

## Les statistiques

### I. Point moyen – Covariance

Sur une population donnée, étudions deux caractères.

Pour chacun des  $n$  individus de cette population, notons  $x_i$  et  $y_i$  les valeurs prises par chacun de ces caractères, et présentons les données à l'aide de la série statistique à deux variable suivante :

Valeur $x_i$	$x_1$	$x_2$	...	$x_n$
Valeur $y_i$	$y_1$	$y_2$	...	$y_n$

#### a) Nuage de points - Point moyen

Définition : Dans un repère orthogonal, l'ensemble des points  $A_i$  de coordonnées  $(x_i ; y_i)$  (avec  $1 \leq i \leq n$ ) est appelé le **nuage de points** associé à cette série statistique à deux variables.

Notons  $\bar{x} = \frac{1}{n}(x_1 + x_2 + \dots + x_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$  et  $\bar{y} = \frac{1}{n}(y_1 + y_2 + \dots + y_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i$ .

Définition : Le point G de coordonnées  $(\bar{x} ; \bar{y})$  est appelé le **point moyen** du nuage de points associé à cette série statistique à deux variables.

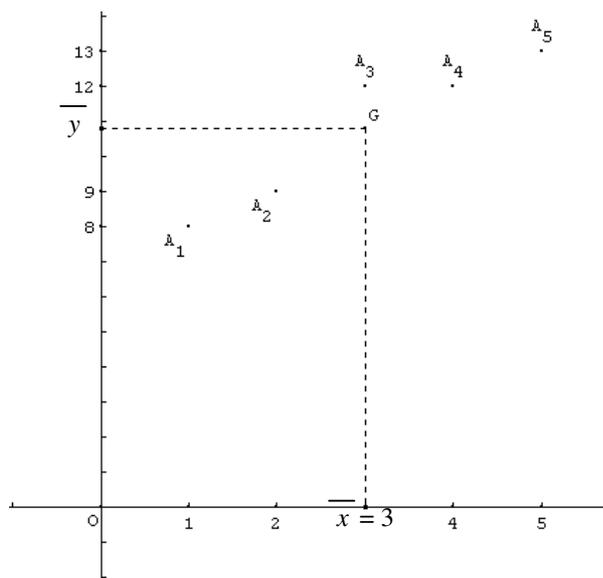
Obtention des coordonnées du point moyen grâce à la calculatrice :

<p><b>Texas Instrument (TI – 80)</b></p> <p><b>[STAT]</b> 1 : Edit... permet d'entrer les valeurs de <math>x</math> dans L1, puis celles de <math>y</math> dans L2</p> <p><b>[STAT]</b> CALC 2 : 2-VAR Stats puis <math>(2^{\text{nd}} \text{ [L1] } , 2^{\text{nd}} \text{ [L2] } ) \text{ [ENTER]}</math></p> <p>Ceci nous donne <math>\bar{x}</math> et <math>\bar{y}</math>.</p>	<p><b>Casio Graph 25</b></p> <p>Dans le menu STAT, entrer les valeurs de <math>x</math> dans List 1, puis celles de <math>y</math> dans List 2.</p> <p><b>[CALC]</b></p> <p><b>[SET]</b>, entrer dans 2VarXList : List 1 2VarYList : List 2</p> <p><b>[EXE]</b> puis Calc 2-Var</p> <p>On obtient alors <math>\bar{x}</math> et <math>\bar{y}</math>.</p>
--	---

Exemple :

La série statistique double suivante indique les notes mensuelles d'un élève au cours des cinq premiers mois de l'année scolaire numérotés de 1 à 5.

Mois $x_i$	1	2	3	4	5
note $y_i$	8	9	12	12	13



$$\bar{x} = 3 \text{ et } \bar{y} = 10,8$$

donc le point moyen G du nuage représenté ci-dessus a pour coordonnées  $(3 ; 10,8)$ .

## b) variance - covariance

Pour étudier la dispersion de chaque variable  $x$  et  $y$ , on peut calculer leurs variances :

$$V_x = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - (\bar{x})^2 \quad \text{et} \quad V_y = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i^2 - (\bar{y})^2$$

Mais il est utile d'introduire une quantité qui fasse intervenir à la fois les valeurs de  $x$  et de  $y$ .

Définition : On appelle covariance de  $x$  et  $y$  le nombre :

$$C_{xy} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i \right) - \bar{x} \bar{y}.$$

La seconde expression est plus commode pour les calculs à la main.

$$\begin{aligned} \rightarrow \text{Dans l'exemple précédent, } C_{xy} &= \frac{1}{5}(1 \times 8 + 2 \times 9 + 3 \times 12 + 4 \times 12 + 5 \times 13) - 3 \times 10,8 \\ &= 35 - 32,4 = 2,6. \end{aligned}$$

## II. Ajustement affine par la méthode des moindres carrés

**Lorsque les points du nuage paraissent presque alignés**, on peut chercher une relation de la forme  $y = ax + b$  qui exprime de façon approchée  $y$  en fonction de  $x$ , autrement dit, une fonction affine  $f$  telle que l'égalité  $y = f(x)$  s'ajuste au mieux avec les données. Graphiquement, cela signifie qu'on cherche **une droite qui passe au plus près de tous les points du nuage**.

Une telle relation permettrait notamment de faire des **prévisions**.

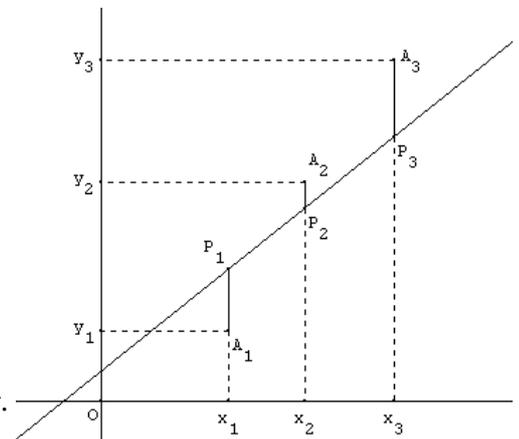
Pour mesurer la qualité d'une telle formule, on considère, pour chaque valeur  $x_i$ , la différence entre la valeur observée, c'est à dire  $y_i$ , et la valeur calculée par la formule, c'est à dire  $ax_i + b$ . On souhaite que toutes les différences :  $y_i - ax_i - b$  appelées **erreurs**, ou **résidus**, ou **perturbations**, soient les plus petites possible.

La méthode la plus couramment employée, dite **méthode des moindres carrés**, consiste à choisir  $a$  et  $b$  de façon que la **somme des carrés des résidus soit la plus petite possible**.

On considère par la suite un nuage de points  $A_i(x_i; y_i)$  (avec  $1 \leq i \leq n$ ).

Définition : Il existe une droite unique associée au nuage de points  $A_i(x_i; y_i)$ , avec  $i = 1, 2, \dots, n$ , telle que la somme  $S$  des  $A_i P_i^2$  soit minimale.

- Cette droite passe par le point moyen  $G(\bar{x}, \bar{y})$  du nuage.
- Elle a une équation  $y = ax + b$  avec  $a = \frac{C_{xy}}{V_x}$  et  $b = \bar{y} - a\bar{x}$ .



Définition : Cette droite s'appelle la **droite de régression** de  $y$  en  $x$ .

Utilisation de la calculatrice pour la détermination de l'équation de la droite de régression :

Texas Instrument (TI-80)

**[STAT]** 1 : Edit... permet d'entrer les valeurs de  $x$  dans L1, puis celles de  $y$  dans L2

**[STAT]** CALC 3 : LINREG(aX+b) puis

(2<sup>nd</sup> **[L1]** , 2<sup>nd</sup> **[L2]** ) **[ENTER]**

Ceci nous donne les nombres  $a$  et  $b$

Casio Graph 25

Dans le menu STAT, entrer les valeurs de  $x$  dans List 1, puis celles de  $y$  dans List 2.

**[CALC]**

**[SET]**, entrer dans 2VarXList : List 1  
2VarYList : List 2

**[EXE]** puis Calc Reg 1-Linear

Ceci nous donne les nombres  $a$  et  $b$

Exercice : Considérons la série statistique à deux variables  $(x_i; y_i)$ , pour  $i = 1, 2, \dots, 6$  :

$x_i$	10 500	10 590	10 750	10 845	10 963	11 020
$y_i$	880	822	783	697	632	640

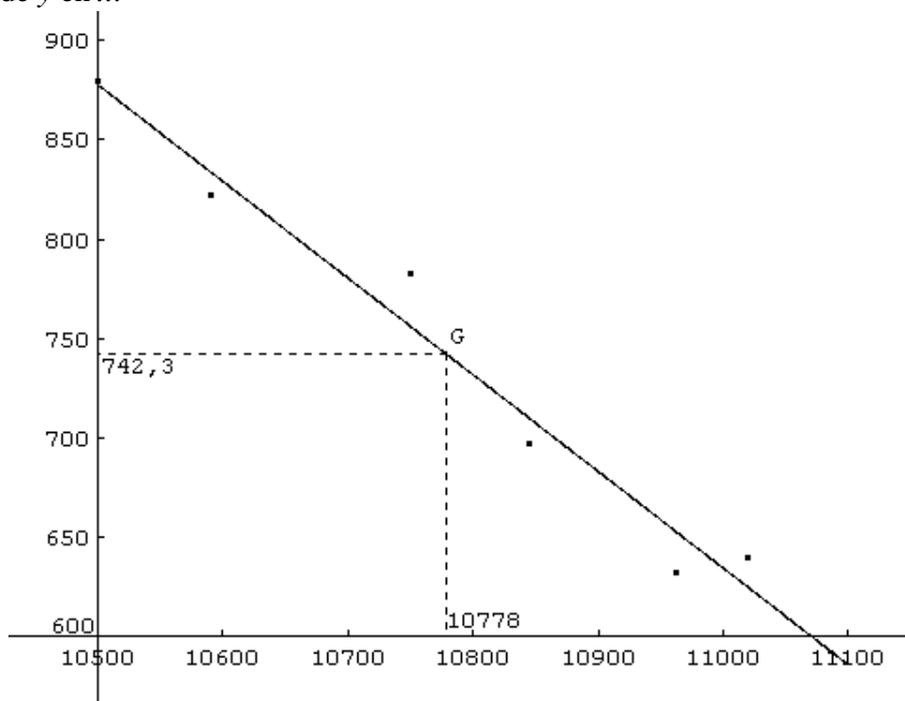
1. Placer, dans un repère orthogonal, le nuage de points  $A_i(x_i; y_i)$  et constater que la forme « allongée » du nuage justifie un ajustement affine.
2. Placer le point moyen  $G$  de ce nuage.
3. Tracer la droite  $d$  de régression de  $y$  en  $x$ .

Solution :

2. Le point moyen  $G$  a pour coordonnées  $(\bar{x}; \bar{y})$ .

On obtient grâce à la calculatrice :  
 $\bar{x} = 10\,778$  et  $\bar{y} = 742,3$ .

3. La droite  $d$  passe par  $G$  ;  
 pour la tracer, il suffit de connaître son coefficient directeur  $a$ .  
 D'après la calculatrice,  $a \approx -0,487$ .



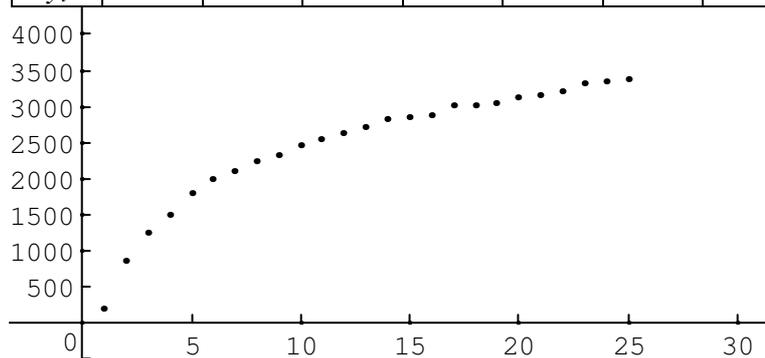
### III. Exemple d'ajustement non affine

Ajustement logarithmique

On considère les données suivantes :

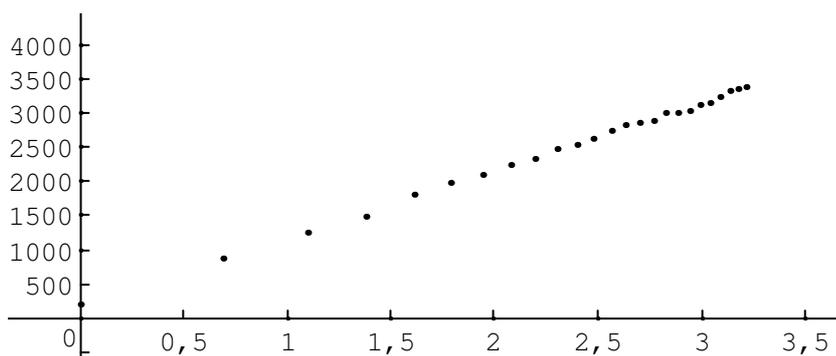
$x_i$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
$y_i$	198	881	1256	1489	1804	1983	2104	2247	2312	2468	2541	2639

$x_i$	13	14	15	16	17	18	19	20	21	22	23	24	25
$y_i$	2728	2811	2850	2890	3005	3010	3087	3125	3155	3221	3333	3365	3392



La forme du nuage suggère un ajustement de la forme  $y = a \ln x + b$ .

On peut le vérifier en posant  $x' = \ln x$  et en plaçant les points de coordonnées  $(x'; y)$  dans un nouveau repère :



Ces points sont presque alignés, ce qui permet d'envisager un ajustement affine du type  $y = ax' + b$ .  
 Alors la formule  $y = a \ln x + b$  sera un bon ajustement de  $y$  en  $x$ .

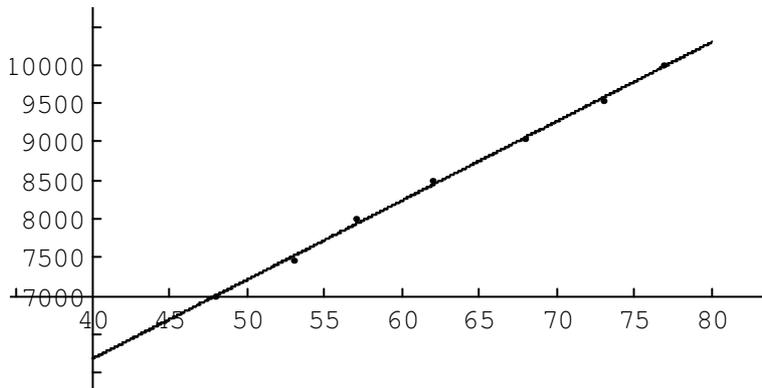
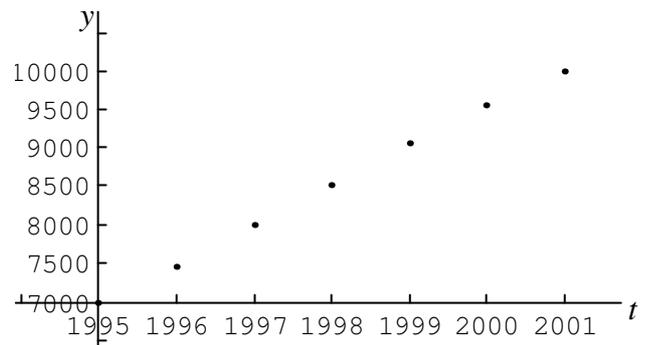
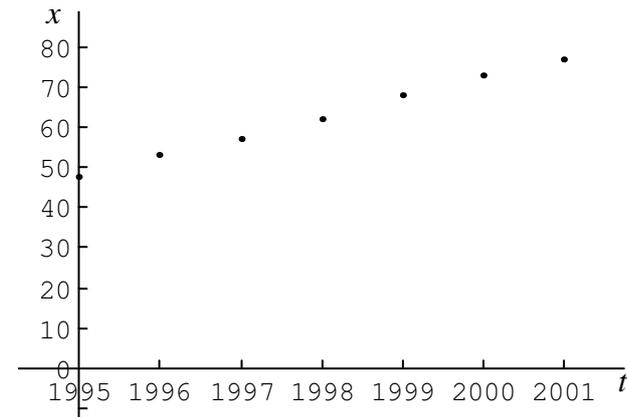
Avec la calculatrice, on obtient :  $y = 989 \ln x + 180$  (en arrondissant les coefficients à l'unité).

#### IV. Alignement de points et lien de causalité

On considère le tableau suivant :

$t_i$ : Année	1995	1996	1997	1998	1999	2000	2001
$x_i$ : Nombre d'inscrits dans un club de belote	48	53	57	62	68	73	77
$y_i$ : Nombre de hamburgers vendus dans un restaurant de Moscou	7000	7450	8000	8500	9050	9550	10000

1. Placer dans un repère orthogonal le nuage de points  $(t_i ; x_i)$  et constater que sa forme allongée justifie un ajustement affine.
2. placer dans un autre repère orthogonal le nuage de points  $(t_i ; y_i)$  et constater que sa forme allongée justifie sa forme affine.
3. a) placer dans un troisième repère le nuage de points  $(x_i ; y_i)$  et constater que sa forme allongée justifie un ajustement affine.  
b) Vérifier que la droite de régression de  $y$  en  $x$  admet comme équation  $y = 103x + 2057$  et tracer cette droite.



**Commentaire :** Les  $x_i$  et les  $y_i$  sont liés approximativement par la relation  $y_i = 103x_i + 2057$ . Mais il n'y a évidemment aucune relation de causalité entre les  $x_i$  et les  $y_i$ .