

# IBI5086 - Lista 1

Guilherme Yudi Aiabe Sagawa Sagawa - 1225676

3 de Setembro de 2025

## 1 Exercício 1

## 2 Exercício 2

Inicialmente determinei alguns valores arbitrários para simular um dataset para o exercício. Foram adotados  $media = 50$  e  $desvio\_padrao = 5$  na função `rnorm()` do R para gerar o conjunto P1 como pode ser visto no retângulo abaixo. Além disso, foram obtidos os valores básicos do dataset P1 com a função `summary(p1)` e `sd(p1)`, assim como a verificação de normalidade pelo teste de Shapiro e a visualização de sua distribuição de frequências com seu histograma 1.

```
1 media <- 50
2 desvio_padrao <- 2
3 p1 <- rnorm(92, mean = media, sd = desvio_padrao)
4
5 summary(p1)
6 # Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
7 # 46.27 48.56 50.21 50.27 51.86 54.81
8
9 sd(p1)
10 # 2.124603
11
12 shapiro.test(p1)
13 #Shapiro-Wilk normality test
14 #data: p1
15 #W = 0.97992, p-value = 0.1677
16
17 hist(p1, main="P1")
```

Com base na análise descritiva do conjunto gerado p1, observa-se que os valores variam entre 46,27 e 54,81, indicando uma amplitude relativamente moderada. A distribuição apresenta uma mediana de 50,21, muito próxima da média de 50,27, o que sugere simetria nos dados. Os quartis mostram que metade das observações se concentra entre 48,56 (1º quartil) e 51,86 (3º quartil), reforçando que os valores estão bem agrupados em torno do centro. O desvio padrão de aproximadamente 2,12 confirma essa baixa dispersão, apontando para uma variabilidade pequena em relação à média. Ademais, o teste

de Shapiro-Wilk (p-value = 0,1677) não rejeita a hipótese de normalidade ( $p > 0,05$ ), confirmando que os dados de p1 podem ser considerados normalmente distribuídos.

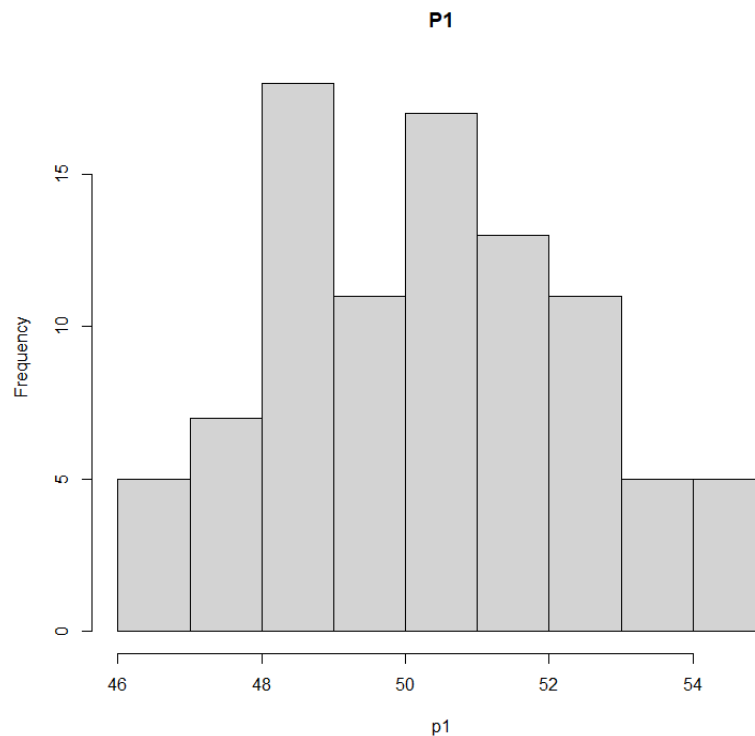


Figure 1: Histograma da simulação P1

Já o conjunto p2, cujos valores foram obtidos a partir da função  $p2 = a + b \cdot p1$ , com  $a = 5$  e  $b = 3$ , apresenta valores entre 143,8 e 169,4, indicando uma amplitude considerável. A média (155,8) e a mediana (155,6) são bastante próximas, assim como observado em p1, o que sugere simetria na distribuição. Os quartis mostram que 50% das observações estão concentradas entre 150,7 (1º quartil) e 160,6 (3º quartil), evidenciando que a maior parte dos dados se encontra próxima do centro da distribuição. O desvio padrão é de aproximadamente 6,37, superior ao observado em p1, refletindo maior dispersão dos valores em torno da média. Ademais, o teste de Shapiro-Wilk (p-value = 0,1677) não rejeita a hipótese nula de normalidade ( $p > 0,05$ ), o que confirma que os dados de p2 podem ser considerados normalmente distribuídos, resultado também evidenciado pela visualização do histograma (Figura 2).

```

1 # Para funcao: p2 = a + b*p1
2 a <- 5

```

```

3 b <- 3
4 p2 <- a + b*p1
5
6 summary(p2)
7 # Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
8 # 143.8 150.7 155.6 155.8 160.6 169.4
9
10 sd(p2)
11 # 6.373808
12
13 shapiro.test(p2)
14 # Shapiro-Wilk normality test
15 # data: p2
16 # W = 0.97992, p-value = 0.1677
17
18 hist(p2, main="P2")

```

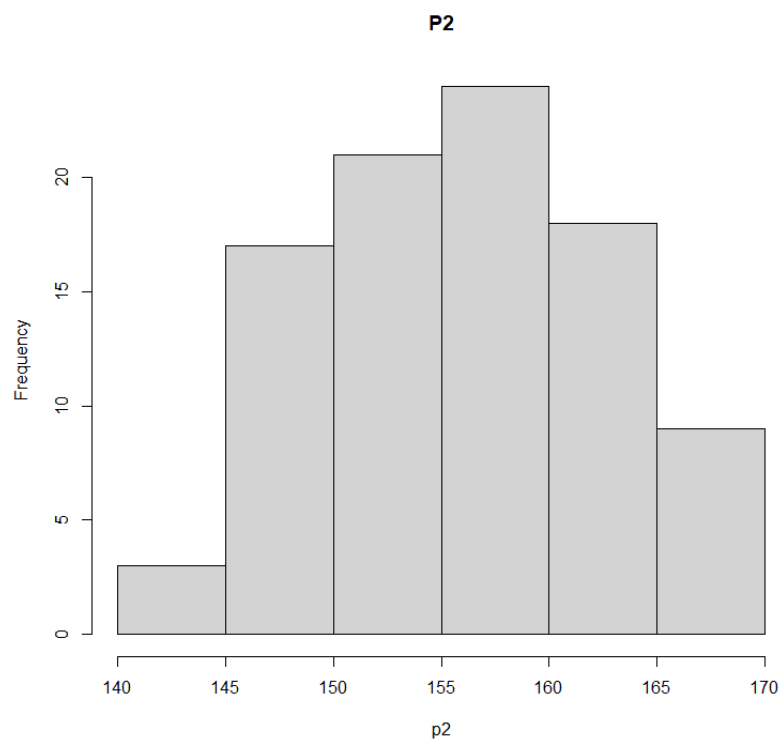


Figure 2: Histograma da simulação  $P2 = 5 + 3 \times P1$

Como neste caso P1 e P2 satisfazem algumas condições:

- Distribuição normal

- Média e desvio padrão conhecidos
- Dependência de P2 em P1

Podemos realizar um Teste t-Student com variáveis pareadas para verificar se as médias de P1 e P2 são estatisticamente diferentes.

```

1 t.test(p1, p2, paired=TRUE, conf.level = 0.95)
2
3 #Paired t-test
4 #data:  p1 and p2
5 #t = -238.23, df = 91, p-value < 2.2e-16
6 #alternative hypothesis: true mean difference is not equal to 0
7 #95 percent confidence interval:
8 #-106.4169 -104.6570
9 #sample estimates:
10 #mean difference -105.5369

```

Após realizar o teste t com confiança de 95%, podemos afirmar que as médias de P1 e P2 são estatisticamente diferentes por dois motivos:

- p-value < 0.05, o que implica que  $H_0$  (Médias iguais) foi falseada
- O intervalo de confiança da diferença das médias  $[-106.4169, -104.6570]$  não contém 0

### 3 Exercício 3

```

1 set.seed(153)
2
3 # Irei usar o mesmo desvio padrão para gerar os datasets para
4   garantir homocedasticidade no exercício
5 # Gerar 4 datasets independentemente
6 # rnorm() para garantir distribuição normal em todos os
7   conjuntos
8
9 var <- 5
10
11 # Gerar médias aleatórias entre [30,60] para serem as médias
12   dos conjuntos
13 medias <- runif(4, min = 30, max = 60)
14
15 n1_1 <- rnorm(35, mean = medias[1], sd = var)
16 n2_1 <- rnorm(35, mean = medias[2], sd = var)
17 n1_2 <- rnorm(57, mean = medias[3], sd = var)
18 n2_2 <- rnorm(57, mean = medias[4], sd = var)
19
20 summary(n1_1)
21 #Min. 1st Qu.  Median      Mean 3rd Qu.    Max.

```

```

19 #48.50  56.03  59.43  59.12  61.58  69.00
20 summary(n1_2)
21 #Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
22 #28.91  34.03  38.27  38.14  41.61  51.07
23 summary(n2_1)
24 #Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
25 #36.16  41.33  43.63  44.61  48.14  53.12
26 summary(n2_2)
27 #Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.
28 #28.14  37.39  39.87  40.44  44.01  53.87
29
30 # Teste de normalidade dos conjuntos
31 shapiro.test(n1_1)
32 # W = 0.9859, p-value = 0.9242
33 shapiro.test(n1_2)
34 # W = 0.97733, p-value = 0.3593
35 shapiro.test(n2_1)
36 # W = 0.96533, p-value = 0.3282
37 shapiro.test(n2_2)
38 # W = 0.98261, p-value = 0.5827
39 # Todos os datasets são normais --> OK!

```

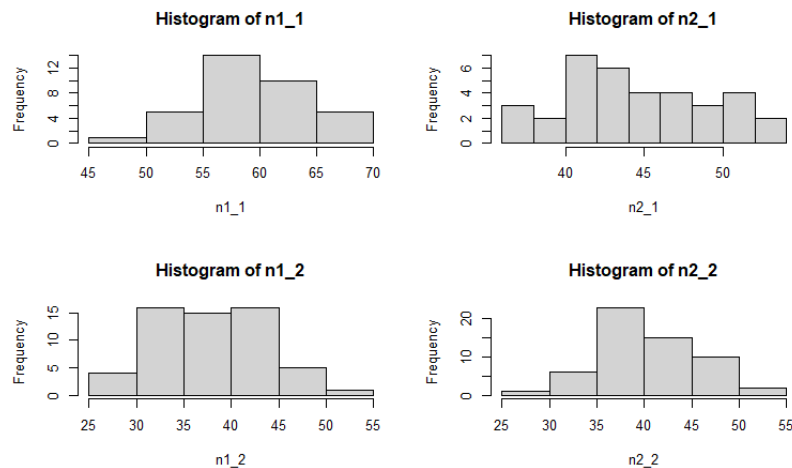


Figure 3: Histograma das simulações

## 4 Exercício 4