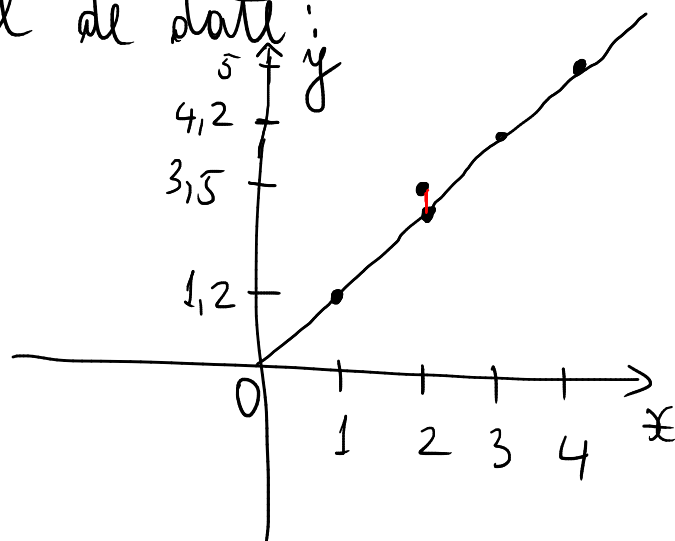


Curbe de regresie1. Regresia liniară

Considerăm următorul tabel de date:

x_i	y_i
1	1,3
2	3,5
3	4,2
4	5



Conform graficului se observă că relația dintre $x = (x_1, x_2, x_3, x_4)$ și $y = (y_1, y_2, y_3, y_4)$ este liniară. Un motiv pentru care punctele nu se află pe aceeași dreaptă este că datele au fost obținute cu marjă de eroare.

Vom construi o dreaptă de ecuație $y = ax + b$ care trece cel mai aproape de punctele date. Coeficienții a și b sunt necunoscuți și urmează să fie determinați.

Distanța (pe verticală) dintre punctul (x_i, y_i) și punctul situat pe dreaptă $(x_i, ax_i + b)$ este

$$\sqrt{(x_i - x_i)^2 + (y_i - (ax_i + b))^2} = \sqrt{(y_i - (ax_i + b))^2} = |y_i - (ax_i + b)|.$$

Fie $y = (y_1, \dots, y_n)$ și $\bar{y} = (ax_1 + b, \dots, ax_n + b)$.

Coefficientii a și b se obțin minimizând funcția $E(a, b) = \|y - \bar{y}\|^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i + b))^2$ (Reamintim că $\|a\| = \left(\sum_{i=1}^n a_i^2 \right)^{\frac{1}{2}}$).

Minimizând funcția E se obține poziția optimă a dreptei $y = ax + b$ față de punctele (x_i, y_i) , cu $i = \overline{1, n}$.

Funcția E admite un punct de minim care este și punct critic (sau staționar). Rezolvăm sistemul:

$$\begin{cases} \frac{\partial E}{\partial a}(a, b) = 0 \\ \frac{\partial E}{\partial b}(a, b) = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 2 \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i + b)) \cdot (x_i) = 0 \quad | :2 \\ 2 \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i + b)) \cdot (-1) = 0 \quad | :2 \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ a \sum_{i=1}^n x_i + b \underbrace{\sum_{i=1}^n 1}_{=n} = \sum_{i=1}^n y_i. \end{cases}$$

Am obținut un sistem linear cu necunoscutele a și b .

Matricea acestui sistem este $A = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & \sum_{i=1}^n 1 \end{pmatrix}$.

Vectoul termenilor liberi este $w = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{pmatrix}$.

$$\text{Avem } A \cdot \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = w,$$

Pentru rezolvarea numerică a sistemului de mai sus putem folosi una dintre metodele de eliminare Gauss.

2. Regresia polinomială

Dacă punctele (x_i, y_i) , cu $i = \overline{1, n}$ descriu o funcție polinomială, atunci curba care aproximează datele o putem alege de forma unui polinom de grad m ,

$$P_m(x) = a_0 + a_1 x + \dots + a_m x^m.$$

Considerăm, în continuare, cazul $m=2$, care corespunde regresiei pătratică.

$$\text{Fie } P_2(x) = ax^2 + bx + c.$$

$$\text{Minimizând funcția } E(a, b, c) = \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i^2 + bx_i + c))^2$$

obținem poziția optimă a parabolei $y = ax^2 + bx + c$

față de punctele (x_i, y_i) , cu $i = \overline{1, n}$.

Rezolvăm sistemul:

$$\begin{cases} \frac{\partial E}{\partial a}(a, b, c) = 0 \\ \frac{\partial E}{\partial b}(a, b, c) = 0 \\ \frac{\partial E}{\partial c}(a, b, c) = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 2 \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i^2 + bx_i + c)) \cdot (-x_i^2) = 0 \quad | :2 \\ 2 \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i^2 + bx_i + c)) \cdot (-x_i) = 0 \quad | :2 \quad (\Rightarrow) \\ 2 \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i^2 + bx_i + c)) \cdot (-1) = 0 \quad | :2 \end{cases}$$

$$(\Rightarrow) \begin{cases} a \sum_{i=1}^n x_i^4 + b \sum_{i=1}^n x_i^3 + c \sum_{i=1}^n x_i^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \\ a \sum_{i=1}^n x_i^3 + b \sum_{i=1}^n x_i^2 + c \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i + c \underbrace{\sum_{i=1}^n 1}_n = \sum_{i=1}^n y_i. \end{cases}$$

Matricea asociată sistemului este

$$A = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^4 & \sum_{i=1}^n x_i^3 & \sum_{i=1}^n x_i^2 \\ \sum_{i=1}^n x_i^3 & \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i & \underbrace{\sum_{i=1}^n 1}_n \end{pmatrix}.$$

Vectorul termenilor liberi este

$$w = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \\ \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ \sum_{i=1}^n y_i \end{pmatrix}.$$

3. Regresia exponențială

Dacă datele experimentale descriu o funcție exponențială, atunci curba care le aproximează poate fi aleasă de forma $y = b e^{ax}$.

Considerăm funcția $E(a, b) = \sum_{i=1}^n (y_i - b e^{ax_i})^2$

$$\text{sistemul } \begin{cases} \frac{\partial E}{\partial a}(a, b) = 0 \\ \frac{\partial E}{\partial b}(a, b) = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 2 \sum_{i=1}^n (y_i - b e^{ax_i}) \cdot (b e^{ax_i} x_i) = 0 : 2 \\ 2 \sum_{i=1}^n (y_i - b e^{ax_i}) \cdot (-e^{ax_i}) = 0 : 2 \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \sum_{i=1}^n b^2 e^{2ax_i} x_i - \sum_{i=1}^n b e^{ax_i} x_i y_i = 0 \\ \sum_{i=1}^n b e^{2ax_i} - \sum_{i=1}^n e^{ax_i} y_i = 0. \end{cases}$$

Observăm că acest sistem nu poate fi rezolvat prin me-

Modele sumoșute.

Pentru a determina a și b logaritmică expresia

$$y = b e^{ax}.$$

Obținem: $\ln y$ = $\ln b + \ln e^{ax} = \underbrace{\ln b}_{\substack{|| \\ b'}}$ + $ax = \underline{b' + ax}$.

Am notat $b' = \ln b$.

Considerăm $E_1(a, b') = \sum_{i=1}^n (\ln y_i - (b' + ax_i))^2$.

Rezolvăm sistemul:
$$\begin{cases} \frac{\partial E_1}{\partial a}(a, b') = 0 \\ \frac{\partial E_1}{\partial b'}(a, b') = 0 \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} 2 \sum_{i=1}^n (\ln y_i - (b' + ax_i)) \cdot (-x_i) = 0 \quad | : 2 \\ 2 \sum_{i=1}^n (\ln y_i - (b' + ax_i)) \cdot (-1) = 0 \quad | : 2 \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b' \sum_{i=1}^n x_i = \sum_{i=1}^n x_i \ln y_i \\ a \sum_{i=1}^n x_i + b' \underbrace{\sum_{i=1}^n 1}_{=n} = \sum_{i=1}^n \ln y_i. \end{cases}$$

Matricea asociată acestui sistem este

$$A = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n x_i^2 & \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n x_i & \underbrace{\sum_{i=1}^n 1}_n \end{pmatrix}.$$

Vectorul termenilor liberi este

$$w = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n x_i \ln y_i \\ \sum_{i=1}^n \ln y_i \end{pmatrix}.$$

Rezolvând acest sistem determinăm a și b' . Ținând cont de faptul că $\ln b = b'$ obținem că $b = e^{b'}$.

Definiție. Metoda prezentată în cele trei cazuri de mai sus pentru a determina curbele care aproximează un set de date se numește metoda celor mai mici pătrate.