

Concentration, lois des grands nombres.

I. L'inégalité de Bienaymé-Tchebychev.

1. L'inégalité de Markov.

Définition : Une variable aléatoire est dite positive ou nulle dans un univers Ω lorsque toutes les valeurs prises par celle-ci sont des réels positifs ou nuls.

Exemple : une variable aléatoire suivant une loi binomiale est une variable aléatoire positive.

Propriété : Inégalité de Markov.

Soit X une variable aléatoire positive ou nulle d'espérance $E(X)$.

Pour tout réel a strictement positif, $P(X > a) \leq \frac{E(X)}{a}$

Cette inégalité est appelée l'inégalité de Markov.

Démonstration : Soit X une variable aléatoire positive ou nulle.

Soit x_1, \dots, x_n les valeurs prises par X .

X étant positive, pour tout $i \in \mathbb{N}$ $x_i \geq 0$.

Par définition de l'espérance, $E(X) = \sum_{i=1}^n x_i P(X = x_i)$.

Soit a un réel strictement positif. Séparons les x_i en deux parties : ceux supérieurs ou égaux à a et ceux inférieurs ou égaux à a .

Nous pouvons donc séparer $E(X)$ en deux sommes :

$$E(X) = \sum_{x_i < a} x_i P(X = x_i) + \sum_{x_i \geq a} x_i P(X = x_i).$$

Pour tout i , $x_i P(X = x_i) \geq 0$, donc en particulier, $\sum_{x_i < a} x_i P(X = x_i) \geq 0$.

Par suite, nous obtenons que $E(X) \geq \sum_{x_i \geq a} x_i P(X = x_i)$.

Or $x_i \geq a \Rightarrow \sum_{x_i \geq a} x_i P(X = x_i) \geq \sum_{x_i \geq a} a P(X = x_i)$

Par conséquent, $E(X) \geq \sum_{x_i \geq a} a P(X = x_i)$

Or $\sum_{x_i \geq a} a P(X = x_i) = a \sum_{x_i \geq a} P(X = x_i) = a P(X \geq a)$

Ainsi, $E(X) \geq a P(X \geq a)$ et donc $P(X \geq a) \leq \frac{E(X)}{a}$.

Exemple 1: Une entreprise produit en moyenne 35 pièces par semaine.

On note X la variable aléatoire donnant le nombre de pièces produites par semaine.

a. Que peut-on dire de la probabilité que l'usine produise plus de 70 pièces par semaine ?

b. Que peut-on dire de la probabilité que l'usine produise moins de 5 pièces par semaine ?

2. Inégalité de Bienaymé-Tchebychev.

Théorème : Soit X une variable aléatoire d'espérance $E(X)$ et de variance $V(X)$.

Alors, pour tout réel a strictement positif, $P(|X - E(X)| \geq a) \leq \frac{V(X)}{a^2}$

Cette inégalité est appelée l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev.

Démonstration : Soit $a > 0$.

$$|X - E(X)| \geq a \Leftrightarrow |X - E(X)|^2 \geq a^2$$

$$\text{Donc } P(|X - E(X)| \geq a) = P(|X - E(X)|^2 \geq a^2)$$

De plus, nous admettrons que $E(X - E(X))^2 = V(X)$.

Nous allons donc appliquer l'inégalité de Markov à la variable aléatoire $(X - E(X))^2$.

Celle-ci est positive.

$$\begin{aligned} \text{Nous obtenons donc } P(|X - E(X)|^2 \geq a^2) &\leq \frac{V(X)}{a^2} \\ \Leftrightarrow P(|X - E(X)| \geq a) &\leq \frac{V(X)}{a^2} \end{aligned}$$

Exemple 2: Le taux moyen de glycémie dans une population est de 1 g/L avec une variance de 0,1. Une personne présente un taux X critique si son taux ne se situe pas dans l'intervalle $]0,5;1,5[$.

- Quelle est la probabilité qu'une personne ne présente pas de taux critique ?
- En déduire la probabilité qu'une personne présente un taux critique.

II. Loi des grands nombres.

1. Inégalité de concentration.

Théorème :

Soient X_1, X_2, \dots, X_n n variables aléatoires indépendantes, suivant la même loi de probabilité qu'une variable aléatoire X . Soit $E(X)$ l'espérance de X et $V(X)$ la variance de X .

On pose M_n la variable aléatoire moyenne d'un échantillon de taille n . On a donc

$$M_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i.$$

Pour tout réel a strictement positif, $P(|M_n - E(X)| \geq a) \leq \frac{V(X)}{na^2}$

Démonstration :

Nous allons appliquer l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev à la variable aléatoire M_n .

Cela nous donne :

$$P(|M_n - E(M_n)| \geq a) \leq \frac{V(M_n)}{a^2} \quad (I)$$

Déterminons $E(M_n)$.

$$E(M_n) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X) = \frac{1}{n} \times nE(X) = E(X)$$

Déterminons $V(M_n)$.

$$V(M_n) = V\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right).$$

Or X_1, X_2, \dots, X_n étant indépendantes, $V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n V(X_i) = nV(X)$

Par conséquent, (I) devient : $P(|M_n - E(X)| \geq a) \leq \frac{V(X)}{na^2}$

Exemple 3 : Soit X une variable aléatoire suivant une loi de binomiale de paramètre $n=0,02$ et $p=10$.

a. Déterminer $E(X)$ et $V(X)$.

b. On considère un échantillon de n variables aléatoires suivant la loi de X .

On appelle M_n la variable aléatoire moyenne associée à cet échantillon.

Déterminer la taille n de l'échantillon afin que la probabilité que la moyenne M_n appartienne à l'intervalle $]0,03, 0,37[$ soit supérieure à 0,95.

b. Loi (faible) des grands nombres.

Propriété : Soit X_1, X_2, \dots, X_n un échantillon de taille n d'une variable aléatoire X .

On pose $M_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$.

Alors, pour tout réel a strictement positif, $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(M_n - E(X) \geq a) = 0$

Démonstration.

Appliquons l'inégalité de concentration à la variable aléatoire M_n .

On sait que pour tout réel a , strictement positif, $0 \leq P(|M_n - E(X)| \geq a) \leq \frac{V(X)}{na^2}$.

Or $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{V(X)}{na^2} = 0$, donc, d'après le théorème des gendarmes, on a :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(M_n - E(X) \geq a) = 0$$

Remarque : La loi des grands nombres traduit le fait que plus la taille de l'échantillon d'une variable aléatoire X est grande, plus l'écart entre la moyenne de cet échantillon et l'espérance de la variable aléatoire X est faible.