# Relação Entre Velocidade e Distância de Frenagem para Carros de Passeio

Aluno Consultor  $\mathbf{1}^{a,b}$ , Aluno Consultor  $\mathbf{2}^{a,b}$ , Consulent $\mathbf{e}^{c,d}$ , e Marcus A. Nunes $^{a,e}$ 

<sup>a</sup>Departamento de Estatística - UFRN; <sup>b</sup>Consultor; <sup>c</sup>Outro Departamento - UFRN; <sup>d</sup>Consulente; <sup>e</sup>Orientação

5 de Fevereiro de 2018

Este trabalho estuda a relação entre a velocidade de carros (mph) e a distância (pés) que eles levaram para parar completamente. Utilizamos regressão linear simples para determinar se há relação entre estas duas variáveis.

regressão linear | automobilismo | segurança | trânsito

### 1. Objetivos

Diversos autores já publicaram estudos referentes à segurança no trânsito. McKenna *et al.* (1991), por exemplo, estuda a relação entre as habilidades dos motoristas e a percepção que eles possuem sobre estas habilidades. Além desta característica, existem diversas outras que, se estudadas, podem aumentar a segurança no trânsito. Uma destas características é a distância mínima necessária para que um carro pare completamente após seus freios serem acionados.

Neste trabalho estamos interessados em verificar qual é a relação que existe entre a velocidade de um carro (em milhas por hora) e a distância que ele levou para parar completamente (em pés). Este conjunto de dados foi fornecido pelo programa R: A Language and Environment for Statistical Computing (R Core Team (2017)). A hipótese com a qual trabalhamos é a de que existe uma relação positiva entre estas variáveis. Isto é, quanto mais rápido um carro estiver trafegando, maior vai ser a distância necessária para que este carro pare completamente.

Além de verificar se há correlação entre estas variáveis, desejamos obter uma relação capaz de prever o quanto uma variável varia em relação a outra. Ou seja, gostaríamos de poder estimar a distância necessária para um carro parar completamente se soubermos qual a sua velocidade de tráfego no momento em que os freios foram acionados.

## 2. Metodologia

Os dados aqui analisados foram obtidos a partir de uma amostra de 50 carros. As medições foram realizadas na década de 1920 e disponibilizadas originalmente por Ezekiel (1930). Não há informações a respeito dos modelos dos carros utilizados neste experimento.

Utilizaremos um método estatístico chamado regressão linear a fim de verificar se há relação entre a distância necessária para um carro parar completamente e sua velocidade. Este é um método bastante popular, capaz de descrever com bastante precisão a relação entre as variáveis que nos interessam.

Sejam  $x_1, x_2, \dots, x_n$  as observações referentes à velocidade dos carros em questão. Considere  $y_1, y_2, \dots, y_n$  as observações referentes à distância necessária para os carros pararem. De acordo com Kutner *et al.* (2004), podemos expressar a dependência entre y e x através da equação

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \varepsilon_i$$

onde  $\beta_0$  e  $\beta_1$  são coeficientes estimados pelas equações

$$\widehat{\beta}_{1} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_{i} - \overline{x})(y_{i} - \overline{y})}{\sum_{i=1}^{n} (x_{i} - \overline{x})^{2}}$$

$$\widehat{\beta}_{0} = \overline{y} - \widehat{\beta}_{1} \overline{x}$$
(2.1)

$$\widehat{\beta}_0 = \overline{y} - \widehat{\beta}_1 \overline{x} \tag{2.2}$$

As quantidades  $\overline{x}$  e  $\overline{y}$  são, respectivamente, as médias amostrais de  $x_1, x_2, \dots, x_n$  e  $y_1, y_2, \dots, y_n$ . Estas médias amostrais são dadas por

$$\overline{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$$

$$\overline{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i$$

Determinamos se o coeficiente  $\beta_1$  é estatisticamente significante através de um teste t. Sob a hipótese nula, assumimos que o estimador possui distribuição t com n-1 graus de liberdade.

#### 3. Resultados

A fim de verificar visualmente se há algum tipo de relação entre as variáveis consideradas neste estudo, exibimos o gráfico de dispersão dos dados na Figura 3.1. Note que é possível perceber uma forte tendência linear positiva na relação entre estas variáveis. Quanto maior o valor da velocidade, maior a distância necessária para o carro parar completamente.

```
ggplot(cars, aes(x=speed, y=dist)) +
 geom_point() +
 labs(x="Velocidade (mph)", y="Distância (pés)")
```

Além disso, adicionamos ao gráfico exibido na Figura 3.1 a reta que melhor descreve a relação entre estas variáveis. Esta reta foi obtida através do método descrito na seção anterior, fazendo uso das fórmulas (2.1) e (2.2). Explicitamente, a equação representada na figura é dada por

$$\widehat{y}_i = -17,5791 + 3,9324x_i. \tag{3.1}$$

Entretanto, precisamos testar se os coeficientes estimados e apresentados na relação (3.1) são, de fato, estatisticamente significantes. Para isto, testaremos as hipóteses

$$H_0: \beta_0 = 0$$
  
$$H_1: \beta_0 \neq 0$$

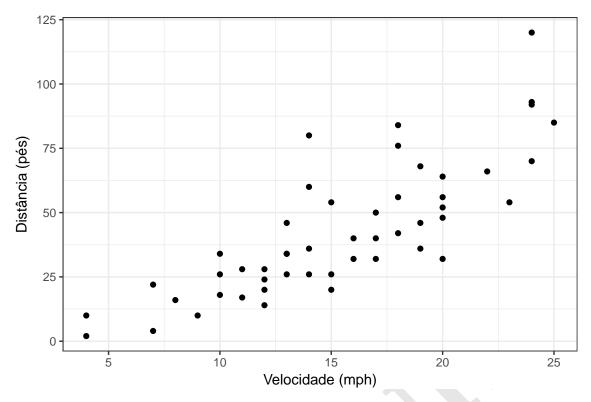


Fig. 3.1. Gráfico de dispersão da distância de parada completa (pés) versus velocidade (mph) dos carros.

$$H_0: \beta_1 = 0$$
  
$$H_1: \beta_1 \neq 0$$

Os resultados destes testes estão apresentados na Tabela 3.1.

Tabela 3.1. Resultados dos testes de hipóteses realizados para a análise de regressão.

Coeficiente	Estimativa	Erro Padrão	t	p-valor
$\beta_0$	-17,5791	6,7584	-2,601	0,0123
$\beta_1$	3,9324	0,4155	9,464	<0,0001

Note que, em ambos os casos, o p-valor encontrado é inferior a  $\alpha = 0.05$ . Portanto, podemos rejeitar ambas as hipóteses nulas e  $\beta_0$  e  $\beta_1$  são estatisticamente diferentes de zero.

Para finalizar a análise, devemos verificar se o modelo ajustado não viola as hipóteses do modelo de regressão linear. Para tal, exibimos a análise de resíduos na Figura 3.2.

Note que na parte superior esquerda da imagem, embora o gráfico dos resíduos versus valores ajustados não apresente tendência, a variância não é constante. Note que os pontos próximos de zero

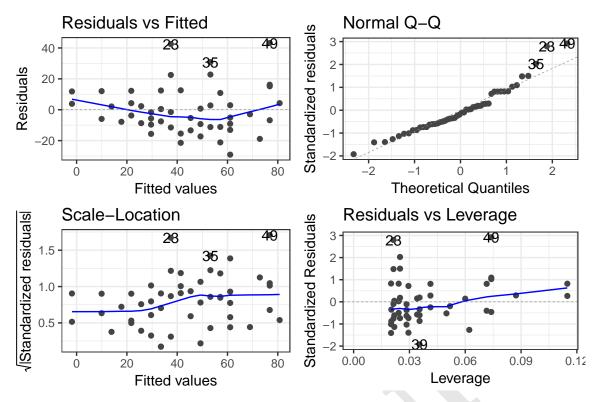


Fig. 3.2. Análise de resíduos do modelo de regressão linear ajustado.

#### Referências

Ezekiel M (1930). Methods of Correlation Analysis. Wiley, New York.

Kutner M, Nachtsheim C, Neter J, Li W (2004). *Applied Linear Statistical Models - Fifth Edition*. McGraw-Hill/Irwin, New York.

McKenna FP, Stanier RA, Lewis C (1991). "Factors underlying illusory self- assessment of driving skill in males and females." *Accident Analysis and Prevention*, **23**(1), 45–52.

R Core Team (2017). *R: A Language and Environment for Statistical Computing*. R Foundation for Statistical Computing, Vienna, Austria. URL https://www.R-project.org/.