

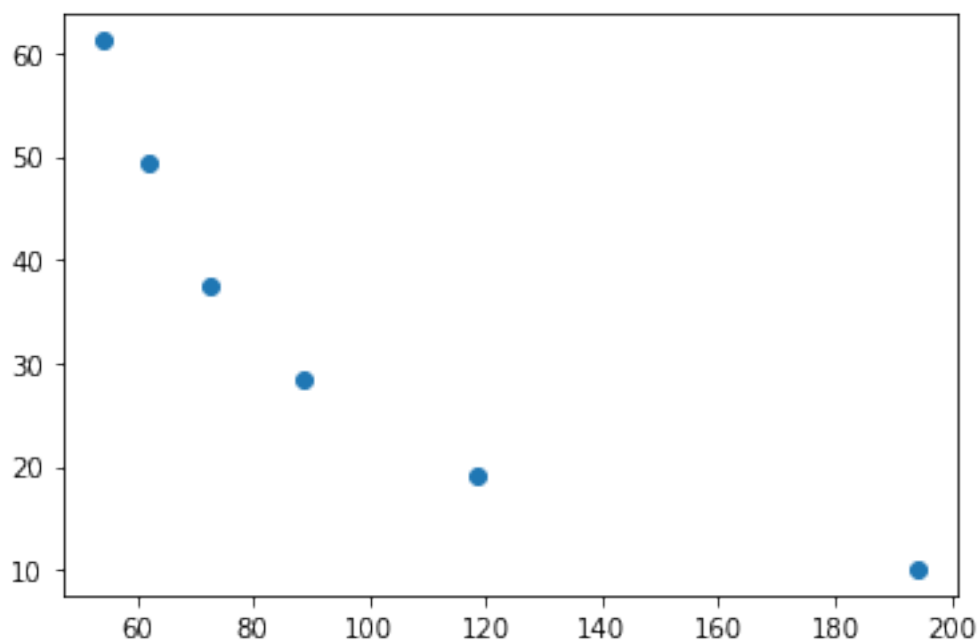
## Zadanie12

May 21, 2021

```
[1]: import matplotlib.pyplot as pyplot  
import numpy  
import math
```

Na początek zapoznanie z danymi:

```
[2]: v = [54.3, 61.8, 72.4, 88.7, 118.6, 194.0]  
p = [61.2, 49.5, 37.6, 28.4, 19.2, 10.1]  
  
pyplot.scatter(v,p)  
pyplot.show()
```



Chcemy odnaleźć prawdopodobne wartości  $C$  i  $k$  stosując regresję liniową, zatem musimy sprowadzić równanie  $PV^k = C$  do jakiejś zależności liniowej zmiennych  $V$  i  $P$ , weźmiemy zatem logarytm z obu stron

$$PV^k = C / \log \log(PV^k) = \log C \log P + \log V^k = \log C \log P + k \cdot \log V = \log C \log P = \log C - k \cdot \log V$$

Teraz możemy zastosować regresję liniową, czyli znaleźć prostą regresji w postaci

$$y = \beta_0 + \beta_1 \cdot x,$$

Gdzie y'kami będą zlogarytmowane wartości  $P$ , a x'ami zlogarytmowane wartości  $V$ . Wynikiem będzie  $b_0 \approx \log C$  i  $b_1 \approx -k$

Wektor współczynników  $\beta$  możemy policzyć korzystając ze wzoru z wykładu:

$$\beta = (X^t X)^{-1} X^t Y,$$

gdzie  $Y$  to wektor y'ków, a  $X$  to macierz w postaci

$$X = \begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & x_n \end{bmatrix}$$

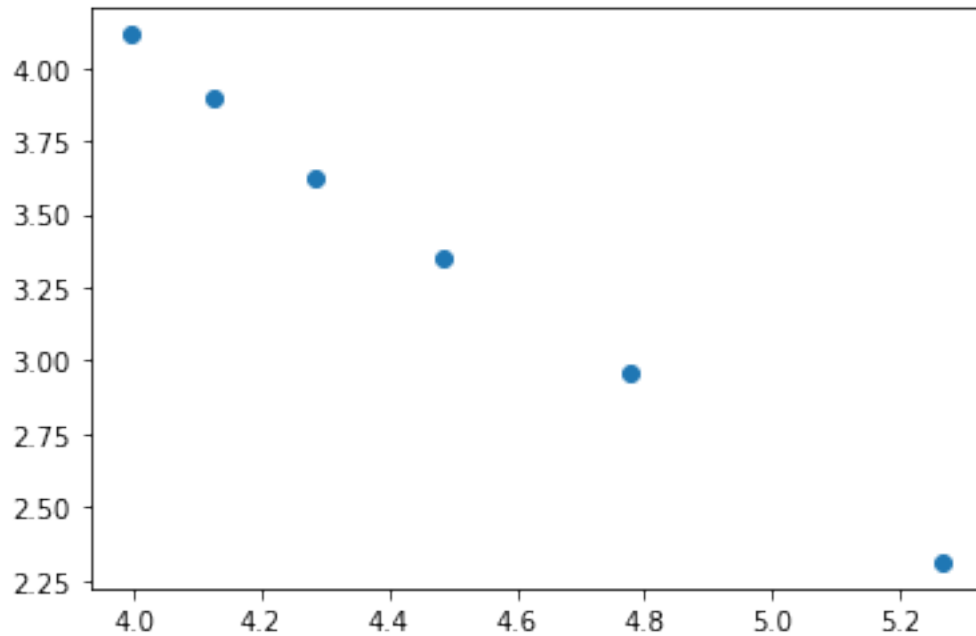
Zbadamy wygląd przekształconych danych

```
[3]: def g(x):
      return math.log(x)

      def map_list(f, x):
          return list(map(f,x))

      x = map_list(g, v)
      y = map_list(g, p)

      pyplot.scatter(x, y)
      pyplot.show();
```



A następnie stosujemy wzór na prostą regresji

```
[4]: X = []  
for xi in x:  
    X.append([1,xi])  
Y = y  
  
X = numpy.array(X)  
Y = numpy.array(Y)
```

```
[5]: beta = X.T.dot(X)  
beta = numpy.linalg.inv(beta)  
beta = beta.dot(X.T)  
beta = beta.dot(Y)  
  
print(beta)
```

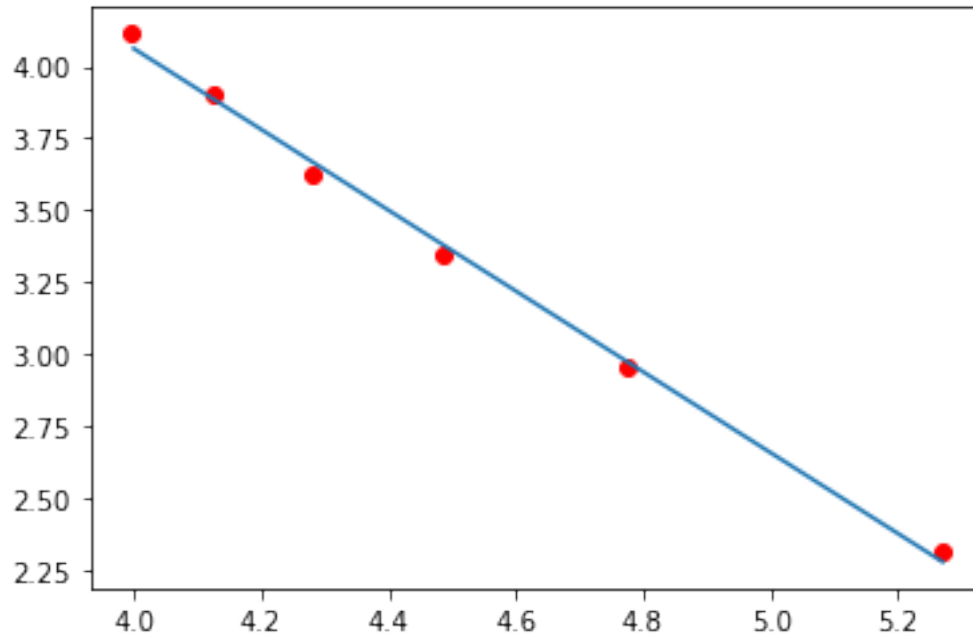
```
[ 9.67858039 -1.404204 ]
```

```
[6]: b_0 = beta[0]  
b_1 = beta[1]  
  
def f(x):  
    return b_0 + b_1 * x  
  
linspace = numpy.linspace(4,5.27);
```

```

pyplot.scatter(x,y,color="Red")
pyplot.plot(linspace, map_list(f, linspace))
pyplot.show()

```



Teraz odtwarzamy wartości  $C$  i  $k$

```

[7]: C = math.e ** beta[0]
     k = -beta[1]

     print(C)
     print(k)

```

```

15971.807087826615
1.4042040049307856

```

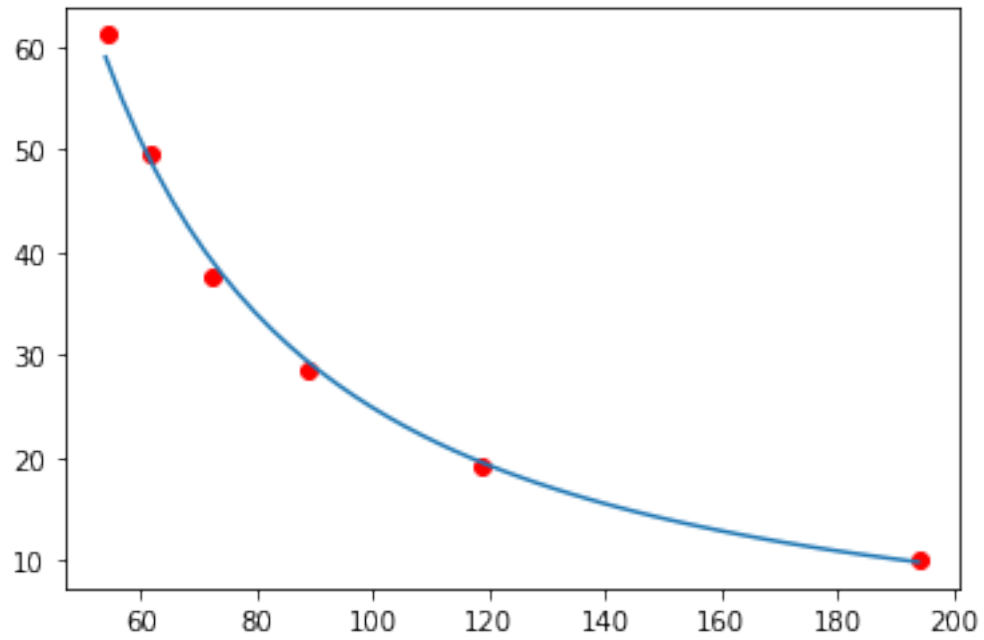
```

[9]: def h(v):
      return C / (v**k)

     linspace2 = numpy.linspace(54,194);

     pyplot.scatter(v,p, color="Red")
     pyplot.plot(linspace2, map_list(h, linspace2))
     pyplot.show()

```



[10]: `h(100)`

[10]: 24.828246365961625

[ ]: