

$X \backslash Y$	$y_1=3$	$y_2=4$	$y_3=5$	Total
$x_1=2$	2	4	12	18
$x_2=3$	4	8	24	36
Total	6	12	36	54

Les deux variables  $X$  et  $Y$  sont indépendantes car :

1	$\frac{n_{1.} \times n_{.1}}{N} = \frac{18 \times 6}{54} = 2 = n_{11}$
2	$\frac{n_{1.} \times n_{.2}}{N} = \frac{18 \times 12}{54} = 4 = n_{12}$
3	$\frac{n_{1.} \times n_{.3}}{N} = \frac{18 \times 36}{54} = 12 = n_{13}$

4	$\frac{n_{2.} \times n_{.1}}{N} = \frac{36 \times 6}{54} = 4 = n_{21}$
5	$\frac{n_{2.} \times n_{.2}}{N} = \frac{36 \times 12}{54} = 8 = n_{22}$
6	$\frac{n_{2.} \times n_{.3}}{N} = \frac{36 \times 36}{54} = 24 = n_{23}$

## 3.2 Paramètres de liaison

Dans toute la suite on considère  $N$  observations sur les deux variables  $X$  et  $Y$ .

### 3.2.1 Covariance entre $X$ et $Y$

La covariance est égale à la moyenne des écarts des couples les  $(x_i, y_i)$  de  $X$  et  $Y$  par rapport au point  $(\bar{x}, \bar{y})$ .

$$Cov(x, y) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})$$

- **Le rôle de la covariance**

La covariance indique le sens de la relation entre les variables  $X$  et  $Y$ . Ainsi, On peut distinguer les cas suivants :

**1<sup>er</sup> Cas :** Si  $Cov(x, y) > 0$ , alors on peut dire que **la relation entre les deux variables est positive**. Dans ce cas, **ces deux variables varient dans le même sens**.

**2<sup>eme</sup> Cas :** Si  $Cov(x, y) < 0$ , alors on peut dire que **la relation entre les deux variables est négative**. Dans ce cas, **ces deux variables varient en sens inverse**.

**3<sup>eme</sup> Cas :** Si  $Cov(x, y) = 0$ , alors on peut dire qu'il **n'y a pas de relation entre les deux variables**. Dans ce cas, **les variations de l'une n'entraînent pas la variation de l'autre**.

### 3.2.2 Les proprietees de la covariance

#### 1<sup>ere</sup> Propriete

$$\text{Cov}(ax + b, cy + d) = ac \cdot \text{Cov}(x, y)$$

**Demonstration** : En effet,

$$\begin{aligned} \text{Cov}(ax + b, cy + d) &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} [(ax_i + b) - (a\bar{x} + b)] [(cy_i + d) - (c\bar{y} + d)] \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (ax_i - a\bar{x})(cy_i - c\bar{y}) \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (a \times c)(x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \\ &= (a \times c) \left[ \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \right] \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \text{Cov}(ax + b, cy + d) = ac \cdot \text{Cov}(x, y)$$

#### 2<sup>eme</sup> Propriete

$$\text{Cov}(y, x) = \text{Cov}(x, y)$$

**Demonstration** : En effet,

$$\text{Cov}(x, y) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})$$

$$\Rightarrow \text{Cov}(y, x) = \text{Cov}(x, y)$$

#### 3<sup>eme</sup> Propriete

$$\text{Cov}(x, x) = V(x)$$

**Demonstration** : En effet,

$$\text{Cov}(x, x) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i - \bar{x})(x_i - \bar{x}) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i - \bar{x})^2 = V(x)$$

#### 4<sup>eme</sup> Propriete

$$\text{Cov}(x, y) = \left( \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} x_i y_i \right) - (\bar{x} \cdot \bar{y})$$

**Demonstration** : En effet,

$$\begin{aligned}
 \text{Cov}(x, y) &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i y_i - \bar{y} x_i - \bar{x} y_i + \bar{x} \cdot \bar{y}) \\
 &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i y_i) - \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (\bar{y} x_i) - \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (\bar{x} y_i) + \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (\bar{x} \cdot \bar{y}) \\
 &= \frac{1}{N} \left( \sum_{i=1}^{i=N} (x_i y_i) - \underbrace{\bar{y} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i)}_{N \cdot \bar{x}} - \underbrace{\bar{x} \sum_{i=1}^{i=N} (y_i)}_{N \cdot \bar{y}} + \underbrace{\sum_{i=1}^{i=N} (\bar{x} \cdot \bar{y})}_{N \cdot \bar{x} \cdot \bar{y}} \right) \\
 &= \frac{1}{N} \left( \sum_{i=1}^{i=N} (x_i y_i) - N \cdot \bar{x} \cdot \bar{y} - N \cdot \bar{x} \cdot \bar{y} + N \cdot \bar{x} \cdot \bar{y} \right) \\
 \Rightarrow \text{Cov}(x, y) &= \left( \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} x_i y_i \right) - (\bar{x} \cdot \bar{y}).
 \end{aligned}$$

### 3.2.3 Le coefficient de corrélation linéaire entre X et Y

Le coefficient de corrélation linéaire entre X et Y est

$$r_{x,y} = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\sigma(x)\sigma(y)} = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\sqrt{V(x)V(y)}}$$

**Remarque 3.2.1** Le coefficient de corrélation linéaire est un nombre sans dimension car :

$$r_{x,y} = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\sigma(x)\sigma(y)} \text{ et } \text{Cov}(x, y) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})$$

### 3.2.4 Les propriétés du coefficient de corrélation linéaire

**1<sup>ere</sup> Propriété**

$$r_{ax+b, cy+d} = (\text{Signe de } a)(\text{Signe de } c) r_{x,y}$$

**Démonstration** : En effet,

$$r_{ax+b, cy+d} = \frac{\text{Cov}(ax+b, cy+d)}{\sqrt{V(ax+b)}\sqrt{V(cy+d)}} = \frac{(a \times c) \cdot \text{Cov}(x, y)}{|a|\sqrt{V(x)}|c|\sqrt{V(y)}}$$

$$= \frac{(a \times c) \text{Cov}(x, y)}{|a| \times |c| \sqrt{V(x)} \sqrt{V(y)}}$$

$$\Rightarrow r_{ax+b, cy+d} = (\text{Signe de } a)(\text{Signe de } c) r_{x,y}$$

### **2<sup>eme</sup> Propriété**

$$r_{y,x} = r_{x,y}$$

**Démonstration** : En effet,

$$r_{y,x} = \frac{\text{Cov}(y, x)}{\sqrt{V(y)}\sqrt{V(x)}} = \frac{\text{Cov}(x, y)}{\sqrt{V(x)}\sqrt{V(y)}} = r_{x,y}$$

### **3<sup>eme</sup> Propriété**

$$r_{x,x} = 1$$

**Démonstration** : En effet,

$$\text{Cov}(x, y) = \left( \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} x_i y_i \right) - (\bar{x} \cdot \bar{y}) \Rightarrow \text{Cov}(x, x) = \left( \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{i=N} x_i^2 \right) - \bar{x}^2$$

$$\Rightarrow \text{Cov}(x, x) = V(x)$$

$$\Rightarrow r_{x,x} = \frac{\text{Cov}(x, x)}{\sqrt{V(x)}\sqrt{V(x)}} = \frac{V(x)}{\sqrt{V(x)}\sqrt{V(x)}} \Rightarrow r_{x,x} = 1$$

### **4<sup>eme</sup> Propriété**

Le coefficient de corrélation linéaire est compris entre -1 et 1, c'est-à-dire :

$$-1 \leq r_{x,y} \leq +1$$

**Démonstration** : Admis.

- **Le rôle du coefficient de corrélation linéaire**

Le coefficient de corrélation linéaire permet de mesurer le degré ou l'intensité de la liaison linéaire entre deux variables statistiques. C'est-à-dire :

1. Si  $r_{x,y} = 1$ , on dit qu'il y a une parfaite corrélation linéaire positive entre les deux

variables.

2. Si  $r_{x,y} = -1$ , on dit qu'il y a une parfaite corrélation linéaire négative entre les deux variables.
3. Si  $r_{x,y} = 0$ , on dit qu'il y a absence de corrélation linéaire entre les deux variables.
4. On dit qu'il y a une forte corrélation linéaire entre les deux variables (ou forte dépendance linéaire) si  $r_{x,y}$  est proche de  $\pm 1$ .
5. En revanche, si  $r_{x,y}$  est proche de zéro (0), on dit qu'il y a une faible corrélation linéaire entre les deux variables.

### 3.3 Ajustement d'un nuage de points

Dans toute la suite on considère  $N$  observations sur les deux variables  $X$  et  $Y$ .

#### 3.3.1 Nuage de points

Ensemble de points isolés représentés dans un graphique cartésien ; c'est-à-dire des points  $M_1, M_2, \dots, M_n$  de coordonnées  $(x_1, y_1)$  ;  $(x_2, y_2)$  ; ... ;  $(x_n, y_n)$

**Exemple 3.3.1** On considère le tableau suivant, relatif à une population associée à deux variables mesurées sur 13 bébés tels que,  $X =$  « le poids du bébé » et  $Y =$  « la taille du bébé »

Masse (kg)	3,3	3,8	4,6	5,4	6,0	6,6	7,1	7,6	8,1	8,4	8,7	9,0	9,3
Taille (cm)	49,4	52,4	55,6	58,7	61,0	63,0	64,8	66,4	67,8	69,0	70,3	72,6	72,9

**Le nuage des points de coordonnées**  $(3,3 ; 49,4)$  ;

$(3,8 ; 52,4)$  ;  $(4,6 ; 55,6)$  ;  $(5,4 ; 58,7)$  ;  $(6,0 ; 61,0)$  ;  $(6,6 ; 63,0)$  ;

$(7,1 ; 64,8)$  ;  $(7,6 ; 66,4)$  ;  $(8,1 ; 67,8)$  ;  $(8,4 ; 69,0)$  ;  $(8,7 ; 70,3)$  ;

$(9,0 ; 72,6)$  ;  $(9,3 ; 72,9)$  est :

