

**Disciplina:** INFERÊNCIA ESTATÍSTICA

**Curso:** Graduação em Estatística

**Código:** EST0035

**Semestre:** 2025.1

**Professor:** Frederico Machado Almeida

## LISTA DE EXERCÍCIOS #04

### Observações:

- Questões para entregar: 2, 4, 7 (b), 8 e 11.
- Demais questões são apenas para estudar.
- Prazo de entrega: **06/06/2025**

**Q1.** Durante vários anos, uma determinada tarefa no processo de fabrico de um produto foi executada pelo Sr. Silva, que a levava a efeito num tempo médio de 35 minutos. O Sr. Silva abandonou a empresa, e foi substituído por um novo operário, o jovem Alberto que, apesar de não ter nenhuma experiência, frequentou um curso de formação profissional que o pode tornar mais eficiente. Admita-se que o tempo de execução da tarefa pelo novo operário segue distribuição aproximadamente normal, com desvio-padrão de 4 minutos.

- (a) Se, nas últimas 25 observações, o Alberto demorou, em média, 34 minutos, como classificaria a performance do jovem operário?

Resposta: Queremos verificar se a duração do processo pelo Alberto (34 minutos) é estatisticamente significativa comparada com os 35 minutos do Sr. Silva. Desse modo, as hipóteses são:

$$H_0 : \mu = 35 \quad (\text{Alberto tem o mesmo desempenho})$$

$$H_1 : \mu < 35 \quad (\text{Alberto é mais rápido})$$

Segue do enunciado que o tempo de Alberto segue uma distribuição aproximadamente normal com desvio-padrão de 4 minutos. Dessa forma, como a variância populacional é conhecida, a estatística de teste para esse problema é dada por:

$$z_{obs} = \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_{obs} - \mu)}{\sigma} \stackrel{sob H_0}{=} \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_{obs} - \mu_0)}{\sigma} = \frac{\sqrt{25}(34 - 35)}{4} = -1,25.$$

Utilizando a tabela da distribuição normal padrão, o resultado é:

$$\mathbb{P}(Z < -1,25) \approx 0,1056$$

Como o p-valor (0,1056) é maior que o nível de significância ( $\alpha = 0,05$ ), não se rejeita  $H_0$ . Ou seja, não há evidência estatística suficiente para afirmar que Alberto é mais rápido do que o Sr. Silva, ao nível de confiança de 95%.

- (b) Ao decidir não rejeitar  $H_0$ , existe a consciência de se poder estar a cometer um erro. Qual a respetiva probabilidade, se for verdade que o Alberto demora só 34 minutos em média? E se, pelo contrário, for verdade que ele demora mais? Ou seja, que demora 37 minutos?

Resposta: O exercício pede para calcular a probabilidade de erro tipo II, ou seja, a probabilidade de não rejeitar  $H_0$  quando este é falso.

Como é um teste unilateral à esquerda com  $\alpha = 0,05$ , tem-se valor crítico de  $z_{obs} = -1,645$ . Então rejeita-se  $H_0$  em favor de  $H_1$  se  $Z \leq -Z_\alpha$ , logo:

$$\begin{aligned} Z \leq -Z_\alpha &\Rightarrow \frac{\sqrt{25}(\bar{x}_n - 35)}{4} \leq -Z_\alpha \\ &\Rightarrow \bar{x}_n - 35 \leq -\frac{4Z_\alpha}{\sqrt{25}} \\ &\Rightarrow \bar{x}_n \leq 35 - \frac{4 \times 1,645}{\sqrt{25}} \\ &\Rightarrow \bar{x}_n \leq 33,684 \end{aligned}$$

Ou seja,  $H_0$  será rejeitada se a média observada for inferior a 33,684

### Caso 1: A média verdadeira é 34 minutos

Queremos:

$$\text{Erro tipo II} = \mathbb{P}(NRH_0 | \mu = 34) = \mathbb{P}(\bar{x} \geq 33,684 | \mu = 34)$$

Calculando o  $z_{obs}$  :

$$z = \frac{\sqrt{25}(33,684 - 34)}{4} = -0,395$$

Portanto:

$$\mathbb{P}(Z \geq -0,395) = 1 - \mathbb{P}(Z < -0,395) \approx 1 - 0,346 = 0,654$$

Então, se a média real for 34 minutos, há aproximadamente 65,4% de probabilidade de não rejeitar  $H_0$  (erro tipo II).

### Caso 2: A média verdadeira é 37 minutos

Calculando o  $z_{obs}$  para esse caso:

$$z = \frac{\sqrt{25}(33,684 - 37)}{4} = -4,145$$

Portanto:

$$\mathbb{P}(Z \geq -4,145) = 1 - \mathbb{P}(Z < -4,145) \approx 1$$

Então, se a média real for 37 minutos, a probabilidade de não rejeitar  $H_0$  (tomar a decisão correta) é praticamente 100%.

**Q2.** Assuma que a vida útil de uma marca de Pneus em milhas seja denotada por uma variável aleatória  $X$ , que é normalmente distribuída com média  $\theta$  e desvio-padrão 4500. Experiências passadas indicam que  $\theta = 30000$ . A afirmação do fabricante é de que os pneus fabricados por meio de um novo processo tem uma vida útil maior que 30000. Supondo que uma amostra aleatória de tamanho  $n$ , digamos,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  tenha sido observada. A  $H_0$  será rejeitada à favor da  $H_1$  se  $\bar{x}_{obs} > c$ . Determine  $n$  e  $c$  tal que, a função poder do teste seja,  $\pi(30000) = 0,002$  e  $\pi(35000) = 0,96$ .

Resposta: Segue do enunciado que  $X \sim \mathcal{N}(\theta, \sigma^2)$ , com  $\theta \in \mathbb{R}$  sendo desconhecido e  $\sigma = 4500$  conhecido. As hipóteses de interesse são,  $H_0 : \theta = 30000$  (ou  $\theta \leq 30000$ ) contra  $H_1 : \theta > 30000$ . Portanto, para refutar ou não uma determinada hipótese, uma amostra de tamanho  $n$  foi selecionada da população em causa, e forneceu uma média de  $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$ . Desta forma, como a variância populacional é conhecida, a estatística de teste para esse problema é dada por:

$$z_{obs} = \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_{obs} - \theta)}{\sigma} \underset{H_0}{=} \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_{obs} - \theta_0)}{\sigma} = \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_{obs} - 30000)}{4500}.$$

Assim, como estamos testando uma hipótese do tipo unilateral à direita, temos com regra de decisão: rejeitar a  $H_0$  à favor da  $H_1$  se  $z_{obs} > z_\alpha \iff \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_{obs} - 30000)}{4500} > z_\alpha \iff \bar{x}_{obs} > 30000 + 4500 \frac{z_\alpha}{\sqrt{n}}$ . Ou seja, a região crítica do teste é dada por:  $RC = \{\mathbf{x} : \bar{x}_{obs} > c\}$ , com  $c = 30000 + 4500 \frac{z_\alpha}{\sqrt{n}}$ . Observe que, por definição a função poder é dada pela probabilidade de tomar uma decisão correta, ou seja, não rejeitar  $H_1$  quando ela for verdadeira. Desta forma, segue que,

$$\begin{aligned} \pi(\theta^*) &= \mathbb{P}(NRH_1 | \theta > 30000) = \mathbb{P}(\bar{X}_n > c | \theta > 30000) = \mathbb{P}(\bar{X}_n > c | \theta = \theta^*) \quad \theta^* \in \Theta_1 \\ &= \mathbb{P}\left(\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \theta^*)}{\sigma} > \frac{\sqrt{n}(c - \theta^*)}{\sigma}\right) = \mathbb{P}\left(Z > \frac{\sqrt{n}(c - \theta^*)}{\sigma}\right) \\ &= 1 - \mathbb{P}\left(Z \leq \frac{\sqrt{n}(c - \theta^*)}{\sigma}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(c - \theta^*)}{\sigma}\right). \end{aligned}$$

Portanto, avaliando nos pontos  $\theta^* = \theta_0$  (com  $\theta_0 = 30000$ ) e  $\theta^* = 35000$  obtemos o seguinte resultado: (i) segue da definição dada na sala de aula que  $\alpha(\theta_0) = \pi(\theta_0) = 1 - \mathbb{P}\left(Z \leq \frac{\sqrt{n}(c - \theta_0)}{\sigma}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(c - 30000)}{4500}\right)$ . Como  $\pi(30000) = 0,002$  segue imediatamente que,  $1 - \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(c - 30000)}{4500}\right) = 0,002 \iff \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(c - 30000)}{4500}\right) = 1 - 0,002 = 0,998 \iff \frac{\sqrt{n}(c - 30000)}{4500} = \Phi^{-1}(0,998)$ . Logo,  $c = 30000 + 4500\Phi^{-1}(0,998)/\sqrt{n}$ , com  $\Phi^{-1}(0,998) = z_{(0,998)} = 2,878$ .

(ii) De forma similar, para um valor de  $\theta^* = 35000$  o valor da função poder é dado por:  $\pi(\theta^*) = 1 - \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(c - \theta^*)}{\sigma}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(c - 35000)}{4500}\right) = 0,96 \iff \frac{\sqrt{n}(c - 35000)}{4500} = \Phi^{-1}(0,04) = -1,751$ . Logo,  $c = 35000 - 1,751 \times 4500/\sqrt{n}$ . Igualando as duas expressões de  $c$  obtidas nos itens (i) e (ii) segue que:  $30000 + 4500 \times 2,878/\sqrt{n} = 35000 - 1,751 \times 4500/\sqrt{n}$ . Resolvendo essa equação obtemos o seguinte resultado,  $n = \left(\frac{20830,5}{5000}\right)^2 \approx 18$ . Desta forma, pegando uma das equações do  $c$  obtemos o seguinte resultado,  $c = 33052,58$ . Consequentemente, a região crítica do teste de hipóteses pode ser reescrita da seguinte forma,  $RC = \{\mathbf{x} : \bar{x}_{obs} > 33052,58\}$ .

**Q3.** O Ministério da Saúde afirma que, com os meios agora postos à disposição dos Hospitais Cíveis, o número médio de dias de internamento é, no máximo, 15. Estas declarações foram postas em causa por alguns gestores hospitalares que decidiram proceder em conjunto à recolha de uma amostra de 225 doentes, onde se observou que o número médio de dias de internamento foi de 18. Com base nestes dados, e supondo que a variável em estudo segue uma distribuição normal com desvio-padrão de 15 dias:

- (a) Terão os gestores hospitalares razão? Justifique convenientemente a sua resposta, utilizando o teste adequado, a 1% de significância. Na decisão que tomou, qual a probabilidade de estar a cometer um erro?

Resposta: Queremos testar se os gestores têm razão, ou seja, se a média é maior do que 15. Logo:

$$\begin{cases} H_0 : \mu = 15 \\ H_1 : \mu > 15 \end{cases}$$

Como o desvio-padrão populacional é conhecido e a variável segue distribuição normal. Então, como estamos perante uma hipótese unilateral à direita,  $RH_0$  à favor de  $H_1$  se  $z > z_\alpha$ :

$$\begin{aligned} z_{obs} &= \frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} > z_\alpha \\ &\Rightarrow \frac{\bar{x}_n - 15}{5/\sqrt{225}} > z_\alpha \\ &\Rightarrow \bar{x}_n > 15 + \frac{5z_\alpha}{\sqrt{225}} \end{aligned}$$

Temos que a região crítica será:

$$C_\alpha = \left\{ (x_1, \dots, x_n) : \bar{x}_n > 15 + \frac{5z_\alpha}{\sqrt{225}} \right\}$$

Com nível de significância de 1%, buscamos o valor crítico da normal padrão  $z_{1-\alpha} = z_{0,99} \approx 2,33$ . Logo:

$$\begin{aligned} C_\alpha &= \left\{ (x_1, \dots, x_n) : \bar{x}_n > 15 + \frac{5 \times 2,33}{\sqrt{225}} \right\} \\ &= \{(x_1, \dots, x_n) : \bar{x}_n > 15,776\} \end{aligned}$$

Então, rejeitamos  $H_0$  se  $\bar{x}_n > 15,776$ . Como temos que  $\bar{x}_n = 18$ , então rejeita-se  $H_0$  e se dá razão aos gestores hospitalares.

Outra forma de tomar essa decisão é calculando o  $z$  associado aos dados, ou seja:

$$z_{obs} = \frac{\bar{x}_n - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}} = \frac{18 - 15}{5/\sqrt{225}} = \frac{3}{5/15} = \frac{3}{1/3} = 9$$

Sabemos que o  $z_{0,99} = 2,33$ , então, como o valor observado  $z = 9$  é muito maior que o valor crítico 2,33, rejeitamos a hipótese nula. Portanto, há evidências

estatísticas suficientes, ao nível de significância de 1%, para rejeitar a afirmação do Ministério. Logo, os gestores hospitalares têm razão em questionar que a média de dias de internamento é maior que 15.

Probabilidade de erro do tipo I: É a probabilidade de rejeitarmos  $H_0$  sendo ela verdadeira, ou seja:

$$\mathbb{P}(\text{Erro Tipo I}) = \mathbb{P}(RH_0|H_0 \text{ Verdadeira}) = \alpha = 0,01 = 1\%$$

- (b) Com que probabilidade e dada razão aos gestores hospitalares, se o verdadeiro número médio de dias de internamento for 17?

Resposta: Neste item, queremos calcular o poder do teste, ou seja, a probabilidade de rejeitar  $H_0$  se a média real fosse 17 dias.

$$\begin{aligned}\pi_\tau(\mu^*) &= \mathbb{P}(NRH_1|H_1 \text{ Verdadeira}) \\ &= 1 - \mathbb{P}(RH_1|H_1 \text{ Verdadeira}) = 1 - \beta(\mu) \\ &= 1 - \mathbb{P}\left(\frac{\bar{X}_n - \mu^*}{5/\sqrt{225}} \leq \frac{15,776 - \mu^*}{5/\sqrt{225}}\right) \quad \text{com } \mu^* \in \Theta_1 \\ &= 1 - \mathbb{P}\left(Z < \frac{15,776 - \mu^*}{5/\sqrt{225}}\right) \\ &= 1 - \Phi\left(\frac{15,776 - \mu^*}{5/\sqrt{225}}\right) \\ &= \Phi\left(\frac{\mu^* - 15,776}{5/\sqrt{225}}\right)\end{aligned}$$

Portanto, avaliando no ponto  $\mu^* = 17$ , temos que:

$$\pi_\tau(\mu^*) = \mathbb{P}(\bar{X}_n > 15,776|\mu = 17) = \Phi\left(\frac{17 - 15,776}{5/\sqrt{225}}\right) = \Phi(3,672) = 0,9998$$

Portanto, se a verdadeira média de internamento for 17 dias, há aproximadamente 99,98% de probabilidade de rejeitarmos a hipótese do Ministério, ou seja, de dar razão aos gestores.

- (c) Como variaria aquela probabilidade se a hipótese alternativa fosse superior ao valor especificado na alínea (b)? E se o tamanho da amostra aumentasse?

Resposta:

- Se  $\mu > 17$ : Quanto maior for o valor verdadeiro da média, maior será a distância entre  $\mu$  e a hipótese nula ( $\mu = 15$ ), o que implica em maiores valores de  $z$ . Isso torna o teste mais sensível, aumentando o poder do teste (isto é, a probabilidade de detectar corretamente que  $\mu > 15$ ).
- Se o tamanho da amostra  $n$  aumentar: O erro padrão da média amostral, dado por  $EP = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ , diminui. Isso faz com que a estatística  $z$  aumente (para a mesma diferença entre médias), o que também eleva o poder do teste.

**Q4.** Seja  $X$  uma variável aleatória com distribuição Poisson de média  $\theta$ . Considere as seguintes hipóteses,  $H_0 : \theta = 3/4$  contra  $H_1 : \theta < 3/4$ . Então, com base nas hipóteses, podemos afirmar que  $\Theta = \{\theta : 0 < \theta \leq 3/4\}$ . Seja  $X_1, X_2, \dots, X_{16}$  uma amostra aleatória de tamanho 16 da distribuição supracitada. Assuma que a  $H_0$  será rejeitada se  $T(\mathbf{X}) = \sum_{i=1}^{16} x_i \leq 2$ . Se  $\pi(\theta)$  denota a função poder, obtenha os poderes  $\pi(1/8)$ ,  $\pi(1/4)$ ,  $\pi(1/2)$  e  $\pi(3/4)$ , e faça o respectivo gráfico. Qual é o tamanho desse teste?

Resposta: Segue do enunciado que,  $X \sim \text{Poisson}(\theta)$ , com  $\theta > 0$ . As hipóteses de interesse são,  $H_0 : \theta = 3/4$  contra  $H_1 : \theta < 3/4$ , ou podemos apresentar as hipóteses da seguinte forma,  $H_0 : \theta = \theta_0$  (com  $\theta_0 = 3/4$ ) e  $H_1 : \theta = \theta_1$  (com  $\theta_1 < \theta_0$ ), onde  $H_0$  é rejeitada à favor da  $H_1$  se  $\sum_{i=1}^n x_i \leq 2$ . Isso significa que,  $RC = \{\mathbf{x} : \sum_{i=1}^n x_i \leq 2\}$ , ou seja, a função poder do teste será representado por:

$$\begin{aligned}\pi(\theta^*) &= \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^n X_i \leq 2 \mid \theta < 3/4\right) = \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^n X_i \leq 2 \mid \theta = \theta^*\right) = \mathbb{P}(T \leq 2 \mid \theta = \theta^*) \\ &= \sum_{t=0}^2 \mathbb{P}(T = t \mid \theta = \theta^*) = \sum_{t=0}^2 e^{-n\theta^*} \frac{(n\theta^*)^t}{t!} = e^{-n\theta^*} \left(1 + n\theta^* + \frac{(n\theta^*)^2}{2}\right).\end{aligned}$$

Observe que, como  $X_i \sim \text{Poisson}(\theta)$ , segue imediatamente que  $T = \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Poisson}(n\theta)$ , com  $n = 16$ . Assim,

$$\text{Se } \theta^* = 1/8, \quad \pi(1/8) = e^{-16/8} \left(1 + (16/8) + \frac{(16/8)^2}{2}\right) \approx 0,677$$

$$\text{Se } \theta^* = 1/4, \quad \pi(1/4) = e^{-16/4} \left(1 + (16/4) + \frac{(16/4)^2}{2}\right) \approx 0,238$$

$$\text{Se } \theta^* = 1/2, \quad \pi(1/2) = e^{-16/2} \left(1 + (16/2) + \frac{(16/2)^2}{2}\right) \approx 0,014$$

$$\text{Se } \theta^* = 3/4, \quad \pi(3/4) = e^{-16 \times 3/4} \left(1 + (16 \times 3/4) + \frac{(16 \times 3/4)^2}{2}\right) \approx 0,0005.$$

Observe que o tamanho do teste  $\alpha = \alpha(\theta_0) \equiv \pi(\theta_0) = 0,0005$ , pois, sob  $H_0$   $\theta = \theta_0 (= 3/4)$ . O gráfico da função poder  $\pi(\theta^*)$  como função de  $\theta^*$  é apresentado abaixo.

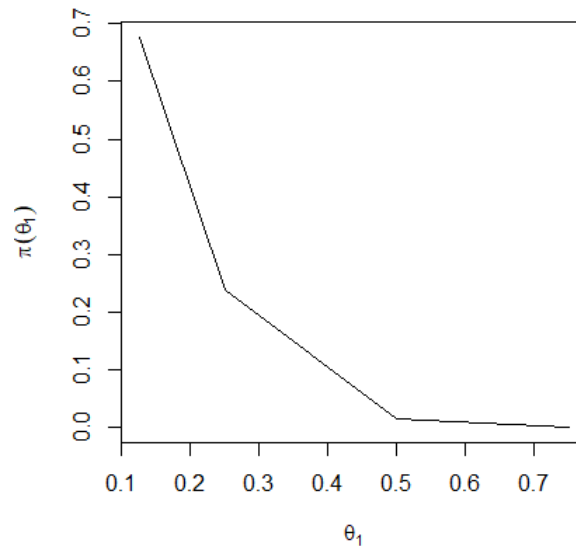


Figure 1: Curva da função poder para diferentes valores de  $\theta^*$ .

**Q5.** Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de  $X \sim \mathcal{N}(\theta, \sigma^2 = 100)$ . Mostre, usando um teste *MP* que  $RC = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) : c \leq \bar{x}\}$  é a melhor região crítica para testar as hipóteses  $H_0 : \theta = 75$  contra  $H_1 : \theta = 78$ . Encontre  $n$  e  $c$  tal que,  $\mathbb{P}_{H_0}(T(\mathbf{X}) \in C_\alpha) = \mathbb{P}_{H_0}(\bar{X}_n \geq c) = 0,05$  e  $\mathbb{P}_{H_1}(T(\mathbf{X}) \in C_\alpha) = \mathbb{P}_{H_1}(\bar{X}_n \geq c) = 0,90$  aproximadamente.

Resposta: Como a amostra foi extraída de uma população normal, a fdp da variável aleatória  $X$  é dada por:

$$f(x|\theta) = (2\pi \times 100)^{-1/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2 \times 100} (x - \theta)^2 \right\},$$

resultando na seguinte função de verossimilhança,

$$L(\theta|\mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\theta) = (2\pi \times 100)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2 \times 100} \sum_{i=1}^n (x_i - \theta)^2 \right\}.$$

O próximo passo seria obter as funções de verossimilhanças restritas às duas hipóteses em questão. Considerando  $H_0 : \theta = \theta' = 75$  e  $H_1 : \theta = \theta'' = 78$ , temos que:

$$\text{Sob } H_0 : L(\theta'|\mathbf{x}) = (2\pi \times 100)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2 \times 100} \sum_{i=1}^n (x_i - 75)^2 \right\},$$

$$\text{Sob } H_1 : L(\theta''|\mathbf{x}) = (2\pi \times 100)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2 \times 100} \sum_{i=1}^n (x_i - 78)^2 \right\}.$$

Com base no resultado anterior, a estatística que define a razão das duas funções de verossimilhança é dada por:

$$R(\mathbf{x}) = \frac{L(\theta'|\mathbf{x})}{L(\theta''|\mathbf{x})} = \frac{(2\pi \times 100)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2 \times 100} \sum_{i=1}^n (x_i - 75)^2 \right\}}{(2\pi \times 100)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2 \times 100} \sum_{i=1}^n (x_i - 78)^2 \right\}} = \exp \left\{ -\frac{6 \sum_{i=1}^n x_i}{200} + \frac{459 \times n}{200} \right\}.$$

Para algum  $k > 0$ , rejeitamos  $H_0$  a favor da  $H_1$  se  $R(\mathbf{x}) < k$ . Resultando na seguinte região crítica:

$$C_\alpha = \left\{ \mathbf{x} : \sum_{i=1}^n x_i \geq k^* \right\},$$

sendo:

$$k = \exp \left\{ -\frac{6 \sum_{i=1}^n x_i}{200} + \frac{459 \times n}{200} \right\}$$

$$200 \log(k) = -3 \sum_{i=1}^n x_i + 459 \times n$$

$$200 \log(k) - 459n = -3 \sum_{i=1}^n x_i$$

$$\frac{-200 \log(k) + 459n}{3} = \sum_{i=1}^n x_i = k^*$$

Sendo que a região crítica pode ser igualmente apresentada da seguinte forma:

$$C_\alpha = \{ \mathbf{x} : \bar{x}_{obs} \geq k^{**} \},$$

com  $k^{**} = \frac{-200 \log(k)}{3n} + 153$ .

Como os dados são provenientes de uma distribuição normal, segue das aulas anteriores que  $\bar{X}_n \sim \mathcal{N}(\theta, 100/n)$ . Ou seja, a quantidade  $k^{**}$  pode ser obtida facilmente usando os quantis da distribuição normal, usando o fato de que:

$$\begin{aligned} \alpha = \mathbb{P}_{H_0}(\bar{X}_n \geq k^{**}) &= \mathbb{P}\left(\frac{\bar{X}_n - \theta_0}{\sqrt{100/n}} > \frac{k^{**} - 75}{\sqrt{100/n}} \mid \theta_0 = 75\right) = \mathbb{P}\left(Z > \frac{k^{**} - 75}{\sqrt{100/n}}\right) \\ &= 1 - \mathbb{P}\left(Z \leq \frac{k^{**} - 75}{\sqrt{100/n}}\right) = 1 - \Phi\left[\frac{\sqrt{n}(k^{**} - 75)}{10}\right] = 0,05 \end{aligned}$$

Desse modo, segue que:

$$\begin{aligned} 1 - \Phi\left[\frac{\sqrt{n}(k^{**} - 75)}{10}\right] &= 0,05 \\ \Rightarrow \Phi\left[\frac{\sqrt{n}(k^{**} - 75)}{10}\right] &= 0,95 \\ \Rightarrow \frac{\sqrt{n}(k^{**} - 75)}{10} &= \Phi^{-1}(0,95) = z_{0,95} = 1,645 \\ \Rightarrow k^{**} &= \frac{16,45}{\sqrt{n}} + 75 \end{aligned}$$



Agora, também temos que  $\mathbb{P}_{H_1}(\bar{X}_n \geq c) = 0,90$ . Desse modo:

$$\begin{aligned}\mathbb{P}_{H_1}(\bar{X}_n \geq k^{**}) &= \mathbb{P}\left(\frac{\bar{X}_n - \theta_1}{\sqrt{100/n}} > \frac{k^{**} - 78}{\sqrt{100/n}} \mid \theta_1 = 78\right) = \mathbb{P}\left(Z > \frac{k^{**} - 78}{\sqrt{100/n}}\right) \\ &= 1 - \mathbb{P}\left(Z \leq \frac{k^{**} - 78}{\sqrt{100/n}}\right) = 1 - \Phi\left[\frac{\sqrt{n}(k^{**} - 78)}{10}\right] = 0,90\end{aligned}$$

Desse modo, segue que:

$$\begin{aligned}1 - \Phi\left[\frac{\sqrt{n}(k^{**} - 78)}{10}\right] &= 0,90 \\ \Rightarrow \Phi\left[\frac{\sqrt{n}(k^{**} - 78)}{10}\right] &= 0,10 \\ \Rightarrow \frac{\sqrt{n}(k^{**} - 78)}{10} &= \Phi^{-1}(0,10) = z_{0,10} = -1,28 \\ \Rightarrow k^{**} &= \frac{-12,8}{\sqrt{n}} + 78\end{aligned}$$

Portanto, o que temos é:

- $k^{**} = \frac{16,45}{\sqrt{n}} + 75$
- $k^{**} = \frac{-12,8}{\sqrt{n}} + 78$

Igualando ambos os termos:

$$\begin{aligned}\frac{16,45}{\sqrt{n}} + 75 &= \frac{-12,8}{\sqrt{n}} + 78 \\ \frac{16,45}{\sqrt{n}} + \frac{-12,8}{\sqrt{n}} &= 3 \\ \left(\frac{16,45 + 12,8}{3}\right)^2 &\approx 95,06 \Rightarrow 96\end{aligned}$$

Desse modo,  $n$  deve ser, pelo menos, 96 para que os valores das probabilidades sejam atendidos.

**Q6.** Assuma que o peso de cereal em uma caixa de 10kg segue uma distribuição normal de média  $\mu$ , e variância  $\sigma^2$ . Para testar as hipóteses  $H_0 : \mu = 10,1$  contra  $H_1 : \mu > 10,1$  uma amostra de tamanho  $n = 16$  foi extraída da distribuição de  $X$ , tendo se observado  $\bar{x} = 10,4$  e  $s = 0,40$ .

- (a) O que se pode dizer quanto a rejeição ou não da  $H_0$  ao nível de significância de 5%?

Resposta: Como nessa questão  $\sigma^2$  é desconhecido, então usaremos o estimador pontual  $s^2$ . Dessa forma,  $H_0$  será rejeitada à favor de  $H_1$  se  $t_{obs} > t_{(n-1, \alpha)}$ , em que, sob  $H_0$ :

$$t_{obs} = \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_n - \mu_0)}{S} \sim t_{n-1}$$

Ou seja, substituindo os valores da questão:

$$\begin{aligned} t_{obs} &= \frac{\sqrt{16}(\bar{X}_n - 10,1)}{0,4} > t_{(15;0,95)} \\ &\Rightarrow \bar{X}_n > 10,1 + \frac{1,753 \times 0,4}{4} \\ &\Rightarrow \bar{X}_n > 10,275 \end{aligned}$$

Logo, temos a região crítica  $RC = \{\mathbf{x} > \bar{x}_{obs} > 10,275\}$ . Como tem-se que  $\bar{x}_n = 10,4$ , então rejeita-se  $H_0$ , ao nível de significância de 95%. Outra forma de tomar essa decisão é calculando o  $z$  associado aos dados, ou seja:

$$z_{obs} = \frac{\bar{x}_n - \mu_0}{s/\sqrt{n}} = \frac{10,4 - 10,1}{0,4/\sqrt{16}} = \frac{0,3}{0,4/4} = \frac{0,3}{0,1} = 3$$

Sabemos que o  $t_{(15;0,95)} = 1,753$ , então, como o valor observado  $t_{obs} = 3$  é maior que o valor crítico 1,753, novamente rejeitamos a hipótese nula.

- (b) Qual é o valor-p aproximado do teste?

Resposta: O p-valor da questão vai ser dado por:

$$\text{valor-p} = \mathbb{P}(T_{n-1} > t_{obs}) = P(T_{15} > 3) = 1 - P(T_{15} \leq 3) = 1 - 0,9955 = 0,0045$$

Como p-valor =  $0,0045 < 0,05 = \alpha$ , então, de fato rejeita-se  $H_0$ , ao nível de significância de 95%.

**Q7.** Considerando amostras aleatórias das distribuições a seguir, obtenha o teste da razão de verossimilhanças para testar  $H_0 : \theta = \theta_0$  contra  $H_1 : \theta \neq \theta_0$ . Se possível, obtenha a distribuição exata da estatística do teste, caso contrário, obtenha a distribuição aproximada. Com a distribuição exata ou aproximada, calcule a função poder exata (ou aproximada) dos testes que você obteve.

- (a)  $f(x|\theta) = \frac{1}{2\theta} e^{-\frac{|x|}{\theta}} \mathbf{1}_{(-\infty, \infty)}(x)$ , com  $\theta > 0$ .

Resposta: Observe que, para essa questão estamos interessados em computar uma estatística da razão de verossimilhanças para um teste de hipótese bilateral, ou seja,  $H_0 : \theta = \theta_0$  contra  $H_1 : \theta \neq \theta_0$ . Observe que, conforme apresentado em sala de aulas, o primeiro passo para computar esse tipo de teste, é a obtenção da função de verossimilhança, ou seja,

$$L(\theta|\mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\theta) = \prod_{i=1}^n \left[ (2\theta)^{-1} \exp\left(-\frac{|x_i|}{\theta}\right) \right] = (2\theta)^{-n} \exp\left(-\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n |x_i|\right).$$

Observe que, conforme apresentado nas aulas anteriores, o estimador de máxima verossimilhança para  $\theta$  é obtido derivando o logaritmo da expressão anterior como função de  $\theta$ . Ou seja,  $\ell(\theta) = -n \log(2\theta) - \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n |x_i| \iff \ell'(\theta) = \frac{-n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum_{i=1}^n |x_i| = 0 \iff \hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |x_i|$  denota o estimador de máxima verossimilhança para  $\theta$ . Portanto, os valores da função de verossimilhança no modelo restrito (sob  $H_0$ ) e irrestrito, são dados por:

$$\begin{aligned} \text{Sob } H_0 : \quad L(\theta_0|\mathbf{x}) &= (2\theta_0)^{-n} \exp\left(-\frac{1}{\theta_0} \sum_{i=1}^n |x_i|\right) \\ \text{Sob } H_1 : \quad L(\hat{\theta}_n|\mathbf{x}) &= (2\hat{\theta}_n)^{-n} \exp\left(-\frac{1}{\hat{\theta}_n} \sum_{i=1}^n |x_i|\right). \end{aligned}$$

Observe que, sob  $H_0$  é suficiente assumir que a  $L(\theta|\mathbf{x})$  é maximizada no ponto  $\theta = \theta_0$ , porque essa é uma hipótese simples (isto é, o  $\theta$  assume um único valor). Portanto, a estatística do teste da razão de verossimilhanças é dada por:

$$\begin{aligned} \Lambda &= \frac{L(\theta_0|\mathbf{x})}{L(\hat{\theta}_n|\mathbf{x})} = \frac{(2\theta_0)^{-n} \exp\left(-\frac{1}{\theta_0} \sum_{i=1}^n |x_i|\right)}{(2\hat{\theta}_n)^{-n} \exp\left(-\frac{1}{\hat{\theta}_n} \sum_{i=1}^n |x_i|\right)} \\ &= \left(\frac{\hat{\theta}_n}{\theta_0}\right)^n \exp\left(\frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\hat{\theta}_n} - \frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\theta_0}\right) = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|\right)^n \exp\left(-\frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\theta_0}\right) \left[\frac{e}{n\theta_0}\right]^n. \end{aligned}$$

Portanto, o teste rejeita a  $H_0$  se para algum  $0 \leq k \leq 1$ , a estatística de teste  $\Lambda$  for tal que,  $\Lambda \leq k \iff \left(\sum_{i=1}^n |x_i|\right)^n \exp\left(-\frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\theta_0}\right) \left[\frac{ne}{\theta_0}\right]^n \leq k \iff \left(\sum_{i=1}^n |x_i|\right)^n \exp\left(-\frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\theta_0}\right) \leq k \left[\frac{\theta_0}{ne}\right]^n$ . Aplicando logaritmo nos dois membros obtemos:

$$n \log\left(\sum_{i=1}^n |x_i|\right) - \frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\theta_0} \leq \log\left(\frac{\theta_0^n}{n^n e^n}\right).$$

Assim, a região crítica para esse teste é dada por:  $RC = \{\mathbf{x} : t(\mathbf{x}) = n \log\left(\sum_{i=1}^n |x_i|\right) - \frac{\sum_{i=1}^n |x_i|}{\theta_0} \leq k^*\}$ , com  $k^* = \log\left(\frac{\theta_0}{ne}\right)$ . Portanto, segue do Teorema 1 (SLIDE 53) que,  $-2 \log \Lambda \sim \chi_{(1)}^2$ , sendo essa uma distribuição aproximada. Ou seja, ela vale para  $n$  suficientemente grande.

(b)  $f(x|\theta) = \frac{x}{\theta^2} e^{-\frac{x}{\theta}} \mathbf{1}_{(0,\infty)}(x)$ , com  $\theta > 0$ .

Resposta: Observe que para responder esse item, podemos usar a mesma abordagem apresentada no item (a) Ou seja, computando primeiro a função de verossimilhança, tal que,

$$L(\theta|\mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\theta) = \prod_{i=1}^n \left[ \frac{x_i}{\theta^2} e^{-\frac{x_i}{\theta}} \mathbf{1}_{(0,\infty)}(x_i) \right] = \theta^{-2n} \left( \prod_{i=1}^n x_i \right) \exp \left( -\frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i \right).$$

Note agora que o estimador de máxima verossimilhança para  $\theta$  (verifique ou veja o Gabrito da Prova I), é dado por  $\hat{\theta}_n = \bar{X}_n/2$ . Portanto, tal como no item anterior, os valores da função de verossimilhança no modelo restrito (sob  $H_0$ ) e irrestrito, são dados por:

$$\begin{aligned} \text{Sob } H_0 : \quad L(\theta_0|\mathbf{x}) &= \theta_0^{-2n} \left( \prod_{i=1}^n x_i \right) \exp \left( -\frac{1}{\theta_0} \sum_{i=1}^n x_i \right) \\ \text{Sob } H_1 : \quad L(\hat{\theta}_n|\mathbf{x}) &= \hat{\theta}_n^{-2n} \left( \prod_{i=1}^n x_i \right) \exp \left( -\frac{1}{\hat{\theta}_n} \sum_{i=1}^n x_i \right). \end{aligned}$$

Observe que, sob  $H_0$  é suficiente assumir que a  $L(\theta|\mathbf{x})$  é maximizada no ponto  $\theta = \theta_0$ , porque essa é uma hipótese simples (isto é, o  $\theta$  assume um único valor). Portanto, a estatística do teste da razão de verossimilhanças é dada por:

$$\begin{aligned} \Lambda &= \frac{L(\theta_0|\mathbf{x})}{L(\hat{\theta}_n|\mathbf{x})} = \frac{\theta_0^{-2n} \left( \prod_{i=1}^n x_i \right) \exp \left( -\frac{1}{\theta_0} \sum_{i=1}^n x_i \right)}{\hat{\theta}_n^{-2n} \left( \prod_{i=1}^n x_i \right) \exp \left( -\frac{1}{\hat{\theta}_n} \sum_{i=1}^n x_i \right)} \\ &= \left( \frac{\hat{\theta}_n}{\theta_0} \right)^{2n} \exp \left( \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\hat{\theta}_n} - \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\theta_0} \right) = \bar{x}^{2n} \exp \left( -\frac{n\bar{x}}{\theta_0} \right) \left[ \frac{e}{2\theta_0} \right]^{2n}. \end{aligned}$$

Portanto, o teste rejeita a  $H_0$  se para algum  $0 \leq k \leq 1$ , a estatística de teste  $\Lambda$  for tal que,  $\Lambda \leq k \iff \bar{x}^{2n} \exp \left( -\frac{n\bar{x}}{\theta_0} \right) \left[ \frac{e}{2\theta_0} \right]^{2n} \leq k \iff \bar{x}^{2n} \exp \left( -\frac{n\bar{x}}{\theta_0} \right) \leq k \left[ \frac{2\theta_0}{e} \right]^{2n}$ . Aplicando logaritmo nos dois membros obtemos:

$$t(\mathbf{x}) = 2n \log(\bar{x}) - \frac{n\bar{x}}{\theta_0} \leq \log \left( k \frac{e}{2\theta_0} \right)^{2n}.$$

Assim, a região crítica para esse teste é dada por:  $RC = \{\mathbf{x} : t(\mathbf{x}) \leq k^*\}$ , com  $k^* = \log \left( \frac{ke}{2\theta_0} \right)^{2n}$ . Portanto, segue igualmente do Teorema 1 (SLIDE 53) que,  $-2 \log \Lambda \sim \chi_{(1)}^2$ , sendo essa uma distribuição aproximada para  $n$  suficientemente grande.

**Q8.** Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  cópias *iid*'s de uma variável aleatória  $X$  com distribuição exponencial, tal que,  $f(x|\theta) = (1/\theta) e^{-x/\theta}$ ,  $0 < x < \infty$ , e zero caso contrário.

- (a) Supondo  $n = 2$ , mostre que o teste com melhor região crítica de  $H_0 : \theta = 2$  contra  $H_1 : \theta = 4$  é dado pela seguinte estatística  $R(X_1, X_2) = X_1 + X_2$ .

Resposta: Observe que, para esse problema em particular temos duas variáveis, digamos  $X_1$  e  $X_2$  que são cópias *iid*'s de  $X \sim f(x|\theta) = (1/\theta) e^{-x/\theta}$ , com  $x > 0$  e  $\theta > 0$ . As hipóteses de interesse são,  $H_0 : \theta = 2$  e  $H_1 : \theta = 4$ . Desta forma, a função de verossimilhança é dada por:

$$L(\theta|x_1, x_2) = f(x_1|\theta) f(x_2|\theta) = (1/\theta)^2 \exp[-(x_1 + x_2)/\theta].$$

Os valores que a função de verossimilhança assume sob  $H_0$  e  $H_1$  são dados por:

$$\text{Sob } H_0 : L(\theta = 2|x_1, x_2) = (1/2)^2 \exp[-(x_1 + x_2)/2]; \theta' = 2.$$

$$\text{Sob } H_1 : L(\theta = 4|x_1, x_2) = (1/4)^2 \exp[-(x_1 + x_2)/4]; \theta'' = 4.$$

Entretanto, a estatística do teste  $R(x_1, x_2)$  é dada pela seguinte expressão:

$$\begin{aligned} R(x_1, x_2) &= \frac{L(\theta = 2|x_1, x_2)}{L(\theta = 4|x_1, x_2)} = \frac{(1/2)^2 \exp[-(x_1 + x_2)/2]}{(1/4)^2 \exp[-(x_1 + x_2)/4]} \\ &= 4 \exp \left[ \frac{-2(x_1 + x_2)}{4} + \frac{(x_1 + x_2)}{4} \right] = 4 \exp[-(x_1 + x_2)/4]. \end{aligned}$$

Assim, para algum  $k > 0$ , a  $H_0$  será rejeitada à favor da  $H_1$  se  $R(x_1, x_2) \leq k \iff 4 \exp[-(x_1 + x_2)/4] \leq k \iff -(x_1 + x_2)/4 \leq \log(k/4) \iff t(x_1, x_2) = x_1 + x_2 > -4 \log(k/4)$ . Ou seja, a região crítica (ou de rejeição) desse teste é dada por,  $RC = \{\mathbf{x} : t(x_1, x_2) > k^* = -4 \log(k/4)\}$ , onde  $T(X_1, X_2) = X_1 + X_2$ .

- (b) Para a amostra  $X_1, X_2, \dots, X_n$  obtenha o teste da razão de verossimilhança para testar as hipóteses  $H_0 : \theta \leq \theta_0$  contra  $H_1 : \theta > \theta_0$ .

Resposta: Temos que  $X \sim f(x|\theta) = (1/\theta) e^{-x/\theta}$ , com  $x > 0$  e  $\theta > 0$ . As hipóteses de interesse são,  $H_0 : \theta \leq \theta_0$  contra  $H_1 : \theta > \theta_0$ . Desta forma, a função de verossimilhança é dada por:

$$L(\theta|\mathbf{X}) = \prod_{i=1}^n f(X_i|\theta) = (1/\theta)^n \exp \left[ - \left( \sum_{i=1}^n X_i \right) / \theta \right].$$

Precisamos encontrar o estimador de máxima verossimilhança (EMV) de  $\theta$ , seguindo o passo a passo visto em aulas anteriores. Tomamos o logaritmo da função de verossimilhança:

$$\ell(\theta) = \log L(\theta) = n \log \left( \frac{1}{\theta} \right) - \frac{1}{\theta} \sum x_i = -n \log \theta - \frac{1}{\theta} \sum_{i=1}^n x_i$$

Derivamos a log-verossimilhança em relação a  $\theta$ :

$$\frac{d\ell}{d\theta} = -\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum x_i$$

Igualamos a derivada a zero:

$$-\frac{n}{\theta} + \frac{1}{\theta^2} \sum x_i = 0$$

Multiplicando ambos os lados por  $\theta^2$ :

$$-n\theta + \sum x_i = 0 \Rightarrow \hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

Logo, no caso da maximização irrestrita, o EMV em  $\Theta$  é  $\hat{\theta}_n = \bar{X}_n$ , e, portanto, obtemos:

$$L(\hat{\theta}_n|\mathbf{X}) = L(\bar{X}_n|\mathbf{X}) = (1/\bar{X}_n)^n \exp \left[ - \left( \sum_{i=1}^n X_i \right) / \bar{X}_n \right].$$

Os valores que a função de verossimilhança assume sob  $H_0$  e  $H_1$  são dados por:

$$\text{Sob } H_1 : L(\hat{\theta}_n | \mathbf{X}) = (1/\bar{X}_n)^n \exp \left[ - \left( \sum_{i=1}^n X_i \right) / \bar{X}_n \right] = (1/\bar{X}_n)^n e^{-n}.$$

Sob  $H_0$ : O EMV para  $\theta$  é  $\hat{\theta}_0 = \bar{X}_n$ , se  $\bar{X}_n < \theta_0$ , e  $\hat{\theta}_0 = \theta_0$  se  $\bar{X}_n \geq \theta_0$ . Desta forma,

$$L(\hat{\theta}_0 | \mathbf{X}) = \begin{cases} (1/\bar{X}_n)^n \exp \left[ - (\sum_{i=1}^n X_i) / \bar{X}_n \right] = (1/\bar{X}_n)^n e^{-n}, & \text{se } \bar{X}_n < \theta_0 \\ (1/\theta_0)^n \exp \left[ - (\sum_{i=1}^n X_i) / \theta_0 \right] = (1/\theta_0)^n \exp \left[ -n\bar{X}_n/\theta_0 \right], & \text{se } \bar{X}_n \geq \theta_0. \end{cases}$$

Logo, a estatística do TRV é dada pela seguinte expressão:

$$\Lambda = \begin{cases} \frac{L(\bar{X}_n | \mathbf{X})}{L(\bar{X}_n | \mathbf{X})} = \frac{(1/\bar{X}_n)^n e^{-n}}{(1/\bar{X}_n)^n e^{-n}} = 1, & \text{se } \bar{X}_n < \theta_0 \\ \frac{L(\theta_0 | \mathbf{X})}{L(\bar{X}_n | \mathbf{X})} = \frac{(1/\theta_0)^n \exp \left[ - \sum_{i=1}^n X_i / \theta_0 \right]}{(1/\bar{X}_n)^n \exp \left[ - \sum_{i=1}^n X_i / \bar{X}_n \right]} = \left( \frac{\bar{X}_n}{\theta_0} \right)^n \exp \left[ - \frac{n\bar{X}_n}{\theta_0} + \frac{n\bar{X}_n}{\bar{X}_n} \right] & \text{se } \bar{X}_n \geq \theta_0. \end{cases}$$

Observe que, se  $\bar{X}_n < \theta_0$ , a estatística de teste  $\Lambda = 1$ , ou seja, com probabilidade 1 a  $H_0$  não será rejeitada. Ademais, para valores de  $\bar{X}_n \geq \theta_0$  segue que,

$$\Lambda = \left( \frac{\bar{X}_n}{\theta_0} \right)^n \exp \left[ - \frac{n\bar{X}_n}{\theta_0} + \frac{n\bar{X}_n}{\bar{X}_n} \right] = (e/\theta_0)^n (\bar{X}_n)^n \exp \left[ - \frac{n\bar{X}_n}{\theta_0} \right].$$

Portanto, para algum  $0 < k < 1$ , rejeita-se  $H_0$  à favor de  $H_1$  se:

$$\Lambda \leq k \iff (e/\theta_0)^n (\bar{X}_n)^n \exp \left[ - \frac{n\bar{X}_n}{\theta_0} \right] \leq k,$$

ou seja, se  $\left[ \bar{X}_n e^{-\frac{\bar{X}_n}{\theta_0}} \right]^n \leq k^* = k(e/\theta_0)^{-n}$ . Assim, a região crítica será obtida isolando-se o  $\bar{X}_n$  na expressão acima (técnicas avançadas devem ser consideradas para tal propósito).

**Q9.** Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de tamanho  $n$  da distribuição  $\mathbb{N}(\mu, 1)$ . Considere as hipóteses  $H_0 : \mu = 0$  contra  $H_1 : \mu = 2$ . Mostre que a região crítica para um teste *MP* para testar  $H_0$  contra  $H_1$  é dada por:  $RC = \{\mathbf{x} : \sum_{i=1}^n x_i \geq c\}$ .

Resposta: Como a amostra foi extraída de uma população normal, a fdp da variável aleatória  $X$  é dada por:

$$f(x|\mu) = (2\pi)^{-1/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(x - \mu)^2 \right\},$$

resultando na seguinte função de verossimilhança,

$$L(\mu|\mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\mu) = (2\pi)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \right\}.$$

O próximo passo seria obter as funções de verossimilhanças restritas às duas hipóteses em questão. Considerando  $H_0 : \mu = \mu' = 0$  e  $H_0 : \mu = \mu'' = 2$ , temos que:

$$\text{Sob } H_0 : L(\mu'|\mathbf{x}) = (2\pi)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n x_i^2 \right\},$$

$$\text{Sob } H_1 : L(\mu''|\mathbf{x}) = (2\pi)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - 2)^2 \right\}.$$

Com base no resultado anterior, a estatística que define a razão das duas funções de verossimilhança é dada por:

$$R(\mathbf{x}) = \frac{L(\mu'|\mathbf{x})}{L(\mu''|\mathbf{x})} = \frac{(2\pi)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n x_i^2 \right\}}{(2\pi)^{-n/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - 1)^2 \right\}} = \exp \left\{ -\frac{\sum_{i=1}^n x_i}{2} + \frac{n}{2} \right\}.$$

Para algum  $k > 0$ , rejeitamos  $H_0$  a favor da  $H_1$  se  $R(\mathbf{x}) < k$ . Resultando na seguinte região crítica:

$$RC = \left\{ \mathbf{x} : \sum_{i=1}^n x_i \geq c \right\},$$

em que  $c = n - 2 \log(k)$ .

**Q10.** Seja  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uma amostra aleatória de tamanho  $n$  proveniente da distribuição Poisson( $\theta$ ). Encontre um teste *MP* para testar as hipóteses  $H_0 : \theta = \theta_0$  contra  $H_1 : \theta = \theta_1$ , com  $\theta_1 > \theta_0$ .

Resposta: Como a amostra foi extraída de uma população de distribuição Poisson( $\theta$ ), então temos que:

$$P(X = x | \theta) = \frac{e^{-\theta} \theta^x}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

tendo sua função de verossimilhança como sendo:

$$L(\theta | \mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n \frac{e^{-\theta} \theta^{x_i}}{x_i!} = e^{-n\theta} \theta^{\sum_{i=1}^n x_i} \prod_{i=1}^n \frac{1}{x_i!}.$$

Deve-se obter as funções de verossimilhança restritas às duas hipóteses em questão, tendo:

$$R(\mathbf{x}) = \frac{L(\theta_0|\mathbf{x})}{L(\theta_1|\mathbf{x})} = \frac{e^{-n\theta_0} \theta_0^{\sum_{i=1}^n x_i} \prod_{i=1}^n \frac{1}{x_i!}}{e^{-n\theta_1} \theta_1^{\sum_{i=1}^n x_i} \prod_{i=1}^n \frac{1}{x_i!}} = e^{-n(\theta_0 - \theta_1)} \theta_0^{\sum_{i=1}^n x_i} \theta_1^{-\sum_{i=1}^n x_i}$$

Para algum  $k > 0$ , rejeitamos  $H_0$  a favor de  $H_1$  se  $R(\mathbf{x}) < k$ . Ou seja, se

$$e^{-n(\theta_0 - \theta_1)} \theta_0^{\sum_{i=1}^n x_i} \theta_1^{-\sum_{i=1}^n x_i} < k \iff \left( \frac{\theta_0}{\theta_1} \right)^{\sum_{i=1}^n x_i} < k e^{-n(\theta_1 - \theta_0)}$$

$$\log \left( \frac{\theta_0}{\theta_1} \right) \sum_{i=1}^n x_i < k e^{-n(\theta_1 - \theta_0)}. \text{ Como } \theta_1 > \theta_0 \implies \log \left( \frac{\theta_0}{\theta_1} \right) < 0, \text{ portanto,}$$

$$RC = \left\{ \mathbf{x} : \sum_{i=1}^n x_i > k^* \right\},$$

$$\text{com } k^* = ke^{-n(\theta_1 - \theta_0)} \log \left( \frac{\theta_1}{\theta_0} \right).$$

**Q11.** Seja  $X$  uma única observação da função de densidade  $f(x|\theta) = (2\theta x + 1 - \theta)$ , para  $0 < x < 1$  e  $\theta > 0$ . Queremos testar as seguintes hipóteses  $H_0 : \theta = 1$  contra  $H_1 : \theta = 2$ .

(a) Obtenha o teste  $MP$  com nível de significância  $\alpha$ .

Resposta: Para esse caso temos uma única variável  $X$  com função densidade de probabilidade dada por,  $f(x|\theta) = (2\theta x + 1 - \theta)$ . As hipóteses de interesse são dadas por,  $H_0 : \theta = 1$  contra  $H_1 : \theta = 2$ . Nisso, a  $fdp$  avaliada nos pontos  $\theta = 1$  (sob  $H_0$ ) e  $\theta = 2$  (sob  $H_1$ ) são dadas por:

$$\text{Sob } H_0 : f_0(x|\theta = 1) = 2x\mathbf{1}_{(0,1)}(x)$$

$$\text{Sob } H_1 : f_1(x|\theta = 2) = (4x - 1)\mathbf{1}_{(0,1)}(x).$$

Assim, a estatística de teste é dada por,

$$R(x) = \frac{f_0(x|\theta = 1)}{f_1(x|\theta = 2)} = \frac{2x}{4x - 1}.$$

Logo, para algum  $k > 0$ , a  $H_0$  será rejeitada à favor da  $H_1$  se  $R(x) \leq k \iff \frac{2x}{4x-1} \leq k \iff x \geq \frac{k}{4k-2}$ . Consequentemente, a região crítica será dada por:  $RC = \{x : x \geq k^* = \frac{k}{4k-2}\}$ .

(b) Se  $\alpha = 0,05$  e  $x = 0,8$  qual a sua conclusão?

Resposta: Do item (a) vimos que  $RC = \{x : x > k^* = \frac{k}{4k-2}\}$ , então, para valores de  $x = 0,80$  e  $\alpha = 0,05$  obtemos:  $\alpha = \mathbb{P}(X > k^* | \theta = 1) = \int_{k^*}^1 f_0(x|\theta = 1) dx = \int_{k^*}^1 2x dx = x^2 \Big|_{k^*}^1 = 1 - (k^*)^2$ . Como  $\alpha = 0,05$  segue que,  $(k^*)^2 = 1 - 0,05 = 0,95$ , tendo  $k^* = \sqrt{0,95} = 0,975$ . Logo,  $k = \frac{k^*}{4k^*-2} = 0,513$ , desta forma, a região crítica será dada por:  $RC = \{x : x \geq 0,975\}$  e região de aceitação dada por  $RA = \{x : x < 0,975\}$ . Portanto, como o ponto  $x = 0,80$  cai na região de aceitação, concluímos que não há evidências suficientes para rejeitar a  $H_0$ .