Ex010.R.

r3082339

2025-08-02

```
# 1) Teste t para carga média > 10 MPa
carga <- c(
 19.8, 15.4, 11.4, 19.5, 10.1, 18.5, 14.1, 8.8, 14.9, 7.9,
 17.6, 13.6, 7.5, 12.7, 16.7, 11.9, 15.4, 11.9, 15.8, 11.4,
  15.4, 11.4
summary(carga)
      Min. 1st Qu. Median
                             Mean 3rd Qu.
                                              Max.
##
             11.40
                    13.85 13.71 15.70
                                             19.80
mean(carga)
## [1] 13.71364
t.test(carga, mu = 10, alternative = "greater")
##
## One Sample t-test
##
## data: carga
## t = 4.9017, df = 21, p-value = 3.781e-05
## alternative hypothesis: true mean is greater than 10
## 95 percent confidence interval:
## 12.40996
## sample estimates:
## mean of x
## 13.71364
# Interpretação:
# p < 0.05 indica que rejeitamos HO (média = 10).
# Portanto, há evidências de que a carga média > 10 MPa.
# 2) Teste t para diferença de médias entre dois catalisadores (variâncias iguais)
Catalisador_01 <- c(91.5, 94.18, 92.18, 95.39, 91.79, 89.07, 94.72, 89.21)
Catalisador_02 <- c(89.19, 90.95, 90.46, 93.21, 97.19, 97.04, 91.07, 92.75)
mean(Catalisador_01)
## [1] 92.255
```

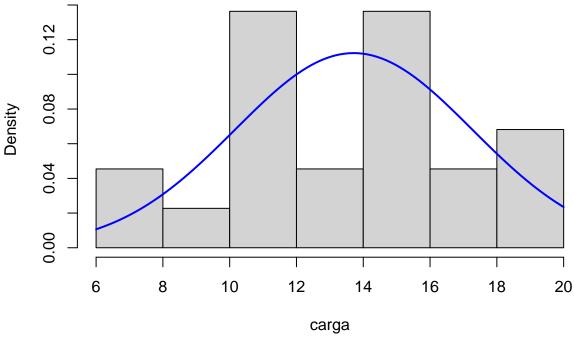
```
mean(Catalisador_02)
## [1] 92.7325
var(Catalisador_01)
## [1] 5.688314
var(Catalisador_02)
## [1] 8.900993
t.test(Catalisador_01, Catalisador_02, var.equal = TRUE, alternative = "two.sided")
##
## Two Sample t-test
## data: Catalisador_01 and Catalisador_02
## t = -0.35359, df = 14, p-value = 0.7289
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -3.373886 2.418886
## sample estimates:
## mean of x mean of y
    92.2550
               92.7325
# Interpretação:
# p > 0.05, não rejeitamos HO (médias iguais).
# Logo, catalisador 2 pode ser adotado sem perda de rendimento.
# 3) Teste F para comparação das variâncias dos processos de esmerilhamento
n1 <- 11
n2 <- 16
s1 <- 5.1
s2 < -4.7
# Calculando razão F (variância maior / menor)
F_{value} \leftarrow (s1^2) / (s2^2)
df1 <- n1 - 1
df2 <- n2 - 1
# Teste bilateral de variância
p_{value} \leftarrow 2 * min(pf(F_{value}, df1, df2), 1 - pf(F_{value}, df1, df2))
cat("F =", F_value, "\n")
## F = 1.177456
cat("p-value =", p_value, "\n")
## p-value = 0.7508517
# Ou usar a função var.test simulando amostras
\# var.test(x = rnorm(n1, sd = s1), y = rnorm(n2, sd = s2), conf.level = 0.90)
# Interpretação:
```

```
# Se p < 0.10, rejeita HO (variâncias iguais) ao nível 90%.
# Caso contrário, aceita HO.

# 4) Verificação da normalidade dos dados de carga
shapiro.test(carga)

##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: carga
## W = 0.96981, p-value = 0.7067
hist(carga, probability = TRUE, col = "lightgray", main = "Histograma com Curva Normal")
curve(dnorm(x, mean=mean(carga), sd=sd(carga)), add=TRUE, col="blue", lwd=2)</pre>
```

Histograma com Curva Normal



```
# p > 0.05 indica que não rejeitamos HO (dados normais).

# 5) Verificação da normalidade para os catalisadores
shapiro.test(Catalisador_O1)
```

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: Catalisador_01
## W = 0.92171, p-value = 0.4439
```

```
shapiro.test(Catalisador_02)

##

## Shapiro-Wilk normality test

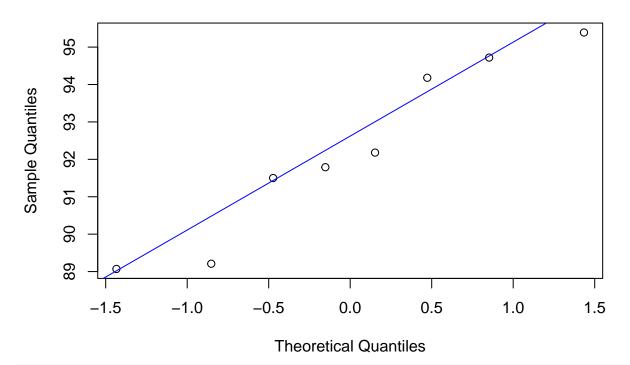
##

## data: Catalisador_02

## W = 0.88182, p-value = 0.196

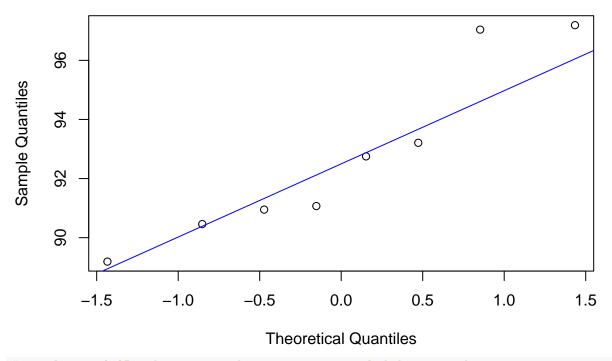
qqnorm(Catalisador_01, main = "Q-Q Plot - Catalisador 01")
qqline(Catalisador_01, col = "blue")
```

Q-Q Plot - Catalisador 01



qqnorm(Catalisador_02, main = "Q-Q Plot - Catalisador 02")
qqline(Catalisador_02, col = "blue")

Q-Q Plot - Catalisador 02



p-values > 0.05 indicam que podemos assumir normalidade para ambos.