

Estudo de Caso 01: estudantes da disciplina *Design and Analysis of Experiments* são bons estimadores para quantidade e valor de moedas colocadas em um copo?

Team 04

Coordenador: Gustavo Vieira

Relator: Danny Tonidandel

Verificador: Alessandro Dias Monitor: Bernardo Marques

1- O experimento

Até que ponto a opinião de pessoas comuns, reunidas em grandes quantidades, podem revelar “verdades” acerca da natureza de determinado objeto ou fenômeno? Segundo Steiner [1], que realizou uma série de testes baseados no *best seller The Wisdom of Crowds* [2], o mais famoso experimento desta natureza foi realizado pelo Cientista Vitoriano *Francis Galton*, em uma carta enviada à revista *Nature* [3], na qual analisa uma competição realizada em *Plymouth* (Inglaterra), em que diversas pessoas deveriam estimar a massa de um boi. Obviamente ninguém acertou exatamente o valor, mas a média das tentativas das quase 800 pessoas que participaram do concurso refletiu, com bastante proximidade, o real valor da medida procurada. E o que Steiner realizou foi testar a ideia utilizando-se de uma garrafa cheia de moedas, convidando pessoas que acessavam a internet a fazerem o mesmo, a partir de uma foto que mostrava a garrafa com as moedas. Mas seria isto verdade?

Da mesma forma podemos conjecturar que o experimento proposto pelo professor da disciplina *Design and Analysis of Experiments* foi inspirado nos mesmos experimentos. Com a diferença de que o material utilizado foram dois recipientes *A* e *B*, cheios de moedas, conforme descrito na referência [4]. O vigente estudo busca, portanto, investigar se as opiniões de 29 estudantes, isto é, o quanto a média das opiniões dos estudantes pode refletir o número e o valor real das moedas depositadas nos recipientes *A* e *B*?

2. Design Experimental

Como a média real não foi dada a conhecer pelo proponente do estudo, o time decidiu realizar uma montagem experimental semelhante (replicação do experimento), utilizando um recipiente de mesma natureza (copo plástico de 200ml) para uma estimativa inicial do número de moedas no recipiente *A*, sabendo que era composto por moedas de natureza diferente (25 e 50 centavos e 1 real) e, no recipiente *B*, moedas de mesma natureza (5 centavos), utilizando contagem manual das moedas. O resultado seria utilizado como estimativa inicial para as médias: *Recipiente A* : 182 moedas; *Recipiente*

B : 9 reais e 10 centavos. Assim, formula-se a hipótese de que a média das estimativas dos estudantes é igual ou não ao “valor real”:

$$\begin{cases} H_0 : \mu = 130, \\ H_a : \mu \neq 130. \end{cases}$$

e

$$\begin{cases} H_0 : \mu = 9.10, \\ H_b : \mu \neq 9.10. \end{cases}$$

O que forma um teste de hipóteses bilateral, considerando que os valores de H_a e H_b são “reais”, o que já é uma fonte de incertezas.

Por conveniência, julgou-se suficiente um nível de significância para o experimento de 5%, i.e., $\alpha = 0.05$, que implica em um grau de confiança $1 - \alpha$ de 95%. E a partir do conhecimento do time a respeito do problema em questão, adotou-se o menor efeito de significância prática como sendo $\delta_A^* = 10$ moedas (para o caso A) e $\delta_B^* = 0.50$ centavos (para o caso B). Além disso, o nível de potência estatística para o experimento escolhida foi (inicialmente) de $(1 - \beta) = 0.8$.

3. Teste de Hipóteses

```
teste.t.coins<-t.test(v_coins, mu=130)
teste.t.value<-t.test(v_value, mu=9.10)
teste.t.coins

##
## One Sample t-test
##
## data: v_coins
## t = -4.5118, df = 28, p-value = 0.0001052
## alternative hypothesis: true mean is not equal to 130
## 95 percent confidence interval:
## 69.78405 107.38836
## sample estimates:
## mean of x
## 88.58621

teste.t.value

##
## One Sample t-test
##
## data: v_value
## t = -15.153, df = 28, p-value = 5.061e-15
## alternative hypothesis: true mean is not equal to 9.1
## 95 percent confidence interval:
## 4.033574 5.240219
## sample estimates:
## mean of x
## 4.636897
```

O teste de hipóteses para dois casos sugere rejeitar a hipótese nula, considerando que $|t_0| > 0.05$ para 28 graus de liberdade.

No entanto, considerando-se que o teste sugere a rejeição da hipótese nula, e considerando-se a potência desejada e o menor efeito de significância prática para os dois casos ($\delta_A^* = 10$ moedas e $\delta_B^* = 0.50$ centavos), realizou-se um teste de potência:

Potência dos Tests

```
v_coins.delta = 10
v_coins.desiredPower = 0.8
v_coins.powerReal = power.t.test(n=29, delta=v_coins.delta, sd=v_coins.sd, sig.level=0.05, type="one.sar
v_coins.n = power.t.test(power=v_coins.desiredPower, delta=v_coins.delta, sd=v_coins.sd, sig.level=0.05
```

```
v_value.delta = 0.5
v_value.desiredPower = 0.8
v_value.powerReal = power.t.test(n=29, delta=v_value.delta, sd=v_value.sd, sig.level=0.05, type="one.sam
v_value.n = power.t.test(power=v_value.desiredPower, delta=v_value.delta, sd=v_value.sd, sig.level=0.05
```

A potência é 0.374285

2.1 Validação das Premissas

Como não se tem informações sobre a variância da população, o time escolheu adotar o teste de *t student*, assumindo as premissas: 1) As estimativas dos estudantes se distribuem em torno do valor real. 2) As observações são independentes. 3) A distribuição populacional das médias é normal.

Normalidade e independência são verificáveis por testes, porém, como a premissa de que a média dos “chutes” dos estudantes se aproxima do valor real não é facilmente testável *a priori*, acrescenta-se mais um ponto de viéses para a análise.

A premissa de normalidade foi testada visualmente a partir dos gráficos *QQplots*:

o que demonstra que a população poderia não ser normal. Entretanto, dado o tamanho da amostra (29), não é possível descartar ainda a hipótese de normalidade, segundo Montgomery [6]. Nestes casos, apenas uma severa disparidade nos dados poderia ser um indicativo de não-normalidade. A recomendação seria a de se usar uma amostra um pouco maior. Assim, os supostos *outliers* não serão descartados e foi realizado o teste de *Shapiro-Wilk* para normalidade. Para o caso *A*, do número de moedas:

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: v_coins
## W = 0.79755, p-value = 7.551e-05
```

E para o caso *B*, para o valor:

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: v_value
## W = 0.92156, p-value = 0.0334
```

Para os dois casos, o valor de W_α

2. Independência

B. Análise Descritiva

Considerações finais

Surowiecki, em seu estudo, lembra que a diferença não só contribui trazendo novas perspectivas para o ambiente, mas também ajuda os integrantes a expressarem mais livremente suas opiniões - sejam elas divergentes ou não [2, p. 38-39]. Isto revela o problema da coleta aberta no segundo caso, pois, não importa a magnitude do erro: mesmo que a “intuição” sugira o contrário, as pessoas dificilmente dariam respostas muito discrepantes da maioria. Gregory Berns, em seu *Iconoclast: A Neuroscientist Reveals How to Think Differently*[7] questiona inclusive a influência do grupo sobre a percepção das pessoas. Embora os estudantes garantirem terem dados a melhor resposta de acordo com suas observações, eles provavelmente questionavam

suas convicções. Pode ser que alguns duvidassem daquilo que estavam vendo. Aparentemente as percepções permanecem intactas, mas a “fé” das pessoas nos seus sentidos, esta sim, parece ser moldada pela influência externa, alterando as decisões tomadas. E, no final, como o próprio prof. Campelo costuma afirmar em sala de aula, o que importa mesmo são as decisões. Vale ressaltar que o grupo experienciou um certo “alívio” ao saber que a experiência era por isso, de certo modo, uma pequena farsa.

V. Atividades Desempenhadas

Referências

- [1] Steiner, E. B. *Turns Out the Internet Is Bad at Guessing How Many Coins Are in a Jar*. Wired Magazine: USA, 2017. Disponível em <https://www.wired.com/2015/01/coin-jar-crowd-wisdom-experiment-results/>
- [2] Surowiecki, J. *The Wisdom of Crowds*. Anchor Books: New York, 2004.
- [3] Galton, F. *Vox Populi*. Nature: England, mar. 1907.
- [4] Campelo, F. *Estudo de caso 01*. Arquivo da disciplina Design and Analysis of Experiments. Disponível em <https://goo.gl/b3leAn>.
- [5] Ramirez, J.G. *Statistical Intervals: Confidence, Prediction, Enclosure*. Disponível em <http://goo.gl/NJz7ot>
- [6] D.C. Montgomery, *Design and Analysis of Experiments*, 5th ed., John Wiley & Sons, 2001.
- [7] Berns, G. *Iconoclast: A Neuroscientist Reveals How to Think Differently*. USA: Harvard Business press, 2008.
- [8] Ramirez, J.G. *Statistical Intervals: Confidence, Prediction, Enclosure*. Disponível em <http://goo.gl/NJz7ot>
- [9] D.C. Montgomery, *Design and Analysis of Experiments*, 5th ed., John Wiley & Sons, 2001.
- [10] Felipe Campelo, *Lecture Notes on Design and Analysis of Experiments*, 2015.