

Lois de probabilité à densité (I)

1 Généralités sur les lois à densité

1.1 Définition

Soit I un intervalle (quelconque) de \mathbb{R} et f une fonction définie sur I .

Définition 1

f est une **densité de probabilité** sur I si f est continue, positive, et si $\int_I f(t)dt = 1$.

L'expression $\int_I f(t)dt$ signifie :

- $\int_a^b f(t)dt$ si $I = [a; b]$,
- $\lim_{x \rightarrow +\infty} \int_a^x f(t)dt$ si $I = [a; +\infty[$,
- $\lim_{x \rightarrow -\infty} \int_x^0 f(t)dt + \lim_{y \rightarrow +\infty} \int_0^y f(t)dt$ si $I =] - \infty; +\infty[$, etc.

On peut traduire cette condition par : l'aire sous la courbe représentative de f vaut 1.

Définition 2

Soit f une densité de probabilité sur I et soit X une variable aléatoire (continue).

On dit que X suit la loi de densité f , ou que la loi de X admet pour densité f si pour tous $a, b \in I$,

$$P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(t)dt.$$

Important : D'après la définition, $P(X = a) = 0$; $P(X \leq b) = P(X < b)$, etc. Que ce soit $<$ ou \leq n'a pas d'importance. Attention, ce n'est **pas vrai pour les lois discrètes** (comme la loi binomiale).

1.2 Espérance - Variance - Écart-type

Par analogie avec le cas discret, on a la définition suivante (avec la convention d'écriture de la définition 1) :

Définition 3

Soit X une variable aléatoire dont la loi de probabilité admet la densité f sur I .

Alors l'espérance de X est : $E(X) = \mu = \int_I t f(t)dt$.

La variance de X est : $Var(X) = \int_I (t - \mu)^2 f(t)dt$.

L'écart-type de X est la racine carrée de la variance : $\sigma(X) = \sqrt{Var(X)}$.

1.3 Exemple de la loi uniforme

Propriété 1

La densité de la loi uniforme sur $[a; b]$ est $\frac{1}{b-a}$.

Si c et d appartiennent à $[a; b]$, on a : $P(c \leq X \leq d) = \int_c^d \frac{1}{b-a} dt = \left[\frac{t}{b-a} \right]_c^d = \frac{d-c}{b-a}$.

Propriété 2

L'espérance d'une variable aléatoire suivant la loi uniforme sur $[a; b]$ est : $\frac{a+b}{2}$.

La variance est : $\frac{(b-a)^2}{12}$. On en déduit l'écart-type : $\sigma(X) = \frac{(b-a)}{2\sqrt{3}}$.

2 La loi normale d'espérance μ et d'écart-type σ

2.1 Définition

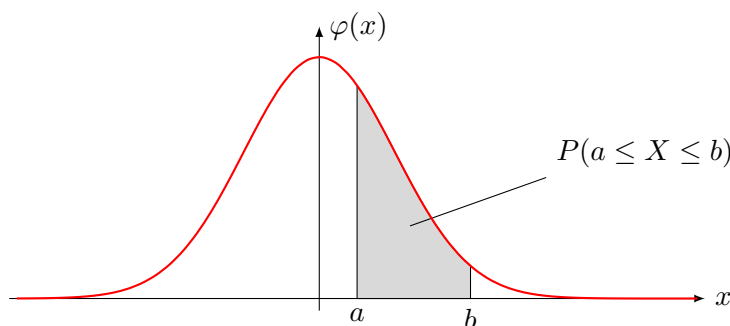
Soient μ, σ deux réels avec $\sigma > 0$.

Définition 4

La densité φ de la loi normale de paramètres μ et σ est définie sur \mathbb{R} par : $\varphi(t) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{t-\mu}{\sigma}\right)^2}$

La v.a. X suit la loi normale de paramètres μ et σ si X est définie sur \mathbb{R} et suit la loi de densité φ .

D'après la définition, on a alors : $P(a \leq X \leq b) = \int_a^b \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2} dx$



2.2 Espérance, variance et écart-type

Propriété 3

Si X suit la loi normale de paramètre μ et σ , alors $E(X) = \mu$, $Var(X) = \sigma^2$, et l'écart-type est σ .

On peut donc parler de loi normale d'espérance μ et d'écart-type σ .

Vocabulaire : la loi normale d'espérance 0 et d'écart-type 1 s'appelle loi normale centrée-réduite.

2.3 Calcul numérique

1. Pour calculer $P(a \leq X \leq b)$:

Sur T.I :	Sur Casio :
<ul style="list-style-type: none">• Taper <code>distrib</code>.• Choisir <code>normalFrép</code> ou <code>normalcdf</code>.• Taper les arguments dans l'ordre : a, b, μ, σ.• Fermer la parenthèse et valider.	<ul style="list-style-type: none">• Taper <code>OPTN</code>, <code>F5</code>, <code>F3</code>, <code>F1</code>, <code>F2</code> pour obtenir <code>Ncd</code> (ou utiliser le catalogue).• Taper les arguments dans l'ordre : a, b, σ, μ.• Fermer la parenthèse et valider.

2. Pour déterminer t tel que $P(X \leq t) = p$:

Sur T.I :	Sur Casio :
<ul style="list-style-type: none">• Taper <code>distrib</code>.• Choisir <code>FracNormale</code> ou <code>invNorm</code>.• Taper les arguments dans l'ordre : t, μ, σ.• Fermer la parenthèse et valider.	<ul style="list-style-type: none">• Taper <code>OPTN</code>, <code>F5</code>, <code>F3</code>, <code>F1</code>, <code>F3</code> pour obtenir <code>InvN</code> (ou utiliser le catalogue).• Taper les arguments dans l'ordre : t, σ, μ.• Fermer la parenthèse et valider.

2.4 Valeurs approchées de certaines probabilités

Pour tout $k \in \mathbb{R}^+$, $P(X \in [\mu - k\sigma; \mu + k\sigma])$ est un nombre indépendant de μ et σ .

Par exemple :

$$P(X \in [\mu - \sigma; \mu + \sigma]) \simeq 0,683. \quad P(X \in [\mu - 2\sigma; \mu + 2\sigma]) \simeq 0,954 \quad P(X \in [\mu - 3\sigma; \mu + 3\sigma]) \simeq 0,997.$$

2.5 Approximation d'une loi binomiale par une loi normale

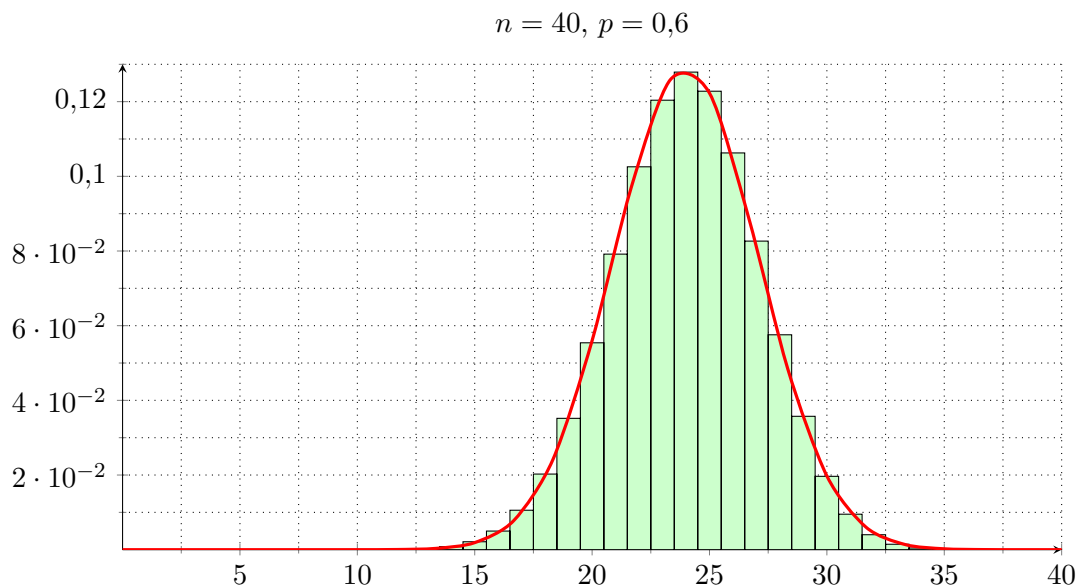
Lorsque le paramètre n est grand, et que p est ni trop proche de 0, ni trop proche de 1, on peut approcher la loi binomiale de paramètres n et p par la loi normale qui a même espérance et même écart-type.

Rappel :

Si X est une v.a. qui suit une loi binomiale de paramètres n et p , alors $E(X) = np$ et $\sigma(X) = \sqrt{np(1-p)}$.

Exemple : Si X suit la loi binomiale de paramètres $n = 40$ et $p = 0,6$, alors $E(X) = 24$ et $\sigma(X) \simeq 3,098$. Considérons alors la v.a. Y qui suit la loi normale d'espérance $\mu = 24$ et d'écart-type $\sigma = 3,098$.

Dans le graphique ci-dessous, les valeurs k sont en abscisse, le diagramme en bâton représente les $P(X = k)$ et la courbe en rouge la densité de la loi de Y .



On voit que $P(X = k)$ est voisin de $\varphi(k)$ où φ est la densité de la loi de Y .

On considère que l'approximation est suffisamment bonne lorsque $n \geq 30$, $np \geq 5$ et $n(1-p) \geq 5$, mais cette condition n'est pas à savoir.

Calcul pratique :

Chaque bâton est centré en k et a pour largeur 1. Sa base est donc le segment $[k - 0,5 ; k + 0,5]$. L'aire \mathcal{A}_R de ce rectangle, est voisine de l'aire \mathcal{A}_C sous la courbe de φ entre $k - 0,5$ et $k + 0,5$.

$$\mathcal{A}_R = P(X = k) \times 1 = P(X = k); \quad \mathcal{A}_C = \int_{k-0,5}^{k+0,5} \varphi(t) dt. \quad \text{Par conséquent : } P(X = k) \simeq \int_{k-0,5}^{k+0,5} \varphi(t) dt.$$

Si on se donne deux valeurs entières r et s (avec $r < s$), la probabilité $P(r \leq X \leq s)$ correspond à la somme des $P(X = k)$, k prenant les valeurs de r à s .

$$\text{On obtient : } P(r \leq X \leq s) \simeq \int_{r-0,5}^{r+0,5} \varphi(t) dt + \int_{r+1-0,5}^{r+1+0,5} \varphi(t) dt + \dots + \int_{s-0,5}^{s+0,5} \varphi(t) dt = \int_{r-0,5}^{s+0,5} \varphi(t) dt$$

Autrement dit :

Propriété 4

Si X suit la loi binomiale de paramètres $(n; p)$, $P(r \leq X \leq s) \simeq P(r - 0,5 \leq Y \leq s + 0,5)$, où Y suit la loi normale de même espérance et de même écart-type que X .

Exemple :

Soit X une v.a. suivant la loi binomiale de paramètres $n = 50$ et $p = 0,3$.

On cherche une valeur approchée de $P(8 \leq X \leq 12)$.

Soit Y la v.a. suivant $\mathcal{N}(\mu ; \sigma^2)$ avec $\mu = 50 \times 0,3 = 15$ et $\sigma = \sqrt{50 \times 0,3 \times 0,7} \simeq 3,2404$.

On trouve : $P(7,5 \leq Y \leq 12,5) \simeq 0,210$. On peut vérifier à la calculatrice que $P(8 \leq X \leq 12) \simeq 0,215$

3 Opérations sur les variables aléatoires

1) Cas discret :

Soit X une variable aléatoire discrète d'espérance mathématique $E(X)$, de variance $V(X)$ et soit a un réel.

On définit la variable aléatoire $aX + b$ en appliquant aux valeurs prises la fonction $x \rightarrow ax + b$: si X prend la valeur x_i avec la probabilité p_i , alors $aX + b$ prend la valeur $ax_i + b$ avec la même probabilité p_i .

Propriété 5

$$E(aX + b) = aE(X) + b \text{ et } V(aX + b) = a^2V(X).$$

On en déduit que : $\sigma(aX + b) = |a|\sigma(X)$.

Soient X et Y deux variables aléatoires prenant respectivement les valeurs x_1, x_2, \dots, x_n et y_1, y_2, \dots, y_p . On suppose que X et Y sont **indépendantes**, ce qui signifie : $P(X = x_i \text{ et } Y = y_j) = P(X = x_i) \times P(Y = y_j)$.

On considère l'ensemble \mathcal{S} de toutes les sommes $x_i + y_j$; on définit une variable aléatoire Z en associant à chaque valeur z_k de \mathcal{S} la somme des probabilités $P(X = x_i \text{ et } Y = y_j)$ pour lesquelles $x_i + y_j = z_k$.

De même, on définit une variable aléatoire W sur l'ensemble \mathcal{D} des différences $x_i - y_j$ en associant à chaque valeur w_k de \mathcal{D} la somme des probabilités $P(X = x_i \text{ et } Y = y_j)$ pour lesquelles $x_i - y_j = w_k$.

Propriété 6

$$\begin{aligned} E(X + Y) &= E(X) + E(Y) & E(X - Y) &= E(X) - E(Y) \\ V(X + Y) &= V(X) + V(Y) & V(X - Y) &= V(X) + V(Y) \end{aligned}$$

2) Cas continu :

Soient X (resp. Y) une variable aléatoire continue d'espérance mathématique $E(X)$ (resp. $E(Y)$), de variance $V(X)$ (resp. $V(Y)$) et soit a un réel. On suppose X et Y indépendantes (les valeurs prises par l'une n'ont pas d'influence sur les valeurs prises par l'autre.) Sous réserve de définir les variables aléatoires $aX + b$, $X + Y$ et $X - Y$, on montre que les deux propriétés précédentes restent vraies.

Attention ! Les variances s'ajoutent, mais pas les écarts-type.

3) Cas particulier de la loi normale :

Si X suit la loi normale d'espérance μ_1 et d'écart-type σ_1 et si Y suit la loi normale d'espérance μ_2 et d'écart-type σ_2 , alors pour $a, b \in \mathbb{R}$:

La v.a. $aX + b$ suit la loi normale d'espérance $a\mu_1 + b$ et d'écart-type $|a|\sigma_1$.

La v.a. aléatoire $Z = X + Y$ suit la loi normale d'espérance $\mu_1 + \mu_2$ et d'écart-type $\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}$.

La variable aléatoire $W = X - Y$ suit la loi normale d'espérance $\mu_1 - \mu_2$ et d'écart-type $\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}$.

4 Théorème de la limite centrée (ou théorème central-limite)

Théorème 1

Soient X_1, X_2, \dots, X_n : n variables aléatoires deux à deux **indépendantes** et de **même loi**.

La variable aléatoire somme : $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ suit approximativement une loi normale.

En appliquant plusieurs fois la propriété 6, on voit que si la loi de chacune des variables X_1, X_2, \dots, X_n a pour espérance m et pour écart-type σ , alors la variable aléatoire $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ suit approximativement la loi normale d'espérance $n \times m$ et d'écart-type $\sigma \times \sqrt{n}$.