

# Segunda Avaliação

## Estatística não paramétrica

Paulo Ricardo Seganfredo Campana

8 de março de 2024

**Questão 1.** A uma amostra aleatória de 100 adultos foi inquirido sobre sua opinião a respeito do aborto devido a pobreza, antes e depois de um debate realizado sobre o assunto. Os resultados estão na tabela seguinte. Use estes resultados e  $\alpha = 0,05$  para testar se o debate mudou a opinião da população sobre o aborto devido a pobreza.

Vou usar o teste de McNemar para testar se as probabilidades de mudança de opinião de ambos os lados são as mesmas ou não

$$\begin{cases} \mathcal{H}_0 : P(\text{contra antes, a favor depois}) = P(\text{a favor antes, contra depois}) \\ \mathcal{H}_1 : P(\text{contra antes, a favor depois}) \neq P(\text{a favor antes, contra depois}) \end{cases}$$

$$\text{Estatística do teste: } \frac{(|b - c| - 1)^2}{b + c} = \frac{(|30 - 8| - 1)^2}{30 + 8} = \frac{21^2}{38} = 11.61$$

```
# Quantil da distribuição
qchisq(0.95, 1)
## [1] 3.841
```

A estatística do teste observada é um valor mais extremo do que o quantil de 95% da distribuição em  $\mathcal{H}_0$ , portanto rejeitamos a hipótese nula então o debate mudou a opinião dos adultos.

**Questão 2.** Numa classe de 24 alunos, comparou-se o rendimento de estudantes provenientes de escolas particulares e escolas públicas. Os resultados seguem abaixo: Existe diferença entre os rendimentos, a depender do tipo de escola? Use  $\alpha = 0,05$ .

Para verificar a independência das variáveis de rendimento e tipo de escola, irei usar o teste exato de fisher devido ao pequeno tamanho da amostra. O teste é bilateral:

$$\begin{cases} \mathcal{H}_0 : P(\text{acima da média, particular}) = P(\text{acima da média, pública}) \\ \mathcal{H}_1 : P(\text{acima da média, particular}) \neq P(\text{acima da média, pública}) \end{cases}$$

```
p <- function(a, b, c, d) {  
  choose(a + b, a) * choose(c + d, c) / choose(a + b + c + d, a + c)  
}  
  
2 * (p(5, 7, 10, 2) + p(4, 8, 11, 1) + p(3, 9, 12, 0))  
## [1] 0.08938
```

O p-valor do teste é superior ao nível de significância de 5%, portanto não rejeitamos a hipótese de que o rendimento dos alunos de escolas públicas e particulares são as mesmas.

**Questão 3.** Um grupo de 8 pacientes se submete a um tratamento por meio de estímulos. Na tabela seguinte estão as medidas de pressão sanguínea (em mm/Hg) antes e depois do tratamento. O pesquisador deseja saber se os estímulos aumentam a pressão sanguínea. Use  $\alpha = 0,05$ .

```
q3 <- data.frame(  
  antes = c(118, 120, 128, 124, 130, 136, 128, 140),  
  depois = c(127, 128, 136, 131, 135, 138, 125, 136)  
)
```

Usarei um teste unilateral de Wilcoxon pois os dados são quantitativos, para testar se existe diferença nas medianas das amostras.

$$\begin{cases} \mathcal{H}_0 : \tilde{\mu}_D \leq 0 \\ \mathcal{H}_1 : \tilde{\mu}_D > 0 \end{cases}$$

```
q3$diff <- q3$depois - q3$antes # 9 8 8 7 5 2 -3 -4  
q3$sign <- sign(q3$diff) # + + + + + + - -  
q3$rank <- rank(abs(q3$diff)) # 8 6.5 6.5 5 4 1 2 3  
sum(q3$rank[q3$sign == -1])  
## [1] 5
```

O quantil tabelado para  $n = 8$  e  $\alpha = 0.05$  é 6, a estatística do teste observada é  $T^- = 5$ , menor que o quantil, rejeitamos a hipótese nula e assim os estímulos aumentam a pressão sanguínea.

**Questão 4.** Considere as seguintes amostras aleatórias: Testar a hipótese de que as correspondentes populações têm a mesma mediana. Use um nível de 5% de significância.

```
q4 <- data.frame(  
  valor = c(  
    18, 35, 53, 48, 60, 40,  
    73, 20, 70, 68, 82, 42, 30, 62, 88, 32  
  ),  
  variavel = c(rep("X", 6), rep("Y", 10))  
)
```

Já que o tamanho das duas amostras são diferentes, usarei o teste bilateral de Wilcoxon-Mann-Whitney. Como X é a amostra de menor tamanho, a estatística do teste é a soma dos postos para X da amostra combinada.

$$\begin{cases} \mathcal{H}_0 : \tilde{\mu}_X = \tilde{\mu}_Y \\ \mathcal{H}_1 : \tilde{\mu}_X \neq \tilde{\mu}_Y \end{cases}$$

```
q4$rank <- rank(q4$valor)  
sum(q4$rank[q4$variavel == "X"])  
## [1] 39
```

Os valores críticos tabelados do teste para  $\alpha = 0.05$ ,  $n_1 = 6$  e  $n_2 = 10$  são 32 e 70, a estatística do teste observada é 39 que pertence a este intervalo, assim não rejeitamos a hipótese de que as duas amostras tenham mesma mediana.

**Questão 5.** Um pesquisador deseja saber se duas regiões de uma mesma imagem apresentam a mesma distribuição de valores (desconhecida). Para testar esta hipótese, amostrou-se 15 pontos independentes de cada região. Os valores observados são apresentados na tabela abaixo. O que se conclui a partir destes valores? Use um nível de 5% de significância.

```
q5 <- data.frame(  
  região1 = c(81, 78, 61, 89, 69, 58, 64, 84, 89, 83, 88, 56, 87, 95, 75),  
  região2 = c(56, 55, 76, 54, 83, 97, 85, 66, 78, 80, 61, 69, 71, 55, 91)  
)
```

Para testar se as duas amostras tem mesma distribuição usarei o teste de Smirnov

$$\begin{cases} \mathcal{H}_0 : \hat{F}_x(\omega) = \hat{G}_x(\omega), \quad \forall \omega \\ \mathcal{H}_1 : \exists \omega \quad \hat{F}_x(\omega) \neq \hat{G}_x(\omega) \end{cases}$$

```
ks.test(q5$região1, q5$região2)  
##  
## Exact two-sample Kolmogorov-Smirnov test  
##  
## data: q5$região1 and q5$região2  
## D = 0.27, p-value = 0.6  
## alternative hypothesis: two-sided
```

O p-valor do teste de Kolmogorov-smirnov é bastante alto, não rejeitamos a hipótese de que as duas amostras possuem a mesma distribuição.

**Questão 6.** A tabela seguinte representa o consumo total de carne (em kg), por pessoas adultas, em diferentes meses do ano. Testar se o consumo é o mesmo nos 4 meses considerados. Use um nível de 5% de significância.

```
q6 <- data.frame(
  fev = c(4.6, 4.9, 5.0, 4.8, 4.7),
  mai = c(4.7, 4.4, 4.3, 4.4, 4.1),
  ago = c(4.8, 4.7, 4.6, 4.5, 4.6),
  nov = c(4.9, 5.2, 5.4, 5.1, 5.6)
)
```

Como o tamanho de amostra dos 4 grupos são iguais, usarei o teste de Friedman

$$\begin{cases} \mathcal{H}_0 : \tilde{\mu}_{\text{fev}} = \tilde{\mu}_{\text{mai}} = \tilde{\mu}_{\text{ago}} = \tilde{\mu}_{\text{nov}} \\ \mathcal{H}_1 : \tilde{\mu}_i \neq \tilde{\mu}_j, \quad \text{para pelo menos 2 meses} \end{cases}$$

```
friedman.test(as.matrix(q6))
##
## Friedman rank sum test
##
## data: as.matrix(q6)
## Friedman chi-squared = 12, df = 3, p-value = 0.007
```

O p-valor do teste é inferior ao nível de significância de 5%, portanto rejeitamos a hipótese nula de que o consumo de carne é igual em todos os meses.

**Questão 7.** Obtiveram-se amostras aleatórias e independentes de três marcas diferentes I, II e III de certo tipo de aparelho eletrônico, e registrou-se o tempo, em horas, de funcionamento contínuo e sem reparos. Os dados estão na tabela seguinte.

```
q7 <- data.frame(
  I = c(48, 67, 5, 53, 36),
  II = c(60, 2, 55, 33, 49),
  III = c(31, 98, 71, 42, 59)
)
```

De maneira similar, os testes de Friedman e Kruskal-Wallis podem ser usados para testar se há diferenças entre grupos.

```
friedman.test(as.matrix(q7))$p.value
## [1] 0.5488
```

```
kruskal.test(q7)$p.value
## [1] 0.5434
```

Ambos os testes tem p-valores parecidos e altos, o que indica que não há diferenças estatisticamente significativas na mediana entre os grupos.