Instituto de Educação Superior de **IESB** Pós-Graduação em Inteligência Artificia Aprendizagem Supervisionada Atividade 1 - Regressão Linear Simples Aluno: Henrique Brandão Descrição da atividade No começo do século XX, Karl Pearson realizou um experimento cuj existe correlação entre a altura de um filho e de seu pai. O dataset **alturas.txt** contém informações de alturas de pais e de (inch). Cada linha corresponde a uma amostra, onde os valores de alturas tabulação ("\t"). Faça o que se pede: 1 - Carregue o dataset, converta as unidades de para centimetros (cm), e separe em atributo de pai, x), e atributo alvo (altura do filho, y). In [1]: import pandas as pd In [2]: !ls alturas.csv 'Atividade 1 - Regressão Linear.ipynb' In [3]: !wc -l alturas.csv 1079 alturas.csv In [4]: df = pd.read csv('alturas.csv', delimiter='\t') df.shape (1078, 2)

```
In [5]:
         df.head()
             Pai Filho
          0 65.0 59.8
          1 63.3 63.2
          2 65.0 63.3
          3 65.8 62.8
          4 61.1 64.3
 In [6]:
         def inc_to_cm(x):
              return x * 2.54
 In [7]:
         df['x'] = df['Pai'].apply(inc_to_cm)
 In [8]:
         df['y'] = df['Filho'].apply(inc_to_cm)
 In [9]:
         df.head()
            Pai Filho
                             X
                                     У
          0 65.0 59.8
                        165.100 151.892
          1 63.3 63.2
                        160.782 160.528
          2 65.0 63.3
                       165.100 160.782
          3 65.8 62.8
                        167.132 159.512
          4 61.1 64.3
                        155.194 163.322
In [10]:
         desc = df[['x', 'y']].describe()
         desc
                         X
                                     У
          count 1078.000000 1078.000000
          mean 171.924542
                            174.457944
          std
                6.974401
                            7.153133
          min
                149.860000
                            148.590000
                167.132000
                            169.926000
          25%
          50%
                172.212000
                            174.244000
          75%
                176.784000
                            179.070000
          max
                191.516000
                            199.136000
In [11]:
         _min_x = int(desc['x']['min'])
         _{max_x} = int(desc['x']['max'])
```

```
_min_x, _max_x
(149, 191)
```

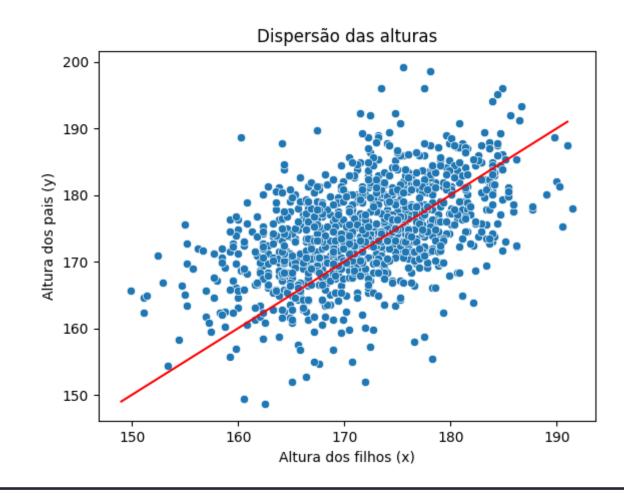
2 - Apresente um diagrama de dispersão de tod Indique nos eixos as variáveis e suas unidades.

```
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

matplotlib notebook
```

```
In [13]: diagonal = [(x, x) \text{ for } x \text{ in list(range(\_min\_x, \_max\_x+1))}]
```

```
sns.scatterplot(data=df, x='x', y='y')
plt.title('Dispersão das alturas')
plt.xlabel('Altura dos filhos (x)')
plt.ylabel('Altura dos pais (y)')
sns.lineplot(x=[p[0] for p in diagonal], y=[p[1] for p in diagonal],
plt.show()
```

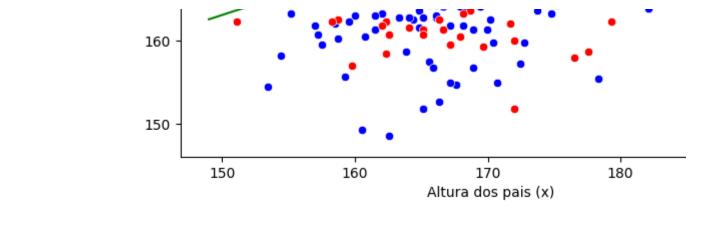


```
3 - Divida o dataset (aleatoriamente e embaralh
          conjuntos: um de treino e outro de teste. Utilize
          base de teste.
In [15]:
       import numpy as np
       from sklearn.model selection import train_test_split
In [16]:
       X, Y = np.array(df['x']).reshape(-1, 1), df['y']
       X.shape, Y.shape
         ((1078, 1), (1078,))
In [17]:
       xtrain, xtest, ytrain, ytest = train test split(X, Y,
                                                    test size=0.3,
                                                     random_state=42,
                                                    shuffle=True)
       xtrain.shape, ytrain.shape, xtest.shape, ytest.shape
         ((754, 1), (754,), (324, 1), (324,))
          4 - Implemente um modelo de regressão linear
         treino.
In [18]:
       from sklearn.linear model import LinearRegression
In [19]:
       model = LinearRegression()
In [20]:
       model.fit(xtrain, ytrain)
        LinearRegression()
In [21]:
       pred = model.predict(xtest)
          5 - Apresente os parâmetros do modelo treinado
In [22]:
       model.coef , model.intercept
         (array([0.52069683]), 84.99292304244307)
          6 - Crie um novo diagrama de dispersão, porém
          (por cor ou símbolo) as amostras de treinament
```

4 of 6 7/24/21, 18:39

mesmo gráfico, plote a reta com os parâmetros

```
treinado.
In [23]:
        def linreg(x):
             """f(x) = ax + b"""
             return model.coef_ * x + model.intercept_
In [24]:
        # avaliação manual
         len([y for y in (pred - np.array([linreg(x)[0] for x in xtest])) if ;
          0
In [25]:
         r = range(\underline{min}_x, \underline{max}_x)
         f = [linreg(x)[0] for x in r]
In [39]:
         plt.figure(figsize=(8,6))
         sns.scatterplot(x=xtrain[:,0], y=ytrain, color='blue')
         sns.scatterplot(x=xtest[:,0], y=ytest, color='red')
         sns.lineplot(x=r, y=f, color='green')
         plt.title('Dispersão das alturas e modelo\nAzul: Treino\nVermelho: To
         plt.xlabel('Altura dos pais (x)')
         plt.ylabel('Altura dos filhos (y)')
         plt.text(x=r[-1], y=f[-1], s='Modelo',
                 fontdict=dict(color='green',size=10),
                  bbox=dict(facecolor='yellow',alpha=0.5))
         plt.show()
                                           Dispersão das alturas e modelo
                                                     Azul: Treino
                                                   Vermelho: Teste
                200
                190
              Altura dos filhos (y)
                180
                170
```



7 - Calcule o coeficiente de determinação (${\it R}^2$) \mid bases.

In []:

0.22114194589238356