

MSc Probabilidade 2023.1

Escola de Matemática Aplicada, Fundação Getúlio Vargas
Professor Paulo César P. Carvalho
Monitor Lucas Machado Moschen

Lista 4

Solução 1. Considere as questões:

- (a) Seja N o número de itens defeituosos entre os 100 retirados. Seja p a proporção de itens defeituosos no lote. A distribuição de N não é binomial, pois os itens da amostra não são experimentos de Bernoulli independentes com mesma probabilidade. Como a amostragem é sem reposição, $N \sim \text{HyperGeom}(T = 100.000, K = p \cdot N, n = 100)$. Entretanto, como o tamanho do lote é muito grande, a proporção de itens defeituosos aproxima a probabilidade de um item ser defeituoso e remover uma quantidade pequena de itens defeituosos não altera a distribuição no todo. Em termos matemáticos,

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(N = k) &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{\binom{pT}{k} \binom{(1-p)T}{n-k}}{\binom{T}{n}} \\ &= \binom{n}{k} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{(pT)!((1-p)T)!(T-n)!}{(pT-k)!((1-p)T-(n-k))!T!} \\ &= \binom{n}{k} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{pT \cdots (pT-k+1) \cdot ((1-p)T) \cdots ((1-p)T-n+k+1)}{T \cdots (T-n+1)} \\ &= \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{T \cdots (T - \frac{k-1}{p}) \cdot T \cdots (T - \frac{n-k-1}{1-p})}{T \cdots (T-n+1)} \\ &= \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}.\end{aligned}$$

- (b) Suponha que $N \sim \text{Bin}(100, p)$. Se $p \geq 0.06$, isto é, o lote não deveria passar pela inspeção, estamos interessados no caso em que $N \leq 2$ na amostra observada. Assim,

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(N \leq 2) &= \mathbb{P}(N = 0) + \mathbb{P}(N = 1) + \mathbb{P}(N = 2) \\ &= (1-p)^{100} + 100 \cdot p(1-p)^{99} + 4950 \cdot p^2(1-p)^{98}.\end{aligned}$$

Intuitivamente, quando maior a proporção de itens defeituosos, maiores as chances de observarmos um item defeituoso na nossa amostra. Por isso, argumentamos que quando $p = 0.06$, teremos uma cota superior para $\mathbb{P}(N \leq 2)$. Outra forma de ver isso é olhando a derivada dessa função:

$$\begin{aligned}\frac{d\mathbb{P}(N \leq 2)}{dp} &= -100(1-p)^{99} + 100(1-p)^{99} - 9900p(1-p)^{98} + 9900p(1-p)^{98} \\ &\quad - 4950 \cdot 98p^2(1-p)^{97} \\ &= -4950 \cdot 98p^2(1-p)^{97} < 0, \forall p \in (0, 1).\end{aligned}$$

Com isso, sabemos que a fórmula será máxima em $p = 0.06$. Assim,

$$\mathbb{P}(N \leq 2) \leq 0.0567.$$

(c) Usando a distribuição de Poisson,

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(N \leq 2) &= \mathbb{P}(N = 0) + \mathbb{P}(N = 1) + \mathbb{P}(N = 2) \\ &= e^{-\lambda} + \lambda e^{-\lambda} + \lambda^2 e^{-\lambda}/2 \\ &\leq e^{-6}(1 + 6 + 18) \approx 0.062.\end{aligned}$$

Solução 2. Para N fixo, a probabilidade de um ponto cair num intervalo de tamanho x é $p_x = x/N$ e para y é $p_y = y/N$. Cada ponto pode, portanto, cair no intervalo de tamanho x , no de tamanho y , ou no conjunto de tamanho $N - x - y$. Com isso, temos que

$$\mathbb{P}(X = m, Y = n) = \frac{N!}{m!n!(N - m - n)!} p_x^m p_y^n (1 - p_x - p_y)^{N - m - n}.$$

Além disso, note que

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X = m) &= \sum_{k=0}^{N-m} \mathbb{P}(X = m, Y = k) \\ &= \frac{N!}{m!} p_x^m \sum_{k=0}^{N-m} \frac{1}{k!(N - m - k)!} p_y^k (1 - p_x - p_y)^{N - m - k} \\ &= \frac{N!}{m!(N - m)!} p_x^m \sum_{k=0}^{N-m} \frac{(N - m)!}{k!(N - m - k)!} p_y^k (1 - p_x - p_y)^{N - m - k} \\ &= \frac{N!}{m!(N - m)!} p_x^m (p_y + (1 - p_x - p_y))^{N - m} \\ &= \frac{N!}{m!(N - m)!} p_x^m (1 - p_x)^{N - m},\end{aligned}$$

em que o Teorema Binomial foi utilizado na penúltima igualdade. Portanto,

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(Y = n | X = m) &= \frac{\frac{N!}{m!n!(N - m - n)!} p_x^m p_y^n (1 - p_x - p_y)^{N - m - n}}{\frac{N!}{m!(N - m)!} p_x^m (1 - p_x)^{N - m}} \\ &= \frac{(N - m)!}{n!(N - m - n)!} \frac{p_y^n (1 - p_x - p_y)^{N - m - n}}{(1 - p_x)^{N - m}} \\ &= \frac{(N - m)!}{n!(N - m - n)!} \frac{p_y^n}{(1 - p_x)^n} \frac{(1 - p_x - p_y)^{N - m - n}}{(1 - p_x)^{N - m - n}} \\ &= \binom{N - m}{n} \left(\frac{p_y}{1 - p_x} \right)^n \left(\frac{1 - p_x - p_y}{1 - p_x} \right)^{N - m - n} \\ &= \binom{N - m}{n} \left(\frac{p_y}{1 - p_x} \right)^n \left(1 - \frac{p_y}{1 - p_x} \right)^{N - m - n},\end{aligned}$$

o que implica que $Y | X = m \sim \text{Bin}(N - m, \frac{p_y}{1 - p_x})$. Também sabemos, como já calculamos para X , que $Y \sim \text{Bin}(N, \frac{p_y}{N})$.

Por fim,

$$\begin{aligned} \lim_{N \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Y = n | X = m) &= \lim_{N \rightarrow \infty} \binom{N-m}{n} \left(\frac{p_y}{1-p_x} \right)^n \left(1 - \frac{p_y}{1-p_x} \right)^{N-m-n} \\ &= \frac{y^n}{n!} \lim_{N \rightarrow \infty} \left(\frac{N-m}{N-x} \cdots \frac{N-m-n+1}{N-x} \right) \left(1 - \frac{y}{N-x} \right)^{-m-n} \left(1 - \frac{y}{N-x} \right)^N \\ &= \frac{y^n}{n!} e^{-y}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \lim_{N \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Y = n) &= \lim_{N \rightarrow \infty} \binom{N}{n} p_y^n (1-p_y)^{N-n} \\ &= \frac{y^n}{n!} \lim_{N \rightarrow \infty} \left(\frac{N}{N} \cdots \frac{N-n+1}{N} \right) \left(1 - \frac{y}{N} \right)^{-n} \left(1 - \frac{y}{N} \right)^N \\ &= \frac{y^n}{n!} e^{-y}, \end{aligned}$$

o que confirma que $\lim_{N \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Y = n | X = m) = \lim_{N \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Y = n)$.

Observação: os resultados também podiam ser observados intuitivamente. Por exemplo, é claro que X tem distribuição binomial, pois cada ponto é um experimento de Bernoulli com probabilidade p_x de cair no intervalo correspondente. Um raciocínio similar serve para a distribuição de $Y | X = m$.

Solução 3. Seja $T \sim \text{Exp}(\lambda)$.

(a) Vamos provar a falta de memória,

$$\mathbb{P}(T > t + s | T > t) = \frac{\mathbb{P}(T > t + s, T > t)}{\mathbb{P}(T > t)} = \frac{e^{-\lambda(t+s)}}{e^{-\lambda t}} = e^{-\lambda s} = \mathbb{P}(T > s),$$

desde que $s, t > 0$, pois $\{T > t + s\} \subseteq \{T > t\}$.

(b) No primeiro item, estamos interessados em

$$\mathbb{P}(T < 1) = 1 - e^{-\lambda} = 1 - e^{-3}.$$

No segundo item,

$$\mathbb{P}(T \in [1, 1 + 1/3]) = \mathbb{P}(T > 1) - \mathbb{P}(T > 1 + 1/3) = e^{-3} - e^{-3-3/3} = e^{-3}(1 - e^{-1}).$$

Solução 4. Seguindo o enunciado, vemos que

(a) $X_t \sim \text{Poisson}(10t)$, pois modelamos o processo de emissão como Poisson. Nesse caso,

$$\mathbb{P}(X_t = k) = \frac{(10t)^k}{k!} e^{-10t}.$$

(b) Vamos calcular a distribuição de Y_t para $t > 0$. Para calcular a probabilidade de k partículas terem sido registradas, temos que analisar que, se foram emitidas n partículas, qual a probabilidade de k delas atingirem o contador. Cada partícula é

independente e atinge o contador com probabilidade $1/10$, portanto, dado que foram emitidas n partículas, temos uma distribuição binomial. Portanto, usando a probabilidade total,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Y_t = k) &= \sum_{n=k}^{\infty} \mathbb{P}(X_t = n) \cdot \mathbb{P}(k \text{ de } n \text{ terem atingido} | X_t = n) \\ &= \sum_{n=k}^{\infty} \frac{(10t)^n}{n!} e^{-10t} \frac{n!}{k!(n-k)!} \left(\frac{1}{10}\right)^k \left(\frac{9}{10}\right)^{n-k} \\ &= \frac{e^{-10t}}{k!} \sum_{n=k}^{\infty} t^n \frac{1}{(n-k)!} 9^{n-k} \\ &= \frac{e^{-10t}}{k!} t^k \sum_{n=k}^{\infty} \frac{(9t)^{n-k}}{(n-k)!} \\ &= \frac{e^{-10t}}{k!} t^k \sum_{m=0}^{\infty} \frac{(9t)^m}{m!} = \frac{e^{-10t}}{k!} t^k e^{9t} = \frac{t^k}{k!} e^{-t}, \end{aligned}$$

o que implica que $Y_t \sim \text{Poisson}(t)$.

Solução 5. Defina

$$h(t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbb{P}(X \leq t + \Delta t | X > t)}{\Delta t}$$

- (a) Pensando em probabilidade em proporção, para cada t , para aqueles equipamentos que estão funcionando até o tempo t , a taxa de falha indica quantos falham em um adicional de Δt por unidade de tempo, quando a unidade de tempo é muito pequena.
- (b) Usando a definição de probabilidade condicional,

$$h(t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbb{P}(X \in [t, t + \Delta t])}{\mathbb{P}(X > t)\Delta t} = \frac{1}{1 - F(t)} \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{F(t + \Delta t) - F(t)}{\Delta t} = \frac{f(t)}{1 - F(t)},$$

pois $f(t) = F'(t)$.

- (c) Se $X \sim \text{Exp}(\lambda)$, $h(t) = \lambda e^{-\lambda t} / e^{-\lambda t} = \lambda$.
- (d) Inicialmente, note que

$$\begin{aligned} h(t) &= -\frac{F'(t)}{F(t) - 1} = -\frac{d}{dt} \log(|F(t) - 1|) \\ \implies -\int_0^t h(s) ds &= \log(1 - F(t)) - \log(1 - F(0)) \\ \implies F(t) &= 1 - \exp\left\{-\int_0^t h(s) ds\right\}. \end{aligned}$$

- (e) Se $h(t) = at$, então,

$$F(t) = 1 - \exp\left\{-\int_0^t as ds\right\} = 1 - \exp\{-at^2/2\} \implies f(t) = at \exp\{-at^2/2\}.$$

Solução 6. Ao exercício:

(a) Seja a função

$$F(x, y) = (1 - e^{-x-y}) \mathbb{1}_{x \geq 0, y \geq 0}.$$

Podemos verificar que F é não decrescente e contínua a direita em cada componente. Além disso, podemos verificar que os limites de F respeitam uma distribuição de probabilidade. Seja $I_1 = (x_1, y_1)$ e $I_2 = (x_2, y_2)$ intervalos da reta não negativa não vazios. Assim, $e^{-x_i} > e^{-y_i}$ para $i = 1, 2$. Com isso, vale que

$$\begin{aligned} e^{-x_1}(e^{-x_2} - e^{-y_2}) &> e^{-y_2}(e^{-x_2} - e^{-y_2}) \\ \implies 1 - e^{-x_1-y_2} - (1 - e^{-x_1-x_2}) &> 1 - e^{-y_1-y_2} - (1 - e^{-y_1-x_2}) \\ \implies 0 &> F(y_1, y_2) - F(y_1, x_2) - (F(x_1, y_2) - F(x_1, x_2)), \end{aligned}$$

o que viola a propriedade F4.

(b) Note que $F(x, y) = G(x)G(y)$ com G sendo a função de distribuição de $X \sim \text{Exp}(1)$. Com isso, F é não decrescente e contínua a direita em cada componente, dado que herda essas propriedades de G . Além disso, é claro que se $x, y \rightarrow \infty$, vale que $G(x), G(y) \rightarrow 1$ e portanto $F(x, y) \rightarrow 1$. E se $x \rightarrow -\infty$ ou $y \rightarrow -\infty$, teremos que $G(x) \rightarrow 0$ ou $G(y) \rightarrow 0$, implicando que $F(x, y) \rightarrow 0$. Por fim, sendo $I_1 = (x_1, y_1)$ e $I_2 = (x_2, y_2)$,

$$\begin{aligned} F(y_1, y_2) - F(y_1, x_2) - (F(x_1, y_2) - F(x_1, x_2)) \\ = G(y_1)(G(y_2) - G(x_2)) - G(x_1)(G(y_2) - G(x_2)) \\ = (G(y_1) - G(x_1))(G(y_2) - G(x_2)) \geq 0, \end{aligned}$$

pois G é não decrescente. Isso mostra que F satisfaz F1—F4 e é uma função de distribuição, portanto.