

Estudo de Caso 01: Estimação de Quantidades Pecuniárias

Mariana Fonseca, Taiguara Tupinambás, Douglas da Silva e Darcílio Pereira

17 de Abril, 2017

1. Sumário

Durante a aula do dia 11/04/2017 do curso *Design and Analysis of Experiments*, cada um dos 29 alunos presentes deu sua estimativa para duas perguntas do professor Felipe Campelo:

- 1) Quantas moedas há no recipiente 1 (um copo de 200ml com moedas variadas padrão monetário Real)?
- 2) Qual o valor total contido no recipiente 2 (um copo de 200ml com moedas de R\$0,05)?

No primeiro caso, as estimativas foram dadas de maneira cega (sem a interação entre alunos). No segundo caso, as estimativas foram dadas de maneira aberta (declarações sequenciais dos alunos em voz alta).

Os propósitos deste estudo de caso são, com base nas estimativas fornecidas, a) **definir a quantidade e o valor real** das perguntas acima, além de b) **investigar se conjuntos de alunos de engenharia são bons estimadores de pequenas quantidades pecuniárias**.

Para isso, inicialmente é feito um estudo de estatística descritiva do conjunto de dados coletados (as estimativas dos alunos), através de gráficos e descrições paramétricas, respondendo ao propósito **a** e obtendo uma ideia da qualidade do estimador conjunto de alunos de engenharia.

Como não se sabe, a priori, a quantidade real (ou a média real da variável aleatória *quantidade de moedas em um copo cheio de 200ml*), são propostos testes adicionais com experimentação, para aprofundar a investigação do propósito **b**, através do estudo das seguintes questões de interesse:

- As estimativas rejeitam uma hipótese nula mais próxima da real?
- As estimativas de conjuntos de alunos são sistematicamente rejeitadas por experimentação ?

2. Preparação e Exploração dos Dados

Os dados coletados em sala são carregados no R e em seguida explorados, para se ter uma ideia dos valores obtidos

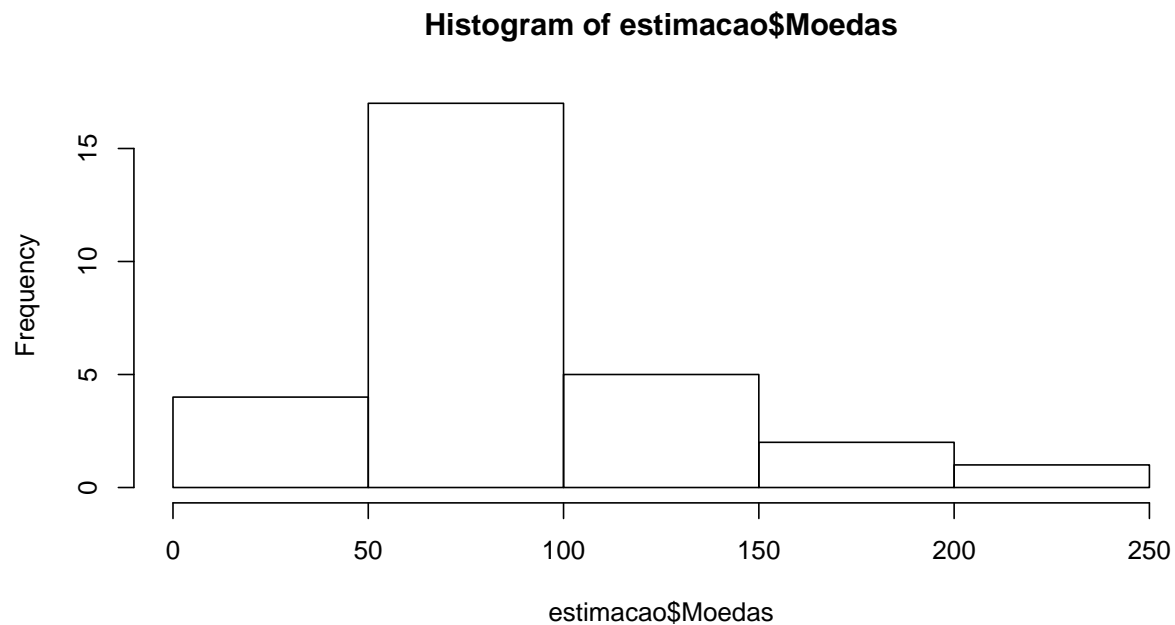
```
estimacao <- read.csv(file="./estimativa_da_sala.csv", header=TRUE, sep=";")
```

Primeiro, as estimativas de moedas são exploradas.

```
summary(estimacao$Moedas)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
##    34.00   57.00   67.00   88.59  107.00  250.00
```

```
hist(estimacao$Moedas)
```



```
shapiro.test(estimacao$Moedas)
```

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

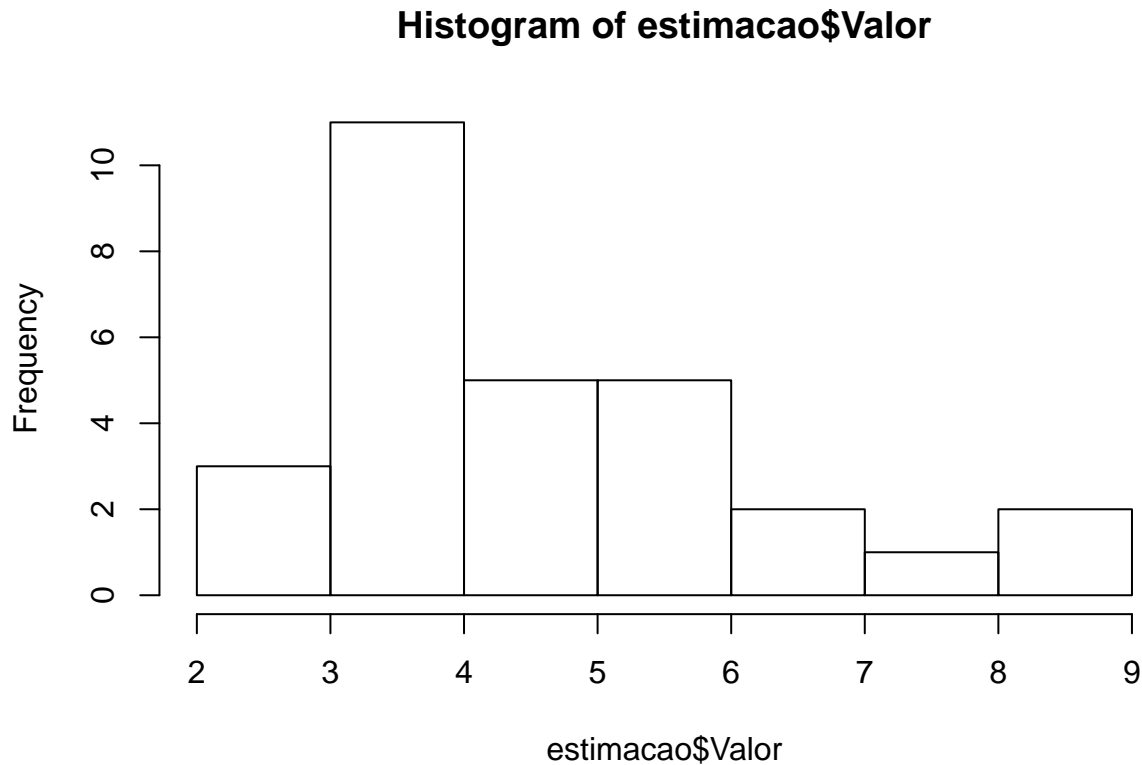
Os dados estimados para a quantidade de moedas tem uma distribuição que pode ser aproximada da normal, uma vez que o valor $p \ll 0.1$ para o teste Shapiro-Wilk. [1].

Em seguida, as estimativas de valores são exploradas.

```
summary(estimacao$Valor)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
##      2.40   3.50   4.25   4.62   5.30   8.45
```

```
hist(estimacao$Valor)
```



```
shapiro.test(estimacao$Valor)
```

```
##  
##  Shapiro-Wilk normality test  
##  
## data:  estimacao$Valor  
## W = 0.91928, p-value = 0.02923
```

Assim como para as estimativas de moedas, a distribuição para as estimativas de valor pode ser assumida como normal pelo mesmo motivo, $p < 0.1$, mas com um valor significativamente maior. O maior resultado de p , significando uma “menor normalidade” na distribuição pode ser explicada pela não independência dos dados, devido à forma como foram coletados (aberta, em voz alta). De qualquer forma, pelos resultados e pelas mesmas justificativas das estimativas de moedas, será utilizado o parâmetro média para o estimador.

3. Estatística Descritiva das Estimativas

3.1 Quantidade de Moedas no Recipiente 1

3.1.1 Descrição da coleta de dados

As estimativas dos alunos para a primeira pergunta foram escritas em folhas de papel e entregues ao professor, que informou aos alunos o valor de cada uma.

Assume-se que:

- Não houve interação entre os alunos (i.e. nenhum aluno trapaceou e consultou outros a respeito das estimativas ou leu do papel de um colega alguma estimativa).

- Não houve erro na leitura das estimativas por parte do professor.
- Não houve erro na anotação das estimativas por parte do grupo.

No caso da última premissa, outros grupos foram consultados e os valores conferidos, de forma a minimizar a chance de ocorrência de erro. Em relação às duas primeiras, a verificação só poderia ser feita caso o professor tenha guardado os papéis ou, e.g. houvesse uma câmera na sala para flagrar algum aluno trapaceando as instruções.

3.1.2 Análise Estatística

Após a análise exploratória dos dados, para definir a quantidade real de moedas no recipiente 1, baseado nos dados coletados em sala, é calculada a média e o erro médio das estimativas [3]:

$$\hat{\sigma}_X = \frac{S}{\sqrt{n}} \quad (1)$$

```
med_est_moed<-mean(estimacao$Moedas)
desvio_pad_moed<-sd(estimacao$Moedas)
erro_med_moed<-sd(estimacao$Moedas)/sqrt(length(estimacao$Moedas))
inter_conf_moed<-c(med_est_moed-2*erro_med_moed,med_est_moed+2*erro_med_moed)
```

```
## Estimativa de Média é: 88.58621
```

```
## Intervalo de Confiança 95% é: 70.22837 106.944
```

```
## Desvio padrão do estimador é: 49.42998
```

Desta forma, considerando que o estimador em questão não possui viés, i.e.:

$$E(\Phi) = \theta \quad (2)$$

A quantidade de moedas no recipiente 1, com 95% de confiança, é de 89 ± 18 . Ou seja, este intervalo tem uma chance de 95% de capturar a quantidade de moedas real no recipiente 1, considerando que ele não tenha viés e que sua distribuição seja normal.

O desvio padrão encontrado, de 49.43, indica uma dispersão muito grande em torno da estimativa de média (56% do valor da média), o que indica uma precisão muito pequena do estimador.

3.2 Valor no Recipiente 2

3.2.1 Descrição da coleta de dados

Para a segunda pergunta, as estimativas do valor contido no recipiente 2 foram dadas em voz alta, na ordem em que os alunos se encontravam e os grupos foram anotando as respostas.

Desta forma, será assumido apenas que:

- Não houve erro na anotação das estimativas por parte do grupo

Da mesma forma que a primeira estimativa, os valores anotados foram conferidos entre grupos para verificar essa premissa.

3.2.2 Análise Estatística

Após a análise exploratória dos dados, para definir o valor real de moedas no recipiente 2, baseado nos dados coletados em sala, é calculada a média e o erro médio das estimativas.

```
med_est_val<-mean(estimacao$Valor)
desvio_pad_val<-sd(estimacao$Valor)
erro_med_val<-sd(estimacao$Valor)/sqrt(length(estimacao$Valor))
inter_conf_val<-c(med_est_val-2*erro_med_val,med_est_val+2*erro_med_val)
```

```
## Estimativa de Média é: 4.619655
```

```
## Intervalo de Confiança 95% é: 4.033196 5.206114
```

```
## Desvio padrão do estimador é: 1.57909
```

Desta forma, considerando que o estimador em questão não possui viés, o valor contido no recipiente 2, com 95% de confiança, é de R\$4.60 ± R\$0.60. Ou seja, este intervalo tem uma chance de 95% de capturar o valor real contido no recipiente 2, considerando que ele não tenha viés e que sua distribuição seja normal.

O desvio padrão encontrado, de R\$1.58, indica uma dispersão muito grande em torno da estimativa de média (34% do valor da média), o que significa uma precisão muito pequena do estimador. No entanto, observou-se um valor percentual menor do que para a quantidade de moedas, que pode ser explicado pelo método de coleta de dados, em que cada aluno pode ter sido influenciado pela opinião dos colegas que estimaram antes dele.

3.3 Análise da Estatística Descritiva

Os estimadores para quantidade de moedas e valor em copos de 200ml produziram, neste caso, resultados pouco precisos, o que poderia indicar uma má qualidade na estimação. Além disso, a premissa de que eles não possuem viés não pode ser confirmada a priori, uma vez que o valor real dos parâmetros não são conhecidos. Para aprofundar essa investigação, novos experimentos foram propostos, através da experimentação, como detalhado nas seções seguintes.

4. Experimentos Adicionais - Recipiente 1

4.1 As estimativas rejeitam uma hipótese nula mais próxima da real?

4.1.1 Planejamento Experimental

O primeiro experimento conduzido tem como método a Prova por Contradição através do teste de hipóteses. Ou seja, através de experimentos, são criadas amostras da população de interesse, i.e. a variável aleatória *quantidade de moedas em um copo de 200ml cheio de moedas variadas*. A partir das amostras, é definida uma hipótese nula (média do resultado experimental μ_e) a ser testada pelas estimativas produzidas em sala:

$$H_0 : \mu = \mu_e \quad (3)$$

$$H_1 : \mu \neq \mu_e \quad (4)$$

A partir de parâmetros experimentais adequados, os resultados podem levar a duas conclusões:

- H_0 rejeitada: como a hipótese nula é um valor mais próximo do real, caso ela seja rejeitada, pode-se concluir que, *para este caso específico*, conjuntos de alunos de engenharia não produziram um bom estimador, uma vez que “um estimador deve ser de alguma forma próximo do valor real do parâmetro desconhecido”, de acordo com a Seção 7.2.1, de [3].

- Falhou em rejeitar H_0 : se, com as estimativas da sala, evidências suficientes não foram encontradas para rejeitar a hipótese nula, conclui-se que, *para este caso específico*, conjuntos de alunos de engenharia produziram um bom estimador.

É importante explicar o termo destacado em *itálico*, que significa que as conclusões desse teste servem apenas para qualificar ou desqualificar os estimadores para uma estimativa específica, não podendo ser generalizada. Para tentar investigar mais profundamente, novos teste serão necessários.

4.1.1.1 Descrição da coleta de dados

Um copo de 200ml semelhante ao utilizado pelo professor e diversas moedas dos variados tipos foram coletadas, de forma que a quantidade total fosse muito maior do que a capacidade do copo. Para que as amostras fossem feitas da forma mais fiel possível à real (coleta de moedas da “caixinha da paçoca” do laboratório ORCS da UFMG), a proporção de moedas de 1 real, cinquenta, vinte e cinco, dez e cinco centavos deveria ser igual (considerando que moedas de 1 centavo não foram inseridas na caixinha). Como a proporção real não tem como ser averiguada, a proporção do experimento será comparado ao meio circulante nacional do dia 11/04/2017 (data esperada da coleta de moedas), informação disponível no site do Banco Central do Brasil [4].

Para fins de reproducibilidade a quantidade de moedas de cada tipo é apresentada: 22 moedas de 1 real, 21 moedas de 50 centavos, 30 de 25 centavos, 60 de 10 centavos e 53 de 5 centavos.

A comparação das proporções de moedas do experimento com o meio circulante nacional são apresentadas a seguir:

```
moedas_exp<-c(22,21,30,60,53)
prop_exp<-round(moedas_exp/sum(moedas_exp)*100)
prop_mcn<-c(16,13,14,30,28)
moedas<-c("1","0,50","0,25","0,10","0,05")

print(data.frame(moedas,prop_exp,prop_mcn))
```

```
##   moedas prop_exp prop_mcn
## 1      1      12      16
## 2  0,50      11      13
## 3  0,25      16      14
## 4  0,10      32      30
## 5  0,05      28      28

## Estimativa de Média é: 4.619655
## Intervalo de Confiança 95% é: 4.033196 5.206114
## Desvio padrão do estimador é: 1.57909
```

Nota-se uma diferença pequena nas proporções das moedas do experimentos com as moedas do meio circulante nacional, o que sugere que a aproximação do experimento com o real é boa.

As moedas coletadas são apresentadas na Fig. 1 e um exemplo de amostra é apresentado na Fig. 2.

As moedas foram reunidas em um estojo que era misturado antes de cada amostra. O copo era então inserido no estojo e enchido de moedas para ser contado. Ao ser removido do estojo, era feita uma avaliação pelo grupo se o nível de enchimento do copo era semelhante ao do dia das estimativas e, em caso negativo, uma nova amostra era coletada.

É importante ressaltar os pontos fracos dessas premissas:

- Caso a proporção das moedas utilizadas para encher o copo seja muito distante da utilizada no experimento ou o formato do copo seja muito diferente, as amostras observadas podem conter um viés



Figure 1: Moedas utilizadas no experimento



Figure 2: Exemplo de amostra

significativo, prejudicando o experimento. Para evitar esse problema, poderia-se verificar a proporção real ou utilizar o mesmo conjunto de moedas e copo utilizado pelo professor.

- O nível de enchimento também pode influenciar na quantidade de amostras. O grupo tentou ser o mais fiel possível, mas um erro sistemático nessa estimativa pode gerar um viés. O que poderia ter sido feito para evitar essa questão é a medição do espaço vazio do copo utilizado na sala de aula, para que a replicação fosse mais fiel.

Para as amostras aprovadas, a quantidade de moedas foi contada e anotada.

Como o objetivo desse experimento é encontrar uma hipótese nula a ser usada na prova por contradição, não é necessário um cálculo de tamanho amostral. A quantidade de amostras foi definida de forma qualitativa, observando-se a dispersão entre cada amostra.

4.1.1.2 Análise Exploratória dos Dados

Os resultados observados após 5 amostras foi considerado satisfatório (desvio padrão relativo pequeno), para se definir uma hipótese nula.

```
experimento <- read.csv(file="./resultados_experimentais.csv", header=FALSE, sep=";")
```

```
## [1] 113 114 108 119 120
```

```
## Média dos resultados experimentais é: 114.8
```

```
## Desvio padrão dos resultados experimentais é: 4.868265
```

4.1.2 Teste de Hipóteses

Para o teste de hipóteses da prova por contradição, queremos ter certeza que, no caso de rejeição da hipótese nula, a conclusão seja forte. Dessa forma, é importante minizar o erro tipo I, que seria a rejeição da hipótese nula, quando ela é verdadeira. Por isso, será considerado um nível de confiança de 99%

```
t.test(estimacao$Moedas,mu=mean(experimento$V1),conf.level = 0.99)
```

```
##
```

```
## One Sample t-test
```

```
##
```

```
## data: estimacao$Moedas
```

```
## t = -2.8559, df = 28, p-value = 0.007998
```

```
## alternative hypothesis: true mean is not equal to 114.8
```

```
## 99 percent confidence interval:
```

```
## 63.22245 113.94996
```

```
## sample estimates:
```

```
## mean of x
```

```
## 88.58621
```

De acordo com o resultado do teste, a hipótese nula deve ser rejeitada, com valor $p=0.007998$. Ou seja, até um nível de confiança de 99.2%, a hipótese nula seria rejeitada. Pode-se concluir por contradição que, para essa estimativa específica, o estimador conjunto de alunos de engenharia produz um parâmetro com viés.

Para que uma conclusão mais generalizada possa ser alcançada, outro teste deve ser proposto.

4.2 As estimativas de conjuntos de alunos são sistematicamente rejeitadas por experimentação?

4.2.1 Planejamento Experimental

Para que o estimador pudesse ser testado mais vezes, para uma conclusão mais generalizada pudesse ser alcançada, as estimativas dos alunos foram divididas em 5 grupos (4 grupos com 5 estimativas e 1 grupo com 4). Como as observações foram feitas de forma independente, não há necessidade de randomização das estimativas.

Nesse caso, será feita uma abordagem diferente, na qual a hipótese nula é a média de cada grupo (μ_g) e o experimento é utilizado no teste de hipóteses, ou seja:

$$H_0 : \mu = \mu_g \quad (5)$$

$$H_1 : \mu \neq \mu_g \quad (6)$$

Desta forma, é possível se ter um maior controle do experimento, uma vez que o tamanho amostral pode ser definido para se obter os parâmetros desejados.

Nesse caso, como já é esperado que a média dos grupos não seja próxima da média real, é necessário minimizar o erro de tipo II. Para isso, uma alta potência será necessária e será garantida pelo cálculo do tamanho amostral. Os parâmetros definidos são:

- Potência = 0,90 (para evitar erros do tipo II)
- $\delta = 5$ (aproximadamente o desvio padrão do experimento já realizado)
- $\sigma = 4.9$ (desvio padrão do experimento realizado)
- $\alpha = 0.1$ (não há necessidade de baixo nível de significância)

```
power.t.test(power=0.9,delta=5,sd=4.9,sig.level=0.1,type="one.sample",alternative="two.sided")
```

```
##
##      One-sample t test power calculation
##
##              n = 9.747895
##            delta = 5
##             sd = 4.9
##      sig.level = 0.1
##             power = 0.9
##   alternative = two.sided
```

O tamanho amostral requerido para se atingir a potência desejada, considerando os parâmetros estimados é de 10. Desta forma, 5 testes adicionais foram realizados e os resultados foram: 104, 108, 115, 116 e 111.

A seguir os grupos são divididos e os valores das hipóteses nulas de cada um são calculados:

```
h_0<-c(0,0,0,0,0)
aux<-0
for (i in 1:5) {
  aux<-estimacao$Moedas[((i-1)*6+1):((i-1)*6+6)]
  h_0[i]<-mean(aux,na.rm = TRUE)
}
cat("As hipóteses nulas são:",h_0)
```

```
## As hipóteses nulas são: 73.83333 92.16667 104.5 95 75.2
```

4.2.1 Testes de Hipótese

Em seguida é realizado o teste para a hipótese nula de cada grupo e os valores do intervalo de confiança, além do valor p, são guardados em uma tabela.

```

experimento2 <- read.csv(file="./resultados_experimentais2.csv", header=FALSE, sep=";")
library(broom)
conf_low<-c(0,0,0,0,0)
conf_high<-c(0,0,0,0,0)
p_value<-c(0,0,0,0,0)
ttest<-0
reject<-0
for (i in 1:5) {
  ttest<-tidy(t.test(experimento2$V1,mu=h_0[i],conf.level = 0.9))
  conf_low[i]<-ttest$conf.low
  conf_high[i]<-ttest$conf.high
  p_value[i]<-ttest$p.value
  if (h_0[i]<conf_low[i] | h_0[i]>conf_high[i]) {
    reject<-reject+1
  }
}

```

A hipótese nula foi rejeitada 5 vezes do total de 5 grupos

Os valores p dos testes foram 1.688651e-09 4.414103e-07 0.0006016413 1.551237e-06 2.317912e-09

Como a hipótese nula (estimativa dos grupos) foi rejeitada todas as vezes pelo experimento, com potência maior do que 90% e valor p maior do que 0.0006 para todos os testes, pode-se concluir que, de forma sistemática o estimador *conjunto de alunos de engenharia* produz estimativas ruins para quantidade de moedas em recipientes de 200ml.

5. Experimentos Adicionais - Recipiente 2

5.1 As estimativas rejeitam uma hipótese nula mais próxima da real?

5.1.1 Planejamento Experimental

No caso do recipiente 2, não foi possível a coleta de moedas de 5 centavos em quantidade suficiente para permitir a experimentação. Desta forma, foi necessário a realização de aproximações e apenas uma amostra foi possível de ser coletada que será definida com a hipótese nula dos testes para o recipiente 2.

Além disso, para que as estimativas possam ser divididas em grupos, elas deveriam ser independentes, uma vez que se há dependência entre as estimativas, não adiantaria separá-las em grupos para uma conclusão mais generalizada. Para confirmar essa expectativa de dependência entre dados, é proposto o teste Durbin-Watson, que testa a autocorrelação serial [5]. Se o resultado para o valor p do teste for significativamente baixo, a hipótese nula de que não há autocorrelação será rejeitada.

```

library(lmtest)
dwtest(estimacao$Valor~1)

```

```

##
## Durbin-Watson test
##
## data: estimacao$Valor ~ 1
## DW = 1.841, p-value = 0.3324
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0

```

Um valor p de 0.33 é muito alto, indicando que não há evidências suficientes para rejeitar a hipótese de que não há correlação. Desta forma, os grupos poderão ser separados, mas, desta vez, terão que ser testados pela Prova por Contradição, já que não é possível variar o tamanho amostral do experimento.

Desta forma, todos os teste serão feitos utilizando a hipótese nula do experimento (resultado experimental μ_e) a ser testada pelas estimativas produzidas em sala:

$$H_0 : \mu = \mu_e \quad (7)$$

$$H_1 : \mu \neq \mu_e \quad (8)$$

5.1.1.1 Descrição da coleta de dados

O total de moedas de R\$0,05 disponível para a experimentação era de 53, que enchem apenas até o ponto indicado na Figure 3.



Figure 3: Copo com as moedas de R\$0,05

O volume preenchido foi medido por e o resultado foi de 60ml.

Para estimar a quantidade de moedas de 5 centavos no copo, assume-se que:

- O copo utilizado pelo professor estava preenchido até 90% de seu volume
- A diferença do formato do copo em sua base e no topo não causa variações significativas (uma vez que o diâmetro do copo é muito maior do que o da moeda) e o recipiente será considerado como um cilindro

Note que caso essas premissas causam um certo erro na estimação da hipótese nula para valor no recipiente 2, mas ainda espera-se que esta estimativa ainda seja muito mais próxima do real do que as estimativas dos alunos. No entanto, é importante ressaltar que elas constituem pontos fracos. Para melhorar este experimento, uma foto do recipiente utilizado em sala de aula poderia ter sido tirada ou um modelo de volume do copo mais fiel à realidade poderia ter sido usado.

5.1.1.2 Análise exploratória dos dados

Considerando as questões levantadas, o resultado da estimativa é de 159 moedas, i.e. R\$ 7,95, que será utilizado como hipótese nula.

5.1.2 Teste de Hipóteses

Mais uma vez, será utilizado um α de 0.01, pois deseja-se minimizar o erro do tipo I.

```
t.test(estimacao$Valor,mu=7.95,conf.level = 0.99)

##
## One Sample t-test
##
## data: estimacao$Valor
## t = -11.357, df = 28, p-value = 5.395e-12
## alternative hypothesis: true mean is not equal to 7.95
## 99 percent confidence interval:
##  3.809385 5.429926
## sample estimates:
## mean of x
##  4.619655
```

De acordo com o resultado do teste, a hipótese nula deve ser rejeitada, com valor $p=5.395e-12$. Ou seja, com um nível de confiança absurdamente alto, a hipótese nula é rejeitada. Pode-se concluir por contradição que, para essa estimativa específica, o estimador conjunto de alunos de engenharia produz um parâmetro com viés. Novamente, para que uma conclusão mais generalizada possa ser alcançada, outro teste deve ser proposto.

5.2 As estimativas de conjuntos de alunos rejeitam sistematicamente hipóteses mais reais?

5.2.1 Planejamento Experimental

Inicialmente serão criados os grupos de estimadores. No entanto, neste caso, recomenda-se randomizar os valores, mesmo que o teste de Durbin-Watson tenha dado resultado negativo. Essa estratégia justifica-se uma vez que não há custo nenhum associado e que espera-se que haja alguma autocorrelação sequencial pela forma como os dados foram gerados.

```
set.seed(001) #para fins de reproducibilidade
valor_rand<-sample(estimacao$Valor)
h_0<-c(0,0,0,0,0)
grupos_val<-matrix(nrow=5,ncol=6)
for (i in 1:5) {
  grupos_val[i,]<-valor_rand[((i-1)*6+1):((i-1)*6+6)]
}
```

5.2.1 Testes de Hipótese

Em seguida é realizado o teste de hipóteses usando as estimativas de cada grupo e os valores do intervalo de confiança, além do valor p , são guardados em uma tabela.

```
conf_low<-c(0,0,0,0,0)
conf_high<-c(0,0,0,0,0)
p_value<-c(0,0,0,0,0)
ttest<-0
reject<-0
for (i in 1:4) {
  ttest<-tidy(t.test(grupos_val[i,],mu=7.95,conf.level = 0.99))
  conf_low[i]<-ttest$conf.low
  conf_high[i]<-ttest$conf.high
  p_value[i]<-ttest$p.value
  if (7.95<conf_low[i] | 7.95>conf_high[i]) {
    reject<-reject+1
  }
}
```

```

}
i=5 #o último grupo possui um valor NA que iria contaminar o teste
ttest<-tidy(t.test(grupos_val[i,1:4],mu=7.95,conf.level = 0.99))
conf_low[i]<-ttest$conf.low
conf_high[i]<-ttest$conf.high
p_value[i]<-ttest$p.value
if (7.95<conf_low[i] | 7.95>conf_high[i]) {
  reject<-reject+1
}

```

A hipótese nula foi rejeitada 3 vezes do total de 5 grupos

Os valores p dos testes foram 0.01444037 0.0007544546 0.02009986 0.001821948 0.0001468118

Neste caso os estimadores rejeitaram a hipótese nula 3 de 5 vezes. Nas vezes que não rejeitou, foi devido valores p de 0.01444037 e 0.02009986 (pequeno, mas maior do que o projetado). Nesses casos o intervalo de confiança foi de R\$1.50 a R\$7.92 e R\$2.36 a R\$8,60. O que justifica tamanhos de intervalo tão grandes é a pequena quantidade de amostras.

De qualquer forma, como os grupos de estimadores rejeitaram a hipótese nula sistematicamente (4 de 5), conclui-se, por contradição, que o estimador *conjuntos de alunos de engenharia* produz estimativas ruins de valor contido em recipientes de 200ml cheios de moedas de 5 centavos.

6. Conclusões e Recomendações

De acordo com os resultados obtidos, conclui-se que conjuntos de alunos de engenharia não são bons estimadores de pequenas quantidades pecuniárias em recipientes de 200ml, uma vez que:

- Produzem resultados com baixa precisão (56% de desvio padrão em comparação com a média para quantidade e 34% para valor).
- Com confiança maior do que 99% os estimadores rejeitam hipóteses nulas mais próximas do valor real e, portanto, possuem viés.
- Sistematicamente, com mais de 90% de potência tem suas estimativas rejeitados por experimentação (5 de 5 para recipiente 1) ou com mais de 99% de confiança rejeitam hipóteses mais reais (3 de 5 para o recipiente II).

Não se pode inferir sobre a qualidade do estimador para outros recipientes, no entanto. Para recipientes muito pequenos, por exemplo, a qualidade de estimação pode ser significativamente maior.

Importante notar também que a experimentação para o estimador de valor no recipiente 2 foi afetada pela falta de moedas para produção de amostras. Resultados mais consistentes eram esperados, caso fosse possível realizar o teste sistemático como foi feito para a quantidade de moedas no recipiente 1.

Para resultados ainda satisfatórios, recomenda-se a utilização do conjunto moedas e copo utilizado pelo professor.

Finalmente, para melhorar a qualidade do estimador, informações adicionais poderiam ser dadas aos alunos, e.g.: peso do copo e peso médio de moedas ou volume médio das moedas.

7. Referências

- [1] Patrick Royston (1995) Remark AS R94: A remark on Algorithm AS 181: The W test for normality. *Applied Statistics*, 44, 547-551
- [2] <https://www.wyzant.com/resources/lessons/math/prealgebra/representing-data>. Acessado em 13/04/2017
- [3] D.C. Montgomery, G.C. Runger, *Applied Statistics and Probability for Engineers*, 5th ed., Wiley, 2010

[4] <http://www4.bcb.gov.br/adm/mecir/principal.asp>. Acessado em 13/04/2017

[5] Felipe Campelo, Lecture Notes on Design and Analysis of Experiments. UFMG, Belo Horizonte, Brasil (2014)