## In [1]:

```
#535230080_Georgia Sugisandhea
#Mengimport semua library yang akan digunakan
from sklearn import linear_model
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import seaborn as sns
import numpy as np
from scipy import stats
from sklearn import linear_model
from sklearn.metrics import r2_score
```

#### In [2]:

```
#Membaca file yorkshire.csv menggunakan pandas dan memasukkannya ke variable dfY
dfY = pd.read_csv("yorkshire.csv")
#Menampilkan 5 baris pertama dari dfY
dfY.head()
```

#### Out[2]:

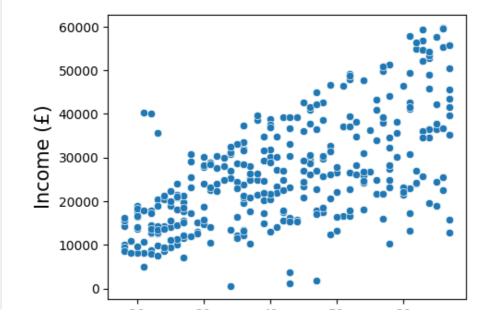
id	age	gender	region	income	married	children	car	mortgage
<b>0</b> ID12101	48	FEMALE	INNER_CITY	17546.000000	NO	1	NO	NO
1 ID12102	40	MALE	TOWN	30085.100000	YES	3	YES	YES
2 ID12103	51	FEMALE	INNER_CITY	16575.400000	YES	0	YES	NO
<b>3</b> ID12104	23	FEMALE	TOWN	20375.400000	YES	3	NO	NO
4 ID12105	57	FEMALE	RURAL	15944.690366	YES	0	NO	NO

## In [3]:

```
#Membuat plot menggunakan matplotlib dengan size 5 x 4 dan resolusi 100 dots per inch
plt.subplots(figsize=(5,4), dpi=100)
#Menmbuat scatter plot menggunakan seaborn dengan data x dari kolom age dan data y dari k
olom income, dimana data data tersebut didapat dari dfY dan menggunakan marker bulat
ax = sns.scatterplot(x="age", y="income", data=dfY, marker='o')
#Membuat label dari sumbu x sebagai Age dengan size penulisan 15
ax.set_xlabel('Age', fontsize=15)
#Membuat label dari sumbu y sebagai Income dalam pound dengan size penulisan 15 dan dirot
asi sebesar 90 derajat, sehingga menjadi sejajar dengan sumbu y
ax.set_ylabel('Income (£)', fontsize=15, rotation=90)
```

# Out[3]:

Text(0, 0.5, 'Income (£)')



#### In [4]:

#Memulai pembuatan model untuk linear regression dan memasukkannya ke variable regY regY = linear model.LinearRegression() #Memasukkan data kolom age dari dfY dan diconvert terlebih dahulu dari pd ke numpy #reshape(-1,1) mengganti bentuk array dari 1D menjad 2D #Membuat model regression linear dari kolom age dan income dari dfY dan memasukkannya ke model yang kita buat sebelumnya dengan regY.fit() regY.fit(dfY["age"].to numpy().reshape(-1,1), dfY["income"])

## Out[4]:

▼ LinearRegression <sup>i</sup> ?

LinearRegression()

dengan  $\alpha$  = intercept coefficient dan  $\beta$  = regression coefficient, terdapat rumus dari kedua variable diatas adalah:

$$\beta = \frac{COV(X,Y)}{s_X^2} = r \frac{s_Y}{s_X}$$
 Reminder: 
$$COV(X,Y) = \frac{\sum_{i=1}^{N} (x_i - \overline{X})(y_i - \overline{Y})}{N-1}$$
 
$$\alpha = \overline{Y} - \beta \overline{X}$$
 
$$r = \frac{COV(X,Y)}{s_X s_Y}$$

#### In [5]:

#Mengambil dan menampilkan data koefisien regresi beta dari regY yang telah kita buat seb elumnya dengan akurasi 3 angka dibelakang koma print("Regression coefficient beta = %.3f" % (regY.coef )) #Mengambil dan menampilkan daya koefisien intercept alpha dari regY yang telah kita buat sebelumnya dengan akurasi 3 angka belakang koma print("Intercept coefficient alpha = %.3f" % (reqY.intercept ))

Regression coefficient beta = 539.115 Intercept coefficient alpha = 3631.490

C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel 18944\2859484606.py:2: DeprecationWarning: C onversion of an array with ndim > 0 to a scalar is deprecated, and will error in future. Ensure you extract a single element from your array before performing this operation. (De precated NumPy 1.25.) print("Regression coefficient beta = %.3f" % (regY.coef ))

# In [6]:

```
#menghitung koefisien regresi beta dari age dan income tabel dfY yang dikalikan dengan st
andar deviasi dari kolom income dan dibagi dengan standar deviasi dari kolom age dan mema
sukkannya ke variable beta
#ddof=1 untuk memastikan bahwa kalkulasi yang dilaksanakan menggunakan formula sample sta
ndar deviasi
beta = stats.pearsonr(dfY["age"], dfY["income"])[0] * np.std(dfY["income"], ddof=1)/np.s
td(dfY["age"], ddof=1)
#Menampilkan hasil perhitungan beta yang telah dilaksanakan
print("Regression coefficient beta = %.3f" % (beta))
#menghitung koefisien intercept alpha dari rata rata dari kolom income tabel dfY kemudian
dikurangkan dengan variable beta yang sudah dihitung sebelumnya yang dikalikan dengan rat
a rata kolom age tabel dfY dan dimasukkan ke variable alpha
alpha = np.mean(dfY["income"]) - beta * np.mean(dfY["age"])
#Menampilkan hasil perhitungan alpha yang telah dilakukan
print("Intercept coefficient alpha = %.3f" %(alpha))
```

```
Regression coefficient beta = 539.115
Intercept coefficient alpha = 3631.490
```

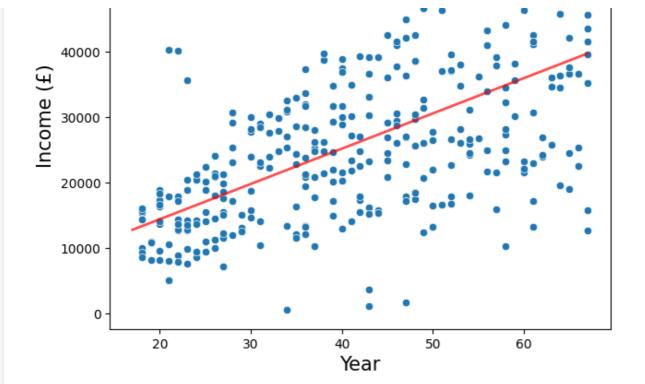
#### In [7]:

```
#Memasukkan 34 ke dalam variable age
#Memprediksi hasil data yang didapatkan jika kolom age diisi dengan 34 dengan data regY y
ang sudah dibuat
income = regY.predict([[age]])
#Menampilkan hasil perhitungan
print("Income when you necome %d would be £%.2f" %(age, income))
#Menghitung hasil data yang seharusnya didapatkan secara manual dengan mengalikan variabl
e age dengan beta lalu menambahkannya dengan alpha
y = alpha + beta * age
#Menampilkan hasil perhitungan
print("Income when you become %d would be £%.2f (analytically)" %(age, y))
#Menampilkan rumus manual yang digunakan
print("Income = %.3f + %.3f x Age" % (regY.intercept , regY.coef ))
Income when you necome 34 would be £21961.40
Income when you become 34 would be £21961.40 (analytically)
Income = 3631.490 + 539.115 \times Age
C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel 18944\726630803.py:6: DeprecationWarning: Co
nversion of an array with ndim > 0 to a scalar is deprecated, and will error in future. E
nsure you extract a single element from your array before performing this operation. (Dep
recated NumPy 1.25.)
 print("Income when you necome %d would be £%.2f" %(age, income))
C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel_18944\726630803.py:14: DeprecationWarning: C
onversion of an array with ndim > 0 to a scalar is deprecated, and will error in future.
Ensure you extract a single element from your array before performing this operation. (De
precated NumPy 1.25.)
 print("Income = %.3f + %.3f x Age" % (regY.intercept , regY.coef ))
```

## In [8]:

```
#Menginisialisasi plot menggunakan pyplot dengan ukuran 7 x 6 dan resolusi 100 dots per
plt.subplots(figsize=(7,6), dpi=100)
#Membuat grafik scatter plot menggunakan seaborn dengan data sumbu x adalah kolom age dan
sumbu y adalah income dari data dfY dan dengan titik bulat
ax = sns.scatterplot(x="age", y="income", data=dfY, marker='o')
#Membuat label sumbu x sebagai year dengan ukuran tulisan 15
ax.set_xlabel('Year', fontsize=15)
#Membuat label dari sumbu y sebagai Income dalam pound dengan size penulisan 15 dan dirot
asi sebesar 90 derajat, sehingga menjadi sejajar dengan sumbu y
ax.set ylabel('Income (£)', fontsize=15, rotation=90)
#Menginisialilsasi variable min sebagai minimum dari kolom age dikurang 1
min = dfY['age'].min()-1
#dan max sebagai maximum dari kolom age ditambah 1
max = dfY['age'].max()+1
#Membuat prediksi hasil data dengan range input age dari min sampai max untuk keperluan g
aris
model = regY.predict(np.arange(min, max).reshape(-1,1))
#Membuat lineplot berdasarkan hasil perhitungan model sebagai sumbu y dan range angka min
sampai max pada sumbu x
#dengan linestyle garis biasa dan warna merah dan label A, transparansi sebesar 0.7 diman
a 1 adalah solid dan 0 adalah transparan dan ketebalan garis 2
ax = sns.lineplot(y=model, x=np.arange(min,max), linestyle='-', color="r", label="A", al
pha=0.7, lw=2)
```





In [9]:

#Membaca file nutrition.csv dengan pandas dan memasukkannya ke variable dfNut
dfNut = pd.read\_csv("nutrition.csv")
#Menampilkan 5 baris pertama dari dfNut
dfNut.head()

### Out[9]:

	KnowledgeScore	CalciumIntake
0	10	450
1	42	1050
2	38	900
3	15	525
4	22	710

Rumus lain yang dapat kita perhatikan yang nantinya akan digunakan adalah:

$$y = f(x) = \alpha + \beta x$$

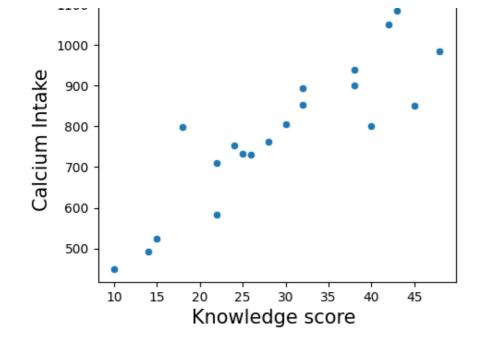
#### In [10]:

```
#Menginisialisasi plot menggunakan pyplot dengan ukuran 7 x 6 dan resolusi 100 dots per inch
plt.subplots(figsize=(5,4), dpi=100)
#Membuat scatterplot dari kolom knowledgescore dan calciumintake dari data dfNut dengan t itik bulat
ax = sns.scatterplot(x="KnowledgeScore", y="CalciumIntake", data=dfNut, marker='o')
#Membuat label dari sumbu x menjadi Knowledge score dengan ukuran tulisan 90
ax.set_xlabel('Knowledge score ', fontsize=15)
#Membuat label dari sumbu y sebagai Calcium intake dalam pound dengan size penulisan 15 d an dirotasi sebesar 90 derajat, sehingga menjadi sejajar dengan sumbu y
ax.set_ylabel('Calcium Intake', fontsize=15, rotation=90)
```

# Out[10]:

Text(0, 0.5, 'Calcium Intake')

1100 -



#### Reminder rumus rumus =

$$y = f(x) = \alpha + \beta x$$

 $\alpha$ : intercept coefficient

β: regression coefficient

$$\beta = \frac{COV(X,Y)}{s_X^2} = r \frac{s_Y}{s_X}$$

$$\alpha = \overline{Y} - \beta \overline{X}$$

Reminder:

$$COV(X,Y) = \frac{\sum_{i=1}^{N} (x_i - \overline{X})(y_i - \overline{Y})}{N-1}$$
$$r = \frac{COV(X,Y)}{s_X s_Y}$$

## In [11]:

```
#Mencari nilai yang dipusatkan dari knowledge score dan calcium intake dfNut dan dimasukk
an ke varoable x dan y
x = (dfNut["KnowledgeScore"]-np.mean(dfNut["KnowledgeScore"]))
y = (dfNut["CalciumIntake"]-np.mean(dfNut["CalciumIntake"]))
#r1 sebagai proses perhitungan manual koefisien korelasi Pearson
r1 = np.sum(x*y)/(dfNut.shape[0]-1)/np.std(dfNut["KnowledgeScore"], ddof=1)/np.std(dfNut)
["CalciumIntake"], ddof=1)
#r2 sebagai penggunaan library scipy.stats dalam pencarian koefisien korelasi Pearson
  _ digunakan untuk mengabaikan output p-value
    = stats.pearsonr(dfNut["KnowledgeScore"], dfNut["CalciumIntake"])
#r3 sebagai penggunaan library numpy dalam mencari koefisien korelasi Pearson
r3 = np.corrcoef(dfNut["KnowledgeScore"], dfNut["CalciumIntake"])
#Menampilkan hasil perhitungan
print("R1: %.3f" % (r1))
print("R2: %.3f" % (r2))
print("R3: %.3f" % (r3[0][1]))
R1: 0.882
```

In [12]:

R2: 0.882 R3: 0.882

```
#Menghapus kolom KnowledgeScore pada dfNut dan memasukkannya kepada variable dfNutY
dfNutY = dfNut.drop('KnowledgeScore', axis='columns')
#Memulai pembuatan model untuk linear regression dan memasukkannya ke variable regY
regNut = linear_model.LinearRegression()
#Membuat model regression linear dari dfNutX dan dfNutY dan memasukkannya ke model yang k
ita buat sebelumnya dengan regNut.fit()
regNut.fit(dfNutX, dfNutY)
```

#### Out[12]:

▼ LinearRegression <sup>i</sup> ?

LinearRegression()

## In [13]:

```
#Mengambil dan menampilkan data koefisien regresi beta dari regNut yang telah kita buat s
ebelumnya dengan akurasi 3 angka dibelakang koma
print("Regression coefficient beta = %.3f" % (regNut.coef_))
#Mengambil dan menampilkan data koefisien intercept alpha dari regY yang telah kita buat
sebelumnya dengan akurasi 3 angka dibelakang koma
print("Intercept coefficient alpha = %.3f" % (regNut.intercept_))
print("CI = %.3f + %.3f x KS" % (regNut.intercept_, regNut.coef_))
```

```
Regression coefficient beta = 13.897
Intercept coefficient alpha = 373.743
CI = 373.743 + 13.897 x KS
```

```
C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel_18944\2727023481.py:2: DeprecationWarning: C
onversion of an array with ndim > 0 to a scalar is deprecated, and will error in future.
Ensure you extract a single element from your array before performing this operation. (De
precated NumPy 1.25.)
   print("Regression coefficient beta = %.3f" % (regNut.coef_))
C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel 18944\2727023481.py:4: DeprecationWarning: C
```

C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel\_18944\2727023481.py:4: DeprecationWarning: C onversion of an array with ndim > 0 to a scalar is deprecated, and will error in future. Ensure you extract a single element from your array before performing this operation. (Deprecated NumPy 1.25.)

print("Intercept coefficient alpha = %.3f" % (regNut.intercept\_))
C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel\_18944\2727023481.py:5: DeprecationWarning: C
onversion of an array with ndim > 0 to a scalar is deprecated, and will error in future.
Ensure you extract a single element from your array before performing this operation. (De precated NumPy 1.25.)

print("CI = %.3f + %.3f x KS" % (regNut.intercept\_, regNut.coef\_))

#### In [14]:

```
#menghitung coefisien regresi beta dari KnowledgeScore tabel dfY dan CalciumIntake tabel
dfY yang dikalikan dengan standar deviasi dari kolom CalciumIntake dan dibagi dengan stan
dar deviasi dari kolom KnowledgeScore dan memasukkannya ke variable beta
#ddof=1 untuk memastikan bahwa kalkulasi yang dilaksanakan menggunakan formula sample sta
ndar deviasi
beta = stats.pearsonr(dfNut["KnowledgeScore"], dfNut["CalciumIntake"])[0]*np.std(dfNut["
CalciumIntake"],ddof=1)/np.std(dfNut["KnowledgeScore"],ddof=1)

#Menampilkan hasil perhitungan yang telah dilaksankan
print("Regression coefficient beta = %.3f" % (beta))

#<enghitung koefisien intercept alpha dari rata rata dari kolom CalciumIntake tabel dfY k
emudian dikurangkan dengan variable beta yang sudah dihitung sebelumnya yang dikalikan de
ngan rata rata kolom KnowledgeScore tabel dfY dan dimasukkan ke variable alpha
alpha = np.mean(dfNut["CalciumIntake"]) - beta * np.mean(dfNut["KnowledgeScore"])

#Menampilkan hasil perhitungan yang telah dilaksanakan
print("Intercept coefficient alpha %.3f" % (alpha))</pre>
```

Regression coefficient beta = 13.897 Intercept coefficient alpha 373.743



$$SS_T = \sum_{i=1}^{N} (y_i - \overline{Y})^2$$
  $SS_M = \sum_{i=1}^{N} (\overline{Y} - \hat{y}_i)^2$   $SS_R = \sum_{i=1}^{N} (y_i - \hat{y}_i)^2$ 

$$R^2 = \frac{\text{variance explained by the model}}{\text{total variance}} = \frac{SS_M}{SS_T} = 1 - \frac{SS_R}{SS_T}$$

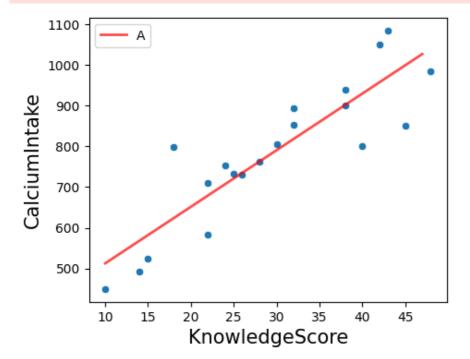
## In [15]:

```
#Menghitung prediksi hasil data yang didapatkan dengan data dfNutX dengan regNut
predictNut = regNut.predict(dfNutX)
#Perhitungan R2 dengan library sklearn dan menampilkan hasilnya
print('R2 (sklearn ): ',r2_score(dfNut["CalciumIntake"], predictNut))
#Perhitungan R2 secara manual
ssT = [((dfNut["CalciumIntake"][i]-np.mean(dfNut["CalciumIntake"]))**2) for i in range(0)
,len(dfNut["CalciumIntake"]))]
ssR = [((dfNut["CalciumIntake"][i]-predictNut[i])**2) for i in range(0,len(dfNut["Calciu
mIntake"]))]
ssM = [((predictNut[i]-np.mean(dfNut["CalciumIntake"]))**2) for i in range(0,len(dfNut["
CalciumIntake"]))]
#Menampilkan hasil perhitungan yang telah dilaksanakan
print("R2 (method A):", np.sum(ssM)/np.sum(ssT))
print("R2 (method B):", 1-np.sum(ssR)/np.sum(ssT))
```

R2 (sklearn): 0.7783741285106188 R2 (method A): 0.778374128510618 R2 (method B): 0.7783741285106188

```
In [16]:
#Menginisialisasi plot menggunakan pyplot dengan ukuran 5 x 4 dan resolusi 100 dots per
inch
plt.subplots(figsize=(5,4), dpi=100)
#Membuat scatter plot menggunakan seaborn dimana sumbu x untuk kolom KnowledgeScore dan y
untuk kolom CalciumIntake dari data dfNut dan titik bulat
ax = sns.scatterplot(x="KnowledgeScore", y="CalciumIntake", data=dfNut, marker='o')
#Membuat label dari sumbu x sebagai KnowledgeScore dan besar tulisannya 15
ax.set xlabel('KnowledgeScore', fontsize=15)
#Membuat label dari sumbu y sebagai Calcium intake dalam pound dengan size penulisan 15 d
an dirotasi sebesar 90 derajat, sehingga menjadi sejajar dengan sumbu y
ax.set ylabel('CalciumIntake', fontsize=15, rotation=90)
#Memasukkan nilai minimum dan maksimum dari kolom KnowledgeScore kepada variable min dan
min = np.min(dfNut["KnowledgeScore"])
max = np.max(dfNut["KnowledgeScore"])
#Menghitung prediksi hasil data yang akan keluar dari masing masing input angka dalam ran
ge min sampai max yang telah dihitung sebelumnya dan dimasukkan ke variable predictNut
#reshape(-1,1) mengganti bentuk array dari 1D menjad 2D
predictNut = regNut.predict(np.arange(min, max).reshape(-1,1))
#Membuat garis lineplot berdasarkan hasil prediksi yang telah dihitung sebelumnya sebagai
sumbu y dan range min sampai max sebagai sumbu x nya
#predictNut.flatten() = untuk menjadikan array 2 dimensi menjadi array 1 dimensi
#Dengan linestyle solid, warna merah, label sebagai A, transparansi sebesar 0.7 (dimana 1
adalah solid dan 0 adalah transparan) dan ketebalan garis 2
ax = sns.lineplot(y=predictNut.flatten(), x=np.arange(min,max), linestyle='-', color="r"
, label="A", alpha=0.7, lw=2)
```

c:\Users\Lenovo\AppData\Local\Programs\Pytnon\Pytnon312\L1D\site-packages\sklearn\pase.py
:493: UserWarning: X does not have valid feature names, but LinearRegression was fitted w
ith feature names
warnings.warn(



## In [17]:

```
#Memasukkan 30 dalam knowledgeScore
knowledgeScore = 30
#Memprediksi hasil data calcium yang akan didapatkan ketika data kolom KnowledgeScore dii
si dengan 30 (knowledgeScore)
calcium = regNut.predict([[knowledgeScore]])
#Menampilkan hasil perhitungan
print("Approximate calcium intake when knowledge score is %d would be %.2f" % (knowledgeS
core, calcium))

#Menghitung prediksi yang sama dengan diatas, namun dengan cara manual yaitu dengan menam
bahkan koefisien intercept dari regNut dengan koefisien regresi yang dikalikan knowledgeS
core
CI = regNut.intercept_ + regNut.coef_ * knowledgeScore
#Menampilkan hasil perhitungan
print("Approximate calcium intake when knowledge score is %d would be %.2f" % (knowledgeS
core, CI))
```

Approximate calcium intake when knowledge score is 30 would be 790.66 Approximate calcium intake when knowledge score is 30 would be 790.66

c:\Users\Lenovo\AppData\Local\Programs\Python\Python312\Lib\site-packages\sklearn\base.py
:493: UserWarning: X does not have valid feature names, but LinearRegression was fitted w
ith feature names
 warnings.warn(
C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel\_18944\3272927374.py:6: DeprecationWarning: C
onversion of an array with ndim > 0 to a scalar is deprecated, and will error in future.

Ensure you extract a single element from your array before performing this operation. (De precated NumPy 1.25.)

print("Approximate calcium intake when knowledge score is %d would be %.2f" % (knowledge eScore, calcium))

C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Temp\ipykernel\_18944\3272927374.py:11: DeprecationWarning: Conversion of an array with ndim > 0 to a scalar is deprecated, and will error in future. Ensure you extract a single element from your array before performing this operation. (Deprecated NumPy 1.25.)

print("Approximate calcium intake when knowledge score is %d would be %.2f" % (knowledge eScore, CI))