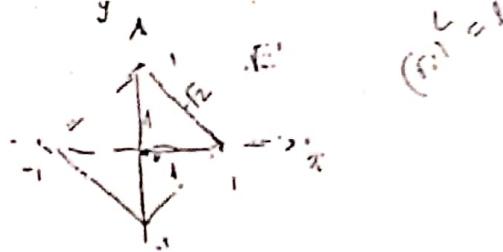
$$A = \{(t_1, t_2) : t_1 < t_2 \leq 2t_1\}$$

então  $P(T_1 \geq 2T_2) = \int_0^\infty \int_0^{t_1/2} \lambda^2 e^{-\lambda t_1} \cdot e^{-\lambda t_2} dt_2 dt_1 = \int_0^\infty \lambda^2 e^{-\lambda t_1} \left[ -e^{-\lambda t_2} \right]_0^{t_1/2} dt_1 =$

$$= \int_0^\infty \lambda^2 e^{-\lambda t_1} \left( 1 - e^{-\lambda t_1/2} \right) dt_1 = \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda t_1} dt_1 - \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda t_1/2} dt_1$$

$$= 1 + \left[ \frac{2}{3} e^{-\frac{2}{3}(t_1)} \right]^\infty = 1 - \frac{2}{3} = \frac{1}{3}$$

32. Um ponto é subornado no domínio (i.e., conforme a distribuição uniforme) no seguinte quadrado.



Sigam  $X = Y$  as coordenadas do ponto subornado.

a) Qual a distância entre  $X$  e  $Y$ ?

b) Envi.  $A = \{(x,y) : |x| + |y| \leq 1\}$ .  $(X,Y) \sim U(A)$ , se seja:

$$f_{(x,y)} = f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{\text{área } A} = \frac{1}{2}, & x \in A \\ 0, & x \notin A \end{cases}$$

c) Obtenha a densidade marginal de  $X$ .

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy = \begin{cases} \frac{1}{2} dy, & -1 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

c)  $X$  e  $Y$  são independentes?

Não, per.  $\exists B \subset A$  s.t.  $(x,y) \in B \Rightarrow f(x,y) \neq f_x(x) \cdot f_y(y) = \bar{x}^2(8) > 0$ .

Pois analogamente.  $f_Y(y) = \begin{cases} 1-|y|, & |y| \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

Então. Siga BCA t.q.  $(x,y) \in B \Rightarrow (1-|x|)(1-|y|) \neq \frac{1}{2}$  entâo  $\sim$

medida de bolas em  $B$  é maior que zero  $\rightarrow X$  e  $Y$  não são independentes.

33. Suponhamos que  $X$  e  $Y$  tenham distribuição conjunta dada pela seguinte tabela:

$X \setminus Y$	1	2	3
1	0	$\frac{1}{5}$	0
2	$\frac{1}{5}$	$\frac{1}{5}$	$\frac{1}{5}$
3	0	$\frac{1}{5}$	0

(Por exemplo,  $P(X=1, Y=1) = 0$  e  $P(Y=2, Y=1) = \frac{1}{5}$ ).

(a) Determinar as distribuições marginais de  $X$  e  $Y$ .

$$P(X=1) = P(X=3) = \frac{1}{5}, \quad P(X=2) = \frac{3}{5}$$

$$P(Y=1) = P(Y=3) = \frac{1}{5}, \quad P(Y=2) = \frac{3}{5}$$

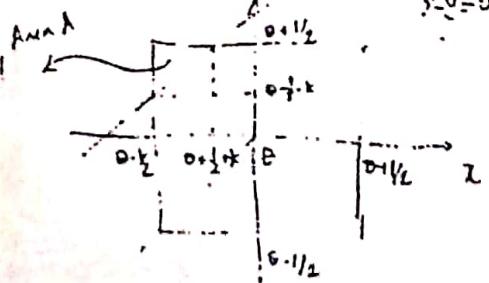
(b)  $X$  e  $Y$  são independentes? Porque?

$$\text{Não pois; } P(X=1, Y=1) = 0 \neq \frac{1}{5} \cdot \frac{1}{5} = P(X=1) \cdot P(Y=1)$$

E pelo EXERCÍCIO 22  $\Rightarrow X$  e  $Y$  não são indep.

34- Sejam  $X$  e  $Y$  v. aleatórias independentes com distribuição uniforme em  $[\theta - \frac{1}{2}, \theta + \frac{1}{2}]$ , onde  $\theta \in \mathbb{R}$ . Prove que a distribuição de  $(X-Y)$  não depende de  $\theta$ , achando sua densidade.

$$X \text{ e } Y \text{ indep} \implies f_{X,Y}(x,y) = f(x,y) = f_X(x) \cdot f_Y(y) = \begin{cases} 1, & (x,y) \in [\theta - \frac{1}{2}, \theta + \frac{1}{2}] \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$



Assim  $K \leq 0$ :

$$P(X-Y \leq K) = \iiint_A 1 \, dx \, dy = \text{área de } A = \frac{1}{2}(1+K)^2, \quad K \leq 0$$

$$, \quad 0 \rightarrow K < -1$$

Analogamente, por simetria: para  $K > 0$

$$P(X-Y \leq K) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{2}(1-K)^2, & 0 < K \leq 1 \\ 0, & K > 1 \end{cases}$$

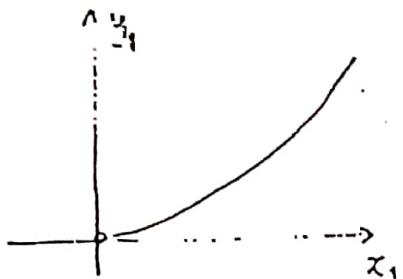
$$f_{Y_i}(t) = \begin{cases} 0, & t < 0 \\ \frac{1}{\theta} e^{-\frac{|t|}{\theta}}, & 0 \leq t < \theta \\ 0, & t \geq \theta \end{cases}$$

Ex- Sejam  $y_1, y_2, \dots, y_n$  variáveis aleatórias independentes com distribuição exponencial de Rayleigh com parâmetro  $\theta$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{\theta^2} \exp\left(-\frac{x^2}{2\theta^2}\right), & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

(a) Determinar a distribuição conjunta de  $y_1, \dots, y_n$  onde  $y_i = x_i^2$

Obtemos primeiramente a distribuição de  $y_i$



$$G = [0, \infty], G_0 = [0, \infty]$$

$$y_i = g(x_i) = x_i^2 \Rightarrow x_i = h^{-1}(y_i) = \sqrt{y_i} = \frac{\partial h^{-1}}{\partial y} = \frac{1}{2\sqrt{y}}$$

Então

$$f_{Y_i}(y) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{y}} f_x(\sqrt{y}) = \frac{1}{2\sqrt{y}} \cdot \frac{1}{2\theta^2} \exp\left(-\frac{y}{2\theta^2}\right), & y > 0 \\ 0, & c.c. \end{cases}$$

Agora  $y_1, y_2, \dots, y_n$  são v.n.i.i.d., então:

$$f_{Y_1, Y_2, \dots, Y_n}(y_1, y_2, \dots, y_n) = \begin{cases} \frac{1}{2^n y_1 y_2 \dots y_n} \exp\left(-\frac{\sum y_i}{2\theta^2}\right), & y_i > 0, i=1, 2, \dots, n \\ 0, & c.c. \end{cases}$$

(b) Qual a distribuição de  $U = \min_{1 \leq i \leq n} X_i$  (Conso se chama sorte distribuição)

$$F(U > u) = P(X_1 > u, X_2 > u, \dots, X_n > u) = \prod_{i=1}^n P(X_i > u) = \left[ 1 - F(x_i > u) \right]^n$$

$$\text{Assim } P(X_i > u) = \int_u^\infty \frac{x}{\theta^2} \exp\left(-\frac{x^2}{2\theta^2}\right) dx = \left( \frac{y = x^2/2\theta^2}{dy = \frac{x}{\theta^2} dx} \right) = \int_{u^2/2\theta^2}^\infty e^{-y} dy = \left[ e^{-y} \right]_{u^2/2\theta^2}^\infty = e^{-u^2/2\theta^2}, \quad u > 0$$

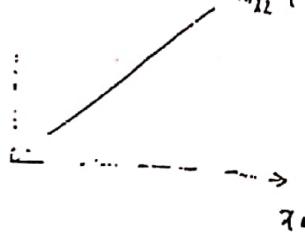
$$\text{então } P(U > u) = \left( e^{-u^2/2\theta^2} \right)^n = e^{-nu^2/2\theta^2}, \quad u > 0 \quad \text{e em}$$

$$f_U(u) = \begin{cases} \frac{n u^{n-1}}{2\theta^n} e^{-u^2/2\theta^2} = \frac{u}{(\theta/\sqrt{n})^n} e^{-u^2/2(\theta/\sqrt{n})^2}, & u > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Assim  $U \sim \text{Rayleigh}(\theta/\sqrt{n})$

(c) Qual a distribuição de  $Z = \frac{X_1}{X_2}$

$$P(Z \leq z) = P\left(\frac{X_1}{X_2} \leq z\right) = P(X_1 \leq z X_2) = \int_0^\infty \int_{x_2}^\infty f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) dx_2 dx_1 =$$



$$= \int_0^\infty \int_{x_1/z}^\infty \frac{x_1 x_2}{\theta^4} \exp\left(-\frac{(x_1^2 + x_2^2)}{2\theta^2}\right) dx_2 dx_1 =$$

$$= \int_0^\infty \frac{x_1}{\theta^2} \exp\left(-\frac{x_1^2}{2\theta^2}\right) \cdot \left[ \int_{x_1/z}^\infty \frac{x_2}{\theta^2} \exp\left(-\frac{x_2^2}{2\theta^2}\right) dx_2 \right] dx_1 = \left( \frac{y_2 = x_2^2/2\theta^2}{y_2} \right) =$$

$$= \int_0^\infty \frac{x_1}{\theta^2} \exp\left(-\frac{x_1^2}{2\theta^2}\right) \cdot \left[ -e^{-y_2} \right]_{x_1^2/2\theta^2}^\infty dx_1 = \int_0^\infty \frac{x_1}{\theta^2} \exp\left[-\frac{1}{2\theta^2} x_1^2 \left(1 + \frac{1}{z^2}\right)\right] dx_1 =$$

$$= \left( -\frac{y_1}{2\theta^2} \right) = \int_0^{\infty} \exp(-y_1(1 + \frac{t}{\theta})) dt = \left[ \frac{-y_1[1 + \frac{t}{\theta}]}{1 + \frac{t}{\theta}} \right]_0^{\infty} = \frac{1}{1 + \frac{1}{\theta}}, \quad \theta > 0$$

e para  $y \leq 0$ ,  $P(X_1/x_2 \leq y) = 0$ .

26- Sejam as v.r.  $x_1, x_2, \dots, x_n$  independentes e exponentially com respectivamente, parâmetros  $d_1, \dots, d_n$

(a) Mostre que a distribuição de  $\gamma = \min_{1 \leq i \leq n} x_i$  é exponencial. Qual o parâmetro?

$$(1) \text{ } y \geq 0 \quad P(\gamma \geq y) = P(x_1 \geq y, \dots, x_n \geq y) = \prod_{i=1}^n P(x_i \geq y) = e^{-\sum_{i=1}^n d_i y}$$

$$(2) \text{ } y < 0 \quad P(y \geq y) = 1 \Rightarrow P(\gamma \leq y) = 0$$

$$\text{Então } \gamma \sim \exp\left(\sum_{i=1}^n d_i\right)$$

(i) Prove que para  $k=1, \dots, n$ ,

$$P(X_k = \min_{1 \leq i \leq n} x_i) = \frac{d_k}{d_1 + \dots + d_n}$$

(Sugestão:  $x_k = \min_{1 \leq i \leq k} x_i$  são independentes e pelo item a exponenciais. Considere o evento  $[X_k \leq \min_{1 \leq i \leq k} x_i]$ )

temos:  $[x_k = \min_{1 \leq i \leq n} x_i] = [x_k \leq \min_{1 \leq i \leq k} x_i]$ . Agora fazendo  $u_k = \min_{1 \leq i \leq k} x_i$ , temos:

$$x_k, u_k \text{ são independentes} \quad f_{x_k|u_k}(x_k, u_k) = f_{x_k}(x_k) \cdot f_{u_k}(u_k) = \begin{cases} d_k \cdot \sum_{i=1}^k d_i \cdot e^{-\left[\sum_{i=1}^k d_i\right] u_k + d_k x_k}, & u_k \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\text{então: } P(x_k = \min_{1 \leq i \leq n} x_i) = P([x_k \leq u_k]) = \int_0^{\infty} \int_0^u \cdot d_k \cdot \left(\sum_{i=1}^k d_i\right) e^{-\left(\sum_{i=1}^k d_i\right) u} \cdot e^{-d_k x} dx du =$$

$$= \int_0^{\infty} \left( \left(\sum_{i=1}^k d_i\right) \cdot e^{-\left(\sum_{i=1}^k d_i\right) u} \right)^k \cdot e^{-d_k u} du = \int_0^{\infty} \left(\sum_{i=1}^k d_i\right)^k e^{-\left(\sum_{i=1}^k d_i\right) u} (1 - e^{-d_k u}) du$$

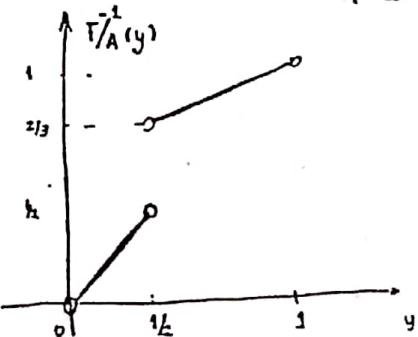
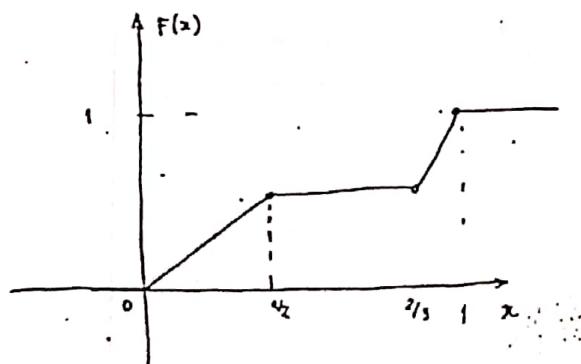
$$= \left( \left(\sum_{i=1}^k d_i\right)^k \cdot \sum_{i=1}^k d_i \right) \int_0^{\infty} u^{k-1} e^{-\left(\sum_{i=1}^k d_i\right) u} du = 1 - \frac{\sum_{i=1}^k d_i}{\sum_{i=1}^n d_i} \cdot \frac{d_k}{d_1 + \dots + d_n} \quad 52$$

37. Seja  $x$  uma variável aleatória cuja função de distribuição  $F$  é uma função contínua neta. Prove que a distribuição de  $Y = F(x)$  é  $U[0,1]$  (Sug. Jún. Prove primeiro no caso de  $F$  estritamente crescente. Observe que não é suficiente provar no caso absolutamente contínua, vale também quando  $F$  é a função de Canto).

i) Se  $F$  estritamente crescente e contínua então  $\exists F^{-1} : [0,1] \rightarrow \mathbb{R}$  a ponto

Sejam  $a, b \in [0,1]$ ,  $a < b$ :  
 $P(a < Y \leq b) = P(a < F(x) \leq b) = P(F^{-1}(a) < x \leq F^{-1}(b)) = F(F^{-1}(b)) - F(F^{-1}(a)) = b - a$  (notar como  $P(0 \leq Y \leq 1) = 1$ , temos:  
 $y \sim U[0,1]$ )

ii) Caso geral. Se  $F$  é contínua e não-decrescente em  $\mathbb{R}$ ,  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$  e  $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$  e  $F$  não é constante em uma união disjunta de intervalos fechados, ou seja no conjunto  $A = \bigcup_i I_i$ , onde  $I_i = [a_i, b_i] \subset \dots \subset a_i < b_i < a_{i+1} < b_{i+1} \dots$ . E também  $F$  será estritamente crescente em  $B = \mathbb{R} - A = \bigcup_j J_j$ , onde  $J_j = (b_j, a_{j+1})$ . Por exemplo, seja a fd  $F$  do gráfico abaixo



$$\text{então: } B = (0, \frac{1}{2}) \cup (\frac{2}{3}, 1)$$

$$A = (-\infty, 0] \cup [\frac{1}{2}, \frac{2}{3}] \cup [1, \infty)$$

Então  $F$  é estritamente crescente quando restrita a  $B$  se  $x \in \mathbb{R} \setminus x \notin B \Rightarrow$

$\Rightarrow x \in A \Rightarrow \exists_{i \in \mathbb{N}} \text{ tal que } a_i < x < b_i \Rightarrow F(x) = F(a_{i+1}) = F(b_{i+1})$  (notar  $\begin{cases} x \in A \Rightarrow F(x) \in (F(a_i), F(b_i)) \\ x \in B \Rightarrow F(x) \in [0,1] \setminus \{F(a_i), F(b_i)\} \end{cases}$ )

Assim se  $F|_B : B \rightarrow F(B)$ ,  $F|_B$  é um mapa e  $F|_B$  é estritamente crescente

agora, sejam  $w, z \in [0,1] \quad w < z$ . Então:

$$P(w < Y \leq z) = P(w < F(x) \leq z)$$

- temos 4 casos possíveis
- |                                       |
|---------------------------------------|
| I) $w, z \in F(B)$                    |
| II) $w \in F(B)$ , $z \notin F(B)$    |
| III) $w \notin F(B)$ , $z \in F(B)$   |
| IV) $w \notin F(B)$ , $z \notin F(B)$ |

$$\text{ii)} \quad \mathbb{P}(W < t) = \mathbb{P}(F_p^{-1}(w) < X \leq F_p^{-1}(z)) = F_p^{-1}(z) - F_p^{-1}(w), \quad \text{iii)} \quad \mathbb{P}(W > t) = \mathbb{P}(X > F_p^{-1}(t)) = 1 - F_p^{-1}(t)$$

$$\begin{aligned} \text{ii) } P(W < f(x) < y) &= P(W < f(x) < y) + P(f(x) > y) + \left( \begin{array}{l} P(f(x) = y) \\ = P(a \leq x \leq b) \\ = F(b) - F(a) \end{array} \right) = \\ &= P(W < f(x) < y) = P(F_B^{-1}(w) < x < F_B^{-1}(y)) = F(F_B^{-1}(y)) - F(F_B^{-1}(w)) \\ &\quad = y - w \quad (\text{VI}) \end{aligned}$$

$$\text{II) Analogement: } P(w < F(x) \leq z) = F(F_B^{-1}(z)) - F(F_B^{-1}(w)) = z - w \quad (\text{III})$$

$$\text{IV) } P(w < F(x) \leq y) = P(w < F(x) < y) = F(F_B^{-1}(y)) - F(F_B^{-1}(w)) = y - w$$

Lemma 1.2.2.  $P(0 \leq Y \leq 1) = 1$ , da (II), (III), (IV) e (V):  $y \sim U[0,1]$

38- (a) As variáveis  $X, Y$  e  $Z$  são independentes, cada uma uniformemente distribuída no intervalo  $[0,1]$ . Determine  $P(X < Y < Z)$  e  $P(X \leq Y \leq Z)$ .

$X, Y, Z$  são independentes entre si  $f_{(x,y,z)} = f_x(x) \cdot f_y(y) \cdot f_z(z) = \begin{cases} 1, & \text{se } x \in I_1, y \in I_2 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

$$\text{então: } P(X \leq Y \leq Z) = P(X < Y < Z) = \int_0^1 \int_0^y \int_0^z 1 dx dy dz = \int_0^1 \int_0^y y dy dz =$$

$$= \int_0^1 \frac{y^2}{2} dz = \frac{1}{6} \quad (\text{Podemos utilizar o exercício 19 e obter o resultado diferente!})$$

(b) Se  $X, Y$  e  $Z$  são independentes e identicamente distribuídos, e a função de distribuição jointa  $F$  é contínua, qual é  $P(X < Y < Z)$ ?

$$\text{Teilweise} : P(X < Y < Z) = \begin{pmatrix} (X, Y, Z) \text{ c} \\ \text{absolut} \\ \text{continu} \end{pmatrix} = P(X \leq Y \leq Z) = \begin{pmatrix} F \text{ c} \\ \text{m\"a-} \\ \text{decreasing} \\ \leftarrow F(z) > 0, \forall z \end{pmatrix} =$$

$$= P(F(x) \leq F(y) \leq F(z)) = \begin{cases} \text{Argon, } F(x), F(y), F(z) \\ \text{se independentes cada} \\ \text{un for dist uniforme} \\ \text{em } [0,1] \text{ pelo cálculo de } 37 \\ \text{entre pelo cálculo de } n \end{cases}$$

$$= \frac{1}{6}$$

33. (a) Sejam  $X_1$  e  $X_2$  independentes com distribuições de Poisson tendo, respectivamente, parâmetros  $\lambda_1$  e  $\lambda_2$ . Mostre que  $X_1 + X_2 \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \lambda_2)$

$$[X_1 + X_2 = k] = \bigcup_{n=0}^k ([X_1 = n] \cap [X_2 = k-n]) \quad , \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$\begin{aligned} \text{então } P(X_1 + X_2 = k) &= \sum_{n=0}^k P(X_1 = n, X_2 = k-n) = \sum_{n=0}^k P(X_1 = n) \cdot P(X_2 = k-n) = \sum_{n=0}^k \frac{\lambda_1^n}{n!} e^{-\lambda_1} \cdot \frac{\lambda_2^{k-n}}{(k-n)!} e^{-\lambda_2} = \\ &= \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)}}{k!} \sum_{n=0}^k \left( \frac{k!}{n!(k-n)!} \lambda_1^n \lambda_2^{k-n} \right) = \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)}}{k!} \sum_{n=0}^k \binom{k}{n} \lambda_1^n \lambda_2^{k-n} = \\ &= \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^k}{k!} e^{-(\lambda_1+\lambda_2)} \quad , \quad k = 0, 1, 2, \dots \end{aligned}$$

Assim:  $X_1 + X_2 \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \lambda_2)$

(b) Mostre que se  $X_1, \dots, X_n$  são independentes tais que  $X_i \sim \text{Poisson}(\lambda_i)$ ,  $i = 1, \dots, n$ , então  $X_1 + \dots + X_n \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \dots + \lambda_n)$ .

Tomar pelo item (a) que  $X_1 + X_2 \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \lambda_2)$ . Agora isopermanecer que temos

$X_1 + X_2 + \dots + X_m \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \dots + \lambda_m)$  então: Como  $(X_1 + \dots + X_m) + X_{m+1}$  são indip

(pela propriedade hereditária) então pelo item (a):  $X_1 + \dots + X_{m+1} \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \dots + \lambda_{m+1})$ .

Então por indução:  $X_1 + \dots + X_n \sim \text{Poisson}(\lambda_1 + \dots + \lambda_n)$

40. Certo supermercado tem duas entradas, A e B. Fregueses entram pela entrada A conforme um processo de Poisson com taxa média de 15 fregueses por minuto. Pela entrada B, entram fregueses conforme outro processo de Poisson, independente do primeiro e com taxa média de 10 por minuto.

(a) Seja  $X_t$  o número total de fregueses que entram no supermercado até o instante  $t$  (incluindo), para  $t \geq 0$ . Então  $\{X_t : t \geq 0\}$  é também processo de Poisson (não é preciso provar). Qual é o parâmetro deste processo? Justifique sua resposta.

Sim,  $\{X_t : t \geq 0\}$  é processo de Poisson com parâmetro  $(\lambda_1 + \lambda_2 = 10 + 15 = 25)$ .

O parâmetro de  $\{X_t: t \geq 0\}$  é  $\lambda = \lambda_1 + \lambda_2$ , por fórmula de determinante, temos

$$Y_{t,i} \sim A_t + B_t \text{ donde } \begin{cases} A_t: \text{vn dnm de fuga que entra na t p/ A} \\ B_t: \text{vn dnm de fuga que entra na t p/ B} \end{cases}$$

$$\left. \begin{array}{l} A_t \sim \text{Poisson}(\lambda_1 t) \\ B_t \sim \text{Poisson}(\lambda_2 t) \end{array} \right\} \quad \begin{array}{l} \text{e} \\ \text{A}_t \text{ indep } B_t \end{array}$$

Pelo item (a)

$$\Rightarrow X_t \sim \text{Poisson}[(\lambda_1 + \lambda_2)t] = 25t$$

(b) Seja  $T_1$  o tempo que o primeiro fuga entre juntas entra na entrada A e  $V_1$  o tempo em que o primeiro fuga entre juntas entra na entrada B. Achá a distribuição de  $\min(T_1, V_1)$ , o mínimo dos dois tempos.

$$\text{temos } T_1 \sim \exp(\lambda_1)$$

$T_1$  indep  $V_1$ , então

$$V_1 \sim \exp(\lambda_2)$$

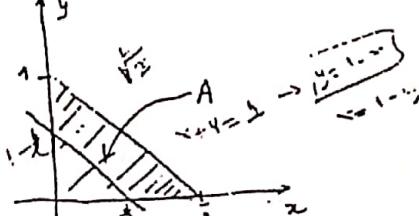
Assim, para  $m > 0$ :

$$\begin{aligned} P(M = \min(T_1, V_1) > m) &= P(T_1 > m, V_1 > m) \stackrel{\text{indep}}{=} P(T_1 > m) \cdot P(V_1 > m) = e^{-\lambda_1 m} e^{-\lambda_2 m} \\ &= e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)m} \Rightarrow M \sim \exp(\lambda_1 + \lambda_2 = 25) \end{aligned}$$

(c) Determine a probabilidade de que o primeiro fuga entre as entradas no mercado entre pelas entradas A.

$$P(T_1 = \min(T_1, V_1)) \stackrel{\text{ESTRÍGOS}}{=} \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} = \frac{15}{10+15} = \frac{3}{5}$$

41- Seja A o seguinte triângulo:



Suponha que x e y tenham densidade conjunta  $f(x,y) = c I_A(x,y)$

(a) Determine o valor da constante c

$$\text{temos } 1 = \iiint f(x,y) dx dy = c \iint dx dy = c \text{Area}(A) = c \cdot \frac{1}{2} \Rightarrow c = 2$$

(1) Calcule a distribuição de  $t$ , a de  $t$  em função de  $Z = X+Y$ .

$$f_t(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{Z,Y}(z,y) dz dy = \begin{cases} 2 \int_0^{t-y} dz = 2(t-y), & 0 \leq t \leq 1 \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

$$(2) Y: f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{Z,Y}(z,y) dz = \begin{cases} 2 \int_0^{t-y} dz = 2(t-y), & 0 \leq y \leq t \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

$$(3) Z+Y: P(Z+Y \leq t) = \int_{-\infty}^t \int_{-\infty}^{t-z} f_{Z,Y}(z,y) dy dz = \begin{cases} 2 \int_0^t \int_0^{t-z} dy dz = 2 \int_0^t (t-z) dz = 2 \left[ t z - \frac{z^2}{2} \right]_0^t = t^2, & 0 \leq t \leq 1 \\ 0, & t < 0 \\ 1, & t > 1 \end{cases}$$

(4) X e Y são independentes?

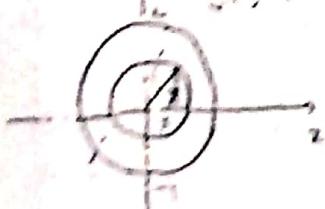
Não, pois  $\mathbb{E}^2[f_{Z,Y}] = \mathbb{E}^2[f_{Z,Y} - f_Z(z)f_Y(y)]^2 > 0$ . Pois  $2(1-z) \cdot 2(1-y) = 4(1-z)(1-y) + 2(1-z)(1-y) \neq \frac{1}{2}$

$$\mathbb{E}^2[f_{Z,Y}] = \mathbb{E}^2[f_{Z,Y} - \mathbb{E}[f_{Z,Y}]]^2 = \mathbb{E}[f_{Z,Y}^2] - (\mathbb{E}[f_{Z,Y}])^2 > 0.$$

Se  $x, y$  são as coordenadas de um ponto aleatório, no interior, do círculo unitário  $\{(x,y) : x^2+y^2 \leq 1\}$ , qual a distribuição da variável aleatória  $Z = X^2+Y^2$ ?

$$\text{Sij } A = \{(x,y) : x^2+y^2 \leq 1\} \quad (x,y) \in U[A] \Rightarrow f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{\text{Area } A} = \frac{1}{\pi}, x \in A \\ 0, x \notin A \end{cases}$$

$$\text{então} \quad P(Z \leq z) = \iint_{\{(x,y) : x^2+y^2 \leq z\}} f_{X,Y}(x,y) dx dy = \iint_{\{(x,y) : x^2+y^2 \leq z\}} \frac{1}{\pi} I_A dx dy =$$



$$= \frac{1}{\pi} \text{Area}[\{(x,y) : x^2+y^2 \leq z\} \cap A] = \frac{\pi z^2}{\pi} = z^2$$

Seja  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias independentes, tendo distribuição comum  $U[0,1]$

(a) Qual a densidade da variável aleatória  $Z = X + Y$

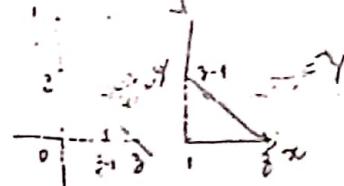
$$\text{se } z \leq 1: P(X+Y \leq z) = \int_{-\infty}^z \int_0^z f_{x,y}(x,y) dx dy = \int_0^z \int_0^z 1 dx dy = \left[ z^2 - \frac{z^2}{2} \right]_0^z = \frac{z^2}{2}$$

$$\begin{aligned} \text{se } 1 < z \leq 2: P(X+Y \leq z) &= \int_{z-1}^1 \int_0^{z-x} 1 dx dy = \left[ z^2 - \frac{x^2}{2} \right]_{z-1}^z = \left[ z(z-1) - \frac{(z-1)^2}{2} \right] + \frac{1}{2} = \\ &= -((z-1) \cdot (-\frac{z}{2} + z)) + \frac{1}{2} = \frac{1}{2}(1 - z(z-1)) \end{aligned}$$

$$\text{se } z > 2: P(X+Y \leq z) = 1.$$

então:

$$f_{x+y}(z) = \begin{cases} 0, & z < 0 \\ z, & 0 \leq z \leq 1 \\ 1-z, & 1 < z \leq 2 \\ 0, & z > 2 \end{cases}$$



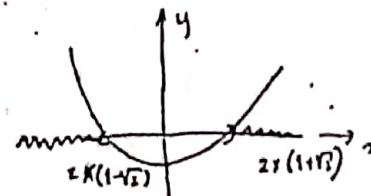
(b) Ache a probabilidade da equação quadrática  $Xt^2 + Yt + Z = 0$  ter raízes reais:

$$Xt^2 + Yt + Z \text{ tem raízes reais se: } Y^2 - 4XZ = Y^2 - 4X(X+Y) \geq 0 \Rightarrow$$

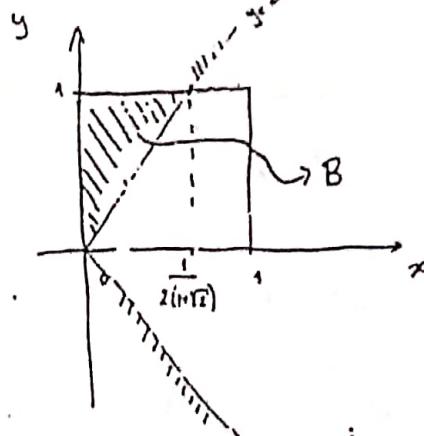
$$Y^2 - 4XY - 4X \geq 0$$

$$\text{raízes: } y_k: \frac{4X \pm \sqrt{16X^2 + 16X^2}}{2} =$$

$$= 2X(1 \pm \sqrt{2}).$$



então



Então, Seja  $E = \{ \text{evento } Xt^2 + Yt + Z \text{ tem raízes reais} \}$

$$P(E) = \iint_B f_{x,y}(x,y) dx dy =$$

$$= \iint_B dxdy = \text{área } B =$$

$$= \frac{1}{4(1+\sqrt{2})} = 0,10355$$

44- Dizemos que  $X$  tem distribuição de Weibull com parâmetros  $\lambda > 0$  e  $\kappa > 0$ .

densidade

$$f_X(x) = \lambda x^{\kappa-1} e^{-\lambda x^\kappa} \quad (x > 0)$$

onde  $\lambda > 0$  e  $\kappa > 0$ : Suponha que a vida útil de certo tipo de máquina, i.e., tempo que ela funciona até pifar, possua distribuição Weibull ( $\lambda, \kappa$ ). Calculemos em funcionamento simultaneamente,  $n$ , destas máquinas. Qual a distribuição do tempo de espera até alguma máquina pifar? (Suponha independência das máquinas.)

temos:  $X_1, X_2, \dots, X_n$  r.v.s independentes que dão a vida útil das  $n$  máq.

$$P(X_1 > x_1) = \int_{x_1}^{\infty} f_{X_1}(x) dx = \left\{ \begin{array}{l} \int_{x_1}^{\infty} \lambda x^{\kappa-1} e^{-\lambda x^\kappa} dx = \left( \begin{array}{l} y = \lambda x^\kappa \\ dy = \lambda \kappa x^{\kappa-1} dx \end{array} \right) - \int_{\lambda x_1^\kappa}^{\infty} \lambda e^{-y} dy = \\ = \left[ -e^{-y} \right]_{\lambda x_1^\kappa}^{\infty} = e^{-\lambda x_1^\kappa}, \quad x_1 > 0 \\ 0, \quad x_1 \leq 0 \end{array} \right.$$

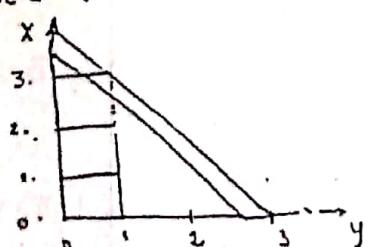
Agora:  $Z = \min(X_1, \dots, X_n) = \text{tempo de espera até alguma máquina pifar}$ :

$$P(Z > z) = \left\{ \begin{array}{l} P(X_1 > z, \dots, X_n > z) \stackrel{\text{ind}}{=} \prod_{i=1}^n P(X_i > z) \stackrel{\text{def}}{=} [P(X_1 > z)]^n = e^{-\lambda n z}, \quad z > 0 \\ 0, \quad z \leq 0 \end{array} \right.$$

então  $f_Z(z) = (\lambda n) z^{\kappa-1} \cdot e^{-\lambda n z} I_{(0, \infty)}(z) \Rightarrow Z \sim \text{Weibull}(\lambda, n\lambda)$

45- Sejam  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias independentes,  $X$  tendo distribuição de Poisson com parâmetro  $\lambda = 5$  e  $Y$  tendo distribuição uniforme em  $[0, 1]$ .

Acha a densidade de  $Z = X + Y$ . Obs:  $[x]$  é parte inteira de  $x$ .



temos:  $[X+Y \leq z] = [X \leq [z]-1] \cup [X=[z], 0 \leq Y \leq z-[z]]$

então:  $\left\{ \begin{array}{l} F_Z(z) = P(X \leq [z]-1) + P(X=[z], 0 \leq Y \leq z-[z]) \\ \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{k=0}^{[z]-1} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} + \frac{\lambda^{[z]}}{[z]!} e^{-\lambda} \cdot (z-[z]) \end{array} \right.$

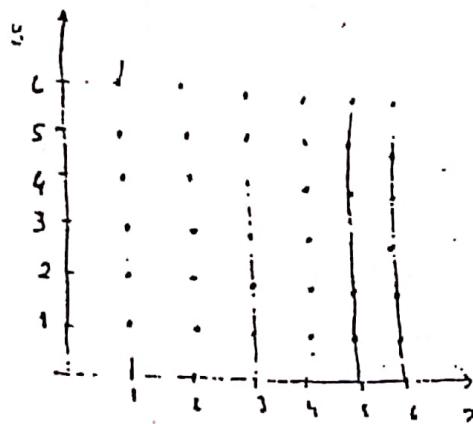
$$x > 3 \Rightarrow F_Z(z) = 0$$

Então

$$f_Z(z) = \begin{cases} \frac{\lambda^{[z]} e^{-\lambda}}{[z]!}, & z > 0 \\ 0, & z \leq 0 \end{cases}$$

46. Lançar-se um dado equilibrado duas vezes, independentemente. Sejam  $X$  e  $Y$  as variáveis aleatórias que representam os números obtidos em, respectivamente, primeiro e segundo lançamento.

(a) Determine  $P(X=Y)$



$$f_{Z,Y}(z,y) = \frac{\lambda^y e^{-\lambda}}{y!}$$

$$X \text{ indep } Y \quad P(X=x, Y=y) = \frac{1}{36}, \forall x, y \in \{1, 2, \dots, 6\}$$

$$\begin{aligned} F_{Z,Y}(z,y) &= \int_0^y \frac{\lambda^s e^{-\lambda}}{s!} ds \\ &= \frac{\lambda^{z+1} e^{-\lambda}}{z+1} \quad (2.5) \end{aligned}$$

$$\text{então } P(X=Y) = \sum_{k=1}^6 P(X=k, Y=k) = 6 \cdot \frac{1}{36} = \frac{1}{6}$$

(b)  $W = |X-Y|$

$$P(W=0) = 6 \cdot \frac{1}{36} = \frac{1}{6}$$

$$P(W=1) = 2 \cdot \frac{5}{36} = \frac{5}{18}$$

$$P(W=2) = 2 \cdot \frac{4}{36} = \frac{2}{9}$$

$$P(W=3) = 2 \cdot \frac{3}{36} = \frac{1}{6}$$

$$P(W=4) = 2 \cdot \frac{2}{36} = \frac{1}{9}$$

$$P(W=5) = 2 \cdot \frac{1}{36} = \frac{1}{18}$$

$$\therefore P(W \in \{6, 7, 8, 9, 10\}) = 0$$

(c) Seja

$$Z = \begin{cases} 1, & X+Y \text{ é par} \\ 0, & X+Y \text{ é ímpar} \end{cases}$$

Explique por que  $X$  e  $Z$  são ou não são independentes.

$$\text{Então } P(Z=0) = P(Z=1) = \frac{(3,3) + (3,3)}{36} = \frac{1}{2}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} P(X=x, Z=1) = \frac{3}{36} = \frac{1}{12} = \underbrace{P(X=x)}_{1/6} \cdot \underbrace{P(Z=1)}_{1/2} \end{array} \right.$$

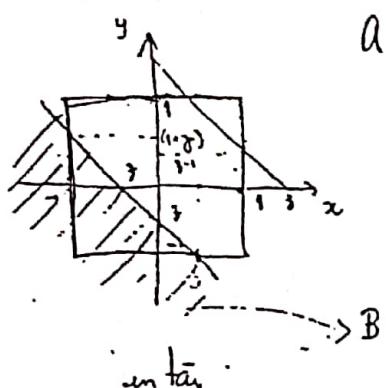
$$\left\{ \begin{array}{l} P(X=x, Z=0) = \frac{3}{36} = \frac{1}{12} = \underbrace{P(X=x)}_{1/6} \cdot \underbrace{P(Z=0)}_{1/2} \end{array} \right.$$

então pds

$\Rightarrow$  ex. 22  $X$  e  $Z$  são independentes

47. Escolhe um ponto ao acaso (i.e conforme a distribuição uniforme) dos lados do quadrado de vértices  $(1,1)$ ,  $(1,-1)$ ,  $(-1,-1)$  e  $(-1,1)$ . Sejam  $X$  e  $Y$  as coordenadas do ponto escolhido.

(a) Determine a distribuição de  $X+Y$



A pf. distribuição será singular e teremos:

$$P(A) = \frac{\text{comp}(A \cap L)}{\text{comp}(L)}$$

$$\text{onde } L = \{(x,y) : (|x|=1 \text{ ou } |y|=1) \in x^2+y^2 \leq 1\}$$

$$\text{e } \text{comp}(L) = 8$$

$$F_Z(z) = P(X+Y \leq z) = \frac{\text{comp}(E \cap L)}{8} = \begin{cases} 0, & z < -2 \\ \frac{z+2}{4}, & -2 \leq z \leq 0 \\ \frac{8-2(z-2)}{8} = \frac{1}{2} + \frac{1}{4}z, & 0 < z \leq 2 \\ 1, & z > 2 \end{cases}$$

(b) Ache  $P(W>0)$  onde  $W$  é o máximo de  $X$  e  $Y$

$$P(W>0) = \frac{\text{comp}(C \cap L)}{8}, \text{ onde } C = \mathbb{R}^2 - \{(x,y) : x \leq 0 \text{ e } y \leq 0\}$$

$$\text{então } \text{comp}(C \cap L) = 6 \Rightarrow P(W>0) = \frac{6}{8} = \frac{3}{4}$$

48. Sejam  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias independentes com distribuição comum  $N(0,1)$

Mostre que  $U = \frac{X+Y}{\sqrt{2}}$  e  $V = \frac{X-Y}{\sqrt{2}}$  também são independentes e  $N(0,1)$ .

$$X \sim U[0,1] \text{ independentes} : f_{x,y}(x,y) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2}(x^2+y^2)}, -\infty < x < \infty, -\infty < y < \infty$$

$$\text{Algum: } U = \frac{X+Y}{\sqrt{2}}, V = \frac{X-Y}{\sqrt{2}} \Rightarrow X = \frac{U+V}{\sqrt{2}}, Y = \frac{U-V}{\sqrt{2}}$$

$$\text{Então: } J_{(U,V),(X,Y)} = \begin{vmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{vmatrix} = +\frac{1}{2} + \frac{1}{2} = +1$$

$$\text{Então: } f_{U,V}(u,v) = |J_{(U,V),(X,Y)}| \cdot f_{X,Y}\left(\frac{u+v}{\sqrt{2}}, \frac{u-v}{\sqrt{2}}\right) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{(u+v)^2}{2} + \frac{(u-v)^2}{2}\right)} = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2}u^2 - \frac{1}{2}v^2},$$

desde que  $u, v \in \mathbb{R}$

$$\Rightarrow u \in \mathbb{R}, -\infty < v < \infty.$$

$$\text{Então: } U \sim N(0,1) \quad \text{e} \quad V \sim N(0,1)$$

49. Sejam  $X, Y$  variáveis aleatórias independentes com distribuição comum  $U[0,1]$ .  
Ache a densidade conjunta de  $W, Z$ , onde  $W = X+Y$  e  $Z = X-Y$ .  $W, Z$  são independentes?

$$\text{Temos } X \sim U[0,1] \quad \text{e} \quad Y \text{ independente} \Rightarrow f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 1 & 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1 \\ 0, \text{ c.c.} & \end{cases}$$

Usando o método do Jacobiano:

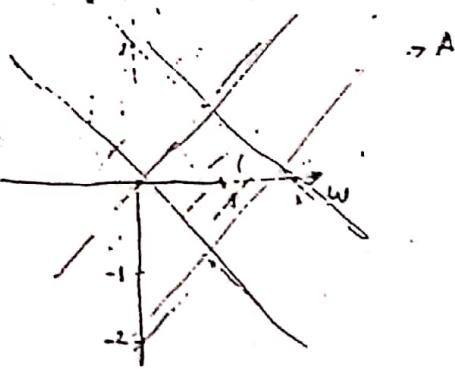
$$\left. \begin{array}{l} W = X+Y \\ Z = X-Y \end{array} \right\} \Rightarrow \begin{array}{l} X = \frac{W+Z}{2}, Y = \frac{W-Z}{2} \\ \end{array} \Rightarrow J_{(X,Y),(W,Z)} = \begin{vmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{vmatrix} = \frac{1}{2}$$

$$\text{então: } f_{W,Z}(w,z) = |J_{(X,Y),(W,Z)}| \cdot f_{X,Y}(h_1(x), h_2(y)) = \begin{cases} \frac{1}{2}, & (w,z) \in \left\{ (w,z) : 0 \leq \frac{w+z}{2} \leq 1 \right. \\ & \left. \text{e } 0 \leq \frac{w-z}{2} \leq 1 \right\} \\ 0, \text{ c.c.} & \end{cases}$$

A

Assim:

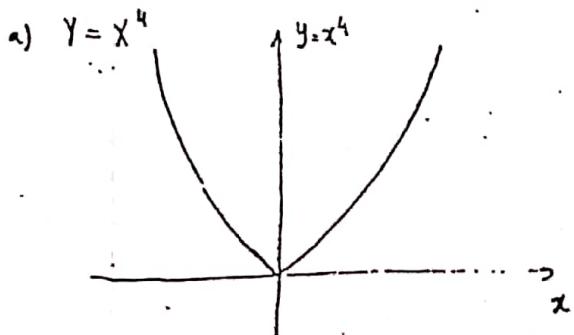
$$f_{W_1,2}(w_1, w_2) = \frac{1}{2} I_A^{(w_1, w_2)}$$



Agora  $w_1, w_2$  são variáveis independentes, analogamente a  $y$  e  $z$  no exercício 32.

50. Suponha que  $X$  seja uma variável aleatória com distribuição  $N(0,1)$ . Calcule a densidade de  $Y = X^4$  e a de  $Z = Y_X$ .  $Y$  e  $Z$  possuem densidade conjunta? Porque?

$$X \sim N(0,1) \Rightarrow f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, -\infty < x < \infty$$



Seja  $C_0 = (0, \infty)$ ,  $G_1 = (0, \infty)$ ,  $G_2 = (-\infty, 0)$

$$\text{então } \begin{cases} y_1 = G_1 \rightarrow G_0 \\ y_1 = x^4 \Rightarrow h_1^{-1} = (y)^{\frac{1}{4}} \\ y_2 \in G_2 \rightarrow G_0 \\ y_2 = x^4 \Rightarrow h_2^{-1} = -(y)^{\frac{1}{4}} \end{cases}$$

$$\text{Assim: } J_{x,y} = \frac{\partial h_1^{-1}}{\partial y} = \frac{1}{4} y^{-\frac{3}{4}}, \quad J_{x,y} = \frac{\partial h_2^{-1}}{\partial y} = -\frac{1}{4} y^{-\frac{3}{4}},$$

$$\text{então: } f_Y(y) = |J_{x,y}| f_X(h_1^{-1}(y)) + |J_{x,y}| f_X(h_2^{-1}(y)) \Rightarrow$$

$$\text{então } f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^{\frac{1}{4}}}{2}} + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^{\frac{1}{4}}}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{|y|^{\frac{1}{4}}}{2}}, & y > 0 \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$$

$$b) Z = \frac{1}{X} \Rightarrow h_1'(z) \cdot X = \frac{1}{z} \Rightarrow J_{x,z} = -\frac{1}{z^2}$$

$$f_Z(z) = |J_{x,z}| \cdot f_X(h_1^{-1}(z)) = \frac{1}{z} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2z^2}}, \quad -\infty < z < 0$$

c)  $y, z$  não possuem densidade conjunta pois  $(y, z)$  possui distribuição singular. Isto acontece pois  $\exists A \subset \mathbb{R}^2$  t.q.  $P((y, z) \in A) = 1 \Leftrightarrow \lambda^2(A) = 0$ , onde  $A = \{(y, z) : z^2 \cdot y = 1\}$ .

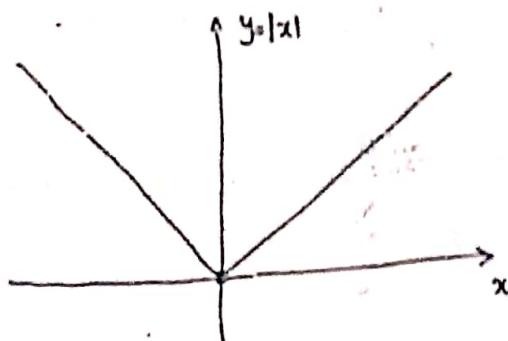
51. Seja  $X$  uma variável aleatória possuindo densidade  $f(x)$ .

(a) Ache a densidade de  $Y = |X|$  pelo método básico, obtendo a função de distribuição de  $X$  e derivando-a.

$$\text{Res: } P(Y \leq y) = P(|X| \leq y) = P(-y \leq X \leq y) = \begin{cases} X \text{ é ira} \\ \text{contínua} \end{cases} = P(-y \leq X \leq y) = \\ = F_x(y) - F_x(-y), \quad y > 0 \\ \therefore P(Y \leq y) = 0, \quad y \leq 0$$

$$\text{então: } f_y(y) = \begin{cases} f_x(y) + f_x(-y), \quad y > 0 \\ 0, \quad \text{c.c.} \end{cases}$$

(b) Ache a densidade de  $Y$  pelo método do Jacobiano



$$G_0 = (0, \infty), \quad G_1 = (0, \infty), \quad G_2 = (-\infty, 0)$$

$$y_1: G_1 \rightarrow G_0$$

$$y_1 = x \Rightarrow$$

$$z = h_1^{-1}(y) = y$$

$$y_2: G_2 \rightarrow G_0$$

$$y_2 = -z$$

$$x = h_2^{-1}(y) = -y$$

$$J_{(1,y_1)} = 1$$

$$J_{(2,y_2)} = -1$$

então:

$$f_y(y) = |J_{(1,y_1)}| \cdot f_x(h_1^{-1}(y)) + |J_{(2,y_2)}| \cdot f_x(h_2^{-1}(y)) = \\ = \begin{cases} f_x(y) + f_x(-y), \quad y > 0 \\ 0, \quad \text{c.c.} \end{cases}$$

Suponha que  $x, y, z$  possuem densidade conjunta

$$f(x, y, z) = \begin{cases} \frac{6}{(1+x+y+z)} & \text{se } x \geq 0, y \geq 0, z \geq 0 \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

Obtenha a densidade da variável aleatória  $w = x + y + z$  de duas maneiras diferentes (método bálico e método de Jacobianos).

Método bálico:

$$P(w \leq w) = P(x + y + z \leq w) = \int_0^w \int_0^{w-x} \int_0^{w-(x+y)} \frac{6}{(1+x+y+z)} dx dy dz \quad \cancel{\rightarrow \text{longo}}$$

$$\text{Agora } I = \int_0^{w-(x+y)} \frac{6}{(1+x+y+z)} dz = \begin{pmatrix} v = (1+x+y+z) \\ dv = dz \end{pmatrix} = 6 \int_{1+x+y}^{w+1} \frac{1}{v} dv = 6 \left[ \ln v \right]_{1+x+y}^{w+1} = 6 \cdot \left[ \ln(w+1) - \ln(1+x+y) \right]$$

Continuando:

$$II = \int_0^{w-x} 6 \left[ \ln(w+1) - \ln(1+x+y) \right] dy = 6 \left\{ (\ln(w+1))(w-x) + III \right\}$$

$$\text{onde } III = \int_0^{w-x} \ln(1+x+y) dy = \begin{pmatrix} v = 1+x+y \\ dv = dy \end{pmatrix} = \int_{1+x}^{w+1} \ln v dv - \left[ v \ln v - v \right]_{1+x}^{w+1} \\ = (w+1) \ln(w+1) - (w+1) - (1+x) \ln(1+x) + (1+x)$$

$$\text{Então, } II = 6 \left\{ w \ln(w+1) - x \ln(w+1) + (w+1) \ln(w+1) - (w+1) - (1+x) \ln(1+x) + (1+x) \right\}$$

$$\text{Agora } IV = \int_0^w II dx = 6 \cdot \left\{ x w \ln(w+1) - \frac{x^2}{2} \ln(w+1) + x(w+1) \ln(w+1) - x(w+1) + x + \frac{x^2}{2} \right\}$$

$$(IV) = 6 \int_0^w (1+x) \ln(1+x) dx = \begin{pmatrix} v = 1+x \\ dv = dx \end{pmatrix} = 6 \cdot \int_{1+x}^{w+1} v \ln v dv = 6 \cdot \left[ \frac{v^2}{2} (\ln v - 1) \right]_{1+x}^{w+1} \quad (5)$$

$$6 \cdot \left[ \frac{1}{4} - \frac{(w+1)^2}{2} \left( \ln(w+1) - \frac{1}{2} \right) \right] \text{ m.t.}$$

$$(II) = 6 \left\{ w^2 \ln(w+1) - \frac{w^2}{2} \ln(w+1) + w^2 \ln(w+1) + w \ln(w+1) - w^2 - w + \frac{w^2}{2} - \frac{1}{4} + \frac{(w+1)^2}{2} \ln(w+1) - \frac{(w+1)^2}{4} \right\} \Rightarrow$$

$$P(W \leq w) = \begin{cases} 3 \cdot (2w+1)^2 \ln(w+1) - \frac{9}{2} \cdot w^2 + 3w - 3 & , w > 0 \\ 0, \text{ c.c.} & \end{cases}$$

método do Jacobiano

$$W = X + Y + Z$$

$$U = X$$

$$T = Y$$

$$X = U$$

$$Y = T$$

$$Z = W - U - T$$

$$\text{então } J_{(X,Y,Z), (U,T,W)} =$$

$$\begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \end{vmatrix} =$$

$$\text{m.t. } f_{W,U,T}(w,u,t) = |J_{(X,Y,Z), (U,T,W)}| \quad f_{X,Y,Z}(u,t, w-u-t) = \begin{cases} \frac{6}{(1+w)^4} & , u > 0, t > 0 \\ 0, & w > u+t \end{cases}$$

$$f_W(w) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_0^w f_{X,Y,Z}(u,t, w-u-t) dt du = \int_0^w \int_0^{w-u} \frac{6}{(1+w)^4} dt du = 6 \int_0^w \left[ \frac{w}{(1+w)^4} - \frac{u}{(1+w)^4} \right] du =$$

$$\begin{cases} 6 \cdot \left[ \frac{w}{(1+w)^4} - \frac{u^2}{2(1+w)^4} \right] \Big|_0^w = 6 \left[ \frac{w^2}{(1+w)^4} - \frac{w^2}{2(1+w)^4} \right] = 3 \frac{w^2}{(1+w)^4} & , w > 0 \\ 0, \text{ c.c.} & \end{cases}$$

53. Sejam  $X$  e  $Y$  r.v.s independentes, com distribuição comum  $\exp(\lambda)$ . Prove

que  $Z = \frac{X}{X+Y} \sim U[0,1]$

Usando o método do Jacobiano, e fazendo:

$$W = X \Rightarrow X = W$$

$$Z = \frac{X}{X+Y} \Rightarrow Y = W \cdot \left(\frac{1}{Z} - 1\right)$$

então  $J_{(X,Y),(W,Z)} = \begin{vmatrix} 1 & 0 \\ \frac{1}{Z} - 1 & -\frac{W}{Z^2} \end{vmatrix} = -\frac{w}{z^2}$

Obtemos  $f_{X,Y}(x,y) \stackrel{\text{def}}{=} \begin{cases} \lambda^2 e^{-\lambda(x+y)}, & x>0, y>0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

então:  $f_{W,Z}(w,z) = |J_{(X,Y),(W,Z)}| \cdot f_{X,Y}(w, w(\frac{1}{z} - 1)) = \begin{cases} \frac{w}{z^2} \lambda^2 \cdot e^{-\lambda(\frac{w}{z})}, & w>0 \text{ e } z>0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

então:  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{W,Z}(w,z) dw$

então para  $0 < z < 1$ : 
$$\begin{cases} f_Z(z) = \int_0^{\infty} \frac{w}{z^2} \lambda^2 \cdot e^{-\lambda(\frac{w}{z})} dw = \left( \begin{array}{l} v = \frac{w}{z} \\ dv = \frac{1}{z} dw \end{array} \right) = \\ = \int_0^{\infty} v \cdot \lambda^2 \cdot e^{-\lambda v} dv = 1 \end{cases}$$

então  $Z \in U[0,1]$  pois  $f$  caracteriza a lei de  $Z$ .

54- (Extensão do método do Jacobiano para o caso de  $K$  infinito)

Seja  $\tilde{Y} = g(\tilde{X})$  onde  $\tilde{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$  e  $\tilde{Y} = (Y_1, \dots, Y_n)$ . Suponhamos

que  $\{G_1, G_2, \dots\}$  sejam subregiões abertas do  $\mathbb{R}^n$  tais que  $P(X_n \in \bigcup_{k=1}^n G_k) = 1$ , e tal que  $\{g_n\}$  seja uma correspondência biunívoca entre  $G_n \times G$ ,  $\forall n \geq 1$ . Demonstrar que  $\{g_n\}$  é inversa de  $h^{(n)}$ , a inversa de  $g|_{G_n}$  satisfaz as condições da função  $h$  do Teorema 2.1,  $\forall n \geq 1$ , então  $Y$  tem densidade

$$f_Y(y) = \begin{cases} \sum_{n=1}^{\infty} f(h^{(n)}(y)) \cdot |J_n(x_n, y)|, & y \in G \\ 0, & y \notin G \end{cases}$$

onde  $J_n(x_n, y)$  é o Jacobiano de  $h^{(n)}$ .

Sendo  $B \subset G$ , sob as condições acima, temos:

$$\begin{aligned} P(Y \in B) &= P(g(X) \in B) = \sum_{k=1}^{\infty} P(g(X_k) \in B, X_k \in G_k) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X_k \in h^{(k)}(B)) = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \int_{h^{(k)}(B)} \dots \int f(x) dx_1 dx_2 \dots dx_n = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \int_B \dots \int f(h^{(k)}(y)) \cdot |J_k(x_k, y)| dy_1 dy_2 \dots dy_n = \left( \begin{array}{l} \text{o integral} \\ \text{é constante} \\ \text{e limitado} \end{array} \right) \\ &= \int_B \dots \int \sum_{k=1}^{\infty} f(h^{(k)}(y)) \cdot |J_k(x_k, y)| dy_1 dy_2 \dots dy_n. \end{aligned}$$

55- Se  $X$  possuir densidade  $f(x)$ , qual a densidade de  $Y = \cos X$ ?  
(Sugestão. Use o exercício 54)

$$G = (0, \infty), \quad G_k = (k\pi, (k+1)\pi).$$

Assim  $P(X \in \bigcup_{k \in \mathbb{Z}} G_k) = 1$  pois  $X$  é abs. contínua então  $P(X = k\pi, k \in \mathbb{Z}) = 0$

Temos também que  $y \cdot \cos x$  é bounded em  $G_R$ . então, a função converge e existe  $\omega$  dada por  $\omega = h^{(k)}(y) = \arccos(y - k\pi)$

$$\frac{\partial h^{(k)}}{\partial y} = \frac{-1}{\sqrt{1-y^2}}, \text{ que é contínua em } G, \text{ para todo } k \in \mathbb{Z}.$$

Então, valem as condições do exercício 54 e portanto:

$$f_Y(y) = \left\{ \sum_{k \in \mathbb{Z}} f(\arccos(y - k\pi)) \frac{1}{\sqrt{1-y^2}} = \frac{1}{\sqrt{1-y^2}} \sum_{k=1}^{\infty} [f(\arccos(y-\pi)), f(\arccos(y+\pi))] \right. \\ \left. \quad 0, \quad \text{c.c.} \right.$$

56- Sejam  $X, Y$  variáveis aleatórias independentes tendo distribuição comum  $U[0,1]$ , e sejam  $R = \sqrt{2 \log(1/(1-x))}$  e  $\Theta = \pi(2Y-1)$ .

(a) Mostre que  $\Theta \sim U[-\pi, \pi]$  e que  $R$  tem distribuição de Rayleigh com densidade

$$f(r) = \begin{cases} \pi r^{-3/2}, & r > 0 \\ 0, & r \leq 0 \end{cases}$$

Incialmente  $X, Y \sim U[0,1] \text{ e indp} \Rightarrow f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 1 & \text{se } x, y \in [0,1]^2 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

Método do Jacobiano

$$R = \sqrt{2 \log(1/(1-x))} \Rightarrow \frac{R^2}{2} = \log\left(\frac{1}{1-x}\right) \Rightarrow \frac{x-1}{1} = e^{-\frac{R^2}{2}} \Rightarrow x = e^{-\frac{R^2}{2}} + 1$$

$$\Theta = \pi(2Y-1) \Rightarrow 2Y-1 = \frac{\Theta}{\pi} \rightarrow Y = \frac{1}{2}\left(\frac{\Theta}{\pi} + 1\right)$$

então:  $J_{(R,Y)(x,y)} = \begin{vmatrix} -r e^{-\frac{R^2}{2}} & 0 \\ 0 & \frac{1}{2\pi} \end{vmatrix} = -\frac{1}{2\pi} r e^{-\frac{R^2}{2}}$

Assim:

$$f_{R,\theta}(r,\theta) = \left| J_{(r,\theta),(\bar{r},\bar{\theta})} \right| \cdot f_{\bar{r},\bar{\theta}}\left(\bar{r}^{\frac{1}{2}}, \frac{1}{2}\left(\frac{\theta}{\pi} + 1\right)\right) = \frac{1}{2\pi} r^{-\frac{1}{2}} f_{\bar{r},\bar{\theta}}\left(r^{\frac{1}{2}}, \frac{1}{2}\left(\frac{\theta}{\pi} + 1\right)\right) =$$

$$f_{R,\theta}(r,\theta) = \begin{cases} \frac{1}{2\pi} \cdot r e^{-\frac{r^2}{2}}, & (r,\theta) \in A \\ 0, & (r,\theta) \notin A \end{cases}$$

então  $A = \left\{ (r,\theta) : 0 \leq e^{-\frac{r^2}{2}} + 1 \leq 1, 0 \leq \frac{1}{2}\left(\frac{\theta}{\pi} + 1\right) \leq 1 \right\} =$   
 $= \left\{ (r,\theta) : r \geq 0, -\pi \leq \theta \leq \pi \right\}$

Então:  $R, \theta$  são independentes com  $\theta \sim U[-\pi, \pi]$  e  $R \sim \text{Rayleigh}$ .

(b) Mostre que  $Z = W$ , definidas por  $Z = R \cos \theta$  e  $W = R \sin \theta$  são

independentes com distribuição comum  $N(0,1)$ .

temos  $Z = R \cos \theta$   $\Rightarrow J_{(Z,W),(R,\theta)} = \begin{vmatrix} \cos \theta & -R \sin \theta \\ \sin \theta & R \cos \theta \end{vmatrix} = R (\cos^2 \theta + \sin^2 \theta) = R$   
 $W = R \sin \theta$

então  $J_{(R,\theta),(Z,W)} = \frac{1}{J_{(Z,W),(R,\theta)}} = \frac{1}{R}$ . Então:

$$f_{Z,W}(z,w) = \left| J_{(R,\theta),(Z,W)} \right| \cdot f_{R,\theta}(r, \theta) = \frac{1}{R} \cdot \frac{1}{2\pi} r e^{-\frac{r^2}{2}} =$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{w^2}{2}}, -\infty < z < \infty, -\infty < w < \infty$$

$Z, W \sim N(0,1)$

Seja  $(X, Y)$  uma variável aleatória bivariada com densidade conjunta  $f_{X,Y}(x,y)$ ,  $a > 0, c > 0$ ,  $b \in \mathbb{R}$ ,  $d \in \mathbb{R}$ .

Usando o método da transformação:

$$W = aX + b \Rightarrow X = \frac{1}{a}(W - b)$$

$$Z = cY + d \Rightarrow Y = \frac{1}{c}(Z - d)$$

$$\text{então } J_{(W,Z)(X,Y)} =$$

$$\begin{vmatrix} a & 0 \\ 0 & \frac{1}{c} \end{vmatrix} = \frac{1}{ac}$$

e portanto:

$$f_{W,Z}(w,z) = |J_{(W,Z)(X,Y)}| \cdot f_{X,Y}\left(\frac{1}{a}(w-b), \frac{1}{c}(z-d)\right) = \frac{1}{ac} f_{X,Y}\left(\frac{1}{a}(w-b), \frac{1}{c}(z-d)\right), \quad -\infty < w < \infty, -\infty < z < \infty$$

(b) Seja  $(X, Y)$  um vetor aleatório tendo distribuição normal bivariada com covariância dada no exemplo 35 (§ 2.5). Qual a densidade de  $(W, Z) = \left(\frac{X-\mu_1}{\sigma_1}, \frac{Y-\mu_2}{\sigma_2}\right)$ ? Que distribuição é essa?

temos:

$$f_{X,Y}(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[ \left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right)^2 - 2\rho\left(\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right)\left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2}\right) + \left(\frac{y-\mu_2}{\sigma_2}\right)^2 \right]\right\},$$

onde  $\sigma_1 > 0, \sigma_2 > 0, -1 < \rho < 1, \mu_1, \mu_2 \in \mathbb{R}, \sigma_1, \sigma_2 \in \mathbb{R}$ .

$$\text{Agora } W = \frac{X-\mu_1}{\sigma_1} \Rightarrow a = \frac{1}{\sigma_1}, b = \frac{-\mu_1}{\sigma_1} \Rightarrow W = aX + b$$

$$Z = \frac{Y-\mu_2}{\sigma_2} \Rightarrow c = \frac{1}{\sigma_2}, d = \frac{-\mu_2}{\sigma_2} \Rightarrow Z = cY + d$$

Usando o item (a):

$$\begin{aligned} f_{W,Z}(w,z) &= \frac{\sigma_1\sigma_2}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} [w^2 - 2\rho w \cdot z + z^2]\right\} = \\ &= \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} [w^2 - 2\rho w \cdot z + z^2]\right\}, \quad -\infty < w < \infty, \\ &\quad -\infty < z < \infty \end{aligned}$$

Esta distribuição é a normal bivariada com coeficiente de correlação  $\rho$ :  $N \sim N(0,1) \times Z \sim N(0,1)$ .

1. Se  $(X, Y)$  tem distribuição uniforme no círculo unitário  $\{(x,y) : x^2 + y^2 \leq 1\}$ , qual a distribuição conjunta de  $W + Z$  (como definidas no item (a))?



$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, & (x,y) \in A, \text{ onde } A = \{(x,y) : x^2 + y^2 \leq 1\} \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Então, se  $w = ax + b$  ( $a > 0$ ) e  $z = cy + b$  ( $c > 0$ ), temos

$$f_{w,z}(w,z) = \begin{cases} \frac{1}{a,c} \frac{1}{\pi}, & (w,z) \in \{(w,z) : \frac{1}{a^2}(w-b)^2 + \frac{1}{c^2}(z-b)^2 \leq 1\} \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Ex. Suponha que  $X, Y$  sejam independentes com  $X \sim \Gamma(\alpha_1, 1)$  e  $Y \sim \Gamma(\alpha_2, 1)$ , onde  $\alpha_1 > 0$  e  $\alpha_2 > 0$ . Mostre que  $X+Y$  e  $X/Y$  são independentes e ache suas distribuições.

$$\begin{aligned} w = X+Y &\Rightarrow X = \frac{w-y}{2+1} \Rightarrow J_{(X,Y)}(w,y) = \begin{vmatrix} \frac{\partial w}{\partial X} & \frac{\partial w}{\partial Y} \\ \frac{\partial y}{\partial X} & \frac{\partial y}{\partial Y} \end{vmatrix} = -\frac{w(2+1)}{(2+1)^2} = -\frac{w}{(2+1)^2} = -\frac{w}{3+1} = -\frac{w}{4} \\ z = X/Y &\Rightarrow Y = \frac{w}{2+1} \\ x = 2Y & \\ x = 2(w-y) & \\ x + 2y = 2w & \Rightarrow y = w - \frac{2w}{2+1} = \frac{w}{2+1} \\ x + 2x = 2w & \\ \text{Logo, } X \sim \Gamma(\alpha_1, 1) & \text{ e } Y \sim \Gamma(\alpha_2, 1) \text{ independentes.} \Rightarrow f_{X,Y}(x,y) = \frac{x^{\alpha_1-1} e^{-x}}{\Gamma(\alpha_1)} \cdot \frac{y^{\alpha_2-1} e^{-y}}{\Gamma(\alpha_2)} \\ & \quad x > 0, y > 0 \\ & \quad 0, \text{ c.c.} \end{aligned}$$

Então, pelo método do Jacobiano:

$$f_{w,z}(w,z) = |J_{(X,Y)}(w,z)| \cdot f_{X,Y}\left(\frac{w-y}{2+1}, \frac{w}{2+1}\right) = \begin{cases} \frac{w^{\frac{\alpha_1-1}{2+1}} z^{\frac{\alpha_2-1}{2+1}} w^{\alpha_1-1} \cdot w^{\alpha_2-1} \cdot \frac{1}{(2+1)^{2+1}} e^{-w}}{(2+1)^2 \Gamma(\alpha_1) \Gamma(\alpha_2)} \\ = \frac{z^{\alpha_2-1}}{(2+1)^{\alpha_1+\alpha_2+2} \Gamma(\alpha_1) \Gamma(\alpha_2)} \cdot \frac{w^{(\alpha_1+\alpha_2)-2} e^{-w}}{\Gamma(\alpha_1+\alpha_2)} \\ w > 0, z > 0 \\ 0, \text{ c.c.} \end{cases}$$

teremos:

$$\int_0^\infty \frac{w^{(\alpha_1+\alpha_2)-2} e^{-w}}{\Gamma(\alpha_1+\alpha_2)} dw = 1$$

$\underbrace{\phantom{...}}$   
densidade da  $\Gamma(\alpha_1+\alpha_2-1)$

$$\text{Diga: } \int_0^{\infty} \frac{\Gamma(d_1+d_2)}{(1+z)^{d_1+d_2}} \frac{z^{d_1-1}}{\Gamma(d_1)\Gamma(d_2)} dz = \frac{\Gamma(d_1+d_2)}{\Gamma(d_1)\Gamma(d_2)} \int_0^{\infty} \frac{z^{d_1-1}}{(1+z)^{d_1+d_2-1}} dz = 1$$

Então,  $y_1 = z+1$ ,  $z \in \mathbb{R}_+$  são independentes com:

$$f_{y_1}(w) = \begin{cases} \frac{w^{d_1+d_2-1}}{\Gamma(d_1+d_2)} \cdot e^{-w}, & w \geq 0 \\ 0, & \text{o.c.} \end{cases}$$

$$f_y(z) = \begin{cases} \frac{\Gamma(d_1+d_2)}{\Gamma(d_1)\Gamma(d_2)} \cdot \frac{z^{d_1-1}}{(1+z)^{d_1+d_2-1}}, & z \geq 0 \\ 0, & \text{o.c.} \end{cases}$$

59. Suponha que  $y_1, y_2, \dots, y_n$  formem uma amostra aleatória de uma distribuição com densidade  $f(x)$ . Mostre que  $P(X_1 < \dots < X_n) = \frac{1}{n!}$  e que  $P(Y_i = Y_j)$  para algum par  $(i, j)$  tal que  $i \neq j = 0$ . (Veja o exercício 15)

Temos que se  $y_1, y_2, \dots, y_n$  é uma amostra aleatória, então são

aleatórias independentes, ident. distribuídas entre  $X_1, \dots, X_n$  e invariante para permutações e possuem densidade conjunta  $[f(x_1)f(x_2)\dots f(x_n)]$  assim, pelo exercício 19(b):  $P(X_1 < \dots < X_n) = \frac{1}{n!}$  e

$$P(Y_i = Y_j) \text{ para algum par } (i, j) \text{ tal que } i \neq j = 0.$$

- 60 - Suponha que  $x_1, \dots, x_n$  sejam independentes e identicamente distribuídos, com densidade comum  $f$ . Mostre que a densidade conjunta de  $V = \min_{1 \leq i \leq n} X_i$  é

$$V = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$$

$$f_{U,V}(u,v) = \begin{cases} n(n-1) [F(v) - F(u)]^{n-2} f(u) \cdot f(v), & \text{se } u < v \\ 0 & \text{se } u \geq v \end{cases}$$

(Sugestão: primeiro obtenha  $P(u \leq V, V \leq v)$ . Depois calcule a derivada)

$$\begin{aligned}
 P(V \leq v) &= P(X_1 \leq v, \dots, X_n \leq v) \stackrel{\text{indep}}{=} [P(X_1 \leq v)]^n = [F(v)]^n \\
 F_{u,v}(u,v) &= P(U \leq u, V \leq v) = P(V \leq v) - P(U > u, V \leq v) = [F(v)]^n - P(U > u, V \leq v) \\
 \text{Logo} \quad P(U > u, V \leq v) &= P(u < X_1 \leq v, u < X_2 \leq v, \dots, u < X_n \leq v) \stackrel{\text{(indep)}}{=} \\
 &= [P(u < X_i \leq v)]^n = [F(v) - F(u)]^n
 \end{aligned}$$

portanto:  $F_{u,v}(u,v) = \begin{cases} [F(v)]^n - [F(v) - F(u)]^n, & u < v \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

$$\begin{aligned}
 f_{u,v}(u,v) &= \frac{\partial^2 F_{u,v}(u,v)}{\partial u \partial v} = \left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial}{\partial v} \left[ n [F(v) - F(u)]^{n-1} f(v) \right] = \\ n(n-1) [F(v) - F(u)]^{n-2} f(v) f(u), \quad u < v \\ 0, \quad \text{c.c.} \end{array} \right.
 \end{aligned}$$

61- Sejam  $X_1, X_2, \dots, X_n$  variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas, com distribuição uniforme em  $[0, \theta]$ , onde  $\theta > 0$ . Sejam

$$U = \min_{1 \leq i \leq n} X_i \quad V = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$$

(a) Prove que a densidade conjunta de  $(U, V)$  é:

$$f(u, v) = \begin{cases} n(n-1) \cdot (v-u)^{n-2} / \theta^n, & 0 \leq u < v \leq \theta \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

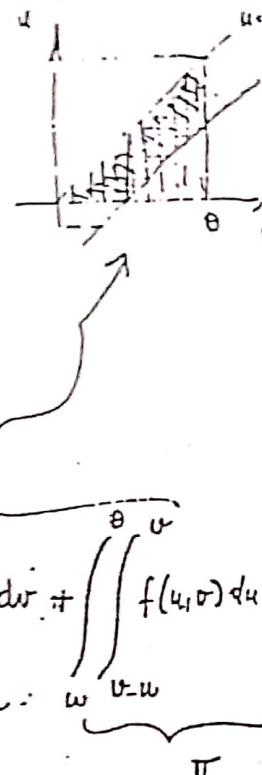
(Sugestão: Exercício 60)

Como  $X_i \sim U[0, \theta]$  temos  $F_{X_i}(x) = F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \frac{x}{\theta}, & 0 \leq x < \theta \\ 1, & x \geq \theta \end{cases}$

$$f_{x_1}(x) = f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta!} x^{\theta} & x \leq \theta \\ 0, \text{ c.c.} & \end{cases}$$

Agora, aplicando os resultados do Exercício 60, temos

$$f(u, v) = \begin{cases} n(n-1) (v-u)^{n-2} / \theta^n, & 0 \leq u < v \leq \theta \\ 0, \text{ caso contrário} & \end{cases}$$



(b) Prove que a densidade de  $V-U$  está dada por

$$f(w) = \begin{cases} \frac{n(n-1)}{\theta^{n-1}} w^{n-2} \left(1 - \frac{w}{\theta}\right), & 0 \leq w \leq \theta \\ 0, \text{ c.c.} & \end{cases}$$

$$\text{Já que } F_w(w) = P(W \leq w) = P(V-U \leq w) = \underbrace{\int_0^w \int_0^v f(u, v) du dv}_{I} + \underbrace{\int_w^\theta \int_v^\theta f(u, v) du dv}_{II}$$

$$\text{nde } I = \int_0^w \int_v^\theta \frac{n(n-1)(v-u)^{n-2}}{\theta^n} du dv = \left( \frac{x = v-u}{dx = -du} \right) = \int_0^w \frac{n(n-1)}{\theta^n} \int_0^v x^{n-2} dx.$$

$$= \int_0^w \frac{n(n-1)}{\theta^n (n-1)} v^{n-1} dv = \left[ \frac{n}{\theta^n} \frac{v^{n-1}}{n-1} \right]_0^w = \left( \frac{w}{\theta} \right)^n.$$

$$II = \int_w^\theta \int_{v-w}^v \frac{n(n-1)(v-u)^{n-2}}{\theta^n} du dv = \left( \frac{x = v-u}{dx = -du} \right) = \int_w^\theta \frac{n(n-1)}{\theta^n} \int_{v-w}^v x^{n-2} dx.$$

$$= \frac{n(n-1)}{\theta^n (n-1)} \int_w^\theta v^{n-1} dv = \frac{n}{\theta^n} \frac{v^{n-1}}{n-1} (v-w) = n \left( \frac{w^{n-1}}{\theta^{n-1}} - \frac{w^n}{\theta^n} \right).$$

$$\text{Então } F_w(w) = \begin{cases} -n \left( \frac{w^{n-1}}{\theta^{n-1}} - \frac{w^n}{\theta^n} \right), & 0 \leq w \leq \theta \\ 0, \text{ c.c.} & \end{cases}$$

$$\therefore \frac{\partial T_{w_1}(w)}{\partial w_i} = \left\{ \begin{array}{ll} -n(n-1) \frac{w^{n-1}}{w_i} + n(n-1) \frac{w^{n-2}}{w_i^2} & = n(n-1) w^{n-2} \left( 1 - \frac{w_i}{w} \right), \\ & \vdots \\ & n, \dots \end{array} \right.$$

$\therefore$  Se  $x_1, x_2, \dots, x_n$  tem distribuição comum  $U[0,1]$ , mostra que

$$\therefore n \log Y \sim \chi^2(2n)$$

onde  $Y$  é a média geométrica das  $x_i$ , definida por

$$Y = \left( \prod_{i=1}^n x_i \right)^{\frac{1}{n}}$$

Temos que  $x_i \sim U[0,1]$  então pelo exemplo 17:  $-\log x_i \sim \exp(1) = \Gamma(1,1)$   
 então:  $-n \log Y = -\log Y^n = -\log \left( \prod_{i=1}^n x_i \right) = (-\log x_1) + (-\log x_2) + \dots + (-\log x_n)$   
 Agora pela propriedade hereditária da independência  $-\log x_1, -\log x_2, \dots, -\log x_n$   
 são independentes e com dist.  $\Gamma(1,1)$ . Assim  $-n \log Y \sim \Gamma(n, \frac{1}{2})$  (essas são independentes e com dist.  $\Gamma(1,1)$ ).

Agora, fazendo  $Z = -n \log Y$  : Então, seja  $W = 2Z$ :

$$f_W(w) = \frac{1}{2} \cdot f_Z(w/2) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{\Gamma(n)} \cdot \left(\frac{w}{2}\right)^{n-1} e^{-\frac{w}{2}}, w > 0$$

$$\text{Então } W = -2n \log Y \sim \Gamma(n, \frac{1}{2}) \quad (\text{I})$$

$$\text{Agora } X^2(n) \sim \Gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2}\right) \Rightarrow X^2(z_n) = \Gamma\left(n, \frac{1}{2}\right) \quad (\text{II})$$

$$\therefore \text{de (I) e (II)} : -2n \log Y \sim X^2(2n)$$

63. Mostre que se  $X \sim t(n)$ , então  $X$  tem distribuição de Cauchy.

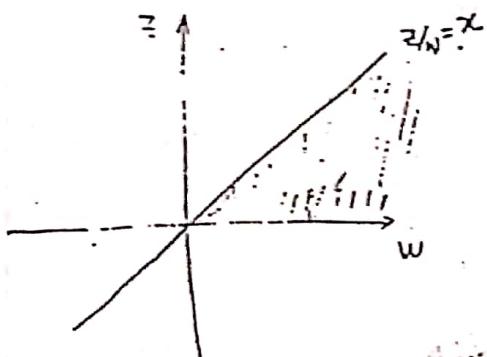
Pela definição da v.a. t de Student, temos que  $Z \sim N(0,1)$  e  $Y$  independentes com  $Z \sim N(0,1) \sim Y \sim \chi^2(n)$  então:

$$\frac{Z}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$$

Agora se  $n=1$ , verifiquemos qual é a distribuição de  $\sqrt{Y}$ :

Então  $W = \sqrt{Y} \Rightarrow Y = W^2 \Rightarrow f_{Y|W}(y|w) = 2w$  - então:

$$f_W(w) = 2w \cdot f_Y(w) = \begin{cases} 2w \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi w^2}} e^{-\frac{w^2}{2}} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{w} e^{-\frac{w^2}{2}}, & w > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}, w > 0$$



$$Z \perp W \text{ s.t. } \text{indep} \Rightarrow f_{Z|W}(z|w) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}, & z \in \mathbb{R} \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \text{então } P(X \leq x) &= P\left(\frac{Z}{W} \leq x\right) = \int_0^\infty \int_0^{w/x} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} \cdot \frac{1}{w} e^{-\frac{w^2}{2}} dz dw = \\ &= (\text{integração}) = \int_{-\infty}^\infty \int_0^{2x} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{s^2}{2}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz ds = P\left(\frac{Z}{S} \leq x\right), \end{aligned}$$

onde  $Z \perp S$  independente  $Z \sim N(0,1) \sim S \sim N(0,1)$ . Portanto

pelo exemplo 21:  $X \sim \text{Cauchy-Padrão}$

Capítulo 3:

Esperanza Matemática

i) Dizemos que a distribuição de  $X$  é simétrica (em torno de zero) se  $P(X \geq x) = P(X \leq -x)$  para todo  $x \in \mathbb{R}$ , ou seja, se  $f(x)$  é simétrica em torno de  $\mu = 0$ :

$$P(X \geq \mu + x) = P(X \leq \mu - x), \forall x \in \mathbb{R}$$

a) Prove: se a distribuição de  $X$  é simétrica em torno de  $\mu$ , se  $X$  é integrável, então  $E[X] = \mu$  (Sugestão: Prove primeiro para  $\mu = 0$ )

$X$  integrável e tm dist sim. t. zero  $\Rightarrow P(X \geq x) = P(X \leq -x) \Rightarrow$

$$(1 - F_x(z)) = F_x(-z) \Rightarrow E[X] = \int_0^\infty (1 - F_x(z)) dz - \int_{-\infty}^0 F_x(z) dz = \begin{pmatrix} \text{Agora} \\ \text{se } X \text{ é integrável} \\ \text{é uma função de} \\ \text{variáveis } z \text{ e } x \\ \text{assim, } dz \end{pmatrix} =$$

$$\Rightarrow E[X] = \int_0^\infty (1 - F_x(z)) dz - \int_0^\infty F_x(z) dz = 0.$$

$\Rightarrow \dots \neq 0$ .  $X$  integrável é m. d. simétrica em  $\mu$   $P(X \geq \mu + x) = P(X \leq \mu - x), \forall x \in$

$\therefore -\mu$  é m. d.  $y \leq x$ , com  $X$  integrável  $\Rightarrow Y$  integrável. Pois

$y = x - \mu \Rightarrow |x| - \mu \leq |x - \mu| = |y| = |x - \mu| \leq |x| + \mu$ . Agora  $Y$  é s. t. zero, pois:

$$P(Y \geq y) = P(X - \mu \geq y) = P(X \geq \mu + y) \stackrel{\text{s.t. } y}{=} P(X \leq \mu - y) = P(X - \mu \leq -y) = P(Y \leq -y).$$

Então  $E[Y] = 0$

(b) Suponha que  $X$  possua densidade  $f(x)$ . Mostre que se  $f(\mu + x) = f(\mu - x)$

então a distribuição de  $X$  é simétrica em torno de  $\mu$ . Enunciado: prove a propriedade análoga para o caso discreto.

$$P(X \geq \mu + x) = \int_{\mu+x}^{\infty} f_x(z) dz = \begin{pmatrix} y = 2\mu - z \\ dy = -dz \end{pmatrix} = - \int_{\mu-x}^{-\infty} f_x(2\mu - y) dy = \int_{-\infty}^{\mu-x} f_x(2\mu - y) dy = \begin{pmatrix} f_{2\mu-y} \\ 2\mu-y \\ 2\mu-z \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \text{fundo} \\ f(\mu+x) \cdot f(\mu-x) \end{pmatrix} = \int_{\mu-x}^{\mu+x} f_x(y) dy = P(X \leq \mu + x)$$

Caso Discreto: Suponha que  $X$  possua função de probabilidade p. Mostre que  $P(X \geq \mu) = P(X \leq \mu)$  via mostra a distribuição de  $X$  é simétrica em torno de  $\mu$ .

$$\text{ prova: } P(X \geq \mu + x) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} P(n) = P(n \geq \mu + x) = \sum_{n=\mu+x}^{\infty} P(n-x) = \sum_{n=\mu+x}^{\infty} P(n+x) = \\ = P(n \leq \mu + x) = \sum_{n=-\infty}^{\mu+x} P(n) = P(X \leq \mu - x).$$

(i) Dê o ponto de simetria das distribuições seguintes, se existir?

perceba de onde v.a. se existir

$$(i) X \sim N(\mu, \sigma^2) \quad f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x-\mu)^2}, \quad x \in \mathbb{R}$$

$$f(\mu+x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(\mu+x-\mu)^2} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}x^2} \quad \left. \begin{array}{l} \text{então pelo item (b)} \\ x \text{ é s.t. } \mu \end{array} \right\}$$

$$f(\mu-x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(\mu-x-\mu)^2} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}x^2}$$

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2}\frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2}} dx = \left( \begin{array}{l} y = \frac{x-\mu}{\sigma} \\ x = \sigma y + \mu \\ dy = \sigma dx \end{array} \right) = \int_{-\infty}^{\infty} (\sigma y + \mu) \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}y^2} \sigma dy =$$

$$= \frac{\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} y e^{-\frac{1}{2}y^2} dy + \mu \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}y^2} dy}_{N(0,1)} = \frac{\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[ -e^{-\frac{1}{2}y^2} \right]_{-\infty}^{\infty} + \mu = \mu$$

$$(ii) X \sim \text{Cauchy } (\mu, b) : \quad f(x) = \frac{b}{\pi [b^2 + (x-\mu)^2]}, \quad x \in \mathbb{R}$$

$$f(\mu-x) = \frac{b}{\pi [b^2 + (\mu-x-\mu)^2]} = \frac{b}{\pi (b^2 + x^2)} \quad \left. \begin{array}{l} \text{então pelo item (b)} \\ x \text{ é s.t. } \mu \end{array} \right\}$$

$$f(\mu+x) = \frac{b}{\pi [b^2 + (\mu+x-\mu)^2]} = \frac{b}{\pi (b^2 + x^2)}$$

$$\begin{aligned}
 EY &= \int_{-\infty}^{\infty} z \frac{1}{\pi [1+(z^2/\pi)]} dz = \left( \frac{z^2 + \pi}{z^2 + \pi^2} \right) \cdot \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} (1+\pi) \frac{1}{1+z^2} dz = \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} \frac{2\pi}{1+y^2} dy = \frac{2\pi}{\pi} \int_0^{\infty} \frac{1}{1+y^2} dy \\
 &= \frac{2}{\pi} \lim_{n \rightarrow \infty} \left( \log(1+y^2) \right)_0^n + \frac{2\pi n}{\pi} \left[ \frac{1}{y} \arctan(y) \right]_0^n = \frac{2}{\pi} (\pi/2) + \frac{2\pi}{\pi} \left( \frac{\pi}{2} - 0 \right) = 1 + \pi^2/2
 \end{aligned}$$

iii)  $X \sim U[a, b]$        $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a, b] \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & \frac{a+b}{2} - x \in [a, b] \Leftrightarrow \frac{a-b}{2} \leq x \leq \frac{b-a}{2} \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases} \quad \left. \begin{array}{l} X \in \\ \text{s.t. } \frac{a+b}{2} - x \end{array} \right\}$$

$$f\left(\frac{a+b}{2} - x\right) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & \frac{a+b}{2} - x \in [a, b] \Leftrightarrow \frac{a}{2} \leq x \leq \frac{b}{2} \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$EX = \int_{-\infty}^{\infty} x f_x(x) dx = \int_a^b x \frac{1}{(b-a)} dx = \frac{1}{(b-a)} \left[ \frac{x^2}{2} \right]_a^b = \frac{1}{2} \frac{b^2 - a^2}{(b-a)} = \frac{a+b}{2}$$

iv)  $X \sim B(n, \frac{1}{2})$ ,  $p(x) = \binom{n}{x} \left(\frac{1}{2}\right)^x$ ;  $x=0, 1, 2, \dots, n-1, n$

$$\begin{aligned}
 \text{Logo } p\left(X + \frac{n}{2}\right) &= \binom{n}{x + \frac{n}{2}} \left(\frac{1}{2}\right)^n \quad \text{que são iguais} \\
 p\left(-x + \frac{n}{2}\right) &= \binom{n}{-x + \frac{n}{2}} \left(\frac{1}{2}\right)^n \quad \text{pela } x + \frac{n}{2} = \frac{n}{2} - \left(-x + \frac{n}{2}\right)
 \end{aligned} \quad \left. \begin{array}{l} X \in \text{s.t. } \frac{n}{2} \\ \text{e} \end{array} \right\}$$

$X$  é integrável poi.  $0 \leq X \leq n$ , então pelo item (a):  $EX = \frac{n}{2}$

v)  $X$  tal que  $F_X$  é função de Gaus

Por uniforç,  $X$  é s.t.  $\frac{1}{2}$  e como é limitada  $0 \leq EX \leq 1 \Rightarrow EX = \frac{1}{2}$

i)  $X$  tem distribuição de Laplace (esp. dupla)  $f(x) = \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|x-\mu|}$ ,  $x \in \mathbb{R}$

$$\left. \begin{array}{l} f(\mu-x) = \frac{\lambda}{2} e^{-|\mu-x-\mu|} = \frac{\lambda}{2} e^{-|x|} \\ f(\mu+x) = \frac{\lambda}{2} e^{-|\mu+x-\mu|} = \frac{\lambda}{2} e^{-|x|} \end{array} \right\} X \text{ é s. l. de } \mu$$

Agora:  $E X = \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{\lambda}{2} e^{-|x-\mu|} dx = \begin{pmatrix} y = \mu - x \\ x = y + \mu \\ dy = dx \end{pmatrix} = \int_{-\infty}^{\infty} (y + \mu) \frac{\lambda}{2} e^{-|y|} dy =$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} (y + \mu) \frac{\lambda}{2} e^y dy + \int_{-\infty}^{\infty} (y + \mu) \frac{\lambda}{2} e^{-y} dy = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} y e^y dy + \frac{\mu}{2} \int_{-\infty}^{\infty} e^y dy +$$

$$\frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} y e^{-y} dy + \frac{\mu}{2} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-y} dy = \frac{-1}{2\lambda} + \frac{\mu}{2} + \frac{\mu}{2} + \frac{1}{2\lambda} = \mu$$

2- Seja  $X$  uma variável aleatória tendo distribuição logística com

densidade:

$$f(x) = \frac{e^{-x}}{(1+e^x)^2}, x \in \mathbb{R}$$

(a) Prove que a distribuição de  $X$  é simétrica em torno do zero

$$\frac{f(x)}{f(-x)} = \frac{\frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2}}{\frac{e^{-x}}{(1+e^x)^2}} = \frac{e^{-x}(1+e^x)^2}{e^x(1+e^{-x})^2} = \frac{e^{-x} + e^2 + e^x}{e^x + e^{-x} + 2} = 1 \Rightarrow f(x) = f(-x)$$

$\Rightarrow X$  é s. l. sim.

(b) Determine se  $X$  tem esperança finita. Se tiver, ache o valor.

$$\begin{aligned}
 \text{Caso: } E[X] &= \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot dF_{X,Y}(x) = \int_0^1 x \cdot [f(x) \cdot f_Y(x)] dx = -2 \int_0^1 x \frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2} dx = \begin{cases} t = e^{-x} \\ dt = -e^{-x} dx \end{cases} \\
 &= 2 \int_0^1 \log t \cdot \frac{t}{(1+t)^2} \left(\frac{1}{t}\right) dt = -2 \int_0^1 \frac{\log t}{(1+t)^2} dt = \begin{cases} u = \log t \Rightarrow du = \frac{1}{t} dt \\ dv = \frac{1}{(1+t)^2} dt \Rightarrow v = -\frac{1}{1+t} \end{cases} \\
 &= -2 \left\{ \left[ \frac{\log t}{1+t} \right]_0^1 + \int_0^1 \frac{1}{t(1+t)} dt \right\} = -2 \left\{ -\frac{\log t}{1+t} + \log \left(\frac{1+t}{t}\right) \right\}_0^1 = \\
 &= -2 \left[ \log t^{\frac{1}{1+t}} \cdot \left(\frac{1+t}{t}\right) \right] = -2 \left[ \frac{t}{1+t} \log t + \log(1+t) \right]_0^1 = 2 \log 2
 \end{aligned}$$

então  $X$  é integrável  $\Leftrightarrow EX = 0$

c) Obter a densidade de  $Y = e^X$  se  $x \in Y$ :

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{y} f_X(\ln y) = \frac{1}{y} \frac{1}{(1+\frac{1}{y})^2} = \frac{1}{(1+y)^2}, & y > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\text{Caso: } E[Y] = \int_0^\infty \frac{y}{(1+y)^2} dy = \begin{cases} u = y, du = dy \\ dv = \frac{dy}{(1+y)^2}, v = -\frac{1}{1+y} \end{cases} = \left[ \frac{-y}{1+y} \right]_0^\infty + \int_0^\infty \frac{1}{1+y} dy = \\
 -1 - \log(1+y) \Big|_0^\infty = 1 + \infty = +\infty$$

3- Calcular  $EX$  se  $X$  possuir densidade  $f(x)$  onde

(a)  $f$  é a densidade dada no exercício 6 do cap.t. 2

$$f(x) = \begin{cases} cx^2, & -1 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases} \quad EX = \int_{-1}^1 x f(x) dx = \int_{-1}^1 cx^3 dx = \left[ \frac{cx^4}{4} \right]_{-1}^1 = c$$

$$(b) f(x) = \frac{1}{(\beta x)^{\alpha}} \text{ se } x > 0 \quad \text{e} \quad f(x) = 0 \quad \text{se } x \leq 0$$

Todo item (c) do exercício 2:  $E[X] = +\infty$

(c) Se  $x \sim \Gamma(\alpha, \beta)$ , onde  $\alpha > 0$  e  $\beta > 0$ , qual é  $EX$ ?

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} & , x > 0 \\ 0 & , \text{ c.c.} \end{cases}$$

$$EX = \int_0^\infty x \cdot f(x) dx = \int_0^\infty \frac{\beta^\alpha x^\alpha e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} dx = \left( \begin{array}{l} y = \beta x \\ dy = \beta dx \end{array} \right) = \frac{1}{\beta \Gamma(\alpha)} \int_0^\infty y^\alpha e^{-y} dy = \frac{\Gamma(\alpha+1)}{\Gamma(\alpha)}$$

(d) Dizemos que  $X$  tem distribuição de Weibull se possuir densidade

$$f(x) = \begin{cases} \lambda \alpha x^{\alpha-1} e^{-\lambda x^\alpha} & , x > 0 \\ 0 & , x \leq 0 \end{cases}$$

$$\text{Dada: } EX = \int_0^\infty x f(x) dx = \int_0^\infty \lambda \alpha x^\alpha e^{-\lambda x^\alpha} dx = \left( \begin{array}{l} y = \lambda x^\alpha \\ x = \left(\frac{y}{\lambda}\right)^{\frac{1}{\alpha}} \\ dx = \frac{1}{\lambda} \cdot \frac{1}{\alpha} y^{\frac{1}{\alpha}-1} \end{array} \right) =$$

$$= \int_0^\infty \lambda \cdot y \cdot e^{-y} \cdot \frac{1}{\lambda} \cdot \frac{1}{\alpha} y^{\frac{1}{\alpha}-1} dy = \lambda^{-\frac{1}{\alpha}} \int_0^\infty y^{\frac{1}{\alpha}} e^{-y} dy =$$

$$= \lambda^{(-\frac{1}{\alpha})} \cdot \Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)$$

2. Sejam  $x$  e  $y$  variáveis independentes com distribuição comum  $U[0,1]$ . Calcule  $EZ$  e  $EW$ , onde  $Z = \min(x,y)$  e  $W = \max(x,y)$ .

$$\text{Então } F_X(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

$$F_Y(y) = \begin{cases} 0, & y > 1 \\ y, & 0 \leq y < 1 \\ 1, & y \geq 1 \end{cases}$$

Assim:  $P(Z > z) = P(x > z, y > z) \stackrel{\text{indep}}{=} P(x > z) \cdot P(y > z) = \begin{cases} 1, & z < 0 \\ (1-z)^2, & 0 \leq z < 1 \\ 0, & z \geq 1 \end{cases}$

Então  $EZ = \int_0^1 P(Z > z) dz = \int_0^1 (1-z)^2 dz = \frac{-(1-z)^3}{3} \Big|_0^1 = \frac{1}{3} = \frac{2(1-1)(-1)}{3}$   
 Zéria não-nula  $= -z \int_0^1 (1-z) dz = \int_0^1 (-z + z^2) dz = -\frac{z^2}{2} + \frac{z^3}{3} \Big|_0^1 = -\frac{1+2}{2} = -\frac{3}{2} = -\frac{1}{2}$

Assim:  $P(W \leq w) = P(x \leq w, y \leq w) \stackrel{\text{indep}}{=} P(x \leq w) \cdot P(y \leq w) = \begin{cases} w^2, & 0 \leq w < 1 \\ 2(1-w)(-1) = 2(3-1) & \\ 2w^2 - 2w = \frac{2w^3 - 2w^2}{3}, & \\ 1, & w \geq 1 \end{cases}$

Então  $EW = \int_0^1 P(W > w) dw = \int_0^1 (1-w^2) dw = w \Big|_0^1 - \frac{w^3}{3} \Big|_0^1 = \frac{2}{3}$   
 W é v.a. não-nativa

6. Um jogador vai lançando uma moeda honesta. Ele para depois de lançar ou duas caras sucessivas ou duas cores sucessivas. Qual a esperança do número de lançamentos?

$$\begin{array}{ccccccc} 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & \dots & n \\ \hline 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & \dots & n-1 & n \end{array}$$

Sig  $n=2k$  ( $p_m$ ):  $P(X > 2k) = 2 \cdot p^k \cdot (1-p)^{k-1} = 2 \cdot \frac{1}{2}^k \cdot \frac{1}{2}^{k-1} = 2 \left(\frac{1}{2}\right)^{2k} = 2 \left(\frac{1}{2}\right)^n$

$n=2k+1$  ( $p_m$ )  $P(X > 2k+1) = p^k (1-p)^{k+1} + p^{k+1} (1-p)^k = 2 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{2k+1} = 2 \left(\frac{1}{2}\right)^n$

$$\text{Ex: } EX = \sum_{n=0}^{\infty} P(X > n) = 2 + \sum_{n=2}^{\infty} 2 \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^n = 2 + \frac{\frac{1}{2}}{1 - \frac{1}{2}} = 3$$

7. Uma urna contém  $n$  bolas numeradas  $1, 2, \dots, n$ . Uma pessoa tira uma bola, devolve, tira outra e devolve, continuando até tirar uma bola p/ a sétima vez. Seja  $X$  o número total de retiradas necessárias para obter 7 bolas.

, temos a distribuição de  $X$ . (Sugestão. Ache  $P(X > k)$ )

temos:  $[X > k] = \text{a. } k \text{ primeiras bolas retiradas são diferentes}$ ,  $k=2, \dots, (n-1)$

$$\begin{aligned} P(X > k) &= \frac{C_n^k}{n^k} = \frac{n}{n} \cdot \frac{n-1}{n} \cdot \frac{n-2}{n} \cdots \frac{n-k}{n} = \\ &= \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdot \left(1 - \frac{2}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{k}{n}\right) \end{aligned}$$

$$P(X > 0) = P(X > 1) = 1 \quad \text{e} \quad P(X > k) = 0, \quad k \geq n$$

(b) Mostre que

$$EX = 2 + \left(1 - \frac{1}{n}\right) + \left(1 - \frac{1}{n}\right)\left(1 - \frac{2}{n}\right) + \cdots + \left(1 - \frac{1}{n}\right)\left(1 - \frac{2}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{n-1}{n}\right).$$

temos que  $X$  é v.a. não negativa, então

$$EX = \sum_{n=0}^{\infty} n P(X > n) = 2 + \left(1 - \frac{1}{n}\right) + \left(1 - \frac{1}{n}\right)\left(1 - \frac{2}{n}\right) + \cdots + \left(1 - \frac{1}{n}\right)\left(1 - \frac{2}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{n-1}{n}\right)$$

8. Sejam  $X$  e  $Y$  reais. Se  $F_x(x) \leq F_y(x)$  para todo  $x \in \mathbb{R}$ , dizemos que  $X$  é estatisticamente maior que  $Y$ . Prove que se  $X$  é estatisticamente maior que  $Y$ , então  $EX \geq EY$  (se  $EX < EY$  existem).

$$\text{Então que: } E[X] = \underbrace{\int_{-\infty}^0 (1 - F_X(x)) dx}_{I_x} - \underbrace{\int_0^\infty F_X(x) dx}_{II_x} \quad E[Y] = \underbrace{\int_{-\infty}^0 (1 - F_Y(y)) dy}_{I_y} - \underbrace{\int_0^\infty F_Y(y) dy}_{II_y}$$

Logo, como  $F_X(x) \leq F_Y(x), \forall x \in \mathbb{R} \Rightarrow \int_{-\infty}^0 F_X(x) dx \leq \int_{-\infty}^0 F_Y(x) dx \Rightarrow II_x \leq II_y$

$$(1 - F_X(x)) \geq (1 - F_Y(x)), \forall x \in \mathbb{R} \Rightarrow \int_0^\infty (1 - F_X(x)) dx \geq \int_0^\infty (1 - F_Y(x)) dx \Rightarrow I_x \geq I_y$$

então  $E[X] > E[Y]$

... componentes eletrônicos vêm em testados simultaneamente. Suponha que cada um horas de vida componente é exponencialmente distribuída com parâmetro  $\lambda$ , que as vidas dos componentes são independentes. Calcule:

(a) A esperança do tempo de falha até a primeira falha de um dos componentes.

$$T_1 \sim \exp(\lambda) \\ T_2 \sim \exp(\lambda) \text{ independente}$$

$$[T > t] = [T_1 > t] \cap [T_2 > t], \text{ ent.}$$

$$P(T > t) = P(T_1 > t) \cdot P(T_2 > t) = e^{-\lambda t} \cdot e^{-\lambda t} = e^{-2\lambda t}$$

$$\text{Assim, como } T \text{ é a } \mathbb{E}[T] = \int_0^\infty P(T > t) dt = \int_0^\infty e^{-2\lambda t} dt = -\frac{e^{-2\lambda t}}{2\lambda} \Big|_0^\infty = \frac{1}{2\lambda}$$

(b) A esperança do tempo de falha até ambos os componentes falharem

$$[T \leq t] = [T_1 \leq t] \cap [T_2 \leq t] \Rightarrow P(T \leq t) = P(T_1 \leq t) \cdot P(T_2 \leq t) =$$

$$= (1 - e^{-\lambda t})^2 \Rightarrow \text{Então } T \sim \mathbb{E}[T] = \int_0^\infty P(T > t) dt = \int_0^\infty (e^{-2\lambda t} + 2e^{-\lambda t}) dt = \frac{2}{2\lambda} - \frac{1}{\lambda}$$

10. Dois jogadores lançam moedas simultaneamente e vêem o resultado (e, portanto, se duas cores ou duas cores). Se os dois fizerem "cara" simultaneamente, é premiar o jogador I; se não combinarão lançarão coroa juntos o jogador II. Por exemplo, se os dois obtiverem cara no primeiro lançamento, então o jogo termina, o jogador I ganha o jogo. Suponha que a moeda do jogador I seja honesta, ou seja, que a moeda do outro não necessariamente o seja, tendo probabilidade  $p$  de "cara",  $0 < p < 1$ .

(a) Calcule a esperança do nº de lances mentos (i.e., o número de vezes que o jogador I lanza a moeda até dominar o jogo)

$$X_i = \text{resultado da medida do projector } I: \begin{cases} 0 \rightarrow \text{corca} & P(0) = \frac{1}{2} \\ 1 \rightarrow \text{corca} & P(1) = \frac{1}{2} \end{cases}$$

$$Y_i = \text{...} \quad \quad \quad I: \begin{cases} 0 \rightarrow \text{corca} & P(0) = p \\ 1 \rightarrow \text{corca} & P(1) = (1-p) \end{cases}$$

onde I é o lanceado i

$$G_i^T = \dots \quad \mathbb{I} \quad \dots$$

$C_i$  = von I nach II gelesen wiedergelesen ist ein contingenz-gitter.

$$\text{terima} : P(G_i^T / C_{i-1}) = p(x_i + y_i = 0) \stackrel{\text{def}}{=} p(y_i = 0) \cdot p(x_i = 0) = \frac{1}{2} P$$

$$P(G_i^1 | C_{i-1}) = P(X_i + Y_i = 2) \stackrel{iid}{=} p(Y_i=1) = P(Y_i=1) = \frac{1}{2}(1-p)$$

$$\begin{aligned} P(C_i | C_{i-1}) &= P(Y_{i-1} + Y_i = 1) \stackrel{\text{def}}{=} P(Y_i = 0) \cdot P(Y_i = 1) + P(Y_i = 1) \cdot P(Y_i = 0) = \\ &= \frac{1}{2} p + \frac{1}{2}(1-p) = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

Siga  $Z = \eta z$  da lancamento (akc o gyz luminar)

$$\text{factors } P(Z > n) = P(C_1) \cdot P(C_2/C_1) \cdot P(C_3/C_1 \cap C_2) \cdots P(C_n/C_1 \cap C_2 \cap \cdots \cap C_{n-1}) = \\ \stackrel{\text{indep}}{=} P(C_1) \cdot P(C_2/C_1) \cdot P(C_3/C_2) \cdots P(C_n/C_{n-1}) = \left(\frac{1}{2}\right)^n, \quad n=0,1,2,$$

with com

$$E(Z) = \sum_{n=1}^{\infty} p(Z > n) = \frac{1}{2}(1)^n - 1$$

(1) Achá a probabilidade do Jogador I ganhar o jogo (mais alto da moeda)

$$W = \{ \text{jogar, ganha} = \text{jogo} \}$$

$W_i = \text{jogar, ganha} = \text{jogo no lançamento } i$ .

$$W = \bigcup_{i=1}^n W_i \stackrel{\text{def.}}{\Rightarrow} P(W) = \sum_{i=1}^n P(W_i)$$

$$\text{Logo } P(W_n) = P(c_1) \cdot P(C_2/c_1) \cdots P(C_n/c_{n-1}) = \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1} \cdot \frac{1}{2} = \left(\frac{1}{2}\right)^n \cdot p, n =$$

$$\text{Então: } P(W) = \sum_{n=1}^{\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^n \cdot p = \frac{\frac{1}{2}}{1 - \frac{1}{2}} p = p$$

ii) Jogadores I e II têm Cr\$ 200 cada um. Lançam uma moeda com probabilidade  $p$  de dar cara ( $0 < p < 1$ ). Se der cara, o jogador I perde Cr\$, se der coroa, I paga Cr\$ 100 ao II. Continuam lançando a moeda até que um dos jogadores perder tudo, isto é, até que ambos fiquem em Cr\$ 0. Definir EN, onde  $N$  é o número de lançamentos até terminar o jogo.

Será  $Y_i = \text{nº de caras até inclusivo a jogada } i$   $\begin{cases} \text{Se o último é joga em} \\ \text{se der coroa, " " " " " } \end{cases}$

$$Y_i = \text{nº de coroas } " " " " " \quad | Y_i - Y_{i-1}| = 2$$

$$\text{Assim: } \eta = 2k : \quad [N > n] = [X_i = k] \cap [Y_i = k], \quad n = 1, 2, \dots$$

$$\text{Então } P(N > n) \stackrel{\text{def.}}{=} p^k (1-p)^k = [P(1-p)]^k, \quad n = 1, 2, \dots$$

$$\text{Agora: } \eta = 2k+1 \quad (\text{ultimo}) \quad [N > n] = ([X_i = k] \cap [Y_i = k+1]) \cup ([X_i = k+1] \cap [Y_i = k]) \Rightarrow$$

$$P(N > n) \stackrel{\text{def.}}{=} p^k (1-p)^{k+1} + (1-p)^k \cdot p^{k+1} = p^k (1-p)^k \cdot [p + (1-p)] =$$

Assim:  $P(N > 0) \cdot P(N > 1) = 0$

Assim:  $P(N = 1) = \sum_{n=0}^{\infty} P(|N| > n) = ? \cdot \underbrace{\sum_{k=1}^{\infty} P(N > k)}_{\text{pares}} - \underbrace{\sum_{k=1}^{\infty} P(|N| > 2k-1)}_{\text{ímpares}}$

$$= 2 \cdot 2 \frac{P(1-p)}{1 - P(1-p)} = \frac{4p(1-p)}{1 - P(1-p)}$$

Prove que o critério de integrabilidade acima vale se  $x \geq 0$  e substituindo por  $|x| \geq 0$ , ou seja,  $x$  é integrável se, e somente se,  $\sum_{n=1}^{\infty} P(|N| > n) < \infty$

Temos que  $X$  é integrável  $\Leftrightarrow |X|$  é integrável.

Agora:  $E[|X|] \leq |X| \leq E[X] + 1$

$$E[|X|] \leq E[X] \leq E[X] + 1, \quad \text{Pois } E[|X|] = \sum_{n=0}^{\infty} P(|X| > n) = \\ = P(|X| > 0) + \sum_{n=1}^{\infty} P(|X| > n) \leq E[|X|] \leq 1 + \sum_{n=1}^{\infty} P(|X| > n)$$

Assim:  $\sum_{n=1}^{\infty} P(|X| > n) \leq E[|X|] \leq \sum_{n=1}^{\infty} P(|X| > n) + 2$

Então  $E[|X|] < \infty \Leftrightarrow \sum_{n=1}^{\infty} P(|X| > n) < \infty$

13. Verifique que a desigualdade de Jensen ainda vale se a função  $y \in \mathbb{C}$  é convexa em um intervalo  $(a, b)$  tal que  $P(a < X < b) = 1$ , onde admitimos a possibilidade de  $a = -\infty$  ou  $b = +\infty$  (Sugestão: Prove que  $a < EX < b$  - note que a propriedade E2 não implica

fil. 1 - 1. fisi. 5 - 2010 - 90

$$\lim_{t \rightarrow b^-} I(X=t) = 1.$$

Logo, para  $a < x < b \Rightarrow a \leq X \leq b \Rightarrow a \leq t \leq b$ . Agora, suponha que  $E(X-a) = 0$  e  $E(X-b) = 0$ .

$$\text{Então } E(X-a) = 0 \Rightarrow \begin{cases} E(X-a) = 0 \\ X-a \geq 0 \end{cases} \stackrel{\text{LHD}}{\Rightarrow} P(X-a=0)=1 \Rightarrow P(X=a)=1 \text{ é certo.}$$

$$\text{Analogamente, } E(X-b) = 0 \Rightarrow \begin{cases} E(X-b) = 0 \\ X-b \geq 0 \end{cases} \stackrel{\text{LHD}}{\Rightarrow} P(X-b=0)=1 \Rightarrow P(X=b)=1 \text{ é certo.}$$

$$a \leq X \leq b.$$



Como  $x$  é correta em  $(a, b)$  então:

$$\varphi(x) \geq \varphi(x_0) + \lambda(x - x_0)$$

então:  
 $\varphi(x) \geq \varphi(x_0) + \lambda E(X-x_0)$ , Agora como  $a < X < b$ , logo  $X_0 = EX$ :  
 $\therefore \varphi(x) \geq \varphi(EX).$

14. Sejam  $X, Y$  variáveis aleatórias com densidade conjunta  $f_{XY}(x,y)$ . Verifique que  $E(aX+bY) = aEX+bEY$  para este caso. (Suponha  $EY$  e  $EY$  finitos)

Sejamos que  $X, Y$  tem densidade conjunta  $f_{XY}(x,y)$  então:

$$aEX+bEY = a \int_x f_X(x) dx + b \int_y f_Y(y) dy \quad (I)$$

Logo: Pelo teorema 3.1:

$$\begin{aligned} \text{I: } & \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (ax + by) f_{x,y}(x,y) dx dy = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} ax f_{x,y}(x,y) dx dy + \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} by f_{x,y}(x,y) dx dy = \\ & = a \int_{-\infty}^{\infty} x f_x(x) dx + b \int_{-\infty}^{\infty} y f_y(y) dy \quad (\text{II}) \end{aligned}$$

De (I) e (II), temos:  $E(ax+by) = aEx + bEy$

15 - Suponha que  $X \sim U[0,1]$ . Deixe  $t$  ser o valor de  $t \in \mathbb{R}$  tal que  $E(X^t)$  é

finito. Qual o valor da esperança nesse caso?

$$E X^t = \int_{-\infty}^{\infty} x^t f_x(x) dx, \text{ logo, } x \sim U[0,1] \text{ s.t. } f_x(x) = I_{[0,1]}$$

$$E X^t = \int_0^1 x^t dx = \frac{x^{t+1}}{t+1} \Big|_0^1 = \frac{1}{t+1}$$

agora:  $t > 1 \Rightarrow t+1 > 1$ . Assim,  $t \in \mathbb{R} - \{-1\} \Rightarrow E X^t = \frac{1}{t+1} < \infty$

16 - Calcule  $E(e^X)$ , onde  $X$  tem densidade logística  $f(x) = \frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2}, x \in \mathbb{R}$ , utilizando o teorema 3.1. Compare com o resultado obtido no exercício 2(c).

$$\begin{aligned} \text{Pelo teorema 3.1. Temos: } E e^X &= \int_{-\infty}^{\infty} e^x \frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2} dx = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{(1+e^{-x})^2} dx = \\ &= \underbrace{\int_{-\infty}^0 \frac{1}{(1+e^{-x})^2} dx}_{\text{I}} + \underbrace{\int_0^{\infty} \frac{1}{(1+e^{-x})^2} dx}_{\text{II}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Logo: } \int_{-\infty}^0 \frac{1}{(1+e^{-x})^2} dx &= \left( \begin{array}{l} y = e^{-x} \\ dy = -e^{-x} dx \end{array} \right) = \int_0^1 \frac{1}{y(1+\frac{1}{y})^2} dy = \int_0^1 \frac{y}{(1+y)^2} dy = \left( \begin{array}{l} z = 1+y \\ dz = dy \end{array} \right) = \\ &= \int_1^2 \frac{z-1}{z^2} dz = \left. \log z \right|_1^2 + \left. \frac{1}{z} \right|_1^2 = \log 2 - \frac{1}{2} \end{aligned}$$

$$\text{II} = +\infty \quad \text{pois} \quad \frac{1}{(1+e^x)^2} \geq 0 \quad , \quad x \in \mathbb{R} \quad \text{e} \quad \lim_{x \rightarrow -\infty} \frac{1}{(1+e^x)^2} = 1$$

$$\text{então } Ee^x = I + \text{II} = \log 2 - \frac{1}{2} + \infty = +\infty.$$

17- Calcule  $EY$  nos exercícios 6 e 7 do Capítulo 2.

exercício:  $f(y) = \begin{cases} cy^2, & -1 \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$  então  $EY = \int_{-1}^1 cy^3 dy = \left[ \frac{cy^4}{4} \right]_{-1}^1 = 0$

$$f(y) = \begin{cases} 3y^2, & 0 \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases} \quad \text{então } EY = \int_0^1 3y^3 dy = \left[ \frac{3y^4}{4} \right]_0^1 = \frac{3}{4}$$

18- Seja  $X$  o tempo de espera até o primeiro sucesso em uma seqüência de experimentos de Bernoulli tendo probabilidade  $p$  de sucesso em cada实验. Calcule  $EX^2$ .

$$P(X=k) = p \cdot q^{k-1}, \quad k=1, 2, \dots \quad q = 1-p \quad 0 < p < 1$$

$$EX = \sum_{k=1}^{\infty} k^2 p q^{k-1} = p \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{q} (k q^k) = p \frac{d}{dq} \sum_{k=1}^{\infty} k q^k, \quad \text{pois } 1/q < 1. \quad \text{Agora}$$

$$S = \sum_{k=1}^{\infty} k q^k = q + 2q^2 + 3q^3 + 4q^4 + \dots$$

$$-qS = -q^2 - 2q^3 - 3q^4 - \dots$$

$$S - qS = q + 2q^2 - q^2 + 3q^3 - 2q^3 + 4q^4 - 3q^4 + \dots + q + q^2 + q^3 + \dots = \frac{q}{1-q}$$

então:  $S(1-q) = \frac{q}{(1-q)}$   $\Rightarrow S = \frac{q}{(1-q)^2}$ . Então  $EX^2 = p \cdot \frac{d}{dq} \left( \frac{q}{(1-q)^2} \right) = p \left( \frac{(1-q)^2 + 2q(1-q)}{(1-q)^4} \right)$

$$EX^2 = p \cdot \frac{1+q}{(1-q)^3} = p \cdot \frac{2-p}{p^3} = \frac{2-p}{p^2}$$

19- Suponha que a variável aleatória  $X$  tenha a seguinte densidade triangular

$$f(x) = \begin{cases} 1+x, & -1 \leq x \leq 0 \\ 1-x, & 0 < x \leq 1 \\ 0, & \text{se } x < -1 \text{ ou } x > 1 \end{cases}$$

Calcule  $E[X]$  e  $Va[X]$

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx = \int_{-1}^0 x(1+x)dx + \int_0^1 x(1-x)dx = \left[ \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} \right]_{-1}^0 + \left[ \frac{x^2}{2} - \frac{x^3}{3} \right]_0^1 = \\ = -\frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \frac{1}{2} - \frac{1}{3} = 0$$

$$E[X^2] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x)dx = \int_{-1}^0 x^2(1+x)dx + \int_0^1 x^2(1-x)dx = \left[ \frac{x^3}{3} + \frac{x^4}{4} \right]_{-1}^0 + \left[ \frac{x^3}{2} - \frac{x^4}{4} \right]_0^1 = \\ = \frac{1}{3} - \frac{1}{4} + \frac{1}{3} - \frac{1}{4} = \frac{1}{6}$$

então:  $Va[X] = E[X^2] - E^2[X] = \frac{1}{6} - 0 = \frac{1}{6}$

20. (a) Prove: se a variável aleatória  $X$  é limitada, então tem momentos todos finitos.

Limitada  $\Rightarrow \exists k > 0$  t.q.  $|X| < k \stackrel{E[X]}{\Rightarrow} E|X| < k \Rightarrow X$  é integrável

$\therefore |X| < k \Rightarrow |X|^t < k^t, t > 0 \Rightarrow E|X|^t < k^t \Rightarrow X^t$  é integrável.

Assim,  $X$  tem momentos finitos de todos os tipos.

(b) Seja  $A$  um evento aleatório. Calcule todos os momentos absolutos da variável aleatória  $X = I_A$ .

Temos:  $X^t = I_A^t = I_A \Rightarrow E[X^t] = EX = EI_A = \int_A f_X(x)dx = P(X \in A), \forall t$

(c) Demonstre que se  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  então todos os momentos de  $X$  são finitos.

Para isto basta mostrar que os momentos de ordem par são finitos, e utilizar o resultado da proposição 3.2.

Então, seja  $t < 1$

$$E|Y|^t = \int_{-\infty}^0 \frac{(-x)^t}{\pi(1+x^2)} dx + \int_0^\infty \frac{x^t}{\pi(1+x^2)} dx = 2 \int_0^\infty \frac{x^t}{\pi(1+x^2)} dx$$

Agora  $E|X|^t = \frac{2}{\pi} \left[ \underbrace{\int_0^\infty \frac{x^t}{(1+x^2)} dx}_{\text{finito}} + \underbrace{\int_1^\infty \frac{x^t}{(1+x^2)} dx}_I \right]$  onde :

$$I = \int_1^\infty \frac{x^t}{1+x^2} dx \leq \int_1^\infty \frac{x^t}{x^2} dx = \int_1^\infty x^{t-2} dx = \left[ \frac{x^{t-1}}{t-1} \right]_1^\infty = \frac{1}{t-1}, \text{ para } t < 1$$

Logo, todos os momentos de orden menor que 1 são finitos

21. Obtenha as variâncias de  $Z$  e  $W$  no exercício 5.

$$\exists: f_z(z) = \begin{cases} 2(1-z), & 0 \leq z \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\forall: f_w(w) = \begin{cases} 2w, & 0 \leq w \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Agora, já sabemos que  $EZ = \frac{1}{3}$ ,  $EW = \frac{2}{3}$ . Agora,

$$EZ^2 = \int_{-\infty}^1 z^2 f_z(z) dz = \int_0^1 2z^2(1-z) dz = \left[ \frac{2}{3}z^3 - \frac{2}{2}z^4 \right]_0^1 = \frac{2}{3} - \frac{1}{2} = \frac{1}{6}$$

$$EW^2 = \int_{-\infty}^{\infty} w^2 f_w(w) dw = \int_0^1 2w^3 dw = \left[ \frac{w^4}{2} \right]_0^1 = \frac{1}{2}$$

Então:  $\text{Var} Z = EZ^2 - E^2 Z = \frac{1}{6} - \frac{1}{9} = \frac{1}{18}$

$$\text{Var} W = EW^2 - E^2 W = \frac{1}{2} - \frac{4}{9} = \frac{1}{18}$$

22. Através de experimentos estatísticos, determinar-se que a duração de uma  
certo tipo de chamada telefônica satisfaz a relação:

$$P(T > t) = a e^{-bt} + (1-a) e^{-ct}, t \geq 0 \text{ onde } p.s.s.: 220 = 5 \text{ mn. Art.}$$

Conclua a variação de  $T$ .

$$\text{Tomemos } T \text{ v.a. não-negativa, ent\~ao: } ET = \int_0^{\infty} P(T > t) dt = \int_0^{\infty} a e^{-\lambda t} dt + \int_0^{\infty} (1-a) e^{-\xi t} dt =$$

$$= a \underbrace{\int_0^{\infty} e^{-\lambda t} dt}_{E(XP(\lambda)) = \frac{1}{\lambda}} + b \underbrace{\int_0^{\infty} e^{-\xi t} dt}_{E(XP(\xi)) = \frac{1}{\xi}} \Rightarrow ET = \frac{a}{\lambda} + \frac{(1-a)}{\xi}$$

$$\text{Agora } T^2 \text{ \'e tamb\'em v.a. n\'on-negativa, ent\~ao: } ET^2 = 2 \int_0^{\infty} t P(T > t) dt =$$

$$= 2 \left\{ \underbrace{\frac{a}{\lambda} \int_0^{\infty} t e^{-\lambda t} dt}_{E[(XP(\lambda))^2] = \frac{1}{\lambda^2}} + (1-a) \underbrace{\int_0^{\infty} t e^{-\xi t} dt}_{E[(XP(\xi))^2] = \frac{1}{\xi^2}} \right\} = 2 \left[ \frac{a}{\lambda^2} + \frac{(1-a)}{\xi^2} \right]$$

$$D = ET^2 - (ET)^2 = 2 \left[ \frac{a}{\lambda^2} + \frac{(1-a)}{\xi^2} \right] - \left[ \frac{a}{\lambda} - \frac{(1-a)}{\xi} \right]^2$$

23. Prove que se  $X$  assume valores somente no intervalo  $[a, b]$ , ent\~ao  $a \leq EX \leq b$ .

$\text{Var } X \leq \frac{(b-a)^2}{4}$  (Sugest\~ao. Faça primeiro para  $a=0, b=1$ ) Exiba uma variável aleatória que atinge a variação máxima.

Tomemos inicialmente um v.a. tal que  $0 \leq Y \leq 1 \xrightarrow{EC2} 0 \leq EY \leq 1$

Agora, seja  $m$  uma mediana de  $Y$  ent\~ao:

$$\begin{aligned} \text{Var } Y &= \text{Var}(Y-m) \leq E(Y-m)^2 = \int_0^1 (Y-m)^2 dF_Y + \int_m^1 (Y-m)^2 dF_Y \leq m^2 P(Y \leq m) + (1-m)^2 \\ &\leq \frac{1}{2} m^2 + \frac{1}{2} (1-m)^2 = m^2 - m + \frac{1}{2} = \left(m - \frac{1}{2}\right)^2 + \frac{1}{4} \leq \frac{1}{4} \end{aligned}$$

Resumindo:  $\text{Var } Y \leq \frac{1}{4}$

Agora, tomemos  $Y = (b-a)X + a \Rightarrow \text{Var } Y = (b-a)^2 \text{Var } X \leq (b-a)^2 \frac{1}{4}$

$$\text{e } EY = (b-a)EX + a \Rightarrow a \leq EY \leq b$$

A variável aleatória que atinge a variação máxima é  $P(X=a)=P(X=b)=\underline{g6}$

24. Calcule a variancia da variável aleatória  $X$ , sob as seguintes condições:

(a)  $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ , onde  $\lambda > 0$

Temos:

$$\begin{aligned} E[X^2] &= \sum_{k=0}^{\infty} k^2 P(X=k) = \sum_{k=0}^{\infty} k^2 \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} k \frac{\lambda^k}{(k-1)!} = \\ &= e^{-\lambda} \lambda \cdot \sum_{j=0}^{\infty} (j+1) \frac{\lambda^j}{j!} = e^{-\lambda} \lambda \left\{ \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^j}{j!} + \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^{j+1}}{j!} \right\} = \\ &e^{-\lambda} \lambda \left\{ \lambda \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^i}{i!} + \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^{j+1}}{j!} \right\} = e^{-\lambda} \lambda \{ \lambda e^{\lambda} + e^{\lambda} \} = \lambda^2 + \lambda \end{aligned}$$

$$\text{Então } \text{Var } X = E[X^2] - (EX)^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda$$

(b)  $X \sim b(n, p)$  onde  $0 < p < 1$

Temos:

$$\begin{aligned} E[X^2] &= \sum_{k=0}^n k^2 P(X=k) = \sum_{k=0}^n k^2 \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=0}^n k^2 \frac{n!}{(n-k)! k!} p^k (1-p)^{n-k} = \\ &= \sum_{k=1}^n k \frac{n!}{(n-k)! (k-1)!} p^k (1-p)^{n-k} = np \sum_{k=1}^n k \cdot \frac{(n-1)!}{(n-k)! (k-1)!} p^{k-1} (1-p)^{n-k} = \\ &\left( \sum_{j=0}^{n-1} (j+k-1) \right) = np \sum_{j=0}^{n-1} (j+1) \frac{(n-1)!}{((n-1)-j)! j!} p^j (1-p)^{[(n-1)-j]} \\ &= np \left( \underbrace{\left( \sum_{j=0}^{n-1} j \frac{(n-1)!}{((n-1)-j)! j!} p^j (1-p)^{[(n-1)-j]} \right)}_{\text{fatorial}} + \underbrace{\sum_{j=0}^{n-1} \frac{(n-1)!}{((n-1)-j)! j!} p^j (1-p)^{[(n-1)-j]}}_{\text{de probabilidade}} \right) \end{aligned}$$

$$EX^2 = np((n-1)p + 1) = np(np - p + 1) = np^2 - np^2 + np$$

$$\text{Assim, } \forall i, j \in \mathbb{N}, EX_{ij}^2 = (EX_i^2)(EX_j) = np^2 \cdot np^2 = np^2 = np(1-p) = npq$$

$\Rightarrow X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , onde  $\mu \in \mathbb{R}$  e  $\sigma^2 > 0$

Seja  $Y = X - \mu \Rightarrow Y \sim N(0, \sigma^2)$  e  $\text{Var } Y = \text{Var } X$

Então do exercício 20 b) :  $EX^2 = \sigma^2$  e  $EY = 0 \Rightarrow \text{Var } Y = EY^2 - (EY)^2 = 0$

$$\text{assim } \text{Var } X = \sigma^2$$

a)  $X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$ , onde  $\alpha > 0$  e  $\beta > 0$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \text{Então, } EX^2 &\stackrel{\text{definição}}{=} \int x^2 f(x) dx = \int_0^\infty x^2 \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} dx = \int_0^\infty \frac{\beta^\alpha x^{\alpha+1} e^{-\beta x}}{\Gamma(\alpha)} dx = \\ &= \frac{\Gamma(\alpha+2)}{\Gamma(\alpha) \cdot \beta^2} \cdot \underbrace{\int_0^\infty \frac{\beta^{\alpha+2} x^{\alpha+1}}{\Gamma(\alpha+2)} e^{-\beta x} dx}_{\text{densidade da } \Gamma(\alpha+2, \beta)} = \frac{(\alpha+1)\alpha}{\beta^2} \end{aligned}$$

Logo do exercício 4, temos:  $EX = \frac{\alpha}{\beta}$

$$\text{Então: } \text{Var } X = EX^2 - (EX)^2 \Rightarrow \frac{(\alpha+1)\alpha}{\beta^2} - \frac{\alpha^2}{\beta^2} = \frac{\alpha}{\beta^2}$$

b)  $X \sim U[a, b]$ , onde  $a < b$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{(b-a)}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\text{Assim } EX^2 = \int x^2 dF = \int_a^b x^2 dx = \frac{1}{(b-a)} \left[ \frac{x^3}{3} \right]_a^b = \frac{b^3 - a^3}{3(b-a)}$$

III.2

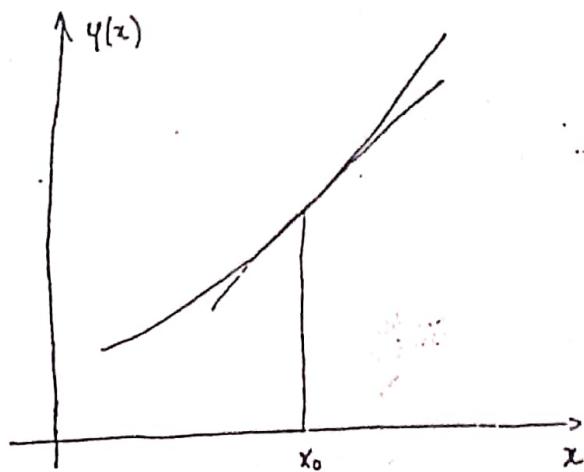
agora  $EX = \frac{a+b}{2}$

então:  $Var(X) = EX^2 - (EX)^2 = \frac{(b^3 - a^3)}{3(b-a)} - \frac{(a+b)^2}{4} = \frac{4b^3 - 4a^3 - 3b^2 - 3a^2 + 3ab^2 + 3a^2b}{12(b-a)}$

$$= \frac{b^3 - 3ab^2 + 3a^2b - a^3}{12(b-a)} = \frac{(b-a)^3}{12(b-a)} = \frac{(b-a)^2}{12}$$

25. Demonstre que a desigualdade de Jensen é estrita, i.e., se a função  $\varphi$  é strictamente convexa e  $X$  não constante. (Sugestão. Revise a prova de E4 e use a consequência (c) de E7. Observe que, pela unividade estrita, as curvas que da forma de E4 têm apenas um ponto em comum.)

Temos  $\varphi(x)$  é strictamente convexa



Então para  $x \neq x_0$ , temos:

$$\varphi(x) > \varphi(x_0) + \lambda(x - x_0)$$

Agora: fazendo  $x_0 = EX$  e como  $P(X \neq X_0) = P(X \neq EX) = P(|X - EX| > 0)$   
temos  $P(X = X_0) \leq 1$ ,  $\forall x \in \mathbb{R}$  ( $X$  não é constante), então:

$$\pm 1 \cdot \nu_1 > (1/\nu_1) \rightarrow F(v_1 - v_0) = \varphi(EX)$$

26-11) Sejam  $X$  e  $Y$  r.v. que só assumem os valores 0 e 1. Mostre que se  $E(XY)=E(X)\cdot E(Y)$

•  $x, y$  son independientes.

$$\left. \begin{array}{l} E(X) = P(X=1) \\ E(Y) = P(Y=1) \\ E(XY) = P(X=1, Y=1) \end{array} \right\} \Rightarrow E(XY) = E(X)E(Y) \Rightarrow P(X=1, Y=1) = P(Y=1) \cdot P(X=1) \quad (I)$$

$$\begin{aligned} P_{Y=0} &= P(X=0, Y=0) = P(Y=0) = P(X=1, Y=0) \stackrel{(I)}{=} P(Y=0) = P(Y=1) \cdot P(Y=0) = \\ &= P(Y=0) \cdot (1 - P(Y=1)) = P(Y=0) \cdot P(X=0) \quad (\text{II}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Entonces } P(X=1, Y=0) &= P(X=1) - P(X=1, Y=1) \stackrel{(I)}{=} P(X=1)(1 - P(Y=1)) = \\ &= P(X=1) \cdot P(Y=0). \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{finalmente } P(X=0, Y=0) &= P(X=0) - P(X=0, Y=1) \stackrel{(II)}{=} P(X=0)(1 - P(Y=1)) = \\ &= P(Y=0) \cdot P(Y=0) \end{aligned}$$

$\Omega_{\text{free}} = \{(I), (II), (III), (IV)\} : X, Y \in \{\text{even and freehand}\}$

(b) Se  $X$  assume apenas os valores  $a$  e  $b$ ,  $Y$  assume os valores  $c$  e  $d$  e  $\text{Cov}(X,Y) = 0$  então  $X$  e  $Y$  são independentes.

Então  $X$  e  $Y$  podem ser expressados da seguinte forma:

$X = (b-a) W + a$ , onde  $W$  é uma variável uniformemente distribuída entre 0 e 1.

$\gamma = (d-c)Z + c$ , onde  $Z$  é a "variação" de  $x$ .

$$\text{Entfernung: } X \cdot Y = (b-a)(d-c)WZ + a(d-c)Z + c(b-a)W + ac$$

$$E(XY) = (b-a)(d-c)E(WZ) + a(d-c)EZ + c(b-a)EW + a.c$$

Então:

$$\text{Cov}(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y] \stackrel{(I), (II)}{=} (b-a)(d-c)[E[WZ] - E[W]E[Z]] = (b-a)(d-c)\text{Cov}(W, Z)$$

Agora se  $\text{Cov}(X, Y) = 0$  então como  $(a-b)(d-c) \neq 0$  pois  $b > a$  e  $d > c$

$$\text{Cov}(W, Z) = 0 \xrightarrow{\text{item (1)}} W \in Z \text{ são indep} \quad \begin{matrix} \text{propriedade hereditária} \\ \Rightarrow \text{de modo p} \end{matrix}$$

$$\Rightarrow (b-a)W + a \text{ indep } (d-c)Z + c \Rightarrow X, Y \text{ são indep.}$$

27 - Sejam  $X_1, \dots, X_n$  v.a. independentes com  $E[X_j] = \mu_j$  e  $\text{Var}[X_j] = \sigma_j^2$ .

- Achar combinações lineares  $Y = \sum_{j=1}^n p_j X_j$ , onde  $p_j \geq 0$  e  $\sum_{j=1}^n p_j = 1$ .

onde que  $\text{Var}[Y]$  é minimizada pela escolha de:

$$p_j = \frac{\sigma_j^{-2}}{\sum_{i=1}^n \sigma_i^{-2}}, \quad j = 1, \dots, n$$

Temos, com  $X_1, \dots, X_n$  são v.a. indep.:

$$\text{Var}[Y] = \text{Var}\left(\sum_{j=1}^n p_j X_j\right) = \sum_{j=1}^n p_j^2 (\text{Var}[X_j]) = \sum_{j=1}^n p_j^2 \sigma_j^2$$

Então, o nosso problema é de otimização condicionada, ento  
usaremos o método do Lagrangeano, ento:

$$\min_{p_1, \dots, p_n} \sum_{j=1}^n p_j^2 \sigma_j^2$$

$$\text{s.t.} \quad \sum_{j=1}^n p_j = 1$$

$$\quad p_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, n$$

$$\text{Então } L = \sum_{j=1}^n p_j^2 \sigma_j^2 + \lambda \left(1 - \sum_{j=1}^n p_j\right)$$

$$F \text{ é máx} \Leftrightarrow \frac{\partial L}{\partial p_j} = 0 \Rightarrow 2p_j \sigma_j^{-2} - \lambda = 0 \Rightarrow p_j = \frac{\lambda \cdot \sigma_j^{-2}}{2} \quad (I)$$

assim:  $\sum_{j=1}^n p_j = \frac{\lambda}{2} \sum_{j=1}^n \sigma_j^{-2} = 1 \Rightarrow \lambda = \frac{2}{\sum_{j=1}^n \sigma_j^{-2}}$  que substituindo em

$$p_j = \frac{\sigma_j^{-2}}{\sum_{i=1}^n \sigma_i^{-2}}, \quad j = 1, 2, \dots, n. \quad \left( \begin{array}{l} \text{que é p.t de mínimo, pois} \\ \frac{\partial L}{\partial p_j} = 2\sigma_j^{-2} > 0, \quad j = 1, 2, \dots, n \end{array} \right)$$

28- Se  $X$  e  $Y$  são variáveis aleatórias independentes com variação finita, demonstre que:  $\text{Var}(XY) = \text{Var}(X) \cdot \text{Var}(Y) + (\text{E}X)^2 \text{Var}(Y) + (\text{E}Y)^2 \text{Var}X$

$$\begin{aligned} \text{L: } \text{Var}(XY) &= E(XY - E(XY))^2 = E(X^2Y^2 - 2XYEXY + [E(XY)]^2) = \\ &\stackrel{\text{indep}}{=} E(X^2) \cdot E(Y^2) - (\text{E}X)^2(\text{E}Y)^2 \stackrel{\text{variação finita}}{=} [\text{Var}X + (\text{E}X)^2][\text{Var}Y + (\text{E}Y)^2] - (\text{E}X)^2 \cdot (\text{E}Y)^2 \\ &= \text{Var}X \cdot \text{Var}Y + (\text{E}X)^2 \text{Var}Y + (\text{E}Y)^2 \text{Var}X \end{aligned}$$

29- Sejam  $X$  e  $Y$  v.a. com variações finitas. Mostre que se  $\text{Var}X \neq 0$ ,  $(X+Y)$  e  $(X-Y)$  não são independentes:

$$\begin{aligned} E[(X+Y)(X-Y)] &= E[X^2 - Y^2] = E[X^2] - E[Y^2] \stackrel{\text{variação finita}}{=} \text{Var}X + (\text{E}X)^2 - \text{Var}Y - (\text{E}Y)^2 \\ &= (\text{E}X + \text{E}Y)(\text{E}X - \text{E}Y) + (\text{Var}X - \text{Var}Y) = E(X+Y) \cdot E(X-Y) \\ &\quad + \text{Var}X - \text{Var}Y \end{aligned}$$

Logo se  $\text{Var}X \neq \text{Var}Y \Rightarrow X+Y$  e  $X-Y$  não são independentes

pois  $E[(X+Y)(X-Y)] \neq [E(X+Y)][E(X-Y)]$  (Se fossem independentes o produto é o produto dc. respectivos.)

é a soma de  
2 produt de esparsas

$$\text{Então: } \frac{\partial L}{\partial p_j} = 0 \Rightarrow 2p_j \sigma_j^{-2} - \lambda = 0 \Rightarrow p_j = \frac{\lambda \cdot \sigma_j^{-2}}{2} \quad (\text{I})$$

$$\text{assim: } \sum_{j=1}^n p_j = \frac{\lambda}{2} \sum_{j=1}^n \sigma_j^{-2} = 1 \Rightarrow \lambda = \frac{2}{\sum_{j=1}^n \sigma_j^{-2}} \quad \text{que substituindo em}$$

$$p_j = \frac{\sigma_j^{-2}}{\sum_{i=1}^n \sigma_i^{-2}}, \quad j = 1, 2, \dots, n. \quad \left( \begin{array}{l} \text{que é pto de mínimo, pois} \\ \frac{\partial L}{\partial p_j} = 2\sigma_j^{-2} > 0, \quad j = 1, 2, \dots, n \end{array} \right)$$

28- Se  $X$  e  $Y$  são variáveis aleatórias não dependentes com variação finita, demonstre que:  $\text{Var}(XY) = \text{Var}(X) \cdot \text{Var}(Y) + (\text{E}X)^2 \text{Var}(Y) + (\text{E}Y)^2 \text{Var}(X)$

$$\begin{aligned} \text{Ass.: } \text{Var}(XY) &= E(XY - EXY)^2 = E(X^2Y^2 - 2XYEXY + [E(XY)]^2) = \\ &\stackrel{\text{indep}}{=} E(X^2) \cdot E(Y^2) - (EX)^2(EY)^2 = [\text{Var}X + (EX)^2] \cdot [\text{Var}Y + (EY)^2] - (EX)^2 \cdot (EY)^2 \\ &= \text{Var}X \cdot \text{Var}Y + (EX)^2 \text{Var}Y + (EY)^2 \text{Var}X \end{aligned}$$

29- Sejam  $X$  e  $Y$  v.a. com variações finitas. Mostre que se  $\text{Var}X \neq V$ , entao  $(X+Y)$  e  $(X-Y)$  não são independentes:

$$\begin{aligned} E[(X+Y)(X-Y)] &= E[X^2 - Y^2] = E[X^2] - E[Y^2] \stackrel{\text{varias finitas}}{=} \text{Var}X + (EX)^2 - \text{Var}Y - (EY)^2 \\ &= (EX+EY)(EX-EY) + (\text{Var}X-\text{Var}Y) = E(X+Y) \cdot E(X-Y) \\ &\quad + \text{Var}X - \text{Var}Y \end{aligned}$$

Logo se  $\text{Var}X \neq \text{Var}Y \Rightarrow X+Y$  e  $X-Y$  não são independentes

pois  $E[(X+Y)(X-Y)] \neq [E(X+Y)][E(X-Y)]$  (Se fossem independentes o produto é o produto de suas variações.)

apenas da  
Y produto é o produto de suas variações.)

30. Seja  $X$  uma variável aleatória com distribuição  $b(n, p)$ . Mostre que  $X$  tem a mesma distribuição que  $X_1 + \dots + X_n$ , onde os  $X_i$  são v.a. i.i.d que assumem apenas os valores 0 e 1 (Qual é  $P(X_i=1)$ ? Utilize este resultado para calcular a esperança e a variação de  $X$ .

Provaremos que isto vale quando  $P(X_i=1) = p$ ,  $i=1, 2, \dots, n$ .

Agora:  $\left[ X_1 + \dots + X_n = K \right] = \bigcup_{\substack{(i_1, i_2, \dots, i_K) \\ \text{é permutação} \\ \text{de } (1, 2, \dots, n)}} \left[ X_{i_1}=1 \right] \cap \left[ X_{i_2}=1 \right] \cap \dots \cap \left[ X_{i_{K+1}}=0 \right] \cap \dots \cap \left[ X_{i_n}=0 \right]$

Então  $P(X_1 + \dots + X_n = K) \stackrel{\text{andar}}{=} \sum_{\substack{(i_1, i_2, \dots, i_K) \\ \text{é permutação} \\ \text{de } (1, 2, \dots, n)}} \left[ P(X_{i_1}=1) \right]^k \left[ 1 - P(X_{i_1}=1) \right]^{n-k} =$   
 $= \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$ ,  $K=0, 1, \dots, n$ .

Portanto:  $X_1 + \dots + X_n \sim b(n, p)$

Desta maneira:  $E X = E(X_1 + \dots + X_n) = m E(X_1) = m(0 \cdot (1-p) + p \cdot 1) = np$

$\text{Var } X = \text{Var}(X_1 + \dots + X_n) \stackrel{\text{andar}}{=} n \text{Var}(X_1) = \left\{ \begin{array}{l} \text{Agora:} \\ E X_1^2 = 0^2(1-p) + p \cdot 1^2 = p \\ \text{Então } \text{Var } X_1 = E X_1^2 - (E X)^2 = p - p^2 = p(1-p) \end{array} \right.$

$\hookrightarrow$  Então:  $\text{Var } X = np(1-p)$

31. Demonstre que a covariância é bilinear:

$$\text{Cov}\left(\sum_{i=1}^m a_i X_i, \sum_{j=1}^n b_j Y_j\right) = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m a_i b_j \text{Cov}(X_i, Y_j),$$

onde os  $a_i$  e  $b_j$  são números reais. (Suponha que as  $X_i$  e  $Y_j$  são)

Como as variações são finitas temos que  $\text{Cov}(X_i, Y_j) < \infty$  pelo círculo de Schwartz-Cauchy, temos que  $\text{cov}(X_i, Y_j)$  é finito. Agora:

$$\begin{aligned} \text{Cov}\left(\sum_{i=1}^m a_i X_i, \sum_{j=1}^n b_j Y_j\right) &= E\left[\left(\sum_{i=1}^m a_i X_i \cdot \sum_{j=1}^n b_j Y_j\right)\right] - E\left(\sum_{i=1}^m a_i X_i\right) \cdot E\left(\sum_{j=1}^n b_j Y_j\right) \\ &= E\left[\sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m a_i b_j X_i Y_j\right] - E\left(\sum_{i=1}^m a_i X_i\right) \cdot E\left(\sum_{j=1}^n b_j Y_j\right) = \\ \text{linhareza} \quad \text{despermane} \quad &\sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m a_i b_j E(X_i Y_j) - \left(\sum_{i=1}^m a_i E(X_i)\right) \cdot \left(\sum_{j=1}^n b_j E(Y_j)\right) = \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m a_i b_j [E(X_i Y_j) - E(X_i) E(Y_j)] = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m a_i b_j \text{Cov}(X_i, Y_j) \end{aligned}$$

32- Seja  $(X_1, X_2, \dots, X_m, Y_1, \dots, Y_n)$  um vetor aleatório  $(m+n)$  dimensional tal que  $E(X_i) = V_m(Y_i) = 1$ ,  $f(X_i, X_j) = f_1$ ,  $f(Y_i, Y_j) = f_2$   $\forall i \neq j$  e  $f(X_i, Y_j) = f_3 \forall i, j$ . Se  $U = X_1 + \dots + X_m$  e  $V = Y_1 + \dots + Y_n$ , então

prove que o coeficiente de correlação entre  $U$  e  $V$ ,  $\rho(U, V)$  é igual a

$$\frac{\sqrt{m \cdot n \cdot f_3}}{\sqrt{1 + (m-1)f_1} \sqrt{1 + (n-1)f_2}}$$

temos que  
pelo resultado 31 que  
a covariância é bilinear, temos:

$$\begin{aligned} \text{cov}(U, V) &= \text{cov}\left(\sum_{i=1}^m X_i, \sum_{j=1}^n Y_j\right) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \text{cov}(X_i, Y_j) \\ &= m \cdot n \cdot (f_3 \cdot \sqrt{V_m X_i} \sqrt{V_n Y_j}) = m \cdot n \cdot f_3 \end{aligned}$$

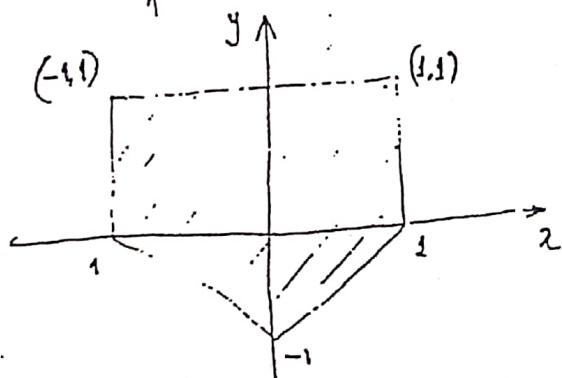
$$\begin{aligned}
 \text{Desenvolvendo } \sigma_u^2 = \text{Var} \left( \sum_{i=1}^m Y_i \right) &= \sum_{i=1}^m (\text{Var} X_i) + 2 \sum_{\substack{i < j \\ i=1,2,\dots,m \\ j=1,2,\dots,m}} \text{Cov}(Y_i, Y_j) = \\
 &= m + 2 \sum_{\substack{i < j \\ i=1,2,\dots,m \\ j=1,2,\dots,n}} f_1 = m + 2 \frac{m(m-1)}{2} f_1 = \\
 &= m \left( 1 + (m-1) f_1 \right)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \text{Analogamente } \sigma_v^2 = \text{Var} \left( \sum_{j=1}^n Y_j \right) &= \sum_{j=1}^n (\text{Var} Y_j) + 2 \sum_{\substack{i < j \\ i=1,2,\dots,n \\ j=1,2,\dots,n}} \text{Cov}(Y_i, Y_j) = \\
 &= n + 2 \frac{n(n-1)}{2} f_2 = n \left[ 1 + (n-1) f_2 \right]
 \end{aligned}$$

Então:

$$\begin{aligned}
 f(u, v) &= \frac{\text{Cov}(U, V)}{\sigma_u \sigma_v} = \frac{m \cdot n f_3}{\sqrt{m} \sqrt{1+(m-1)f_1} \cdot \sqrt{n} \sqrt{1+(n-1)f_2}} = \\
 &= \frac{\sqrt{m \cdot n} f_3}{\sqrt{1+(m-1)f_1} \cdot \sqrt{1+(n-1)f_2}}
 \end{aligned}$$

33- Seja  $(X, Y)$  uniformemente distribuído na seguinte região:



Calcule  $\text{Cov}(X, Y)$

Temos  $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - EX \cdot EY$ . Agora,  $X$  é simétrica em 0. I.e.,  $E(X) = 0$  (sub-intervalo). Lembra que  $EY = \frac{1}{2}$ . Página 105

Ojeto:  $A = \{(x,y) : -1 \leq x \leq 1; 0 \leq y \leq 1\}$  e  $\lambda = 3$

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{3}, & x \in A \\ 0, & x \notin A \end{cases}$$

E entrar:  $E(XY) = \int xy f(x,y) dx dy = \int_{-1}^1 \int_{x-1}^1 xy \frac{1}{3} dx dy =$   
 $= \frac{1}{3} \int x \left[ \frac{y^2}{2} \right]_{x-1}^1 dx = \frac{1}{3} \int_1^1 x \left[ \frac{(x-1)^2}{2} + \frac{1}{2} \right] dx =$   
 $= \frac{1}{6} \int_1^1 (x^3 + 2x^2) dx = \frac{1}{6} \left[ -\frac{x^4}{4} + \frac{2x^3}{3} \right]_1^1 = \frac{1}{6} \left[ \frac{1}{4} + \frac{2}{3} - \frac{1}{4} - \frac{2}{3} \right]$

Assim  $Cov(X,Y) = 2/3$

34. Sejam  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias independentes com distribuição contínua  $U[0,1]$ , e sejam  $X_{(1)} = \min(X, Y)$ ,  $X_{(2)} = \max(X, Y)$ . Calcule o coeficiente de correlação  $\rho(X_{(1)}, X_{(2)})$ .

Temos pelo exercício 5 que  $E(X_{(1)}) = \frac{1}{3}$ ,  $E(X_{(2)}) = \frac{2}{3}$

" " " 21 que  $V(X_{(1)}) = V(X_{(2)}) = \frac{1}{18}$

Agora, pelo exercício 60.61 do cap 2 que

$$f(x,y) = f_{X_{(1)}, X_{(2)}}(x,y) = \begin{cases} 2, & 0 \leq x \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

então:  $E(X_{(1)}X_{(2)}) = \int xy f(x,y) dx dy = 2 \int_0^1 \int_x^1 xy dy dx =$   
 $= 2 \int_0^1 x \left[ \frac{y^2}{2} \right]_x^1 dx = \int_0^1 x(1-x^2) dx = \left[ \frac{x^2}{2} - \frac{x^4}{4} \right]_0^1 = \frac{1}{2} - \frac{1}{4} = \frac{1}{4}$

Assim  $\rho(X_{(1)}, X_{(2)}) = \frac{\text{Cov}(X_{(1)}, X_{(2)})}{\sqrt{V(X_{(1)})V(X_{(2)})}} = \frac{\frac{1}{4} - \frac{1}{9}}{\sqrt{\frac{1}{18}}} = \frac{1}{3}\sqrt{2}$  106

$$\text{Teorema: } X \sim U[0,1] \Rightarrow E[X] = \frac{1}{2} \quad ; \quad E[X^2] = \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}$$

$$\text{Ora: } E[W] = E(X+Y) \cdot E(Z) = [E(X) + E(Y)] \cdot E(Z) = \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2}\right) \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

$$\text{Var}[X+Y+Z] = \text{Var}[XZ+YZ] = \text{Var}XZ + \text{Var}YZ + 2\text{Cov}(XZ, YZ)$$

$$\text{Var}XZ = \text{Var}(XZ) = E(XZ)^2 - (E[XZ])^2 = E(X^2Z^2) - (E[X])^2(E[Z])^2 = \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} - \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{3} = \frac{7}{144}$$

$$\begin{aligned} \text{E}[\text{Cov}(XZ, YZ)] &= E(XYZ^2) - E(XZ)E(YZ) = E[X]E[Y]E[Z^2] - E[X]E[Y]E[Z]^2 \\ &= \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} - \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{4} \\ &= \frac{1}{48} \end{aligned}$$

$$\text{Var}[X+Y+Z] = \frac{2 \cdot 7}{144} + \frac{1}{24} = \frac{7}{72} + \frac{1}{24} = \frac{20}{144} = \frac{5}{36}$$

36. Seja  $\rho$  o coeficiente de correlação entre  $X$  e  $Y$ . Determine  $\rho(Z, W)$

seja função de  $f$ , ou  $Z = aX+b$ ,  $W = cY+d$ , onde  $a \neq 0$  e  $c \neq 0$ .

$$\begin{aligned} \text{Temos que } Z = aX+b &\stackrel{\text{def}}{\Rightarrow} E[Z] = aE[X]+b \quad \left. \begin{array}{l} E[Z^2] = acE[X]E[Y] + bcE[Y]^2 \\ daE[X] + bd \end{array} \right\} \\ W = cY+d &\stackrel{\text{def}}{\Rightarrow} E[W] = cE[Y]+d \end{aligned} \quad (\text{I})$$

$$EZW = acXY + bcCY + daX + bd \stackrel{\text{def}}{\Rightarrow} E(ZW) = acE(XY) + bcE(Y) + daE(X) + bd \quad (\text{II})$$

$$\begin{aligned} \text{cov}(Z, W) &= E(ZW) - E[Z]E[W] = acE(XY) - acE[X]E[Y] = \\ &= ac(E[XY] - E[X]E[Y]) = ac \cdot \text{cov}(X, Y) = \frac{ac \rho(X, Y)}{\sqrt{E[X^2]} \cdot \sqrt{E[Y^2]}}. \quad (\text{III}) \end{aligned}$$

$$\text{Ora: } \left\{ \begin{array}{l} \text{Var}Z = a^2 \text{Var}X \Rightarrow \sqrt{\text{Var}Z} = a \sqrt{\text{Var}X} \\ \text{Var}W = c^2 \text{Var}Y \Rightarrow \sqrt{\text{Var}W} = c \sqrt{\text{Var}Y} \end{array} \right. \quad (\text{IV})$$

107

então de (III), (IV)

$$f(z, w) = \frac{g_v(z, w)}{\sqrt{v_z} \cdot \sqrt{v_w}} \cdot \frac{a \cdot c}{a \sqrt{v_z} \cdot c \sqrt{v_w}} p(x, y) = j(x, y) = f$$

37. Dê um exemplo de uma seqüência tal que  $X_n(w) \rightarrow X(w) \quad \forall w \in \Omega$ , com  $E X < E X_n$  finita mas  $E X_n \not\rightarrow EX$  (Sugestão. Seja  $Y_n \sim U[0, 1]$  e defina  $X_n = n I_{[0, Y_n]}$ )

$$\text{Def: } X_n = n I_{[0 \leq Y_n \leq 1]} = \begin{cases} n, & 0 \leq Y_n \leq \frac{1}{n} \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases} \quad \text{então } P(Y_n = n) = P(0 \leq Y_n \leq \frac{1}{n}) = \frac{1}{n}$$

$$\text{Então } E X_n = n \cdot P(Y_n = n) + 0 \cdot P(Y_n = 0) = n \cdot \frac{1}{n} = 1$$

Algumas:  $X_n(w) \rightarrow 0$ ,  $\forall w \in \Omega$ , Pois  $[Y_n = 0]$  para alguma  $w$

$$= \bigcup_{n=1}^{\infty} [X_n = 0] = \left( \bigcap_{n=1}^{\infty} [Y_n = 0] \right)^c = (\emptyset)^c = \Omega$$

Alguma  $\lim_{n \rightarrow \infty} E X_n = \lim_{n \rightarrow \infty} 1 = 1 \neq EX = EO = 0$

Então  $EX_n \not\rightarrow EX$

## Capítulo 4:

Distribución e esperanza condicionadas

1. Sejam  $X_1 \sim X_2$ , v.a. indep. cada uma com distribuição geométrica definida por:

$$P(X_i = n) = p(1-p)^n, \quad n=0,1,\dots, \quad i=1,2.$$

onde  $0 < p < 1$  (Objeção: esta versão de distribuição geométrica corresponde à distribuição do número de fracassos antes do primeiro sucesso em uma seqüência de ensaios de Bernoulli)

(a) Calcule  $P(X_1 = X_2) \leq P(X_1 < X_2)$

$$P(X_1 = X_2) = \sum_{n=0}^{\infty} P(X_1 = X_2 = n) = \sum_{n=0}^{\infty} P(X_1 = n) \cdot P(X_2 = n) = \sum_{n=0}^{\infty} p^n [(1-p)^n]^2 = \frac{p^2}{1-(1-p)^2} = \frac{p^2}{p^2 + 2p} = \frac{p}{2+p}$$

Logo  $P(X_1 > X_2) = P(X_2 > X_1)$  (simetria) então:

$$P(X_1 > X_2) + P(X_2 > X_1) + P(X_1 = X_2) = 1 \rightarrow P(X_1 < X_2) = \frac{1 - P(X_1 = X_2)}{2} \Rightarrow$$

$$P(X_1 < X_2) = \frac{\frac{2-p-p}{2+p}}{2} = \frac{2-2p}{4+2p} = \frac{1-p}{2+p}$$

(b) Determine a distribuição condicional de  $X_1$  dado  $X_1 + X_2$

$$P(X_1 = k \mid X_1 + X_2 = n) = \frac{P(X_1 = k, X_1 + X_2 = n)}{P(X_1 + X_2 = n)} = \frac{P(X_1 = k, X_2 = n-k)}{P(X_1 + X_2 = n)} \text{ indep. } \frac{P(X_1 = k) \cdot P(X_2 = n-k)}{P(X_1 + X_2 = n)}$$

$$\text{Logo: } P(X_1 + X_2 = n) = \sum_{k=0}^n P(X_1 = k, X_2 = n-k) = \sum_{k=0}^n P(X_1 = k) \cdot P(X_2 = n-k) = \sum_{k=0}^n p^k (1-p)^{n-k} = (n+1) p^n (1-p)^n$$

$$\text{Então: } P(X_1 = k \mid X_1 + X_2 = n) = \frac{p^k (1-p)^{n-k}}{(n+1) p^n (1-p)^n} = \frac{1}{n+1}, \quad k=0,1,\dots,n$$

Assim, a distribuição é uniforme nas fronteiras  $k=0,1,\dots,n$

2. Uma lâmpada tem vida, em horas, tendo distribuição exponencial de parâmetro  $\lambda$ . Um jogador cunde a lâmpada e, enquanto a lâmpada estiver acesa, lança um dado equilibrado de quinze em quinze segundos. Qual número aparecido de 3's lançados pelo jogador até a lâmpada se apagam?

$$T \sim \exp\left(\frac{1}{3600}\right)$$

$[T/15]$  = número de vezes que o jogador lança o dado enquanto a lâmpada estiver acesa.

O experimento consiste no de dizer se obtém-se ou não de 3 é um evento condicionado a  $T$ .

$$P(X=k|T=t) = \binom{[T/15]}{k} \cdot p^k \cdot (1-p)^{[T/15]-k}, \quad k=0, 1, \dots, [T/15]$$

$$p = \frac{1}{6}$$

$$\text{Então } E(X|T) = p \cdot [T/15]$$

$$E X = E\{E(X|T)\} = \frac{1}{6} E([T/15]). \quad \text{Agora } P([T/15] \geq k) = P(T > 15k) = e^{-\frac{15k}{3600}} = e^{-\frac{k}{240}}$$

$$\text{Assim: } E([T/15]) = \sum_{k=0}^{\infty} \left(e^{-\frac{k}{240}}\right)^k = \frac{1}{1 - e^{-\frac{1}{240}}}. \quad \text{Assim } E X = \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{1 - e^{-\frac{1}{240}}} \approx 40,08$$

3. Partículas chegam em um contador segundo um processo de Poisson com parâmetro  $\lambda$ . Em um determinado tempo  $t$ , produz-se uma voltagem, multiplicando o número de partículas que já entraram no contador por um fator que é independente desse número e que tem densidade:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{(1+x)^2}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0. \end{cases}$$

Verifique a probabilidade de voltagem produzida ser menor que 1

$$X = N \cdot K \quad \text{onde} \quad \left\{ \begin{array}{l} K \text{ tem } f(k) = \begin{cases} \frac{1}{n+1} & k \geq 0 \\ 0, & k < 0 \end{cases} \\ \text{indep} \\ N \sim \text{Poisson}(\lambda t) \end{array} \right.$$

$$\text{Logo } P(X < 1) = P(0 \leq X < 1) = P(X=0) + P(0 < X < 1)$$

$$\text{Logo } P(X=0) = P(N=0, K \text{ qualq}) + P(N \text{ qualq}, K=0) = e^{-\lambda t}$$

$$\text{Porém se: } 0 < X < 1 \Leftrightarrow \left\{ \begin{array}{l} 0 < K < \frac{1}{n} \\ n \neq 0 \end{array} \right\} \Rightarrow P(0 < K < \frac{1}{n}) = \int_0^{\frac{1}{n}} \frac{1}{(1+x)^2} dx = \left( \begin{array}{c} 1+x=y \\ dx = dy \end{array} \right) = \int_1^{\frac{1}{n}} \frac{1}{y^2} dy =$$

$$= -\frac{1}{y} \Big|_1^{\frac{1}{n}} = 1 - \frac{1}{1+\frac{1}{n}} = \frac{n+1 - n}{n+1} = \frac{1}{n+1}, \quad n=1, 2, \dots$$

$$\text{Assim: } P(X < 1) = P(X=0) + \sum_{n=1}^{\infty} P(0 < K < \frac{1}{n}) \cdot P(N=n) = e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\lambda t)^n}{(n+1)!} e^{-\lambda t} =$$

$$= e^{-\lambda t} \left[ 1 + \frac{1}{\lambda t} \sum_{k=2}^{\infty} \frac{(\lambda t)^k}{k!} \right] = e^{-\lambda t} \left[ 1 + \frac{1}{\lambda t} (e^{\lambda t} - 1 - \lambda t) \right] = \frac{1}{\lambda t} [1 - e^{-\lambda t}]$$

4. Mostre que se  $X$  é uma v.a. tendo distribuição simétrica em torno de zero, e se  $P(X=0)=0$ , então a distribuição condicional de  $X^2$  dado que  $X > 0$  é igual à própria distribuição de  $X^2$

$$X \text{ é s.t. } \forall x \Leftrightarrow P(X \leq -x) = P(X \geq x), \quad \forall x \in \mathbb{R} \quad \Rightarrow \quad P(0 < X \leq z) = P(-z \leq X < 0) \quad \forall z > 0.$$

, além dist.  $P(X=0)=0$

(I)

que isso prova que:

$$P(X^2 \leq z / X > 0) = P(X^2 \leq z)$$

Ora:

$$P(X^2 \leq x | X > 0) = \frac{P(X^2 \leq x, X > 0)}{P(X > 0)} = \frac{P(0 < X \leq \sqrt{x})}{P(X > 0)} \quad \left. \begin{array}{l} \\ \end{array} \right\} \text{ são iguais por}$$

$$P(X^2 \leq x | X < 0) = \frac{P(X^2 \leq x, X < 0)}{P(X < 0)} = \frac{P(-\sqrt{x} \leq X < 0)}{P(X < 0)} \quad \left. \begin{array}{l} \\ \end{array} \right\} \text{ então:}$$

$$P(X^2 \leq x | X > 0) = P(X^2 \leq x | X < 0),$$

$$\forall x > 0 \quad (\text{II})$$

Então:

$$P(X^2 \leq x) = P(X^2 \leq x | X > 0) \cdot P(X > 0) + P(X^2 \leq x | X = 0) \cdot P(X = 0) + P(X^2 \leq x | X < 0) \cdot P(X < 0) =$$

$$= P(X^2 \leq x | X > 0) \cdot \frac{1}{2} + P(X^2 \leq x | X < 0) \cdot \frac{1}{2} \stackrel{(\text{I})}{=} P(X^2 \leq x | X > 0), \quad \forall x > 0$$

e para  $X = 0$ :  $\left\{ \begin{array}{l} P(X^2 \leq 0) = P(X = 0) = 0 \\ \text{e } P(X^2 \leq 0 | X > 0) = 0 \end{array} \right. \quad (\text{III})$

$$(\text{IV})$$

De (III) e (IV) temos que  $X^2 = X^2 | X > 0$  são r.v. distinvidas (A distribuição é determinada pela f.d.d. prob)

5. Partículas radioativas chegam a um contador segundo um processo de Poisson com taxa média de  $\lambda$  por segundo, mas o contador registra somente cada segunda partícula (i.e. só registradas somente as partículas  $n: 2, 4, 6, \dots$ )

(a) Seja  $X_t$  o número de partículas registradas até o tempo  $t$ . É  $\{X_t : t \geq 0\}$  um processo de Poisson? Se for, qual é parâmetro? Se não for, explique o porquê.

$$(Y_t)_{t \geq 0} \text{ é processo de Poisson} \Leftrightarrow P(Y_t = k) = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}$$

Agora,

$$P(X_t = k) = P(Y_t = 2k \text{ ou } Y_t = 2k+1) = \left[ \frac{(2\lambda t)^{2k}}{(2k)!} + \frac{(2\lambda t)^{2k+1}}{(2k+1)!} \right] e^{-\lambda t}$$

então  $X_t$  não é processo de Poisson

(1) Supõe que o contador registre realmente uma partícula durante o primeiro segundo, qual a probabilidade de que ele não registre mais partícula alguma antes de tempo  $t$ ?  $P(X_2 = X_1 / X_1 = 1) = ?$

$$P(X_2 = X_1 / X_1 = 1) = \frac{P(Y_2 = Y_1 = 1)}{P(Y_1 = 1)} = \frac{P(Y_1 = 2, Y_2 - Y_1 = 0) + P(Y_1 = 2, Y_2 - Y_1 = 1) + P(Y_1 = 3, Y_2 - Y_1 = 0)}{P(Y_1 = 2) + P(Y_1 = 3)}$$

Logo  $Y_1 \sim \text{poisson}(\lambda)$

$Y_2, Y_1$  independentes: Então.

$$\begin{aligned} P(Y_2 = Y_1 / X_1 = 1) &= \frac{P(Y_1 = 2) \cdot P(Y_2 - Y_1 = 0) + P(Y_1 = 2) \cdot P(Y_2 - Y_1 = 1) + P(Y_1 = 3) \cdot P(Y_2 - Y_1 = 0)}{P(Y_1 = 2) + P(Y_1 = 3)} = \frac{\frac{\lambda^2}{2} e^{-\lambda} \cdot (\lambda+1) e^{-\lambda t} + \frac{\lambda^3}{6} e^{-\lambda} \cdot e^{-\lambda t}}{\frac{\lambda^2}{2} e^{-\lambda} + \frac{\lambda^3}{6} e^{-\lambda t}} \\ &= \frac{e^{-\lambda t} \lambda^2 \left( \frac{\lambda+1}{2} + \frac{1}{6} \right)}{\lambda^2 \left( \frac{1}{2} + \frac{1}{6} \right)} \cdot \frac{(3\lambda+4)}{(\lambda+3)} e^{-\lambda t} \end{aligned}$$

6. Um contador reúbe impulsos de duas fontes A e B. Fonte A gera impulsos conforme um processo de Poisson com parâmetro  $\lambda > 0$ , enquanto fonte B gera impulsos segundo um processo de Poisson, com parâmetro  $\xi > 0$ .

Suponha que o contador registre todo impulso gerado pelas duas fontes.

(a) Seja  $X_t$  o número de impulsos registrados pelo contador até o tempo  $t$ ,  $t > 0$ .

(b) Explique por que  $\{X_t : t > 0\}$  é um processo de Poisson (basta uma explicação intuitiva). Qual o parâmetro?

E' um processo de Poisson porque:

- a) incremento aditivo
- b) estacionário
- c) não chegam 2 simultaneamente  $\rightarrow$  parâmetro  $= \lambda + \xi$

(b) Qual a probabilidade de que o primeiro impulso registrado seja da fonte A?

$$P(X_{\lambda}=1 / X_{\lambda+\xi}=1) = ? \quad \text{Probabilidade de } k \text{ variáveis em um processo de}$$

Poisson fano.

$$\xrightarrow{\text{tempo}} \lambda + \xi$$

$$\begin{array}{ccc} X_{\lambda} & \downarrow & X_{\lambda+\xi} - X_{\lambda} \\ \text{indep} & \downarrow & \downarrow \\ \text{Poisson}(\lambda) & & \text{Poisson}(\xi) \end{array}$$

$$\text{Então } P(X_{\lambda}=1 / X_{\lambda+\xi}=1) = \frac{\lambda}{\lambda+\xi}$$

(c) Dado que exatamente 100 impulsos foram contados durante a primeira unidade de tempo, qual a distribuição que você atribuiria ao número emitido pela fonte A.

$$P(X_{\lambda}=k / X_{\lambda+\xi}=100) = \binom{100}{k} \left(\frac{\lambda}{\lambda+\xi}\right)^k \cdot \left(\frac{\xi}{\lambda+\xi}\right)^{100-k}, \quad k=0, 1, \dots, 100$$

$$\text{binomial}(100, \frac{\lambda}{\lambda+\xi})$$

Diz-se que  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_K)$  tem distribuição multinomial com parâmetros  $p_1, \dots, p_K \in \mathbb{R}$  onde  $p_i \geq 0$  e  $\sum_{i=1}^K p_i = 1$ .

$$P(\mathbf{X} = (j_1, \dots, j_K)) = \frac{n!}{j_1! j_2! \dots j_K!} p_1^{j_1} p_2^{j_2} \dots p_K^{j_K} \quad \text{para } \sum_{i=1}^K j_i = n$$

(a) Prove que  $X_i \sim b(n, p_i)$ ,  $i=1, \dots, K$ .

$$\text{temos que: } P(X_i=m) = \sum_{\substack{(j_1, \dots, j_K) \\ \text{s.t. } j_1+ \dots + j_K = n \\ \text{e } j_i \geq 0 \forall i}} \frac{n!}{j_1! j_2! \dots j_K!} p_1^{j_1} p_2^{j_2} \dots p_K^{j_K} =$$

$$= \sum_{\substack{\sum_{i \neq i} j_i = n-m \\ \sum_{i \neq i} j_i = m}} \frac{n!}{j_1! j_2! \dots j_K!} p_1^{j_1} p_2^{j_2} \dots p_K^{j_K}$$

$$P(X_i = j_i) = \frac{n!}{m_1! m_2! \dots m_k!} \sum_{\substack{\text{permutations } \\ \text{of } (j_1, j_2, \dots, j_k)}} p_1^{j_1} p_2^{j_2} \dots p_m^{j_m}$$

É por dividindo e multiplicando por  $(1-p_i)^{n-m} = (1-p_i)^{(j_1+j_2+\dots+j_{k-1}+j_k)}$  temos.

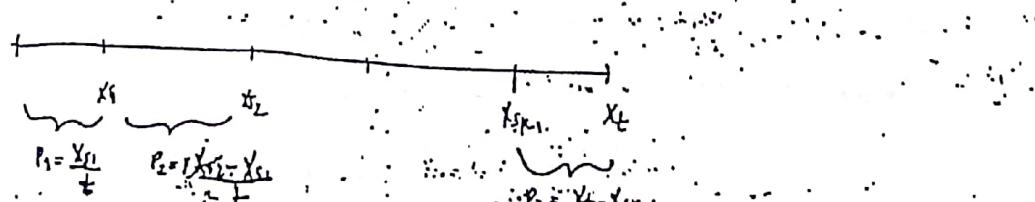
$$P(X_i = m_i) = \frac{n!}{m! (n-m)!} p_i^{m_i} (1-p_i)^{n-m_i} \sum_{\substack{\text{permutations} \\ \text{of } (m_i)}} \frac{(m-n)!}{j_1! \dots j_{k-1}! j_k!} \left(\frac{p_1}{1-p_1}\right)^{j_1} \dots \left(\frac{p_{k-1}}{1-p_{k-1}}\right)^{j_{k-1}} \left(\frac{p_k}{1-p_k}\right)^{j_k} =$$

multinomial, sem sinal

Assim,  $X_i \sim b(n, p_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, k$ .

ii) Segui.  $0 < s_1 < s_2 < \dots < s_k = t$ . Mostre que no processo de Poisson dado que  $X_t = n$  a distribuição condicional de  $(X_{s_1}, X_{s_2} - X_{s_1}, \dots, X_t - X_{s_{k-1}})$  é multinomial com exatos  $\frac{s_1}{t}, \frac{s_2-s_1}{t}, \dots, 1 - \frac{s_{k-1}}{t} = n$ . (Note que esse distribuição não depende do parâmetro  $\lambda$  do pousto)

Dado que só o instante  $t$  chegará em particular, a distribuição das tempos esperados é igual a de um arranjo aleatório de  $n$  elementos em uma v.a. uniforme em  $[0, t]$ . Assim a distribuição em questão é:



$$P(X_{s_1} = j_1, X_{s_2} - X_{s_1} = j_2, \dots, X_t - X_{s_{k-1}} = j_k | X_t = n) = \frac{n!}{j_1! j_2! \dots j_k!} p_1^{j_1} p_2^{j_2} \dots p_k^{j_k} \text{ para}$$

$(j_1, j_2, \dots, j_k)$  tal que  $\sum_{i=1}^k j_i = n$  e.  $j_i$  intiro na negativo

$$\rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} p_1 \dots = 0$$

7) Uma exposição funciona pelo período de  $T$  horas. Visitantes chegam à exposição segundo um processo de Poisson, com taxa  $\lambda = 100/\text{hora}$ . Os visitantes permanecem na exposição até o fim do período. Calcule o tempo médio total gasto pelos visitantes na exposição (digite). Dado que chegam em só visitante durante as  $T$  horas, igual a média do tempo que ele permanece na exposição).

Seja  $Y(T)$ : n.º de visitantes que chegam até  $T$ :  $\Rightarrow Y(T) \sim \text{Poisson}(\lambda T)$ .

Então  $T_1, T_2, \dots, T_n$  os tempos de chegada dos  $n$  visitantes,

temos que  $T_i$  indep  $T_j$  e  $T_i \sim U[0, T]$   $i=1, 2, \dots, n$ . e  $E(T_i) = \frac{T}{2}, \forall i$

então seja  $X$ : tempo médio total gasto pelos visitantes na exposição:

$$X/Y_{-n} = \sum_{i=1}^n (T - T_i) = nT - \sum_{i=1}^n T_i$$

$$\text{Logo, então } E(X/Y_{-n}) = nT - \sum_{i=1}^n ET_i = nT - n\frac{T}{2} = \frac{nT}{2}$$

$$\text{Então, } E(X) = E\{E(X/Y_{-n})\} = \frac{T}{2}En = \frac{nT^2}{2}$$

8) Suponha que o número de passos num bolo nôlgico tenha distribuição Poisson com parâmetro  $60$ . Um jogador compra um bolo, tira todas as passos uma por uma e reparte as passos entre ele e você da seguinte maneira: depois de extração de cada passo ele joga uma moeda equilibrada dando a passo a você se der cara, quando ele mesmo se der cara. Qual a distribuição da n.º de passos que você recebe? Aprenda?

$X = n.$  de passos que você recebe.

$V = \dots$  bolas sorteadas.

$$\text{Assum} \quad X/Y_{=n} \sim b\left(n, \frac{1}{2}\right)$$

$$\begin{aligned} P(X=k) &= \sum_{n=k}^{\infty} P(X=k/Y_{=n}) \cdot P(Y=n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{n!}{(n-k)! k!} \left(\frac{1}{2}\right)^k \frac{1}{2^n} e^{-\lambda} = \\ &= \frac{e^{-\lambda} \left(\frac{\lambda}{2}\right)^k}{k!} \sum_{n=k}^{\infty} \frac{\left(\frac{\lambda}{2}\right)^{n-k}}{(n-k)!} = \frac{e^{-\lambda} \left(\frac{\lambda}{2}\right)^k e^{\frac{\lambda}{2}}}{k!} = \frac{\left(\frac{\lambda}{2}\right)^k e^{-\lambda}}{k!} \end{aligned}$$

$$\text{ou seja: } X \sim \text{Poisson}\left(\frac{\lambda}{2}\right) \quad \left(\frac{\lambda}{2} = 30\right)$$

$$\text{Ora} \quad E(X/Y_{=n}) = n \cdot \frac{1}{2} \Rightarrow E(X) = E\{E(X/Y_{=n})\} = \frac{1}{2} E(n) = \frac{1}{2} 60 = 30$$

10. Sejam  $X$  e  $Y$  independentes tais que  $X \sim b(m, p)$  e  $Y \sim b(n, p)$ . Obtenha a Vcondicional de  $X$  dado  $X+Y$ . Como se chama essa distribuição.

$$\text{Sabemos que se } X \sim b(m, p) \text{ e } Y \sim b(n, p) \text{ indep} \Rightarrow X+Y \sim b(m+n, p)$$

$$\text{Assim: } P(X=k / X+Y=z) = \frac{p(X=k, X+Y=z)}{p(X+Y=z)} \stackrel{\text{indep}}{=} \frac{p(X=k) \cdot p(Y=z-k)}{p(X+Y=z)} =$$

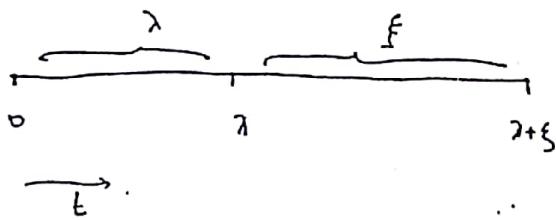
$$= \frac{\binom{m}{k} p^k (1-p)^{m-k} \binom{n}{z-k} p^{z-k} (1-p)^{n-(z-k)}}{\binom{m+n}{z} p^z (1-p)^{m+n-z}} = \frac{\binom{m}{k} \binom{n}{z-k}}{\binom{m+n}{z}}$$

que é uma distribuição hipergeométrica com  $N = m+n$  e  $D = m$

11. Duas fontes radiotáticas, I e II, emitam partículas (independente) segundo processos de Poisson com, respectivamente, parâmetros  $\lambda \geq \xi$ . Seja  $Z_t$  o número total de partículas emitidas até o instante  $t$ , para  $t \geq 0$ . Dado que  $Z_t = k$ , onde  $k > 0$ , qual é a probabilidade condicional da ultima partícula emitida ter sido da fonte I? (A resposta é igual a do exercício 6(b). Um possível método de resolução: use o exercício 16(c) do Cap.1, com  $A_n$  o evento "n partículas emitidas até instante  $t$  pela fonte I".)

$$\text{também } X_{1t} \sim \text{Poisson}(\lambda) \\ X_{2t} \sim \text{Poisson}(\xi) \text{ indep} \Rightarrow Z_t = X_{1t} + X_{2t} \sim \text{Poisson}(\lambda + \xi)$$

Marginalmente ao processo de Poisson:



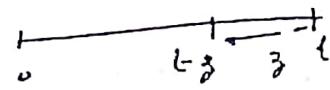
Assim, dado que chegam  $k$  partículas ( $X_{1+2} = k$ ), ou tempo de chegada  $T_1, T_2, \dots, T_k$  só é  $\text{ra indep uniforme em } [0, \lambda + \xi]$  entre si. Probabilidade da ultima ter sido a fonte I é:

$$p(\text{último é fonte I}) = \frac{\lambda}{\lambda + \xi}$$

12- Considere um processo de Poisson com parâmetro  $\lambda > 0$ .

(a) Para  $t > 0$  fixo, seja  $Z_t$  o tempo transcorrido até o instante  $t$  desde a ocorrência (chegada) imediatamente anterior. ( $Z_t = t$  se nenhuma chegada em  $(0, t]$ .) Calcule a distribuição de  $Z_t$ . (Note que essa distribuição

Então:  $(X_t)_{t \geq 0}$  é um processo de Poisson



$Z_t$  = tempo necessário até o instante  $t$  desde a chegada mais anterior

Para  $z < 0$ :  $P(Z_t < z) = 0$  (não  $Z_t$  é v.a. negativa),  $P(Z_t = 0) = P(\text{chega a partir de } t=0) = 0$

Agora para  $0 < z < t$ :  $P(Z_t > z) = P(\text{não ocorre nenhuma chegada em } [t-z, t]) =$

$$= e^{-\lambda z} \quad \text{então } P(Z_t \leq z) = 1 - e^{-\lambda z}$$

Agora para  $z \geq t$ :  $P(Z_t = t) = P(\text{não ocorre nenhuma chegada em } [0, t]) =$

$$= e^{-\lambda t} \quad \text{então } P(Z_t \leq t) = 1 \Rightarrow P(Z_t \leq z) = 1 \text{ para } z \geq t$$

Então a distribuição de  $Z_t$  será:

$$P(Z_t \leq z) = \begin{cases} 0, & z \leq 0 \\ 1 - e^{-\lambda z}, & 0 < z < t \\ 1, & z \geq t \end{cases}$$

Obs: Quando  $t \rightarrow \infty$ , esta distribuição converge fracamente para a distribuição exponencial ( $\lambda$ )

(b) Se  $T_{n+1}$  é o tempo transcorrido entre a próxima chegada e a chegada  $T_n$ , qual a distribuição de  $T_{n+1}$ ? Determine a distribuição de  $W_t$  = tempo que transcorre entre o instante  $t$  e a próxima chegada.

Sabemos que os tempos de espera são v.a. indep e iden distibuidas com

distrib. exp( $\lambda$ ). entâo  $T_{n+1} \sim \exp(\lambda)$ , assim:

$$P(T_{n+1} \leq z) = \begin{cases} 0, & z \leq 0 \\ 1 - e^{-\lambda z}, & z > 0 \end{cases}$$

Agora, nota

$W_t$  é v.a. tira descont. ex:

$$P(W_t = 0) = P(\text{chegada em } t) = 0$$

Agora  $w > 0$ :  $\begin{cases} P(W_t > w) = P(\text{não chegar nenhuma chegada em } [t, t+w]) = e^{-\lambda w} \\ \Rightarrow P(W_t \leq w) = 1 - e^{-\lambda w} \end{cases}$

então  $W_t$  tem distribuição:

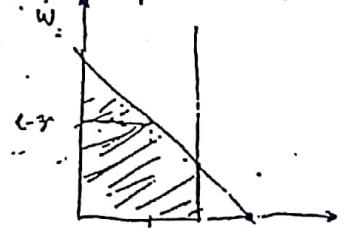
$$P(W_t \leq w) = \begin{cases} 0, & w \leq 0 \\ 1 - e^{-\lambda w}, & w > 0 \end{cases}$$

(2) Mostre que  $Z_t + W_t$ , o tempo entre as chegadas que "inciam" a instante  $t$  é instantaneamente maior que  $T_{t+1}$ , i.e.,  $P(Z_t + W_t \leq x) \leq P(T_{t+1} \leq x) \quad \forall x > 0$  (Esse é o "paradoxo do tempo de espera")

temos  $Z_t$  e  $W_t$  são independentes ex:

para  $x \leq t$ , temos:

$$P(Z_t + W_t \leq x) = \int_0^x \int_0^{x-y} \lambda^2 e^{-\lambda y} e^{-\lambda w} dw dy =$$



$$= \int_0^x \lambda e^{-\lambda y} \left[ -e^{-\lambda z} \right]_0^{x-y} dy = \int_0^x \lambda e^{-\lambda y} (1 - e^{-\lambda(x-y)}) dy =$$

$$= \int_0^x \lambda e^{-\lambda y} dy - \int_0^x \lambda e^{-\lambda(x-y)} dy = 1 - e^{-\lambda x} - \lambda e^{-\lambda x} (1 - e^{-\lambda x}) = 1 - e^{-\lambda x} - \lambda x e^{-\lambda x} < 1 - e^{-\lambda x} \quad (\text{I}).$$

agora para  $x > t$ , temos

$$P(Z_t + W_t \leq x) = \int_t^x \int_0^{x-y} \lambda^2 e^{-\lambda y} e^{-\lambda w} dw dy = \left( \lambda e^{-\lambda y} dy - \int_t^x \lambda e^{-\lambda(x-y)} dy \right) = 1 - e^{-\lambda t} - \lambda t e^{-\lambda t}$$

Assim  $\Rightarrow t :$

$$P(Z_t + W_t \leq e) = 1 - e^{-\lambda t} - \lambda t e^{-\lambda t}$$

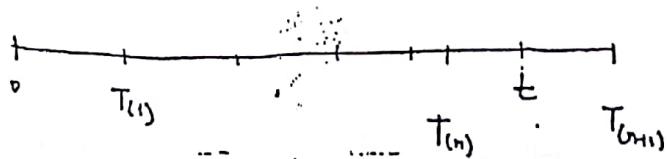
Logo  $\Rightarrow t \Rightarrow e^{-\lambda t} > e^{-\lambda e}$  então como  $\lambda t e^{-\lambda t} > 0$ , temos.

$$P(Z_t + W_t \leq e) < 1 - e^{-\lambda e} \quad (\text{II})$$

Assim de (I) e (II) :  $Z_t + W_t$  é estatisticamente menor que  $T_{t+1}$ .

13- Sejam  $X_1, X_2, \dots$  uma seq. de variáv. fundo dist. exp com média  $\frac{1}{\lambda}$ . Para  $t \geq 0$  fico, seja  $N = \max\{n \geq 0 : S_n \leq t\}$ , onde  $S_0 = 0 < S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ , de modo que  $N$  é o índice da última soma parcial menor ou igual a  $t$ . Mostre que  $N$  tem distribuição de Poisson com média  $\lambda t$  (Sugestão: "Mergulhando" a seqüência no processo de Poisson)

$X_i$  é exponencial com média  $\frac{1}{\lambda}$  então  $X_i \sim \exp(\lambda)$ , agora "mergulhando" no processo de Poisson comparado  $(X_t)_{t \geq 0}$  onde  $X_i \leq T_{(i)}$  o tempo decorrido entre a  $(i-1)$ -ésima e a  $i$ -ésima chegada.  $T_{(1)}, T_{(2)}, \dots$  se vê iid com dist. exp( $\lambda$ )



$$[N=m] = [\max\{n \geq 0 : S_n \leq t\}] = [T_{(m)} \leq t < T_{(m+1)}] = [X_t = m]$$

então  $P(N=m) = P(X_t = m) = \frac{(\lambda t)^m}{m!} e^{-\lambda t} \sim \text{poisson}(\lambda t) \Rightarrow E N = \lambda t$ .

II-14

14- Suponha que  $Y$  possua densidade  $f_Y(y)$  e que a distribuição condicional de  $X$ , dado que  $Y=y$ , possua densidade  $f(x|y)$ , para todo  $y$  (ou pelo menos para "quase toda" valor possível de  $Y$ ). Demonstre que:

$$f(x,y) = f_Y(y) \cdot f(x|y) \text{ é a densidade conjunta de } X, Y.$$

(Obs: foi provado no caso III que  $f(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$  se existe densidade conjunta, de modo que a distribuição conjunta determina  $f_Y(y)$  e  $f(x|y)$ . Esse resultado diz que  $f_Y(y)$  e  $f(x|y)$  determinam  $f(x,y)$ .)

Assim, de modo que a distribuição conjunta determina  $f_Y(y)$  e  $f(x|y)$ . Esse resultado diz que  $f_Y(y)$  e  $f(x|y)$  determinam  $f(x,y)$ .)

Termos pela Relação 4.2 que:

$$F_{x,y}(x,y) = \int_{-\infty}^y F_x(x|y_s) dF_y(s)$$

Agora se  $Y$  e  $X|y$  são dist. abs. contínuas então:

$$\begin{cases} dF_Y(y) = f_Y(y) dy \\ F_x(x|y=y) = \int_{-\infty}^x f_{x|y=y}(z) dz \end{cases}$$

Assim:

$$F_{x,y}(x,y) = \int_{-\infty}^y \left[ \int_{-\infty}^x f_{x|y=y}(z) dz \right] f_Y(y) dy \stackrel{\substack{\text{Linearidade de} \\ \text{Integral de Stieltjes}}}{=} \int_{-\infty}^y \int_{-\infty}^x f_{x|y=y}(z) \cdot f_Y(y) dz dy$$

Então, pela definição da densidade de probabilidade:  $f_{x,y}(x,y) = f(x) \cdot f(y)$  q.e.

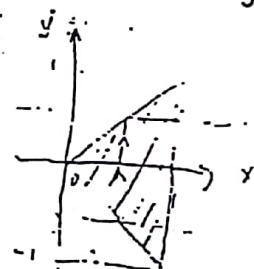
15- Considere o seguinte experimento de duas etapas: primeiro, escolher um ponto  $x$  de acordo com a distribuição uniforme em  $(0, 1)$ ; depois, escolher um ponto de  $y$  de acordo com a dist. uniforme em  $(-x, x)$ . Se o vetor-aleatório  $(x, y)$  representar o resultado do experimento, qual será a densidade marginal de  $Y$ ? A densidade marginal de  $X$ ? A densidade condicional de  $X$  dado  $Y$ ? ( $f_{x,y}(x,y) = f(x) \cdot f(y)$ )

também que  $X \sim U[0,1] \Rightarrow f_X(x) = \begin{cases} 0, & x \notin [0,1] \\ 1, & \text{c.c.} \end{cases}$

$$\therefore Y/X \sim U[-x, x] \Rightarrow f_{Y/X=x}(y) = \begin{cases} 0, & y \notin [-x, x] \\ \frac{1}{2x}, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Utilizando o exercício 14:  $f_{x,y}(x,y) = f_Y(y) \cdot f_{X|Y=y}(x)$  que é:

$$f_{x,y}(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{2x}, & x \in A \text{ onde } A = \{(x,y) : 0 \leq x \leq 1 \text{ e } -x \leq y \leq x\} \\ 0, & \text{se } x \notin A \end{cases}$$



$$\therefore \text{portanto: } f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{x,y}(x,y) dx = \int_{-y}^y \frac{1}{2x} dx = \left[ \frac{1}{2} \ln|x| \right]_{-y}^y = -\frac{1}{2} \ln|y|, \quad -1 \leq y \leq 1$$

Agora, aplicando o caso III -  $X$  e  $Y$  têm suas densidades conjuntas:

$$f_{X/Y=y}(x) = \frac{f_{x,y}(x,y)}{f_Y(y)} = \begin{cases} \frac{1}{2x} & \frac{-x}{2} \ln|y| = \frac{-x^{-1}}{\ln|y|}, \quad x \in A \\ -\frac{1}{2} \ln|y| & \\ 0, & x \notin A. \end{cases}$$

16. Observam-se duas lâmpadas durante suas vidas úteis. Suponha as devidas independentes e exponenciais de parâmetro  $\lambda$ . Sejam  $X$  o tempo de queima da menor e  $Y$  o tempo de vida da segunda queima ( $X \leq Y$ )

(a) Qual é a distribuição condicional de  $X$ , dada  $Y$ ?

$$\text{Sistm } Z_1 \sim \text{exp}(\lambda) \quad \text{indep} \quad X = \min(Z_1, Z_2)$$

$$Z_2 \sim \text{exp}(\lambda) \quad Y = \max(Z_1, Z_2)$$

$$\text{então: } P(X > x) = P(Z_1 > x, Z_2 > x) \stackrel{\text{indep}}{=} e^{-\lambda x} \cdot e^{-\lambda x} = e^{-2\lambda x} \cdot I_{[x \geq 0]}$$

$$\text{assim: } f_X(x) = \frac{\partial F_X(x)}{\partial x} = \frac{\partial (1 - e^{-2\lambda x})}{\partial x} = 2\lambda e^{-2\lambda x} \cdot I_{[x \geq 0]}$$

$$\therefore P(Y \leq y) = P(Z_1 \leq y, Z_2 \leq y) \stackrel{\text{indep}}{=} (1 - e^{-\lambda y})^2 \cdot I_{[y \geq 0]}$$

$$\text{então} \quad f_Y(y) = \frac{\partial F_Y(y)}{\partial y} = \frac{\partial [(1 - e^{-\lambda y})^2]}{\partial y} = 2(1 - e^{-\lambda y}) \cdot \lambda e^{-\lambda y} \cdot I_{[y \geq 0]}$$

$$\text{Ogma: } P(X \leq x, Y \leq y) = P(Y \leq y) - P(X > x, Y \leq y) = P(Y \leq y) - P(Z_1 \leq y, Z_2 \leq y, X < z_1, Y < z_2) =$$

$$\stackrel{\text{indep}}{=} P(Y \leq y) - [F_{Z_1}(y) - F_{Z_1}(x)] \cdot [F_{Z_2}(y) - F_{Z_2}(x)] =$$

$$= [1 - e^{-\lambda y}]^2 - [e^{-\lambda x} - e^{-\lambda y}]^2 I_{[0 < x \leq y]}$$

$$\text{assim: } f_{X|Y}(x|y) = \frac{\partial^2 F_{X,Y}(x,y)}{\partial x \partial y} = \frac{\partial}{\partial x} \left[ 2[1 - e^{-\lambda y}] \cdot \lambda e^{-\lambda y} - 2[e^{-\lambda x} - e^{-\lambda y}] \cdot \lambda e^{-\lambda y} \right] =$$

$$= 2\lambda^2 e^{-\lambda x} e^{-\lambda y} = 2\lambda^2 e^{-\lambda(x+y)} I_{[0 \leq x \leq y]}$$

então, visto o caso III, temos:

$$f_{X|Y=y}(x) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)} = \begin{cases} \frac{2\lambda^2 e^{-\lambda(x+y)}}{2(1 - e^{-\lambda y}) \lambda e^{-\lambda y}} = \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{(1 - e^{-\lambda y})}, & 0 \leq x \leq y \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

(b) Qual a distribuição de  $Y/X$ ?

Mosamente usando o caso III:

$$f_{Y/X=x}(y) = \frac{f_{XY}(x,y)}{f_X(x)} = \begin{cases} \frac{2\lambda^2 e^{-\lambda(x+y)}}{2\lambda e^{-2\lambda x}} = \lambda e^{-\lambda(y-x)}, & 0 \leq y \leq x \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

7. Suponha que  $(x,y)$  possua distribuição uniforme em  $A$ , onde  $A$  é uma região área positiva. Mostre que a distribuição condicional de  $X$  dado  $Y=y$  é uniforme em  $A_y$ , a reunião de  $A$  por  $y$ , onde definimos  $A_y = \{x : (x,y) \in A\}$

$$(x,y) \sim U(A) \iff P(B \subset B^2) = \frac{\text{área}(B \cap A)}{\text{área}(A)}$$

Logo como  $f_{(x,y)}(x,y) > 0 \Rightarrow (x,y) \in \text{v. aleatória absolutamente contínua}$

$$f_{X|Y=y}(x,y) = \frac{I_A(x,y)}{\text{área } A} \quad \text{então} \quad f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X|Y=y}(x,y) dx = \frac{1}{\text{área } A} \int_{-\infty}^{\infty} I_A(x,y) dx = \frac{\text{área } A_y}{\text{área } A}$$

Então, usando novamente o caso III: visto que  $A_y > 0$  temos:

$$f_{X|Y=y}(x) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)} = \frac{I_A(x,y)}{\frac{\text{área } A}{\text{área } A_y}} = \frac{I_A(x,y)}{\text{área } A_y}, \text{ então } X|Y=y \text{ é uniforme em } A_y$$

8. Demonstre que  $P(X \in B | Y=y) = P(X \in B)$  para todo  $B \in \mathcal{B}$  e  $y \in \mathbb{R}$ , entanto  $X$  e  $Y$  são independentes, de modo que  $X$  e  $Y$  são independentes se, e somente se, a distribuição condicional não depende do valor de  $Y$ . (Sugestão. Mostre que a função da distribuição unifira é constante)

$\Rightarrow$  Temo que  $P(X \leq x | Y=y) = P(X \leq x) \Rightarrow F_{X|Y=y}(x) = F_X(x)$

$$\text{então, como pelo relações 1.2} \quad F_{X,Y}(x,y) = \int_{-\infty}^y F_{X|Y=y}(x) dF_Y(y) = \int_{-\infty}^y F_X(x) dF_Y(y) = F_X(x) \int_{-\infty}^y dF_Y(y) = F_X(x) \cdot F_Y(y)$$

$\Rightarrow X$  e  $Y$  são independentes.

Agora, pelo cor. II vemos que  $X, Y$  independentes  $\Rightarrow P(X \in B | y, z) = P(X \in B)$  t.c.  $B \in \mathcal{B}$  e  $y, z \in \mathbb{R}$

Ex. 19. Seja  $X$  uma variável aleatória com densidade  $f(x)$ , onde  $f$  é contínua. Qual a distribuição condicional de  $X$  dada  $|X| = y$ ? Voufigue sua resposta (Observação: a hipótese de continuidade de  $f$  não é necessária. Tente reafiar a relação 4.1 sem essa hipótese)

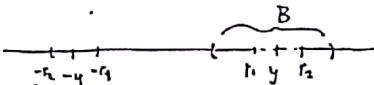
Dado que  $|x| = y$  os valores possíveis de  $x$  são  $-y$  e  $y$  então a distribuição de  $X$  dada  $|x| = y$  deverá ser concentrada nos pontos  $-y$  e  $y$ , e, pelo princípio da paucarção das chances relativas:

$$P(X = y | |x| = y) = \frac{f_x(y)}{f_x(y) + f_x(-y)} \quad P(X = -y | |x| = y) = \frac{f_x(-y)}{f_x(y) + f_x(-y)}$$

Agora, vêmos a relação 4.1:

Seja  $B \subset \mathbb{R}$  onde  $B$  é intervalo aberto de extremos racionais que contém  $y$  e

$$I = (r_1, r_2) \cup (-r_2, -r_1) \quad \text{onde} \quad r_1 < y < r_2$$



$$\text{então} \quad \lim_{\Delta y \rightarrow 0} P(B \in \mathbb{R} | y \in I) = \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{P(B \in \mathbb{R}, y \in I)}{P(y \in I)}$$

$$\text{Agora:} \quad \lim_{\Delta y \rightarrow 0} \frac{P(y \in I)}{\Delta y} = \lim_{\substack{r_1 < y \\ r_2 > y}} \frac{\int_{-r_2}^{-r_1} f_x(y) dy + \int_{r_1}^{r_2} f_x(y) dy}{\Delta y} = f_x(-y) + f_x(y), \text{ pois } f \text{ é contínua em } y$$

$$\leftarrow \lim_{\Delta y \rightarrow 0} P(B \in \mathbb{R}, y \in I) = \lim_{\substack{r_1 \rightarrow y \\ r_2 \rightarrow y}} \int_{r_1}^{r_2} f_x(y) dy = f_x(y), \text{ pois } f \text{ é contínua em } y.$$

$$\text{então.} \quad P(X = y | |x| = y) = \frac{f_x(y)}{f_x(y) + f_x(-y)} \quad . \quad \text{Analogamente para } -y \text{ temos:}$$

$$P(X = -y | |x| = y) = \frac{f_x(-y)}{f_x(y) + f_x(-y)} \quad . \quad \text{Isto define a distribuição condicional.}$$

Ex. 20. Sejam  $X$  e  $Y$  independentes, cada uma com distribuição  $N(0, \sigma^2)$ . Qual a distribuição condicional de  $X$  dada  $\sqrt{x^2 + y^2}$ ? (Sugestão. Exemplo 10 + o princípio da

Sabemos pelo exemplo 10 que:

$$(x, y) / \sqrt{x^2 + y^2} = z \text{ é uniforme em } A_3, \text{ onde } \begin{cases} A_3 = \{(x, y) : \sqrt{x^2 + y^2} = z\} \\ z > 0 \end{cases}$$

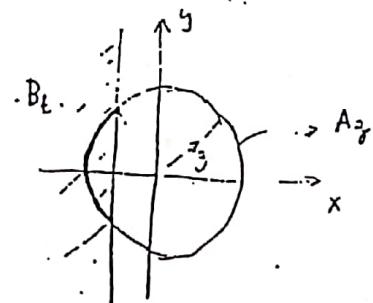
ou seja  $f(z, y) = \frac{1}{2\pi z} I_{A_3}(x, y)$

Agora aplicando o princípio da substituição temos que:

$$(x, y) / \sqrt{x^2 + y^2} = z \sim \left( x / \sqrt{x^2 + y^2} = z, y / \sqrt{x^2 + y^2} = z \right)$$

então:  $f_{x/z, y/z} = f(x, y) = \frac{1}{2\pi z} I_{A_3}(x, y)$

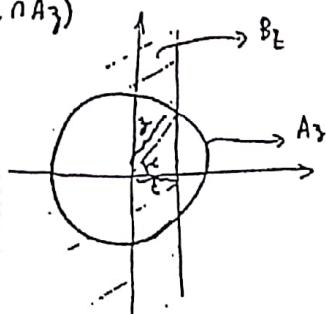
Agora, como  $B_t = \{(x, y) : x \leq t, y \text{ qualquer}\}$



então:  $F_{x/z}(t) = \int_{B_t} dF_{x/z, y/z}(x, y) = \int_{B_t} f_{x/z, y/z}(x, y) dx dy = \int_{B_t} \frac{1}{2\pi z} I_{A_3}(x, y) dx dy =$   
 $= \frac{1}{2\pi z} \int_{B_t \cap A_3} dx dy = \frac{1}{2\pi z} \text{comp}(B_t \cap A_3)$

Agora para  $0 < t < z$ , temos que

$$\text{comp}(B_t \cap A_3) = z - 2z - 2z \cdot \arccos\left(\frac{t}{z}\right)$$



assim:  $F_{x/z}(t) = \frac{2\pi z - \text{comp}(B_t \cap A_3)}{2\pi z} = 1 - \frac{1}{\pi} \arccos\left(\frac{t}{z}\right)$

Então, por analogia, observamos que  $x/z$  é simétrica em torno de zero e, assim:

$$F_{x/z}(t) = \begin{cases} 0, & t \leq -z \\ \frac{1}{\pi} \arccos\left(-\frac{t}{z}\right), & -z < t \leq 0 \\ 1 - \frac{1}{\pi} \arccos\left(\frac{t}{z}\right), & 0 < t \leq z \end{cases}$$

Agora como  $X/Z$  é simétrico do zero e limitada (então integrável) temos que

$$E(X/Z) = 0.$$

21. Explique como as fórmulas nos casos I e II do § 4.2 podem ser consideradas integração do princípio de preservação das chances relativas.

Caso I:  $Y$  é uma distribuição assume os valores  $y_1, y_2, \dots$

Temos que se  $B_1 = [X \leq x_1]$ ,  $B_2 = [X \leq x_2]$ , assim para  $y_n$  temos  $P(Y=y_n) > 0$ :

$$\frac{P(X \leq x_1 / Y=y_n)}{P(X \leq x_2 / Y=y_n)} = \frac{\frac{P(X \leq x_1, Y=y_n)}{P(Y=y_n)}}{\frac{P(X \leq x_2, Y=y_n)}{P(Y=y_n)}} = \frac{P(X \leq x_1, Y=y_n)}{P(X \leq x_2, Y=y_n)}$$

Então, as chances relativas são preservadas e podemos considerar a divisão por  $P(Y=y_n)$  como uma normalização, pois  $P(Y=y_n) = \lim_{x \rightarrow \infty} P(X \leq x, Y=y_n)$

Caso II:  $X$  e  $Y$  são variáveis aleatórias independentes, então temos  $P(Y=y) > 0$

$$\frac{P(X \leq x_1 / Y=y)}{P(X \leq x_2 / Y=y)} = \frac{P(X \leq x_1)}{P(X \leq x_2)} = \frac{P(X \leq x_1) \cdot P(Y=y)}{P(X \leq x_2) \cdot P(Y=y)} \stackrel{\text{indip}}{=} \frac{P(X \leq x_1, Y=y)}{P(X \leq x_2, Y=y)}$$

Então, as chances relativas também neste caso são preservadas e podemos considerar essa normalização é a divisão por  $P(Y=y)$  para  $\lim_{x \rightarrow \infty} P(Y \leq x, Y=y) = P(Y=y)$

22- Sejam  $X$  e  $Y$  o mínimo e o máximo de duas variáveis aleatórias independentes com distribuição exponencial  $\exp(\lambda)$ , onde  $\lambda > 0$ . Mostre de duas maneiras que  $(Y-X)/X \sim \exp(2)$ :

(a) A partir da densidade conjunta de  $X$  e  $Y-X$

Temos  $T_1 \sim \exp(\lambda)$

$T_2 \sim \exp(\lambda)$  indip

Solução:  $X = \min(T_1, T_2)$  então  $P(X \leq x) = 1 - P(X > x) = 1 - P(T_1 > x) \cdot P(T_2 > x) = 1 - e^{-2\lambda x}$

$$Y = \max(T_1, T_2) \text{ então } P(Y \leq y) = P(T_1 \leq y) P(T_2 \leq y) = [1 - e^{-\lambda_1 y}]^2, \quad y \geq 0$$

II-2:

$$\text{também } P(X \leq x, Y \leq y) = P(Y \leq y) - P(X > x, Y \leq y) = P(Y \leq y) - P(X < T_1 \leq y, T_2 \leq y) = \\ \stackrel{\text{Igualar}}{=} P(Y \leq y) - [F_{T_1}(y) - F_T(x)]^2 = [1 - e^{-\lambda_1 y}]^2 - [e^{-\lambda_1 x} - e^{-\lambda_2 y}]^2,$$

$$\text{então } f_X(x) = \frac{\partial F_X(x)}{\partial x} = \frac{\partial}{\partial x} [1 - e^{-2\lambda_1 x}] = 2\lambda_1 e^{-2\lambda_1 x}, \quad x \geq 0 \quad 0 \leq x \leq y$$

$$f_Y(y) = \frac{\partial F_Y(y)}{\partial y} = \frac{\partial}{\partial y} [1 - e^{-\lambda_2 y}]^2 = 2(1 - e^{-\lambda_2 y}) \lambda_2 e^{-\lambda_2 y}, \quad y \geq 0$$

$$f_{X,Y}(x,y) = \frac{\partial^2 F_{X,Y}(x,y)}{\partial y \partial x} = \frac{\partial^2}{\partial y \partial x} [(1 - e^{-\lambda_2 y})^2 - (e^{-\lambda_1 x} - e^{-\lambda_2 y})^2] = \frac{\partial^2}{\partial y \partial x} (2(e^{-\lambda_1 x} - e^{-\lambda_2 y}) \lambda_2 e^{-\lambda_2 y}) = \\ = 2\lambda_1^2 e^{-\lambda_1 x} e^{-\lambda_2 y}, \quad 0 \leq x \leq y$$

Agora, aplicando o método da Jacobiana, obtemos a distribuição conjunta

$$\text{de } W \text{ e } Z \text{ onde: } W = X \quad \text{e} \quad Z = Y - X \quad \Rightarrow \quad X = W, \quad Y = Z + W$$

$$\text{então: } f_{W,Z}(w,z) = |J_{(W,Z)(X,Y)}| \cdot f_{X,Y}(W, Z-W) = 2\lambda_1^2 e^{-\lambda_1(z+2w)}, \quad w \geq 0, \quad z \geq 0$$

então, usando o caso III, temos que  $f_W(w) > 0$  (ou seja  $w = x \geq 0$ )

$$f_{Z/W=w}(z) = \frac{f_{W,Z}(w,z)}{f_W(w)} = \frac{2\lambda_1^2 e^{-\lambda_1(z+2w)}}{2\lambda_1 e^{-2\lambda_1 w}} = \lambda_1 e^{-\lambda_1 z}; \quad z \geq 0.$$

Ou seja:  $Z/W=w \sim \exp(\lambda)$  para qualquer  $w = x \geq 0$

- (b) Utilizando o princípio da substituição e o resultado do exercício 16(b).

Pelo princípio da substituição temos:

$$(Y-X)/_{X=x} \sim Y/_{X=x} - x$$

Então:  $P(Y-X/_{X=x} \leq w) = P(Y/_{X=x} - x \leq w) = P(Y/_{X=x} \leq w+x)$

Logo, pelo exercício 16(r), temos que:  $f_{Y/_{X=x}}(y) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda(y-x)}, & 0 \leq x \leq y \\ 0, & \text{o.c.} \end{cases}$

Então  $P(Y/_{X=x} \leq w+x) = \int_x^{w+x} \lambda e^{-\lambda(y-x)} dy = -e^{-\lambda(y-x)} \Big|_x^{w+x} = 1 - e^{-\lambda w}, \quad w > 0$

então:  $(Y-X)/_{X=x} \sim \exp(\lambda)$  para todo  $x > 0$

23- Sejam  $X \in \mathcal{A}$  variáveis aleatórias em  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$

(a) Mostre que para A ⊂ B basta:

$$P(Z \in B, X \in A | X=x) = \begin{cases} P(Z \in B | X=x) & \text{se } x \in A \\ 0 & \text{se } x \notin A \end{cases}$$

Logo, aplicando o princípio da substituição, temos:

$$P(Z \in B, X \in A | X=x) = P(Z/_{X=x} \in B, X/_{X=x} \in A)$$

Portanto, pelo exemplo 6 concluimos que  $X/_{X=x}$  é distribuição masso-

ponto em x, i.e.,  $P(X/_{X=x} = x) = 1$ . Assim:

$$P(X/_{X=x} \in A) = \begin{cases} 1, & \text{se } x \in A \\ 0, & \text{se } x \notin A \end{cases}$$

Então, se  $x \in A \Rightarrow P(X/_{X=x} \in A) = 1 \Rightarrow P(Z/_{X=x} \in B, X/_{X=x} \in A) = P(Z/_{X=x} \in B) =$

乙·23

$$\text{agora } x \in A \text{, ent\^am, } P(X_{x=x} \in A) = 0$$

$$\text{und } P\left(\frac{z}{x=x} \in B, \frac{x}{x=x} \in A\right) \leq P\left(\frac{x}{x=x} \in A\right) = 0 \quad \rightarrow \quad P\left(\frac{z}{x=x} \in B, \frac{x}{x=x} \in A\right) = 0$$

$$P(\exists x \in B, \forall y \in A / \chi_x(y)) = 0$$

(b) Mostrar que  $\forall x \in P, P(z \in B | X=x) \geq \frac{1}{2}$  para todo  $x \in A$ , então  $P(z \in B | X \in A) \geq \frac{1}{2}$

፩፻፲፭

$$\begin{aligned} P(Z \in B, X \in A) &= \int P(Z \in B, X \in A | X=x) dF_X(x) = \int P(Z \in B | X=x) \cdot I_A(x) dF_X(x) \\ &\geq \frac{1}{2} \int I_A(x) dF_X(x) = \frac{1}{2} P(X \in A). \end{aligned}$$

Optimal arrangement:  $P(X_{\text{opt}}) > 0$ , where:

$$P(Z \in B / X \in A) = \frac{P(Z \in B, X \in A)}{P(X \in A)} \geq \frac{\frac{1}{2} P(X \in A)}{P(X \in A)} \geq \frac{1}{2}$$

Sejam  $X$  e  $Y$  independentes tais que  $P(Y \geq 0) > \frac{1}{2}$ . Demonstre que

$$P(X+Y \geq a | X \geq a) \geq \frac{1}{2}$$

Assumption zu  $P(X \geq a) > 0$  infolge:

$$\begin{aligned}
 P(X+Y > a | X > a) &= \frac{P(X+Y > a, X > a)}{P(X > a)} = \frac{P(Y > 0, X > a)}{P(X > a)} \stackrel{\text{indep}}{=} \\
 &= \frac{P(Y > 0) \cdot P(X > a)}{P(X > a)} = P(Y > 0) \geq \frac{1}{2} \quad (\text{I})
 \end{aligned}$$

Agora, se  $P(X > a) = 0$ , podemos definir arbitrariamente

assumption. que  $P(x+y > a / x > a) = \frac{1}{2}$  (II)

De (I) e (II), a hora ésta concluise.

$f(x_1, \dots, x_k | x_{k+1}, \dots, x_n)$ , a densidade condicional de  $(x_1, \dots, x_k)$  dando que  
 $(x_{k+1}, \dots, x_n) = (x_{k+1}, \dots, x_n)$ . (Não é preciso demonstrar formalmente.)

Usando o princípio da permanência das chances relativas, temos que:

$$\frac{\int_{\Omega} f(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n}{\int_{\Omega} dx_1 \dots dx_n} = \frac{\int_{\Omega} f(x_1, \dots, x_n) dx_1 \dots dx_n}{\int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f(x_1, \dots, x_n) dx_1 dx_2 \dots dx_n} = \frac{\int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f(x_1, \dots, x_n) dx_1 dx_2 \dots dx_n}{\int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} dx_1 dx_2 \dots dx_n}$$

(b) Si són  $y_1, y_2, y_3$  independientes con distribución continua  $U[0,1]$ , con  $x_{(1)}, x_{(2)} < y_{(3)}$  en orden. Determinar la distribución condicional de

$x_{(1)}$  dedas  $x_{(2)}$  e  $x_{(3)}$ . 6, 0 \leq x\_1 < x\_2 < x\_3 \leq 1

Temos mais exemplo 22 do cap. 12 que:  $\begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_{(1)} & x_{(2)} & x_{(3)} \end{bmatrix}$  ou c.c.

$$f_{Y_{(1)}, Y_{(2)}}(x_1, x_2) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{Y_{(1)}, Y_{(2)}, Y_{(3)}}(x_1, x_2, x_3) dx_3 = b \int_{x_1}^{x_2} dx_3 = b(x_2 - x_1), \quad 0 < x_1 < x_2 \leq 1$$

Degrau, aplicando o item.(a)

$$\frac{f(x_2)/f(x_1, x_3)}{f(x_1)/f(x_1, x_3)} = \frac{6}{6(x_3 - x_1)} = \frac{1}{(x_3 - x_1)}, \quad 0 \leq x_1 < x_2 < x_3 \leq 1$$

Então  $X_{(1)} / X_{(1)}, X_{(2)}$  será uma ra uniforme em  $[x_1, x_3]$ , m  
uso de  $0 \leq x_1 < x_3 \leq 1$ .

25. Sejam  $x_1, \dots, x_n$  variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas, distribuição contínua  $F$ . Seja  $X = \max_{1 \leq i \leq n} X_i$

(a) Find the general term  $t_n$  for  $K = 1, 2, \dots, n$

$$P(X_k \leq x | X=t) = \begin{cases} \frac{(m-1)F(x)}{mF(t)}, & \text{se } x < t \\ 1, & \text{se } x \geq t \end{cases}$$

$$\text{Exemplo: } z^n - y^n = (z-y)(z^{n-1} + z^{n-2}y + \dots + zy^{n-2} + y^{n-1}).$$

Também imediatamente que:

$$P(X \leq x) = P(X_1 \leq x, \dots, X_n \leq x) = P(Y_1 \leq x) \dots P(Y_n \leq x) = \left[ F(x) \right]^n$$

Ora:  $P(X_k \leq x | X=t) = \lim_{\substack{a \rightarrow t \\ b \rightarrow t}} \frac{P(Y_k \leq x, X \in I)}{P(X \in I)}$ . onde vemos a regra 1  
*outra*  $I = (a, b)$  onde  $a < t < b$ .

Tomemos nesse caso  $x \in [a, b]$ :

$$[X_k \leq x, X \in I] = [X_k \leq x, a < X < b] = [X_k \leq x] \cap [a < X < b]$$

$$\text{onde: } [a < X < b] = \bigcup_{i=1}^n \left( [X_i > a] \cap [X_i < b] \right)$$

$$\text{então: } [X_k \leq x, X \in I] = \bigcup_{i=1}^n \left\{ [X_i > a] \cap [X_k \leq x] \cap [X_i < b] \right\} \text{ para } a < b$$

suficiente

para provar de fato.

$$\text{assim: } P([X_k \leq x, X \in I]) = \sum_{i=1}^n P \left\{ [X_i > a] \cap [X_k \leq x] \cap [X_i < b] \right\} = \text{onde } a < x < b$$

anda

$$\stackrel{\text{definição}}{=} (n-1) \left[ F(b) \right]^{n-2} \cdot [F(b) - F(a)] \cdot F(x) =$$

$$\stackrel{\text{F contínua}}{=} (n-1) \left[ F(b) \right]^{n-2} \cdot [F(b) - F(a)] \cdot F'(x)$$

Ora, basta também que:

$$P(X \in I) = P(a < X < b) = \left[ F(b) \right]^n - \left[ F(a) \right]^n =$$

$$\stackrel{\text{F contínua}}{=} \left[ F(b) \right]^n - \left[ F(a) \right]^n$$

então:

$$P(X_k \leq x | X=t) = \lim_{\substack{a \rightarrow t \\ b \rightarrow t}} \frac{P(X_k \leq x, X \in I)}{P(X \in I)} = \lim_{\substack{a \rightarrow t \\ b \rightarrow t}} \frac{(n-1) \left[ F(b) \right]^{n-2} [F(b) - F(a)] F'(x)}{\left[ F(b) \right]^n - \left[ F(a) \right]^n}$$

$$\stackrel{\text{modo } \approx}{=} \lim_{\substack{a \rightarrow t \\ b \rightarrow t}} \frac{(n-1) F(b)^{n-2} (F(b) - F(a)) F'(x)}{(F(b) - F(a)) \cdot (F(b)^{n-1} + F(b)^{n-2} \cdot F'(a) + \dots + F(a)^{n-1})} =$$

$$\stackrel{\text{definição}}{=} (n-1) [F(t)]^{n-2} F'(x) = (n-1) F'(x).$$

agora para  $x > t$ , temos análogamente para  $a < b$  que  $P[x_i > a] = \prod_{i=1}^n P[x_i > a] = m [F(b) - F(a)] / [F(b)]$

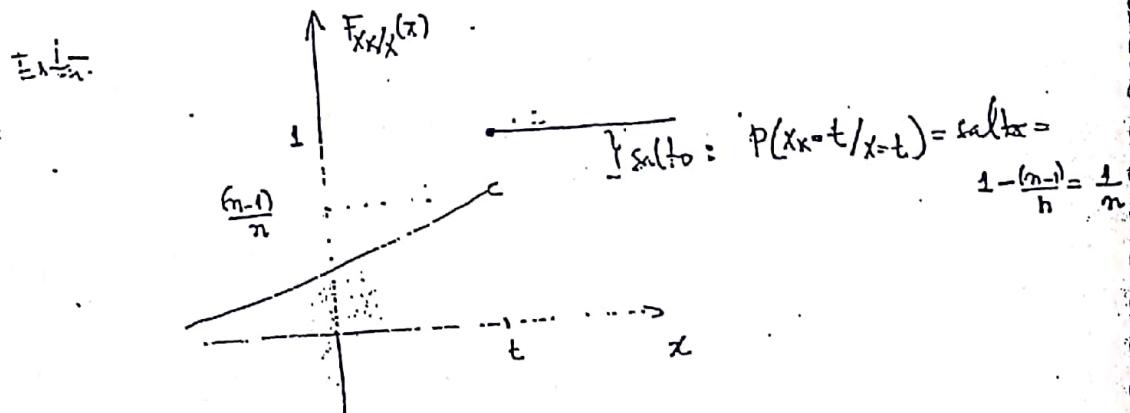
$$P(X_k \leq x, X \in I) = \sum_{i=1}^m P\left[\bigcap_{i=1}^n [X_i > a] \right] = m [F(b) - F(a)] / [F(b)]$$

então:  $P(X_k \leq x | X=t) = \lim_{\substack{a \rightarrow t \\ b \rightarrow t}} \frac{m(F(b) - F(a)) / F(b)}{[F(b)]^n - [F(a)]^n}$  análogamente  $\frac{m \cdot F(t)^{n-1}}{n \cdot F(t)^{n-1}} = 1$

Assim, como  $P(X_k \leq x | X=t)$  é contínua à direita, temos que:

$$P(X_k \leq t | X=t) = \lim_{h \downarrow t} P(X_k \leq h | X=t) = 1$$

$$F_{X_k|X}(x) = P(X_k \leq x | X=t) = \begin{cases} \frac{(n-1)F(x)}{n F(t)}, & \text{se } x < t \\ 1, & \text{se } x \geq t \end{cases}$$



(b) Suponha  $F$  diferenciável. Existe densidade condicional no item a.

Como visto no gráfico do item (a) a distribuição  $X_k | X=t$  é mista de discrete e contínua. Assim, a densidade condicional é a densidade da parte contínua e é igual a:

$$f_{X_k|X}(x) = \frac{(n-1)}{n} f(x) \quad \text{onde } f(x) = \frac{\partial F(x)}{\partial x}, \quad x < t$$

26. Prove: se  $X$  é constante quase certamente, i.e.,  $P(X=c)=1$ , então  $P(X=c|Y=y)=1$ . (Sua  
sol. Use a relação 1.). Deduzir a propriedade EC2.

Tomemos,  $I = (a, b)$  onde  $a, b \in \mathbb{Q}$  e  $a < y < b$ , então:

$$P(X=c, Y \in I) = P(Y \in I) \text{ para } P(X=c)=1, \text{ assim, usando a relação 4.1:}$$

$$P(X=c|Y=y) = \lim_{\substack{a \rightarrow y \\ b \rightarrow y}} \frac{P(X=c, Y \in I)}{P(Y \in I)} = \lim_{\substack{a \rightarrow y \\ b \rightarrow y}} \frac{P(Y \in I)}{P(Y \in I)} = \lim_{\substack{a \rightarrow y \\ b \rightarrow y}} 1 = 1$$

$$\text{então } E(X|y) = c \cdot P(X=c|Y=y) = c \quad \text{ou} \quad P(X=c) = 1.$$

27. Sejam  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias tais que  $E X^2 < \infty$  e  $E Y^2 < \infty$ . Demonstre que  
 $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(X, E(Y|X))$ .

Inicialmente, temos por Cauchy-Schwarz que  $XY$  é integrável, pois:

$$E|XY| \leq \sqrt{E(X^2) \cdot E(Y^2)} < \infty \quad E \text{ naturalmente com } \begin{cases} E X^2 < \infty \Rightarrow X \text{ é integrável} \\ E Y^2 < \infty \Rightarrow Y \text{ é integrável} \end{cases}$$

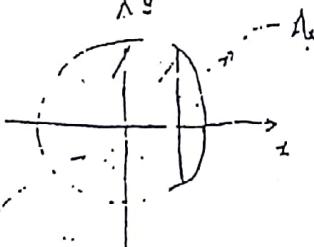
Assim, usando a propriedade básica:  $\begin{cases} EY = E\{E(Y|X)\} \\ EXY = E\{E(XY|X)\} \stackrel{\text{prop.}}{=} E\{X \cdot E(Y|X)\} \end{cases}$

$$\text{Cov}(X, Y) = EX \cdot Y - EX \cdot EY = E\{X \cdot E(Y|X)\} - E\{X \cdot E(Y|X)\} = \text{Cov}(X, E(Y|X))$$

28. Suponha que  $X$  e  $Y$  possuam densidade conjunta

$$\therefore f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, \text{ se } x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0, \text{ c.c.} \end{cases}$$

(a) Ache a distribuição condicional de  $Y$  dada  $X$ . Calcule  $E(Y|X)$ .



Usando o exercício 17, onde  $A = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2, x^2 + y^2 \leq 1\}$

temos que  $Y|X=x \sim \text{uniforme em } A_x$ , onde  $A_x = \{y : (x, y) \in A\} = [-\sqrt{1-x^2}, \sqrt{1-x^2}]$

Assim,  $f_{Y|X=x}(y) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{1-x^2}}, & y \in [-\sqrt{1-x^2}, \sqrt{1-x^2}] \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$

Ver com  $y_{x=z}$  é nenhuma limitada por tais  $x$ , temos que  $E(y/x) = 0$

(b)  $X$  e  $Y$  são independentes? Porque?

Não, pois

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{x,y}(x,y) dx = \left\{ \begin{array}{l} \frac{1}{\pi} \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} dx = \frac{2\sqrt{1-y^2}}{\pi}, \quad -1 \leq y \leq 1 \\ 0, \quad \text{o.c.} \end{array} \right.$$

e análogamente.

$$f_X(x) = \left\{ \begin{array}{l} \frac{2\sqrt{1-x^2}}{\pi}, \quad -1 \leq x \leq 1 \\ 0, \quad \text{o.c.} \end{array} \right.$$

então: para  $(x,y) \in A$  temos:

$$f_x(x) \cdot f_y(y) = \frac{4}{\pi^2} [(1-x^2)(1-y^2)]^{1/2} \neq \frac{1}{\pi} = f_{x,y}(x,y)$$

Assim  $\{(x,y) : f_{x,y}(x,y) \neq f_x(x)f_y(y)\} \subset A$ , e  $A$  tem medida de Lebesgue positiva ( $\text{Area}(A) = \pi$ ) então

$X$  e  $Y$  não são independentes

(c) Prove que  $X$  e  $Y$  são não correlacionadas. (Sugestão: Use o exercício anterior.)

Exercício 27:  $\text{cov}(X,Y) = \text{cov}(X, E(Y/X)) = E(X \cdot E(Y/X)) - EX \cdot E(E(Y/X)) = E(X \cdot 0) - (EX) \cdot 0 = 0$

então  $X$  e  $Y$  não são correlacionados

29- Seja  $X$  uma variável aleatória Cauchy-padrão.

(a) Conforme a definição 4.3, qual é  $E(X|X+Y)$ ?

Como  $X$  é simétrica em torno de zero, utilizando o exemplo 8, temos que

$$P(X=Y) = P(X=-Y) = \frac{1}{2}$$

$$\text{Logo: } E(X|_{|X|=y}) = y \cdot \frac{1}{2} + (-y) \cdot \frac{1}{2} = 0$$

(b) Deduz que  $E(E(X|_{|X|})) = 0$ .

do item (a).  $E(X|_{|X|=y}) = 0 = cte$  então temos  $E(cte) = cte$ , know:

$$E(E(X|_{|X|})) = E(X|_{|X|}) = 0$$

(c) A propriedade básica  $E[E(X|Y)] = EX$  não vale nesse caso. Existe alguma contradição nisso?

Now, observe que a propriedade básica foi provada usando a hipótese de que  $X$  seja integrável, o que não acontece neste caso. Se  $X \geq 0$  temos que  $EX = E[E(X|Y)]$  sem a hipótese de integrabilidade de  $X$  ( $\text{ou } EX = +\infty$ , então  $E[E(X|Y)] = +\infty$  também). Prove este resultado quando  $X, Y$  são discretas.

Se  $X$  é v.a. discreta e  $X \geq 0$  então  $X|_{Y=y}$  é v.a. discreta e não-negativa.

$$E(X|_{Y=y}) = \sum_{n=0}^{\infty} P(X|_{Y=y} > n)$$

Agora  $Y$  é v.a. discreta então  $P(X \in B | Y=y_m) = \frac{P(X \in B, Y=y_m)}{P(Y=y_m)}$  para  $P(Y=y_m) > 0$ ,

$$E(X|_{Y=y_m}) = \sum_{n=0}^{\infty} P(X|_{Y=y_m} > n) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{P(X > n, Y=y_m)}{P(Y=y_m)}$$

$$E \text{ então } E(E(X|Y)) = \sum_{m \in \mathbb{Z}^+} P(Y=y_m) \cdot \sum_{n=0}^{\infty} \frac{P(X > n, Y=y_m)}{P(Y=y_m)} =$$

$$= \sum_{m \in \mathbb{Z}^+} \sum_{n=0}^{\infty} P(X > n, Y=y_m)$$

Agora, como  $P(X > n, Y=y_m) \geq 0$ ,  $\forall n \geq 0 \text{ e } m \in \mathbb{Z}^+$ , podemos reescrever as somas fórmulas e:

$$E(E(X|Y)) = \sum \sum P(X > n, Y=y_m) = \sum P([X > n] \cup [Y=y_m])$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} P([X > n] \cap \Omega) = \sum_{n=0}^{\infty} P(X > n) = EX$$

31. O número de acidentes que ocorrem em uma fábrica em uma semana é uma variável aleatória com média  $\mu$  e variância  $\sigma^2$ . Os números de indivíduos feridos nos diferentes acidentes são independentes e identicamente distribuídos com média  $\xi$  e variância  $\zeta^2$ , e são independentes do número de acidentes. Determine a média e a variância do número de indivíduos feridos em uma semana.  
 Sugestão. Use o exercício 30)

Seja  $N = n$ : de acidentes em uma semana : v.a. discreta e não-negativa com  $\{EN = \mu\}$   
 $V_N = \sigma^2$

$F_i = n$ : de feridos no <sup>índice</sup> iº acidente da semana : v.a. discreta e não-negativa, com  $\{EF_i = \xi\}$   
 $V_{F_i} = \zeta^2$

e  $X = F_1 + F_2 + \dots + F_N$  : número de feridos em uma semana.

Temos que  $X$  também é v.a. discreta e não-negativa e então pelo exercício 30.

pele a propriedade básica, então:

$$EX = E\left\{E\left(\frac{X}{N=n}\right)\right\} \therefore \text{Agora } E\left(\frac{X}{N=n}\right) = E(F_1 + \dots + F_N) = N \cdot EF_1 = N \cdot \xi$$

então  $EX = E(N \cdot \xi) = \underset{\text{Indep de } N}{\sum} EN = \xi \cdot \mu$

Temos também que  $X^2$  é v.a. discreta e não-negativa e então:

$$E(X^2) = E\left\{E\left(\frac{X^2}{N=n}\right)\right\} \therefore \text{Agora } E\left(\frac{X^2}{N=n}\right) = E[(F_1 + \dots + F_N)^2] = \\ = V_N (F_1 + \dots + F_N) + [E(F_1 + \dots + F_N)]^2 =$$

$$\underset{\substack{\text{independência} \\ \text{entre } F_i}}{=} N V_{F_i} + (N \cdot EF_1)^2 =$$

$$= N \zeta^2 + N^2 \xi^2$$

$$\text{Assim. } E(X^2) = E\left\{N \zeta^2 + N^2 \xi^2\right\} \underset{\text{Indep de } N}{=} \zeta^2 EN + \xi^2 EN^2 = \\ = \zeta^2 \mu + \xi^2 (\sigma^2 + \mu^2)$$

$$E \text{ ent. } \text{Var } X = E(X^2) - (EX)^2 = \zeta^2 \mu + \xi^2 (\sigma^2 + \mu^2) - (\xi \mu)^2 = \zeta^2 \mu + \xi^2 \sigma^2$$

2. Calcule  $E(X_{(4)} / X_{(1)} X_{(3)})$ , onde  $X_{(1)}, X_{(2)}, X_{(3)}$  são as estatísticas de ordem de uma amostra aleatória de  $U[0,1]$ . (Veja o exercício 24(b)).

Pelo exercício 24(b), temos que  $X_{(4)} / (X_{(1)}, X_{(3)}) = (X_{(1)}, X_{(3)}) \sim U[X_{(1)}, X_{(3)}]$

$$\text{então } E\left(\frac{X_{(4)}}{X_{(1)} X_{(3)}}\right) = E\left(U[X_{(1)}, X_{(3)}]\right) = \frac{X_{(1)} + X_{(3)}}{2}$$

33. Seja  $X$  uma variável aleatória com distribuição exponencial de parâmetro  $\lambda$ . Seja  $t > 0$  fixo. Ache  $E(X/\max(x,t))$  e  $E(X/\min(x,t))$ .

Sejam  $Z = \max(x,t)$ ,  $W = \min(x,t)$ . Vamos obter inicialmente a distribuição de  $X/Z = z$ .

a)  $0 \leq t \leq z$  então:  $\max(x,t) = z > t \Rightarrow X = z$  Assim o nosso candidato distribuição condicional nua:  $P(X=z) = 1 \Rightarrow E(X/z) = z$

a)  $z = t$  então usando o princípio da preservação das chances relativas, candidato a distribuição condicional nua:

$$f_{X/Z=t}(z) = \begin{cases} \frac{f_X(z)}{\int_0^t f_X(x) dx} = \frac{\lambda e^{-\lambda z}}{1 - e^{-\lambda t}}, & 0 \leq z \leq t \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Formalmente, devíamos verificar a relação 4.1 ou a relação 4.2 para validar as soluções das distribuições condicionais, mas supondo que estas são mesmo as corretas temos:

$$E(X/Z=z) = \begin{cases} z, & z > t \\ \frac{\int_0^t x e^{-\lambda x} dx}{1 - e^{-\lambda t}} = \left( \begin{array}{l} x = u \\ \lambda e^{-\lambda x} dx = du \end{array} \right) = \frac{-x e^{-\lambda x}}{\lambda} \Big|_0^t + \int_0^t \lambda e^{-\lambda x} dx = \\ = \frac{\frac{1}{\lambda} (1 - e^{-\lambda t}) - t e^{-\lambda t}}{(1 - e^{-\lambda t})} = \frac{\frac{1}{\lambda} - \frac{t e^{-\lambda t}}{(1 - e^{-\lambda t})}}{(1 - e^{-\lambda t})}, & z = t \end{cases}$$

Assim, conseqüentemente a distribuição  $X/W \sim w$  é:

$$\text{b1)} 0 \leq w < t \Rightarrow \min(X, t) = w < t \Rightarrow X = w. \text{ Então } f(x=w) = 1.$$

b2)  $w = t$  pelo princípio da preservação das chances relativas tem:

$$f_{X|W=t}(x) = \begin{cases} \frac{f_X(x)}{\int_t^\infty f_X(x) dx} = \frac{\lambda e^{-\lambda x}}{e^{-\lambda t}} = \lambda e^{-\lambda(x-t)}, & x \geq t \\ 0, & \text{C.C.} \end{cases}$$

Então:

$$E(X|W) = \begin{cases} w, & 0 \leq w < t \\ \int_t^\infty x \lambda e^{-\lambda(x-t)} dx = \left( \frac{v=x-t}{dv=dx} \right) = \int_0^\infty (v+t) \lambda e^{-\lambda v} dv = t + \int_0^\infty v \lambda e^{-\lambda v} dv \\ = t + \frac{1}{\lambda}, & w = t \end{cases}$$

23- Mostre que se  $X \perp Y$  são variáveis aleatórias, então:

$$F_{X,Y}(x,y) \leq \sqrt{F_X(x) \cdot F_Y(y)}$$

Tomando os seguintes variáveis aleatórias:  $I_{[x \leq x]} \times I_{[y \leq y]}$

então, aplicando a desigualdade de Cauchy-Schwarz, temos:

$$E[I_{[x \leq x]} \cdot I_{[y \leq y]}] \leq \sqrt{E[I_{[x \leq x]}^2] \cdot E[I_{[y \leq y]}^2]} \quad \text{Agora como} \quad \begin{cases} |I_{[x \leq x]} \cdot I_{[y \leq y]}| = I_{[x \leq x, y \leq y]} \\ I_{[x \leq x]}^2 = I_{[x \leq x]} \\ I_{[y \leq y]}^2 = I_{[y \leq y]} \end{cases}$$

$$\text{então: } E[I_{[x \leq x, y \leq y]}] \leq \sqrt{E[I_{[x \leq x]}] \cdot E[I_{[y \leq y]}]} \quad \text{temos que: } E[I_A] = P(A)$$

$$\text{assim: } P(x \leq x, y \leq y) \leq \sqrt{P(x \leq x) \cdot P(y \leq y)} \rightarrow F_{X,Y}(x,y) \leq \sqrt{F_X(x) \cdot F_Y(y)}$$

Ex. Seja  $(X, Y)$  um vetor aleatório bidimensional. Suponha que (i)  $X$  tem distribuição uniforme no intervalo  $\frac{1}{2} \leq X \leq 2$ ; (ii) para cada  $x > 0$ , a distribuição condicional de  $Y$  dada que  $X=x$  é  $U[0, x^2]$ . Em outras palavras  $X \sim U\left(\frac{1}{2}, 2\right)$  e  $Y|_{X=x} \sim U[0, x^2]$ .

(a) Qual é a distribuição de  $Z = Y/X^2 - t$ ?

De acordo com o resultado da questão 4.1., verificamos isto usando a relação 4.1..

Seja  $I = (a, b)$  onde  $a < t < b$ , assim:  $P(X \in I) = P(a < X^2 < b) = P(\sqrt{a} < X < \sqrt{b}) = P(X \in (I)^{\frac{1}{2}})$  onde

$$\begin{aligned} \lim_{\substack{x \rightarrow t \\ x \rightarrow t}} \frac{P(Y \in B, X^2 \in I)}{P(X^2 \in I)} &= \lim_{\substack{x \rightarrow t \\ x \rightarrow t}} \frac{P(Y \in B, X \in I^{\frac{1}{2}})}{P(X \in I^{\frac{1}{2}})} = \frac{(I)^{\frac{1}{2}} \text{ def } (a^{\frac{1}{2}}, b^{\frac{1}{2}})}{t^{\frac{1}{2}} \in (I)^{\frac{1}{2}}} \\ &= \lim_{\substack{t \rightarrow \sqrt{a} \\ t \rightarrow \sqrt{b}}} \frac{P(Y \in B, X \in I^{\frac{1}{2}})}{P(X \in I^{\frac{1}{2}})} = P(Y \in B / X = \sqrt{t}) = \begin{cases} \text{Caso} \\ Y|_{X=\sqrt{t}} \sim U[0, x^2] \end{cases} \\ &= \underset{t}{\text{comp}}(B \cap [0, t]) \quad \text{Então } Z = \frac{Y}{X^2} - t \sim \frac{Y}{X^2} \sim U[0, 2] \end{aligned}$$

(b) Calcule  $EY, EY + \text{Cov}(X, Y)$

Inicialmente:  $EX = E\left(X\right) = 2$

Como  $Y$  é v.a. mā negativa, através da propriedade fundamental  $Y$  temos:

$$EY = E\{E(Y|_{X=x})\}. \text{ Agora } E(Y|_{X=x}) = \frac{x^2}{2}, \text{ então:}$$

$$EY = E\left\{\frac{x^2}{2}\right\} = \frac{1}{2} E X^2 = \begin{cases} \text{Como} \\ X \sim U\left(\frac{1}{2}, 2\right) \\ E X^2 = \frac{2}{3} \cdot 8 \end{cases} = 4$$

Analogamente  $XY$  é v.a. mā negativa, então:

$$\begin{aligned} E(XY) &= E\{E(XY|_{X=x})\} = \begin{pmatrix} \text{princípio} \\ \text{de substituição} \end{pmatrix} = E\left\{X \cdot E(Y|_X)\right\} = E\left\{X \cdot \frac{X^2}{2}\right\} = \\ &= \frac{1}{2} E(X^3) = \begin{cases} \text{Como} \\ X \sim U\left(\frac{1}{2}, 2\right) \\ E X^3 = \frac{6}{5} \cdot 48 \end{cases} = 24 \end{aligned}$$

$$\text{Então: } \text{Cov}(X, Y) = E(XY) - EX \cdot EY = 24 - 2 \cdot 4 = 16$$

36- Sejam  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias tal que  $Y$  tem esperança finita.

(a) Mostre que a variância condicional de  $Y$  dada  $X$ , como definida no exemplo 14 é a variância da distribuição condicional

$$\text{Var}(Y|X=x) = E[(Y|X=x)^2] - [E(Y|X=x)]^2 = E(Y_{X=x}^2) - E^2(Y|X=x)$$

(b) Demonstre que  $\text{Var } Y = E[\text{Var}(Y|X)] + \text{Var}[E(Y|X)]$ , i.e., a variância de  $Y$  é a soma da esperança da variância condicional e a variância da esperança condicional (Para simplificar a demonstração, pode supor que a variância de  $Y$  seja finita):

Suponha que  $\text{Var } Y < \infty \Leftrightarrow EY^2 < \infty$

$$E(\text{Var}(Y|X)) = E\{E(Y_{X=x}^2)\} - E\{E^2(Y|X)\} = \begin{cases} \text{Caso } EY^2 < \infty \\ Y_{X=x} \text{ integrável} \\ \text{e então acima} \\ \text{é propriedade básica} \end{cases} = EY^2 - E\{E^2(Y|X)\} \quad (\text{I})$$

$$\text{Var}[E(Y|X)] = E\{E^2(Y|X)\} - [E\{E(Y|X)\}]^2 = E\{E^2(Y|X)\} - (EY)^2 \quad (\text{II})$$

Logo:  $(\text{I}) + (\text{II}) : E(\text{Var}(Y|X)) + \text{Var}[E(Y|X)] = EY^2 - (EY)^2 = \text{Var } Y$

37- Sejam  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias com segundos momentos finitos, e seja  $Z$  uma terceira variável aleatória. Demonstre a seguinte fórmula:

$$\text{Cov}(X, Y) = E\{\text{Cov}(X, Y)|Z\} + \text{Cov}(E(X|Z), E(Y|Z)),$$

onde:  $\text{Cov}(X, Y)|Z) \stackrel{\text{def}}{=} E(XY|Z) - E(X|Z)E(Y|Z)$

Como  $EY^2 < \infty$ ,  $EX^2 < \infty$ , então  $Y^2, X^2, Y, X$  são integráveis e também por Cauchy-Schwarz  $XY$  é integrável

$$E\{\text{Cov}(X, Y)|Z\} = E\{E(XY|Z)\} - E\{E(X|Z) \cdot E(Y|Z)\} = \begin{cases} \text{Propriedade} \\ \text{básica} \end{cases} = EXY - E\{E(X|Z) \cdot E(Y|Z)\} \quad (\text{I})$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}(E(X|Z), E(Y|Z)) &= E\{E(X|Z) \cdot E(Y|Z)\} - (E\{E(Y|Z)\}) \cdot (E\{E(Y|Z)\}) = \begin{cases} \text{Propriedade} \\ \text{básica} \end{cases} = \\ &= E\{E(X|Z) \cdot E(Y|Z)\} - EX \cdot EY \quad (\text{II}) \end{aligned}$$

de  $(\text{I}) + (\text{II}) : E\{\text{Cov}(X, Y)|Z\} + \text{Cov}(E(X|Z), E(Y|Z)) = EXY - EX \cdot EY = \text{Cov}(X, Y)$

Ex.: Suponha que em um temporal, o número  $X$  de gotas de chuva que caem no FA durante um segundo, tenha distribuição de Poisson com parâmetro  $\lambda > 0$ , onde  $\lambda$  apresenta a intensidade da chuva. Suponha que o parâmetro  $\lambda$  seja variável aleatória que tenha distribuição gama com parâmetros  $\alpha > 0$  e  $\beta = 1$ , i.e., que sua densidade seja dada por

$$f(\lambda) = \begin{cases} \frac{1}{\Gamma(\alpha)} \lambda^{\alpha-1} e^{-\lambda}, & \lambda > 0 \\ 0, & \lambda \leq 0 \end{cases}$$

(a) Mostre que

$$P(X=k) = \frac{\Gamma(k+\alpha)}{\Gamma(\alpha) \cdot \Gamma(k+1)} \left(\frac{1}{2}\right)^{k+\alpha}, \quad k=0,1,2,\dots$$

temos que:  $X/\lambda \sim \text{Poisson}(\lambda)$

$$\begin{aligned} P(X=k) &= \int_{-\infty}^{\infty} P(X=k | \lambda=x) dF_{\lambda}(x) = \int_{0}^{\infty} \left( \frac{x^k}{k!} e^{-x} \right) \cdot \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x} dx = \\ &= \frac{\Gamma(k+\alpha)}{\Gamma(\alpha) \Gamma(k+1)} \int_{0}^{\infty} \frac{x^{(k+\alpha)-1} e^{-2x}}{\Gamma(k+\alpha)} dx = \frac{\Gamma(k+\alpha)}{\Gamma(\alpha) \Gamma(k+1)} \cdot \frac{1}{2^{k+\alpha-1}} \int_{0}^{\infty} \frac{x^{(k+\alpha)-1} e^{-2x}}{\Gamma(k+\alpha)} dx \\ &= \left( \frac{d\lambda=2x}{dx=2d\lambda} \right) = \frac{\Gamma(k+\alpha)}{\Gamma(\alpha) \Gamma(k+1)} \left(\frac{1}{2}\right)^{k+\alpha-1} \underbrace{\int_{0}^{\infty} \frac{x^{(k+\alpha)-1} e^{-x} dx}{\Gamma(k+\alpha)}}_{\text{densidade da Ra. } \Gamma(k+\alpha, 1)} = \frac{\Gamma(k+\alpha)}{\Gamma(\alpha) \Gamma(k+1)} \left(\frac{1}{2}\right)^{k+\alpha} \end{aligned}$$

$k=0,1,2,\dots$

(b) Usando métodos probabilísticos, demonstre que:

$$\sum_{n=1}^{\infty} \binom{k+n-1}{n} \frac{1}{2^k} = 2^n \quad \text{para } n=1,2,\dots$$

(Sugestão. Calcule a esperança de  $X$  de duas maneiras diferentes).

(ii) Como  $X$  é v.a. não-negativa, pelo resultado do exercício 20, vale para  $X$  a  
aplicar a fórmula de então:

$$EX = E\{E(X/\lambda=\lambda)\}, \text{ Agora } X/\lambda=\lambda \sim \text{Poisson}(\lambda) \text{ então } E(X/\lambda=\lambda) = \lambda$$

$$\text{então: } EX = E\{E(X/\lambda=\lambda)\} = E\lambda = \int_0^\infty \frac{\lambda \cdot \lambda^{x-1} e^{-\lambda}}{\Gamma(x)} d\lambda = \frac{\Gamma(\lambda+1)}{\Gamma(\lambda)} \int_0^\infty \frac{\lambda^{\lambda} e^{-\lambda}}{\Gamma(\lambda+1)} d\lambda = \frac{\Gamma(\lambda+1)}{\Gamma(\lambda)} = \lambda$$

(definição da  
v.a.  $\Gamma(x-1, \lambda)$ )

1.2) Agora, calculando a esperança de  $X$  pela definição de esperança, temos:

$$\begin{aligned} EX &= \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot P(X=k) \stackrel{(a)}{=} \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \frac{\Gamma(k+\lambda)}{\Gamma(k) \cdot \Gamma(k+1)} \left(\frac{1}{2}\right)^{k+\lambda} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\Gamma(k+\lambda)}{\Gamma(\lambda) \cdot \Gamma(k)} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k+\lambda} = \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(k+\lambda-1)!}{(k-1)! (k-1)!} \cdot \frac{1}{2^{k+\lambda}} = \lambda \cdot \frac{1}{2^\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \binom{k+\lambda-1}{\lambda} \frac{1}{2^k}. \end{aligned}$$

Agora, de (b) e (c):

$$\lambda \cdot \frac{1}{2^\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \binom{k+\lambda-1}{\lambda} \frac{1}{2^k} = \lambda \Rightarrow \sum_{k=1}^{\infty} \binom{k+\lambda-1}{\lambda} \frac{1}{2^k} = 2^\lambda. \text{ Agora, fixando } n=\lambda=1, 2, 3,$$

$$\text{temos: } \sum_{k=1}^{\infty} \binom{k+n-1}{n} \frac{1}{2^k} = 2^n, \quad n=1, 2, 3, \dots$$

39. Calcule  $E(Y_k/X=t)$  no exercício 25.

Temos que  $Y_k$  é v.a. com distribuição:

$$P(Y_k \leq x | X=t) = \begin{cases} \frac{(x-1) F(x)}{t F(t)}, & \text{se } x < t \\ 1, & \text{se } x \geq t \end{cases}$$

$$\text{Temos que: } EX = - \int F_x(x) dx + \int (1 - F_x(x)) dx \quad \text{Então:}$$

$$E(X_{t/X=t}) = - \int_{-\infty}^0 F_{X_{t/X=t}}(x) dx + \int_0^{\infty} (1 - F_{X_{t/X=t}}(x)) dx$$

Agora, se  $t \leq 0$ , temos:

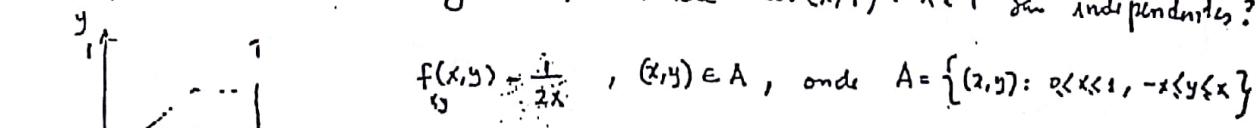
$$E(X_{t/X=t}) = - \left[ \int_{-\infty}^t \frac{(n-1)F(x)}{nF(t)} dx + \int_t^0 1 dx \right] = t - \frac{(n-1)}{nF(t)} \int_{-\infty}^t F(x) dx$$

e se  $t > 0$ , temos:

$$\begin{aligned} E(X_{t/X=t}) &= - \int_{-\infty}^0 \frac{(n-1)F(x)}{nF(t)} dx + \int_0^t \left(1 - \frac{n-1}{n} \frac{F(x)}{F(t)}\right) dx = - \frac{(n-1)}{nF(t)} \int_{-\infty}^0 F(x) dx + t + \\ &\quad + - \frac{(n-1)}{nF(t)} \int_0^t F(x) dx = t - \frac{(n-1)}{nF(t)} \int_{-\infty}^t F(x) dx. \end{aligned}$$

Considerando a) e b):  $E(X_{t/X=t}) = t - \frac{(n-1)}{nF(t)} \int_{-\infty}^t F(x) dx, \forall t \in \mathbb{R}$ .

40. Determine  $E(X/Y) \times E(Y/X)$  no exercício 15. (Você pode determiná-las só olhando para a densidade conjunta?). Calcule  $\text{Cov}(X,Y)$ . X e Y são independentes?



Pelo princípio da formação das chances relativas, temos:

$$f_{Y|X}(y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)} = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{\int_{-x}^x f_{X,Y}(x,y) dx} = \frac{\frac{1}{2x}}{\int_{-y}^y \frac{1}{2x} dx} = \frac{\frac{1}{2x}}{\frac{1}{2} \ln x \Big|_{-y}^y} = -\frac{x}{\ln|y|}, |y| < 1$$

E agora  $X|y=0 \sim U[0,1]$

$$\text{assim } E(X|y=0) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f_{X|y=0}(x) dx = \int_{-y}^y \frac{-x^2}{\ln|y|} dx = \frac{1}{\ln|y|} \left[ -\frac{x^3}{3} \right]_{-y}^y = \frac{(y^3 - 1)}{3 \ln|y|}, 0 < |y| \leq 1$$

Temos também que  $y/x \sim U[-x, x] \Rightarrow E(y/x) = 0, x \in [0, 1]$

Agora temos também que  $\begin{cases} y \text{ é integrável pois } |y| \leq 1 \\ X \cdot Y \text{ é integrável pois } |X \cdot Y| = |X|/|Y| \leq 1 \cdot 1 = 1 \end{cases}$ . Então usando a propriedade básica:

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Y) &= E(X \cdot Y) - EX \cdot EY = E\{E\{XY/X\}\} - EX \cdot E\{E(Y/X)\} = E\{X \cdot E(Y/X)\} - EX \cdot E\{E(Y/X)\} = \\ &= E(X \cdot 0) - EX \cdot E(0) = 0 \end{aligned}$$

No entanto  $X$  e  $Y$  não são independentes por, para  $(x, y) \in B = (A^c \cap [0, 1] \times [-1, 1])$ ,

$$f_X(x) \cdot f_Y(y) = 1 \cdot (-\ln|y|) = -\ln|y| \neq 0 = f_{XY}(x, y). \text{ Como } \sim \text{ medida de}$$

Leitura de  $B$  é não nula então  $X$  e  $Y$  não são independentes.

41. Selecione ao acaso (i.e. conforme a distribuição uniforme) um número entre 0 e 1. Se  $x$  é o número selecionado, lança-se  $n$  vezes (independentemente) uma moeda com probabilidade  $x$  de dar "cara". Seja  $Y$  a variável aleatória que representa o número de caras lançadas.

(a)  $Y$  é v.a. discreta ou contínua?

$Y$  é v.a. discreta pois os resultados possíveis de  $Y$  são:  $0, 1, 2, 3, \dots, \sqrt{n} = \frac{1}{2}$

(b) Calcule a esperança e a variância de  $Y$ .

$Y$  e  $Y^2$  são v.a. não-negativas então para elas vale a propriedade básica

Temos que  $\begin{cases} X \sim U[0, 1] \rightarrow EX = \frac{1}{2}, E(X^2) = \frac{1}{3} \\ Y/X=x \sim b(n, x) \rightarrow E(Y/X=x) = nx \quad E(Y^2/X=x) = nx(1-x) + (nx)^2 \end{cases}$

$$\text{Então: } EY = E\{E(Y/X=x)\} = E(nx) = nEX = \frac{n}{2}$$

$$\begin{aligned} EY^2 &= E\{E(Y^2/X=x)\} = E\{nx - nx^2 + (nx)^2\} = nEX + n(n-1)EX^2 = \\ &= \frac{n}{2} + \frac{n(n-1)}{3} \end{aligned}$$

portanto:

$$\text{Var } Y = E[Y^2] - E^2 Y = \frac{n}{2} + \frac{n(n-1)}{3} < \frac{n^2}{4} = \frac{c_n + 4n^2 - 4n - 3n^2}{12} \Rightarrow \text{Var } Y = \frac{n(n+2)}{12}$$

(a) Demonstre que se  $X$  e  $Y$  são independentes, então:

$$P(X < y) = \int_{-\infty}^y (1 - F_Y(x)) dF_X(x)$$

Inicialmente temos que  $I_{[X < y]}$  é v.a. não-negativa (vale a propriedade básic)

$$\begin{aligned} \text{então: } P(X < y) &= E(I_{[X < y]}) = E\left\{E\left(I_{[X < y]}\middle|_{X=x}\right)\right\} \stackrel{\text{Propriedade}}{=} E\left\{E\left(I_{[Y > x]}\middle|_{X=x}\right)\right\} = \\ &= \left( \begin{array}{l} \text{Assim como} \\ X \text{ e } Y \text{ são indp} \\ Y \mid_{X=x} \sim Y \end{array} \right) = E\left\{E\left(I_{[Y > x]}\right)\right\} = E\left\{P(Y > x)\right\} = E\left\{(1 - F_Y(x))\right\} = \\ &= \int_{-\infty}^y (1 - F_Y(x)) dF_X(x) \end{aligned}$$

(b) Sejam  $X$  e  $Y$  independentes,  $X$  exponencial de parâmetro  $\lambda$  e  $Y$  uniforme em  $[0, \lambda]$  onde  $\lambda > 0$ . Calcule  $P(X < y)$ ,  $P(X > y)$  e  $P(X = y)$ .

$$\text{Então: } F_X(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases} \quad F_Y(y) = \begin{cases} 0, & y < 0 \\ y/\lambda, & 0 \leq y < \lambda \\ 1, & y \geq \lambda \end{cases}$$

Assim, usando o item (a), temos:

$$\begin{aligned} P(X < y) &= \int_{-\infty}^y (1 - F_Y(x)) dF_X(x) = \int_0^y (1 - x/\lambda) \lambda e^{-\lambda x} dx + \int_y^\infty (1 - 1) \lambda e^{-\lambda x} dx = \\ &= \int_0^y \lambda e^{-\lambda x} dx - \frac{1}{\lambda} \int_0^y x \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-\lambda y} - \frac{1}{\lambda} \int_0^y x e^{-\lambda x} dx \end{aligned}$$

Agora: 
$$\int_0^{\lambda} \lambda \lambda e^{-\lambda x} dx = \left[ -\lambda e^{-\lambda x} \right]_0^{\lambda} + \int_0^{\lambda} e^{-\lambda x} dx = -\lambda e^{-\lambda^2} + \frac{e^{-\lambda x}}{-\lambda} \Big|_0^{\lambda} = -\lambda e^{-\lambda^2} + \frac{1}{\lambda} - \frac{1}{\lambda} e^{-\lambda^2}$$

então: 
$$P(X < Y) = 1 - e^{-\lambda^2} + e^{-\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} + \frac{1}{\lambda^2} e^{-\lambda^2} = 1 - \frac{1}{\lambda^2} (1 - e^{-\lambda^2})$$

Agora: 
$$P(Y < X) = \int_{-\infty}^{\lambda} (1 - F_X(y)) dF_Y(y) = \int_0^{\lambda} e^{-\lambda y} \frac{1}{\lambda} dy = \left[ -\frac{e^{-\lambda y}}{\lambda} \right]_0^{\lambda} = \frac{1}{\lambda^2} (1 - e^{-\lambda^2})$$

E como:  $P(X > Y) + P(X < Y) + P(X = Y) = 1$ , pois  $\Omega = [X > Y] \cup [X < Y] \cup [X = Y]$

Temos:  $P(X = Y) = 1 - P(X > Y) - P(X < Y) = 1 - \frac{1}{\lambda^2} (1 - e^{-\lambda^2}) - (1 - \frac{1}{\lambda^2} (1 - e^{-\lambda^2})) = 0$

Exercício: Fregueses entram em um supermercado conforme um processo de Poisson com parâmetro  $\lambda$ . Há luz no supermercado enquanto não queima um fusível instalado no tempo  $t=0$  e cuja vida útil tem distribuição exponencial com parâmetro  $\beta$ . Qual o número esperado de fregueses que entram no supermercado enquanto há luz? (Suponha  $T$  independente do Processo de Poisson.)

Temos  $(X_t)_{t \geq 0}$  é um processo de Poisson ( $\lambda$ ) i.e.  $T$  é r.a. exp( $\beta$ ) então  $ET = \frac{1}{\beta}$

$Y = n$ : de fregueses que entram no supermercado enquanto a luz.

Assim  $Y = X_T$ , onde  $T = r.a.$  com distribuição  $\exp(\beta)$

Agora:  $\frac{Y}{T=t} \stackrel{\text{prob.}}{\sim} X_t \sim \text{Poisson}(\lambda t) \Rightarrow E(Y/T=t) = \lambda t$

Mas  $Y$  é r.a. não negativa, então para ela vale a propriedade básica e

então:  $EY = E\{E(Y/T=t)\} = E(\lambda T) \stackrel{\text{imp}}{=} \lambda ET = \frac{\lambda}{\beta}$

Capítulo 5:

A Lei dos grandes números

1. Sejam  $A_1, A_2, \dots$  uma seqüência de eventos aleatórios em  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , com indicadores  $I_{A_1}, I_{A_2}, \dots$ . Mostre que  $P(A_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$  se e somente se  $I_{A_n} \xrightarrow{P} 0$

$$\Rightarrow I_{A_n} = \mathbb{I}_{A_n} = 1_{A_n} = 1 + A_n - P(A_n)$$

$\Rightarrow$  Sabemos que  $E(I_{A_n}) = P(A_n), n=1, \dots$

Então se:  $P(A_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \Rightarrow E(I_{A_n}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$

Agora, utilizando a desigualdade de Tchebychev:

$$P(I_{A_n} \geq \epsilon) = P([I_{A_n} \geq \epsilon]) \leq \frac{E(I_{A_n})}{\epsilon} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \Rightarrow I_{A_n} \xrightarrow{P} 0$$

$$(\Leftarrow) \text{ se } P(I_{A_n} \geq \epsilon) = P([I_{A_n} = 1]) = P(A_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

2. Sejam  $X_1, X_2, \dots$  v.a. indep. com distribuição comum Poisson( $\lambda$ ). Qual é

limite em Probabilidade da seqüência  $(Y_n)_{n \geq 1}$ , onde:  $Y_n = \frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{n}$ ?

Temos que:  $E(X_i^2) = \text{Var}(X_i) + [E(X_i)]^2 = \lambda + \lambda^2 = \lambda(\lambda+1)$ .

Agora. Sejam  $Z_i = X_i^2, i=1, 2, \dots$  v.a. que serão independentes pela "propriedade hereditária", idênt. distribuídas e integráveis. Então, pela lei forte de Khintchin:

$$Y_n = \frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{n} \xrightarrow{P} E(Z_1) = \lambda(\lambda+1)$$

3. Seja  $(X_n)_{n \geq 1}$  uma seqüência de v.a. Prove que se  $EX_n \rightarrow \lambda \Rightarrow \text{Var}(X_n) \rightarrow 0$ ,

então  $X_n \xrightarrow{P} \lambda$

$$\text{Sejam: } \epsilon > 0 \text{ e } A_n = [|X_n - \lambda| \geq \epsilon] = [|X_n - EX_n + EX_n - \lambda| \geq \epsilon]$$

$$B_n = [(|X_n - EX_n| + |EX_n - \lambda|) \geq \epsilon]$$

Onde:  $w \in A_n \Rightarrow w \in B_n$  p.v.:  $|X_n - EX_n| + |EX_n - \lambda| \geq |X_n - \lambda| \geq \epsilon$ .

então:  $A_n \subset B_n \Rightarrow P(A_n) \leq P(B_n)$ .

... i. d. a. da desigualdade de Tchebychev, temos:

$$\leq P(B_n) = P(|(X_n - EX_n) + |EX_n - \epsilon|) \geq \epsilon) = P(|X_n - EX_n| \geq \epsilon - |EX_n - \epsilon|) \leq \frac{\text{Var } X_n}{[\epsilon - |EX_n - \epsilon|]^2} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{VW}} 0$$

Sejam  $X_1, X_2, \dots$  v.a. indep. tais que  $X_1 = 0$  e para  $j \geq 2$ ,  $X_j$  é v.d. discrete

histograma:

$$P(X_j = k) = \begin{cases} \frac{1}{j^3} & \text{se } k = \pm 1, \pm 2, \dots, \pm j \\ 1 - \frac{2}{j^2} & \text{se } k = 0 \end{cases}$$

Prova que:  $\frac{\sum_{j=1}^n X_j}{n^2} \xrightarrow{P} 0, \alpha > \frac{1}{2}$  (Dado:  $\sum_{k=1}^j k^2 = \frac{j(j+1)(2j+1)}{6}$ )

Temos:

$$\left\{ \begin{array}{l} E X_j = 0 \quad j = 1, 2, \dots \quad (\text{simetria}) \\ \text{Var } X_j = 2 \sum_{k=1}^j k^2 \frac{1}{j^3} = \frac{2}{j^3} \sum_{k=1}^j k^2 = \frac{j(j+1)(2j+1)}{6j^3} = \frac{2j^2 + 3j + 1}{3j^2} = \\ = \frac{2}{3} + \frac{1}{j} + \frac{1}{3j^2} \leq 2 \end{array} \right.$$

Agora:  $\text{Var}(\sum_{j=1}^n X_j) = \text{indp.} \sum_{j=1}^n \text{Var } X_j \leq 2n$

Aplicando à desigualdade <sup>clássica</sup> de Tchebychev <sup>Bienaymé</sup> e termos:

$$P\left(\left|\frac{\sum_{j=1}^n X_j}{n^2}\right| \geq \epsilon\right) = P\left(\left|\frac{\sum_{j=1}^n X_j}{n^2}\right| \geq n^2 \epsilon\right) \leq \frac{\text{Var}(\sum_{j=1}^n X_j)}{n^{22} \epsilon^2} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\alpha > \frac{1}{2}} 0$$

5. Seja  $S$  uma sequência finita de caras e coroa. Demonstre que se uma moeda não necessariamente honesta (com probabilidade de cara igual a  $p$ ,  $0 < p < 1$ ) for jogada independentemente um número infinito de vezes, então  $S$  sairá infinitas vezes na sequência obtida, com probabilidade 1

Temos:  $\Omega = \{w = (w_1, w_2, \dots), \text{ onde } w_i = 1 \text{ ou } w_i = 0, \text{ todo } i\}$   
 + não enumerável

Seja  $S_K$  a sequência finita (de  $K$  elementos) de canas e corcas:

$$S_K = (s_1, s_2, \dots, s_K), \text{ onde } s_i \in \{0, 1\}, i=1, \dots, K.$$

Agora, seja a seq. infinita  $A_1 = \text{a ocorrência da sequência } S_K \text{ nas } K \text{ primeiras unids}$

$$A_2 = " " " " " \text{ nas } k_1 + 2 \text{ a } 2k$$

$$A_n = " " " " " \text{ nas } (n-1)K+1 \text{ a } nK$$

Outro:  $A_n = \{w \in \Omega : w_{(n-1)K+i} = s_i, i=1, \dots, K\}$

Onde:  $A_1, A_2, \dots$  são eventos aleatórios independentes p/ os insc. são indp.

Temos:  $P(A_n) \stackrel{\text{indp.}}{=} p^k (1-p)^{K-k} = q$  : onde:  $\begin{cases} S_K \text{ tem } j \text{ canas} \\ K-j \text{ corcas} \end{cases}$

Agora:  $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} q = \infty$ , Como  $A_3, A_4, \dots$  são evnt. dist. indp,  
 aplicando o teorema de Borel-Cantelli..., temos:

$$P(A_n \text{ i.o.}) = 1$$

No entanto, sendo  $\emptyset$  o evento "ocorrência de  $S$  infinitas vez", temos

$$\emptyset \supset [A_n \text{ i.o.}] \Rightarrow P(\emptyset) \geq P(A_n \text{ i.o.}) = 1 \Rightarrow$$

$$P(\emptyset) = 1$$

Sejam  $X_1, X_2, \dots$  v.a. indp. tais que  $X_n$  tem distribuição  $U[0, a_n]$  onde

$a_n > 0$ . Mostre que:

(a)  $a_n = n^2$ , então com probabilidade 1, somente um número finito das  $x_n$  tem valor menor que 1.

Seja:  $A_n = [x_n < 1]$ . Então  $A_1, A_2, \dots$  são eventos alternativos independentes

$$\text{pois} \quad \begin{cases} A_1 \text{ depende de } x_1 \\ A_2 \text{ " " } x_2 \\ \vdots \\ A_n \text{ " " } x_n \end{cases}$$

$$E: P(A_n) = P([x_n < 1]) = \frac{1}{n^2}, \quad n=1, 2, \dots$$

$$\text{Então: } \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} < \infty \quad \xrightarrow{\text{Borel-Cantelli}} \quad P(A_n \text{ i.u.}) = 0 \Rightarrow$$

$$P(A_n \text{ f.v.}) = 1$$

$$(b) \quad a_n = n \quad \text{então: } P(A_n) = P([x_n < 1]) = \frac{1}{n}, \quad n=1, 2, \dots$$

$$\text{Então: } \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = \infty \quad \xrightarrow[\text{A}_n \text{ não nula}]{\text{Borel-Cantelli}} \quad P(A_n \text{ i.u.}) = 1$$

7. Sejam  $X_1, X_2, \dots$  v.a. indep tais que  $P(X_n = 1) = \frac{1}{n}$ ,  $P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n}$

mostrar que  $X_n \xrightarrow{P} 0$  mas  $P(X_n \rightarrow 0) = 0$

$$\forall \varepsilon > 0, \quad P(|X_n| \geq \varepsilon) \leq P(X_n = 1) = \frac{1}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

Seja:  $A_n = [X_n \neq 0]$ , então  $A_1, A_2, \dots$  são indep pois

$$\begin{cases} A_1 \text{ depende de } X_1 \\ A_2 \text{ " " } X_2 \\ \vdots \end{cases}$$

$$\text{então: } P(A_n) = P([X_n \neq 0]) = P(X_n = 1) = \frac{1}{n}$$

$$\text{Então: } \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = \infty \quad \xrightarrow[\text{A}_n \text{ não nula}]{\text{Borel-Cantelli}} \quad P(A_n \text{ i.u.}) = 1 \quad \text{Então, em:}$$

... L.s.  $X_n$  não divergindo

$$\text{Então: } P\{w: \bar{X}_n(w) \rightarrow 0\} = 1 \Rightarrow P\{w: X_n(w) \rightarrow 0\} = 0$$

8: Observa-se uma sequência infinita de lançamento independentes de moedas, onde o  $n$ -ésimo lançamento é deixa probabilidade  $p_n$  de sair "cara". Determine a probabilidade de cara sair infinitas vezes na sequência observada.

$$\Omega = \left\{ w = (w_1, w_2, \dots), w_i \in \{0, 1\}, i=1, 2, \dots \right\}, \text{onde} \begin{cases} w_i = 1 & \text{cara no } i\text{-ésimo} \\ w_i = 0 & \text{coroa} \end{cases}$$

Saja:  $A_n$  - evento ocorre "cara" no  $n$ -ésimo ensaio, ou seja:

$$A_n = \{w \in \Omega : w_n = 1\}$$

Temos:  $A_1, A_2, \dots$  sequência eventos aleatórios independentes / pôis:

$A_1$  não depende do 1º ensaio

$A_2$  " " " 2º "

$\vdots$   
 $A_n$  " " " nº "

Assim os são independentes: E:  $P(A_n) = p_n, n=1, 2, \dots$

$$(a) \sum_{n=1}^{\infty} p_n < \infty \xrightarrow{\text{B. Cantelli}} P(A_n \text{ i.v.}) = 0 \Rightarrow P(\text{sairem infinitas "cara"}) = 0$$

$$(b) \sum_{n=1}^{\infty} p_n = +\infty \xrightarrow{\text{B. Cantelli}} P(A_n \text{ i.v.}) = 1 \Rightarrow P(\text{sairem infinitas "cara"}) = 1$$

Sejam  $X_1, X_2, \dots$  r.a indep. e identicamente distribuídas com distribuição exponencial de parâmetro 1. Mostre que:

$$(a) P\left(\left[\frac{X_n}{\log n} > 1\right] \text{ i.u.}\right) = 1$$

S.ej.:  $A_n = \left[\frac{X_n}{\log n} > 1\right] \Rightarrow A_1, A_2, \dots$  não indep. p. pqrs:

$$\begin{cases} A_1 \text{ não depende de } X_1 \\ A_2 \text{ " " " } X_2 \\ \vdots \\ A_n \text{ " " " } X_n \end{cases}$$

Agora:  $P(A_n) = P\left(\left[\frac{X_n}{\log n} > 1\right]\right) = P(X_n > \log n) = e^{-1 \cdot \log n} = \frac{1}{n}$

Então:  $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = +\infty \quad \xrightarrow{\text{P. Cantelli}} \quad P(A_n \text{ i.u.}) = 1$   
 A.s, A<sub>2</sub>, ... não indep

$$(b) P\left(\left[\frac{X_n}{\log n} > 2\right] \text{ i.u.}\right) = 0$$

Analogamente, sej.

$$B_n = \left[\frac{X_n}{\log n} > 2\right] \Rightarrow B_1, B_2, \dots \text{ não indep. pqr.} \quad \begin{cases} B_1 \text{ não depende de } X_1 \\ B_2 \text{ " " " } X_2 \\ \vdots \\ B_n \text{ " " " } X_n \end{cases} \quad \text{i.e. } X_1, X_2, \dots \text{ são indep.}$$

Agora:  $P(B_n) = P\left(\frac{X_n}{\log n} > 2\right) = P(X_n > 2 \log n) = e^{-2 \log n} = \frac{1}{n^2}$

Então:  $\sum_{n=1}^{\infty} P(B_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} < \infty \quad \xrightarrow{\text{P. Cantelli}} \quad P(B_n \text{ i.u.}) = 0$

10- (Exemplo de uma sequência de variáveis aleatórias que converge quase certamente sem a convergência de momento algum). Sejam

$X_1, X_2, \dots$  v.a. tais que:  $P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n^2}$ ,  $P(X_n = n^2) = \frac{1}{n^2}$ ,

$$n=1, 2, \dots$$

Demostre que.

$$(a) X_n \xrightarrow{q.c.} 0$$

Seja  $A_n = [X_n \neq 0] \Rightarrow P(A_n) = P(X_n \neq 0) = 1 - P(X_n = 0) = \frac{1}{n^2}$

então  $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^2} < \infty \xrightarrow{\text{Borel-Cantelli}} P(A_n \text{ i.u.}) = 0 \Rightarrow$

$P(X_n \neq 0 \text{ um número finito de vezes}) = 1 \Rightarrow P(X_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0) = 1 \Rightarrow X_n \xrightarrow{q.c.} 0$

$$(b) E X_n^m \rightarrow E X^m \text{ (limite simples)}$$

$$X_n^m: \begin{cases} P(X_n^m = 0) = P(X_n = 0) = 1 - \frac{1}{n^2} \\ P(X_n^m = n^{2m}) = P(X_n = n^2) = \frac{1}{n^2} \end{cases}$$

então:  $E(X_n^m) = n^{2m} \cdot \frac{1}{n^2} = n^{2(m-1)}$

$$E X^m = E 0 = 0$$

Logo  $\lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n^m) = \lim_{n \rightarrow \infty} n^{2(m-1)} = \begin{cases} 1, & m=1 \\ \infty, & m=2, 3, \dots \end{cases}$

então para  $m=1, 2, \dots$  temos que:  $E(X_n^m) \rightarrow 0 = E X^m$

Sejam  $X_1, X_2, \dots$  variáveis

(a)

(a) Demonstre que: se  $\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n| > n) < \infty$  então  $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{|X_n|}{n} \leq 1$  q.e.

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n| > n) = \sum_{n=1}^{\infty} P\left(\left|\frac{|X_n|}{n}\right| > 1\right) < \infty. \text{ Seja } A_n = \left[\frac{|X_n|}{n} > 1\right]$$

então pelo Lema de Borel-Cantelli:  $P(A_n \text{ i.v.}) = 0 \Rightarrow$

$$P\left(\frac{|X_n|}{n} > 1 \text{ f.v.g.s}\right) = 1 \Rightarrow P\left\{w: \underbrace{\frac{|X_n(w)|}{n}}_{A} > 1 \text{ f.v.g.s}\right\} = 1 \Rightarrow$$

Agora:  $\frac{|X_n(w)|}{n} > 1$  f.v.g.s  $\Rightarrow \frac{|X_n(w)|}{n} \leq 1$  para  $n$  suficiente grande

$$\Rightarrow \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{|X_n(w)|}{n} \leq 1. \text{ Então: } A \subset B$$

$$P\left\{w: \underbrace{\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{|X_n(w)|}{n}}_B \leq 1\right\} \geq P(A) = 1$$

(b) Se as  $X_n$  são idem. distribuídas e integráveis, demonstre que  $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{|X_n|}{n} \leq 1$  q.e.

$$\begin{aligned} \sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n| > n) &\stackrel{\text{def.}}{=} \sum_{n=1}^{\infty} P(|X_1| > n) = \sum_{n=0}^{\infty} P(|X_1| > n) - P(|X_1| > 0) = \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} P(|X_1| > n) - 1 \end{aligned}$$

Agora: como  $X_1$  é integrável, temos pelo critério da

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(|Y_n| > n) \leq \infty \stackrel{(a)}{\Rightarrow} P(B) = 1$$

12. Sejam  $X_1, X_2, \dots$  r.v.a i.i.d tais que  $X_1 \sim U[0,1]$ . Prove que  $n^{-X_n} \rightarrow 0$  em probabilidade, mas  $n^{-X_n} \xrightarrow{q.c.} 0$ . (Sugestão para a parte que se cobra: prove que  $P(n^{-X_n} \rightarrow 0) = 0$ ).

$$(a) P(n^{-X_n} \geq \varepsilon) = P(-X_n \log n \geq \log \varepsilon) \stackrel{\text{idnt dist}}{=} P(-X_1 \log n \geq \log \varepsilon) = \\ = P(X_1 \leq -\frac{\log \varepsilon}{\log n}) = \begin{cases} \frac{-\log \varepsilon}{\log n}, & 0 < \varepsilon < 1 \\ 0, & \varepsilon \geq 1 \end{cases}$$

então:  $\forall \varepsilon > 0, P(n^{-X_n} \geq \varepsilon) \leq \frac{\log \varepsilon}{\log n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$

portanto.  $n^{-X_n} \xrightarrow{P} 0$

(b) Sejam os eventos:  $A_n = [n^{-X_n} \neq 0]$  então  $A_1, A_2, \dots$  erertos nulos

$$\text{pois } \begin{cases} A_1 \text{ não depende de } X_1 \\ A_2 \text{ " " " } X_2 \\ \vdots \\ A_n \text{ " " " } X_n \\ X_1, X_2, \dots \text{ são i.i.d} \end{cases}$$

$$P(A_n) = P(n^{-X_n} \neq 0) \stackrel{\text{idnt dist}}{=} P(n^{-X_1} \neq 0) = \\ = \begin{cases} 1, & n = 1 \\ P(-X_1 \neq 0) = P(X_1 \neq 0) = 1, & n > 1 \end{cases}$$

$1/n \neq 0 \quad \forall n$

$$\text{então } \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} 1 = +\infty$$

Agora, como  $A_1, A_2, \dots$  são independentes  $\xrightarrow{\text{P. Cantelli}} P(A_n \text{ i.v.}) = 1 \Rightarrow$

$$P\left\{ \omega : n^{-X_n(\omega)} \neq 0 \text{ i.v.} \right\} = 1 \Rightarrow P\left\{ \omega : n^{-X_n(\omega)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0 \right\} = 1$$

$$\Rightarrow P\left\{ \omega : n^{-X_n(\omega)} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0 \right\} = 0 \Rightarrow n^{-X_n} \xrightarrow{q.c.} 0$$

13- Prove que para cada seqüência de variáveis aleatórias em  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  existe uma seqüência de números reais positivos tal que  $\frac{X_n}{b_n} \xrightarrow{q.c.} 0$

(Sugestão: mostre que para cada  $n$  existe  $b_n$  tal que  $P(|X_n| > \frac{b_n}{n}) < \frac{1}{n^2}$ )

2) Provaremos inicialmente que para cada  $n$  existe  $b_n$  t.q.  $P(|X_n| > \frac{b_n}{n}) < \frac{1}{n^2}$

Tomemos um determinado  $n$  fixo e seja:

$(y_m)_{m \geq 1}$  uma seqüência de números reais onde:  $y_m = P\left(|X_n| > \frac{m}{n}\right)$

$$\text{Tomar que } \lim_{m \rightarrow \infty} y_m = \lim_{m \rightarrow \infty} P\left(|X_n| > \frac{m}{n}\right) = \lim_{m \rightarrow \infty} \left[ P\left(\frac{m}{n}\right) - 1 + P\left(\frac{m}{n}\right) \right] = 0 - 1 + 1 = 0$$

$$\text{Então } \exists \epsilon > 0 \quad \exists m_0(\epsilon) \in \mathbb{N} \text{ t.q. } m > m_0 \Rightarrow \left| P\left(|X_n| > \frac{m}{n}\right) \right| < \frac{1}{\epsilon}. \quad (\text{I})$$

Fazemos:  $\epsilon = \frac{1}{n^2}$  e tomemos:  $b_n = m_0\left(\frac{1}{n^2}\right)$  então  $P\left(|X_n| > \frac{b_n}{n}\right) < \frac{1}{n^2}$

Repetindo o procedimento acima descrito obtemos todos os  $b_n \in \mathbb{N} \subset \mathbb{R}^+$

$$\text{b) Agora temos, fazendo } A_n = \left[ \left| \frac{X_n}{b_n} \right| > \epsilon \right] \Rightarrow \exists n_0 \text{ t.q. } n > n_0 \Rightarrow \frac{1}{n} < \epsilon$$

$$n > n_0 : \omega \in [| \frac{X_n}{b_n} | > \epsilon] \Rightarrow \omega \in [| \frac{X_n}{b_n} | > \frac{1}{n}] \Rightarrow P(A_n) \leq P\left(| \frac{X_n}{b_n} | > \frac{1}{n}\right)$$

Então:

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{n_0} P(A_n) + \sum_{n>n_0} P(A_n) \leq n_0 + \sum_{n>n_0} P\left(\left|X_n\right| > \frac{1}{n}\right) \leq n_0 + \sum_{n>n_0} \frac{1}{n^2} < +\infty$$

então pelo Teorema de Borel-Cantelli, temos:

$$P(A_n \text{ i.o.}) = 0 \Rightarrow \forall \varepsilon > 0, P\left(w: \left|\frac{X_n(w)}{b_n}\right| > \varepsilon, \text{i.o.}\right) = 0 \Rightarrow$$

$$P\left(w: \left|\frac{X_n(w)}{b_n}\right| \leq \varepsilon, \text{m suficiente grande}\right) = 1 \Rightarrow P\left(w: \left|\frac{X_n(w)}{b_n}\right| \rightarrow 0\right) = 1$$

então  $\frac{X_n}{b_n} \xrightarrow{q.c.} 0$ Sejam  $X_1, X_2, \dots$  v.a.iid com  $X_i \sim U[0, 1]$ . Ache o limite quaseponto da média geométrica  $\left(\prod_{k=1}^n X_k\right)^{\frac{1}{n}}$ . (Sugestão: tira logaritmos)

$$\text{Siga: } Y_n = \left(\prod_{k=1}^n X_k\right)^{\frac{1}{n}} \Rightarrow \log Y_n = \frac{\sum_{k=1}^n \log X_k}{n}$$

Chamemos:  $Z_i = \log X_i, i=1, 2, \dots$ . Então,  $Z_1, Z_2, \dots$  é uma

sequência de v.a. indep e ident. distri. pois:

① independência:  $\begin{cases} Z_1 \text{ não depende de } X_2 \\ Z_2 \text{ " " } X_2 \\ \vdots \\ Z_n \text{ " " } X_n \\ \vdots \\ \Leftarrow X_1, X_2, \dots \text{ v.a.iid} \end{cases}$

② ident. distribuições para  $X_1, X_2, \dots$  ou seja, idem. d.d.f.

$$\text{Agora: } P(Z_1 \leq z) = P(\log X_1 \leq z) = P(X_1 \leq e^z) = \begin{cases} e^z, & z \leq 0 \\ 0; & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$\text{Então: } E Z_1 = \int z^1 e^z dz = \left( \begin{array}{l} \text{fazendo} \\ \text{t} = -z \end{array} \right) = - \int t^1 e^{-t} dt = \left( \begin{array}{l} \text{fazendo} \\ \text{o sinal} \\ \text{que } E(H(t)) = 1 \end{array} \right) = -1$$

Então, aplicando a Lei Forte de Kolmogorov para  $Z_1, Z_2, \dots$  e.g. v.a. n.i.d.  $\Sigma_{i=1}^n$

Então, aplicando a Lei Forte de Kolmogorov para  $Z_1, Z_2, \dots$  e.g. v.a. n.i.d.  $\Sigma_{i=1}^n$   
então:  $\frac{Z_1 + Z_2 + \dots + Z_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} E Z_1 = -1$

Então:  $\log Y_n \xrightarrow{\text{q.c.}} -1 \Rightarrow P\{w : \log Y_n(w) \rightarrow -1\} = 1$

Agora, como  $f(u) = e^u$  é função contínua, então se:

$$\log Y_n(w) \rightarrow -1 \Rightarrow e^{\log Y_n(w)} \rightarrow e^{-1} \Rightarrow Y_n(w) \rightarrow e^{-1}$$

Assim  $w \in [w : \log Y_n(w) \rightarrow -1] \Rightarrow w \in [w : Y_n(w) \rightarrow e^{-1}]$ , então:

$$P\{w : Y_n(w) \rightarrow e^{-1}\} \geq P\{w : \log Y_n(w) \rightarrow -1\} = 1 \Rightarrow Y_n \xrightarrow{\text{q.c.}} e^{-1}$$

15 - Demonstre: se  $X_1, X_2, \dots$  são indep e ident. distribuídos com  $E X_1 = 1 = \text{Var } X_1$ , então

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{\sqrt{n \sum_{i=1}^n X_i^2}} \xrightarrow{\text{q.c.}} \frac{1}{\sqrt{2}}$$

Como  $X_1, X_2, X_3, \dots$  é seq. v.a iid e entigráveis, aplicando a Lei forte de Kolmogorov:

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} E X_1 = 1 \Leftrightarrow P\left\{w : \frac{\sum_{i=1}^n X_i(w)}{n} \rightarrow 1\right\} = 1$$

Agora. Seja  $Y_i = X_i^2$   $i=1, 2, \dots$ . então  $Y_1, Y_2, \dots$  é seq v.a indep pois  $\begin{cases} Y_1 \text{ indep de } X_1 \\ Y_2 \text{ .. .. } X_2 \\ \vdots \\ Y_n \text{ .. .. } X_n \end{cases}$

e também possuem a mesma distribuição, pois  $X_1, X_2, \dots$  são idf.d.f.  $\chi_1^2, \chi_2^2, \dots$  simetricos.

Além disto, são entigráveis e poi  $E Y_i = E X_i^2 = \text{Var } X_1 + (E X_1)^2 = 1 + 1 = 2$ . Então  
aplicando a Lei Forte de Kolmogorov a esta seqüência,

$$\frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i^2}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} 2 \Leftrightarrow P\left\{w : \frac{\sum_{i=1}^n Y_i^2}{n} \rightarrow 2\right\} = 1$$

Agora, então  $A_1 = \{w: \frac{\sum Y_i(w)}{n} \rightarrow 1\}$ ,  $B_1 = \{w: \frac{\sum X_i^2}{n} \rightarrow 2\}$ , então temos

$$P(A) = P(B) = 1 \quad \text{então: } P(A \cap B) = 1 \Rightarrow P\left\{w: \frac{\sum Y_i(w)}{n} \rightarrow 1 \text{ e } \frac{\sum X_i^2}{n} \rightarrow 2\right\} = 1$$

$$\begin{aligned} \text{Agora se } w \text{ é tal que} & \left\{ \begin{array}{l} \frac{\sum Y_i(w)}{n} \rightarrow 1 \\ \frac{\sum X_i^2}{n} \rightarrow 2 \end{array} \right\} \xrightarrow{\substack{\text{Justif.} \\ \text{Como } f(t)=t \\ \text{é função} \\ \text{contínua}}} \left\{ \begin{array}{l} \frac{\sum X_i(w)}{n} \rightarrow 1 \\ \sqrt{\frac{\sum X_i^2}{n}} \rightarrow \sqrt{2} \end{array} \right\} \xrightarrow{\substack{\text{Justif.} \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_n}{b_n} \rightarrow 0 \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{a_n}{b_n} = \frac{1}{2} \\ \lim_{n \rightarrow \infty} b_n \rightarrow 0}} \left\{ \begin{array}{l} \frac{\sum X_i(w)}{n} \rightarrow 1 \\ \sqrt{\frac{\sum X_i^2}{n}} \rightarrow \frac{1}{2} \end{array} \right\} \end{aligned}$$

$$\text{Então, temos } C = \left\{w: \frac{\sqrt{\sum X_i^2}}{\sqrt{n \sum X_i^2}} \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2}}\right\} \text{ temos: } w \in (A \cap B) \Rightarrow w \in C$$

$$\text{assim. } P(C) \geq P(A \cap B) = 1 \Rightarrow \frac{\sum Y_i}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} \frac{\sqrt{2}}{2}$$

16. Seja  $0 < \theta < 1/2$ . Prove que se  $X_1, X_2, \dots$  são indep tais que

$$P(X_n = n^\theta) = \frac{1}{2} = P(X_n = -n^\theta) \text{ então: } \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} 0$$

$$\text{Temos: } E X_n = 0 \quad (\text{v.a. limitada}) \quad \text{e} \quad \text{Var } X_n = E X_n^2 - \left(\frac{1}{2} n^{2\theta}\right)^2 = n^{2\theta}$$

$$\text{portanto: } \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\text{Var } X_n}{n^2} = \sum_{n=0}^{\infty} n^{2(\theta-1)} < \infty, \text{ para } 0 < \theta < 1/2.$$

Agora, utilizando a 1º L: Fórmula Kolmogorov, que diz que se  $X_1, X_2, \dots$  r.a. indep e  $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{\text{Var } X_n}{n^2} < \infty$  então

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} \frac{E(X_1 + \dots + X_n)}{n} = 0$$

17. Sejam  $X_1, X_2, \dots$  r.a. iid com densidade comum:

$\tilde{c}_X$

$$f(x) = \begin{cases} e^{-(x+1/2)} & x \geq -1/2 \\ 0 & x < -1/2 \end{cases}$$

Demonstre que  $S_n \rightarrow +\infty$  q.c. onde  $S_n = x_1 + \dots + x_n$

Temos:  $E X_1 = \int_{-1/2}^{\infty} x e^{-(x+1/2)} dx = \left( \begin{array}{l} y = x + 1/2 \\ dy = dx \\ x = y - 1/2 \end{array} \right) = \int_{1/2}^{\infty} y \cdot (e^{-y}) dy - \frac{1}{2} \int_{1/2}^{\infty} e^{-y} dy =$

$\downarrow$   
distrib  $\exp(1)$        $\downarrow$   
distrib  $\exp(1)$

$$= +1 - \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

Então, como  $x_1, x_2, \dots$  são todas integráveis, pelo lema forte de Kolmogorov

$$\frac{x_1 + x_2 + \dots + x_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} \frac{1}{2} \Leftrightarrow P\left\{ \omega: \frac{x_1(\omega) + \dots + x_n(\omega)}{n} \rightarrow \frac{1}{2} \right\} = 1$$

Agora seja o evento:  $A = \left\{ \omega: \frac{x_1(\omega) + \dots + x_n(\omega)}{n} \rightarrow \frac{1}{2} \right\}$

Então se  $\omega \in A$  então  $\frac{x_1(\omega) + \dots + x_n(\omega)}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2}$   $\Rightarrow$

$$\hookrightarrow \therefore (x_1(\omega) + \dots + x_n(\omega)) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \infty$$

Assim, sendo  $B = \left\{ \omega: x_1(\omega) + \dots + x_n(\omega) \rightarrow \infty \right\}$ . Temos:  $\omega \in B$

Ou seja:  $A \subset B \Rightarrow P(B) \geq P(A) = 1 \Rightarrow S_n \xrightarrow{\text{q.c.}} +\infty$

Sejam  $X_1, X_2, \dots$  variáveis com  $X_i \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$  e  $Y_1, Y_2, \dots$  variáveis com  $Y_i \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$  com  $\sigma_1^2 < \sigma_2^2 < \infty$ . Defina-se uma seqüência  $Z_1, Z_2, \dots$  da seguinte maneira:  
 Seja  $w$  uma moeda honesta e defina  $Z_1 = X_1$  se  $w = \text{Carro}$  e  $Z_1 = Y_1$  se  $w = \text{Coroa}$ .  
 Depois jogar-se a moeda de novo, definindo  $Z_2 = X_2$  se  $w = \text{Carro}$  e  $Z_2 = Y_2$  " " " , etc.  
 Suponha que todos os valores  $X_i$ 's e  $Y_i$ 's são independentes (que é ad infinitum). Suponha que todos os resultados  $X_i$ 's e  $Y_i$ 's são independentes (que é ad infinitum). Suponha que todos os resultados  $X_i$ 's e  $Y_i$ 's são independentes (que é ad infinitum). Explique se a seqüência  $Z_1, Z_2, \dots$  converge em Límite das Grandes Números. Se sim, qual é o limite de  $\bar{Z}_n = \frac{Z_1 + \dots + Z_n}{n}$ ?

Seja  $M_i$  v.a. que representa o resultado da moeda no  $i$ -ésimo encontro.

Tomemos:  $\begin{cases} M_i = 1 \Rightarrow w = \text{Carro} \\ M_i = 0 \Rightarrow w = \text{Coroa} \end{cases} \Rightarrow$  Como a moeda  $P(M_i=1) = P(M_i=0) = \frac{1}{2}$   
 é honesta

Além disto:  $X_1, Y_1, \dots, X_n, Y_n, M_1, \dots, M_n$  são v.a. independentes

$$\left\{ \begin{array}{l} Z_1 \text{ não depende de } X_1, Y_1, M_1 \\ Z_2 \text{ " " " } X_2, Y_2, M_2 \\ \vdots \\ Z_n \text{ " " " } X_n, Y_n, M_n \end{array} \right\} \Rightarrow Z_1, Z_2, \dots \text{ são v.a.独立}$$

Logo:  $P(Z_i \leq z) = P(Z_i \leq z, [M_i=1] \cup [M_i=0]) = P(Z_i \leq z, [M_i=1]) + P(Z_i \leq z, [M_i=0]) = P(M_i=1) \cdot P(Z_i \leq z / M_i=1) +$

$$+ P(M_i=0) \cdot P(Z_i \leq z / M_i=0) = \frac{1}{2} P(X_i \leq z) + \frac{1}{2} P(Y_i \leq z) = \\ = \frac{1}{2} [F_{X_i}(z) + F_{Y_i}(z)]$$

Então  $Z_1, Z_2, \dots$  são v.a. ident. distribuídas.

$$E(Z_1) = \int z dF_Z(z) = \frac{1}{2} \int z dF_{X_i}(z) + \frac{1}{2} \int z dF_{Y_i}(z) = \frac{1}{2} (\mu_1 + \mu_2)$$

$z_1, z_2, \dots$  são v.a. integráveis. Assim, a Lei forte de Kolmogorov é

aplicável e resulta em:

$$\frac{z_1 + z_2 + \dots + z_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} \frac{1}{2}(\mu_1 + \mu_2)$$

19- Sejam  $X_1, X_2, \dots$  v.a. indep. tais que  $X_k \sim b(n_k, p)$  onde  $0 < p < 1$  ( $p$  fixo)

(a) Qual a distribuição de  $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ ?

Vejamos, primeiro  $S_2 = Y_1 + Y_2$  então: Para  $0 \leq m \leq n_1 + n_2$ :

$$\begin{aligned} P(S_2 = m) &= \sum_{k=1}^n P(X_1 = k, X_2 = m-k) \stackrel{\text{indp}}{=} \prod_{k=1}^n P(Y_1 = k) \cdot P(X_2 = m-k) = \\ &= \sum_{k=1}^n \binom{n_1}{k} p^k (1-p)^{n_1-k} \cdot \binom{n_2}{m-k} p^{m-k} (1-p)^{n_2-m+k} = \\ &= p^m (1-p)^{(n_1+n_2)-m} \cdot \sum_{k=1}^n \binom{n_1}{k} \binom{n_2}{m-k} = \binom{n_1+n_2}{m} p^m (1-p)^{(n_1+n_2)-m} \Rightarrow \end{aligned}$$

D.p.  $\begin{cases} X_1 \sim b(n_1, p) \\ X_2 \sim b(n_2, p) \end{cases} \Rightarrow X_1 + X_2 \sim b(n_1 + n_2, p)$ . Agora  $S_3 = (X_1 + X_2) + X_3$  onde

$(X_1 + X_2)$  indep de  $X_3$   $\xrightarrow{\text{utilizando fct}} (X_1 + X_2) + X_3 \sim b(n_1 + n_2 + n_3, p)$ . Por indução

$S_n \sim b\left(\sum_{k=1}^n n_k, p\right)$ .

(b) Agora  $\text{Var } X_k = n_k p(1-p)$  então supondo  $n_k \leq \sqrt{k}$ :

$$\sum_{k=1}^{\infty} \frac{\text{Var } X_k}{k^2} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{n_k p(1-p)}{k^2} \leq \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\sqrt{k} p(1-p)}{k^2} = p(1-p) \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^{3/2}} < \infty$$

Então, aplicando a 1: Lei forte de Kolmogorov, temos:

$$\frac{S_n - E(S_n)}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} 0$$

20. Uma massa radioativa emite partículas segundo um processo de Poisson com parâmetro  $\lambda > 0$ . Sejam  $T_1, T_2, \dots$  os tempos transcorridos entre emissões sucessivas. Ache o  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{T_1^2 + T_2^2 + \dots + T_n^2}{n}$

Sabemos que num processo de Poisson  $T_1, T_2, \dots$  é seq. v.a. indep e. i.i.d. distribuídas, com  $T_i \sim \exp(\lambda)$ . Então pelas propriedades da hereditariedade de indep.,  $T_1^2, T_2^2, \dots$  é seq. r.a. indep e também ident. distribuída. E:

$$E(T_1^2) = \int_0^\infty t^2 \lambda e^{-\lambda t} dt = \text{Var}(T_1) + [E(T_1)]^2 = \frac{1}{\lambda^2} + \frac{1}{\lambda^2} = \frac{2}{\lambda^2}$$

Então,  $T_1^2, T_2^2, \dots$  é uma seq. v.a. indep ident. dist. e integráveis. Aplicando a lei forte de Kolmogorov:

$$\frac{T_1^2 + T_2^2 + \dots + T_n^2}{n} \xrightarrow{\text{L.F.K.}} E(T_1^2) = \frac{2}{\lambda^2}$$

21. Sejam  $X_1, X_2, \dots$  independentes com distribuição comum  $N(0,1)$ . Qual é limite quase certo de:

$$\frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{(X_1 - 1)^2 + \dots + (X_n - 1)^2}$$

Primeiramente temos pela Lei Forte de Kolmogorov que  $X_1^2, X_2^2, \dots$  é seq. de v.a. indep (propriedade), ident. distribuídas e integráveis ( $E X_i^2 = \text{Var } X_i + 1, i=1, 2, \dots$ )

$$\frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{n} \xrightarrow{\text{L.F.K.}} 1 \Rightarrow P\left\{ \omega : \frac{X_1^2(\omega) + \dots + X_n^2(\omega)}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1 \right\} = 1$$

Seja  $A = \left\{ \omega : \frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{n} \rightarrow 1 \right\}$  então  $P(A) = 1$

Agora Seja a sequência  $(X_1 - 1)^2, \dots, (X_n - 1)^2, \dots$  de v.a. indep (p. herd.) ident. distribuídas e integráveis (pois  $E(X_1 - 1)^2 = E(X_1^2 - 2X_1 + 1) = EX_1^2 + 1 = 1 + 1 = 2$ ).

Assim, temos:

$$B = \left\{ \omega : \frac{(X_1 - 1)^2(\omega) + \dots + (X_n - 1)^2(\omega)}{n} \xrightarrow{} 2 \right\}$$

temos pela Lei Forte de Kolmogorov:

$$\frac{(x_1-1)^2 + \dots + (x_n-1)^2}{n} \xrightarrow{q.c.} 2 \Rightarrow P(B) = 1$$

X-18

Queso:  $w \in (A \cap B)$  implica  $\begin{cases} w \in A \Rightarrow \frac{x_1^2(w) + \dots + x_n^2(w)}{n} \rightarrow 1 \\ w \in B \Rightarrow \frac{(x_1-1)^2(w) + \dots + (x_n-1)^2(w)}{n} \rightarrow 2 \end{cases}$

então

$$\frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{(x_1-1)^2 + \dots + (x_n-1)^2} \rightarrow \frac{1}{2}$$

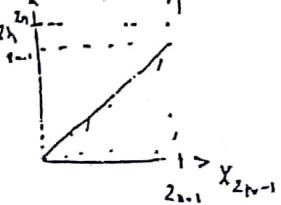
Solução:  $C = \left\{ v : \frac{x_1^2(v) + \dots + x_n^2(v)}{(x_1-1)^2(v) + \dots + (x_n-1)^2(v)} \rightarrow \frac{1}{2} \right\}$ . Temos  $(A \cap B) \subset C$

Então:  $P(C) \geq P(A \cap B) = 1$  para  $P(A)=1 \wedge P(B)=1$

Então:  $P(C) = 1 \rightarrow \frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{(x_1-1)^2 + \dots + (x_n-1)^2} \xrightarrow{q.c.} \frac{1}{2}$

2.2) Sejam  $x_1, x_2, \dots$  v.a. indep tais que  $x_n \sim U[0, n]$ ,  $n=1, 2, \dots$ . Chama o n-ésimo milésimo de sucesso se  $x_{2n} > x_{2n-1}$ , para  $n=1, 2, \dots$ . Determine de forma sucessiva o valor do limite (se existir) de  $S_n/n$ , onde  $S_n$  = número de sucesso nos primeiros  $n$  encontros. Este limite é um probabilidade? e em que ponto?

Seja  $Y_{2n} = \begin{cases} 1, & x_{2n} \leq x_{2n-1} \\ 0, & x_{2n} > x_{2n-1} \end{cases}$



Temos:  $P_{\lambda} = P(Y_{2n}=1) = P(x_{2n} \leq x_{2n-1}) = \int_{x_{2n-1}}^{x_{2n}} f_{x_{2n}, x_{2n-1}}(x_{2n}, x_{2n-1}) dx_{2n} dx_{2n-1}$   
 $B = [x_{2n} \leq x_{2n-1}]$

Desta, como  $x_{2n}$  indep  $x_{2n-1} \Rightarrow f_{x_{2n}, x_{2n-1}}(x_{2n}, x_{2n-1}) = f_{x_{2n}}(x_{2n}) \cdot f_{x_{2n-1}}(x_{2n-1}) = \frac{1}{2n} \cdot \frac{1}{2n-1} \forall A$ , onde  $A = [x_{2n} \leq x_{2n-1}]$

$1 - P_{\lambda} = \frac{1}{2n} \cdot \frac{(2n-1)^2}{(2n)^2} = \frac{2n-1}{4n} = \frac{1}{2} - \frac{1}{4n}$

O.C.C.

Assim, a seqüência  $Y_1, Y_2, \dots$  é r.v.a. indep (prop herd.) onde:

$$\begin{cases} P(Y_n=1) = \frac{1}{2} - \frac{1}{4n} \\ P(Y_n=0) = \frac{1}{2} + \frac{1}{4n} \end{cases}$$

$$E Y_n = p_n = \frac{1}{2} - \frac{1}{4n}$$

$$\text{então } \text{Var } Y_n = p_n(1-p_n) = \frac{1}{4} - \frac{1}{16n^2}$$

Assim:  $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{Y_n Y_k}{n^2} = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{4n^2} - \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{16n^4} < \infty$  para

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{4n^2} < \infty \\ \text{e} \\ \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{16n^4} < \infty \end{array} \right.$$

Agora, usando a Lí. Forte de Kolmogorov, temos:

$$\frac{S_n}{n} = \frac{Y_1 + \dots + Y_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} E S_n = \frac{1}{2} - n \cdot \frac{\sum_{k=1}^n \frac{1}{4k}}{n} = \frac{1}{2} - \frac{1}{4n} \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$$

Diz-se que  $P(A)=1$  onde  $A = \{w: \frac{S_n}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2} - \frac{1}{4n} \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}\}$

Diz-se  $\lim_{n \rightarrow \infty} \left( \frac{1}{2} - \frac{1}{4n} \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \right) = \bar{a}$  ent. seja  $B = \{w: \frac{S_n}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \bar{a}\}$

então  $w \in A \Rightarrow w \in B \Rightarrow A \subset B \Rightarrow P(B) \geq P(A) = 1 \Rightarrow \frac{S_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} \bar{a}$ .

23. A Lí. Forte para variáveis aleatórias iid e integráveis pode ser estendida ao caso de esperanças infinitas se admitirmos limites

infinitas. Em particular, se  $X_1, X_2, \dots$  va iid tal que  $E X_n = \infty$  ent. infinito. Em particular, se  $X_1, X_2, \dots$  va iid tal que  $E X_n = \infty$  ent.

$S_n/n \rightarrow +\infty$  q.c. (Compare com o Teorema 5.3. Qual a d. fraca?) Prove isto.

resultado em 3 etapas:

(a) Para m inteiro positivo fixo, seja  $Y_n$  o truncamento de  $X_n$  em m:

$$Y_n = \begin{cases} X_n, & \text{se } X_n \leq m \\ 0, & \text{se } X_n > m \end{cases} \Rightarrow F_{Y_n}(y) = P(Y_n \leq y) = \begin{cases} 1, & y \geq m \\ = F_{X_n}(y), & y < m \end{cases}$$

Ent.  $Y_1, Y_2, \dots$  são r.v.a. aleatórias indep (prop herd.), idem distribuidas.

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{E(Y_n)}{n} \leq \sum_{n=1}^{\infty} \frac{E(X_n)}{n} = E(X_1) \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} \rightarrow \infty$$

$$\text{Letzter: } EY_1 : I - I = \int_0^\infty (1 - F_{Y_1}(x)) dx - \int_{-\infty}^0 F_{Y_1}(x) dx$$

Daraus folgt  $EY_1 = +\infty \Rightarrow \int_{-\infty}^0 F_{Y_1}(x) dx < \infty$

$$\text{Assim. } EY_1 = \int_0^\infty (1 - F_{Y_1}(y)) dy - \int_{-\infty}^0 F_{Y_1}(y) dy = \int_0^m (1 - F_{Y_1}(y)) dy - \int_{-\infty}^0 F_{Y_1}(y) dy$$

$$0 \leq \int_0^m (1 - F_{Y_1}(y)) dy \leq \int_0^m dy = m < \infty \quad \text{Assim: } EY_1 < \infty$$

Rechts, utilizing a Leibniz rule of integration:

$$\frac{Y_1 + \dots + Y_n}{n} \xrightarrow{a.s.} EY_1 \Leftrightarrow P(A_n) = P\left\{\omega: \frac{Y_1(\omega) + \dots + Y_n(\omega)}{n} \rightarrow EY_1\right\} = 1$$

und  $EY_1 = \int_{-\infty}^m x dF_{Y_1}(x)$

b) Tausch:  $X_n(\omega) \geq Y_n(\omega), n=1, 2, \dots$  pun topo well

$$B = \left\{ \omega: \frac{X_1(\omega) + \dots + X_n(\omega)}{n} \geq \frac{Y_1(\omega) + \dots + Y_n(\omega)}{n} \right\} = \Omega$$

$$\begin{cases} \omega \in B_n \Rightarrow \frac{X_1(\omega) + \dots + X_n(\omega)}{n} \geq \frac{Y_1(\omega) + \dots + Y_n(\omega)}{n} \\ \omega \in A_n \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{Y_1(\omega) + \dots + Y_n(\omega)}{n} = EY_1 \end{cases} \Rightarrow \liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{X_1(\omega) + \dots + X_n(\omega)}{n} \geq EY_1$$

Sind:  $C_n = \left\{ \omega: \liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n(\omega)}{n} \geq EY_1 \right\}$ , Tausch:  $C_m \supseteq (A_n \cap B_n) \Rightarrow$

$$P(C_n) \geq P(A_n \cap B_n) = 1 \quad \text{poin } P(A) = P(B) = 1 \quad \text{Assim:}$$

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{S_n}{n} \geq EY_1 = \int_{-\infty}^m x dF_{Y_1}(x)$$

(c) Agora, se dado qualquer  $M > 0$ , temos que  $\exists n_0 \text{ tq } n > n_0 \Rightarrow$

$$\frac{s_n}{n} > M \text{ então } \frac{s_n}{n} \rightarrow \infty$$

Como  $EY_1(\omega) = EY_1, \omega \rightarrow \infty$ , temos dado  $M > 0 \exists m_0 \text{ tq } m > m_0 \Rightarrow EY_1(m) > M, m > m_0$

Então: se  $w \in C_m, m > m_0 \Rightarrow \liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{s_n(w)}{n} \geq EY_1(\omega) > M \Rightarrow \frac{s_n(w)}{n} \rightarrow \infty$

Sendo  $D = \left\{ \omega : \frac{s_n(\omega)}{n} \rightarrow \infty \right\}$ , se  $w \in C_m \rightarrow w \in D \Rightarrow$

$$P(D) > P(C_m) = 1 \Rightarrow \frac{s_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} \infty$$

Exercício 14: Sejam  $X_1, X_2, \dots$  v.a.iid e int. Determine  $\lim_{m \rightarrow \infty} E(X_1/X_1 + \dots + X_m)$ . Qual o tipo de convergência?

Como  $X_1, X_2, \dots$  são ident. distribuídas:  $E\left(\frac{X_1}{X_1 + \dots + X_n}\right) = E\left(\frac{X_2}{X_1 + \dots + X_n}\right) = \dots = E\left(\frac{X_n}{X_1 + \dots + X_n}\right) \rightarrow$

$$E\left(\frac{X_1}{X_1 + X_2 + \dots + X_n} + \frac{X_2}{X_1 + \dots + X_n} + \dots + \frac{X_n}{X_1 + \dots + X_n}\right) = n E\left(\frac{X_1}{X_1 + \dots + X_n}\right)$$

$$E\left(\frac{X_1 + \dots + X_n}{X_1 + \dots + X_n}\right) = n E\left(\frac{X_1}{X_1 + \dots + X_n}\right)$$

$$\therefore X_1 + \dots + X_n = n E\left(\frac{X_1}{X_1 + \dots + X_n}\right) \Rightarrow E\left(\frac{X_1}{X_1 + \dots + X_n}\right) = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$$

Agora, pela Lei Forte de Kolmogorov, temos:

$$E\left(\frac{X_1}{X_1 + \dots + X_n}\right) = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} EX_1$$

$$\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} EX_1$$

Seja  $(X_n)_{n \geq 1}$  uma sequência de variáveis aleatórias, v.a. q.i. tais que os resultados

podem ser  $\{X_1 = z\}_{z \in \frac{1}{2}} = P(X_1 = x_1 | X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = 1 - d_n$  para todo  $(x_1, \dots, x_n)$ ,  
 $n=1, 2, \dots$

Definir  $Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ . Discutir se  $Y_n \rightarrow \frac{1}{2}$  em prob em q.c. quando:

$$(a) d_n = \frac{1}{2} \quad \forall n$$

$$\text{Diga: } P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n) = P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n) \cdot P(X_{n+1} = x_{n+1} | X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n) =$$

$$\text{Caso: } P(X_n = x_n | X_1, \dots, X_{n-1}) = \frac{1}{2} = P(Y_n + X_{n+1} / X_1, \dots, X_n) \quad \text{Teorema por indução.}$$

$$P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n) = \left(\frac{1}{2}\right)^n = P(X_1 = x_1) \dots P(X_n = x_n) \quad \forall (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

então  $\forall n \{X_1, X_2, \dots, X_n\}$  são v.a. indep  $\Rightarrow$  a seqüência  $X_1, X_2, \dots$  é v.a. indep

uniformemente distribuída e integrável ( $EX_i = \frac{1}{2}$ ). Assim, Pela Lei Forte da Grandeza média

$$Y_n = \frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n) \xrightarrow{\text{q.c.}} \frac{1}{2}$$

$$(b) \sum d_n \text{ converge} \Rightarrow \forall \epsilon > 0 \quad \exists n_0 \text{ tq } n > n_0 \Rightarrow \sum_{k=n}^{\infty} d_k < \epsilon$$

Seja  $A_n = [X_{n+1} \neq X_n]$

$$P(A_n) = P(X_{n+1} \neq X_n) = 1 - P(X_{n+1} = X_n)$$

$$\begin{aligned} \text{Diga: } P(X_{n+1} = X_n) &= \sum_{(x_1, \dots, x_n)} P(X_{n+1} = x_n | X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) \cdot P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \\ &= (1 - d_n) \sum_{(x_1, \dots, x_n)} P(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = 1 - d_n \end{aligned}$$

$$\text{Assim, } P(A_n) = d_n \Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} d_n < \infty \xrightarrow{\text{B.C.}} P[A_n \text{ i.o.}] = 0$$

$$P[X_{n+1} \neq X_n \text{ i.e.}] = 0 \Rightarrow P[X_{n+1} \in X_n, n \text{ suficiente grande (}n > n_0\text{)}] = 1 \Rightarrow$$

$$P\{w : X_n(w) \rightarrow X_{n_0}(w)\} = 1 \Rightarrow P\{w : X_n(w) \rightarrow 1 \text{ ou } X_n(w) \rightarrow 0\} = 1$$

Seja:  $A = \{w : X_n(w) \rightarrow 1 \text{ ou } X_n(w) \rightarrow 0\}$ , então se  $w \in A \Rightarrow$

$$\frac{S_n(w)}{n} = \frac{X_1(w) + \dots + X_n(w)}{n} \text{ converge para 0 ou 1}, \text{ então:}$$

$$\text{Se} \quad B = \left\{ w : \frac{S_n(w)}{n} \rightarrow 0 \text{ ou } \frac{S_n(w)}{n} \rightarrow 1 \right\} \quad C = \left\{ w : \frac{S_n(w)}{n} \rightarrow \frac{1}{2} \right\}, \text{ temos:}$$

$$w \in A \rightarrow w \in B \Rightarrow P(B) \geq P(A) = 1 \Rightarrow P(B) = 1$$

$$\text{e } w \in C \Rightarrow w \notin B \Rightarrow (B \cap C) = \emptyset \Rightarrow P(C) \leq 1 - P(B) = 1 - 1 = 0 \Rightarrow$$

$$P(C) = P\left(\frac{S_n}{n} \rightarrow \frac{1}{2}\right) = 0 \Rightarrow \frac{S_n}{n} \xrightarrow{q.c.} \frac{1}{2}$$

Agora, provaremos que também  $\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} \frac{1}{2}$ . com um contra-exemplo

Seja:  $0 = x_1 = x_2 = \dots = x_n = \dots$  então  $\sum_{i=1}^{\infty} x_i = 0 \Leftrightarrow (\text{converge})$  e então

$$\frac{S_n}{n} = \begin{cases} 0, & \text{se } X_1 = 0 \\ 1, & \text{se } X_1 = 1 \end{cases} \Rightarrow P\left(\frac{S_n}{n} = 0\right) = P(X_1 = 0) = \frac{1}{2}$$

$$P\left(\frac{S_n}{n} = 1\right) = P(X_1 = 1) = \frac{1}{2}$$

Agora, seja  $0 < \epsilon < \frac{1}{2}$ , então:

$$P\left(|\frac{S_n}{n} - \frac{1}{2}| \geq \epsilon\right) = 1 \quad \text{pois se } \begin{cases} \frac{S_n}{n} = 0 \Rightarrow \left|\frac{S_n}{n} - \frac{1}{2}\right| = \frac{1}{2} \\ \text{ou} \\ \frac{S_n}{n} = 1 \Rightarrow \left|\frac{S_n}{n} - \frac{1}{2}\right| = \frac{1}{2} \end{cases}$$

$$\text{Assim } \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(|\frac{S_n}{n} - \frac{1}{2}| \geq \epsilon\right) = 1 \neq 0 \Rightarrow$$

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} \frac{1}{2}$$

Exercício 3. Sejam  $y_1, y_2, \dots$  tais que  $EY_n = 0 \forall n$ . Demonstre que se  $\sum_{n=1}^{\infty} \text{Var} Y_n < \infty$

então  $E(\sup_{n \geq 1} |S_n|) < \infty$  onde  $S_n = Y_1 + \dots + Y_n$  ((Lema: Use o critério de integrabilidade da Ex. 3.3 e a desigualdade de Kolmogorov.))

O critério de integrabilidade é o que:

$$E(\sup_{n \geq 1} |S_n|) < \infty \iff \sum_{k=0}^{\infty} P\left(\sup_{n \geq k} |S_n| > k\right) < \infty$$

Logo, pelo critério de Kolmogorov, basta provar que  $\sum_{k=0}^{\infty} \text{Var} S_k < \infty$  ( $Y_i = 0 \forall i$ )

$$\text{Então } P\left(\max_{1 \leq n \leq m} |S_n| > k\right) \leq \frac{1}{k^2} \sum_{i=1}^m \text{Var} Y_i, \quad k > 0$$

Logo,  $\sum_{k=0}^{\infty} \sup_{n \geq k} |S_n| > k \stackrel{\text{desigualdade}}{\Rightarrow} \exists \text{ no } \mathbb{Z}_{\geq 0} \text{ t.q. } |S_{n_k}| > k \Rightarrow$

$$\max_{1 \leq n \leq n_k} |S_n| \geq k \quad \text{Assim } w \in A = \left[\sup_{n \geq 1} |S_n| > k\right] \Rightarrow w \in \left[\max_{1 \leq n \leq n_k} |S_n| > k\right] \quad \text{pois } \forall n \geq n_k, Y_n = 0$$

$$\text{Então } P\left(\sup_{n \geq 1} |S_n| > k\right) \leq P\left(\max_{1 \leq n \leq n_k} |S_n| \leq k\right) \stackrel{\text{desigualdade de Kolmogorov}}{\leq} \frac{1}{k^2} \sum_{i=1}^{n_k} \text{Var} Y_i \leq \frac{1}{k^2} \sum_{i=1}^{\infty} \text{Var} Y_i$$

$$\text{Assum: } k > 0 \Rightarrow P\left(\sup_{n \geq 1} |S_n| > k\right) \leq \frac{1}{k^2} \sum_{i=1}^{\infty} \text{Var} Y_i$$

$$\text{Portanto: } \sum_{k=0}^{\infty} P\left(\sup_{n \geq k} |S_n| > k\right) = P\left(\sup_{n \geq 1} |S_n| > 0\right) + \sum_{k=1}^{\infty} P\left(\sup_{n \geq k} |S_n| > k\right) \leq \\ \leq 1 + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2} \sum_{i=1}^{\infty} \text{Var} Y_i$$

Como  $\sum_{i=1}^{\infty} \text{Var} Y_i < \infty$  ent.:

$$\sum_{k=0}^{\infty} P\left(\sup_{n \geq k} |S_n| > k\right) \leq 1 + \sum_{i=1}^{\infty} \text{Var} Y_i \cdot \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2} \Rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} P\left(\sup_{n \geq k} |S_n| > k\right) < \infty$$

Capítulo 6

Funções Características e convergência em  
distribuição

(a) Se  $X \sim b(n, p)$  qual a função característica de  $X$ ?

$$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \text{ então } \varphi(t) = E e^{itX} = \sum_{k=0}^n e^{itk} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (pe^{it})^k (1-p)^{n-k}$$

$$\text{então } \varphi_X(t) = (pe^{it} + (1-p))^n$$

(b) Mostre usando fórmulas conhecidas que se  $X \sim b(m, p)$ ,  $Y \sim b(n, p)$ , e  $X, Y$  são independentes tem  $X+Y \sim b(m+n, p)$ .

$$\text{Usando FCS. temos } \varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t) \varphi_Y(t) = (pe^{it} + (1-p))^m (pe^{it} + (1-p))^n = (pe^{it} + (1-p))^{m+n},$$

que é a f.c. da  $b(m+n, p)$  pelo teorema de unicidade da f.c. fomos  $(X+Y) \sim b(m+n, p)$

- Mostre que se  $X_1, \dots, X_n$  são indep. com, cada uma, distribuição simétrica em torno de zero,  $\sum_{j=1}^n a_j X_j$  possui d.simet. em torno de zero para todos  $a_j \in \mathbb{R}$ .

Temos por FCF:  $\therefore X_i \text{ é s.t. zero} \Leftrightarrow \varphi_{X_i}(t) = \overline{\varphi_{X_i}(t)}, i=1, 2, \dots, n$

Agora por FCF:  $\varphi_{a_j X_j}(t) = \varphi(a_j t) = \overline{\varphi(a_j t)} = \overline{\varphi(t)}, j=1, 2, \dots, n$

Então:  $\varphi(t) \stackrel{\text{FCF}}{=} \prod_{j=1}^n \varphi_{a_j X_j}(t) = \prod_{j=1}^n \overline{\varphi(a_j t)} = \overline{\prod_{j=1}^n \varphi(a_j t)} = \overline{\varphi(t)}, \sum a_j X_j \text{ é s.t. zero}$

- Seja  $\varphi$  uma função característica. Mostre que  $\varphi(t) = e^{\lambda(\varphi(t)-1)}$  onde  $\lambda > 0$

então  $\varphi$  é função característica. (Exemplo: Sejam  $N, X_1, X_2, \dots$  independentes tais que  $N \sim \text{Poisson}(\lambda)$  e os  $X_n$  são ident. distrib. com  $\varphi_{X_n} = \varphi$ . Defina  $Y = S_N$ , onde

$S_n = X_1 + \dots + X_n$ ;  $N$  é um "tempo de parada" para a sequência de somas parciais.

Então  $\varphi_Y = \varphi$ . A distribuição de  $Y$  é chamada distribuição composta de Poisson, (também  $\varphi_Y = \varphi$ ). A distribuição de  $Y$  corresponde ao caso  $X_n = 1, \forall n$ ,  $P(X_n = 1) = 1$ .)

$$\text{Seja } S_n = \sum_{k=1}^{N=n} X_k \text{ então: } S_n = \left( \frac{Y}{N=n} \right)$$

$$\text{agora: } \varphi_Y(t) = E e^{itY} = E \left\{ E \left( e^{ity} / N=n \right) \right\} = E \left\{ E(e^{its_n}) \right\} \text{ para } \begin{cases} e^{its_n} \text{ é integrável} \\ \text{Caso } |e^{its_n}| = 1 \end{cases}$$

$$\text{Logo por F.C.: } E e^{its_n} = \varphi_{S_n}(t) = \text{indt} [\varphi(t)]^n$$

$$\text{então } \varphi_Y(t) = E[\varphi(t)]^n = \sum_{n=0}^{\infty} [\varphi(t)]^n \cdot \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} e^{\lambda \varphi(t)} = e^{\lambda(\varphi(t)-1)} = \varphi(t)$$

4. Calcule  $EY^3$ ,  $EY^4$  onde  $Y \sim N(\mu, \sigma^2)$ . (Sugestão. Calcule primeiramente  $N(0,1)$  e use linearidade).

$$\text{Se } X \sim N(0,1) \Leftrightarrow \varphi_X(t) = e^{-t^2/2}$$

$$\text{Então: } \varphi_X^{(1)}(t) = -t e^{-t^2/2} \Rightarrow \varphi_X^{(2)} = -t^2/2 + t^2 e^{-t^2/2} = (t^2 - 1) e^{-t^2/2}$$

$$\Rightarrow \varphi_X^{(3)}(t) = 2t e^{-t^2/2} - (t^2 - 1)t e^{-t^2/2} = (-3t - t^3) e^{-t^2/2} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \varphi_X^{(4)}(t) = (3 - 3t^2) e^{-t^2/2} - t(-3t - t^3) e^{-t^2/2} = (t^4 - t^2 + 3) e^{-t^2/2}$$

$$\text{Assim: } \varphi_X^{(1)}(0) = i E X = 0 \Rightarrow EX = 0$$

$$\varphi_X^{(2)}(0) = i^2 E X^2 = -1 \Rightarrow EX^2 = 1$$

$$\varphi_X^{(3)}(0) = i^3 E X^3 = 0 \Rightarrow EX^3 = 0$$

$$\varphi_X^{(4)}(0) = i^4 E X^4 = 3 \Rightarrow EX^4 = 3$$

$$\text{Logo, seja } Y = \sigma X + \mu \quad \text{então } Y \sim N(\mu, \sigma^2)$$

$$Y^3 = (\sigma X + \mu)^3 = \sigma^3 X^3 + 3\sigma^2 \mu^2 X^2 + 3\sigma \mu^2 X + \mu^3$$

$$\text{então: } EY^3 = \sigma^3 EX^3 + 3\sigma^2 \mu^2 EX^2 + 3\sigma \mu^2 EX + \mu^3 = \\ = 3\sigma^2 \mu^4 + \mu^3$$

$$E(Y^4) = E[(\sigma X + \mu)^4] = \sigma^4 EX^4 + 4\sigma^3 \mu EX^3 + 6\sigma^2 \mu^2 EX^2 + 4\mu^3 \sigma EX + \mu^4 = \\ = 3\sigma^4 + 6\sigma^2 \mu^2 + \mu^4$$

5. (a) Vamos que  $x$  tem distribuição Cauchy. Então temos  $\varphi_{2x}(t) = \varphi_x^2(t)$

Vinde w.r.t.  $\varphi_x(t) = \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{itx} dx = \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-it|x|} dx$ . Isto é, se  $x$  e  $y$  são independentes, temos:

que  $\varphi_{x+y}(t) = \varphi_x(t) \cdot \varphi_y(t) \quad \forall t \in \mathbb{R} \Rightarrow X \text{ e } Y \text{ indep.} \Rightarrow$  portanto:

$$\varphi_{x+y}(t) = \varphi_x(t) \cdot \varphi_y(t), \quad \forall t \in \mathbb{R} \Rightarrow X \text{ e } Y \text{ indep.}$$

Given  $X$  tem distribuição simétrica em torno de zero temos que:

$$\varphi_x(t) = E e^{itx} = E(\cos(tx)) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{\cos(tx)}{\pi(1+x^2)} dx = \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{\cos(tx)}{1+x^2} dx = e^{-|t|}$$

$$\text{Assim } \varphi_{2x}(t) = \varphi_x(2t) = e^{-|2t|} = [e^{-|t|}]^2$$

Então  $\varphi_{2x}(t) = \varphi_{x+x}(t) = \varphi_x(t) \cdot \varphi_x(t) \quad \forall t \text{ com } X \text{ e } Y \text{ não independentes, assim}$

$$\varphi_{x+y}(t) = \varphi_x(t) \cdot \varphi_y(t), \quad \forall t \Rightarrow X \text{ e } Y \text{ indep}$$

(b) Sejam  $X_1, X_2, \dots$  variáveis com dist. Cauchy-padrão. Demonstre que a média amostral  $S_n/h$  é também Cauchy-padrão.

$$\varphi_{S_n/h}(t) = \varphi_{S_n}(th) = \underbrace{\left[ \varphi_{X_1}(th) \right]^n}_{\text{w.r.t.}} = \left[ e^{-\frac{|th|}{h}} \right]^n = e^{-|t|} \xrightarrow{\text{unidade da f.c.}} \xrightarrow{\text{(F)}} \frac{S_n}{n} \text{ n Cauchy-padrão}$$

6- Sejam  $X$  e  $Y$  variáveis aleatórias com a mesma distribuição. Demonstre

(a)  $X$  e  $Y$  são indep., então  $X-Y$  tem dist. simet. em torno de zero

$$\text{Temos, } X \text{ e } -Y \text{ são indep., então } \varphi_{X-Y}(t) = \varphi_X(t) + \varphi_{-Y}(t) \stackrel{\text{(F5)}}{=} \varphi_X(t) + \varphi_Y(t) \stackrel{\text{id est.}}{=} \varphi_X(t) + \varphi_X(t) = \stackrel{\text{(F7)}}{=} \varphi_X(t) + \overline{\varphi_X(t)} = 2 E(\cos(tx)) \in \mathbb{R} \stackrel{\text{(F7)}}{\Rightarrow} X-Y \text{ é simétrico}$$

(b) Se  $X$  e  $Y$  tomam só dois valores, então  $X-Y$  tem distribuição simétrica em torno

$$\text{zero: } \varphi_X(t) = \varphi_Y(t) = E e^{itx} = pe^{ita} + (1-p)e^{itb}.$$

$$= (1 - p_1) + p_1 (E[\cos(a-b)t + i \sin(a-b)t]) + p_1 (E[\cos(b-a)t + i \sin(b-a)t]) =$$

$$= 1 - 2p_1 + 2p_1 E[\cos(a-b)t] \in \mathbb{R}, \forall t \Rightarrow X-Y \text{ é s.t. zw.}$$

(a) Suponha que  $X \sim \exp(\lambda)$  e mostre que a função característica de  $X$  é  $\varphi(t) = \frac{\lambda}{\lambda-it} = \frac{\lambda^2 + it\lambda}{\lambda^2 + t^2}$

$$\begin{aligned}\varphi(t) &= E[e^{itX}] = \int_0^\infty e^{itx} \lambda e^{-\lambda x} dx = \int_0^\infty \lambda e^{ix(\lambda-i)} dx = \left[ \frac{\lambda}{\lambda-i} e^{ix(\lambda-i)} \right]_0^\infty \\ &= \frac{\lambda}{\lambda-i} + \lim_{u \rightarrow \infty} \frac{\lambda}{\lambda-i} e^{iu(\lambda-i)}.\end{aligned}$$

Agora:  $\lim_{u \rightarrow \infty} \frac{\lambda}{\lambda-i} e^{iu(\lambda-i)} = \lim_{u \rightarrow \infty} \frac{\lambda}{\lambda-i} \cdot \underbrace{e^{uti}}_{\substack{\text{f. limitada, } \forall t \\ \text{constante}}} \cdot \underbrace{e^{-\lambda u}}_{\lim_{u \rightarrow \infty} e^{-\lambda u} = 0} = 0$

$$\text{então: } \varphi(t) = \frac{\lambda}{\lambda-it} = \frac{\lambda^2 + it\lambda}{\lambda^2 + t^2}$$

(b) Seja  $Y$  exponencial dupla com densidade  $f_Y(y) = \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|y|}$ ,  $y \in \mathbb{R}$

Calcule a função característica de  $Y$  (Sugestão: Use a simetria e o item a)

$$\begin{aligned}\text{Como } Y \text{ é s.t. } y \text{ então } \varphi_Y(t) &= E[e^{itY}] = \int_{-\infty}^{\infty} (\cos ty) \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|y|} dy = \\ &= \int_0^{\infty} (\cos ty) \lambda e^{-\lambda y} dy = \text{ parte real da f.c. da } \exp(\lambda) = \frac{\lambda^2}{\lambda^2 + t^2}\end{aligned}$$

(c) Se  $Z$  e  $W$  são independentes e identicamente distribuídas com  $Z \sim \exp(\lambda)$   
então  $Z-W$  é exp dupla.

$$\varphi_{z,w}(t) \stackrel{FC5}{=} \varphi_z(t) \cdot \varphi_w(t) = \stackrel{FC3}{=} \varphi_z(t) \cdot \overline{\varphi_w(t)} = \dots \stackrel{\text{def. da } \varphi}{=} \frac{1}{\lambda-it} \cdot \frac{1}{\lambda+it} = \frac{\lambda^2}{\lambda^2+t^2}$$

(T6)  
⇒ Z-W é xp dupla.

3) a. Sua função característica do exercício anterior para mostrar que se

$$X \sim \Gamma(n, \beta) \text{ então } \varphi_X(t) = \left( \frac{\beta}{\beta-it} \right)^n$$

Sendo  $X_1, X_2, \dots$  v.a iid com dist.  $\exp(\beta)$  então  $X_1 + \dots + X_n \sim \Gamma(n, \beta)$

$$\text{Assim: } \varphi_X(t) = \varphi_{X_1, \dots, X_n}(t) \stackrel{\text{mesma dist.}}{=} \left[ \varphi_{X_1}(t) \right]^n = \left[ \frac{\beta}{\beta-it} \right]^n$$

b. Demonstre:

(a) Se  $\varphi$  é função característica e existe  $\lambda \neq 0$  tal que  $\varphi(\lambda) = 1$  então a distribuição correspondente a  $\varphi$  está concentrada nos pontos  $\pm k \left( \frac{2\pi i}{\lambda} \right)$ ,  $k=0, \pm 1, \dots$

$$\varphi(\lambda) = 1 \Rightarrow E(\cos \lambda X) = 1 \Rightarrow E(1 - \cos \lambda X) = 0. \text{ Como } 0 \leq (1 - \cos \lambda x) \leq \frac{\lambda^2}{2} \text{ então}$$

$$P(1 - \cos \lambda X = 0) = 1 \Rightarrow P(\cos \lambda X = 1) = 1. \text{ Agora: } \cos \lambda x = 1 \Rightarrow \lambda x = \pm k\pi, \quad k=0, 1, 2, \dots$$

$$\Rightarrow x = \frac{\pm k\pi}{\lambda}, \quad k=0, 1, \dots \quad \text{Assim } P\left(X = \frac{\pm k\pi}{\lambda}, \quad k=0, 1, 2, \dots\right) = 1$$

(b) Se  $\varphi_X$  é uma função característica e existe  $s > 0$  tal que  $\varphi_X(t) = 1$  para todo  $t$  com  $|t| < s$ , qual é  $\varphi(t) = 1, \forall t$  (Qual a distribuição correspondente a  $\varphi$ ?)

Iniciamente para  $t = \pm s \stackrel{\text{FC4 continuada}}{\Rightarrow} \varphi(s) = \varphi(-s) = 1$

Liga  $t$  onde  $|t| > s$  então  $\exists n \in \mathbb{N}$  e  $x \in (-s, s)$  onde  $t = nx$  por  $\begin{cases} (-s, s) & \text{densa} \\ \{x\} & \text{densa} \end{cases}$

$$\text{Assim: } \varphi_X(t) = \varphi_X(nx). \quad \therefore$$

$$\text{Agora como: } \varphi_X(x) = 1 \stackrel{\text{item(a)}}{\Rightarrow} P\left(X = \pm k \frac{2\pi i}{\lambda}, \quad k=0, 1, 2, \dots\right) = 1$$

$$\text{Assim } \psi_X(t) = \psi_X(n\pi) = E e^{t n \pi X} + i E \sin n \pi X$$

$$\text{Logo: } E e^{t n \pi X} = \sum_{k \in \mathbb{Z}} p_k \cdot \cos n \pi \cdot \frac{2\pi k}{X} = \sum_{k \in \mathbb{Z}} p_k = 1$$

$$E \sin n \pi X = \sum_{k \in \mathbb{Z}} p_k \sin n \pi \cdot \frac{2\pi k}{X} = 0$$

$$\text{então } \psi_X(t) = 1, \forall t \Rightarrow X=0 \text{ i.e., } P(X=0)=1.$$

10. A função geradora de momentos de uma variável aleatória  $X$  é definida por  $\psi_X(t) = E e^{tx}$ ,  $t \in \mathbb{R}$ . (É primitivo a  $\psi_X$  assumir o valor  $+\infty$ )

Provar que se  $E e^{|x|} < \infty$  para algum  $\delta > 0$ , então

(a)  $\psi(t)$  é finito para  $t \in [-\delta, \delta]$

$$\psi(t) = E e^{tx} = \int e^{tx} dF_X(x) \leq \int e^{|x|} dF_X(x) \stackrel{|t| < \delta}{\leq} \int e^{\delta|x|} dF_X(x) = E e^{\delta|x|} < \infty$$

(b) todos os momentos de  $X$  são finitos

A exponencial é a série de Taylor da função  $e^{\delta|x|}$  no ponto  $x=0$  temos:

$$e^{\delta|x|} = 1 + \frac{\delta^2 |x|^2}{2!} + \frac{\delta^3 |x|^3}{3!} + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\delta^k |x|^k}{k!}$$

Temos que:

$$\begin{aligned} E e^{\delta|x|} &= \int_{-\infty}^{\infty} e^{\delta|x|} dF_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\delta^k |x|^k}{k!} dF_X(x) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\delta^k}{k!} \int_{-\infty}^{\infty} |x|^k dF_X(x) = \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\delta^k}{k!} E |x|^k < \infty \end{aligned}$$

Então como  $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{E|X|^k}{k!} > 0$  para  $k \in \mathbb{N}$ :

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{e^{tx} (\frac{e^{hx}-1}{h})^k}{k!} < \infty \Rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} \frac{e^{tx} |X|^k}{k!} < \infty \Rightarrow E|X|^k < \infty$$

(ii)  $\psi$  possui derivadas contínuas de toda ordem em  $(-\delta, \delta)$ , e

$\psi^{(k)}(0) = E X^k$  para  $k = 1, 2, \dots$  (Sug. Usar método da prova da propriedade TCG)

$$\psi'(t) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\psi(t+h) - \psi(t)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \int \frac{e^{(t+h)x} - e^{tx}}{h} \cdot \frac{e^{tx} \cdot \frac{e^{hx}-1}{h}}{e^{tx}} dt = \lim_{h \rightarrow 0} \int e^{tx} \frac{e^{hx}-1}{h} \cdot \frac{e^{(t+h)x}}{e^{tx}} dt$$

$$\text{lim}_{h \rightarrow 0} \left( \int e^{tx} \frac{e^{hx}-1}{h} \right) = X e^{tx}$$

Logo: para  $t \in [-s, s]$ , temos: seja  $h$  tal que  $|t+h| < s$  (como  $h \rightarrow 0$  isto sempre pode ser feito), então  $\left| e^{tx} \left( \frac{e^{hx}-1}{h} \right) \right| = \left| e^{tx} \frac{\int_0^h X e^{sx} ds}{h} \right| = \left| X \cdot \frac{\int_0^h e^{(s+t)x} ds}{h} \right| \leq$

$$\leq \left| X \cdot e^{tsx} \right| = \begin{cases} \text{usando a expansão} \\ \text{da série de Taylor de} \\ e^{tsx} \text{ no ponto } 0 \end{cases} = \left| X \cdot \left( 1 + \frac{sX^2}{2!} + \frac{sX^3}{3!} + \dots \right) \right| =$$

$$= \left| X + \frac{SX^2}{2!} + \frac{SX^3}{3!} + \dots \right| \text{ que é integrável pois } X \text{ tem todos os momentos finitos.}$$

Assim, pelo Teorema da Convergência Dominada:

$$\psi'(t) = \lim_{h \rightarrow 0} E \left( e^{tx} \left( \frac{e^{hx}-1}{h} \right) \right) = E \left[ \lim_{h \rightarrow 0} e^{tx} \left( \frac{e^{hx}-1}{h} \right) \right] = E(X e^{tx}) \Rightarrow \psi'(0) = E X$$

e também:  $\lim_{s \rightarrow t} \psi'(s) = \lim_{s \rightarrow t} E(X e^{sx})$  para  $t \in (-\delta, \delta)$  mas para  $t \in [-\delta, \delta]$  temos que  $-|X e^{tx}| \leq |X| \cdot |e^{tx}|$  que é integrável

e usando novamente o T.C.D:  $\lim_{s \rightarrow t} \psi'(s) = E \left( \lim_{s \rightarrow t} X e^{sx} \right) = E X e^{tx} = \psi'(t)$

então  $\psi'(t)$  é contínua para  $t \in (-\delta, \delta)$ .

para calcular podemos provar que  $\psi^{(k)}$

(c) Obtemos da fórmula geradora de momentos (definida no exercício anterior) das variáveis aleatórias seguintes:

(a)  $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$  onde  $\lambda > 0$

$$\psi_x(t) = E e^{tX} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \cdot e^{tk} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\lambda \cdot e^t)^k}{k!} = e^{\lambda(e^t - 1)}$$

(b)  $X \sim \text{Cauchy-padrão}$

$$\psi_x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{e^{tx}}{\pi(1+x^2)} dx = \underbrace{\int_0^{\infty} \frac{e^{tx}}{\pi(1+x^2)} dx}_{I_1} + \underbrace{\int_0^{\infty} \frac{e^{tx}}{\pi(1+x^2)} dx}_{I_2}$$

$t > 0$ :

$$I_1 = 0 \leq I_1 \leq \int_{-\infty}^0 \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx = \frac{1}{2} \quad (\text{por simetria})$$

$$I_2 = \left( \text{fazendo } t = 1, t = \frac{1}{2}, t = \dots \right) \geq \int_0^{\infty} \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx + t \int_0^{\infty} \frac{x}{\pi(1+x^2)} dx = \frac{1}{2} + \infty$$

$t < 0$  :  $0 \leq I_2 \leq \frac{1}{2}$  (simetria)

$$I_1 \leq \frac{1}{2} - \infty$$

$$t=0 \therefore \psi_x(0) = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx = \frac{1}{2}$$

$$\text{então } \psi_x(t) = +\infty, \quad t > 0 \quad \text{e} \quad \psi_x(0) = \frac{1}{2}$$

$\psi_x(t) = -\infty, \quad t < 0$

(c)  $X \sim \exp(\lambda)$ , onde  $\lambda > 0$ . Utilize o resultado para calcular os momentos  $E X^k$ ,  $k = 1, 2, \dots$ . Confira com os momentos obtidos no exemplo 5 do capítulo 3 (§3.4)

$$\psi_x(t) = \int_0^t e^{-\lambda x} e^{tx} dx = \lambda \int_0^t e^{(t-\lambda)x} dx = \left. \frac{\lambda}{t-\lambda} e^{(t-\lambda)x} \right|_0^t = \begin{cases} \frac{\lambda}{\lambda-t}, & t < \lambda \\ \infty, & t \geq \lambda \end{cases}$$

assim  $\psi_x^{(1)}(t) = -\frac{\lambda}{(\lambda-t)^2}, \quad \psi_x^{(2)}(t) = \frac{2\lambda(\lambda-t)}{(\lambda-t)^4} = \frac{2\lambda}{(\lambda-t)^3}$

por indução  $\psi_x^{(k)}(t) = \frac{k! \lambda}{(\lambda-t)^{k+1}} \rightarrow \psi_x^{(k+1)}(t) = \frac{(k+1)! \lambda (\lambda-t)^k}{(\lambda-t)^{2(k+1)}} = -\frac{(k+1)! \lambda}{(\lambda-t)^{k+2}}$

então  $\psi_x^{(k)}(0) = \frac{k!}{\lambda^k} \quad k=1, 2, \dots$

12- Verifique se  $c_1, c_2, \dots, c$  são números complexos. Diz que  $c_n \rightarrow c$ , então  $(1 + \frac{c_n}{n})^n \rightarrow e^c$  (Sugestão: Considere o logaritmo principal de  $1 + \frac{c_n}{n}$ )

Temos que se  $c_n \rightarrow c$  então  $\forall \varepsilon > 0 \exists n_0 \in \mathbb{N}; n > n_0 \Rightarrow |c_n - c| < \varepsilon \Rightarrow c - \varepsilon < c_n < c + \varepsilon$

e também  $\frac{c_n}{n} \rightarrow 0$  pois  $c_n$  é limitada para  $n$  suficientemente grande. Assim:

Siga:  $\ln(1 + \frac{c_n}{n})$ , com  $\frac{c_n}{n} \rightarrow 0$  para  $n$  suficiente grande  $\frac{c_n}{n} \in (-1, 1]$

então aplicando a fórmula de série do logaritmo:  $\log(1+x) = x - \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{3} - \frac{x^4}{4} + \dots$

$$\ln(1 + \frac{c_n}{n}) = \frac{c_n}{n} - \frac{c_n^2}{2n^2} + \frac{c_n^3}{3n^3} - \frac{c_n^4}{4n^4} + \dots, \quad n \text{ suficiente grande}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \ln\left[\left(1 + \frac{c_n}{n}\right)^n\right] = \lim_{n \rightarrow \infty} \ln\left(1 + \frac{c_n}{n}\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left\{ c_n - \frac{c_n^2}{2n} + \frac{c_n^3}{3n^2} - \frac{c_n^4}{4n^3} + \dots \right\} = \lim_{n \rightarrow \infty} c_n = c$$

Logo, como a função  $x^x$  é contínua, então:  $\lim_{n \rightarrow \infty} e^{\ln\left[\left(1 + \frac{c_n}{n}\right)^n\right]} = e^{\lim_{n \rightarrow \infty} \ln\left[\left(1 + \frac{c_n}{n}\right)^n\right]} = e^c$

13- (a) Suponha que  $X_n \xrightarrow{D} N(0,1)$ ,  $Y_n \xrightarrow{D} N(0,1)$  e, para todo  $n$ ,  $Y_n$  seja independente de  $X_n$ . Mostre que  $X_n + Y_n \xrightarrow{D} N(0,2)$ .

$$\text{Tomemos que } \psi_{X_n}(t) = e^{-\frac{t^2}{2}} : \quad X_n, Y_n \text{ indep} \xrightarrow{\text{(F5)}} \psi_{Y_n}(t) = \psi_{X_n}(t) \cdot \psi_{Y_n}(t) = e^{-\frac{t^2}{2}} = e^{-\frac{(t+1)^2}{2}}$$

Assim,  $\sqrt{2}Y_n \sim N(0, 2)$ . Assim, pelo teorema de unicidade, temos que  $\sqrt{2}Y_n \sim N(0, 2) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, 2)$ . Então:  $X_n + Y_n \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, 2)$

(b) Generalize (a), mostrando que se  $X_n \xrightarrow{\mathcal{D}} F \circ G$ , onde  $X_n, Y_n$  são indep.  $Y_n$ , temos  $X_n + Y_n \xrightarrow{\mathcal{D}} F \circ G$ . Aqui  $F \circ G$  são funções de distribuição e  $F \circ G$  é a função de distribuição:

$$\text{Tomemos que se } X_n, Y_n \text{ indep} \xrightarrow{\text{(F5)}} \psi_{X_n+Y_n}(t) = \psi_{Y_n}(t) \cdot \psi_{X_n}(t) \xrightarrow{\substack{\text{função de distribuição} \\ \text{de } F \circ G}} \left\{ \begin{array}{l} Y_n \xrightarrow{\mathcal{D}} f_Y(t) \xrightarrow{\mathcal{D}} \psi_F(t) \\ Y_n \xrightarrow{\mathcal{D}} f_X(t) \xrightarrow{\mathcal{D}} \psi_G(t) \end{array} \right.$$

então pelo teorema de unicidade:  $X_n + Y_n \xrightarrow{\mathcal{D}} F \circ G$

14. Qual a distribuição de  $Z = X + Y$  tem função característica  $\varphi_Z(t) = \cos^2(t)$ ? (Veja o exemplo 3)

$$\text{Tomemos que se } X, Y \text{ são indep. e} \quad \begin{cases} P(X=1) = \frac{1}{2} = P(X=-1) \Rightarrow \varphi_X(t) = \cos t \\ P(Y=1) = \frac{1}{2} = P(Y=-1) \Rightarrow \varphi_Y(t) = \cos t \end{cases}$$

$$\text{então } Z = X + Y \text{ tem distribuição:} \quad \begin{cases} P(Z=0) = P(X=1, Y=-1) + P(X=-1, Y=1) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{2} \\ P(Z=2) = P(X=1, Y=1) = \frac{1}{4} \\ P(Z=-2) = P(X=-1, Y=-1) = \frac{1}{4} \end{cases}$$

$$\varphi_Z(t) = \varphi_{X+Y}(t) \xrightarrow{\text{(F5)}} \varphi_X(t) \cdot \varphi_Y(t) = \cos^2 t$$

Assim,  $\varphi_Z(t) = \cos^2 t \xrightarrow{\substack{\text{Teorema de} \\ \text{Unicidade}}} Z \text{ tem f.distribuição}$

$$\begin{cases} P(Z=-2) = \frac{1}{4} \\ P(Z=0) = \frac{1}{2} \\ P(Z=2) = \frac{1}{4} \end{cases}$$

15. Mostre que é possível para uma seqüência de funções de distribuição convergir em todo ponto rumo a limite em uma função de distribuição.

(Sugestão. Considere as variáveis aleatórias constantes  $X_n = n$ )

Temos que

$$X_n = n \Rightarrow F_{x_n} = P(X_n \leq x) = \begin{cases} 0, & x < n \\ 1, & x \geq n \end{cases}$$

Assim.  $\lim_{n \rightarrow \infty} F_{x_n}(x) = 0$  para  $\forall x$  i.e. para todo  $x \exists n_0 \in \mathbb{N}, n > n_0 \Rightarrow$   
 $\Rightarrow n > x \Rightarrow F_{x_n}(x) = 0$ .

Portanto  $F(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} F_{x_n}(x)$  e  $F(x) = 0, \forall x \in \mathbb{R}$  ent\~ao  $\left\{ \begin{array}{l} F \text{ \'e f\'unção de distribuição,} \\ \text{mas } \lim_{x \rightarrow \infty} F(x) \neq 1 \end{array} \right.$

16. Prove: se  $f_n \rightarrow F$  monotonamente e  $F$  \'e cont\'inua ent\~ao  $F_n(x)$  converge para  $F(x)$  uniformemente na reta.

Dado  $\epsilon > 0$

Como  $F$  \'e cont\'inua posso escolher:  $x_1 < x_2 < \dots < x_N$ ,  $\left\{ \begin{array}{l} x_1 = -\infty, F(x_1) = 0 \\ x_N = \infty, F(x_N) = 1 \end{array} \right.$   
 $|F(x) - F(x_i)| < \epsilon$  para todo  $x \in (x_i, x_{i+1})$

Ent\~ao, como  $F_n$  \'e fun\c{c}\~ao m\'ax decausante ent\~ao  $F$  (que existe  $\forall x \in \mathbb{R}$ ) tamb\'em m\'ax decausante, ent\~ao:

$$\begin{aligned} x_i \leq x \leq x_{i+1} \Rightarrow F(x_i) \leq F(x) \leq F(x_{i+1}) \quad &\text{Agora } \left\{ \begin{array}{l} F(x_{i+1}) - F(x_i) < \epsilon \\ G = F(x_{i+1}) - F(x_i) - \epsilon \leq 0 \end{array} \right. \\ &F(x) \geq F(x_i) \geq F(x_i) + G = F(x_{i+1}) - \epsilon \\ &F(x) \leq F(x_{i+1}) \leq F(x_{i+1}) - G = F(x_i) + \epsilon. \end{aligned}$$

$$\text{ent\~ao } F(x_{i+1}) - \epsilon \leq F(x) \leq F(x_i) + \epsilon, \quad x \in (x_i, x_{i+1}) \quad (I)$$

Agora como  $F_n \xrightarrow{P} F \Rightarrow$  todo ponto de continuidade de  $F$  (uma  $F$  \'e cont\'inua f.d.  $x \in \mathbb{R}$ )

temos  $F_{x_n}(x) \rightarrow F(x)$ . Assim.

- 18 Sejam  $y_1, y_2, \dots$  v.n., cada uma com distribuição simétrica em torno de zero. Demonstre
- que se  $x_n \xrightarrow{P} x$  então  $x$  tem distribuição simétrica em torno de zero
- $x_i$  tem dist. sim.  $\Rightarrow \psi_{y_i}(t) \in \mathbb{R}$ , todo  $t \in \mathbb{R}$
- $x_n \xrightarrow{P} x \xrightarrow{\text{Teorema de Helly-Bray}} \psi_{y_n}(t) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \psi_x(t)$ , todo  $t \in \mathbb{R}$  (I)
- (igora se  $\psi_{y_i}(t) \in \mathbb{R}$ ,  $i=1, 2, \dots$ . Então se existe  $\lim_{i \rightarrow \infty} \psi_{y_i}(t)$  (e no caso existe por (I)) então  $\lim_{i \rightarrow \infty} \psi_{y_i}(t) \in \mathbb{R}$  (é o limite da uma sequência de números reais se existe é também real).
- E portanto  $\psi_x(t) \in \mathbb{R}$  todo  $t \in \mathbb{R}$   $\xrightarrow{(\text{FC7})}$   $x$  tem dist. sim.
- Ex. Sejam  $y_1, y_2, \dots$  v.n. e ident. distribuídas, com  $y_n \sim U[0, 1]$  - Sejam
- $y_n = \min(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ,  $z_n = \max(x_1, \dots, x_n)$ ,  $u_n = ny_n$ ,  $v_n = n(1-z_n)$  Mostre que
- (a)  $y_n \xrightarrow{P} 0$  e  $z_n \xrightarrow{P} 1$
- $P(Y_n \geq y) = P(y_1 \geq y, \dots, y_n \geq y) \xrightarrow{\text{ind. ident. dist.}} [P(y_1 \geq y)]^n \Rightarrow F_{y_n}(y) = \begin{cases} 1 - (1-y)^n, & 0 < y \leq 1 \\ 1, & y > 1 \end{cases}$
- $P(z_n \leq z) = P(y_1 \leq z, \dots, y_n \leq z) \xrightarrow{\text{ind. ident. dist.}} [P(y_1 \leq z)]^n \Rightarrow F_{z_n}(z) = \begin{cases} 0, & z \leq 0 \\ z^n, & 0 < z \leq 1 \\ 1, & z > 1 \end{cases}$
- a.) Assim  $0 < \epsilon < 1$ :
- $P(|Y_n| \geq \epsilon) = P(Y_n \geq \epsilon) \leq (1-\epsilon)^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$
- $\forall \epsilon > 1$ :  $P(|Y_n| \geq \epsilon) = 0$
- então  $\forall \epsilon > 0$   $P(|Y_n| \geq \epsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \Rightarrow Y_n \xrightarrow{P} 0$
- a2)  $0 < \epsilon < 1$ :  $P(|z_{n-1}| \geq \epsilon) = P(-z_{n-1} \geq \epsilon) = P(z_n \leq 1-\epsilon) = (1-\epsilon)^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$
- $\forall \epsilon > 1$ :  $P(|z_{n-1}| \geq \epsilon) = 0 \Rightarrow z_n \xrightarrow{P} 1$

$\exists n_0 \in \mathbb{N}, n > n_0 \Rightarrow |F(x_i) - F_{x_n}(x_i)| < \epsilon, i = 1, 2, \dots, N$

Seja  $n_0 = \max\{n_0_1, n_0_2, \dots, n_0_N\}$  tal que  $n > n_0 \Rightarrow |F(x_i) - F_{x_n}(x_i)| < \epsilon, i = 1, \dots, N$  (II)

Como  $F_{x_n}$  é função distribuição, então é não-decrescente  $\Rightarrow x \in (x_i, x_{i+1})$

$$\left. \begin{array}{l} F_{x_n}(x_i) \leq F_{x_n}(x) \leq F_{x_n}(x_{i+1}) \\ \text{e } (I) \cdot F(x_n) - \epsilon \leq F(x) \leq F(x_i) + \epsilon \end{array} \right\} \Rightarrow F(x_{i+1}) - F_{x_n}(x_{i+1}) - \epsilon \leq F(x) - F_{x_n}(x) \leq F(x_i) - F_{x_n}(x_i) + \epsilon$$

$$\begin{aligned} \text{e assim: } & \left\{ \begin{array}{l} F(x) - F_{x_n}(x) \leq F(x_i) - F_{x_n}(x_i) + \epsilon \leq |F(x_i) - F_{x_n}(x_i)| + \epsilon \leq 2\epsilon \\ \text{e III, logo} \quad \left| F(x) - F_{x_n}(x) \right| \geq |F(x_{i+1}) - F_{x_n}(x_{i+1})| - \epsilon \geq |F(x_{i+1}) - F_{x_n}(x_{i+1})| - \epsilon \geq -2\epsilon \end{array} \right. \\ & n > n_0 \end{aligned}$$

$$\text{então: } |F(x) - F_{x_n}(x_i)| < \epsilon, n > n_0 \quad x \in (x_i, x_{i+1}) \quad (\text{IV})$$

Portanto de (IV) e (II)  $F_{x_n}(x) \xrightarrow{\text{uniforme}} F_x(x), \forall x \in \mathbb{R}$ .

Utilize funções características para provar: se  $x_n \xrightarrow{D} N(0,1) \wedge (a_n)_{n \geq 1}$  é uma seq. de números reais tal que  $a_n \rightarrow a$  finito, então  $x_n + a_n \xrightarrow{D} N(a, 1)$

Onde, se  $x_n \xrightarrow{D} N(0,1) \Rightarrow \psi_{x_n}(t) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} e^{-t^2/2} \forall t \in \mathbb{R}$ .

$$\text{No entanto: } \psi_{x_n+a_n}(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} \psi_{x_n}(t) \cdot e^{ita_n}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \psi_{x_n+a_n}(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} \psi_{x_n}(t) \cdot e^{ita_n} \quad \left\{ \begin{array}{l} \lim_{n \rightarrow \infty} \psi_{x_n}(t) = e^{-t^2/2} \\ \lim_{n \rightarrow \infty} e^{ita_n} = e^{ita} \quad \text{p.e.} \quad \left\{ \begin{array}{l} \lim_{n \rightarrow \infty} a_n = a \\ \text{a função } e^{ita} \text{ é contínua} \end{array} \right. \end{array} \right.$$

$$\text{Então: } \lim_{n \rightarrow \infty} \psi_{x_n+a_n}(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} \psi_{x_n}(t) \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} e^{ita_n} = e^{-t^2/2} \cdot e^{ita} = e^{ita - t^2/2}.$$

Como  $y \sim N(a, 1) \Rightarrow \psi_y(t) = e^{ita} e^{-t^2/2}$ . Então, pelo Teorema de Paul Lévy,

$$x_n + a_n \xrightarrow{D} N(a, 1)$$

(b)  $U_n \xrightarrow{D} W$  e  $Y_n \xrightarrow{D} W$  onde  $W$  tem distribuição exponencial de parâmetro 1

$$(b) P(U_n \leq u) = P(\alpha Y_n \leq u) = P(Y_n \leq \frac{u}{\alpha}) = F_{Y_n}(\frac{u}{\alpha}) = \begin{cases} 0, & u \leq 0 \\ 1 - (1 - \frac{u}{\alpha})^n, & 0 < u \leq n \\ 1, & u > n \end{cases}$$

$$\text{então } F_W(w) = \lim_{n \rightarrow \infty} F_{Y_n}(w) = \lim_{n \rightarrow \infty} 1 - (1 - \frac{w}{\alpha})^n = 1 - e^{-w}, \quad 0 \leq w < \infty$$

então Como  $F_W(w)$  é f. distribuição de uma v.a exp(1) então  $U_n \xrightarrow{D} W$

$$F_{V_n}(v) = P(V_n \leq v) = P(\alpha(1 - Z_n) \leq v) = P(1 - Z_n \leq \frac{v}{\alpha}) = P(Z_n \geq 1 - \frac{v}{\alpha}) = \begin{cases} 1, & 1 - \frac{v}{\alpha} < 0 \Rightarrow v > \alpha \\ 1 - (1 - \frac{v}{\alpha})^n, & 0 < 1 - \frac{v}{\alpha} \leq 1 \Rightarrow 0 \leq v \leq \alpha \\ 0, & 1 - \frac{v}{\alpha} \geq 1 \Rightarrow v < 0 \end{cases}$$

assim, analogamente.  $F_V(v) = \lim_{n \rightarrow \infty} F_{V_n}(v) = 1 - e^{-v}, \quad 0 \leq v < \infty$

então  $V_n \xrightarrow{D} W$

20- Seja  $(X_k)_{k \geq 1}$  uma seqüência de v.a indep ident. dist., tais que  $P(X_k = 1) = \frac{1}{2} = P(X_k = -1)$

e seja

$$Y_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{2^k} X_k$$

Mostre que  $Y_n \xrightarrow{D} U[-1, 1]$  (Sugestão:  $V_n$  a igualdade  $\cos \theta = \sin 2\theta / 2 \sin \theta$ )

tome que (exemplo 3)  $\Rightarrow \varphi_{X_1}(t) = \cos t$

$$\begin{aligned} X_1, \dots, X_n \text{ indep} \Rightarrow \varphi_{Y_n}(t) &= \varphi_{\sum \frac{1}{2^k} X_k}^{(E(S))} = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}^{(\frac{1}{2^k})} = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}^{(\frac{t}{2^k})} = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_1}^{(\frac{t}{2^k})} = \\ &= \prod_{k=1}^n \cos\left(\frac{t}{2^k}\right) = 1 \text{ se } t=0 \end{aligned}$$

$$\text{E para } t \neq 0; \varphi_{Y_n}(t) = \prod_{k=1}^n \frac{\sin(\frac{t}{2^k})}{2 \sin(\frac{t}{2^k})} = \frac{\sin t}{2 \sin(\frac{t}{2})} \cdot \frac{\sin(\frac{t}{2})}{2 \sin(\frac{t}{4})} \cdots \frac{\sin(\frac{t}{2^{k-1}})}{2 \sin(\frac{t}{2^k})} =$$

$$= \frac{\sin t}{2^n \sin(t/2^n)}$$

$$\text{Logo } \varphi_Y(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{Y_n}(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sin t}{2^n \sin(t/2^n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sin t/t}{\sin(t/2^n)/(t/2^n)} = \begin{cases} 1, & t=0 \\ \frac{\sin t}{t}, & t \neq 0 \end{cases} \quad (I)$$

$$\text{Porem: } Z \sim U[1, 1] \xrightarrow{\text{FC7}} \text{const} \quad Z = E \cos t x = \int \frac{\cos t x}{2} dx = \begin{cases} 1, & t=0 \\ 0, & t \neq 0 \end{cases} \quad (II)$$

lém de (I):  $\varphi_Y(t)$  é função característica, pois é contínua para  $t=0$  ( $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{\varphi_Y(t) - \varphi_Y(0)}{t}$  existente) e então pelo Teorema de Paul Lévy:  $Y \xrightarrow{P} F$ , onde  $\varphi_F(t) = \varphi_Y(t)$   $\xrightarrow[\text{Un. c. d. d.}]{\text{(II) Teorema}} Y \xrightarrow{P} U_E$ .

21. Sejam  $X_1, X_2, \dots$  variáveis aleatórias cujas funções características  $\varphi_1, \varphi_2, \dots$  convergem uniformemente. Mostre que se existe  $s > 0$  tal que  $\varphi_n(t) \rightarrow 1$  para todo  $t$  com  $|t| < s$ , então  $X_n \xrightarrow{P} 0$ . (Sugestão: Use o resultado do exercício 9.)

Agora  $\varphi_X(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_n(t) = 1$ ,  $|t| < s \Rightarrow \varphi_X(t)$  é contínua no ponto  $t=0 \Rightarrow$

$\Rightarrow$  Pelo Teorema de Paul Lévy:  $\exists F_X$  f.dist tal que  $\varphi_X$  é f.c. de  $F_X$  e

$F_n \rightarrow F_X$  fracamente, ou seja  $X_n \xrightarrow{P} X$  Agora, pelo exercício 9,  $\varphi_X(t)$  é função característica da distribuição massiva quanto ao tipo I intau, pelo

Teorema da Unicidade.

$$X_n \xrightarrow{P} X, \text{ onde } P(X=0)=1 \Rightarrow F_X = \begin{cases} 0, x < 0 \\ 1, x \geq 0 \end{cases}$$

E assim:  $F_{X_n}(x) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} F_X(x)$ ,  $x \neq 0$ , e então

$$\forall \epsilon > 0, P(|X_n| \geq \epsilon) = 1 - P(-\epsilon < X_n < \epsilon) = 1 - [P(X_n = \epsilon) + P(X_n \leq -\epsilon) - P(X_n \leq -\epsilon)]$$

Agora:  $X=\epsilon$  é pto de continuidade de  $F_X$

$$\text{então } P(X_n \leq \epsilon) = F_{X_n}(\epsilon) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} F_X(\epsilon) = 1$$

$$\therefore P(X_n = \epsilon) = F_{X_n}(\epsilon) - F_{X_n}(\epsilon^-) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} F_X(\epsilon) - F_X(\epsilon^-) = 0$$

$X=-\epsilon$  é também pto de continuidade de  $F_X$

$$\text{então } P(X_n \leq -\epsilon) = F_{X_n}(-\epsilon) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} F_X(-\epsilon) = 0$$

$$\text{Assim, } \forall \epsilon > 0, \left\{ P(|X_n| \geq \epsilon) \right\} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0$$

Então  $X_n \xrightarrow{P} 0$ .

22. Sejam que  $\underline{z} = (z_1, \dots, z_K)$  tem distribuição simétrica em torno de zero e  $\underline{y}_z$  é paralela à mesma distribuição. Demonstre que  $\underline{z}$  tem distribuição simétrica em torno de zero se, e somente se,  $\psi_z(t)$  é real para todo  $t \in \mathbb{R}^K$ .

Suponha se  $\underline{z} + -\underline{z}$  tem mesma distribuição  $\Leftrightarrow_{unidirecional}$   $\psi_z(t) = \psi_{-\underline{z}}(t) = F(z) = \overline{\psi_z(-t)} = \overline{\psi_z(t)} \Leftrightarrow$

$\psi_z(t)$  é real para todo  $t \in \mathbb{R}^K$

23. Sejam  $X, Y, U, V$  variáveis aleatórias definidas em um espaço de probabilidade  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ . Suponha que os vetores  $(X, Y)$  e  $(U, V)$  sejam independentes, que  $X$  seja independente de  $Y$  e que  $U$  seja independente de  $V$ . Mostre que  $X, Y, U, V$  são colinearmente independentes. Generalize este resultado para o caso de  $m$  vetores aleatórios independentes, onde cada composto de componentes independentes.

$$(X, Y) \text{ indep } (U, V) \stackrel{\text{Prop 6.2}}{\Leftrightarrow} \psi_{X,Y,U,V}(x,y,u,v) = \psi_{X,Y}(x,y) \cdot \psi_{U,V}(u,v) \quad \forall (x,y,u,v) \in \mathbb{R}^4 \quad (\text{I})$$

$$X \text{ indep } V \stackrel{\text{Prop 6.2}}{\Leftrightarrow} \psi_{X,Y}(x,y) = \psi_X(x) \psi_Y(y), \quad \forall (x,y) \in \mathbb{R}^2 \quad (\text{II})$$

$$U \text{ indep } V \stackrel{\text{Prop 6.2}}{\Leftrightarrow} \psi_{U,V}(u,v) = \psi_U(u) \cdot \psi_V(v), \quad \forall (u,v) \in \mathbb{R}^2 \quad (\text{III})$$

$$\text{Então: } \psi_{X,Y,U,V}(x,y,u,v) \stackrel{(\text{I})}{=} \psi_{X,Y}(x,y) \cdot \psi_{U,V}(u,v) \stackrel{(\text{II})}{=} \psi_X(x) \psi_Y(y) \cdot \psi_{U,V}(u,v) \stackrel{(\text{III})}{=} \psi_X(x) \psi_Y(y) \cdot \psi_U(u) \psi_V(v), \quad \forall (x,y,u,v) \in \mathbb{R}^4$$

$\stackrel{\text{Prop 6.2}}{\Rightarrow} X, Y, U, V$  são colin. indep.

Generalizando temos  $X_1, X_2, \dots, X_n$  vetores aleatórios cujas componentes são variáveis aleatórias definidas em  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ . Se os vetores aleatórios são independentes, cada qual composto de componentes independentes, então  $X_1^1, X_1^2, \dots, X_1^{n_1}, X_2^1, \dots, X_2^{n_2}, \dots, X_n^1, \dots, X_n^{n_n}$  são colinearmente independentes onde  $\underline{X}_j = (X_j^1, X_j^2, \dots, X_j^{n_j}) \quad j=1, \dots, n$

24. Sejam  $X, Y, U, V$  variáveis aleatórias, e sejam  $Z = X + iY$  e  $W = U + iV$ . Demonstre

(a) Se os vetores  $(X, Y)$  e  $(U, V)$  são independentes entao  $X, Y, U, V$  são independentes

$$\text{Se } (X, Y) \text{ indep. } (U, V) \stackrel{\text{Prop 6.2}}{\Rightarrow} \psi_{X,Y,U,V}(x,y,u,v) = \psi_{X,Y}(x,y) \cdot \psi_{U,V}(u,v) \quad \forall (x,y,u,v) \in \mathbb{R}^4$$

$$\text{Então } \psi_{x_1, x_2, \dots, x_n, y_1, \dots, y_n}^{(z_1, z_2, \dots, z_n)} = \psi_{x_1}^{(z_1)} \cdot \psi_{x_2}^{(z_2)} \cdots \psi_{x_n}^{(z_n)} \cdot \psi_{y_1}^{(w_1)} \cdots \psi_{y_n}^{(w_n)} \quad \forall (z_i, w_i) \in \mathbb{R}^2 \quad \text{$X_i$ e $Y_i$ são independentes}$$

Analogamente \$X+V\$ são indep., \$Y+V\$ são indep. se \$X+Y\$ são indep.

(b) Se \$(X,Y), (U,V)\$ são independentes, \$X,Y, U, V\$ são independentes se \$E(ZW) = EZ \cdot EW\$

$$\text{Temos: } Z \cdot W = (X+iY)(U+iV) = XU + iXY + iYU - YV$$

$$\text{De (a) usando o fato que } X, Y, U, V \text{ são independentes} \quad \left\{ \begin{array}{l} E(XU) = EX \cdot EU, E(YU) = EY \cdot EU, E(YV) = EY \cdot EV \\ E(XV) = EX \cdot EV, E(XY) = EX \cdot EY \end{array} \right. \quad (\text{I})$$

$$\begin{aligned} \text{Então: } E(ZW) &= E(XU + iXY + iYU - YV) = E(XU) - E(YV) + i(E(XV) + E(YU)) \stackrel{(\text{I})}{=} \\ &= EX \cdot EV - EY \cdot EV + iEX \cdot EV + iEY \cdot EU = EY \cdot (EV + iEV) + iEY(EU + iEV) \\ &= (EX + iEY)(EU + iEV) = EZ \cdot EW \end{aligned}$$

25. Prove a proposição 6.2 para m e n quaisquer (Pode usar o seguinte fato, nem prová-lo: se \$X+Y\$ são vetores aleatórios independentes, então \$g\_1(X) \times g\_2(Y)\$ são indep., onde \$g\_1, g\_2\$ são funções reais monomórficas.)

Sejam \$\underline{X} = (X\_1, \dots, X\_m) \times \underline{Y} = (Y\_1, \dots, Y\_n)\$ vetores aleatórios onde \$m, n \geq 1\$. \$\underline{X} + \underline{Y}\$ são independentes se e só se \$\psi\_{x\_1, x\_2, \dots, x\_m, y\_1, \dots, y\_n}^{(z\_1, z\_2, \dots, z\_m, y\_1, \dots, y\_n)} = \psi\_{x\_1, x\_2, \dots, x\_m}^{(z\_1, z\_2, \dots, z\_m)} \cdot \psi\_{y\_1, \dots, y\_n}^{(y\_1, \dots, y\_n)} \quad \forall (z\_i, y\_i) \in \mathbb{R}^2\$.

\$\Rightarrow \underline{X} + \underline{Y}\$ são independentes:

$$\begin{aligned} \psi_{x_1, x_2, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n}^{(z_1, z_2, \dots, z_m, y_1, \dots, y_n)} &= E \left[ e^{i \left[ \sum_{j=1}^m z_j X_j + \sum_{k=1}^n y_k Y_k \right]} \right] = E \left[ e^{i \sum_{j=1}^m z_j X_j} \cdot e^{i \sum_{k=1}^n y_k Y_k} \right] = \begin{cases} \text{se } y_k = 0 \\ a = \sum_{j=1}^m z_j X_j \\ b = \sum_{j=1}^m z_j X_j \end{cases} \\ &= E \left[ e^{ia} e^{ib} \right] = E[(\cos a + i \sin a) \cdot (\cos b + i \sin b)] = \\ &= E[\cos a \cos b + i \cos a \sin b + i \sin a \cos b + i^2 \sin a \sin b] \end{aligned}$$

$$\text{Cujos fatores: } g_1(X) = \cos a = \cos \left( \sum_{j=1}^m z_j X_j \right), g_2(Y) = \cos \left( \sum_{k=1}^n y_k Y_k \right)$$

$$g_3(Y) = \sin \left( \sum_{k=1}^n y_k Y_k \right), g_4(Y) = \sin \left( \sum_{k=1}^n y_k Y_k \right) \quad \text{então } g_1(X), g_2(Y),$$

usando o fato ( $\dagger$ ) de que

$$\begin{aligned} \tilde{g}_1(x) &\text{ indep } g_3(y) \\ \tilde{g}_1(x) &= g_1(x) \\ g_1(x) &= g_3(y) \\ g_1(x) &\cdot g_3(y) \end{aligned}$$

Operando como  
 $\tilde{g}_1 \cdot \tilde{g}_2 = g_3 \cdot g_4$  se faz

$$\tilde{g}_1, \tilde{g}_2, \tilde{g}_3, \tilde{g}_4 \text{ são}$$

$$\Rightarrow E(g_1 g_3) = E g_1 E g_3$$

$$E(g_1 g_4) = E g_1 E g_4$$

$$E(\tilde{g}_2 \tilde{g}_3) = E g_2 E g_3$$

$$E(\tilde{g}_1 \tilde{g}_4) = E g_1 E \tilde{g}_4$$

$$\begin{aligned} \text{Assim: } \varphi_{(x_1, x_2, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n)} &= E(g_1 g_4 + i g_1 \tilde{g}_3 + g_2 g_4 + i^2 g_1 g_3) = \\ &= (E g_1 g_4 + i E g_1 E g_3 + E g_2 E g_4 + i^2 E g_1 E g_3) = \\ &= (E g_1 E g_4 + i E g_1 E g_3 + E g_2 E g_4 + i^2 E g_1 E g_3) = (E g_1 + i E g_2)(E g_4 + i E g_3) = \\ &= E(g_1 + i g_2) \cdot E(g_4 + i g_3) = E e^{i \sum_{j=1}^m t_j x_j} \cdot E e^{i \sum_{j=1}^n t_j y_j} = \\ &= \varphi_{(x_1, x_2, \dots, x_m)} \cdot \varphi_{(y_1, y_2, \dots, y_n)} \quad \forall (x_1, x_2, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^{n+m} \end{aligned}$$

$\Rightarrow$  A prova de suficiência é feita através do Teorema da Unicidade, usando o resultado acima. Suponha por absurdo que  $\tilde{x} = \tilde{y}$  não são indep. então pelo teorema da unicidade  $\varphi_{\tilde{x}, \tilde{y}} \neq \varphi_{\tilde{x}} \cdot \varphi_{\tilde{y}}$  para algum  $(x_1, \dots, x_m, y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^{n+m}$ . (absurdo, pois supomos  $\varphi_{\tilde{x}, \tilde{y}} = \varphi_{\tilde{x}} \cdot \varphi_{\tilde{y}}$  em todo  $\mathbb{R}^{n+m}$ ).

26. (Propriedade FCG para vetores). Seja  $\tilde{x} = (x_1, \dots, x_K)$  um vetor aleatório. Sob condições de regularidade, o momento misto  $E(x_1^{m_1} x_2^{m_2} \dots x_K^{m_K})$ , onde os  $m_j$  são inteiros não-negativos, poderá ser obtido derivando-se a função característica de  $\tilde{x}$ .

$$\frac{\partial^{m_1 + \dots + m_K}}{\partial t_1^{m_1} \dots \partial t_K^{m_K}} \varphi_{\tilde{x}}(t_1, \dots, t_K) \Big|_{t=0} = x_1^{m_1} \dots x_K^{m_K} E(x_1^{m_1} \dots x_K^{m_K})$$

Demostre este resultado no caso em que  $K=2$  e  $m_1 = m_2 = 1$ , sob a condição de que  $E X_1, E X_2 \in E(X_1, X_2)$  sejam finitas, i.e., demonstre que

$$\frac{\partial^2}{\partial t_1 \partial t_2} \varphi_{(x_1, x_2)}(t_1, t_2) \Big|_{t_1=t_2=0} = - E X_1 X_2$$

$$\text{Lema: } \varphi_{x_1, x_2}(t_1, t_2) = \int_{\mathbb{R}^2} e^{i(x_1 t_1 + x_2 t_2)} dF_{x_1, x_2}(t_1, t_2)$$

Se puderemos diferenciar dentro do sinal de integração, terímos

$$\frac{\partial \varphi_{x_1, x_2}(t_1, t_2)}{\partial t_1} = \int_{\mathbb{R}^2} x_1 e^{i(x_1 t_1 + x_2 t_2)} dF_{x_1, x_2}(t_1, t_2) \Rightarrow \frac{\partial^2 \varphi_{x_1, x_2}(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2} = \int_{\mathbb{R}^2} x_1 x_2 e^{i(x_1 t_1 + x_2 t_2)} dF_{x_1, x_2}(t_1, t_2)$$

$$\text{e então } \left. \frac{\partial \varphi_{x_1, x_2}(t_1, t_2)}{\partial t_1 \partial t_2} \right|_{t=0} = - \int_{\mathbb{R}^2} x_1 x_2 dF_{x_1, x_2}(t_1, t_2) = - E(x_1 x_2)$$

Agora, justificaremos o procedimento acima adotado através da Teoria da Convergência Dominada.

$$\frac{\partial \varphi_{x_1, x_2}(t_1, t_2)}{\partial t_1} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\varphi_{x_1, x_2}(t_1+h, t_2) - \varphi_{x_1, x_2}(t_1, t_2)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} h \left( \frac{e^{i(x_1+h)t_1 + x_2 t_2} - e^{i(x_1)t_1 + x_2 t_2}}{h} \right).$$

$$\text{Observe: } \left| \frac{e^{i(x_1+h)t_1 + x_2 t_2} - e^{i(x_1)t_1 + x_2 t_2}}{h} \right| = \left| e^{i(x_1+h)t_1 + x_2 t_2} \right| \dots \left| \frac{e^{ih t_1} - 1}{h} \right| \leq \left| \frac{e^{ih t_1} - 1}{h} \right|.$$

$$\left| \frac{e^{ih t_1} - 1}{h} \right| = \left| \int_0^h \frac{ix_1 e^{is t_1}}{h} ds \right| = |x_1| \cdot \left| \int_0^h \frac{e^{is x_1}}{h} ds \right| \leq |x_1| \text{ que é integrável}$$

Então, pelo Teorema da convergência dominada, está justificada a 1ª diferenciação dentro do integral. Analogamente pode-se justificar a 2ª diferenciação (pois  $|x_2|$  é integrável ( $E x_2 < \infty$ ;  $E|x_2|^2 < \infty$ ))

Ex- Suponha que  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$  tenha distribuição multinomial com parâmetros  $p_1, \dots, p_k \in \mathbb{R}$  ( $\text{esta distribuição é definida no exercício 7 do capítulo 4}$ )

(a) Mostre que a função característica de  $\mathbf{x}$  é

$$\varphi_{\mathbf{x}}(t) = (p_1 e^{it_1} + \dots + p_k e^{it_k})^n, t \in \mathbb{R}^k$$

$$\prod_{j=1}^k p_j = 1 + \sum_{j=1}^k p_j^{n_j} \quad j=1, 2, \dots, k$$

$$i(x_1, n_1, x_2, n_2, \dots, x_k, n_k) = \begin{cases} \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!} (p_1)^{n_1} (p_2)^{n_2} \dots (p_k)^{n_k}, & \sum_{j=1}^k n_j = n, \quad n_j \in \mathbb{N}, j=1, 2, \dots, k \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$S = \{(n_1, \dots, n_k) : \sum_{j=1}^k n_j = n, \quad n_j \in \mathbb{N}\}$$

$$\text{Vejam: } \psi(t_1, t_2, \dots, t_k) = E \left[ e^{i(t_1 x_1 + \dots + t_k x_k)} \right] = \sum_s e^{i(t_1 n_1 + \dots + t_k n_k)} \cdot \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!} (p_1)^{n_1} (p_2)^{n_2} \dots (p_k)^{n_k} =$$

$$= \sum_s \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!} (p_1 e^{it_1})^{n_1} (p_2 e^{it_2})^{n_2} \dots (p_k e^{it_k})^{n_k} =$$

$$= (p_1 e^{it_1} + p_2 e^{it_2} + \dots + p_k e^{it_k})^n \quad \forall (t_1, t_2, \dots, t_k) \in \mathbb{R}^k$$

(b) Utilize o exercício 26 para calcular a covariância entre  $x_i$  e  $x_j$ ,  $i \neq j$ .

$$\text{temos: } \text{cov}(x_i, x_j) = E x_i x_j - E x_i E x_j$$

Sabendo as condições de regularidade necessárias:  $E x_i < \infty$ ,  $E x_j < \infty$  e  $E x_i x_j < \infty$  usando o exercício 26 temos:

$$E x_i = \frac{\partial \psi(t_1, \dots, t_k)}{\partial t_i} \Bigg|_{\substack{t=0}} = \frac{\partial}{\partial t_i} \left[ (p_1 e^{it_1} + \dots + p_k e^{it_k})^n \right] \Bigg|_{\substack{t=0}} = \left[ n (p_1 e^{it_1} + \dots + p_k e^{it_k})^{n-1} \cdot p_i e^{it_i} \right] \Bigg|_{\substack{t=0}} = i n p_i$$

Assim:  $E x_i = n p_i$  e analogamente  $E x_j = n p_j$

$$\begin{aligned} E: \quad & \text{se } E x_i x_j = \frac{\partial^2 \psi(t_1, \dots, t_k)}{\partial t_i \partial t_j} \Bigg|_{\substack{t=0}} = \frac{\partial^2}{\partial t_i \partial t_j} \left( n p_i e^{it_i} (p_1 e^{it_1} + \dots + p_k e^{it_k})^{n-1} \right) \Bigg|_{\substack{t=0}} = \\ & = \left\{ -n(n-1) p_i p_j e^{it_i} e^{it_j} (p_1 e^{it_1} + \dots + p_k e^{it_k})^{n-2} \right\} = -n(n-1) p_i p_j \end{aligned}$$

$$\text{então: } \text{cov}(X_1, Y_1) = n(n-1)P_1 P_2 - n^2 P_1 P_2 = -n P_1 P_2$$

ii - (Generalização da proposição 6.3) (a) Demonstrar que se  $y_1, y_2, \dots$  é X formar  
anteriormente os valores  $x_1, x_2, \dots$  então convergência puntual das sequências de proba-  
bilidades implica convergência em distribuição.

Para  $\varepsilon > 0$  existem  $N$  tal que  $\sum_{k=1}^N P(X_k) \geq 1 - \varepsilon \Rightarrow \sum_{k=N+1}^{\infty} P(X_k) < \varepsilon$  (I)

$$\text{Agora } x \in \mathbb{R} \Rightarrow F_{x_n}(x) = \sum_{x_k \leq x} P_n(x_k) = \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P_n(x_k) + \sum_{k > N: x_k \leq x} P_n(x_k) \quad (\text{II})$$

Onde:

$$\sum_{k \leq N: x_k \leq x} P_n(x_k) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) \quad \forall \varepsilon > 0$$

$n$ -suf: grande

$$-\varepsilon + \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) < \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P_n(x_k) < \varepsilon + \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k)$$

$$\sum_{k > N: x_k \leq x} P_n(x_k) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \sum_{k > N: x_k \leq x} P(x_k) \leq \sum_{k > N} P(x_k) \quad (\text{III})$$

$n$ -suf: grande

$$0 \leq \sum_{k > N: x_k \leq x} P_n(x_k) < \varepsilon \quad (\text{IV})$$

Agora de (III) e (IV) em (II) temos:  $n$  suficiente grande

$$-\varepsilon + \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) < F_{x_n}(x) < \varepsilon + \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) \quad (\text{V})$$

$$\text{Agora, temos: } F_x(x) = \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) + \sum_{k > N: x_k \leq x} P(x_k) \stackrel{(\text{I})}{\leq} \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) + \sum_{k > N} P(x_k) < \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) + \varepsilon$$

$$\text{portanto: } -2\varepsilon + F_x(x) < -2\varepsilon + \varepsilon + \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) = -\varepsilon + \sum_{k \leq N: x_k \leq x} P(x_k) \quad (\text{VI})$$

$$2\varepsilon + \sum_{k > N} P(x_k) < 2\varepsilon + \sum_{k > N} P(x_k) = 2\varepsilon \quad (\text{VII})$$

De (VI) em (V), temos que para  $n$  suficientemente grande: VEDO

$$-2\epsilon + F_x(x) \leq -\epsilon + \sum_{K \leq n: x_K \leq x} p(x_K) \leq F_{x_n}(x) \leq 2\epsilon + \sum_{K \leq n: x_K \leq x} p(x_K) \leq 2\epsilon + F_x(x)$$

$$-2\epsilon + F_x(x) \leq F_{x_n}(x) \leq 2\epsilon + F_x(x) \Rightarrow |F_x(x) - F_{x_n}(x)| \leq 2\epsilon$$

$$\Rightarrow F_{x_n}(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_x(x) \quad \forall x \in \mathbb{R} \quad x_n \xrightarrow{\mathcal{P}} x$$

(b) Demonstre que vale a recíproca de (a) se os pontos  $x_k$  são isolados, i.e., se para todo  $k$  existe um intervalo aberto  $(a_k, b_k)$  que contém  $x_k$  e não contém nenhum  $x_j$ .

Tomando  $a_k = b_k$  tais que:  $a_k < x_k < b_k$  e  $x_k < b_k < b_k$  (isto pode ser feito para  $a_k < x_k < b_k$ )

então:

$$P_n(x_k) = F_{x_n}(b) - F_{x_n}(a)$$

Agora  $a$  e  $b$  são pontos de continuidade da  $F_x$  pois  $P(X=a)=P(X=b)=0$ , então  $F_{x_n}(b) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_x(b)$  e  $F_{x_n}(a) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_x(a)$  para  $X_n \xrightarrow{\mathcal{P}} X$ , então:

$$P_n(x_k) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_x(b) - F_x(a) = P(x_k) \quad \text{para todo } k=1, 2, \dots$$

29. Cem mil passas são misturadas em uma massa que posteriormente é dividida em partes iguais para fazer dez mil bolos tipo ingles. Mais tarde um bolo será escolhido ao acaso e será contado o número de passas contidas nele.

(a) Explique porque você pode modelar este experimento usando

(a). Posso modelar esse experimento usando a distribuição de Poisson e assumir que:

- 1) Duas partículas ocupam o mesmo espaço
- 2) O número de partículas depende apenas do volume da massa colhida, não do local, ou seja a mistura é homogênea (invenientes suficientes)
- 3) O número de partículas em determinado volume é indep do número de partículas em outro volume que não intersecciona o anterior, ou seja quantidade de massa é muito grande (movimentos independentes)

então:  $\lambda = \frac{100.000}{2.000} \frac{\text{massa}}{\text{Volume total das bolas}} = 50$

assim:  $P(N=k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k=0,1,2,\dots,100.000$

(b) o modelo em (a) é uma aproximação. Qual seria a distribuição exata do resultado do experimento.

Para cada um dos possíveis balões escolhidos supomos que as partículas são lançadas de uma maneira uniforme na massa e independentemente entre a valentoria n.º de partículas num de balões será uma soma independente de r.v. com probabilidade  $\frac{1}{2000}$  de sair no 1º balão e  $\frac{1999}{2000}$  de não sair. Então:

$$P(N=k) = \binom{100.000}{k} \cdot \left(\frac{1}{2000}\right)^k \left(\frac{1999}{2000}\right)^{100.000-k}$$

(c) Qual a probabilidade de não cair partículas para alguma no balão, segundo cada um dos modelos? As duas probabilidades são realmente iguais?

$$30 \text{ no primeiro caso: } P(X=0) = \frac{50^0}{0!} e^{-50} = e^{-50} = 1,93 \times 10^{-22}$$

$$\text{no segundo caso: } P(\lambda=0) = 1 \cdot \left(\frac{1}{2000}\right)^0 \cdot \left(\frac{1999}{2000}\right)^{160.000} = 1,90 \times 10^{-22}$$

30- Suponha  $X_1, X_2, \dots$  independentes e identicamente distribuídas tais que  $X_i \sim U[0, \theta]$ , onde  $\theta > 0$ . Demonstrar que  $Y_n = \sqrt{n} \{ \log(2\bar{X}_n) - \log \theta \}$  converge para uma distribuição

para  $N(0, \frac{1}{3})$ , onde  $\bar{X}_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$ .

$$\text{temos que: } E[X_1] = \frac{\theta}{2} \quad E[X_1^2] = \int_0^\theta x^2 \frac{1}{\theta} dx = \frac{\theta^2}{3} \Rightarrow \text{Var}[X_1] = E[X_1^2] - (E[X_1])^2 = \frac{\theta^2}{3} - \frac{\theta^2}{4} = \frac{\theta^2}{12}$$

Desseja  $X_1, X_2, \dots$  iid e integráveis com pelo Teorema Central do Límite.

$$\sqrt{n} (\bar{X}_n - \theta) \xrightarrow{D} N(0, \frac{\theta^2}{3}) \quad \text{então} \quad \sqrt{n} \left( \bar{X}_n - \frac{\theta}{2} \right) \xrightarrow{D} N(0, \frac{\theta^2}{12})$$

Agora usando o Teorema de Slutsky ou a propriedade 6.7:

$$\sqrt{n} (2\bar{X}_n - \theta) \xrightarrow{D} N(0, \frac{\theta^2}{3})$$

Desse vez usando o proposição 6.8, onde  $g(x) = \log x$  é contínua e  $g'(\theta) = \frac{1}{\theta}$ :

$$\sqrt{n} (2\bar{X}_n - \theta) \xrightarrow{D} N(0, \frac{\theta^2}{3}) \xrightarrow{\text{Prop 6.8}} \sqrt{n} (\log 2\bar{X}_n - \log \theta) \xrightarrow{D} N(0, \frac{\theta^2}{2\theta^2})$$

$$\text{então} \quad \sqrt{n} (\log 2\bar{X}_n - \log \theta) \xrightarrow{D} N(0, \frac{1}{3})$$

31- Suponha  $X_1, X_2, \dots$  v.c. indep e ident dist tais que  $E[X_i] = 0$ . Ache o limite quando  $n \rightarrow \infty$  da f.c. de  $Y_n = \cos(\bar{X}_n)$  onde  $\bar{X}_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$

Pela Lí. forte de Kolmogorov  $\bar{X}_n \xrightarrow{a.s.} E[X_i] = 0$ . O que pode  
proposição 6.5  $\Rightarrow \bar{X}_n \xrightarrow{D} 0$   $\xrightarrow[\text{como } \cos x_i \text{ é f. contínua}]{\text{Prop 6.7}} \cos(\bar{X}_n) \xrightarrow{D} \cos(0) = 1$

Agora usando o Teorema de Helly-Bray então:  $\varphi_{\cos(\bar{X}_n)}(t) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \varphi_1(t) = E[e^{it\bar{X}_n}] = e^{it} = \cos t + i \sin t$

32. Sejam  $X_1, X_2, \dots$  variáveis com  $EX_1=0$  e  $EX_1^2=2$ . Liste o limite da distribuição das seguintes sequências:

$$(a) Y_1, Y_2, \dots \text{ onde } Y_n = \frac{\sqrt{n}(X_1 + \dots + X_n)}{X_1^2 + \dots + X_n^2}$$

Teorema: Pelo Teorema Central da Limites aplica-se que  $X_1, X_2, \dots$  variáveis integráveis, então:

$$\frac{(Y_1 + \dots + Y_n)}{\sqrt{n(X_1^2 + \dots + X_n^2)}} \xrightarrow{D} N(0, 1) \Rightarrow \frac{Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n}{\sqrt{n} \cdot \sqrt{2}} \xrightarrow{D} N(0, 1) \stackrel{\text{Prop. 6.7}}{\Rightarrow}$$

$$\Rightarrow \frac{Y_1 + \dots + Y_n}{\sqrt{n}} \xrightarrow{D} N(0, 2) \quad (\text{I})$$

Agora, sejam  $X_1^2, X_2^2, \dots$  uma seq. de vndp (Propriedade hereditária) e seja dada a integrável, então pela L1: Teorema de Khintchine:

$$\frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{n} \xrightarrow{P} EX_1^2 = 2 \quad (\text{II})$$

Onde, pelo Teorema de Slutsky e (I), (II), como  $2 \neq 0$ ,  $P(X_1^2 + \dots + X_n^2 \neq 0) = 1$ :

$$\frac{\frac{X_1 + \dots + X_n}{\sqrt{n}}}{\frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{n}} = \frac{\sqrt{n}(X_1 + \dots + X_n)}{(X_1^2 + \dots + X_n^2)} \xrightarrow{D} N(0, \frac{1}{2})$$

$$(b) Z_1, Z_2, \dots \text{ onde } Z_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{\sqrt{X_1^2 + \dots + X_n^2}}$$

Temos, através de (II), usando a prop. 6.7 onde  $g(x) = \sqrt{x}$ , que é contínua em todo ponto.

$$\text{então } \sqrt{\frac{X_1^2 + \dots + X_n^2}{n}} \xrightarrow{P} \sqrt{2} \quad (\text{III})$$

Onde de (I), (III), usando o Teorema de Slutsky, como  $\sqrt{2} \neq 0$ ,  $P(\sqrt{\frac{X_1 + \dots + X_n}{\sqrt{n}} \neq 0}) = 1$

$$1 - \frac{X_1 + \dots + X_n}{\sqrt{X_1^2 + \dots + X_n^2}} \sim Z_n \xrightarrow{D} N(0, 1)$$

23. Sejam  $x_1, x_2, \dots, x_n, x_{n+1}, \dots$  v.a. tais que  $P(x_n=0)=0=P(x=0)$ ,  $x_n \xrightarrow{P} x$  e  $y_n \xrightarrow{P} c$ , com  $c$  constante. Mostre que  $\frac{y_n}{x_n} \xrightarrow{P} \frac{c}{x}$

Seja  $g(z) = \frac{1}{z}$  contínua em  $\mathbb{R} - \{0\}$ . Mas  $P(x_n \neq 0) = P(x \neq 0) = 0$ . Então pelo prop. 6.7, temos:

$$x_n \xrightarrow{P} x \Rightarrow \frac{1}{x_n} \xrightarrow{P} \frac{1}{x}$$

Agora aplicando o Teorema de Slutsky temos:

$$\text{Como } \frac{1}{x_n} \xrightarrow{P} \frac{1}{x} \text{ e } y_n \xrightarrow{P} c : \quad \frac{y_n}{x_n} \xrightarrow{P} \frac{c}{x}$$

34. Sejam  $y_1, y_2, \dots$  variáveis tais que  $EY_1=0$  e  $\text{Var} Y_1=\sigma^2$ , onde  $0 < \sigma^2 < \infty$ . Sejam  $y_1, y_2, \dots$  variáveis tais que  $EY_1=\mu$  onde  $\mu \in \mathbb{R}$ . Prove que

$$\bar{Y}_n + \sqrt{n} \bar{X}_n \xrightarrow{D} N(\mu, \sigma^2) \text{ onde } \bar{X}_n = \frac{y_1 + \dots + y_n}{n}, \bar{Y}_n = \frac{Y_1 + \dots + Y_n}{n}$$

Isso que  $y_1, y_2, \dots$  variáveis entram pelo teorema central da limide:

$$\sqrt{n} \bar{X}_n \xrightarrow{D} N(0, \sigma^2) \quad (\text{I})$$

Temos que  $y_1, y_2, \dots$  variáveis entram pelo Teorema de Khintchine:

$$\bar{Y}_n \xrightarrow{P} EY_1 = \mu \quad (\text{II})$$

De (I) e (II) pelo Teorema de Slutsky:  $\bar{Y}_n + \sqrt{n} \bar{X}_n \xrightarrow{D} N(\mu, \sigma^2)$

35. Sejam  $x_1, x_2, \dots$  variáveis com  $Ex_1=\mu_x$ ,  $\text{Var} x_1=\sigma_x^2 < \infty$

e  $y_1, y_2, \dots$  variáveis com  $EY_1=\mu_y$ ,  $\text{Var} Y_1=\sigma_y^2 < \infty$

Suponha que os  $x_j$  e  $y_k$  sejam independentes e que  $\mu_x \neq 0$ . Ache o limite da distribuição de

$$Z_n = \sqrt{n} \left( \frac{\bar{Y}_n - \frac{\mu_y}{\mu_x}}{\bar{X}_n} \right) \text{ onde } \begin{cases} \bar{Y}_n = \frac{y_1 + \dots + y_n}{n} \\ \bar{X}_n = \frac{x_1 + \dots + x_n}{n} \end{cases}$$

(Sugestão:  $Z_n = \sqrt{n} \left( \frac{\mu_x \bar{Y}_n - \mu_y \bar{X}_n}{\mu_x \bar{X}_n} \right)$ . Use o exercício 13)

primeiramente de (ii), temos:

$$\frac{E(T_n - S_n)^2}{\text{Var } T_n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad \xrightarrow{\text{L'Hopital}} \frac{\sqrt{E(T_n - S_n)^2}}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad (\text{I})$$

Agora, usando a desigualdade de Jensen, temos para  $h(x) = x^2$ , função convexa em  $\mathbb{R}$ :

$$E(T_n - S_n)^2 \geq [E(T_n - S_n)]^2 \quad \text{então de (I):}$$

$$\frac{E(T_n - S_n)}{\sqrt{\text{Var } T_n}} = \frac{\sqrt{[E(T_n - S_n)]^2}}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \leq \frac{\sqrt{E(T_n - S_n)^2}}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad \Rightarrow \quad \frac{E(T_n - S_n)}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad (\text{II})$$

Também temos de (ii) que usando a desigualdade clássica de Tchbychev:

$$P\left(\left|\frac{T_n - S_n}{\sqrt{\text{Var } T_n}}\right| \geq \epsilon\right) = P(|T_n - S_n| \geq \epsilon \sqrt{\text{Var } T_n}) \leq \frac{\text{Var}(T_n - S_n)}{\epsilon^2 \text{Var } T_n} \leq \frac{E(T_n - S_n)^2}{\epsilon^2 \text{Var } T_n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$$\text{então: } \frac{(T_n - S_n)}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{P} 0 \quad (\text{III})$$

$$\text{Agora de (i): } \frac{T_n - E T_n}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{D} N(0, 1)$$

$$\text{e de (II)} \quad \frac{E(T_n - S_n)}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad \Rightarrow \quad \frac{E(T_n - S_n)}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{P} 0 \quad (\text{IV})$$

Agora de (IV) e (III), usando o Teorema de Slutsky, temos:

$$\frac{E(T_n - S_n) - (T_n - S_n)}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{D} 0 \quad \xrightarrow{c=0} \frac{S_n - E S_n - (T_n - E T_n)}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{P} 0 \quad (\text{V})$$

então de (i) e (V), usando o Teorema de Slutsky, temos:

$$\frac{S_n - E S_n}{\sqrt{\text{Var } T_n}} = \frac{S_n - E S_n - (T_n - E T_n)}{\sqrt{\text{Var } T_n}} + \frac{T_n - E T_n}{\sqrt{\text{Var } T_n}} \xrightarrow{D} N(0, 1)$$

202

Teorema para  $\bar{Y}_n$ , variância é nula, pelo T.C.L:  $\sqrt{n}(\bar{Y}_n - \mu_y) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \sigma_y^2)$   
e daí para  $\bar{Y}_n$ : variância é nula, pelo T.C.L:  $\sqrt{n}(\bar{Y}_n - \mu_y) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \sigma_y^2)$ .

Deixar pelo Teorema de Slutsky ou pelo resultado 6.7 temos:

$$V_n = \sqrt{n}(\mu_x \bar{Y}_n - \mu_x \bar{Y}_n) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \lambda_x^2 \sigma_y^2).$$

$$W_n = \sqrt{n}(\mu_x \bar{Y}_n - \mu_y \bar{Y}_n) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \lambda_x^2 \sigma_y^2)$$

Deixar como  $V_n$  e  $W_n$  todos os outros passos são idênticos:

$$V_n + W_n \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \lambda_x^2 \sigma_x^2 + \lambda_y^2 \sigma_y^2) \text{ é óbvio:}$$

$$\sqrt{n}(\mu_x \bar{Y}_n - \mu_y \bar{Y}_n) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \lambda_x^2 \sigma_x^2 + \lambda_y^2 \sigma_y^2) \quad (\text{I})$$

Por fim: (caso para  $X_1, X_2$ ): variância é nula, aplicando o Teorema de Slutsky:

$$\bar{X}_n \xrightarrow{P} E\bar{X}_n = \mu_x \stackrel{\text{Prop. 6.7m}}{=} \text{Slutsky: } \mu_x \bar{X}_n \xrightarrow{P} \mu_x^2 \quad (\text{II})$$

Deixar visualizar o Teorema de Slutsky em (I) e (II) e lembrando que  $\mu_x \neq 0$  e

$P(X_n \neq 0) = 1$  (pois por acréscimo  $P(X_n = 0) = 1 \Rightarrow \mu_x = 0$  (absurdo!)) então

$$\sqrt{n}\left(\frac{\mu_x \bar{Y}_n - \mu_y \bar{Y}_n}{\lambda_x \bar{X}_n}\right) \xrightarrow{\mathcal{D}} N\left(0, \frac{\sigma_x^2}{\mu_x^2} + \frac{\lambda_y^2 \sigma_y^2}{\lambda_x^2}\right)$$

al. (Este resultado é útil na Estatística Não-Paramétrica) Sejam  $T_1, T_2, \dots$

$S_1, S_2, \dots$  seq. de v.a. Mostre que se (i)  $\frac{T_n - ET_n}{\sqrt{Var T_n}} \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, 1)$  e (ii)  $\frac{E(T_n - S_n)^2}{Var T_n} \rightarrow 0$ ,

segue-se que  $\frac{S_n - ES_n}{\sqrt{Var S_n}} \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, 1)$

(Sugestão. Prove primeiro de (ii) que  $\frac{ET_n - ES_n}{\sqrt{Var T_n}} \rightarrow 0 \Leftrightarrow \frac{(T_n - S_n)}{\sqrt{Var T_n}} \xrightarrow{P} 0$ . Depois,

intensidade do triangulo varia vez para priar que  $\frac{Var S_n}{Var T_n} \rightarrow 1$ .)

Agora, temos também que:

$$\frac{\text{Var}(T_n - S_n)}{\text{Var} T_n} \leq \frac{E(T_n - S_n)^2}{\text{Var} T_n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad (\text{VII})$$

Portanto:

$$\begin{aligned} \text{Var}(T_n - S_n) &= E((T_n - S_n) - E(T_n - S_n))^2 = E((T_n - ET_n) - (S_n - ES_n))^2 = \\ &= E((T_n - ET_n)^2 + (S_n - ES_n)^2 - 2E((T_n - ET_n)(S_n - ES_n))) = \\ &= \text{Var} T_n + \text{Var} S_n - 2E((T_n - ET_n)(S_n - ES_n)) \end{aligned}$$

Agora, usando a desigualdade triangular:

$$E((T_n - ET_n)(S_n - ES_n)) \leq E|((T_n - ET_n)(S_n - ES_n))| \leq \sqrt{E(T_n - ET_n)^2 \cdot E(S_n - ES_n)^2} = \sqrt{\text{Var} T_n \text{Var} S_n}$$

Assim:  $\text{Var}(T_n - S_n) \geq \text{Var} T_n + \text{Var} S_n - 2\sqrt{\text{Var} T_n \text{Var} S_n} = (\sqrt{\text{Var} S_n} - \sqrt{\text{Var} T_n})^2$ .

Assim  $\frac{(\sqrt{\text{Var} S_n} - \sqrt{\text{Var} T_n})^2}{\text{Var} T_n} = \left( \sqrt{\frac{\text{Var} S_n}{\text{Var} T_n}} - 1 \right)^2 \leq \frac{\text{Var}(T_n - S_n)}{\text{Var} T_n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \quad (\text{VIII})$

então:  $\left( \sqrt{\frac{\text{Var} S_n}{\text{Var} T_n}} - 1 \right)^2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ . Como  $\sqrt{x}$  é função contínua em  $\mathbb{R}$   $\Rightarrow \sqrt{\frac{\text{Var} S_n}{\text{Var} T_n}} - 1 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ .

e portanto  $\sqrt{\frac{\text{Var} S_n}{\text{Var} T_n}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1 \Rightarrow \sqrt{\frac{\text{Var} T_n}{\text{Var} S_n}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1 \Rightarrow \sqrt{\frac{\text{Var} T_n}{\text{Var} S_n}} \xrightarrow{P} 1 \quad (\text{VIII})$

Agora, Usando o Teorema de Slutsky em (VIII) e (VI), temos:

$$\sqrt{\frac{\text{Var} T_n}{\text{Var} S_n}} \cdot \frac{(S_n - ES_n)}{\sqrt{\text{Var} T_n}} = \frac{S_n - ES_n}{\sqrt{\text{Var} S_n}} \xrightarrow{D} N(0, 1)$$

- 37- (Continuação do exemplo 10). (a) De uma demonstração alternativa do fato de que  $\sum p_n q_n$  é função característica, provando que  $\sum p_n F_n$  é função de distribuição, onde  $F_n$  é a função de distribuição correspondente a  $q_n$ .

Sabemos que para qualquer função de distribuição existe uma variável aleatória que possua esta f.d. de probabilidade. Suponha inicialmente que  $\sum p_n F_n$  seja f.d.

$x \sim F_n$  é f.d. para todo  $n$ ,  $p_n > 0 \forall n \in \mathbb{N}$  e  $\sum p_n = 1$ . Então, sejam:

$$X_1 \text{ v.a com f.d. } F_1 \text{ e f.c. } \varphi_1$$

$$X_2 \text{ v.a com f.d. } F_2 \text{ e f.c. } \varphi_2$$

$$\text{e } Y \text{ v.a com f.d. } F_Y(y) = \sum p_n F_n(y) \Rightarrow dF_Y(y) = \sum p_n dF_n(y)$$

$$\text{Assim: } \varphi_Y(t) = E e^{ity} = \int_{-\infty}^{\infty} e^{ity} dF_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{ity} \cdot \sum p_n dF_n(y) = \int_{-\infty}^{\infty} \sum e^{ity} p_n dF_n(y).$$

Agora como  $e^{ity} p_n$  é contínuo e limitado por  $|e^{ity} p_n| = |e^{ity}| \cdot |p_n| \leq 1$  entao:

$$\varphi_Y(t) = \sum p_n \int_{-\infty}^{\infty} e^{ity} dF_n(y) = \sum p_n \varphi_{F_n}(t) = \sum p_n \varphi_n(t), \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

Assim  $\sum p_n \varphi_n$  é f.characterística, por ser a f.c. da distribuição  $F_Y(y)$ .

Portanto  $F = \sum p_n F_n$  é função de distribuição de probabilidade, ou seja,

$F$  é tal que:

a.1)  $F$  é não decrescente

a.2)  $F$  é contínua e finita

$$\text{a.3)} \quad F(x) \xrightarrow[x \rightarrow -\infty]{} 0, \quad F(x) \xrightarrow[x \rightarrow \infty]{} 1$$

$$\text{a.4)} \quad x > y \Rightarrow F(x) - F(y) = \sum p_n F_n(x) - \sum p_n F_n(y) = \sum p_n (F_n(x) - F_n(y)) =$$

Agora como  $F_n$  é f.d.  $\Rightarrow (F_n(x) - F_n(y)) \geq 0, \forall n$ , então como  $p_n > 0 \forall n$ :

$$F(x) - F(y) \geq 0 \quad \forall x > y, \quad x, y \in \mathbb{R}$$

$\sum p_n F_n$  é limitada  $\left| \sum p_n F_n(t) \right| \leq 1 \quad \forall t$

$$\text{a.2)} \quad \lim_{t \rightarrow x} F(t) = \lim_{t \rightarrow x} \sum p_n F_n(t) \xrightarrow[t \rightarrow x]{} \sum p_n \lim_{t \rightarrow x} F_n(t) = \begin{cases} \text{Como } F_n \text{ é} \\ \text{contínua} \\ \text{e.n.t.a} \end{cases} =$$

$$\Rightarrow \sum p_n F_n(x) = F(x) \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

$$q_3 \quad \lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = \lim_{x \rightarrow \infty} \sum p_n F_n(x) = \sum p_n \lim_{x \rightarrow \infty} F_n(x) = \begin{cases} F_n \text{ é tal que} \\ F_n(x) \xrightarrow{x \rightarrow \infty} 0, \forall n \end{cases} = 0$$

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = \lim_{x \rightarrow -\infty} \sum p_n F_n(x) = \sum p_n \lim_{x \rightarrow -\infty} F_n(x) = \begin{cases} F_n \text{ é tal que} \\ F_n(x) \xrightarrow{x \rightarrow -\infty} 1, \forall n \end{cases} = \sum p_n = 1$$

b) Mostre que  $\varphi(t) = \frac{1+e^{-t^2/2}}{2}$  é uma função característica. Exiba a função de

distribuição correspondente. Essa distribuição é de que tipo?

Siga  $\left\{ \begin{array}{l} \varphi_{x_1}(t) = 1, \forall t \text{ ent\~ao pelo item } q_3) \\ P(X_1=0)=1 \text{ se n\~ao a distribui\~ao} \\ \text{\'e m\~esma ponto em zero.} \end{array} \right.$

$$\left\{ \begin{array}{l} \varphi_{x_2}(t) = e^{-t^2/2}, t \in \mathbb{R}, \text{ ent\~ao } X_2 \sim N(0, \frac{1}{2}) \end{array} \right.$$

E fazendo  $P_1 = \frac{1}{2} \Leftarrow P_2 = \frac{1}{2}$  e usando o item (a), como:

$\frac{1+e^{-t^2/2}}{2} = \varphi(t) = \sum_{n=1}^{\infty} p_n \varphi_{x_n} = \frac{1}{2} \left( 1 + e^{-t^2/2} \right)$  ent\~ao  $\varphi(t)$  \'e fun\~ao caracter\'stica  
da distribui\~ao  $F = P_1 F_1 + P_2 F_2 \Rightarrow F(x) = \frac{1}{2} [F_{x_1}(x) + F_{x_2}(x)] = \begin{cases} \frac{1}{2} \bar{\Phi}(x), & x < 0 \\ & F_{x_1} \quad F_{x_2} \\ \frac{1}{2} (1 + \bar{\Phi}(x)), & x \geq 0 \end{cases}$   
que \'e uma distribui\~ao mista de discuta e absolutamente cont\'inua.

c) Mostre que se definida por  $\varphi(t) = \sum_{n=1}^{\infty} p_n \cos(a_n t)$  \'e fun\~ao caracter\'stica, onde  
 $a_n \in \mathbb{R}, p_n \geq 0 \Leftarrow \sum p_n = 1$

Sigam as seguintes fun\~oes caracter\'sticas:

$$\varphi_{x_1}(t) = \cos(a_1 t) \xrightarrow[\text{Teor. da Uniridada}]{\text{exemplo 3}}$$

$$P(X_1=a_1) = P(X_1=-a_1) = \frac{1}{2}$$

$$\varphi_{x_n}(t) = \cos(a_n t) \xrightarrow{\text{analogamente}} P(X_n=a_n) = P(X_n=-a_n) = \frac{1}{2}$$

então pelo item a)  $\varphi(t) = \sum_{n=1}^{\infty} p_n \varphi_n(t)$  também é f.c. Assim

$$\varphi(t) = \sum_{n=1}^{\infty} p_n \cos(ant) \text{ é f.c.}$$

38. O resultado do exemplo 10 e o exercício 37(a) pode ser ainda demonstrado por um tristeiro método: sejam  $X_1, X_2, \dots$  variáveis aleatórias independentes tais que  $X$  é discreta com  $P(X=n) = p_n$ ,  $n \geq 1$  e  $X_n$  possua função de distribuição  $F_n$ ,  $n \geq 1$ . Seja  $Y$  a variável aleatória que é igual a  $X_n$  quando  $X=n$  de modo que  $Y = \sum_{n \geq 1} X_n I_{[X=n]}$ .

Mostre que  $\varphi = \sum p_n \varphi_n$  é a função característica de  $Y$ , usando esperança condicional.

Temos que  $\varphi_Y(t) = E e^{itY} = E(g(Y))$  onde  $g(y) = e^{ity}$

e  $g(Y)$  é integrável pois é dominada por uma r.a. integrável:

$$|g(y)| = |e^{ity}| = 1$$

Assim, temos da Capítulo 4 que:

$$E(g(Y)) = E \left\{ E \left( g(Y) / X \right) \right\}$$

$$\text{Logo } g(Y) / X_n = e^{it Y / X_n} = e^{it X_n} \Rightarrow E \left( g(Y) / X \right) = E \left( e^{it X_n} \right) = \varphi_n(t)$$

$$\text{Então } \varphi(t) = E(g(Y)) = E(\varphi_n(t)) = \sum p_n \varphi_n(t), \forall t \in \mathbb{R}$$

$$\text{então } \varphi = \sum p_n \varphi_n$$

Capítulo 7:

Teorema Central do Limite

## Capítulo 7

VII-1

① a)  $X_i \sim U[0,1]$

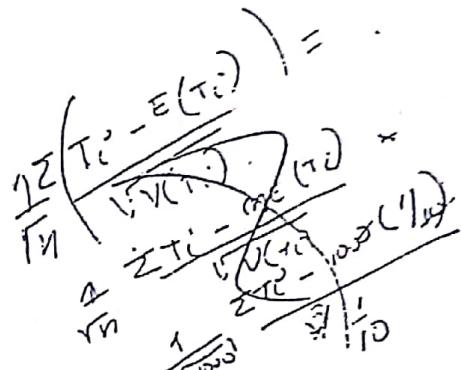
(i) independencia

Suponha  $Y_1, Y_2, \dots$  r.a.s. satisfech. a), b) acima

$$\text{LGN: } \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{\text{q.c.}} \frac{1}{2}$$

TCL:

$$\frac{(Y_1 + \dots + Y_n) - n \cdot \frac{1}{2}}{\sqrt{\frac{n}{12}}} \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, 1)$$



②  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}_0} \sim \text{Poisson}(\lambda) \quad \lambda = 10 / \text{min}$

$T_1, T_2, \dots, T_n$  são variáveis aleatórias  $\sim \text{Exp}(\lambda)$

$$E T_i = \frac{1}{\lambda} \quad E T_i^2 = \frac{2}{\lambda^2}$$

a) em  $\frac{1}{n} \bar{T}$  T.C.L.:  $\frac{(T_1 + \dots + T_n) - \frac{n}{\lambda}}{\sqrt{\frac{n}{\lambda^2}}} \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, 1) \quad \text{Var } T_i = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}$ .

Suponha que  $n=1000$  que:  $\frac{T_1 + \dots + T_{1000} - 100}{\sqrt{10}} \sim N(0, 1)$

$$\text{então } P(T_1 + \dots + T_{1000} > 100) = P\left(\frac{T_1 + \dots + T_{1000} - 100}{\sqrt{10}} > \frac{100 - 100}{\sqrt{10}} = 0\right) = \Phi(0) = \frac{1}{2}$$

b)  $\text{então } T_i \sim \text{Exp}(\lambda) = \text{Exp}(x, \lambda) \quad \text{então } \sum_{i=1}^n T_i \sim \Gamma(n, \lambda)$   
indep.

$$\text{então } T_1 + \dots + T_{1000} \sim \Gamma(1000, 10) : \quad \begin{cases} f(x) = \frac{(10)^{1000}}{\Gamma(1000)} (10x)^{999} e^{-10x}, & 0 \leq x < \infty \\ & \end{cases}$$

$$\text{então } P(T_1 + \dots + T_{1000} > 100) = \int_{100}^{\infty} \frac{(10)^{1000}}{\Gamma(1000)} (10x)^{999} e^{-10x} dx$$

③  $(Y_n)_{n \geq 1}$  é a.m.d.p.  $X_n \sim U[-\frac{1}{n}, n]$ ,  $\forall n$ .  $EY_n = \frac{n}{2}$  e  $Var Y_n = \frac{n^2}{12}$

$$\therefore \text{t.t. } S_n^2 = \sum_{k=1}^n \frac{k^2}{12} = n(n+1)(2n+1) \quad 6.12$$

O.p.s.n:  $\varepsilon > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{S_n^2} \sum_{k=1}^n \int_{|x - \mu_k| > \varepsilon S_n} |X_k - \mu_k|^2 dF_k(x) \quad \zeta_{X_n} = \sqrt{n}$$

Agora:

$$\int_{|x - \mu_k| > \varepsilon S_n} |X_k - \mu_k|^2 dx = \int_{|x - \mu_k| > \varepsilon S_n} (x - \mu_k)^2 \frac{1}{k} dk = \frac{1}{k} \int_0^\infty (x - \frac{k}{2})^2 I_{\{x \in \mathbb{R} : |x - \frac{k}{2}| > \varepsilon S_n\}} dx$$

Agora:  $|x - \frac{k}{2}| > \varepsilon S_n \Rightarrow \begin{cases} x - \frac{k}{2} > \varepsilon S_n \Rightarrow x > \varepsilon S_n + \frac{k}{2} & (I) \\ -x + \frac{k}{2} > \varepsilon S_n \Rightarrow x < \frac{k}{2} - \varepsilon S_n & (II) \end{cases}$

A integral m'a vela se:  $\begin{cases} (I): n < \varepsilon S_n + \frac{k}{2} \\ (II): n > \frac{k}{2} - \varepsilon S_n \text{ (intervalo)} \end{cases} \Rightarrow \frac{n}{2} < F_{S_n}$

então  $\frac{n}{2\varepsilon S_n} < 1 \quad (III)$

$E X_k = \frac{k}{2} \quad \left| \begin{array}{l} \frac{k^2}{12} - \frac{k}{2} \\ \frac{k^2 - k}{12} \end{array} \right.$

$E X_k^2 =$

Agora  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{2\varepsilon S_n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{2 \cdot \frac{n^2}{12}} = 0$  então (III) vale para n suficientemente grande, então  $(n > n_0)$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{S_n^2} \sum_{k=1}^n \int_{|x - \mu_k| > \varepsilon S_n} |X_k - \mu_k|^2 dF_k(x) \leq \lim_{n \rightarrow \infty} \left[ \left( \sum_{k=1}^{n_0} \int_{|x - \mu_k| > \varepsilon S_n} |X_k - \mu_k|^2 dF_k(x) \right) + \sum_{k=n_0}^{\infty} \int_{|x - \mu_k| > \varepsilon S_n} |X_k - \mu_k|^2 dF_k(x) \right] \frac{1}{S_n^2}$$

$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{k_{n_0}}{S_n^2} = 0 \Rightarrow$  então pelo T.C.L de Lindberg,

$$\frac{(x_1 + \dots + x_n) - \frac{\sum n}{2}}{\sqrt{\frac{\sum n^2}{12}}} \xrightarrow{D} N(0, 1)$$

4) Suponha que  $X_1, X_2, \dots$  r.v. independentes.

$$P(Y_n = -n) = \frac{1}{n^2} = P(X_{n+1} = n) \Rightarrow E(Y_n) = 0 \quad \text{Var } Y_n = EY_n^2 = n^2$$

$\epsilon < \frac{1}{D^2}$

então

a) C. Lindenberg

$$Q_n = \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n \int_{|X_k - \mu_k| > \epsilon n} |Y_k - \mu_k|^2 dY_k(x)$$

$$\begin{aligned} & |Y_k - \mu_k|^2 = \epsilon^{D^2} \\ & \int_{|X_k - \mu_k| > \epsilon n} \epsilon^{D^2} dY_k(x) = \epsilon^{D^2} \int_{|X_k - \mu_k| > \epsilon n} dY_k(x) \\ & \text{e}^{\int_{|X_k - \mu_k| > \epsilon n} dY_k(x)} = e^{\int_{|X_k - \mu_k| > \epsilon n} dY_k(x)} \end{aligned}$$

$$\text{Assim: } \int_{|X_k - \mu_k| > \epsilon n} |Y_k - \mu_k|^2 dY_k(x) = 0 \quad \text{se: } n < \epsilon D_n \Rightarrow \frac{n}{\epsilon n} < 1 \quad \textcircled{1}$$

No infinito  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{\epsilon n} = \frac{n}{\sum n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ , fato, para  $n$  suficiente grande ( $n > n_0$ ) temos que a integral é nula e

$$\sigma_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \sigma_k^2 = \dots$$

$$\text{assim: } \lim_{n \rightarrow \infty} Q_n = 0 \quad \xrightarrow{\text{T.C.L Lindenberg}} \frac{(X_1 + \dots + X_n)}{\sqrt{\sum_{k=1}^n n^2}} \xrightarrow{D} N(0,1)$$

b) Lei dos Grandes Números:

$$\frac{X_1}{n} + \frac{X_2}{n} + \dots + \frac{X_n}{n} \xrightarrow{q.c.} 0$$

Seja:  $\frac{X_i}{n}$  temos  $\left\{ A_n = \left[ \frac{X_i}{n} > \epsilon \right], A_1, A_2 \text{ são indep} \right.$

$$\therefore P(A_n) = P(X_1 > n\epsilon) = 1 \quad \text{então} \quad \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = 1$$

$$\text{B.C.} \Rightarrow \frac{X_i}{n} \xrightarrow{q.c.} 0 \quad \text{então} \quad \frac{\sum X_n}{n} \xrightarrow{q.c.} 0$$

$$\text{então } \lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{\Delta_n^2} = \max \left( 0, \lim_{n \rightarrow \infty} \max_{N+1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{\Delta_n^2} \right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \max_{N+1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{\Delta_n^2}. \quad (\text{II})$$

$$(\text{II}) \text{ então } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sigma_n^2}{\Delta_n^2} = 0 \Rightarrow \exists n > n_0 \text{ tq } \left| \frac{\sigma_n^2}{\Delta_n^2} \right| < \epsilon \quad (\text{III})$$

$$(\Leftarrow) A = \lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \left( \frac{\sigma_k^2}{\Delta_n^2} \right) = 0 \quad (\text{pois } \Delta_n^2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \infty) \quad (\text{IV})$$

Agora seja  $\epsilon > 0$ , e faça  $N = n_0$ .

$$\left| \max_{N+1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{\Delta_n^2} \right| = \max \left| \frac{\sigma_{n_0+1}^2}{\Delta_{n_0+1}^2}, \dots \right| \stackrel{(\text{III})}{\leq} \epsilon$$

$$\text{então } \lim_{n \rightarrow \infty} \max_{N+1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{\Delta_n^2} = 0 \quad (\text{V}) \Rightarrow ((\text{I}) + (\text{IV}) + (\text{V})) \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{\Delta_n^2} = 0$$

7) Sejam  $X_1, X_2, \dots$  r.v. independentes com  $X_n$  tendo densidade:

$$f_{X_n}(x) = \frac{1}{2n} e^{-|x|/n}, \quad x \in \mathbb{R} \quad \begin{cases} X_n \text{ é exponencial de placa} \\ \text{com parâmetro } \frac{1}{n} \end{cases}$$

$$E[X_n] = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2n} e^{-|x|/n} dx = \frac{1}{2} \left[ \underbrace{\int_0^{\infty} \frac{1}{n} e^{-x/n} dx}_{E[\exp(\frac{x}{n})]} + \underbrace{\int_{-\infty}^0 \frac{1}{n} e^{x/n} dx}_{E[-\exp(\frac{x}{n})]} \right] = 0$$

$$\text{Var}[X_n] = E[X_n^2] = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{x^2}{2n} e^{-|x|/n} dx = \frac{1}{2} \left[ \underbrace{\int_0^{\infty} \frac{x^2}{n} e^{-x/n} dx}_{E[\exp(\frac{x}{n})]^2} + \underbrace{\int_{-\infty}^0 \frac{x^2}{n} e^{x/n} dx}_{E[-\exp(\frac{x}{n})]^2} \right]$$

$$E[\exp(\frac{x}{n})]^2 = \left(\frac{2}{n}\right)^2 = 2n^2 \quad E[-\exp(\frac{x}{n})]^2 = 2n^2$$

$$\text{então } \text{Var}[X_n] = 2n^2$$

para  $\delta = 2$

$$E|X_k - \mu_k|^4 = E(X_k)^4 = \int_{-\infty}^{\infty} x^4 \frac{1}{2\pi} e^{-x^2/2} dx = \frac{1}{2} \left\{ \int_0^{\infty} \frac{x^4}{\pi} e^{-x^2/\pi} dx + \int_{-\infty}^0 \frac{x^4}{\pi} e^{-x^2/\pi} dx \right\} =$$

$$\text{Onde } \lambda_n^2 = \sum_{k=1}^n k^2 \text{ e assim } \sigma(\lambda_n^2) = 3 \Rightarrow \frac{E[X^4]}{(V_n)^3} = \frac{4!}{(V_n)^3} = 4! n^4 \quad E[Y^4] = \frac{4!}{(V_n)^4} = 4!$$

$$\sigma(\lambda_n) = 3/2$$

$$\text{Onde: } a = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{k=1}^n E|X_k - \mu_k|^4}{(\lambda_n)^4} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{4! \sum_{k=1}^n n^4}{\lambda_n^4} \Rightarrow a = 0 \left( \frac{n^5}{n^{3/2 \cdot 4}} = n^{-1} \right)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{k=1}^n E|X_k - \mu_k|^4}{(\lambda_n)^4} = 0 \quad \xrightarrow{\text{T.C.L. Lippman}} \frac{(X_1 + \dots + X_n)}{\sqrt{\sum_{k=1}^n k^2}} \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, 1)$$

② Sejam  $X_1, X_2, \dots$  v.e. independentes

$$P(X_n = n^2) = \frac{1}{2} = P(X_n = -n^2) \Rightarrow E X_n = 0 \quad \text{Var } X_n = E X_n^2 - (E X_n)^2 = n^2$$

para  $\delta = 3$  temos:

$\leftrightarrow -\frac{1}{2}$

para  $\delta$

$$E|X_n - \mu_k|^3 = E|X_k|^3 = n^{3/2}, \quad S_n^2 = \sum_{k=1}^n k^{2/2} \Rightarrow \sigma(S_n^2) = 2n$$

$$\text{então } Q = \frac{\sum_{k=1}^n E|X_k - \mu_k|^3}{(\lambda_n)^3} \Rightarrow \sigma(\lambda_n) = \left( \frac{2n+1}{2} \right) = \left( \frac{2\delta+1}{2} \right) \quad \epsilon(S_n)^3 = \left( \frac{2\delta+1}{2} \right)^3$$

$$\text{orden}(a) = \frac{1}{3} \left( \frac{\sum n^{3/2}}{(\lambda_n)^3} \right) = \sigma \left( \frac{3\delta+1}{3\delta+1/2} \right) = \sigma \left( -\frac{1}{2} \right)$$

$$\text{então } \lim_{n \rightarrow \infty} a = 0 \quad \xrightarrow{\text{T.C.L. Lippman}} \frac{(X_1 + \dots + X_n)}{\sqrt{\sum_{k=1}^n k^{2/2}}} \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, 1)$$

9) Seja  $X_1, Y_1, X_2, \dots$  v.a. indep. sendo

$$\begin{cases} X_n \sim U[0,1] & n=1, \dots \\ Y_n \sim U[0,2] & n=1, \dots \end{cases}$$

a)  $Z_{2n-1} = Y_n \quad E(Z_{2n-1}) = E(Y_n) = \frac{1}{2}, \quad \text{Var}(Z_{2n-1}) = \text{Var}(Y_n) = \frac{1}{12}$   
 $Z_{2n} = X_n \quad E(Z_{2n}) = E(X_n) = \frac{1}{2}, \quad \text{Var}(Z_{2n}) = \text{Var}(X_n) = \frac{1}{12}$

Aplicar  $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{\text{Var}(Z_n)}{n^2} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\text{Var}(Z_{2k-1})}{(2k-1)^2} + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\text{Var}(Z_{2k})}{(2k)^2} =$   
 $= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{12(2k-1)^2} + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{12(2k)^2} < \infty$

aplicando a 1ª lei forte de Kolmogorov, temos:

$$\frac{\sum Z_n - E(\sum Z_n)}{m} \xrightarrow{q.c.} 0$$

Agora

$$E\left(\sum_{k=1}^K Z_k\right) = \begin{cases} \frac{1}{2}\left(\frac{3}{2}\right) = \frac{3}{4}K & K \text{ par} \\ \frac{(K-1)}{2}\left(\frac{3}{2}\right) + \frac{1}{2} = \frac{3(K-1)}{4} + \frac{1}{2} & K \text{ ímpar} \end{cases}$$

Então

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{E(\sum Z_n)}{n} = \begin{cases} \frac{3}{4}K & K \text{ par} \\ \frac{3(K-1)}{4} + \frac{1}{2} & K \text{ ímpar} \end{cases} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{3}{4}$$

b)  $S = \sum_{k=1}^n Z_k$

$$E|X_n - \frac{1}{2}|^3 \leq E|X_n|^3 = \int_0^1 x^3 dx = \frac{x^4}{4} \Big|_0^1 = \frac{1}{4}$$

$$E|Y_{n-1}|^3 \leq E|Y_n|^3 = 2 \int_0^2 x^3 dx = 2 \cdot \frac{x^4}{4} \Big|_0^1 = \frac{1}{2}$$

$$\sum_{k=1}^n E|Z_k - \mu_{Z_k}|^3 \leq \frac{n}{2} \left( \frac{1}{4} + \frac{1}{2} \right) = \frac{3n}{8}$$

Assim  $s_n^2 = \text{Var } S_n \geq \frac{(n-1)}{2} \left( \frac{1}{12} + \frac{1}{3} \right) = \frac{5}{24} (n-1) \Rightarrow \sigma(s_n) = n^{1/2}$

assim  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum E|Z_k - \mu_{Z_k}|^3}{(s_n)^3} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{K \cdot n}{(n^{1/2})^3} = 0$

12) Seja, por:  $Z_1, Z_2, \dots$  r.v.iid com:

$$P(Z_1 \leq z) = P(X_1 \leq z) \frac{1}{2} + P(Y_1 \leq z) \frac{1}{2} \Rightarrow F_{Z_1}(z) = \frac{1}{2} (F_{X_1}(z) + F_{Y_1}(z))$$

então:  $E Z_1 = \int z dF_{Z_1}(z) = \int z \left\{ \frac{1}{2} dF_{X_1}(z) + \frac{1}{2} dF_{Y_1}(z) \right\} = \frac{1}{2} (EX_1 + EY_1)$

$$E Z_1^2 = \int z^2 dF_{Z_1}(z) = \frac{1}{2} EX_1^2 + \frac{1}{2} EY_1^2$$

portanto:  $\text{Var } Z_1 = E Z_1^2 - (EZ_1)^2 = \frac{1}{2} (EX_1^2 + EY_1^2) - \frac{1}{4} (EX_1 + EY_1)^2 < \infty$

assim: sendo  $S_n = Z_1 + \dots + Z_n$ , usando o T.C.L temos:

$$\frac{\overline{Z_1 + \dots + Z_n} - nEZ_1}{\sqrt{n} \cdot \sqrt{\text{Var } Z_1}} \xrightarrow{D} N(0, 1)$$