

Stat 1:

* fréquence (total)

$$f_i = \frac{n_i}{N}$$

* effectif corrigé (continue)

$$eff_c = \frac{n_i}{a_i}$$

* hauteur (continue)

$$h_i = C \times \frac{f_i}{a_i}$$

P6 DC 3a, 4

* effectif cumulé (qualité)

$$eff_{cum} = f_i \times N$$

* Mode (continue)

$$M_0 = x_i + a_i \frac{\Delta_1}{\Delta_1 + \Delta_2}$$

* Médiane (discrete)

Si N paire

$$M_c = \frac{x_{n/2} + x_{n/2+1}}{2}$$

Si N impaire

$$M_c = \frac{x_{n+1}}{2}$$

* Moyenne (qualitative)

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^K x_i \cdot n_i \text{ (discrete)}$$

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^K c_i \cdot n_i \text{ (continue)}$$

$$\overline{X+K} = \bar{X} + K$$

$$\overline{K \times X} = K \times \bar{X}$$

* Coefficient d'asymétrie de Pearson

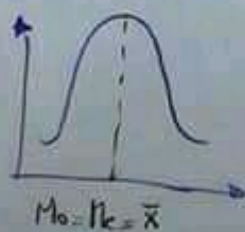
Pour analyser la position du mode et de médiane relativisée par la dispersion de la série :

$$P = \frac{\text{moyenne} - \text{mode}}{\text{écart type}}$$

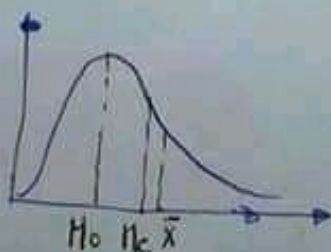
$P=0$: asymétrie parfaite.

$P>0$: dissymétrie à droite.

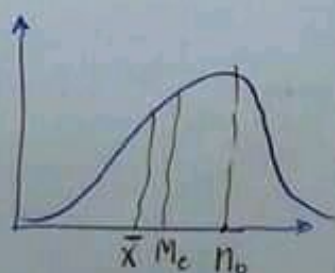
$P<0$: dissymétrie à gauche.



$$P=0$$



$$P>0$$



$$P<0$$

* étendue:

$$e = \max(x) - \min(x)$$

* les quantiles (Discrets)

(2)

Si N est divisible
par 4:

$$\phi_1 = \frac{x_{\frac{n}{4}} + x_{\frac{n}{4}+1}}{2}$$

$$\phi_3 = \frac{x_{\frac{3n}{4}} + x_{\frac{3n}{4}+1}}{2}$$

Si N n'est pas divisible par 4:

$$\phi_1 = x_i \text{ où } i \text{ plus petit entier} \geq \frac{n}{4}$$

$$\phi_3 = x_i \text{ où } i \text{ plus petit entier} \geq \frac{3n}{4}$$

* écart absolu:

$$e = \frac{1}{n} \sum_i n_i |x_i - \bar{x}|$$

* Variance

$$V_x = \frac{1}{n} \sum_i n_i (x_i)^2 - (\bar{x})^2 \text{ (discret)}$$

$$V_x = \frac{1}{n} \sum_i n_i (L_i)^2 - (\bar{x})^2 \text{ (continu)}$$

* écart type:

$\sigma = \sqrt{V}$ Plus $\sigma \uparrow$, plus les valeurs du caractère sont dispersées autour de \bar{x} .

~~$\sigma \uparrow$~~ Plus $\sigma \downarrow$, plus les valeurs sont regroupées (homogènes).

* Coefficient de Variation:

$C_v = \frac{\sigma_x}{\bar{x}} \%$ Plus $C_v \uparrow$, plus grande la dispersion.

STAT 2:

(3)

* Covariance:

$$\text{Cov}(XY) = \overline{XY} - \bar{X} \cdot \bar{Y}$$

$$\overline{XY} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^k n_{ij} x_i y_j$$

$\left. \begin{matrix} \bar{X} \\ \bar{Y} \end{matrix} \right\} \text{moyennes marginales}$

$$\text{Cov}(XY) > 0$$

⇒ les deux variables X et Y évoluent dans le même sens.

$$\text{Cov}(XY) < 0$$

⇒ les 2 variables X et Y évoluent dans le sens contraire.

⚠ Si X et Y indépendants $\Rightarrow \text{Cov}(XY) = 0$

mais il peut exister une dépendance non linéaire qui se traduit par $\text{Cov} = 0$.

- Propriétés de Cov:

$$+ V(X) = \text{Cov}(XX)$$

$$* \text{Cov}(XY) = \text{Cov}(YX)$$

$$* \text{Cov}(aX+b) = a \text{Cov}(X)$$

$$* \text{Cov}(aY+b) = a \text{Cov}(Y)$$

$$* V(X+Y) = V(X) + V(Y) + 2 \text{Cov}(XY)$$

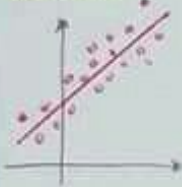
* Coefficient de corrélation:

$$r(X,Y) = \frac{\text{Cov}(X,Y)}{\sigma_X \cdot \sigma_Y} \quad (-1 \leq r \leq 1)$$

- Permet d'établir l'existence d'un lien linéaire entre X et Y .
- Permet de mesurer la force ou l'intensité de ce lien.

* $r > 0$

Correlation Positive



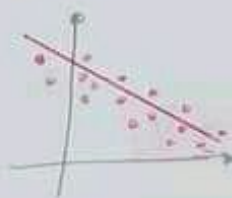
* $r = 1$

Correlation positive parfaite



* $r < 0$

Correlation négative



* $r = -1$

Correlation négative parfaite



- Une relation linéaire est considérée, forte si

$|r_{xy}| \geq 0,9$

Elle est dite faible sinon.

(4)

* La droite de régression: (droite d'ajustement linéaire)

- Le Centre de gravité de nuage de point $G(\bar{X}, \bar{Y})$ est le point d'intersection des deux droites d'ajustement.

$Y = aX + b$

$a = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{V(X)}$

$b = \bar{Y} - a\bar{X}$

$X = a'Y + b'$

$a' = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{V(Y)}$

$b' = \bar{X} - a'\bar{Y}$

* Indépendance des variables X et Y,

On Calcule $n_{ij}^* = \frac{n_{i.} \times n_{.j}}{N}$ (pour le tableau Théorique)

Si Tableau $n_{ij} = T_{n_{ij}}^*$

\Rightarrow X et Y indépendantes.

Si $T_{n_{ij}} \neq n_{ij}^*$

- il y a dépendance, on mesure l'intensité de la

corrélation

Coefficient de corrélation

quand $|r_{xy}| < 1$

$$0 \leq C_v \leq 1$$

- Plus est élevée, plus le lien entre les variables est fort.

$$C_v = \sqrt{\frac{\chi^2}{n \times \sqrt{(L-1)(C-1)}}$$

Avec

$$\chi^2 = \sum_i \sum_j \frac{(n_{ij} - n_{ij}^*)^2}{n_{ij}^*}$$

$$\chi^2 = \sum_i \sum_j \frac{e_{ij}^2}{n_{ij}^*}$$

Loi de Bernoulli:

⚠ 2 résultats possibles

Échec
Succès

(6)

p S = Succès
 $q = 1-p$ \bar{S} = Échec

$D_X = \{0, 1\}$

fonction de distribution:

$$P_X(x) = p^x (1-p)^{1-x}$$

$x=0$

$$P_X(0) = p^0 (1-p)^1$$

$$P_X(0) = 1-p$$

$x=1$

$$P_X(1) = p^1 (1-p)^{1-1}$$

$$P_X(1) = p$$

$$X \sim B(p)$$

x	0	1
$P_i = P(X=x_i)$	$q = 1-p$	p

• Espérance: $E(X) = p$?

• Variance: $V(X) = pq$?

$$V(X) = p(1-p)?$$

Espérance

$$E[X] = \sum_{x \in D_X} x P_X(x) = 0 P_X(0) + 1 P_X(1) = 0(1-p) + p = p$$

Variance:

$$\begin{aligned} V[X] &= E[X^2] - E[X]^2 = \sum x^2 P_X(x) - E[X]^2 = \overbrace{0^2 P_X(0^2)} + \overbrace{1^2 P_X(1^2)} - E[X]^2 \\ &= p - p^2 = p(1-p) \end{aligned}$$

* Propriétés de $E(X)$ et $V(X)$:

$$X \rightarrow X+b$$

$$E(aX+b) = E(X)+b$$

$$V(X+b) = V(X)$$

$$X \rightarrow aX$$

$$E(aX) = aE(X)$$

$$V(aX) = a^2 V(X)$$

$$X \rightarrow aX+b$$

$$E(aX+b) = aE(X)+b$$

$$V(aX+b) = a^2 V(X)$$

* Loi de Couple :

- Une expérience qui possède 2 variables aléatoires X et Y .

(7)

on note :

$x_i (1 \leq i \leq n)$ les n valeurs prises par X .

$y_j (1 \leq j \leq p)$ les p valeurs prises par Y .

+ X et Y indépendantes si ?

- $[X=x_i]$ et $[Y=y_j]$ sont indépendants

- $P([X=x_i] \cap [Y=y_j]) = P[X=x_i] \times P[Y=y_j]$.

3 événements formant une partition de l'événement $[X=x_i]$

$X \backslash Y$	y_1	y_2	y_3	Loi de X
X_1	$X_1 \cap Y_1$	$X_1 \cap Y_2$	$X_1 \cap Y_3$	$P[X=x_1]$
X_2	$X_2 \cap Y_1$			
Loi de Y	$P[Y=y_1]$			

la somme de la ligne X_1 .

la somme de la colonne y_1 .

+ X et Y sont indépendantes si $P[X=x_i] \times P[Y=y_j] = P[X=x_i \cap Y=y_j]$

$$\rightarrow \boxed{\text{Cov}(X, Y) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_i y_j P(X=x_i \text{ et } Y=y_j) - E[X]E[Y]}$$

X et Y sont indépendantes $\Rightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0$

$$\Rightarrow E(X, Y) = E(X) \times E(Y)$$

mais $\triangle \text{Cov}(X, Y) = 0 \nRightarrow X$ et Y sont indépendantes.

* Loi Binomiale $B(n, p)$

- succession d'épreuves de Bernoulli
 $\left\{ \begin{array}{l} \text{identiques} \\ \text{dépendantes} \end{array} \right.$ (n fois)
- p probabilités de succès.
- avec remise.

X le nb de succès obtenus
en n épreuves de Bernoulli

$$X \sim B(n, p) \rightarrow P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

Esperance

$$E(X) = np$$

Variance

$$V(X) = npq$$

$$X(\Omega) = \{0, 1, \dots, n\}$$

* Loi Hypergéométrique $HP(N, n, p)$

- Population N de N individus partagée en deux
 $\left\{ \begin{array}{l} \text{individus positifs } p \\ \text{" " négatifs } 1-p=q \end{array} \right.$
- On prélève un échantillon de "n" personnes
- sans remise.

$X \sim HP(N, n, p)$ avec N : la taille de la population.
 n : " " de l'échantillon.
 p : proportion initiale.

$$P(X = k) = \frac{C_p^k C_{N-p}^{n-k}}{C_N^n}$$

X le nb de personnes
positives dans cet
échantillon.

Esperance

$$E(X) = np$$

Variance

$$V(X) = \frac{N-n}{N-1} npq$$

⑧

⑨

* Loi géométrique $G(p)$:

- Une épreuve de Bernoulli $\begin{cases} p(\text{succès}) \\ q(\text{échec}) \quad (q=1-p) \end{cases}$
- On renouvelle cette épreuve de manière indépendante jusqu'à premier succès.

X le rang du premier succès

$$X \sim G(p)$$

$$P(X=k) = (1-p)^{k-1} \cdot p$$

Espérance

$$E(X) = \frac{1}{p}$$

$$X(n) = \mathbb{N}^*$$

Variance

$$V(X) = \frac{1-p}{p^2} = \frac{q}{p}$$

~~* Loi de Poisson $P(\lambda)$:~~

Loi de Poisson :

- Un événement qui se produit λ fois en moyenne durant un intervalle de temps donné.

$$X \sim P(\lambda)$$

"La Probabilité" que cet événement se produit k fois dans une période comme"

$$P(X=k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

l'espérance

$$E(X) = \lambda$$

l'écart type

$$V(X) = \lambda$$