

# Chapitre 14 Somme de variables aléatoires , Concentration , loi des grands nombres

## 1ère partie Somme de variables aléatoires

### Contenus

- Somme de deux variables aléatoires. Linéarité de l'espérance :  $E(X + Y) = E(X) + E(Y)$  et  $E(aX) = aE(X)$ .
- Dans le cadre de la succession d'épreuves indépendantes, exemples de variables indépendantes  $X, Y$  et relation d'additivité  $V(X + Y) = V(X) + V(Y)$ . Relation  $V(aX) = a^2V(X)$ .
- Application à l'espérance, la variance et l'écart type de la loi binomiale.
- Échantillon de taille  $n$  d'une loi de probabilité : liste  $(X_1, \dots, X_n)$  de variables indépendantes identiques suivant cette loi. Espérance, variance, écart type de la somme  $S_n = X_1 + \dots + X_n$  et de la moyenne  $M_n = S_n/n$ .

### Capacités attendues

- Représenter une variable comme somme de variables aléatoires plus simples.
- Calculer l'espérance d'une variable aléatoire, notamment en utilisant la propriété de linéarité.
- Calculer la variance d'une variable aléatoire, notamment en l'exprimant comme somme de variables aléatoires indépendantes.

## I- Somme de variables aléatoires

### I Définition

**Définition** Soit  $X$  et  $Y$  deux variables aléatoires associées à une même expérience d'univers fini  $\Omega$  et  $a$  un réel

- $X+Y$  est la variable aléatoire définie sur  $\Omega$  qui prend comme valeurs la somme des valeurs de  $X$  et de  $Y$ .
- $aX$  est la variable aléatoire définie sur  $\Omega$  qui prend comme valeurs le produit de  $a$  par  $X$
- **Linéarité de l'espérance**  $E(X+Y) = E(X) + E(Y)$  et  $E(aX) = aE(X)$
- Si, de plus, les variables  $X$  et  $Y$  sont **indépendantes** :

**Additivité de la variance**  $V(X+Y) = V(X) + V(Y)$  et  $V(aX) = a^2V(X)$

**Remarque** L'indépendance est prise ici au sens intuitif du terme c'est à dire que la réalisation de  $X$  n'influe pas sur la réalisation de  $Y$ .

**Exemple** On lance deux dés, l'un tétraédrique numéroté de 1 à 4 et l'autre cubique numéroté de 1 à 6.

On appelle  $X$  et  $Y$  les variables aléatoires associées respectivement à ces deux expériences.

- $X + Y$  est la variable aléatoire qui prend les valeurs de 2 à 10
- $2X$  est la variable aléatoire qui prend les valeurs 2, 4, 6, 8
- $X$  prend comme valeur 1, 2, 3, 4 de probabilité  $\frac{1}{4}$  donc  $E(X) = \frac{1}{4}(1+2+3+4) = 2,5$

De même, on a :  $E(Y) = \frac{1}{6}(1+2+3+4+5+6) = 3,5$

On a donc  $E(X+Y) = 2,5+3,5 = 6$  et  $E(2X) = 2 \times E(X) = 5$

- $V(X) = \frac{1}{4}(1+4+9+16) - 2,5^2 = 1,25$  et  $V(Y) = \frac{1}{6}(1+4+9+16+25+36) - 3,5^2 = \frac{35}{12} \approx 2,92$

(On rappelle que  $V(X) = \sum p_i x_i^2 - E(X)^2$ )

$V(X+Y) = V(X) + V(Y) \approx 4,17$  et  $V(2X) = 2^2 V(X) = 4 \times 1,25 = 5$

## II- Sommes de variables aléatoires identiques et indépendantes

### II-1 Décomposition d'une variable aléatoire suivant une loi binomiale

**Théorème** Soit  $n$  variables aléatoires indépendantes  $X_1, X_2, \dots, X_n$  suivant la même loi de Bernoulli  $B(p)$ .

La variable aléatoire  $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$  suit alors la loi binomiale  $B(n; p)$

**Explication** Les variables aléatoires  $X_i$  suivant la même loi de Bernoulli, elles prennent comme valeur 0 (échec) ou 1 (succès). Comme ces variables aléatoires  $X_i$  sont indépendantes, leur somme  $X_1 + X_2 + \dots + X_n$  prendra comme valeur le nombre de succès pour  $n$  expériences de Bernoulli donc  $S_n$  suit la loi binomiale  $B(n; p)$

**Théorème** Toute variable aléatoire suivant la loi binomiale  $B(n; p)$  peut se décomposer en une somme de  $n$  variables indépendantes  $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$  où  $X_i$  suit une même loi de Bernoulli  $B(p)$

### II-2 Echantillon d'une variable aléatoire

**Définition** Soit  $X$  une variable aléatoire suivant une loi de probabilité. Une liste de variables indépendantes  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  suivant cette même loi est appelée échantillon de taille  $n$  associé à  $X$ .

On pose  $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$  et  $M_n = \frac{S_n}{n}$ , on a alors

$$E(S_n) = nE(X), \quad E(M_n) = E(X) \quad \text{et} \quad V(S_n) = nV(X), \quad V(M_n) = \frac{V(X)}{n}$$

**A noter**  $M_n$  est la moyenne empirique des  $n$  variables aléatoires

#### Exemple :

Soit  $X$  une variable aléatoire dont la loi de probabilité est donnée ci-contre :

-10	5	20
$\frac{1}{4}$	$\frac{11}{20}$	$\frac{1}{5}$

On considère un échantillon  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  de la loi suivie par  $X$  et la variable aléatoire moyenne  $M_n$

1) Calculer  $E(X_n)$  et  $E(S_n)$

2) Calculer  $V(M_n)$

3) Déterminer la taille de l'échantillon  $n$  à partir de laquelle la variance  $M_n$  devient inférieure à 0,05

## 2ème partie : Concentration, loi des grands nombres

### Contenus

- Inégalité de Bienaymé-Tchebychev. Pour une variable aléatoire  $X$  d'espérance  $\mu$  et de variance  $V$ , et quel que soit le réel strictement positif  $\delta$ :  $P(|X - \mu| \geq \delta) \leq \frac{V(X)}{\delta^2}$ .
- Inégalité de concentration. Si  $M_n$  est la variable aléatoire moyenne d'un échantillon de taille  $n$  d'une variable aléatoire d'espérance  $\mu$  et de variance  $V$ , alors pour tout  $\delta > 0$ ,  $P(|M_n - \mu| \geq \delta) \leq \frac{V}{n\delta^2}$
- Loi des grands nombres.

### Capacité attendue

- Appliquer l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev pour définir une taille d'échantillon, en fonction de la précision et du risque choisi.

### III- Concentration et loi des grands nombres

#### III-1 Inégalité de Bienaymé-Tchebychev

**Théorème :** Soit  $X$  une variable aléatoire d'espérance  $\mu$  et de variance  $V$

$$\text{Pour tout } \delta \in ]0; +\infty[ , P(|X - \mu| \geq \delta) \leq \frac{V}{\delta^2}$$

Autrement dit, la probabilité que  $X$  se trouve **en dehors** de l'intervalle  $[X - \delta; X + \delta]$  est inférieur à  $\frac{V}{\delta^2}$

**Exemple :** La taille moyenne d'une femme française est de 1 m 65 et la variance est évaluée à 0,0025. Majorer la proportion des femmes françaises dont la taille est inférieure ou égale à 1,55 et supérieure ou égale à 1,75.

Soit  $X$  la variable aléatoire donnant la taille moyenne d'une femme française. On a donc  $\mu = 1,65$  et  $V = 0,0025$ . On remarque que 1,55 et 1,75 sont distant de 0,1 de la moyenne  $\mu$  donc en appliquant l'inégalité de Bienaymé-Tchebichev, on a :  $P(|T - \mu| \geq 0,1) \leq \frac{V}{0,1^2}$  c'est à dire

$$P(|T - 1,65| \geq 0,1) \leq \frac{0,0025}{0,1^2} = 0,25$$

Il y a donc au plus un quart de femmes françaises dont la taille est inférieure ou égale à 1,55 ou supérieure ou égale à 1,75

#### III-2 Inégalité de concentration

**Théorème** Soit  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  un échantillon de variables aléatoires d'espérance  $\mu$  et de variance  $V$  et  $M_n$  la variable aléatoire moyenne de cet échantillon.

$$\text{Pour tout } \delta \in ]0; +\infty[ , P(|M_n - \mu| \geq \delta) \leq \frac{V}{n\delta^2}$$

On rappelle que  $M_n = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}$  avec  $E(M_n) = \mu$  et  $V(M_n) = \frac{V}{n}$

Pour démontrer ce résultat, il suffit d'appliquer l'inégalité de Bienaymé-Tchebichev à la variable aléatoire  $M_n$ .

On a donc : Pour tout  $\delta \in ]0; +\infty[ , P(|M_n - \mu| \geq \delta) \leq \frac{V(M_n)}{\delta^2}$  avec  $V(M_n) = \frac{V}{n}$  d'où

$$P(M_n - \mu \geq \delta) \leq \frac{V}{n\delta^2}$$

**Exemple :** Une variable aléatoire  $X$  suit la loi de Bernoulli de paramètres  $0,13$ . Pour un échantillon de taille  $n$ , on note  $M_n$  la moyenne associée.

a) Justifier que  $P(|M_n - 0,13| \geq 0,12) \leq \frac{277}{48n}$

$E(X)=0,13$  et  $V(X) = 0,13 \times (1-0,13) = 0,1131$ . On applique alors l'inégalité de concentration :

$$P(|M_n - 0,13| \geq 0,12) \leq \frac{0,1131}{n \times 0,12^2} = \frac{277}{48n}$$

b) En déduire la valeur de  $n$  pour laquelle  $P(|M_n - 0,13| \geq 0,12) \leq 0,05$ .

Il suffit de résoudre  $\frac{277}{48n} \leq 0,05$  ssi  $\frac{48n}{277} \geq 0,05$  ssi  $n \geq \frac{0,05 \times 277}{48} = 157,08$

Pour  $n \geq 158$ , la probabilité qu'une valeur de  $M_n$  n'appartiennent pas à l'intervalle  $[0,01;0,25]$  est inférieure à  $0,05$

### III-3 Loi des grands nombres

Théorème : Soit  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  un échantillon de variables aléatoires d'espérance  $\mu$  et  $M_n$  la variable aléatoire moyenne de cet échantillon.

$$\text{Pour tout } \delta \in ]0; +\infty[, \lim_{n \rightarrow +\infty} P(|M_n - \mu| \geq \delta) = 0$$

En d'autres termes, pour un  $\delta$  donné aussi petit soit-il, la limite de la probabilité que  $M_n$  soit en dehors de l'intervalle  $|\mu - \delta; \mu + \delta|$  est nul. Ce qui montre de façon rigoureuse que lorsque l'on lance un grand nombre de fois une pièce de monnaie bien équilibrée, on a une chance sur deux en moyenne que la pièce tombe sur pile ou face