

vantes), nous remarquons que \bar{x}_i joue le rôle de x , et $x_i^{(0)}$ — le rôle de y ; que ξ_0 coïncide avec \bar{x}_i et le coefficient b est, dans notre cas, égal à 1.

Appelons le coefficient de corrélation de $x_i^{(0)}$ avec \bar{x}_i le coefficient multiple a priori de la corrélation et désignons-le par le symbole $r_{0.1234 \dots n}$.

$x_i^{(0)}$ et \bar{x}_i étant des écarts de leurs espérances mathématiques, on peut écrire:

$$r_{0.1234 \dots n} = \frac{E \{ x_i^{(0)} (x_i^{(0)} - e_i) \}}{\sqrt{E \{ x_i^{(0)} \}^2 \cdot E \{ x_i^{(0)} - e_i \}^2}} = \frac{\sigma_0^2 - E (x_i^{(0)} e_i)}{\sqrt{\sigma_0^2 [\sigma_0^2 + \sigma_e^2 - 2 E (x_i^{(0)} e_i)]}} \quad [36]$$

où σ_e désigne l'écart-type de la grandeur e .

En multipliant l'égalité [24], terme par terme, avec $x_i^{(0)}$ et en passant aux espérances mathématiques, nous voyons que

$$E x_i^{(j)} x_i^{(k)} = \sigma_j \sigma_k r_{kj} \quad [36^a]$$

Pour tous les j et k entiers et positifs, en outre du cas $j = k$, nous trouvons:

$$E (x_i^{(0)} e_i) = \sigma_0^2 (1 - \beta_{01} r_{01} - \beta_{02} r_{02} - \beta_{03} r_{03} \dots - \beta_{0n} r_{0n}) \quad (37)$$

De la même manière, en ne laissant dans la partie droite de l'équation [24] que e_i , en reportant les autres termes dans la partie gauche, en élevant les deux parties au carré et en passant aux espérances mathématiques, nous trouvons:

$$\sigma_e^2 = \sigma_0^2 (1 + \beta_{01}^2 + \beta_{02}^2 + \dots + \beta_{0n}^2 - 2 \beta_{01} r_{01} - 2 \beta_{02} r_{02} - \dots - 2 \beta_{0n} r_{0n} + 2 \beta_{01} \beta_{02} r_{12} + 2 \beta_{01} \beta_{03} r_{13} + \dots + 2 \beta_{01} \beta_{0n} r_{1n} + \dots + 2 \beta_{0(n-1)} \beta_{0n} r_{(n-1)n}) \quad [38]$$

L'équation [36] prend, après quelques éliminations, la forme définitive suivante:

$$r_{0.123 \dots n} = \frac{\beta_{01} r_{01} + \beta_{02} r_{02} + \beta_{03} r_{03} + \dots + \beta_{0n} r_{0n}}{\sqrt{\beta_{01}^2 + \beta_{02}^2 + \beta_{03}^2 + \dots + \beta_{0n}^2 + 2 \beta_{01} \beta_{02} r_{12} + 2 \beta_{01} \beta_{03} r_{13} + \dots + 2 \beta_{01} \beta_{0n} r_{1n} + \dots + 2 \beta_{0(n-1)} \beta_{0n} r_{(n-1)n}}} \quad [39]$$

(Faire attention sur la grande proximité du dénominateur avec la formule du carré du polynôme $\beta_{01} + \beta_{02} + \beta_{03} + \dots + \beta_{0n}$: la différence n'est que dans le nombre des coefficients de corrélation pour les produits doubles. On conçoit facilement la loi d'après laquelle sont disposés les indices de ces coefficients).

Nous allons à présent plus loin. Conformément à ce qui est exposé dans la première partie du présent article, la mesure comparative la plus rationnelle de l'intensité de la liaison entre deux variables est le coefficient H (voir formules 10 et 12). Puisque dans la mesure de l'intensité de la liaison entre \bar{x}_i et $x_i^{(0)}$, comme nous l'avons vu plus haut, $\xi_i = \bar{x}_i$ et $\psi = x_i^{(0)}$, il en résultera que $q_1 = 1$, et nous aurons:

$$H = \frac{\bar{\sigma}}{\sigma_0} \quad [40]$$

où $\bar{\sigma}$ désigne l'écart-type de la grandeur \bar{x}_i qui s'obtient facilement à l'aide de la formule [34] en élevant au carré les deux parties de l'égalité et en déterminant leurs espérances mathématiques:

$$\bar{\sigma} = \sigma_0^2 (\beta_{01}^2 + \beta_{02}^2 + \dots + \beta_{0n}^2 + 2 \beta_{01} \beta_{02} r_{12} + 2 \beta_{01} \beta_{03} r_{13} + \dots + 2 \beta_{01} \beta_{0n} r_{1n} + \dots + 2 \beta_{0(n-1)} \beta_{0n} r_{(n-1)n}) \quad [41]$$

En introduisant cette valeur dans la formule [40], nous obtenons:

$$H = \sqrt{\frac{\beta_{01}^2 + \beta_{02}^2 + \dots + \beta_{0n}^2 + 2 \beta_{01} \beta_{02} r_{12} + 2 \beta_{01} \beta_{03} r_{13} + \dots + 2 \beta_{01} \beta_{0n} r_{1n} + \dots + 2 \beta_{0(n-1)} \beta_{0n} r_{(n-1)n}}{\sigma_0^2}} \quad [42]$$

Cette formule est plus simple que la formule [39] et exactement égale à son dénominateur. Elle s'applique aussi pour le cas où e_i et \bar{x}_i ne sont pas mutuellement indépendants (voir page 284).

Si cependant la liaison entre la série 0 et les autres séries du système [14] est vraiment linéaire, et si dans l'égalité [18] sont incluses toutes les séries influant sur la série 0, nous pouvons admettre avec raison que e_i et \bar{x}_i sont mutuellement indépendants. Cette admission conduit à une simplification considérable de la formule du coefficient multiple de corrélation $r_{0.1234 \dots n}$.

On a dans ce cas:

$$E (e_i \bar{x}_i) = 0$$

et à l'aide de la formule [35] on obtient:

$$E [e_i (\bar{x}_i^{(0)} - e_i)] = 0$$

et ensuite:

$$E e_i \bar{x}_i^{(0)} = E e_i^2 = \sigma_e^2$$

Par conséquent, l'expression [36] prend la forme:

$$r_{0.1234 \dots n} = \frac{\sigma_0^2 - \sigma_e^2}{\sqrt{\sigma_0^2 (\sigma_0^2 + \sigma_e^2 - 2 \sigma_e^2)}} = \frac{\sqrt{\sigma_0^2 - \sigma_e^2}}{\sigma_0} \quad [43]$$

Cette formule nous permet de faire deux conclusions:

D'une part, elle peut être présentée directement sous forme:

$$r_{0.1234 \dots n} = \sqrt{1 - \frac{\sigma_e^2}{\sigma_0^2}}$$

En posant:

$$k_{0.1234 \dots n} = \frac{\sigma_e}{\sigma_0} \quad [44]$$

nous obtenons une identité que certains théoriciens considèrent, sans raison suffisante, comme base de toute la théorie de la corrélation multiple:

$$r_{0.1234 \dots n}^2 = 1 - k_{0.1234 \dots n}^2 \quad [45]$$