

Probabilidade

Jeann Rocha

May 2024

8 Lista de Exercícios

Exercício 8.1. a) Temos que

$$\begin{aligned} P(X_1 = X_2) &= \sum_{n=0}^{\infty} P(X_1 = n | X_2 = n) P(X_2 = n) = \sum_{n=0}^{\infty} P(X_1 = n) P(X_2 = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} p(1-p)^n \cdot p(1-p)^n = p^2 \sum_{n=0}^{\infty} (1-p)^{2n} = p^2 \cdot \frac{1}{1 - (1-p)^2} = \frac{p}{2-p} \end{aligned}$$

Além disso, por simetria, temos que $P(X_1 < X_2) = P(X_2 < X_1)$ e também, como $P(X_1 < X_2) + P(X_1 = X_2) + P(X_2 < X_1) = 1$, segue que

$$P(X_1 < X_2) = \frac{1 - P(X_1 = X_2)}{2} = \frac{1 - \frac{p}{2-p}}{2} = \frac{2 - 2p}{2(2-p)} = \frac{1-p}{2-p}$$

b) Vamos primeiramente, calcular $P(X_1 + X_2 = k)$

$$\begin{aligned} P(X_1 + X_2 = k) &= \sum_{i=0}^k P(X_1 + X_2 = k | X_1 = i) P(X_1 = i) \\ &= \sum_{i=0}^k P(X_2 = k - i | X_1 = i) P(X_1 = i) \\ &= \sum_{i=0}^k P(X_2 = k - i) P(X_1 = i) \\ &= \sum_{i=0}^k p(1-p)^{k-i} \cdot p(1-p)^i = \sum_{i=0}^k p^2 (1-p)^k \\ &= (k+1)p^2(1-p)^k \end{aligned}$$

Agora, calculemos a distribuição de $X_1|X_1 + X_2 = k$

$$\begin{aligned}
 P(X_1 = n|X_1 + X_2 = k) &= \frac{P(X_1 + X_2 = k|X_1 = n)P(X_1 = n)}{P(X_1 + X_2 = k)} \\
 &= \frac{P(X_2 = k - n|X_1 = n)P(X_1 = n)}{(k + 1)p^2(1 - p)^k} \\
 &= \frac{P(X_2 = k - n)P(X_1 = n)}{(k + 1)p^2(1 - p)^k} \\
 &= \frac{p(1 - p)^{k-n} \cdot p(1 - p)^n}{(k + 1)p^2(1 - p)^k} = \frac{1}{k + 1}
 \end{aligned}$$

com $n = 0, 1, 2, \dots, k$. Ou seja, $X_1|X_1 + X_2 = k \sim U(\{0, 1, \dots, k\})$.

Exercício 8.2. Seja N a variável aleatória que descreve o número de partículas que chegam no contador até o tempo t . Então $N \sim \text{Poisson}(\lambda t)$. Além disso, seja X a variável aleatória do fator mencionado. A probabilidade da voltagem produzida ser menor que 1 é dada por

$$\begin{aligned}
 P(NX < 1) &= P(N = 0) \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} P\left(X < \frac{1}{n} | N = n\right) P(N = n) \\
 &= e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} P\left(X < \frac{1}{n}\right) P(N = n) \\
 &= e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} \int_0^{1/n} \frac{1}{(1+x)^2} dx \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \\
 &= e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} \int_1^{1+1/n} \frac{1}{u^2} du \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \\
 &= e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} \left[-\frac{1}{u} \right]_1^{1+1/n} \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t} \\
 &= e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} \left(-\frac{1}{1 + \frac{1}{n}} + 1 \right) \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{\lambda t} = e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} \frac{1}{n+1} \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{\lambda t} \\
 &= e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} \frac{(\lambda t)^n}{(n+1)!} e^{\lambda t} = \frac{1}{\lambda t} \left(\lambda e^{-\lambda t} + \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor} \frac{(\lambda t)^{n+1}}{(n+1)!} e^{\lambda t} \right) \\
 &= \frac{1}{\lambda t} \sum_{n=1}^{\lfloor t \rfloor + 1} \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{\lambda t} = \frac{P(0 < N \leq \lfloor t \rfloor + 1)}{\lambda t}
 \end{aligned}$$

Exercício 8.3. a) Sendo A_t e B_t o número de impulsos gerados pelas fontes A e B , respectivamente, temos $A_t \sim \text{Poisson}(\lambda t)$ e $B_t \sim \text{Poisson}(\xi t)$. Assim, temos que

$X_t = A_t + B_t$, isto é, X_t é uma soma de variáveis aleatórias identicamente distribuídas (com distribuição de Poisson) e independentes. Portanto, obtemos que $X_t \sim \text{Poisson}(\lambda t + \xi t) = \text{Poisson}((\lambda + \xi)t)$.

- b) Seja Y_1, Z_1 o tempo até a ocorrência do primeiro impulso registrado pelo contador das fontes A e B , respectivamente. Então, $Y_1 \sim \text{Exp}(\lambda)$ e $Z_1 \sim \text{Exp}(\xi)$. Queremos então calcular $P(Y_1 < Z_1)$, cuja conta foi feita no Exercício 2 da Lista 5, donde temos

$$P(Y_1 < Z_1) = \frac{\lambda}{\lambda + \xi}$$

- c) Queremos achar a distribuição de $A_1|X_1 = 100$. Assim, temos

$$\begin{aligned} P(A_1 = n|X_1 = 100) &= \frac{P(X_1 = 100|A_1 = n)P(A_1 = n)}{P(X_1 = 100)} \\ &= \frac{P(A_1 + B_1 = 100|A_1 = n)P(A_1 = n)}{P(X_1 = 100)} \\ &= \frac{P(B_1 = 100 - n)P(A_1 = n)}{P(X_1 = 100)} \\ &= \frac{\frac{(\xi t)^{100-n}}{(100-n)!} e^{-\xi t} \cdot \frac{(\lambda t)^n}{n!} e^{-\lambda t}}{\frac{((\lambda + \xi)t)^{100}}{100!} e^{-(\lambda + \xi)t}} \\ &= \frac{100!}{(100-n)!n!} \cdot \left(\frac{\lambda}{\lambda + \xi}\right)^n \cdot \left(\frac{\xi}{\lambda + \xi}\right)^{100-n} \end{aligned}$$

$$\text{Logo, } A_1|X_1 = 100 \sim \text{Bin}\left(100, \frac{\lambda}{\lambda + \xi}\right)$$

Exercício 8.4. Seja N_T o número de visitantes que chegam à exposição no período em que ela funciona (T). Então, $N_T \sim \text{Poisson}(\lambda T)$. Além disso, seja T_i o tempo gasto pelo i -ésimo visitante da exposição, com $i = 1, \dots, N_T$. Então, $T_i \sim U[0, T]$. Sendo $X = \sum_{i=1}^{N_T} T_i$, temos que

$$E(X|N_T = n) = E(T_1 + \dots + T_n) = \frac{nT}{2} \Rightarrow E(X|N_T) = \frac{N_T T}{2}$$

Assim, pela Lei da Esperança Total, segue que

$$E(X) = E(E(X|N_T)) = E\left(\frac{N_T T}{2}\right) = \frac{T}{2} E(N_T) = \frac{\lambda T}{2}$$

Exercício 8.5. Sabemos que $X + Y \sim \text{Bin}(m + n, p)$. Então

$$\begin{aligned} P(X = k|X + Y = b) &= \frac{P(X + Y = b|X = k)P(X = k)}{P(X + Y = b)} = \frac{P(Y = b - k)P(X = k)}{P(X + Y = b)} \\ &= \frac{\binom{m}{k} p^k (1 - p)^{m-k} \cdot \binom{n}{b-k} p^{b-k} (1 - p)^{n-b+k}}{\binom{m+n}{b} p^b (1 - p)^{m+n-b}} = \frac{\binom{m}{k} \binom{n}{b-k}}{\binom{m+n}{b}} \end{aligned}$$

Assim, $X|X + Y = b \sim \text{HG}(m, m + n, b)$

Exercício 8.6. a)

$$\begin{aligned}
 P(X = k) &= \sum_{m=0}^n P(X = k|N = m)P(N = m) \\
 &= \sum_{m=0}^n \left[\binom{m}{k} p_2^k (1 - p_2)^{m-k} \cdot \binom{n}{m} p_1^m (1 - p_1)^{n-m} \right] \\
 &= \sum_{m=0}^n \left[\frac{m!}{k!(m-k)!} p_2^k (1 - p_2)^{m-k} \cdot \frac{n!}{m!(n-m)!} p_1^m (1 - p_1)^{n-m} \right] \\
 &= \sum_{m=0}^n \left[\frac{n!}{k!(n-k)!} p_1^k p_2^k \frac{(n-k)!}{(m-k)!(n-m)!} (1 - p_2)^{m-k} \cdot p_1^{m-k} (1 - p_1)^{n-m} \right] \\
 &= \frac{n!}{k!(n-k)!} p_1^k p_2^k \cdot \sum_{m=0}^n \left[\frac{(n-k)!}{(m-k)!(n-m)!} (1 - p_2)^{m-k} \cdot p_1^{m-k} (1 - p_1)^{n-m} \right]
 \end{aligned}$$

Este último somatório consiste na expansão do Binômio de Newton de

$$((1 - p_1) + p_1(1 - p_2))^{n-k} = (1 - p_1 p_2)^{n-k}$$

basta fazer a substituição $j = m - k$ e observar que o somatório é 0 para $j < 0$, pois teremos $m - k < 0$ e, portanto, $\binom{n-k}{m-k} = \frac{(n-k)!}{(m-k)!(n-m)!} = 0$, donde o somatório vai de $j = 0$ até $n - k$ e os valores se adaptam ao binômio de Newton mencionado. Segue, portanto, que $P(X = k) = \binom{n}{k} (p_1 p_2)^k (1 - p_1 p_2)^{n-k}$, isto é, que $X \sim \text{Bin}(n, p_1 p_2)$.

- b) Dado uma ocorrência de bernoulli com probabilidade p_1 de sucesso (e $1 - p_1$ de fracasso) em N (pois, sendo $N \sim \text{Bin}(n, p_1)$, ele pode ser escrito como soma de n bernoullis independentes de parâmetro p_1). Para esta ocorrência, temos uma probabilidade p_2 de sucesso (e $1 - p_2$ de fracasso) em X . Assim, em X , esta ocorrência deve estar caracterizada por uma probabilidade de sucesso $p_1 p_2$ e de fracasso $1 - p_1 p_2$ (pois ou fracassa em N , com probabilidade $1 - p_1$, ou fracassa em X - mas não em N -, com probabilidade $p_1(1 - p_2)$, cuja soma final é $(1 - p_1) + p_1(1 - p_2) = 1 - p_1 p_2$). Logo, $X \sim \text{Bin}(n, p_1 p_2)$.