

Somme de variables aléatoires

1. Prenons l'exemple suivant:

Une urne contient cinq boules numérotées de 1 à 5 et une deuxième urne contient trois boules numérotées de 1 à 3. On tire au hasard une boule de la première urne et une boule de la deuxième urne.

La variable aléatoire X est égale au chiffre de la boule de la première urne et la variable aléatoire Y est égale au chiffre de la boule de la deuxième urne.

Par exemple, l'évènement $(X = 1) \cap (Y = 2)$ signifie qu'on a tiré la boule numérotée 1 dans la première urne et la boule numérotée 2 dans la deuxième urne.

On définit alors la variable aléatoire $X + Y$ (somme des deux variables aléatoires).

$X + Y$ prend les valeurs 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8.

En effet, on a par exemple $X + Y = 3$ avec $(X = 1) \cap (Y = 2)$ ou $(X = 2) \cap (Y = 1)$.

Pour calculer par exemple, la probabilité de l'évènement $X + Y = 3$, on effectue le calcul :

$$P(X + Y = 3) = P(X = 1 \cap Y = 2) + P(X = 2 \cap Y = 1).$$

Si de plus, les variables aléatoires X et Y sont indépendantes, alors on a :

$$P(X + Y = 3) = P(X = 1)P(Y = 2) + P(X = 2)P(Y = 1) = \frac{1}{5} \times \frac{1}{3} + \frac{1}{5} \times \frac{1}{3} = \frac{2}{15}.$$

2. Définition : Soit X et Y deux variables aléatoires. La loi de probabilité de la variable aléatoire somme $X + Y$

est donnée par : $P(X + Y = k) = \sum_{i+j=k} P((X = i) \cap (Y = j))$.

Si, de plus, les variables aléatoires X et Y sont indépendantes, alors on a :

$$P(X + Y = k) = \sum_{i+j=k} P(X = i) \times P(Y = j).$$

3. Espérance et variance de combinaisons linéaires de variables aléatoires :

Soient X et Y des variables aléatoires et $a \in \mathbb{R}$ et $b \in \mathbb{R}$;

a) Linéarité de l'espérance :

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

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y).$$

b) Variance et écart-type :

$$V(aX + b) = a^2V(X) ; \quad \sigma(aX + b) = |a|\sigma(X) ;$$

Si X et Y sont deux variables aléatoires indépendantes, alors $V(X + Y) = V(X) + V(Y)$.

Démonstration : a) Si X prend les valeurs $x_1, x_2, x_3, \dots, x_m$, alors $E(X) = \sum_{i=1}^{i=m} x_i p(X=x_i)$;

de plus, $aX + b$ prend les valeurs $ax_1 + b, ax_2 + b, ax_3 + b, \dots, ax_m + b$,

$$\text{donc } E(aX + b) = \sum_{i=1}^{i=m} (ax_i + b) p(aX + b = ax_i + b) = \sum_{i=1}^{i=m} (ax_i + b) p(X = x_i) = \sum_{i=1}^{i=m} [ax_i p(X = x_i) + b p(X = x_i)] =$$

$$a \sum_{i=1}^{i=m} x_i p(X = x_i) + b \sum_{i=1}^{i=m} p(X = x_i) = aE(X) + b ;$$

Si Y prend les valeurs $y_1, y_2, y_3, \dots, y_s$, alors $E(Y) = \sum_{i=1}^{i=s} y_i p(Y = y_i)$;

la variable aléatoire $X + Y$ prend les valeurs $z_k = x_i + y_j$ avec i dans $\{1, 2, \dots, m\}$ et j dans $\{1, 2, \dots, s\}$;

$$E(X + Y) = \sum_{k=1}^{k=r} z_k p(X + Y = z_k) = \sum_{x_i + y_j = z_k} (x_i + y_j) p(X = x_i \cap Y = y_j) =$$

$$\sum_{x_i + y_j = z_k} x_i p(X = x_i \cap Y = y_j) + \sum_{x_i + y_j = z_k} y_j p(X = x_i \cap Y = y_j) = \sum_{i=1}^m x_i \sum_{j=1}^s p(X = x_i \cap Y = y_j) + \sum_{j=1}^s y_j \sum_{i=1}^m p(X = x_i \cap Y = y_j)$$

$$= \sum_{i=1}^m x_i p(X = x_i) + \sum_{j=1}^s y_j p(Y = y_j) = E(X) + E(Y).$$

b) Si X prend les valeurs $x_1, x_2, x_3, \dots, x_m$, alors aX prend les valeurs $ax_1, ax_2, ax_3, \dots, ax_m$;

$$V(aX) = \sum_{i=1}^{i=m} (ax_i - E(aX))^2 p(aX=ax_i) = \sum_{i=1}^{i=m} (ax_i - aE(X))^2 p(X=x_i) = \sum_{i=1}^{i=m} a^2 (x_i - E(X))^2 p(X=x_i) = a^2 \sum_{i=1}^{i=m} (x_i - E(X))^2 p(X=x_i) = a^2 V(X) ;$$

Si X prend les valeurs $x_1, x_2, x_3, \dots, x_m$, alors $X + b$ prend les valeurs $x_1 + b, x_2 + b, x_3 + b, \dots, x_m + b$;

$$V(X + b) = \sum_{i=1}^{i=m} (x_i + b - E(X+b))^2 p(X+b=x_i+b) = \sum_{i=1}^{i=m} (x_i + b - (E(X)+b))^2 p(X=x_i) = \sum_{i=1}^{i=m} (x_i - E(X))^2 p(X=x_i) = V(X) ;$$

$$\text{Donc } V(aX + b) = a^2 V(X) ;$$

Exemple : Déterminer la loi d'une somme de variables aléatoires :

On considère le jeu suivant qui se déroule en deux parties :

- La 1ère partie consiste à lancer une pièce de monnaie. Si on tombe sur « pile », on gagne 2 €, si on tombe sur « face », on perd 2 €.

- La 2ème partie consiste à lancer un dé à 6 faces. Si on tombe sur un chiffre pair, on gagne 4 €, si on tombe sur le « 3 » ou le « 5 », on perd 2 €, et si on tombe sur le « 1 », on perd 6 €.

La variable aléatoire X désigne les gains à la 1ère partie, la variable aléatoire Y désigne les gains à la 2ème partie.

On considère que les variables aléatoires X et Y sont indépendantes.

Établir la loi de probabilité de la variable aléatoire somme $S = X + Y$ donnant le gain total cumulé à la fin des deux parties :

Dans le tableau ci-contre, on présente toutes les sommes possibles :

Ainsi, on a :

$$P(S = 6) = P(X = 2)P(Y = 4) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} = \frac{1}{4} ;$$

$$P(S = -4) = P(X = 2)P(Y = -6) + P(X = -2)P(Y = -2) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{6} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} = \frac{1}{4} ;$$

On peut présenter la loi de probabilité de S dans un tableau :

x_i	- 8	- 4	0	2	6
$P(S = x_i)$	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$

Y \ X	2	- 2
4	6	2
- 2	0	- 4
- 6	- 4	- 8

$$\text{D'où } E(S) = E(X + Y) = -8 \times \frac{1}{12} - 4 \times \frac{1}{4} + 0 \times \frac{1}{6} + 2 \times \frac{1}{4} + 6 \times \frac{1}{4} = \frac{1}{3} .$$

$$\text{En fait, } E(X) = 0 \text{ et } E(Y) = 4 \times \frac{1}{2} - 2 \times \frac{1}{3} - 6 \times \frac{1}{6} = \frac{1}{3} ; \text{ on trouve bien } E(S) = E(X) + E(Y) .$$

$$V(S) = \sum_{i=1}^{i=n} (x_i - E(S))^2 p(S=x_i) =$$

$$\left(-8 - \frac{1}{3}\right)^2 \times \frac{1}{12} + \left(-4 - \frac{1}{3}\right)^2 \times \frac{1}{4} + \left(0 - \frac{1}{3}\right)^2 \times \frac{1}{6} + \left(2 - \frac{1}{3}\right)^2 \times \frac{1}{4} + \left(6 - \frac{1}{3}\right)^2 \times \frac{1}{4} = \frac{173}{9} \approx 19,22$$

$$\text{et } \sigma(S) = \sqrt{\frac{173}{9}} \approx 4,38 .$$

$$\text{On a } V(X) = \sum_{i=1}^{i=n} (x_i - E(X))^2 p(X=x_i) = (-2 - 0)^2 \times \frac{1}{2} + (2 - 0)^2 \times \frac{1}{2} = 4 \text{ et } \sigma(X) = 2 ;$$

$$V(Y) = \sum_{i=1}^{i=n} (y_i - E(Y))^2 p(Y=y_i) = \left(-6 - \frac{1}{3}\right)^2 \times \frac{1}{6} + \left(-2 - \frac{1}{3}\right)^2 \times \frac{1}{3} + \left(4 - \frac{1}{3}\right)^2 \times \frac{1}{2} = \frac{137}{9} \text{ et}$$

$$\sigma(Y) \approx 3,9 ;$$

$$\text{On retrouve bien } V(S) = V(X) + V(Y) = 4 + \frac{137}{9} = \frac{36+137}{9} = \frac{173}{9} .$$

4. Application à la loi binomiale :

Soit X une variable aléatoire qui suit la loi de Bernoulli de paramètre p . On répète n fois cette expérience.

Pour tout i de 1 à n , on note X_i la variable aléatoire associée pour la i -ième répétition ;

la variable aléatoire X_i suit la loi de Bernoulli de paramètre p .

On peut considérer alors que la liste $(X_1, X_2, X_3, \dots, X_n)$ forment un échantillon de taille n de variables aléatoires suivant la loi de Bernoulli de paramètre p . Ces variables aléatoires sont indépendantes.

On pose : $S_n = X_1 + X_2 + X_3 + \dots + X_n$, alors S_n suit la loi binomiale de paramètres n et p .

On a $E(S_n) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n) = np$,

et $V(S_n) = V(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n) = np(1 - p)$.

Exemple : On étudie la fiabilité d'un test virologique. On appelle X la variable aléatoire égale à 1 si le test est fiable et 0 dans le cas contraire. Le fabricant précise que le test est fiable dans 98 % des cas.

Dans ce cas, la variable aléatoire X suit la loi de Bernoulli de paramètre 0,98.

On effectue les tests sur un échantillon de 100 tests prélevés au hasard dans le stock du fabricant.

Pour tout i allant de 1 à n , on note X_i la variable aléatoire associée qui prend la valeur 1 si le test est fiable et 0 dans le cas contraire pour le i -ième test de l'échantillon ;

la variable aléatoire X_i suit la loi de Bernoulli de paramètre 0,98.

La liste $(X_1, X_2, X_3, \dots, X_n)$ forment un échantillon de taille 100 de variables aléatoires suivant la loi de Bernoulli de paramètre 0,98.

On pose : $S_n = X_1 + X_2 + X_3 + \dots + X_n$, alors S_n suit la loi binomiale de paramètres $n = 100$ et $p = 0,98$.

On a l'espérance mathématique de S_n est $E(S_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n) = np = 98$,

et la variance $V(S_n) = V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n) = np(1 - p) = 1,96$ et l'écart-type $\sigma(S_n) = \sqrt{1,96} = 1,4$.