

## Ajustement affine par la méthode des moindres carrés

### Théorème et définition

Soit  $(x; y)$  une série statistique double représentée dans un repère  $(o; \vec{i}; \vec{j})$  du plan par un nuage de  $n$  points  $A_i(x_i; y_i)$  avec  $i = 1, 2, \dots, n$ .

On suppose que les réels  $x_i$  ne sont pas tous égaux.

Alors, il existe une unique droite **D** d'équation  $y = ax + b$  telle que la somme  $\mathbf{S} = \sum_{i=1}^n [y_i - (ax_i + b)]^2$  soit minimale.

**D**, appelée la droite de régression de  $y$  en  $x$ , est la droite passant par le point moyen du nuage et de coefficient directeur

$$a = \frac{s_{xy}}{s_x^2}.$$

### Démonstration dans le cas d'un nuage de trois points ( $n=3$ ).

Dans l'espace rapporté à un repère orthonormal  $(O; \vec{e}_1; \vec{e}_2; \vec{e}_3)$ , on considère les points définis par leurs coordonnées :

$X(x_1; x_2; x_3)$ ,  $Y(y_1; y_2; y_3)$  et  $U(1; 1; 1)$ .

On peut remarquer que dans le cas d'un nuage de  $n$  points, le raisonnement s'effectuerait en dimension  $n$ .

Les réels  $x_i$  n'étant pas tous égaux, les vecteurs  $\vec{OX}$  et  $\vec{OU}$  ne sont pas colinéaires.

La recherche de  $a$  et  $b$  revient à celle d'un point  $M(ax_1 + b; ax_2 + b; ax_3 + b)$  de l'espace tel que la somme **S** des résidus quadratiques est minimale.

Or,  $\vec{OM} = a \vec{OX} + b \vec{OU}$ , donc le point  $M$  appartient au plan  $(OUX)$ .

D'autre part,  $\mathbf{S} = \sum_{i=1}^n [y_i - (ax_i + b)]^2$ , donc  $\mathbf{S} = YM^2$ , donc, en

notant  $Y'$  le projeté orthogonal de  $Y$  sur le plan  $(OUX)$  et en utilisant le théorème de Pythagore dans le triangle rectangle  $YMY'$ ,  $\mathbf{S} = YY'^2 + MY'^2$ .

Donc **S** est minimale pour  $M = Y'$  et son minimum est  $YY'^2$ .

En conclusion, il existe bien un unique couple  $(a; b)$  rendant **S** minimale : c'est le couple des coordonnées du point

$Y'$  dans le repère  $(O; \vec{OX}; \vec{OU})$  puisque  $\vec{OY}' = a \vec{OX} + b \vec{OU}$  (relation 1).

Calcul de  $a$  et  $b$ .

En utilisant la relation 1, on va calculer de deux façons différentes les produits scalaires  $\vec{OY}' \cdot \vec{OU}$  puis  $\vec{OY}' \cdot \vec{OX}$ .

On a  $\vec{OY}' \cdot \vec{OU} = (\vec{OY} + \vec{YY}') \cdot \vec{OU}$

$$= \vec{OY} \cdot \vec{OU} + \vec{YY}' \cdot \vec{OU}.$$

$$= \vec{OY} \cdot \vec{OU} \quad (\text{les vecteurs } \vec{YY}' \text{ et } \vec{OU} \text{ sont orthogonaux})$$

$$= \sum_{i=1}^n y_i$$

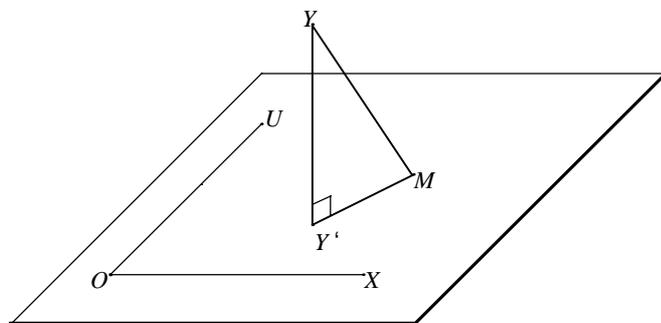
D'autre part,

$$\vec{OY}' \cdot \vec{OU} = (a \vec{OX} + b \vec{OU}) \cdot \vec{OU}$$

$$= a \vec{OX} \cdot \vec{OU} + b \vec{OU}^2$$

$$= a \sum_{i=1}^n x_i + b n.$$

On peut alors en déduire l'égalité  $\sum_{i=1}^n y_i = a \sum_{i=1}^n x_i + b n$ , donc, en multipliant par  $\frac{1}{n}$ , la relation 2 :  $\bar{y} = a \bar{x} + b$ .



De même,

$$\begin{aligned}\vec{OY}' \cdot \vec{OX} &= (\vec{OY} + \vec{YY}') \cdot \vec{OX} \\ &= \vec{OY} \cdot \vec{OX} + \vec{YY}' \cdot \vec{OX} \\ &= \vec{OY} \cdot \vec{OX} \\ &= \sum_{i=1}^n x_i y_i,\end{aligned}$$

et

$$\begin{aligned}\vec{OY}' \cdot \vec{OX} &= (a \vec{OX} + b \vec{OU}) \cdot \vec{OX} \\ &= a \vec{OX} \cdot \vec{OX} + b \vec{OU} \cdot \vec{OX} \\ &= a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i\end{aligned}$$

On peut alors en déduire l'égalité  $\sum_{i=1}^n x_i y_i = a \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \sum_{i=1}^n x_i$ ,

donc, en multipliant par  $\frac{1}{n}$ ,  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i = \frac{a}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 + b \bar{x}$ ,

Donc, en tenant compte de la relation 2,  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i = \frac{a}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 + (\bar{y} - a \bar{x}) \bar{x}$ ,

$$\text{donc, } a = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{x} \bar{y}}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2}$$

En conclusion,  $a = \frac{s_{xy}}{s_x^2}$ .

### Mesure de la pertinence de l'ajustement.

On note  $H$  et  $K$  les projetés orthogonaux respectifs de  $X$  et  $Y'$  sur la droite  $(OU)$ .

Les triplets de coordonnées de  $H$  et  $K$  dans le repère  $(O; \mathbf{e}_1; \mathbf{e}_2; \mathbf{e}_3)$  sont respectivement  $(\bar{x}; \bar{x}; \bar{x})$  et  $(\bar{y}; \bar{y}; \bar{y})$ .

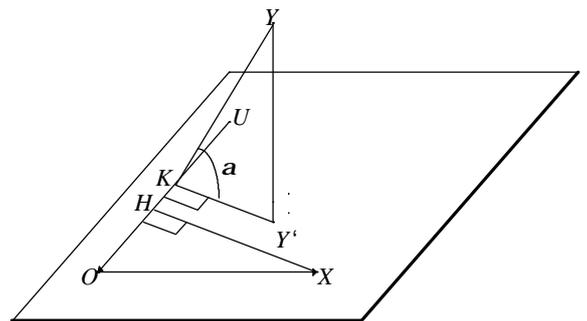
Or,  $\vec{HX} \cdot \vec{KY} = \|\vec{HX}\| \|\vec{KY}\| \cos(\vec{HX}; \vec{KY})$ ,

donc,  $\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2} \cos(\vec{HX}; \vec{KY})$ ,

donc,  $s_{xy} = s_x s_y \cos(\vec{HX}; \vec{KY})$

donc,  $\cos(\vec{HX}; \vec{KY}) = r$  avec  $r = \frac{s_{xy}}{s_x s_y}$  coefficient de corrélation

(ceci prouve  $-1 \leq r \leq 1$ ).



Or, selon que les vecteurs colinéaires  $\vec{HX}$  et  $\vec{KY}'$  sont de même sens ou de sens contraire, le nombre  $r = \cos(\vec{HX}; \vec{KY})$  est égal à  $\cos a$  ou  $-\cos a$ ,  $a$  désignant une mesure de l'angle géométrique  $\hat{K}$  du triangle  $YKY'$ .

D'autre part, le minimum  $YY'^2$  de la somme  $S$  sera d'autant plus faible que  $a$  sera proche de 0, c'est-à-dire  $\cos a$  voisin de 1.

Donc, l'ajustement affine par la méthode des moindres carrés sera d'autant plus pertinent que le coefficient de corrélation  $r$  sera voisin de 1 ou  $-1$ .