

UNIVERSITE LARBI BEN M'HIDI-OUN EL BOUAGHI
FACULTÉ DES SCIENCES EXACTES ET SCIENCES DE LA NATURES ET DE LA VIE
DÉPARTEMENT MATHÉMATIQUES ET INFORMATIQUE

1^{ière} année licence
Semestre 2

Matière :

*Introduction aux statistique descriptive
et probabilités*

L'enseignante :

BESMA BENNOUR

2022-2023

Table des matières

1	Notion de base et vocabulaire statistique	5
1.1	Vocabulaire statistique	5
1.1.1	Population	5
1.1.2	Effectif total	6
1.1.3	Individu ou unité statistique	6
1.1.4	Caractère ou variable statistique :	6
1.1.5	Modalité	6
1.1.6	Effectif d'une modalité	6
1.2	Notions de base	7
1.2.1	Types de caractères statistiques	7
1.2.2	Fréquence d'une modalité	7
1.2.3	Effectif cumulé	8
1.2.4	Fréquence cumulée	9
1.2.5	Séries Statistiques	9
1.3	Données et tableau statistique	10
1.3.1	Cas d'un caractère quantitatif discret	10
1.3.2	Cas d'un caractère quantitatif continu	11
2	Représentations graphiques des donnée	14
2.1	Cas d'une séries statistique discrète	14
2.1.1	Diagramme en bâton	14
2.1.2	Courbe cumulée des effectifs (fréquences) cumulé(e)s : Courbe en escalier	15

2.2	Cas d'une série statistique continue	15
2.2.1	L'histogramme	15
2.2.2	Courbe cumulée des effectifs (fréquences) cumulé(e)s	16
2.3	Cas d'un caractère qualitatif	17
2.3.1	Diagramme circulaire	17
2.3.2	Diagramme en bandes	17
3	Représentations numérique des données	19
3.1	Paramètres de position	19
3.1.1	Moyenne arithmétique	19
3.1.2	Mode	19
3.1.3	Médiane	20
3.1.4	Quartiles	20
3.2	Paramètres de dispersion	22
3.2.1	Étendue	22
3.2.2	Variance	22
3.2.3	Écart-type	22
3.2.4	Coefficient de variation	22
3.3	Exemple : Cas d'un caractère quantitatif discret	22
3.4	Exemple : Cas d'un caractère quantitatif continu	25
4	Analyse combinatoire	30
4.1	Arrangements	30
4.1.1	Arrangements sans répétitions	30
4.1.2	Arrangements avec répétitions	31
4.2	Permutations	31
4.2.1	Permutations sans répétitions	31
4.2.2	Permutations avec répétitions	31
4.3	Combinaisons	32
4.3.1	Combinaisons sans répétitions	32

4.3.2	Combinaisons avec répétitions	33
5	Calcul de probabilités	37
5.1	Vocabulaire de probabilité	37
5.1.1	Expérience aléatoire et résultat possible	37
5.1.2	Ensemble fondamental	37
5.1.3	Èvènement	38
5.1.4	Types d'évènements	38
5.1.5	Relations entre les évènements	39
5.1.6	Opérations sur les évènements	40
5.2	Système complet d'évènements	42
5.3	Tribu (σ -algèbre)	42
5.4	Mesure de probabilité	44
5.5	Probabilité générale sur un ensemble fini	45
5.5.1	Cas particulier : le cas équiprobabilité	47
5.6	Probabilité sur un ensemble dénombrable	48
5.7	Probabilité sur un ensemble infini (continu)	49
6	Probabilité conditionnelle	51
6.1	Définition	51
6.2	Formule des probabilités totales	52
6.3	Formule de Bayes	52
6.4	Exercices avec solution	53
6.5	Indépendance d'évènements	56

Chapitre 1

Notion de base et vocabulaire statistique

La statistique descriptive est un ensemble de méthodes scientifiques permettant de décrire, présenter, traiter, résumer des données. ces méthodes peuvent être numériques et/ou mener à des représentation graphiques. Dans se chapitre, On va présenter quelque vocabulaire statistique (population et caractère) et quelque notion de base essentielle (effectif, fréquence, effectif cumulé et fréquence cumulée, ...).

1.1 Vocabulaire statistique

1.1.1 Population

c'est l'ensemble de référence, c'est-à-dire ensemble des unités observées ou individus.

Exemples :

- 1) les notes d'un groupe d'étudiants, donc ce groupe constitue la population,
- 2) le salaire mensuel net de salariés d'une entreprise, alors la population étudiée est l'ensemble de salariés,
- 3) les groupes sanguins de 100 patients, ... etc.

Échantillon est un sous ensemble de la population.

1.1.2 Effectif total

c'est le nombre d'individus observés, noté N .

1.1.3 Individu ou unité statistique

C'est tout élément de la population étudiée noté w .

1.1.4 Caractère ou variable statistique :

noté en général : X, Y, Z, \dots . On appelle caractère statistique toute application notée X telle que :

$$\begin{aligned} X &: \mathbf{P} \rightarrow \mathbb{R} \\ &: w \rightarrow X(w) \end{aligned}$$

* Le caractère est le propriété étudié sur les éléments de la population.

1.1.5 Modalité

Le caractère prend différents états (des valeurs ou des mots) qui s'appellent : **modalités**, c'est-à-dire les modalités sont toute valeur possible du caractère X .

* Cas d'un caractère qualitatif : $X(\mathbf{P}) = \{m_1, \dots, m_k\}$, où m_i est un mot.

* Cas d'un caractère quantitatif discret : $X(\mathbf{P}) = \{x_1, \dots, x_k\}$, où $x_i \in \mathbb{R}$.

* cas d'un caractère quantitatif continu : $X(\mathbf{P}) = [e_{min}, e_{max}[$

1.1.6 Effectif d'une modalité

On appelle effectif d'une valeur donnée x_i le nombre de fois où cette valeur apparaît dans la population statistique étudiée. Ce nombre est note n_i .

* L'effectif est parfois appelé fréquence absolue.

* L'effectif total N est donnée par : $N = n_1 + \dots + n_k = \sum_{i=1}^k n_i$

1.2 Notions de base

1.2.1 Types de caractères statistiques

On distingue deux types de caractère : *quantitatif* et *qualitatif*,

1. Un caractère est **quantitatif** si l'ensemble des observations est un ensemble de nombres. Ces observations expriment des valeurs numériques (quantitatif=mesurable).

Les variables (caractères) quantitatives peuvent être discrètes ou continues :

- Un caractère est dit **discret** lorsqu'il prend un nombre fini de valeur dans un intervalle donné (par exemple : le nombre d'enfants par ménage, le nombre de défauts par échantillon des tissus de 10 mètres, le nombre d'accidents).
 - Un caractère est dit **continu** s'il peut prendre toutes la valeur d'un intervalle réel (par exemple : l'âge, la durée de vie d'un type d'une machine, la taille, le taux de glycémie, le rendement, ...).
2. Un caractère est **qualitatif** s'il est liée à un ensemble d'observations non mesurables c'est-à-dire il prend des valeurs non numériques.

Les caractères qualitatifs peuvent être ordinal ou nominal :

- Un caractère est dit **ordinal** quand les modalités peuvent être ordonnées, par exemple : mention au bac, classe d'âge, stade d'une maladie,
 - Un caractère est dit **nominal** quand les modalités ne peuvent pas être ordonnées, par exemple : sexe, profession, nationalité, état matrimonial,...
- .

1.2.2 Fréquence d'une modalité

On appelle fréquence de la valeur x_i le rapport de l'effectif n_i correspondant à la valeur x_i et de l'effectif total N .

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

* La fréquence est parfois appelé fréquence relative.

* f_i est toujours comprise entre 0 et 1.

* On a : $f_1 + \dots + f_k = \sum_{i=1}^k f_i = 1$.

Le pourcentage d'une modalité noté p_i est le nombre $p_i = f_i \times 100$.

1.2.3 Effectif cumulé

On distingue deux types :

effectif cumulé croissant $N_x \uparrow$ et effectif cumulé décroissant $N_x \downarrow$.

* Cas d'un caractère **quantitatif discret** :

1. **Effectif cumulé croissant** d'un point $x \in \mathbb{R}$ est la somme des effectifs n_i des modalités x_i tels que $x_i \leq x$.

$$N_x \uparrow = \sum_{i: x_i \leq x} n_i, \quad x \in \mathbb{R}$$

Cas particulier : si $x = x_i$ on obtient $N_x \uparrow = N_i \uparrow$.

2. **Effectif cumulé décroissant** d'un point $x \in \mathbb{R}$ noté $N_x \downarrow$ est la somme des effectifs n_i des modalités x_i tels que $x_i > x$.

$$N_x \downarrow = \sum_{i: x_i > x} n_i \quad \text{ou} \quad N_x \downarrow = N - N_x \uparrow$$

Si $x = x_i$ on obtient $N_x \downarrow = N_i \downarrow$.

* Cas d'un caractère **quantitatif continu** :

1. **Effectif cumulé croissant** est donné par :

$$N_x \uparrow = \sum_{i: x_i < x} n_i \quad x \in \mathbb{R}$$

Cas particulier : si $x = e_i$ on obtient $N_{e_i} \uparrow = N_i \uparrow$.

2. **Effectif cumulé décroissant** est défini par :

$$N_x \downarrow = \sum_{i: x_i \geq x} n_i, \quad x \in \mathbb{R}$$

Si $x = e_i$ on obtient $N_{e_i} \downarrow = N_i \downarrow$.

1.2.4 Fréquence cumulée

On distingue aussi deux types :

fréquence cumulée croissante $F_x \uparrow$ et fréquence cumulée décroissante $F_x \downarrow$.

* Cas d'un caractère **quantitatif discret** :

1. **Fréquence cumulée croissante** d'un point $x \in \mathbb{R}$ est la somme des fréquences f_i des modalités x_i tels que $x_i \leq x$.

$$F_x \uparrow = \sum_{i: x_i \leq x} f_i, \quad x \in \mathbb{R}$$

Si $x = x_i$ on obtient $F_x \uparrow = F_i \uparrow$.

2. **Fréquence cumulée décroissante** d'un point $x \in \mathbb{R}$ noté $F_x \downarrow$ est la somme des fréquences f_i des modalités x_i tels que $x_i > x$.

$$F_x \downarrow = \sum_{i: x_i > x} f_i \quad \text{ou} \quad F_x \downarrow = 1 - F_x \uparrow$$

Si $x = x_i$ on obtient $F_x \downarrow = F_i \downarrow$.

* Cas d'un caractère **quantitatif continu** :

1. **Fréquence cumulée croissante** est donnée par :

$$F_x \uparrow = \sum_{i: x_i < x} f_i \quad x \in \mathbb{R}$$

Si $x = e_i$ on obtient $F_{e_i} \uparrow = F_i \uparrow$.

2. **Fréquence cumulée décroissante** est défini par :

$$F_x \downarrow = \sum_{i: x_i \geq x} f_i \quad \text{ou} \quad F_x \downarrow = 1 - F_x \uparrow$$

Si $x = e_i$ on obtient $F_{e_i} \downarrow = F_i \downarrow$.

1.2.5 Séries Statistiques

Cas 1 : la famille discrète $\{(x_i, n_i), i = 1, \dots, k\}$.

Cas 2 : la famille discrète $\{(x_i, f_i), i = 1, \dots, k\}$.

Cas 3 : la famille continue $\{([e_{i-1}, e_i[, n_i), i = 1, \dots, k\}$.

Cas 4 : la famille continue $\{([e_{i-1}, e_i[, f_i), i = 1, \dots, k\}$.

1.3 Données et tableau statistique

1.3.1 Cas d'un caractère quantitatif discret

Exemple : Le nombre de frères et sœurs d'un groupe d'étudiants est le suivant :

3, 4, 0, 1, 2, 2, 5, 3, 5, 3, 4, 3, 3, 5, 3, 5, 3

2, 1, 3, 4, 2, 4, 5, 3, 1, 5, 4, 2, 0, 1, 4, 5, 5

3, 5, 3, 3, 2, 2, 1, 3, 4, 1, 4, 3, 5, 5, 3, 4

D'après ces données, on trouve le tableau suivant :

Valeurs x_i	0	1	2	3	4	5	Total
Effectifs n_i	2	6	7	18	8	9	$N = 50$

- La population étudiée : l'ensemble d'étudiants.
- L'effectif total : $N = 50$.
- Le caractère étudié : le nombre de frères et sœurs.
- Le type du caractère X : quantitatif discret.
- La série statistique est la famille $\{(x_i, n_i), i = 1, \dots, 6\}$.

On ajoute des lignes pour calculer $f_i, p_i, N_i \uparrow, F_i \uparrow$ comme suit :

Valeurs x_i	0	1	2	3	4	5	Total
Effectifs n_i	2	6	7	18	8	9	$N = 50$
Fréquences f_i	0.04	0.12	0.14	0.36	0.16	0.18	1
Pourcentages $p_i\%$	4	12	14	36	16	18	100
$N_i \uparrow = N_{x_i} \uparrow$	2	8	15	33	41	50	///
$N_i \downarrow = N_{x_i} \downarrow$	48	42	35	17	9	0	///
$F_i \uparrow = F_{x_i} \uparrow$	0.04	0.16	0.30	0.66	0.82	1	///
$F_i \downarrow = N_{x_i} \downarrow$	0.96	0.84	0.8	0.34	0.18	0	///

1.3.2 Cas d'un caractère quantitatif continu

Exemple : On a mesuré la taille en cm d'un groupe de personnes et on a trouvé les résultats suivants :

153 165 160 150 159 151 163 160 158 149
 154 153 163 140 158 150 158 155 163 159
 157 162 160 152 164 158 153 162 166 162
 165 157 174 158 171 162 155 156 159 162
 152 158 164 164 162 158 156 171 164 158

- La population étudiée : L'ensemble de personnes,
- L'effectif total : $N = 50$,
- Le caractère étudié X : la taille,
- Le type de X : caractère quantitatif continu,
- La série statistique : $\{([e_{i-1}, e_i], n_i), i = 1, \dots, k\}$.
- D'après la règle de Sturge le nombre de classes est :

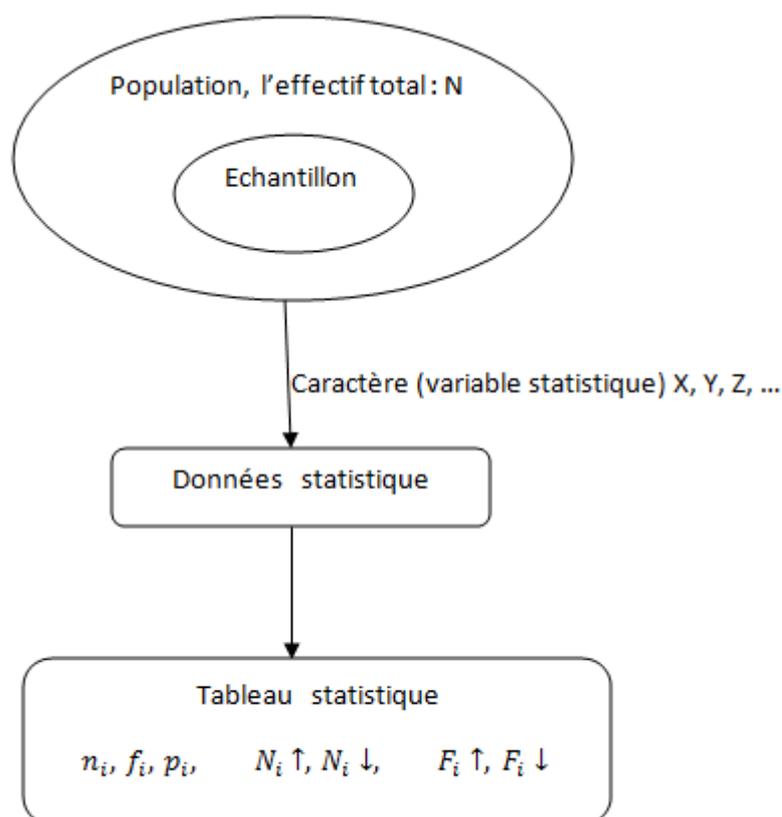
$$N_{classes} = 1 + 3.3 \log N = 6.61 \simeq 7$$

et d'après la règle de Yule on a :

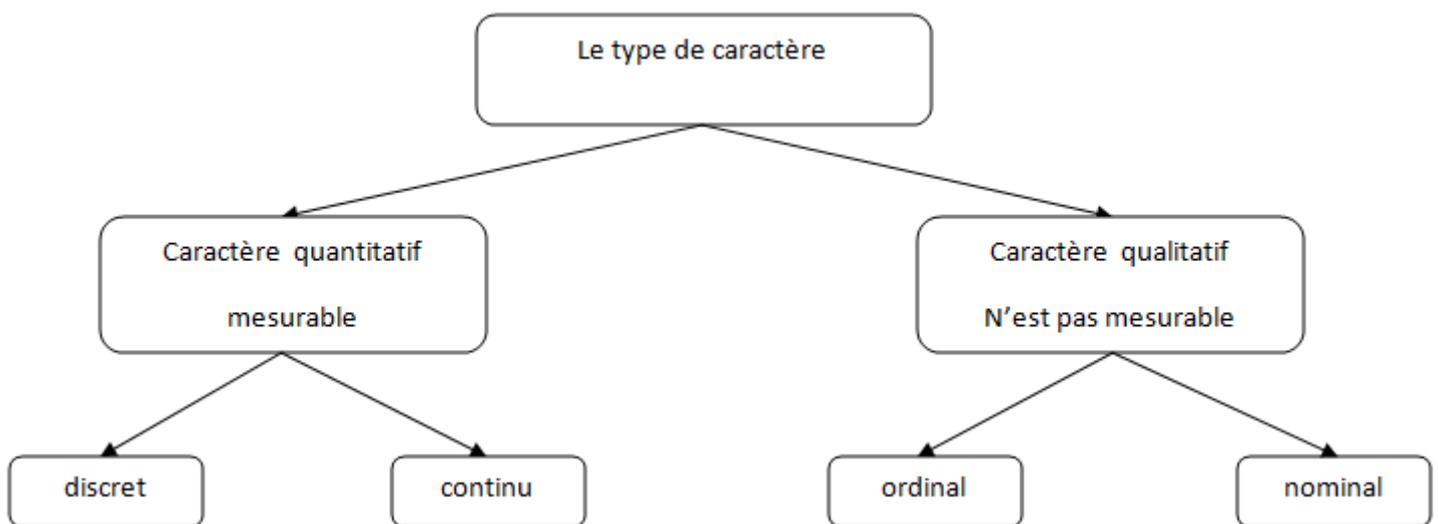
$$N_{classes} = 2.5 \sqrt[4]{N} = 6.64 \simeq 7$$

et l'amplitude de la classe est : $\frac{x_{max} - x_{min}}{6.6} = \frac{174 - 140}{6.6} = 5.15 \simeq 5$. Alors on trouve le tableau suivant :

$[e_{i-1}, e_i[$	$[140, 145[$	$[145, 150[$	$[150, 155[$	$[155, 160[$	$[160, 165[$	$[165, 170[$	$[170, 175[$
n_i	1	1	9	17	16	3	3
$N_i \uparrow = N_{e_i} \uparrow$	1	2	11	28	44	47	50
$N_i \downarrow = N_{e_i} \downarrow$	49	48	37	22	6	3	0
$f_i = \frac{n_i}{N}$	0.02	0.02	0.18	0.34	0.32	0.06	0.06
$F_i \uparrow = F_{e_i} \uparrow$	0.02	0.04	0.22	0.56	0.88	0.94	1
$F_i \downarrow = F_{e_i} \downarrow$	0.98	0.96	0.78	0.44	0.12	0.06	0



Conclusion 1 : Mots clés de statistique.



Conclusion 2 : Type de caractère

Chapitre 2

Représentations graphiques des donnée

2.1 Cas d'une séries statistique discrète

2.1.1 Diagramme en bâton

La représentation la plus adaptée pour ce type de caractère est **diagramme en bâtons** des effectifs ou des fréquences. A chaque valeur x_i portée en abscisse, on fait correspondre un bâton vertical de longueur proportionnelle à l'effectif n_i ou à la fréquence f_i de cette valeur. Donc c'est la présentation graphique des points (x_i, n_i) ou (x_i, f_i) .

Exemple 1 : Soit le tableau statistique suivant :

x_i	0	1	2	3	4	5	6	7	Total
n_i	25	55	75	50	35	5	4	1	250

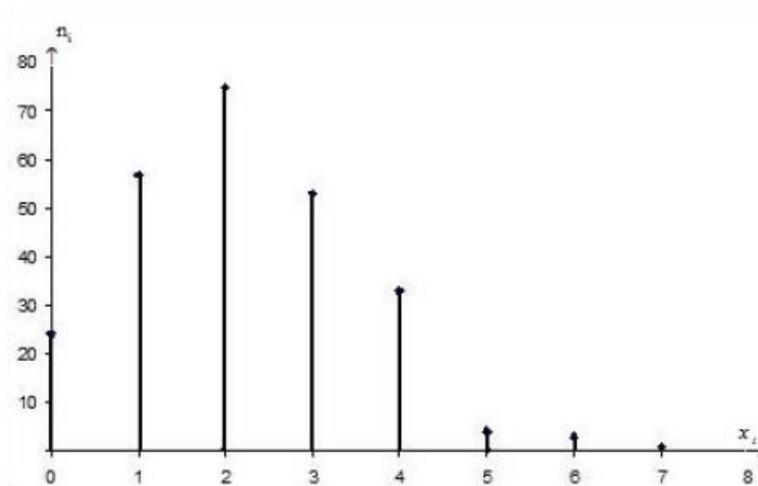


Diagramme en bâtons

2.1.2 Courbe cumulée des effectifs (fréquences) cumulé(e)s :

Courbe en escalier

1^{ère} étape : Calculer $N_i \uparrow$ ou $F_i \uparrow$.

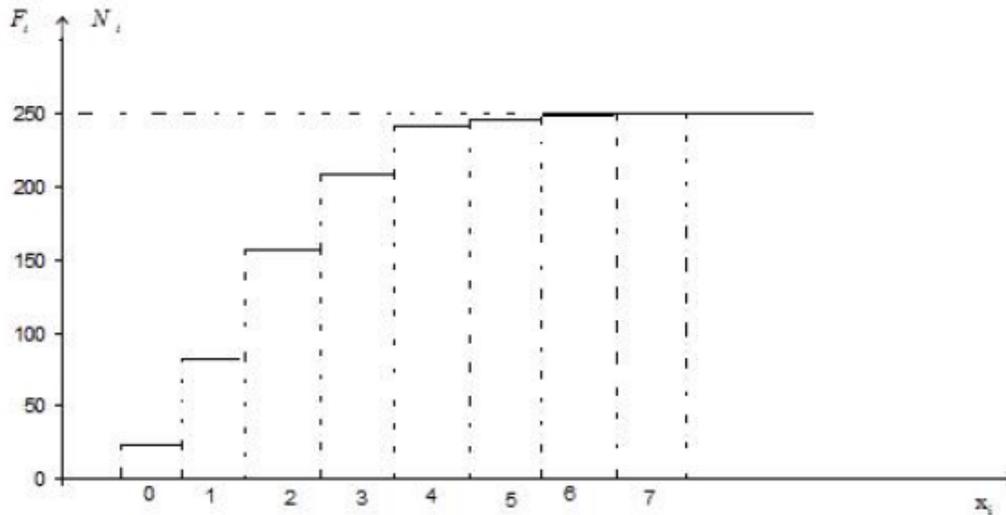
2^{ème} étape : Placer les x_i sur l'axe des abscisses et les $N_i \uparrow$ ou $F_i \uparrow$ sur l'axe d'ordonnées.

3^{ème} étape : Déterminer les points $(x_i, N_i \uparrow)$ ou $(x_i, F_i \uparrow)$ sur le plan.

4^{ème} étape : Tracer la courbe comme la suite.

Exemple : Soit le tableau statistique de l'exemple 1 :

x_i	0	1	2	3	4	5	6	7	Total
$N_i \uparrow$	25	80	155	205	240	245	249	250	/////



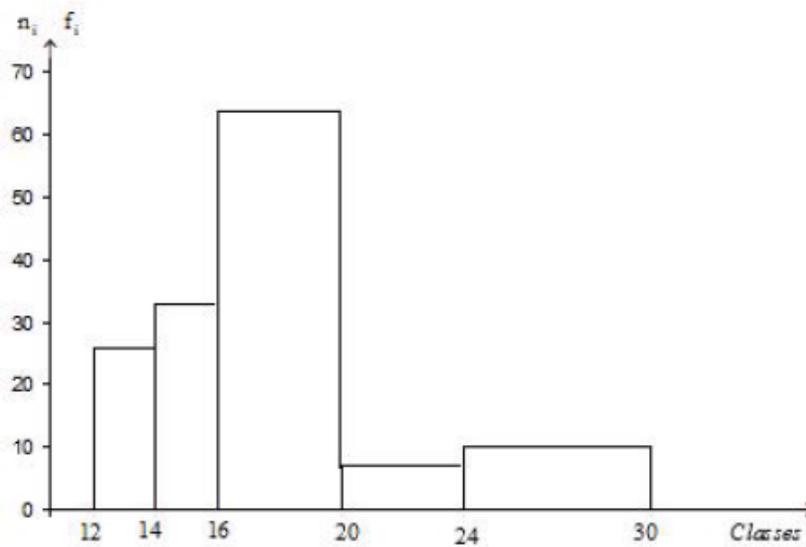
La courbe cumulée des effectifs (ou fréquences)

2.2 Cas d'une séries statistique continue

2.2.1 L'histogramme

La représentation la plus adaptée pour ce type de caractère est l'**histogramme** des effectifs ou des fréquences. A chaque classe portée en abscisse, on fait correspondre un *rectangle*. Où la hauteur du rectangle est proportionnelle à l'effectif n_i de la classe ou la fréquence f_i . Ceci n'est vrai que si l'amplitude de classe est constant. Dans le cas les amplitudes ne sont pas égaux, au lieu de porter l'effectif ou la fré-

quence, on indique le rapport de l'effectif ou la fréquence sur l'amplitude de la classe.



L'histogramme

* **Le polygone des effectifs (fréquences)** : on obtient un polygone de fréquences en joignant les milieux des segments supérieurs de chaque rectangle de l'histogramme.

2.2.2 Courbe cumulée des effectifs (fréquences) cumulé(e)s

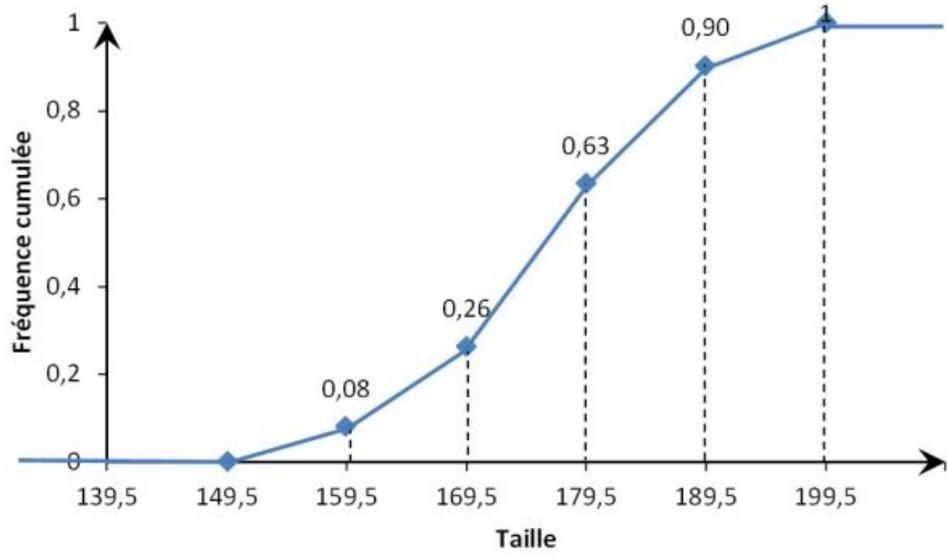
1^{ère} étape : Calculer $N_{e_i} \uparrow = N_{e_i} \uparrow$ ou $F_{e_i} \uparrow = F_{e_i} \uparrow$.

2^{ème} étape : Placer les classes sur l'axe des abscisses et les $N_{e_i} \uparrow$ ou $F_{e_i} \uparrow$ sur l'axe d'ordonnées.

3^{ème} étape : Déterminer les points $(e_i, N_{e_i} \uparrow)$ ou $(e_i, F_{e_i} \uparrow)$ sur le plan.

4^{ème} étape : Tracer la courbe.

Exemple 2 : A partir de la courbe suivante, fait le tableau stat correspondant.



La courbe cumulée des fréquences cumulées.

2.3 Cas d'un caractère qualitatif

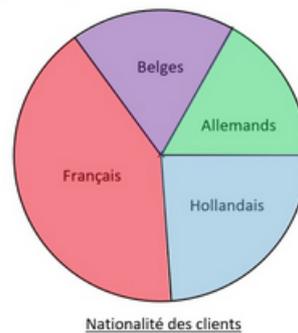
2.3.1 Diagramme circulaire

Dans ce diagramme, l'angle au centre de chaque secteur est proportionnel à l'effectif (ou fréquence) du caractère qu'il représente.

Exemple 3 :

Une enquête a été réalisée auprès des clients d'une auberge de jeunesse pour connaître leur nationalité

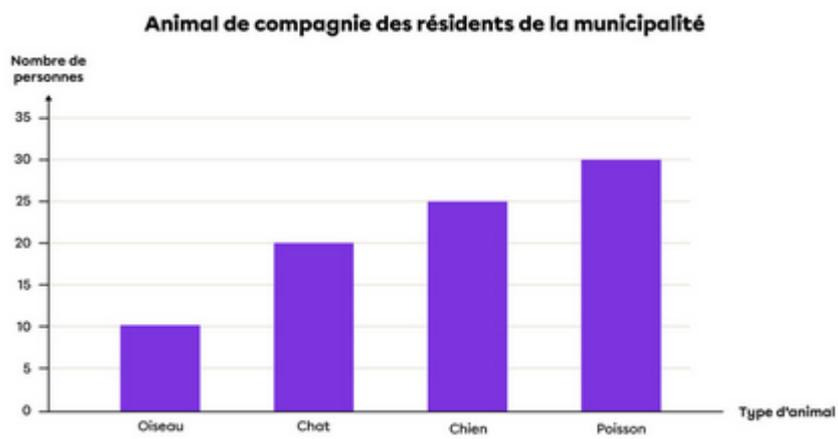
Nationalité	Effectifs	Angle (°)
Allemands	34	61,2
Belges	36	64,8
Français	82	147,6
Hollandais	48	86,4
Total	200	360



2.3.2 Diagramme en bandes

Exemple 4 : Soit le tableau statistique qui représente le type d'animal de compagnie de 85 personnes :

Type d'animal	Oiseau	Chat	Chien	Poisson	Total
Nbr de personnes n_i	10	20	25	30	N=85



Chapitre 3

Représentations numérique des données

3.1 Paramètres de position

3.1.1 Moyenne arithmétique

La moyenne arithmétique est donnée par les formules suivantes :

Série statistique discrète	Série statistique continue
$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k n_i x_i$	$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k n_i c_i$
ou	ou
$\bar{x} = \sum_{i=1}^k f_i x_i$	$\bar{x} = \sum_{i=1}^k f_i c_i$

3.1.2 Mode

Le mode, noté Mo , est donné par :

* Dans le cas d'une série statistique discrète : $Mo = x_i$ tel que $n_i = n_{max}$ ou $f_i = f_{max}$.

* Dans le cas d'une série statistique continue : on détermine ici la classe modale qui ayant le plus grand effectif ou fréquence. Si les amplitudes ne sont pas égaux, on prend la classe modale qui ayant la plus grande densité $d_i = \frac{n_i}{a_i}$ ou $\frac{n_i}{u_i}$.

Remarque 1 : graphiquement, le mode est la valeur de la série discrète qui possède le bâton qui possède la plus grande hauteur.

Remarque 2 : graphiquement, la classe modale est la classe de la série continue qui possède le rectangle qui possède la plus grande hauteur.

3.1.3 Médiane

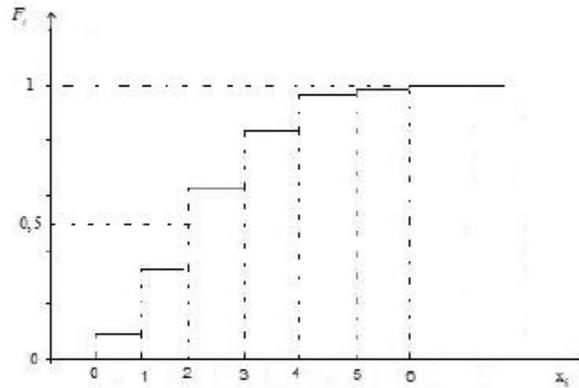
La médiane est une valeur qui partage la série des observations en deux ensembles d'effectifs égaux, notée Me . Donc la médiane est la solution de l'équation :

$$N_{Me} \uparrow = \frac{N}{2} \text{ ou } F_{Me} \uparrow = 0.5$$

Série statistique discrète	Série statistique continue
<ul style="list-style-type: none"> • Si N pair : $Me = \frac{(\frac{N}{2})^{i\grave{e}me\ valeur} + (\frac{N}{2} + 1)^{i\grave{e}me\ valeur}}{2}$ <ul style="list-style-type: none"> • Si N impair : $Me = (\frac{N+1}{2})^{i\grave{e}me\ valeur}$	<ul style="list-style-type: none"> • $Me = e_{i-1} + a_i \frac{\frac{N}{2} - N_i \uparrow}{n_i}$ où : $[e_{i-1}, e_i]$: la classe médiane $a_i = e_i - e_{i-1}$ ou : <ul style="list-style-type: none"> • $Me = e_{i-1} + a_i \frac{0.5 - F_i \uparrow}{f_i}$

Exemple : Graphiquement on trouve $Me = 2$.

x_i	0	1	2	3	4	5	6
N_i	24	81	156	205	240	248	250
F_i	0,096	0,324	0,624	0,820	0,960	0,992	1,00



Détermination graphique de la médiane : variable discrète

3.1.4 Quartiles

-Le **premier quartile** q_1 est le quantile d'ordre $\frac{1}{4}$, on voit donc que 25% des observations sont inférieures ou égales au premier quartile. Alors, q_1 est la solution de l'équation : $N_{q_1} \uparrow = \frac{N}{4}$ ou $F_{q_1} \uparrow = 0.25$.

-Le **troisième quartile** q_3 est le quantile d'ordre $\frac{3}{4}$, on voit donc que 75% des observations sont inférieures ou égales au troisième quantile. Alors, q_3 est la solution de l'équation : $N_{q_3} \uparrow = \frac{3N}{4}$ ou $F_{q_3} \uparrow = 0.75$.

Une série statistique discrète	Une série statistique continue
<ul style="list-style-type: none"> • q_1 : $F_{i-1} \uparrow < 0.25 < F_i \uparrow \text{ donc : } q_1 = x_i$ ou : $N_{i-1} \uparrow < \frac{N}{4} < N_i \uparrow$	<ul style="list-style-type: none"> • q_1 : $q_1 = e_{i-1} + (e_i - e_{i-1}) \frac{0.25 - F_{e_i} \uparrow}{f_i}$
<ul style="list-style-type: none"> • q_3 : $F_{i-1} \uparrow < 0.75 < F_i \uparrow \text{ donc : } q_3 = x_i$ ou : $N_{i-1} \uparrow < \frac{3N}{4} < N_i \uparrow$	<ul style="list-style-type: none"> • q_3 : $q_3 = e_{i-1} + (e_i - e_{i-1}) \frac{0.75 - F_{e_i} \uparrow}{f_i}$

Cas particulier :

- Si $N_i \uparrow = N_{x_i} \uparrow = 0.25$ alors $q_1 = x_i$.
- Si $N_i \uparrow = N_{x_i} \uparrow = 0.5$ alors $Me = x_i$.
- Si $N_i \uparrow = N_{x_i} \uparrow = 0.75$ alors $q_3 = x_i$.

Diagramme en boîte à moustache

1^{ère} étape : Calculer Me , q_1 , et q_3 .

2^{ème} étape : Déterminer x_{min} et x_{max} .

3^{ème} étape : Tracer le diagramme.



3.2 Paramètres de dispersion

3.2.1 Étendue

L'étendue est donnée par : $E = x_{max} - x_{min}$

3.2.2 Variance

La variance, notée $var(X)$, est définie par :

Une variable statistique discrète	Une variable statistique continue
$var(X) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^k n_i (x_i - \bar{x})^2$ $= \left(\frac{1}{N} \sum_{i=1}^k n_i x_i^2 \right) - \bar{x}^2$ <p style="text-align: center;">ou :</p> $var(X) = \left(\sum_{i=1}^n f_i x_i^2 \right) - \bar{x}^2$	$var(X) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^k n_i (c_i - \bar{x})^2$ $= \left(\frac{1}{N} \sum_{i=1}^k n_i c_i^2 \right) - \bar{x}^2$ <p style="text-align: center;">ou :</p> $var(X) = \left(\sum_{i=1}^n f_i c_i^2 \right) - \bar{x}^2$

3.2.3 Écart-type

L'écart-type, noté σ_X , tel que : $\sigma_X = \sqrt{var(X)}$.

L'écart-type caractérise la dispersion d'une série de valeur. Plus σ_X est petit, plus les données sont regroupées autour de la moyenne \bar{x} et plus la population est homogène.

3.2.4 Coefficient de variation

Le coefficient de variation :

$$CV = \frac{\sigma_X}{\bar{x}}$$

il permet d'apprécier l'homogénéité de la distribution.

3.3 Exemple : Cas d'un caractère quantitatif discret

Exemple 01 : Fabricant de tissu

Un fabricant de tissu essaye une nouvelle machine. Il fabrique des échantillons de 10 mètres et compte le nombre de défauts par échantillon. Ayant examiné 126 échantillons, il a trouvé les résultats suivants :

Table 1.

nombre de défauts	Nombre d'échantillon
0	44
1	49
2	24
3	7
4	2

1. Quelle est la population étudiée? et déterminer l'effectif total N .
2. Quel est le caractère X étudié?, déterminer son type.
3. Quelles sont les modalités (les valeurs) x_i de ce caractère? Déterminer la série statistique.
4. Calculer les fréquences, les pourcentages, l'effectif cumulé croissant, et fréquence cumulée croissante.
5. Calculer les paramètre de position et dispersion.
6. Tracer le diagramme le plus adapté pour cette série.
7. Représenter la courbe cumulée des effectifs.

Solution d'exemple 01 :

1. La population étudiée : l'ensemble d'échantillons de tissu de 10 mètres, l'effectif total : $N = 126$.
2. Le caractère étudié : le nombre de défaut pour chaque échantillon. Son type : quantitatif discret.
3. Les modalités du X : $x_1 = 0, x_2 = 1, \dots, x_5 = 4$. Alors la série statistique est :

$$\{(x_i, n_i), i = 1, \dots, 5\}$$

4. On construit le tableau suivant tel que :

Effectif cumulé croissant (colonne 5) :

$$N_x \uparrow = \sum_{i:x_i \leq x} n_i, \quad N_i \uparrow = N_{x_i} \uparrow = n_1 + \dots + n_i$$

Fréquence cumulée croissante (colonne 6) :

$$F_x \uparrow = \sum_{i:x_i \leq x} f_i = \frac{N_x \uparrow}{N}, \quad F_i \uparrow = F_{x_i} \uparrow = f_1 + \dots + f_i$$

x_i	n_i	$f_i = \frac{n_i}{N}$	$p_i = f_i \cdot 100$	$N_i \uparrow$	$F_i \uparrow$	$n_i \times x_i$	$n_i \times x_i^2$
0	44	0.35	35	44	0.35	0	0
1	49	0.39	39	93	0.74	49	49
2	24	0.19	19	117	0.93	48	96
3	7	0.06	6	124	0.99	21	63
4	2	0.02	2	126	1	8	32
Somme	$N = 126$	$\simeq 1$	$\simeq 100$	////////	////////	126	240

5. • D'après la colonne numéro 7 de $n_i \times x_i$, la moyenne est :

$$\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^5 n_i \times x_i = \frac{126}{126} = 1$$

• La médiane : on a $N = 126$, c'est un nombre pair. Donc en utilisant la colonne de $N_i \uparrow$ on trouve :

$$\begin{aligned} Me &= \frac{\left(\frac{N}{2}\right)^{\text{ème valeur}} + \left(\frac{N}{2} + 1\right)^{\text{ème valeur}}}{2} \\ &= \frac{(63)^{\text{ème valeur}} + (64)^{\text{ème valeur}}}{2} = \frac{1 + 1}{2} = 1 \end{aligned}$$

• Les quartiles q_1 et q_3 , en utilisant aussi la colonne de $N_i \uparrow$ on obtient :

$$\begin{aligned} q_1 &= \left(\frac{N}{4}\right)^{\text{ème valeur}} \simeq (32)^{\text{ème valeur}} = \dots \\ q_3 &= \left(\frac{3N}{4}\right)^{\text{ème valeur}} \simeq (95)^{\text{ème valeur}} = \dots \end{aligned}$$

• Le mode : d'après la 2^{ème} colonne de n_i , on remarque que le plus grand effectif est $n_2 = 49$, alors le mode est égal la valeur $Mo = x_2$.

- L'étendue est : $E = x_{max} - x_{min} = \dots\dots\dots$
- D'après la colonne numéro 8 de $n_i \times x_i^2$, la variance :

$$var(X) = \frac{1}{126} \sum_{i=1}^5 n_i \times x_i^2 - \bar{x}^2 = \frac{240}{126} - 1^2 = \dots\dots$$

- L'écart-type et le coefficient de variation :

$$\sigma_X = \sqrt{var(X)} = \dots\dots, \quad CV = \frac{\sigma_X}{\bar{x}} = \dots\dots$$

6. On trace un diagramme en bâtons.
7. On fait la courbe en escalier.

3.4 Exemple : Cas d'un caractère quantitatif continu

Exemple 02 : La durée de vie

Soit le tableau suivant qui représente la distribution de machines selon leur durée de vie :

Table 2.

La durée de vie (mois)	Nombre de machines
[12, 24[10
[24, 48[50
[48, 60[25
[60, 72[7

1. Préciser la population étudiée, l'effectif total N , le caractère X étudié, son type, les modalités du caractère, et la série statistique.
2. Calculer les fréquences, les pourcentages, l'effectif cumulé croissant, et fréquence cumulée croissante.
3. Calculer les paramètres de position et dispersion.
4. Trace le diagramme le plus adapté pour cette série.
5. Représenter la courbe cumulée des effectifs.

Solution d'exemple 02 :

1. • La population étudiée : l'ensemble de machines, l'effectif total : $N = 92$.
- Le caractère étudié : la durée de vie. Son type : quantitatif continu.
- Les modalités du X : $[12 - 72[$. Alors la série statistique est :

$$\left\{ ([e_{i-1}, e_i[, n_i), i = 1, 2, 3, 4 \right\}$$

2. On construit le tableau suivant tel que :

$$N_x \uparrow = \sum_{i: x_i < x} n_i, \quad F_x \uparrow = \sum_{i: x_i < x} f_i = \frac{N_x \uparrow}{N}$$

Classe $[e_{i-1}, e_i[$	$[12, 24[$	$[24, 48[$	$[48, 60[$	$[60, 72[$	Somme
Effectif n_i	10	50	25	7	N=92
Centre de classe c_i	18	36	54	66	////////
Amplitude $a_i = e_i - e_{i-1}$	12	24	12	12	////////
Unité u_i	1	2	1	1	////////
Densité $\frac{n_i}{u_i}$	10	25	25	7	////////
Fréquence $f_i = \frac{n_i}{N}$	0.11	0.54	0.27	0.08	1
Pourcentage $p_i = f_i \times 100$	11	54	27	8	100
ECC $N_i = N_{e_i} \uparrow$	10	60	85	92	////////
FCC $F_i = F_{e_i} \uparrow$	0.11	0.65	0.92	1	////////
$n_i c_i$	180	1800	1350	462	3792
$n_i c_i^2$	3240	64800	72900	30492	171432

ECC : Effectif Cumulé Croissant, FCC : Fréquence Cumulée Croissante.

On remarque que les amplitudes a_i ne sont pas égales. Alors pour tracer l'histogramme ou déterminer la classe modale, on utilise la ligne de densité $\frac{n_i}{u_i}$.

3. • La moyenne :

$$\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^4 n_i c_i = \frac{3792}{92} = 41.22$$

- La médiane est la solution de l'équation :

$$N_{Me} \uparrow = \frac{N}{2} \quad \text{ou} \quad F_{Me} \uparrow = \frac{1}{2}$$

Donc d'après la ligne de $N_{e_i} \uparrow$, on a

$$\frac{N}{2} = 46 \implies 10 \leq 46 < 60$$

donc la classe médiane est : $[24 - 48[$ c'est-à-dire $Me \in [24 - 48[$

$$Me = 24 + (48 - 24) \frac{\frac{N}{2} - 10}{60 - 10} = 41.28$$

ou en utilisant la ligne de $F_{e_i} \uparrow$ on trouve finalement :

$$Me = 24 + (48 - 24) \frac{0.5 - 0.11}{0.65 - 0.11} = 41.33$$

- Les quartiles $q_1 = \frac{N}{4} = 23$ et $q_3 = \frac{3N}{4} = 69$ et d'après la ligne de $N_{e_i} \uparrow$ on trouve :

$$q_1 = 24 + (48 - 24) \frac{23 - 10}{60 - 10} = 30.24$$

$$q_3 = 48 + (60 - 48) \frac{69 - 60}{85 - 60} = 55.2$$

- D'après la ligne de $\frac{n_i}{u_i}$, la plus grande densité est 25, alors la classe modale est $[24 - 60[$.
- L'étendue est : $E = 72 - 12 = \dots\dots\dots$
- La variance :

$$var(X) = \frac{1}{92} \sum_{i=1}^4 n_i c_i^2 - \bar{x}^2 = \frac{171432}{92} - 41.22^2 = 164.3$$

- L'écart-type et le coefficient de variation :

$$\sigma_X = \sqrt{var(X)} = 12.82, \quad CV = \frac{\sigma_X}{\bar{x}} = \dots\dots\dots$$

- On trace l'histogramme.
- On fait la courbe cumulée des fréquences cumulées. D'après cette courbe, on peut déterminer **graphiquement** le premier quartile $(q_1, 0.25)$, la médiane $(Me, 0.5)$, et le troisième quartile $(q_3, 0.75)$.

Exercices supplémentaires

Exercice 01. Dans une petite localité qui contient 347 appartements, on a relevé le nombre de pièces par appartement et on a trouvé le tableau suivant :

Nombre de pièces	1	2	3	4	5	6	7
Fréquence des appartements	0.14	0.21	0.28	0.18	0.11	0.07	0.01

1. Déterminer la population, l'effectif total, le caractère étudié, son type et la série statistique.
2. Calculer les paramètres de cette série (mode, médiane, quartiles, moyenne arithmétique, variance, l'écart-type, et le coefficient de variation).
3. Représenter les diagramme en bâtons et en boîte à moustache et courbe cumulative de cette série.
4. Calculer le nombre d'appartements ayant nombre de pièces entre 3 et 6.

Exercice 02 Contrôle 2021. Une étude sur la surface X (en m^2) d'un ensemble des appartements a donné les résultats suivants :

La surface	[80 – 100[[100 – 120[[120 – 130[[130 – 160[
Nombre d'appartements	5	5	4	6

1. Déterminer la population, l'effectif total, le caractère étudié et son type.
2. Tracer l'histogramme et la courbe cumulative de cette série. Déduire la médiane, et les quartiles graphiquement.
3. Calculer la moyenne arithmétique, la variance, l'écart-type, et le coefficient de variation.
4. Quel est le pourcentage des appartements dont la surface est comprise entre $120m^2$ et $135m^2$.

Exercice 03 Contrôle 2014. Une étude sur le poids X (en kg) d'un ensemble d'enfants a donné les résultats suivants :

Le poids	[1 – 3[[3 – 5[[5 – 7[[7 – 9[
Nombre d'enfants	5	10	20	15

1. Déterminer la population, l'effectif total, le caractère étudié et son type.
2. Tracer l'histogramme de cette série. Déduire la classe modale.
3. Tracer la courbe cumulative de cette série. Déduire Me et q_1 et q_3 graphiquement.
4. Calculer la moyenne arithmétique, la variance, l'écart-type, et le coefficient de variation de cette série.
5. Calculer le nombre d'enfants ayant leurs poids entre $4kg$ et $7kg$.

Exercice 04 Rattrapage 2021. La répartition des actions commerciales, selon le prix (en million de dinars) a donné le tableau suivant :

Prix d'action	[1 – 2[[2 – 3[[3 – 5[[5 – 8[[8 – 10[
Fréquences des actions	0.25	0.25	0.31	0.1	0.09

1. Déterminer la population et le caractère étudié et son type. Tracer l'histogramme de cette série. Déduire la classe modale.
2. Tracer la courbe cumulative des fréquences cumulées. Déduire la médiane et les quartiles graphiquement.
3. Calculer la moyenne arithmétique, la variance, l'écart-type, et le coefficient de variation de cette série?
4. Déterminer le pourcentage des actions dont le prix est entre 3 mda et 6 mda.

Exercice 05. Lors d'une étude en psychologie sociale sur la mobilité géographique, on a interrogé 50 personnes pour savoir si elles passent leurs vacances à l'étranger. Les effectifs obtenus sont les suivants :

Vacances à l'étranger	Jamais	Parfois	Souvent	Toujours
Effectifs	43	30	15	32

1. Compléter le tableau en calculant : (f_i , N_i et F_i).
2. Tracer le diagramme circulaire de ce tableau.
3. Déterminer le mode et la médiane.

Chapitre 4

Analyse combinatoire

L'analyse combinatoire est une branche des mathématiques qui étudie comme compter les objets. Elle fournit des **méthodes de dénombrements** particulièrement utiles en théorie des probabilités.

Soit un ensemble $E = \{1, \dots, n\}$ de n éléments distincts. On ote $\mathcal{P}(E)$ l'ensemble des toutes les parties de E , alors $\text{card}(\mathcal{P}(E)) = 2^n$.

Exemple : On considère l'ensemble $E = \{a, b, c\}$, donc $\text{card}(E) = 3$ et $\text{card}(\mathcal{P}(E)) = 2^3 = 8$ tel que $\mathcal{P}(E) = \{\dots, \{a\}, \{b\}, \{c\}, \{a, b\}, \{a, c\}, \{b, c\}, E\}$.

4.1 Arrangements

Un arrangement de p éléments choisis parmi n éléments est **une disposition ordonnée** de p de ces n éléments.

4.1.1 Arrangements sans répétitions

Définition 4.1. *C'est le nombre d'arrangements que l'on peut faire avec p éléments choisis parmi n éléments, chacun d'eux ne peut figurer qu'une seule fois dans le même arrangement.*

* Le nombre d'arrangements sans répétitions est :

$$A_n^p = n(n-1)\dots(n-p+1) = \frac{n!}{(n-p)!}.$$

Exemple : Le nombre d'arrangements **sans** répétitions que l'on peut faire avec 2 éléments choisis parmi les 3 éléments : a, b, c est : $A_3^2 = 6$. Ces 6 arrangements sont : $\{ab, ac, ba, bc, ca, ac\}$.

4.1.2 Arrangements avec répétitions

Définition 4.2. *C'est le nombre d'arrangements que l'on peut faire avec p éléments choisis parmi n éléments, chacun d'eux peut figurer plusieurs fois dans le même arrangement.*

* Le nombre d'arrangements sans répétitions est :

$$n \times n \times \dots \times n(\text{pfois}) = n^p.$$

Exemple : Le nombre d'arrangements **avec** répétitions que l'on peut faire avec 2 éléments choisis parmi les 3 éléments : a, b, c est : $3^2 = 9$. Ces 9 arrangements sont : $\{aa, ab, ac, bb, ba, bc, cc, ca, ac\}$.

4.2 Permutations

4.2.1 Permutations sans répétitions

Définition 4.3. *Une permutation de n éléments est **un ordre** sans répétition de ces n éléments.*

* Le nombre de permutations de n éléments est :

$$A_n^n = n \times (n - 1) \times \dots \times 2 \times 1 = n!.$$

Exemple : De combien de manières peut-on classer les éléments de $E = \{a, b, c\}$?
3!

4.2.2 Permutations avec répétitions

Définition 4.4. *On appelle permutation avec répétition de n éléments dont certains sont semblables (identiques) disposition ordonnée de ces n éléments.*

* Le nombre de permutations de n éléments dont n_1 sont semblables, n_2 sont semblables, ..., n_k sont semblables est :

$$\frac{n!}{n_1! \times n_2! \times \dots \times n_k!}$$

Exemple : Au jeu "des chiffres et des lettres", combien y-a-t-il de tirages possibles contenant n_A fois la lettre A , n_B fois la lettre B , ..., n_Z fois la lettre Z , avec $n_A + n_B + \dots + n_Z = n$?

Le nombre de choix est donc $\frac{n!}{n_A! \times n_B! \times \dots \times n_Z!}$.

Exemple : Combien de permutations distinctes peut-on former avec toutes les lettres des mots :

a) ALGER. $5!$

b) MATHEMATIQUES. On remarque que les lettres A, M, T et E répètent deux fois donc la réponse est : $\frac{13!}{2! \times 2! \times 2! \times 2!}$

c) MATHEmAtiQUeS. Il y a 13 lettres distinctes donc la réponse est $13!$. Si on peut mettre A et a coté à coté et aussi M et m alors $2! \times 2! \times (13 - 4 + 1)! = 2! \times 2! \times 10!$.

d) INFORMATIQUE. $\frac{12!}{2!}$.

4.3 Combinaisons

Une combinaison de p éléments choisis parmi n éléments est une disposition non ordonnée de p éléments de ces n éléments.

4.3.1 Combinaisons sans répétitions

Définition 4.5. C'est le nombre de combinaisons que l'on peut faire avec p éléments choisis parmi n éléments, chacun d'eux ne peut figurer qu'une seule fois dans la même combinaison.

* Le nombre de combinaisons sans répétitions est :

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

Exemple : Le nombre de combinaisons **sans** répétitions que l'on peut faire avec 2 éléments choisis parmi les 3 éléments : a, b, c est : $C_3^2 = 3$. Ces 3 combinaisons sont : $\{ab, ac, bc\}$.

4.3.2 Combinaisons avec répétitions

Définition 4.6. *C'est le nombre de combinaisons que l'on peut faire avec p éléments choisis parmi n éléments, chacun d'eux peut figurer plusieurs fois dans la même combinaison.*

* Le nombre de combinaisons avec répétitions est : C_{n+p-1}^p .

Exemple : Le nombre de combinaisons **avec** répétitions que l'on peut faire avec 2 éléments choisis parmi les 3 éléments : a, b, c est : $C_{3+2-1}^2 = 6$. Ces 6 arrangements sont : $\{aa, ab, ac, bb, bc, cc\}$.

Propriétés : 1. La symétrie : $C_n^p = C_n^{n-p}$.

2. Formule de Pascal : $C_n^p = C_{n-1}^p + C_{n-1}^{p-1}$.

3. Formule de binôme (Newton) : $(a + b)^n = \sum_{p=0}^n C_n^p a^p b^{n-p}$.

Conclusion : Soit un ensemble de n éléments **distincts**. Le nombre de sous ensembles de p éléments parmi n est comme suit :

1. Arrangement (tient compte de l'ordre)

— avec répétition n^p .

— sans répétition A_n^p .

2. Permutation

— sans répétition $A_n^n = n!$.

— avec répétition (discernable : quelques éléments identiques $\frac{n!}{n_1! \dots n_k!}$) comme l'exo

— Indiscernable comme l'exo

3. Combinaison (ne tient pas compte de l'ordre)

— avec répétition C_{n-p+1}^p .

— sans répétition C_n^p .

Exercices supplémentaires

Exercice 01 :

Un **mot de passe** est composé de 3 lettres latines **différentes** suivies de 2 chiffres **différents**.

1. Combien de mots de passe peut-on écrire de cette manière ?
2. Parmi ces mots combien qui se terminent par un chiffre pair ?
3. Parmi tous les mots combien qui commencent par une voyelle et se terminent par un chiffre pair ?

Exercice 02 :

1. De combien de façons peut-on ranger les 10 tomes d'une encyclopédie ?
2. De combien de façons peut-on ranger les 10 tomes d'une encyclopédie de sorte que les tomes 1 et 2 soient côte à côte de cet ordre ?
3. De combien de façons peut-on ranger les 10 tomes d'une encyclopédie de sorte que le tome 1 soit de la première position, le tome 2 dans la cinquième position et le tome 10 dans la 10^{ième} position ?

Exercice 03 :

Dans un groupe il y a 5 hommes, 4 femmes et 3 enfants. De combien de manière différentes peut-on les placer sur une ligne si

1. ils peuvent se placer librement ?
2. les hommes désirent rester groupés ?

Exercice 04 : Un étudiant doit répondre à 7 des 10 questions d'un examen.

1. De combien de manières peut-il les choisir ?
2. question s'il est obligé de choisir **au moins** 3 des cinq premières questions ?

Exercice 05 :

On prend **au hasard** 6 ampoules électriques d'un lot de 15 ampoules dont 5 sont défectueuses. Trouver le nombre de cas possible dans les situations suivantes :

1. aucune ampoule ne soit défectueuse ;
2. exactement une ampoule soit défectueuse.
3. exactement 2 ampoules soit défectueuses.
4. exactement 3 ampoules soit défectueuses.
5. au moins une ampoule soit défectueuse.
6. au moins 2 ampoules soit défectueuses.

Exercice 06 :

Une classe comporte 20 étudiants. 12 filles et 8 garçons. Le professeur décide de désigner un groupe de travail de 3 étudiants chargés de préparer un devoir maison.

- a) Combien de groupes de travail de 3 étudiants est il possible de former ?
- b) Combien y a-t-il de groupes constitués de 3 filles ?
- c) Combien y a-t-il de groupes constitués de 2 filles et un garçon ?

Solutions des exercices supplémentaires

Exercice 01 :

1. Le nombre de mots de passe : $A_{26}^3 \times A_{10}^2$.
2. Le nombre de mots qui se terminent par un chiffre pair : $A_{26}^3 \times A_9^1 \times A_5^1$.
3. Le nombre de mots qui commencent par une voyelle et se terminent par un chiffre pair : $A_6^1 \times A_{25}^2 \times A_9^1 \times A_5^1$.

Exercice 02 :

1. On peut ranger les 10 tomes d'une encyclopédie : $0!$.
2. On peut ranger les 10 tomes de sorte que les tomes 1 et 2 soient **côte à côte** : $(10 - 1)! \times 2$.
3. On peut ranger les 10 tomes de sorte que le tome 1 soit de la 1^{ière} position, le tome 2 dans la 5^{ième} position et le tome 10 dans la 10^{ième} position : $(10 - 3)!$.

Exercice 03 :

Dans un groupe il y a 5 hommes, 4 femmes et 3 enfants.

1. $12!$.
2. On considère que les hommes comme étant un seul et unique individu. Ayant regroupé les 5 hommes il nous reste $1 + 4 + 3 = 8$ éléments à permuter donc $8!$. Mais, à l'intérieur du groupe d'homme nous avons $5!$ permutations possibles. Donc on obtient finalement : $5! \times 8! = 4838400$.

Exercice 04 :

Un étudiant doit répondre à 7 des 10 questions d'un examen.

1. C_{10}^7 .
2. $C_5^3 \times C_5^2 + C_5^4 \times C_5^1 + C_5^5$.

Exercice 05 :

1. C_{10}^6 .
2. $C_5^1 \times C_{10}^5$.
3. $C_5^2 \times C_{10}^4$.
4. $C_5^3 \times C_{10}^3$.
5. $C_{15}^6 - C_{10}^6$.
6. $C_{15}^6 - C_{10}^6 - C_{10}^5 \times C_5^1$.

Chapitre 5

Calcul de probabilités

5.1 Vocabulaire de probabilité

5.1.1 Expérience aléatoire et résultat possible

Exemple 1 : On lance deux pièces de monnaie bien équilibrées sur une surface plane.

On registre ce qu'on voit sur la face de chacune des deux pièces.

On pose F pour face et P pour pile.

Exemple 2 : On lance deux dés bien équilibrés, un rouge et un vert. On enregistre les deux chiffres qui apparaissent sur les deux faces supérieures des dés.

Exemple 3 : On jette un dé à 6 faces plusieurs fois, et on s'arrête lorsque l'on a obtenu un 6. On s'intéresse au nombre de lancer.

Exemple 4 : J'attends le bus, et je m'intéresse au temps aléatoire qu'il va mettre à arriver, sachant que ça ne peut pas être plus de 10 minutes.

Pour étudier ces phénomènes (expérience) aléatoire, il faut le modéliser par un modèle probabiliste. Les différents **résultats possibles** d'une expérience aléatoire s'appellent **les épreuves** ou **les réalisations** de l'expérience. On représente les épreuves par la lettre minuscule ω , comme $\omega, \omega_1, \dots, \omega_i, \dots$

5.1.2 Ensemble fondamental

Définition 5.1. On appelle **ensemble fondamental** ou **l'univers**, noté Ω , l'ensemble décrivant tous les épreuves possibles d'une expérience aléatoire.

Exemple 1 suit : $\Omega = \{FF, FP, PF, PP\}$ espace fini où $\text{card}(\Omega) = 4$.

Exemple 2 suit : $\Omega = \{(i, j), 1 \leq i \leq 6 \text{ et } 1 \leq j \leq 6\}$ espace fini tel que $\text{card}(\Omega) = 36$.

Exemple 3 suit : $\Omega = \{1, 2, \dots, n, \dots\}$ espace dénombrable tel que :

n "on obtient 6 au n -ième lancer".

Exemple 4 suit : $\Omega = [0, 10]$ espace infini.

Exemple 5 : On a $N = 10000$ pièces dont m sont défectueuses. On prend $n = 100$ pièces.

Soit $\Omega_i, i = 1, \dots, 4$, l'ensemble des résultats possibles.

Cas 1 : On tire les pièces sans tenir compte de l'ordre. donc : $\Omega_1 = C_N^n$.

Cas 2 : On les tire en tenant compte de l'ordre, donc $\Omega_2 = A_N^n$.

Cas 3 : On tire toutes les pièces en tenant compte de l'ordre, donc $\Omega = N!$.

Cas 4 : On ne s'intéresse qu'un nombre de pièces défectueuses tirées. Donc $\Omega_4 = \{0, 1, \dots, n\}$.

5.1.3 Évènement

soit $\mathcal{P}(\Omega)$ l'ensemble de tous les sous-ensemble de Ω , incluant l'ensemble Ω lui-même et l'ensemble vide.

Exemple 6 : Soit $\Omega = \{1, 2, 3\}$ un ensemble fini.

$\mathcal{P}(\Omega) = \{\emptyset, \{1\}, \{2\}, \{3\}, \{1, 2\}, \{1, 3\}, \{2, 3\}, \Omega\}$.

Tout élément de $\mathcal{P}(\Omega)$ est appelé **un évènement**. On peut donc interpréter chaque évènement avec un sous-ensemble de Ω . On représente les évènements par des lettres majuscules comme A, B, C, E, \dots

5.1.4 Types d'évènements

1. Évènement élémentaire

L'évènement qui est réalisable par une seule épreuve s'appelle évènement élémentaire et correspond au singleton (le sous-ensemble comportant un seul élément).

2. Évènement composé

L'évènement qui est réalisable par plusieurs épreuves s'appelle **évènement composé** et le sous-ensemble correspond comportant plusieurs éléments.

3. Évènement certain

L'évènement qui se réalise à chacune des épreuves, nommé **l'évènement certain**, et correspond à l'ensemble de toutes les épreuves possibles de l'expérience Ω .

4. Évènement impossible

L'évènement qui ne peut être réalisé par aucune épreuve, nommé **l'évènement impossible**, et correspond à l'ensemble vide \emptyset .

5. Évènement contraire à A , noté A^c ou \bar{A} , est l'évènement qui se réalise si et seulement si A ne se réalise pas.

On remarque que $(A^c)^c = A$. Les sous-ensembles des épreuves rattachées aux évènements A et \bar{A} sont complémentaires par rapport à l'ensemble Ω (c'est-à-dire $A \cup \bar{A} = \Omega$).

Exemple 1 suit : On a $\Omega = \{PP, FF, PF, FP\}$. Soit A un évènement "obtenir deux piles" donc A se réalise si On obtient l'épreuve PP . On peut écrire alors $A = \{PP\}$ et on dit que A est un évènement élémentaire. L'évènement \bar{A} est "obtenir au moins une face", donc $\bar{A} = \{FF, PF, FP\}$ est un évènement composé. Soit B l'évènement "obtenir trois face", donc $B = \emptyset$. Soit C l'évènement "obtenir au plus deux faces", donc $C = \Omega$.

5.1.5 Relations entre les évènements

1. Équivalence des évènements

On appelle *évènements équivalents*, des évènements qui se réalisent simultanément. L'équivalence de deux évènements A et B revient à l'égalité des sous-ensembles des épreuves $A = B$.

2. L'implication des évènements

On dit que l'évènement A implique l'évènement B si la réalisation de A entraîne nécessairement la réalisation de B . Donc $A \Rightarrow B$ c'est-à-dire dans le contexte ensembliste $A \subseteq B$.

Remarque 5.1. - Tout évènement A implique l'évènement certain puisque $A \subseteq \Omega$.

- L'évènement impossible implique tout évènement quelconque ($\emptyset \subseteq A$).

5.1.6 Opérations sur les évènements

Dans $\mathcal{P}(\Omega)$ l'ensemble de tous les évènements reliés à une expérience, on peut introduire plusieurs opérations.

1. Réunion d'évènements

Étant donnés deux évènements A et B , leur réunion est l'évènement qui se réalise **si et seulement si** (ssi) au moins un des évènements A **ou** B se réalise. On écrit $A \cup B$ et on lit " A ou B " ou encore " A réunion B ".

Remarque 5.2. La réunion fini de n évènements A_1, \dots, A_n

$$A_1 \cup \dots \cup A_n = \cup_{i=1}^n A_i$$

est l'évènement qui se réalise **ssi** au moins un des évènements A_i se réalise.

2. Intersection d'évènements

Étant donnés deux évènements A et B , leur intersection est l'évènement qui se réalise **ssi** au moins un des évènements A **et** B se réalise. On écrit $A \cap B$ et on lit " A et B " ou encore " A inter B ".

Remarque 5.3. Deux évènements A et B sont incompatible ou disjoints si $A \cap B = \emptyset$. Dans le cas contraire si $A \cap B \neq \emptyset$, on dit que les évènements sont compatibles.

Remarque 5.4. L'intersection

$$A_1 \cap \dots \cap A_n = \cap_{i=1}^n A_i$$

est l'évènement qui se réalise **ssi** tous les évènements A_i se réalisent.

3. Différence d'évènements

Étant donnés deux évènements A et B , leur différence est l'évènement qui se

réalise chaque fois que conjointement A se réalise et que B ne se réalise pas. On écrit $A \setminus B$ et on lit " A moins B ".

$$A \setminus B = A \cap \bar{B} \text{ et } \bar{B} = \Omega \setminus B$$

Les opérations entre les évènements reviennent aux opérations respectives entre les ensembles des épreuves correspondantes, et donc les résultats des opérations entre les évènements sont encore des évènements reliés à la même expérience.

Conclusion 1 : Quand on manipule les évènements deux types de vocabulaire coexistent : l'un est probabiliste, l'autre est ensembliste. Le tableau suivant indique la correspondance entre les deux terminologies :

Notations	vocabulaire ensembliste	vocabulaire probabiliste
ω	élément de Ω	épreuve, réalisation, éventualité, ou résultat possible
Ω	ensemble plein	évènement certain
\emptyset	ensemble vide	évènement impossible
A	sous-ensemble ou partie de Ω	évènement
$\omega \in A$	ω appartient à A	l'épreuve ω réalise l'évènement A
A^c, \bar{A}	complémentaire de A	contraire de A
$A \subseteq B$	A inclus dans B	l'évènement A entraîne l'évènement B A implique B
$A = B$	A est égal B	A entraîne B et B entraîne A A équivalent B
$A \cap B$	A inter B	A et B
$A \cap B = \emptyset$	A et B disjoints	A et B incompatibles
$A \cup B$	A union B	A ou B
$A \setminus B = A \cap \bar{B}$	A moins B	A se réalise et non B

Voir l'exà 01 série 04.

5.2 Système complet d'évènements

L'ensemble d'évènements $\{A_1, \dots, A_n\}$ forment une partition de ω (ou système complet d'évènements) s'ils sont deux à deux incompatibles et qu'il y a toujours l'un d'entre eux qui se réalise. Autrement dit, les conditions suivantes sont satisfaites :

- $A_i \neq \emptyset, \forall i = 1, \dots, n$
- $A_i \cap A_j = \emptyset \forall i \neq j$ c'est-à-dire A_i et A_j sont disjoints deux à deux.
- $\cup_{i=1}^n A_i = \Omega$

Exemple 7 : Soient $\Omega = \{1, \dots, 6\}$ un ensemble des résultats et A l'évènement "obtenir un nombre pair", c'est-à-dire $A = \{2, 4, 6\}$. L'ensemble $\{A, \bar{A}\}$ forme une partition de Ω

5.3 Tribu (σ -algèbre)

Définition 5.2. Soient Ω un ensemble fondamental, et \mathcal{F} un sous-ensemble de parties de Ω (c'est-à-dire $\mathcal{F} \subseteq \mathcal{P}(\Omega)$). On dit que \mathcal{F} est une tribu si elle vérifie les 3 conditions suivantes :

1. $\Omega \in \mathcal{F}$
2. Si $A \in \mathcal{F}$, alors $\bar{A} \in \mathcal{F}$
3. Si $(A_i)_{i \geq 0}$ est une suite d'évènements de \mathcal{F} , alors $\cup_i A_i \in \mathcal{F}$.

Le couple (Ω, \mathcal{F}) s'appelle un **espace probabilisable**.

Remarque 5.5. Si \mathcal{F} une tribu, alors $\cap_i A_i \in \mathcal{F}$, car $\cap_i A_i = \overline{\cup_i \bar{A}_i}$.

Exemple 8 : Voici trois exemples classiques de tribus :

- La tribu triviale : $\mathcal{F} = \{\emptyset, \Omega\}$.
- La tribu engendrée par une partie A de Ω : $\mathcal{F} = \{\emptyset, A, \bar{A}, \Omega\}$.
- La tribu pleine : $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$.

Voir l'exo 02 série 04.

Définition 5.3. Soit Ω un ensemble fondamental, et soit \mathcal{F} une tribu sur Ω . I une partie de \mathbb{N} , c'est-à-dire \mathbb{N} . Notons $(A_i)_{i \in I}$ une famille d'éléments de \mathcal{F} .

1. Alors $\cup_{i \in I} A_i \in \mathcal{F}$ et :

$$\omega \in \cup_{i \in I} A_i \Leftrightarrow \exists i \in I, \omega \in A_i.$$

2. Alors $\cap_{i \in I} A_i \in \mathcal{F}$ et :

$$\omega \in \cap_{i \in I} A_i \Leftrightarrow \forall i \in I, \omega \in A_i.$$

Propriétés des tribus : Soit \mathcal{F} une tribu sur Ω .

1. $\emptyset \in \mathcal{F}$.

2. Pour tout $A, B \in \mathcal{F}$, on a :

$A \cup B, A \cap B, A \setminus B$ sont des évènements de \mathcal{F} .

3. Si $I \subset \mathbb{N}$ et si $(A_i)_{i \in I}$ est une famille d'évènements de \mathcal{F} :

$\cup_{i \in I} A_i$ et $\cap_{i \in I} A_i$ sont des évènements de \mathcal{F} .

Conclusion 2 (propriétés de stabilité) : Une tribu \mathcal{F} sur Ω

* contient l'évènement \emptyset et l'évènement certain Ω .

* est **stable** par union fini ou dénombrable.

* est **stable** par intersection fini ou dénombrable.

* est **stable** par passage au complémentaire.

Dans toute la suite, on considère $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$ un espace probabilisable.

5.4 Mesure de probabilité

Définition 5.4. On appelle probabilité sur $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$ une application P de $\mathcal{P}(\Omega)$ dans l'intervalle $[0, 1]$ telle que :

1. Probabilité d'un évènement est entre 0 et 1.
2. $P(\Omega) = 1$.
3. Pour toute suite d'évènements $(A_n)_{n \geq 1}$ deux à deux disjoints, on a

$$P\left(\bigcup_n A_n\right) = \sum_n P(A)$$

Le triple $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), P)$ est appelé **espace de probabilité** ou **espace probabilisé**.

Exemple 9 : Soit $\Omega = \{w_1, \dots, w_n\}$ un ensemble fini, tel que : $P(\{w_i\}) = \frac{1}{n}, i = 1, \dots, n$.

Montrer que l'application P qui définit par : $A \subseteq \Omega, P(A) = \frac{\text{card}(A)}{\text{card}(\Omega)}$ est une probabilité.

Solution :

Voir l'exo 03 série 04.

Proposition 5.1. Soit $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), P)$ un espace de probabilités. Alors on a les propriétés suivantes :

1. $0 \leq P(A) \leq 1$
2. $P(\emptyset) = 0$
3. $P(\Omega) = 1$
4. $P(A^c) = 1 - P(A)$
5. $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
6. Si $A \cap B = \emptyset$, alors $P(A \cap B) = P(\emptyset) = 0$

Exemple 10 : $A, B, A \cup B$ sont trois évènements de probabilité 0.4, 0.5 et 0.6.

Calculer les probabilités suivantes : $P(\bar{A}) = \dots\dots\dots$, $P(\bar{B}) = \dots\dots\dots$,

$$P(A \cap B) =$$

$$P(\bar{A} \cap B) =$$

$$P(\bar{B} \cap A) =$$

$$P(\bar{A} \cup B) =$$

$$P(\bar{B} \cup A) =$$

$$P(\bar{A} \cap \bar{B}) =$$

$$P(\bar{A} \cup \bar{B}) =$$

Exemple 11 : Lors d'une loterie, 300 billets sont vendus aux personnes.

5 billets sont gagnants. une personne achète 10 billets. Quelle est la probabilité pour que la personne gagne au moins un lot ?.

Solution : On a $\Omega = C_{300}^{10}$. Soit G l'évènement "la personne gagne au moins un lot".

\bar{G} l'évènement "la personne ne gagne rien", donc

$$P(\bar{G}) = \frac{\text{card}\bar{G}}{\text{card}\Omega} = \frac{C_{295}^{10}}{C_{300}^{10}}. \text{ Alors } P(G) = 1 - P(\bar{G}).$$

Exemple 12 : On dispose d'un dé truqué dont les faces sont numérotées de 1 à 6. Les faces de 1 à 5 ont la même probabilité de sortie. La probabilité d'obtenir la face 6 est 0.3.

Calculer la probabilité d'obtenir un nombre pair

Solution :

5.5 Probabilité générale sur un ensemble fini

On considère une expérience aléatoire dont l'univers Ω compte n épreuves, tel que

$$\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n\}, \text{ et } \text{card}(\Omega) = n.$$

La probabilité de l'évènement élémentaire $\{\omega_i\}$, $i = 1, \dots, n$, (notée p_i) est la fréquence d'apparition du résultat ω_i au cours d'un grand nombre de répétition de l'expérience. On écrit $P(\{\omega_i\}) = p_i$ et alors :

$$\left(\begin{array}{cccccc} \text{épreuve} & \omega_1 & \omega_2 & \dots & \omega_n & \\ & \downarrow & \downarrow & \dots & \downarrow & \\ \text{probabilité} & p_1 & p_2 & \dots & p_n & \end{array} \right) \text{ tel que : } \sum_{i=1}^n p_i = 1.$$

Soit $A = \cup_{i:\omega_i \in A} \{\omega_i\}$ un évènement, alors

$$P(A) = P(\cup_{i:\omega_i \in A} \{\omega_i\}) = \sum_{i:\omega_i \in A} P(\{\omega_i\}) = \sum_{i:\omega_i \in A} p_i \quad (5.1)$$

Le triple $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega), P)$ s'appelle **espace probabilisé**.

Exemple 13 : On lance un dé **pipé**, où l'apparition de la face qui porte 2 et 5 points est le double de l'apparition de la face qui porte un point, l'apparition de la face 3 et 4 est le triple de l'apparition de la face une, et l'apparition de la face 6 est un demi de l'apparition de la face une.
i.e si on pose $P(\{1\}) = p$, on trouve :

évènement élémentaire	{1}	{2}	{3}	{4}	{5}	{6}
probabilité $P(\{i\})$	p	$2p$	$3p$	$3p$	$2p$	$\frac{p}{2}$

Déterminer les probabilité des évènements élémentaires de cette expérience aléatoire.

On a $\Omega = \{1, \dots, 6\}$, et $\sum_{i=1}^n P(\{i\}) = 1 \implies p + 2(2p) + 2(3p) + \frac{p}{2} = 1 \implies p = \dots$ (calculer).

Soient l'évènement A "Obtenir un chiffre pair" et B "obtenir un chiffre plus grand que 4".

Calculer $P(A)$, $P(A^c)$, $P(B)$, et $P(A \cap B)$.

Exemple 14 : On lance deux dés équilibrés, et on note S la somme des deux dés.

L'ensemble des valeurs possibles pour S est $\Omega = \{2, 3, \dots, 12\}$.

	1	2	3	4	5	6
1	2	3	4	5	6	7
2	3	4	5	6	7	8
3	4	5	6	7	8	9
4	5	6	7	8	9	10
5	6	7	8	9	10	11
6	7	8	9	10	11	12

Par exemple $P(S = 4) = P(\{(1, 3), (2, 2), (3, 1)\}) = 3/36$

Les probabilités pour les valeurs possibles de S sont alors :

k	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
$P(S = k)$	1/36	2/36	3/36	4/36	5/36	6/36	5/36	4/36	3/36	2/36	1/36

Soient l'évènement A "au moins la somme de deux dés est égale à 7" et B "au plus la somme est égale à 4". Calculer $P(A)$, $P(A^c)$, $P(B)$, et $P(A \cap B)$.

5.5.1 Cas particulier : le cas équiprobabilité

On considère que toutes les épreuves ω_i sont **également vraisemblables**, c'est-à-dire :

$$P(\{\omega_i\}) = p_i = \frac{1}{n}, \quad \forall i = 1, \dots, n \Leftrightarrow P(\{\omega_1\}) = \dots = P(\{\omega_n\}) = \frac{1}{n}$$

On peut écrire donc :

$$\begin{pmatrix} \text{épreuve} & \omega_1 & \omega_2 & \dots & \omega_n \\ & \downarrow & \downarrow & \dots & \downarrow \\ \text{probabilité} & \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \end{pmatrix}$$

Soit $A = \cup_{i:\omega_i \in A} \{\omega_i\}$ un évènement, alors la probabilité $P(A)$ est donnée par :

$$P(A) = P(\cup_{i:\omega_i \in A} \{\omega_i\}) = \sum_{i:\omega_i \in A} P(\{\omega_i\}) = \sum_{i:\omega_i \in A} \frac{1}{n} = \frac{\text{card}(A)}{\text{card}(\Omega)} \quad (5.2)$$

Attention Cette définition classique ou fréquentiste de probabilité utilise seulement

pour les expériences où les événements élémentaires sont **équiprobables**, c'est-à-dire également vraisemblable.

Les épreuves sont **équiprobables**, c'est-à-dire **les probabilités des événements élémentaires sont égales**.

Exemple (suit) On prend l'exemple 2 (deux dés non pipés). Donc $\Omega = \{(i, j), 1 \leq i, j \leq 6\}$, $\text{card}(\Omega) = 36$ et $P(\{(i, j)\}) = \frac{1}{36} \forall i, j$.

Soit l'évènement A "les valeurs des deux dés sont identiques". donc :

$A = \{(1, 1), \dots, (6, 6)\}$ et $P(A) = P(\{(1, 1), \dots, (6, 6)\}) = \frac{6}{36}$

Calculer $P(B)$ tel que B l'évènement "le dé 1 donne le chiffre 2 et le dé 2 donne un chiffre impair".

$P(B) = \dots\dots\dots$

5.6 Probabilité sur un ensemble dénombrable

Soit Ω un ensemble dénombrable (comme par exemple : $\mathbb{N}, \mathbb{N}^*, \dots$). On veut construire une probabilité P sur l'espace probabilisable $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$. Pour cela, on considère **une suite** $(p_n)_{n \geq 0}$ de **nombre positifs** telle que **la série** $\sum_{n \geq 0} p_n$ soit **convergente** et de **somme 1**. Soit $A \in \mathcal{P}(\Omega)$ un évènement :

$$P(A) = \sum_{n, n \in A} p_n$$

On peut écrire donc :

$$\begin{pmatrix} \text{épreuve} & \omega_1 & \omega_2 & \dots & \omega_n & \dots \\ & \downarrow & \downarrow & \dots & \downarrow & \dots \\ \text{probabilité} & p_1 & p_2 & \dots & p_n & \dots \end{pmatrix}$$

On remarque que p_n est un terme général d'une suite dont la somme

$$S_n = \sum_{i=1}^n p_i$$

donc

$$P(\Omega) = \sum_{n \in \Omega} p_n = \lim_{n \rightarrow +\infty} S_n = 1.$$

Voir l'exemple 3, tel que $p_n = \left(\frac{5}{6}\right)^{n-1} \left(\frac{1}{6}\right)$.

Exemple 15 : On lance une pièce équilibrée jusqu'à ce que pile apparaisse. Ω représente le nombre de lancer. Donc on a $\Omega = \mathbb{N}^*$. On a clairement

$$p_1 = P(\{1\}) = 1/2, \quad p_2 = P(\{2\}) = 1/2^2, \quad p_3 = P(\{3\}) = 1/2^3, \quad \text{et de façon générale}$$

$$p_n = P(\{n\}) = (1/2)^{n-1} (1/2) = (1/2)^n$$

On remarque que p_n est un terme général d'une suite géométrique dont la somme

$$S_n = \sum_{i=1}^n p_i, \quad \text{où } p_i = \frac{1}{2^i} \text{ est égale à } 1 \text{ quand } n \text{ tend vers } \infty :$$

$$\sum_{n \geq 1} p_n = \lim_{n \rightarrow +\infty} S_n = \lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{i=1}^n p_i = \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{2} \frac{1 - \left(\frac{1}{2}\right)^n}{1 - \frac{1}{2}} = \lim_{n \rightarrow +\infty} 1 - \left(\frac{1}{2}\right)^n = 1.$$

Soit $A = \{3, 4, 5\}$, donc :

$$P(A) = P(\{3, 4, 5\}) = P(\{3\} \cup \{4\} \cup \{5\}) = P(\{3\}) + P(\{4\}) + P(\{5\})$$

$$= (1/2)^3 + (1/2)^4 + (1/2)^5 = 0.22.$$

5.7 Probabilité sur un ensemble infini (continu)

Le cas d'un espace fini se rencontre de temps en temps mais ce n'est pas le plus fréquent dans le calcul des probabilités. Lorsque l'espace Ω n'est pas fini ou dénombrable, le calcul des probabilités utilise **les techniques d'intégration**.

On donne par la suite quelques exemples de probabilités sur des **espaces continus**. Soit $\Omega =]a, b[$ un ensemble **infini**. Dans ce cas, On considère une tribu $\mathcal{P}(\Omega) = \mathcal{B}_{[a,b]}$, qui s'appelle tribu borélienne.

Supposons que l'on dispose d'une **fonction positive** f définie sur l'intervalle $]a, b[$ et telle que

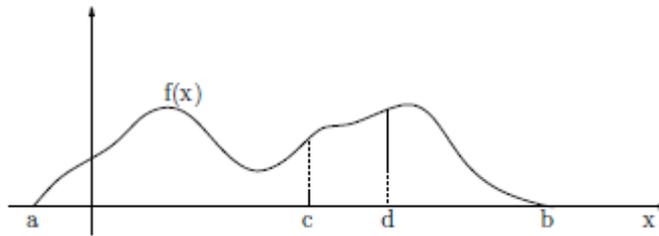
$$\int_a^b f(x) dx = 1 \tag{5.3}$$

f s'appelle **une densité de probabilité**.

On peut alors définir une probabilité P sur $([a, b], \mathcal{B}_{[a,b]})$ de la façon suivante :

Pour tout intervalle $A = [c, d[\subset [a, b]$

$$P(A) = \int_A f(x) dx = \int_c^d f(x) dx$$



Probabilité sur un intervalle via une densité

Exemple suit : On prend l'exemple 4, où $\Omega = [0, 10] \subset \mathbb{R}$. On cherche à modéliser le temps d'attente T d'un passager qui arrive à l'arrêt du bus.

N'ayant pas d'information sur l'heure théorique de passage du bus et l'heure d'arrivée du passager, on peut supposer que le temps d'attente est uniforme, c'est-à-dire pour tout $0 < c < d < 10$:

$$P(T \in [c, d]) = \frac{d - c}{10} = \int_c^d f(x) dx = \int_0^{10} \frac{1}{10} dx,$$

où la fonction f est constante égale à $1/10$ sur l'intervalle $[0, 10]$ de sorte que

$$\int_0^{10} \frac{1}{10} dx = 1.$$

Exemple 15 : Soient $\Omega = \mathbb{R}^+$ un ensemble infini et $\mathcal{B}_{\mathbb{R}^+}$ une tribu borélienne.

On définit une fonction f sur \mathbb{R}^+ comme suite : $f(x) = \exp(-x)$.

f est une densité de probabilité :

1) f est positive car $\exp(-x) > 0$ pour tout $x \in \mathbb{R}^+$.

2) $\int_0^{+\infty} \exp(-x) dx = 1$.

Soit $A = [a, b[\subset \mathbb{R}^+$ un événement, alors : $P(A) = \int_a^b f(x) dx = \exp(-a) - \exp(-b)$.

Chapitre 6

Probabilité conditionnelle

6.1 Définition

Exemple 1 : Une urne contient 5 boules indiscernables au toucher : deux bleues (B) et trois rouges (R). On dispose également de deux sacs contenant des jetons : l'un est bleu et contient un jeton bleu (b) et trois jetons rouges (r), l'autre est rouge et contient deux jetons bleus (b) et deux jetons rouges (r). On extrait une boule de l'urne, puis on tire un jeton dans le sac qui est de la même couleur que la boule tirée.

- 1) Combien y-a-t-il d'issues possibles ?
- 2) A l'aide d'un arbre pondéré, déterminer la probabilité de chacune de ses issues.
- 3) Déterminer la probabilité d'évènement A : " la boule et le jeton extraits sont de la même couleur ".

Soit A un évènement tel que $P(A) > 0$.

Définition 6.1. On appelle *probabilité conditionnelle de l'évènement B par rapport à l'évènement A* , le nombre :

$$P(B | A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)} \quad (6.1)$$

La probabilité conditionnelle $A | B$ est la probabilité que l'évènement A se réalise **sachant que** l'évènement B est réalisé.

Si $P(B) > 0$ alors on peut définir la probabilité conditionnelle de A par rapport à l'évènement B comme suite :

$$P(A | B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \quad (6.2)$$

Exemple 2 : Dans une famille qui comporte deux enfants, l'un est une fille.

On cherche la probabilité que l'autre soit un garçon. On choisit $\Omega = \{FF, FG, GF, GG\}$.

Cet espace est muni de la probabilité uniforme. Soient

A l'évènement "un des enfants est un garçon" $A = \{GF, FG, GG\}$

B l'évènement "un des enfants est une fille" $B = \{FG, GF, FF\}$.

On veut chercher $P(A | B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{\frac{2}{4}}{\frac{3}{4}} = \frac{2}{3}$.

Exemple 2 : On cherche un parapluie se trouve dans l'un quelconque des 7 étages d'un immeuble. On a cherché dans les 6 premiers étages mais on ne l'a pas trouvé.

Quelle est la probabilité que le parapluie se trouve au 7^{ème} étage ?.

Des formules (6.1) et (6.2), On constate que :

$$P(A \cap B) = P(B | A) P(A) = P(A | B) P(B)$$

6.2 Formule des probabilités totales

Cas simple : soient A et B deux évènements, avec $P(B)$ et $P(B^c)$ non nuls. Alors :

$$P(A) = P(A \cap B) + P(A \cap B^c) = P(A | B)P(B) + P(A | B^c)P(B^c)$$

Cas général : soient B_1, \dots, B_n une partition de Ω et A un évènement. Alors :

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(A \cap B_i) = \sum_{i=1}^n P(A | B_i)P(B_i)$$

6.3 Formule de Bayes

Soient B_1, \dots, B_n une partition de Ω et A un évènement tel que $P(A) > 0$. Alors pour tout $1 \leq i \leq n$

$$P(B_i | A) = \frac{P(B_i \cap A)}{P(A)} = \frac{P(A | B_i) P(B_i)}{\sum_{i=1}^n P(A | B_i) P(B_i)}$$

cette formule est souvent utile.

Voir l'exercice 12 série 04.

6.4 Exercices avec solution

Exercice 01 : On compte dans une population 45% d'hommes et 55% femmes. Un homme sur trois porte des lunettes et une femme sur cinq porte des lunettes.

1. Quelle est la probabilité qu'une personne prise au hasard ne porte pas des lunettes ?
2. Quelle est la probabilité qu'une personne portant des lunettes soit une femme ?
3. Quelle est la probabilité qu'une personne portant des lunettes soit un homme ?

Solution :

Exercice 02 : En cas de migraine trois patient sur cinq prennent de l'aspirine, deux sur cinq prennent un médicament M. Avec l'aspirine, 75% des patients sont soulagés. Avec le médicament M, 90% des patients sont soulagés.

- 1) Quel est le taux global de patients soulagés ?
- 2) Sachant que le patient est soulagé, quelle est la probabilité que le patient ait pris de l'aspirine ? le médicament M ?

Solution :

Soit A l'évènement "Le patient prend de l'aspirine", donc $P(A) = \frac{3}{5}$,
et soit M l'évènement "Le patient prend du médicament", donc $P(M) = \frac{2}{5}$.

On remarque que $\{A, M\}$ forme **une partition** de Ω .

Et S l'évènement "Le patient soit soulagé".

On a $P(S | A) = 0.75$ et $P(S | M) = 0.9$.

1) On applique **la formule de probabilité totale** sur le système complet d'événements $\{A, M\}$, on obtient

$$\begin{aligned} P(S) &= P(S \cap A) + P(S \cap M) = P(S | A) P(A) + P(S | M) P(M) \\ &= 0.75 \frac{3}{5} + 0.9 \frac{2}{5} = 0.81 \end{aligned}$$

2) On applique **la formule de Bayes**, on obtient :

$$\begin{aligned} P(A | S) &= \frac{P(A \cap S)}{P(S)} = \frac{P(S | A) P(A)}{P(S)} \\ &= \frac{0.75 \frac{3}{5}}{0.81} = 0.56 \end{aligned}$$

Et

$$\begin{aligned} P(M | S) &= \frac{P(M \cap S)}{P(S)} = \frac{P(S | M) P(M)}{P(S)} \\ &= \frac{0.9 \frac{2}{5}}{0.81} = 0.44 \end{aligned}$$

Exercice 03 : On considère deux urnes U_1 et U_2 avec les compositions suivantes :

Urn	Nombre de boules blanches	Nombre de boules noires
U_1	2	3
U_2	1	5

On extrait de l'urne U_1 une boule et sans connaître sa couleur on l'introduit dans l'urne U_2 . Ensuite on extrait une boule de l'urne U_2 .

1. Trouver la probabilité que la boule extraite de l'urne U_2 soit blanche.
2. Sachant que la boule tirée de l'urne U_2 est blanche, trouver la probabilité que la boule transférée était noire, puis était blanche.

Solution :

Notons B_1 l'évènement "la boule extraite de l'urne U_1 soit blanche", $P(B_1) = \frac{2}{5}$, et N_1 l'évènement "la boule extraite de l'urne U_1 soit noire", $P(N_1) = \frac{3}{5}$.

1. Soit B_2 l'évènement "la boule extraite de l'urne U_2 soit blanche". On applique la formule de probabilité totale sur le système complet d'évènement $\{B_1, N_1\}$, on obtient :

$$\begin{aligned} P(B_2) &= P(B_2 \cap B_1) + P(B_2 \cap N_1) \\ &= P(B_2 | B_1) P(B_1) + P(B_2 | N_1) P(N_1) \\ &= \frac{2}{7} \times \frac{2}{5} + \frac{1}{7} \times \frac{3}{5} = \dots \end{aligned}$$

2. D'après la formule de Bayes, On trouve :

$$\begin{aligned} P(N_1 | B_2) &= \frac{P(N_1 \cap B_2)}{P(B_2)} = \frac{P(B_2 | N_1) P(N_1)}{P(B_2)} \\ &= \frac{\frac{1}{7} \times \frac{3}{5}}{\dots} = \dots \end{aligned}$$

6.5 Indépendance d'évènements

Deux évènements sont indépendants lorsque le résultat de l'un n'influence pas le résultat de l'autre.

Définition 6.2. *Deux évènements A et B sont indépendants si*

$$P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

qui se généralise en

$$P(\cap_{i=1}^n A_i) = \prod_{i=1}^n P(A_i)$$

pour n évènements A_1, \dots, A_n .

Attention : la réciproque est fautive.

Remarques :

1. si $P(A) > 0$ et $P(B) > 0$ et les évènements A et B sont indépendants alors

$$P(A | B) = P(A) \quad \text{et} \quad P(B | A) = P(B)$$

2. Les évènements $\{A_1, \dots, A_k\}$ sont indépendants deux à deux si

$$P(A_i \cap A_j) = P(A_i)P(A_j) \quad \text{pour tous indices } i, j.$$

Exemple : On tire deux fois un dé à six faces. Les évènements suivants sont-ils indépendants ?

A l'évènement "le premier dé tombe sur un nombre pair",

B l'évènement "le deuxième dé tombe sur un nombre impair",

C l'évènement "les deux dés ont même parité".

Exemple : On prend l'exemple 1, où $\Omega = \{PP, FP, PF, FF\}$. C'est évident que cet espace muni de la probabilité uniforme. Soient A l'évènement "la première pièce donne Pile", B l'évènement "la seconde pièce donne Face" et C l'évènement "les deux pièces donnent le même résultat".

$$A = \{PF, PP\} \quad P(A) = \frac{2}{4} = 0.5$$

$$B = \{PF, FF\} \quad P(B) = \frac{2}{4} = 0.5$$

$$C = \{PP, FF\} \quad P(C) = \frac{2}{4} = 0.5$$

$$A \cap B = \{PF\} \quad P(A \cap B) = \frac{1}{4} = P(A) P(B)$$

$$A \cap C = \{PP\} \quad P(A \cap C) = \frac{1}{4} = P(A) P(C)$$

$$B \cap C = \{FF\} \quad P(B \cap C) = \frac{1}{4} = P(C) P(B)$$

$$A \cap B \cap C = \emptyset \quad P(A \cap B \cap C) = 0.$$

Ainsi les évènements A , B et C sont 2 à 2 indépendants mais pas indépendants.