

Partie A : Statistiques

Chapitre I : Définitions de base

I. Notions de Statistiques

1. Population : C'est un ensemble de personnes ou d'objets soumis à une étude statistique. On note cet ensemble Ω (on parle alors de recensement).

2. Echantillon : Si on étudie uniquement une partie de la population, cette partie est appelée échantillon (ce qui est souvent le cas).

3. Individus : Un élément de la population est appelé individu ou unité statistique. Le nombre d'individus composant un échantillon est noté n et s'appelle taille de l'échantillon.

4. Variable : Tout ce qui peut être mesurable ou identifiable est appelé variable et sera noté X . Exemples : la taille, l'âge, la couleur des yeux...

La valeur de la variable X pour l'individu i sera noté x_i .

On distingue deux types de variables :

a) Variables à caractère quantitatif : il en existe deux types :

- **Variables à caractères quantitatif discret :** Dans ce cas les valeurs possibles de la variable sont des valeurs isolées $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$.

Exemple : notes d'un examen, nombres d'enfants,...

- **Variables à caractère quantitatif continu :** Dans ce cas, les valeurs possibles constituent tout un intervalle $[m, M]$.

Exemple : Taille d'un individu, durée d'un appel téléphonique,...

b) Variables à caractère qualitatif : elles s'expriment par l'appartenance d'un individu à une catégorie donnée.

Exemple : Nationalité, couleur des yeux, ...

II. Séries statistiques à une variable

1. Définitions

a) Effectif : Le nombre d'individus ayant la valeur x_i s'appelle effectif. On le note n_i et on a :

$$\sum_{i=1}^{i=k} n_i = n$$

b) Fréquence : La fréquence relative a un effectif donné est le quotient de cet effectif par la taille de l'échantillon. On la note f_i tel que :

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

c) Effectif cumulé en x_i : On le note N_i tel que :

$$N_i = \sum_{j=1}^{j=i} n_j$$

d) Fréquence cumulée en x_i : On la note F_i tel que :

$$F_i = \sum_{j=1}^{j=i} f_j$$

2. Représentation graphique

a) Variable qualitative

- **Secteur circulaire** : On construit un cercle de rayon unité. Les fréquences sont représentées par les surfaces des secteurs correspondant aux modalités de la variable :

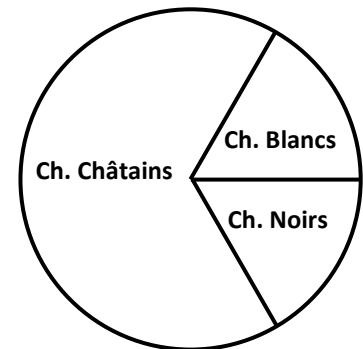
$$\alpha_i = 2\pi \cdot f_i = \frac{2\pi}{n} \cdot n_i$$

tel que :

$$\sum_{i=1}^{i=k} \alpha_i = 2\pi$$

Exemple : L'étude statistique (ainsi que la représentation graphique) de la variable X associée à la couleur des cheveux d'un échantillon de 60 personnes est donnée dans le tableau suivant :

x_i	n_i	α_i
Cheveux blancs	10	$\frac{2\pi}{60} \cdot 10 = \frac{\pi}{3}$
Cheveux châtain	40	$\frac{2\pi}{60} \cdot 40 = \frac{4\pi}{3}$
Cheveux noirs	10	$\frac{2\pi}{60} \cdot 10 = \frac{\pi}{3}$
Taille de l'échantillon	60	$\frac{\pi}{3} + \frac{4\pi}{3} + \frac{\pi}{3} = 2\pi$

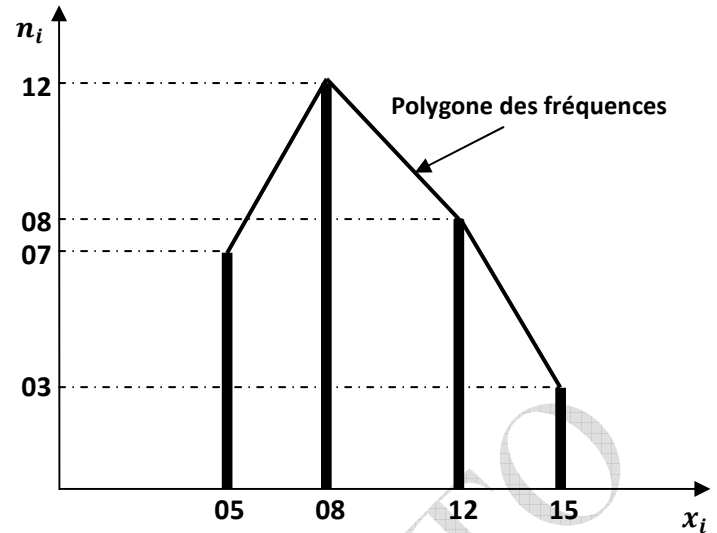


b) Variable quantitative discrète

- **Diagramme en bâtons** : C'est un ensemble de bâtons ayant pour abscisses les valeurs $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ de la variable X et pour chacun des points d'abscisses x_i une ordonnée proportionnelle à l'effectif n_i de x_i .

Exemple : L'étude statistique (ainsi que la représentation graphique) de la variable X associée aux notes obtenues à un examen par 30 élèves est donnée ci-dessous :

x_i	n_i	f_i
05/20	07	$\frac{7}{30} = 0.23$
08/20	12	$\frac{12}{30} = 0.40$
12/20	08	$\frac{8}{30} = 0.26$
15/20	03	$\frac{3}{30} = 0.10$
Total	30	$\frac{7}{30} + \frac{12}{30} + \frac{8}{30} + \frac{3}{30} = 1$



- **Polygone des effectifs ou des fréquences** : On l'obtient en joignant par des segments de droite les extrémités des bâtons (voir exemple précédent).

c) Variables quantitative continues

- **Histogramme (Cas où les classes ont la même amplitude)** : C'est un ensemble de rectangles ayant pour largeur l'amplitude de la classe et pour hauteur l'effectif de la classe.

Amplitude des classes a_i :

$$a_i = e_i^{sup} - e_i^{inf}$$

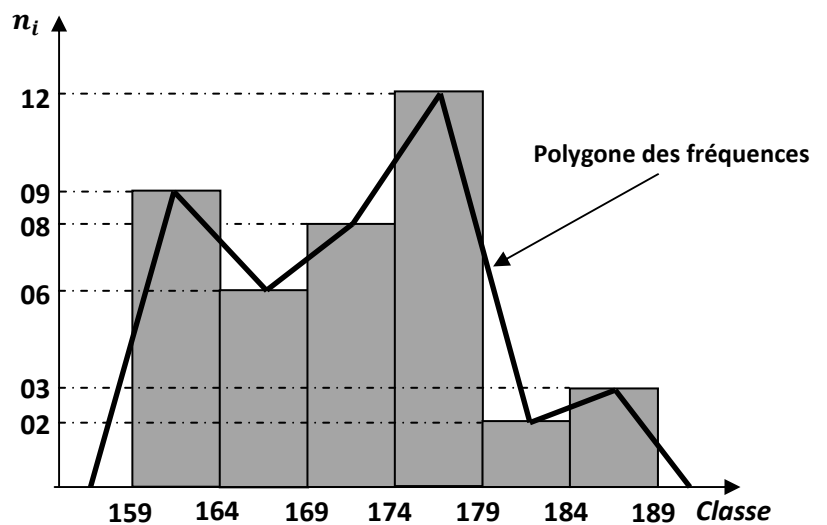
où :

e_i^{sup} : Borne supérieur d'une classe.

e_i^{inf} : Borne inférieur d'une classe.

Exemple : L'étude statistique (ainsi que la représentation graphique) de la variable X associée à la taille des étudiants est donnée dans le tableau suivant :

Classe (cm)	n_i	f_i
[159, 164]	09	0.225
[164, 169]	06	0.150
[169, 174]	08	0.200
[174, 179]	12	0.300
[179, 184]	02	0.050
[184, 189]	03	0.075
Total	40	1



- **Polygone des effectifs ou des fréquences** : On l'obtient en joignant par des segments de droite les milieux des bases supérieures des différents rectangles (voir exemple précédent).

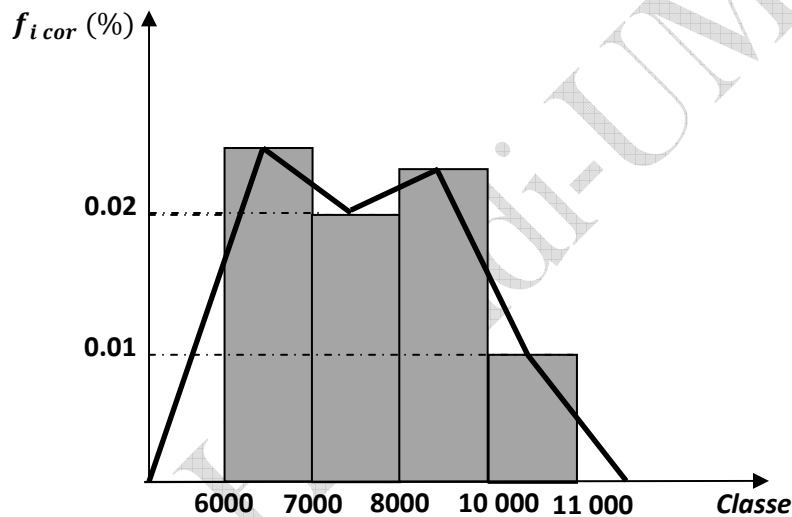
- **Histogramme (cas d'inégalités des amplitudes)**

Dans ce cas on utilisera les fréquences corrigées par unité d'amplitude pour la hauteur :

$$f_{i \text{ cor}} = \frac{f_i}{a_i}$$

Exemple : L'étude statistique (ainsi que la représentation graphique) de la variable X associée au salaire des étudiants est donnée dans le tableau suivant :

Salaire (DA)	n_i	f_i (%)	a_i	$f_{i \text{ cor}}$ (%)
[6000, 7000[12	24	1000	0.024
[7000, 8000[10	20	1000	0.02
[8000, 10 000[23	46	2000	0.023
[10 000, 11 000[05	10	1000	0.01



3. Courbes cumulatives – Fonction de répartition

La fonction de répartition notée F est fonction des fréquences cumulées.

a) Cas discret

Soit la variable discrète X qui prend les valeurs $x_1, x_2, x_3, \dots, x_k$.

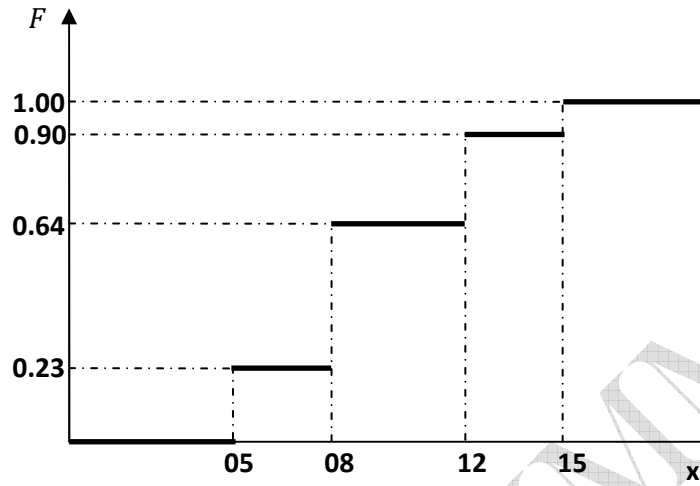
- $F(x)$ est définie sur \mathfrak{R} et $0 \leq F(x) \leq 1$.
- $F(x)$ est croissante sur \mathfrak{R} .
- F est définie par :

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < x_1 \\ \sum_{i=1}^{i=k-1} f_i & x \in [x_{k-1}, x_k[\quad k \geq 2 \\ 1 & x \geq x_k \end{cases}$$

Exemple : reprenons l'exemple des notes :

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < 5 \\ 0.23 & 5 \leq x < 8 \\ 0.64 & 8 \leq x < 12 \\ 0.90 & 12 \leq x < 15 \\ 1 & x \geq 15 \end{cases}$$

La courbe cumulative discrète (représentée ci-dessous) est toujours une courbe en escalier.

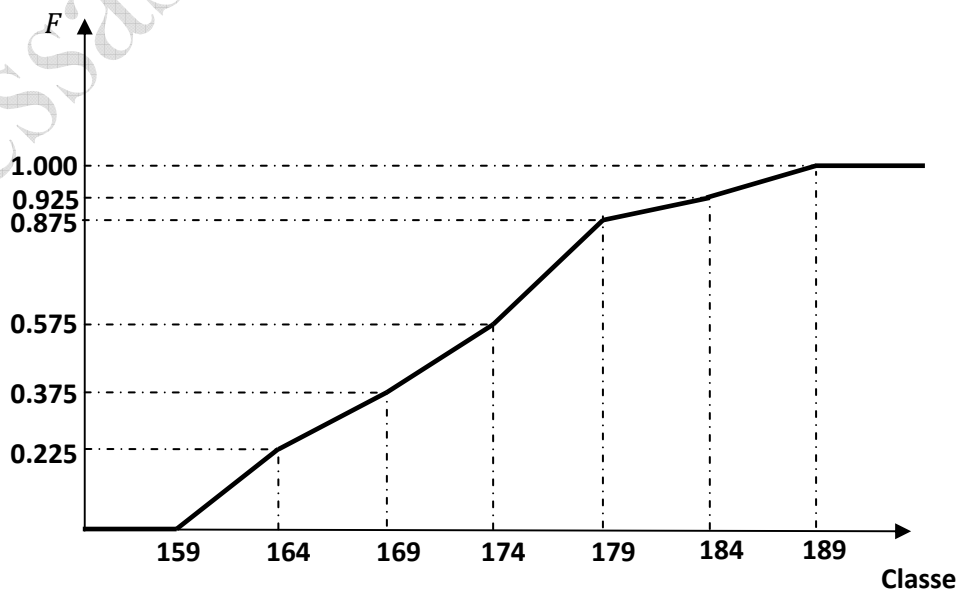


b) Cas continu

En reprenant l'exemple de la taille, la fonction de répartition est donnée par :

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x \leq 159 \\ 0.225 & x = 164 \\ 0.375 & x = 169 \\ 0.575 & x = 174 \\ 0.875 & x = 179 \\ 0.925 & x = 184 \\ 1 & x \geq 189 \end{cases}$$

La courbe cumulative continue (représentée ci-dessous) est une courbe continue.



4. Paramètres de position

- a) **Le mode** : C'est la valeur de la variable qui a l'effectif le plus élevé.
- b) **Classe modale** : C'est la classe ayant l'effectif le plus élevé si les classes ont la même amplitude. Sinon, c'est la classe ayant l'effectif corrigé le plus élevé.
L'amplitude de la classe $[\alpha_1, \alpha_2[$ est donnée par $a = \alpha_2 - \alpha_1$.

Exemples

Cas de l'égalité des amplitudes

Taille (cm)	< 160	[160,170[[170,180[[180,190[≥ 190
effectif (n_i)	6	7	8	2	1
f_i (%)	25	29.1	33.3	8.3	4.3

Donc : [170,180[est la classe modale

Cas de l'inégalité des amplitudes

Classe	Effectif (n_i)	f_i (%)	a_i	f_i/a_i	n_i/a_i
[50,55[2	8.33	5	1.67	0.4
[55,60[3	12.5	5	2.5	0.6
[60,70[4	16.67	10	1.67	0.4
[70,75[5	20.83	5	4.17	1
[75,85[6	25	10	2.5	0.6
[85,95[4	16.67	10	1.67	0.5

Donc : [70,75[est la classe modale.

Calcul du mode

$$M_0 = L_{icmo} + A_{cmo} \frac{\Delta_1}{\Delta_1 + \Delta_2}$$

L_{icmo} : est la borne inférieure de la classe modale.

A_{cmo} : est l'amplitude de la classe modale.

$\Delta_1 = f_{cmo} - f_{cmo-1}$: est la différence entre la fréquence de la classe modale et la fréquence de la classe précédente.

Δ_2 : est la différence entre la fréquence de la classe modale et la fréquence de la classe suivante.

$$M_0 = 70 + 5 \frac{4.17 - 1.67}{(4.17 - 1.67) + (4.17 - 2.5)} = 72.9$$

$$M_0 = 70 + 5 \frac{1 - 0.4}{(1 - 0.4) + (1 - 0.6)} = 73$$

c) **La médiane (M_e)** : C'est la valeur de la variable qui partage les observations en deux (02) parties égales ($F(M_e) = \frac{1}{2}$).

• **Cas discret** : Si les valeurs d'une série statistique sont ordonnées par ordre croissant ou décroissant, la médiane est la valeur qui se situe au centre de la série.

➤ Si $n = 2k + 1$ (n est impair) alors $M_e = x_{k+1}$.

Exemple : Si on a 15 valeurs ordonnées par ordre croissant :

1, 2, 4, 4, 4, 5, 6, 7, 8, 8, 9, 9, 10, 11, 12

$n = 15 = 2 \cdot 7 + 1$ soit $k = 7$

alors : $M_e = x_8 = 7$

➤ Si $n = 2k$ (n est pair) alors $M_e = \frac{x_k + x_{k+1}}{2}$.

Exemple : Si on a 10 valeurs ordonnées par ordre croissant :

4, 5, 8, 8, 9, 11, 12, 14, 17, 19

$n = 10 = 2 \cdot 5$ soit $k = 5$

alors : $M_e = \frac{x_5 + x_6}{2} = \frac{9 + 11}{2} = 10$

• **Cas continu** : La médiane est donnée par la formule suivante :

$$M_e = C_1 + (C_2 - C_1) \cdot \frac{0.5 - F(C_1)}{F(C_2) - F(C_1)}$$

$$M_e \in [C_1, C_2[$$

$[C_1, C_2[$ est la classe médiane tel que $F(M_e) = 0.5$

d) **La moyenne** : La moyenne arithmétique notée \bar{x} est donnée par :

$$\bar{x} = \begin{cases} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{i=n} n_i \cdot x_i & \text{si } X \text{ est discrète} \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{i=n} n_i \cdot C_i & \text{si } X \text{ est continue} \end{cases}$$

C_i est le centre de la classe tel que si l'on note C_1 le centre de la classe $[\alpha_1, \alpha_2[$ alors :

$$C_1 = \frac{\alpha_1 + \alpha_2}{2}$$

5. Paramètres de dispersion

a) Variance et écart type

➤ La variance notée $V(x)$ est donnée par :

$$V(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{i=k} n_i \cdot (x - \bar{x})^2$$

Ou bien :

$$V(x) = \begin{cases} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{i=k} n_i \cdot x_i^2 - \bar{x}^2 & \text{si } X \text{ est discrète} \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{i=k} n_i \cdot C_i^2 - \bar{x}^2 & \text{si } X \text{ est continue} \end{cases}$$

➤ L'écart type noté σ_x est donné par :

$$\sigma_x = \sqrt{V(x)}$$

b) Les quantiles Q_i

➤ Ils sont déterminés de la même façon que la médiane.

➤ Les quantiles d'ordre $\frac{1}{4}$ (25%) et d'ordre $\frac{3}{4}$ (75%) sont dits les quartiles.

➤ Détermination dans le cas continu :

1^{er} quartile :

$$Q_1 = C_1 + (C_2 - C_1) \cdot \frac{0.25 - F(C_1)}{F(C_2) - F(C_1)}$$

$$F(Q_1) = 0.25$$

$$Q_1 \in [C_1, C_2[$$

3^{ème} quartile :

$$Q_3 = C_1 + (C_2 - C_1) \cdot \frac{0.75 - F(C_1)}{F(C_2) - F(C_1)}$$

$$F(Q_3) = 0.75$$

$$Q_3 \in [C_1, C_2[$$

Partie A : Statistiques

Chapitre II : Séries statistiques à deux variables

Distribution marginale, jointe et conditionnelle

Soient X et Y deux variables (quantitatives ou qualitatives) observées sur une population de taille n .

On cherche à mettre en évidence la relation entre X et Y .

Les données se présentent sous la forme suivante :

Individus : $1, 2, 3, \dots, i, \dots, n$
 Valeurs de la variable X : $x_1, x_2, x_3, \dots, x_i, \dots, x_n$
 Valeurs de la variable Y : $y_1, y_2, y_3, \dots, y_i, \dots, y_n$

Comme pour le cas d'une variable simple, les valeurs $x_1, x_2, x_3, \dots, x_i, \dots, x_n$ (respectivement $y_1, y_2, y_3, \dots, y_i, \dots, y_n$) ne sont pas toutes différentes.

Notons $x_1, x_2, x_3, \dots, x_i, \dots, x_k$ les k valeurs définissant le caractère X et $y_1, y_2, y_3, \dots, y_i, \dots, y_p$ les p valeurs définissant le caractère Y .

1. Tableau de contingences

Les données du couple (X, Y) sont les couples (x_i, y_j) avec $i = 1, \dots, k$ et $j = 1, \dots, p$.

On appelle n_{ij} l'**effectif joint** du couple (x_i, y_j) . Il représente le nombre d'individus ayant pour valeur x_i du caractère X et y_j du caractère Y . Il y'a $(k \times p)$ effectifs joints.

$n_{i\cdot} = \sum_{j=1}^{j=p} n_{ij}$ représente le nombre d'individus ayant pris la valeur x_i . On l'appelle **effectif marginal de la valeur x_i** .

$n_{\cdot j} = \sum_{i=1}^{i=k} n_{ij}$ représente le nombre d'individus ayant pris la valeur y_j . On l'appelle **effectif marginal de la valeur y_j** .

Les données se résument dans le tableau de contingence suivant :

$X \setminus Y$	y_1	y_2	\dots	y_j	\dots	y_p	$n_{i\cdot}$
x_1	n_{11}	n_{12}	\dots	n_{1j}	\dots	n_{1p}	$n_{1\cdot}$
x_2	n_{21}	n_{22}	\dots	n_{2j}	\dots	n_{2p}	$n_{2\cdot}$
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
x_i	n_{i1}	n_{i2}	\dots	n_{ij}	\dots	n_{ip}	$n_{i\cdot}$
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
x_k	n_{k1}	n_{k2}	\dots	n_{kj}	\dots	n_{kp}	$n_{k\cdot}$
$n_{\cdot j}$	$n_{\cdot 1}$	$n_{\cdot 2}$	\dots	$n_{\cdot j}$	\dots	$n_{\cdot p}$	n

Remarque :

$$\sum_{i=1}^{i=k} n_{i\cdot} = \sum_{j=1}^{j=p} n_{\cdot j} = \sum_{i=1}^{i=k} \sum_{j=1}^{j=p} n_{ij} = n$$

2. Distribution jointe

On appelle **fréquence relative**, notée f_{ij} , associée au couple (x_i, y_j) la proportion d'individus ayant pris la modalité x_i de X et la modalité y_j de Y simultanément.

On appelle **distribution jointe** du couple (X, Y) la donnée des couples (x_i, y_j) , $i = 1, \dots, k$ et $j = 1, \dots, p$.

Remarque :

$$\sum_{i=1}^{i=k} \sum_{j=1}^{j=p} f_{ij} = 1$$

3. Distribution marginale

On appelle **fréquence marginale**, notée $f_{i\cdot}$, du caractère X associée à la valeur x_i , la proportion d'individus ayant pris la modalité x_j de X .

On appelle **fréquence marginale**, notée $f_{\cdot j}$, du caractère Y associée à la valeur y_j , la proportion d'individus ayant pris la modalité y_j de Y .

$$f_{i\cdot} = \frac{n_{i\cdot}}{n}$$

$$f_{\cdot j} = \frac{n_{\cdot j}}{n}$$

Le tableau de distribution marginale de X est comme suit :

X	$n_{i\cdot}$	$f_{i\cdot} = \frac{n_{i\cdot}}{n}$
x_1	$n_{1\cdot}$	$f_{1\cdot}$
x_2	$n_{2\cdot}$	$f_{2\cdot}$
\vdots	\vdots	\vdots
x_i	$n_{i\cdot}$	$f_{i\cdot}$
\vdots	\vdots	\vdots
x_k	$n_{k\cdot}$	$f_{k\cdot}$
Total	n	1

Le tableau de distribution marginale de Y est comme suit :

Y	$n_{\cdot j}$	$f_{\cdot j} = \frac{n_{\cdot j}}{n}$
y_1	$n_{\cdot 1}$	$f_{\cdot 1}$
y_2	$n_{\cdot 2}$	$f_{\cdot 2}$
\vdots	\vdots	\vdots
y_j	$n_{\cdot j}$	$f_{\cdot j}$
\vdots	\vdots	\vdots
y_p	$n_{\cdot p}$	$f_{\cdot p}$
Total	n	1

Remarque :

$$\sum_{i=1}^{i=k} f_{i\cdot} = \sum_{j=1}^{j=p} f_{\cdot j} = \sum_{i=1}^{i=k} \sum_{j=1}^{j=p} f_{ij} = 1$$

Caractéristiques marginales :

- La moyenne marginale de x est : $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{i=k} n_i \cdot x_i$
- La moyenne marginale de y est : $\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{j=p} n_{.j} y_j$
- La variance marginale de x est : $V(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{i=k} n_i \cdot x_i^2 - \bar{x}^2$
- La variance marginale de y est : $V(y) = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{j=p} n_{.j} y_j^2 - \bar{y}^2$

4. Distribution conditionnelle

On peut considérer la distribution de X sur une partie de la population qui représente les modalités y_j de Y et inversement.

Les 2 distributions sont appelées **distributions conditionnelles** considérant la variable X liée par $Y = y_j$ qu'on note : $X/Y = y_j$ et inversement $Y/X = x_i$.

La variable $X/Y = y_j$ prend les modalités $x_1, x_2, x_3, \dots, x_i, \dots, x_k$

Il y'a p distributions conditionnelles de X/Y : $X/Y = y_1$; $X/Y = y_2$; ... ; $X/Y = y_j$; ... ; $X/Y = y_p$

Il y'a k distributions conditionnelles de Y/X : $Y/X = x_1$; $Y/X = x_2$; ... ; $Y/X = x_i$; ... ; $Y/X = x_k$.

$$f_{i/j} = \frac{n_{ij}}{n_{.j}} \quad i = 1, \dots, k$$

$$f_{j/i} = \frac{n_{ij}}{n_{i.}} \quad j = 1, \dots, p$$

La distribution conditionnelle de $X/Y = y_j$ est comme suit :

X	n_{ij}	$f_{i/j} = \frac{n_{ij}}{n_{.j}}$
x_1	n_{1j}	$f_{1/j}$
x_2	n_{2j}	$f_{2/j}$
\vdots	\vdots	\vdots
x_i	n_{ij}	$f_{i/j}$
\vdots	\vdots	\vdots
x_k	n_{kj}	$f_{k/j}$
Total	$n_{.j}$	1

La distribution conditionnelle de $Y/X = x_i$ est comme suit :

Y	n_{ij}	$f_{j/i} = \frac{n_{ij}}{n_{i.}}$
y_1	n_{i1}	$f_{1/i}$
y_2	n_{i2}	$f_{2/i}$
\vdots	\vdots	\vdots
y_j	n_{ij}	$f_{j/i}$
\vdots	\vdots	\vdots
y_p	n_{ip}	$f_{p/i}$
Total	$n_{i.}$	1

Moyenne conditionnelle :

Moyenne conditionnelle de $Y/X = x_i$:

$$\bar{Y}_i = \sum_{j=1}^{j=p} f_{j/i} y_j = \frac{1}{n_i} \sum_{j=1}^{j=p} n_{ij} y_j$$

Moyenne conditionnelle de $X/Y = y_j$:

$$\bar{X}_j = \sum_{i=1}^{i=k} f_{i/j} x_i = \frac{1}{n_j} \sum_{i=1}^{i=k} n_{ij} x_i$$

Indépendance :

On dit que X et Y sont indépendants si : $f_{ij} = f_{i.} \times f_{.j} \quad \forall i, \forall j$

Si X et Y sont indépendants :

- $f_{i/j} = f_{i.} \quad \forall i, \forall j$
- $f_{j/i} = f_{.j} \quad \forall i, \forall j$

Partie B : Probabilités

Chapitre I : Analyse Combinatoire

I. Généralités

1. **Éléments discernables et éléments indiscernables d'un ensemble**

Soit E un ensemble fini ayant n éléments.

Définitions :

- Si e_1 et e_2 , deux éléments de E , sont équivalents (ou jouent le même rôle), on dira qu'ils sont **indiscernables**. On les notera par la même lettre.
- Si e_1 et e_2 , ne sont pas équivalents, on dira qu'ils sont **discernables**. On les notera par deux lettres différentes.
- L'ensemble E peut être constitué d'éléments :
 - tous discernables deux à deux : $E = (a, b, c, \dots, s)$.
 - tous indiscernables deux à deux : $E = (a, a, a, \dots, a)$.
 - discernables deux à deux pour certains et indiscernables deux à deux pour d'autres :

$$E = \{(a, a, \dots, a), (b, b, \dots, b), \dots, (s, s, \dots, s)\}.$$
- On dit que α est le nombre de répétition des éléments du type a (l'élément a est répété α fois).

2. **Dispositions formées à l'aide d'éléments d'un ensemble**

Définition : Une disposition est formée d'éléments choisis par les n éléments de l'ensemble E .

Par conséquent, un élément d'une disposition est caractérisé par :

- Le nombre de fois où il figure (la répétition).
- Sa place dans la disposition (l'ordre).

Considérons une famille de dispositions.

- Si un élément donné, a par exemple, ne peut figurer que 0 ou 1 fois dans chaque disposition, on dira que les dispositions sont **sans répétition**.
- Si un élément peut figurer plus d'une fois dans certaines dispositions de la famille, on dira que ces dispositions sont **avec répétition**.
- Si les éléments qui figurent dans une disposition donnée jouent le même rôle, on dira que la disposition n'est **pas ordonnée**.
- Si les éléments qui figurent dans une disposition donnée ne jouent pas le même rôle, on dira que la disposition est **ordonnée**.

II. Arrangement

Soit E un ensemble de n éléments discernables (a, b, c, \dots, s) .

1. **Arrangement avec répétition**

On appelle **arrangement avec répétition** de p éléments choisis parmi les n éléments, une disposition ordonnée avec répétition de p éléments choisis parmi n .

Le nombre d'arrangement avec répétition est : $a_n^p = n^p$.

Exemple : $n = 3$, $p = 2$, $E = \{a, b, c\}$

Les arrangements avec répétition de deux éléments sont :

(a, a) , (a, b) , (a, c) , (b, a) , (b, b) , (b, c) , (c, a) , (c, b) , (c, c)

Au total, il y'en a 09.

2. Arrangement sans répétition

On appelle **arrangement sans répétition** de p éléments choisis parmi les n éléments, une disposition ordonnée sans répétition de p éléments choisis parmi les n éléments de l'ensemble.

Le nombre d'arrangement sans répétition est : A_n^p .

Exemple : $n = 3$, $p = 2$, $E = \{a, b, c\}$

Les arrangements sans répétition de deux éléments sont :

(a, b) , (a, c) , (b, a) , (b, c) , (c, a) , (c, b)

Au total, il y'en a 06.

Remarques

- Dans un arrangement sans répétition les p éléments sont tous distincts les uns des autres dans un ordre déterminé : $1 \leq p \leq n$.
- L'ensemble des arrangements sans répétition est inclus dans l'ensemble des arrangements avec répétition : $A_n^p \leq a_n^p$

Calcul de A_n^p

La construction d'un arrangement de p éléments est une procédure O que l'on peut décomposer en p procédures élémentaires O_1, O_2, \dots, O_p ordonnées :

O_1 : Choix du 1^{er} symbole qui comporte $\alpha = n$ modalités.

O_2 : Choix du 2^{ème} symbole qui comporte $\beta = n - 1$ modalités.

O_3 : Choix du 3^{ème} symbole qui comporte $\gamma = n - 2$ modalités.

·
·
·

O_p : Choix du p ^{ème} symbole qui comporte $\delta = n - p + 1$ modalités.

Le principe tiroir \Rightarrow Le nombre d'arrangements de p éléments choisis parmi les n éléments est donc $n \cdot (n - 1) \cdot (n - 2) \cdot \dots \cdot (n - p + 1)$

En utilisant la notation factorielle, on a :

$$A_n^p = \frac{n!}{(n - p)!}$$

Exemple : Le nombre de tiercés dans une course de 10 chevaux est : $A_{10}^3 = \frac{10!}{7!} = 10 \cdot 9 \cdot 8 = 720$.

III. Permutation**1. Permutation sans répétition**

Soit E un ensemble de n éléments discernables (a, b, c, \dots, s) .

On appelle **permutation sans répétition** des n éléments de E , une disposition ordonnée de ces n éléments. Dans une permutation, chaque élément de E figure une seule fois dans un ordre déterminé.

Calcul du nombre de permutations

Une permutation est un arrangement sans répétition de n éléments choisis parmi n éléments.

$$P_n = A_n^n = n! = n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot 2 \cdot 1$$

Exemple : 10 invités doivent participer à un repas. De combien de façons différentes peut-on les placer autour d'une table :

-si la table est en forme de U (Rép = 10 !)

-si la table est ronde (Rép = 9 !)

2. Permutation avec répétition

Soit l'ensemble $E = \{(a, a, \dots, a), (b, b, \dots, b), \dots (s, s, \dots, s)\}$ qui contient les groupes discernables d'éléments indiscernables.

On appelle **permutation avec répétition** des n éléments de E , toute disposition ordonnée de ces n éléments. Dans chaque permutation avec répétition, la lettre a figure α_1 fois, la lettre b figure α_2 fois, ... la lettre s figure α_k fois. Tout ceci suivant un ordre déterminé.

$$P_k = \frac{n!}{\alpha_1! \cdot \alpha_2! \cdot \dots \cdot \alpha_k!}$$

Exemple : Combien peut-on former de nombres de 5 chiffres à l'aide des chiffres 2, 2, 3, 4, 4 ?

Un nombre de 05 chiffres peut être considéré comme une permutation avec répétition de 5 chiffres de l'ensemble $E = \{(2, 2), (3), (4, 4)\}$.

Il y'a $\frac{5!}{2! \cdot 1! \cdot 2!} = 30$ nombres possibles.

IV. Combinaison

Soit E un ensemble de n éléments discernables (a, b, c, \dots, s) .

On appelle **combinaison** de p éléments choisis parmi les n éléments de E , une disposition non ordonnée sans répétition de p éléments choisis parmi les n éléments.

On note : C_n^p

Ainsi, pour $n = 3$ et $p = 2$ $E = (a, b, c)$, le nombre de combinaisons possible est de trois : $\{(a, b), (a, c), (b, c)\}$

Dans chaque combinaison, il y'a p éléments tous distincts (différents).

Par conséquent on a : $1 \leq p \leq n$.

Calcul de C_n^p

A partir d'une combinaison donnée, on peut engendrer des arrangements sans répétition par permutation des lettres qui y figurent.

Exemple :

$$\text{Pour } p = 1, (a, c, d) \Leftrightarrow \begin{cases} (a, c, d) \\ (a, d, c) \\ (c, a, d) \\ (c, d, a) \\ (d, a, c) \\ (d, c, a) \end{cases} \text{ il y'a } 3! = 6 \text{ permutations}$$

D'une façon générale, chacune des C_n^p combinaisons permet d'engendrer $p! \cdot C_n^p = A_n^p \Rightarrow C_n^p = \frac{A_n^p}{p!}$

Ainsi :

$$C_n^p = \frac{n!}{p! \cdot (n-p)!}$$

Propriétés :

- $C_n^p = C_n^{n-p}$
- $C_n^p = C_{n-1}^p + C_{n-1}^{p-1}$
- $(a + b)^n = \sum_{p=1}^n C_n^p \cdot a^p \cdot b^{n-p}$

Partie B : Probabilités

Chapitre II : Eléments de Probabilité

I. Définitions

1. Expérience aléatoire

On appelle épreuve aléatoire toute expérience dont on ne peut pas prévoir le résultat à l'avance.

Exemple :

Lorsqu'on jette un dé équilibré, on ne peut pas prévoir le chiffre qui va apparaître sur la face supérieure du dé. Par contre, ce chiffre appartient nécessairement à l'ensemble $\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

2. Espace fondamental

L'espace fondamental, noté Ω , est l'ensemble de tous les résultats possibles de l'expérience.

Exemple :

Pour le lancé d'un dé $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

Pour le lancé de deux dés $\Omega = \{(x, y)/x, y \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}$

3. Événement

Un événement est une partie de l'espace fondamental Ω .

4. Réalisation d'événement

On dit qu'un événement A est réalisé si le résultat de l'expérience appartient à A .

Exemple :

$\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

A : « Avoir un chiffre pair » $\Omega = \{2, 4, 6\}$

Si le résultat de l'expérience est 2 ($2 \in A$) alors A est réalisé.

Remarques :

- Soient A et B deux événements du même espace Ω .
 - $A \cap B$: signifie que A et B se réalisent simultanément.
 - $A \cup B$: signifie qu'au moins un des deux événements se réalise.
 - A^c ou \bar{A} : signifie que l'événement A ne se réalise pas.
 - \emptyset : événement impossible.
 - Ω : événement sur ou certain (car il est toujours réalisé).
- Un événement est dit élémentaire si c'est un singleton de Ω .

5. Tribu

Soit Ω un espace fondamental. On appelle **tribu** sur Ω une classe de parties de Ω , notée \mathcal{A} , qui vérifie :

- $\Omega \in \mathcal{A}$
- $\forall A \in \mathcal{A}, A^c \in \mathcal{A}$
- $\forall (A_i, i \geq 1)$ une suite infinie dénombrable de A , alors : $\bigcup_{i \geq 1} A_i \in \mathcal{A}$.

Exemples :

- $\mathcal{A} = (\Omega, \emptyset)$
- $\mathcal{A} = (\Omega, \emptyset, A, A^c) \quad A \in \Omega$
- $\Omega = (e_1, e_2, \dots, e_n) \quad \mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$

6. Espace probabilisable

Un espace probabilisable est le couple dont la 1^{ère} composante est Ω et la 2^{ème} est une tribu \mathcal{A} sur Ω .

7. Événement 2 à 2 disjoints

Les événements A_1, A_2, \dots, A_n sont dits 2 à 2 disjoints (ou mutuellement exclusifs ou incompatibles) si :

$$\forall i \neq j \quad A_i \cap A_j = \emptyset$$

II. Probabilité

Soit (Ω, \mathcal{A}) un espace probabilisable et P une application de \mathcal{A} dans \mathfrak{R} définie par :

$$\begin{aligned} \mathcal{A} &\rightarrow \mathfrak{R} \\ A &\rightarrow P(A) \end{aligned}$$

L'application P est dite **Probabilité** si :

- $P(A) \geq 0$
- $P(\Omega) = 1$
- $\forall (A_i, i \geq 1)$ infinie dénombrable d'événements 2 à 2 disjoints de \mathcal{A} , on a :

$$P\left(\bigcup_{i \geq 1} A_i\right) = \sum_{i \geq 1} P(A_i)$$

Propriétés

- $P(\emptyset) = 0$
- $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) \quad \forall A, B \in \mathcal{A}$
- $P(A^c) = 1 - P(A) \quad \forall A \in \mathcal{A}$
- Si $A \subset B$ alors $P(A) \leq P(B)$

Exemple 1 : Propriété uniforme

Soit une expérience aléatoire d'espace fondamental Ω où :

$$\Omega = \{e_1, e_2, \dots, e_n\}, \quad \mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega).$$

Soit P une probabilité sur \mathcal{A} définie par :

$$P(\{e_i\}) = \frac{1}{n} \quad \forall i = 1, \dots, n$$

Alors : $\forall A \in \mathcal{A}$,

$$P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{\text{nombre de cas favorables à la réalisation de } A}{\text{nombre de cas possibles à la réalisation de } \Omega}$$

Exemple 2 :

On lance deux (2) dés bien équilibrés. Calculons la probabilité pour que la somme des résultats obtenus soit supérieure ou égale à 4.

$$\Omega = \{(x, y) / x, y \in \{1, 2, \dots, 6\}\}, \mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$$

$$P((x, y)) = \frac{1}{|\Omega|} = \frac{1}{36} \quad \forall (x, y).$$

Exemple 3 :

Soit une urne contenant 5 boules rouges et 3 boules noires. On prélève deux boules sans remise de l'urne. Calculons la probabilité pour que les deux boules soient de couleurs différentes.

- Si les boules sont prélevées simultanément :

$$\Omega = \{(b_1, b_2) / b_1 \neq b_2, b_1, b_2 \in \text{urne}\}, \mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$$

$$|\Omega| = C_8^2 = 28 \quad \text{et} \quad P((b_1, b_2)) = \frac{1}{|\Omega|} = \frac{1}{28} \quad \forall (b_1, b_2)$$

A l'événement : « les 2 boules sont de couleurs différentes »

$$P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{C_5^1 \cdot C_3^1}{28}$$

- Si les boules sont prélevées successivement :

$$|\Omega| = A_8^2 = \frac{8!}{6!} = 8 \times 7 = 56$$

$$P((b_1, b_2)) = \frac{1}{|\Omega|} = \frac{1}{56} \quad \forall (b_1, b_2)$$

$$P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{A_5^1 \cdot A_3^1 \cdot 2}{56}$$

Remarque : Du point de vue probabilité, faire des tirages successifs ou un tirage simultané des boules est exactement la même chose.

1. Système complet d'événement

Les événements A_1, A_2, \dots, A_n forment un système complet pour Ω si :

$$\Omega = \bigcup_{i=1}^n A_i, \quad A_i \cap A_j = \emptyset \quad \forall i \neq j$$

2. Probabilité conditionnelle

Soit (Ω, \mathcal{A}) un espace probabilisé et P une probabilité sur \mathcal{A} . Soient A et B deux événements tels que $P(B) > 0$. On appelle **probabilité conditionnelle** de A sachant que B est réalisé, la probabilité notée $P(A/B)$ définie par :

$$P(A/B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

Exemple 1:

Une urne contient 6 boules rouges et 4 boules blanches. On prélève 2 boules sans remise successivement de l'urne sachant que la première boule est blanche. Calculons la probabilité que la seconde boule soit rouge.

Exemple 2 :

Deux machines produisent respectivement 70% et 30% d'une certaine pièce. La proportion de pièces défectueuses sont respectivement 4% pour la première machine et de 3% pour la deuxième. On prélève au hasard une pièce de la production.

Quelle est la probabilité pour que cette pièce soit défectueuse ?

3. Formule de Bayes

Soient A_1, A_2, \dots, A_n un système complet d'événements de Ω et P une probabilité sur \mathcal{A} .

Soit $A \in \mathcal{A}$ alors $P(A_i) > 0 \forall i$ $P(A) > 0$

On a :

$$P(A_j/A) = \frac{P(A/A_j)}{\sum_{i=1}^n P(A/A_i) \cdot P(A_i)} \quad \forall j$$

Exemple 1 :

A un carrefour se trouvent trois personnes P_1, P_2 et P_3 .

P_1 dit la vérité 1 fois sur dix.

P_2 dit la vérité 5 fois sur dix.

P_3 dit la vérité 9 fois sur dix.

Un voyageur arrive au carrefour et demande à l'une des trois personnes une certaine direction. Il prend la direction indiquée, et s'aperçoit à la fin qu'il a pris la bonne direction.

Calculons la probabilité qu'il se soit adressé à la deuxième personne.

Exemple 2 :

A l'université de T.O, il y'a deux fois plus de filles que de garçons. Les probabilités de réussite est de 60% pour les filles et de 35% pour les garçons. On prend un étudiant au hasard, et on s'aperçoit qu'il est admis.

Calculons la probabilité qu'il soit un garçon.

4. Indépendance d'événements :

Soient A et B deux événements d'une tribu \mathcal{A} et P une probabilité sur \mathcal{A} . On dira que les événements A et B sont indépendant par rapport à P si $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$.

Exemple 1:

On lance deux dés et on considère les événements suivants :

A_1 : le résultat du premier dé est pair.

A_2 : le résultat du second dé est impair.

A_3 : les résultats sont de même parité.

Les événements $A_1, A_2,$ et A_3 sont-ils deux à deux indépendant par rapport à P .

Remarque :

Si A et B sont indépendants, il en est de même pour :

1) A et B^c ; 2) A^c et B ; 3) A^c et B^c .

5. Indépendance mutuelle

Les événements A_1, A_2, \dots, A_n sont mutuellement indépendants si :

- $P(A_i \cap A_j) = P(A_i) \cdot P(A_j) \quad \forall i \neq j$
- $P(A_i \cap A_j \cap A_k) = P(A_i) \cdot P(A_j) \cdot P(A_k) \quad \forall i \neq j \neq k$
- $P(\cap_{i=1}^n A_i) = \prod_{i=1}^n P(A_i)$

Remarque :

Si les événements sont indépendants 2 à 2, ils ne sont pas forcément mutuellement indépendants.

Exemple :

Lancer de 2 dés.

A_1 : le résultat du premier dé est pair.

A_2 : le résultat du second dé est impair.

A_3 : les résultats sont de même parité.

Les événements A_1, A_2 , et A_3 , sont-ils mutuellement indépendant par rapport à P .