تعلم الآلة – الإنحدار الخطي

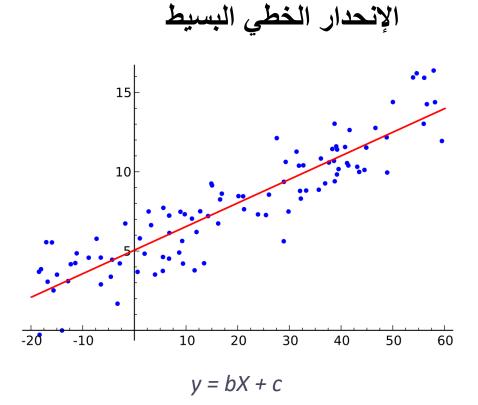
توقع أسعار العملة التركية عبد الكريم الخطيب – أمجد قطرون

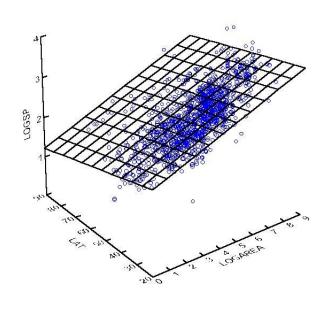
تعريف الإنحدار الخطي

- الانحدار الخطي هو خوارزمية إحصائية تستخدم لنمذجة العلاقة بين متغيرين. تفترض هذه الخوارزمية أن هناك علاقة خطية بين المتغير التابع (المتغير الذي يتم توقعه أو شرحه) ومتغير واحد أو أكثر من المتغيرات المستقلة (تلك المستخدمة لإجراء التنبؤ). الهدف من الانحدار الخطي هو العثور على الخط الأنسب الذي يصف العلاقة بين المتغيرات. حيث يتم تحديد أفضل خط مناسب بتقليل مجموع الفروق التربيعية بين القيم الفعلية والقيم المتوقعة.
- الانحدار الخطي نوعان: الانحدار الخطي البسيط والانحدار الخطي المتعدد. يتميز الانحدار الخطي المتعدد بالعديد من الخطي البسيط بمتغير مستقل واحد. بينما يتميز الانحدار الخطي المتعدد بالعديد من المتغيرات المستقلة (أكثر من واحد) أثناء البحث عن أفضل خط مناسب.

أنواع الإنحدار الخطي

الإنحدار الخطي المتعدد





$$y = b_1 x_1 + b_2 x_2 + ... + b_n x_n + c$$

ما هو الانحدار الخطى البسيط؟

الانحدار الخطي البسيط هو طريقة إحصائية لتحديد العلاقة بين متغيرين باستخدام خط مستقيم. يتم رسم الخط من خلال إيجاد الميل والتقاطع، مما يحدد الخط ويقلل من أخطاء الانحدار

يتم تمثيل معادلة خط الانحدار على النحو التالي:

$$h(x_i) = \beta_0 + \beta_1 x_i$$

h(x) تمثل القيمة المتوقعة

 b_0 هما معاملا انحدار b_0

يجب علينا "التعلم" أو تقدير قيم معاملات الانحدار 1_bو 0_bبمجرد تقدير هذه المعاملات، يمكننا استخدام النموذج للتنبؤ بالاستجابات!

انحدار المربعات الصغرى - كيفية إنشاء خط أفضل ملاءمة؟

• المربعات الصغرى الخطية Ordinary least squaresالهي طريقة تستخدم لتقدير معلمات نموذج الانحدار الخطي Linear Regressionالذي يقلل من مجموع القيم المربعة بين القيم المتوقعة والقيم الفعلية بمعنى آخر ، تجد طريقة OLSالخط الأفضل ملاءمة من خلال مجموعة من نقاط البيانات عن طريق تقليل مجموع تربيع الفروق بين القيم المتوقعة والقيم الفعلية

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})}{\sum (x_i - \overline{x})^2} \qquad \hat{\beta}_0 = \frac{\sum y_i - \hat{\beta}_1 \sum x_i}{n} = \overline{y} - \hat{\beta}_1 \overline{x}$$

$$egin{aligned} lpha_1 &= rac{\sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})^2} \ lpha_0 &= \overline{y} - lpha_1 \overline{x} \end{aligned}$$

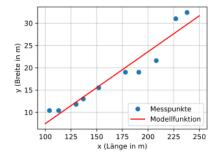
$$\overline{x} = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i}{n} = \frac{1678}{10} = 167.8$$
 $\overline{y} = \frac{184, 1}{10} = 18.41$

$$lpha_1 = rac{3287,82}{20391,60} = 0,1612$$

Kriegsschiff	Länge (m)	Breite (m)	$(x_i-\overline{x})$	$(y_i - \overline{y})$				
i	x_i	y_i	x_i^*	y_i^*	$x_i^* \cdot y_i^*$	$(x_i^*)^2$	$f(x_i)$	$f(x_i)-y_i$
1	208	21,6	40,2	3,19	128,24	1616,04	24,88	3,28
2	152	15,5	-15,8	-2,91	45,98	249,64	15,86	0,36
3	113	10,4	-54,8	-8,01	438,95	3003,04	9,57	-0,83
4	227	31,0	59,2	12,59	745,33	3504,64	27,95	-3,05
5	137	13,0	-30,8	-5,41	166,63	948,64	13,44	0,44
6	238	32,4	70,2	13,99	982,10	4928,04	29,72	-2,68
7	178	19,0	10,2	0,59	6,02	104,04	20,05	1,05
8	104	10,4	-63,8	-8,01	511,04	4070,44	8,12	-2,28
9	191	19,0	23,2	0,59	13,69	538,24	22,14	3,14
10	130	11,8	-37,8	-6,61	249,86	1428,84	12,31	0,51
Summe Σ	1678	184,1			3287,82	20391,60		

$$lpha_0 = \overline{y} - lpha_1 \overline{x} = 18,\!41 - 0,\!1612 \cdot 167,\!8 = -8,\!6451$$

$$f(x) = -8,6451 + 0,1612x$$



توقع أسعار العملة التركية باستخدام الأنحدار الخطي

لدينا البيانات التالية لأسعار صرف الليرة التركية في عام ٢٠٢٣

سعر الصرف	التاريخ
۲٦,٥	• 1/• 1/٢ • ٢٣
Y7,00	. ۲/. ۱/۲ . ۲۳
۲٦,٦	• ٣/ • ١/٢ • ٢٣
	•••••
۲۸,٥	70/17/7.75

يمكننا استخدام لغة بايثون لمعرفة معامل نماذج الانحدار الخطي.و لتخطيط بيانات الإدخال والخط الأفضل سنستخدم مكتبة matplotlib

يمكننا تنعيم بيانات المدخلات بدلاً من إدخال قيمة التاريخ إدخال رقم اليوم أبتداءاً من ٢٣٠١/١/١

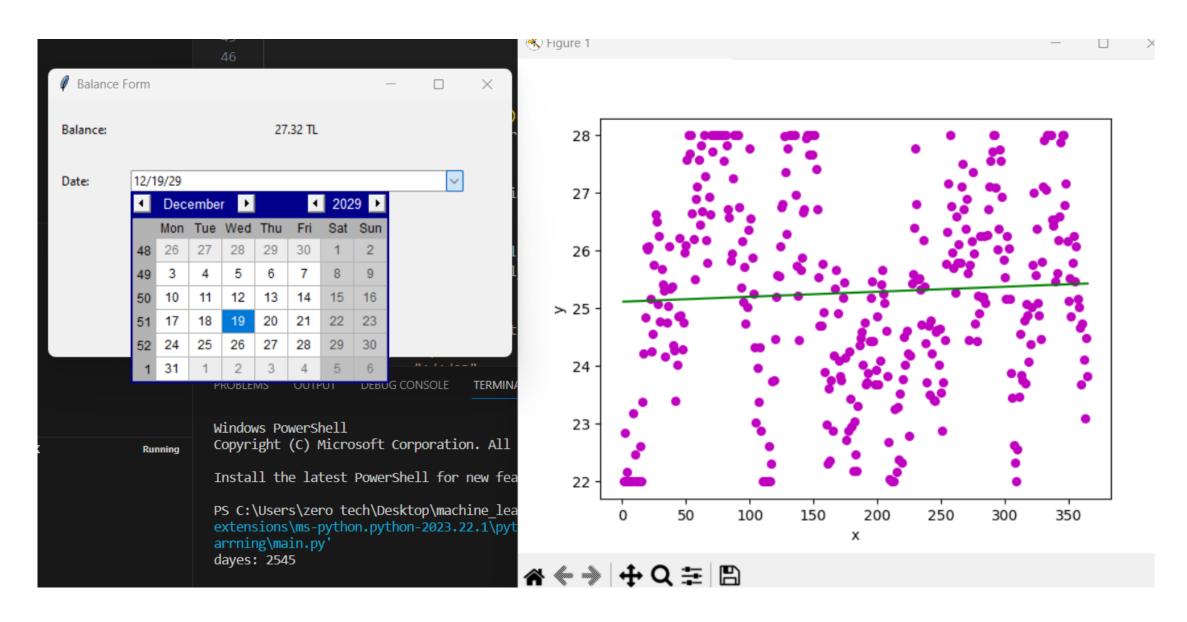
Υ	X
۲٦,٥	1
77,00	2
۲٦,٦	3
۲۸,٥	330

كتابة التعليمات اللازمة لإيجاد معادلة الإنحدار الخطي بلغة البابثون

```
file path = 'data.csv'
data = pd.read_csv(file_path)
global x
x=data["x"]
global y
y = data["y"]
# estimating coefficients
global b
b = estimate coef(x, y)
f=b[0]+dayes*b[1]
```

دالة تقدير قيم المعاملات

```
def estimate_coef(x, y):
   عدد النقاط #
   n = np.size(x)
   y و x متوسط المتجه #
   m_x = np.mean(x)
   m y = np.mean(y)
   x حساب الانحراف العرضي والانحراف حول #
   SS_xy = np.sum(y*x) - n*m_y*m_x
   SS xx = np.sum(x*x) - n*m x*m x
   b_1 = SS_xy / SS_xx
   b 0 = m y - b 1*m x
   return (b_0, b_1)
```



Click on the photo to open the source code

