

# Lois à densité

# Loi à densité

## Définitions

Si  $X$  est une variable aléatoire qui à chaque issue d'un univers  $\Omega$  associe un élément de l'intervalle  $I$ , et si  $f$  est une fonction (continue? positive?) définie sur  $I$ , on dit que  $X$  suit la **loi de densité**  $f$  et que  $f$  est la **fonction de densité** de la loi de  $X$  si, pour tout intervalle  $J$  contenu dans  $I$ , la probabilité de l'événement  $\{X \in J\}$  est

# Loi à densité

## Définitions

Si  $X$  est une variable aléatoire qui à chaque issue d'un univers  $\Omega$  associe un élément de l'intervalle  $I$ , et si  $f$  est une fonction (continue? positive?) définie sur  $I$ , on dit que  $X$  suit la **loi de densité**  $f$  et que  $f$  est la **fonction de densité** de la loi de  $X$  si, pour tout intervalle  $J$  contenu dans  $I$ , la probabilité de l'événement  $\{X \in J\}$  est

l'aire de l'ensemble des points de coordonnées  $(x; y)$  telles que  $x \in J$  et  $0 \leq y \leq f(x)$ .

*(définition générale en  $S$  et  $ES/L$ ; uniquement pour la loi uniforme en  $STI2D$  et  $STL$ )*

## Loi uniforme : espérance

$$E(X) = \int_a^b \frac{t}{b-a} dt = \frac{1}{b-a} \left[ \frac{t^2}{2} \right]_a^b = \frac{a+b}{2}.$$

On peut observer à cette occasion que la définition de l'espérance par la formule  $E(X) = \int_a^b t f(t) dt$  constitue un prolongement au cas continu de la définition de l'espérance d'une variable aléatoire discrète.

*Représentation graphique (lien)*

# Lois exponentielles (S, STI2D, STL) -

## Espérance

L'espérance de  $X$  est la limite quand  $x$  tend vers  $+\infty$  de

$$\int_0^x \lambda t e^{-\lambda t} dt.$$

Pour calculer cette intégrale, on peut :

# Lois exponentielles (S, STI2D, STL) -

## Espérance

L'espérance de  $X$  est la limite quand  $x$  tend vers  $+\infty$  de

$$\int_0^x \lambda t e^{-\lambda t} dt.$$

Pour calculer cette intégrale, on peut :

- chercher une primitive de la fonction  $t \rightarrow t e^{-\lambda t}$  de la forme  $t \rightarrow (at + b)e^{-\lambda t}$

# Lois exponentielles (S, STI2D, STL) -

## Espérance

L'espérance de  $X$  est la limite quand  $x$  tend vers  $+\infty$  de

$$\int_0^x \lambda t e^{-\lambda t} dt.$$

Pour calculer cette intégrale, on peut :

- chercher une primitive de la fonction  $t \rightarrow t e^{-\lambda t}$  de la forme  $t \rightarrow (at + b)e^{-\lambda t}$
- calculer la dérivée de la fonction  $g$  définie sur  $[0, +\infty[$  par :  $g(t) = t e^{-\lambda t}$  et utiliser  $\int_0^x g'(t) dt = g(x)$

# Lois exponentielles (S, STI2D, STL) -

## Espérance

L'espérance de  $X$  est la limite quand  $x$  tend vers  $+\infty$  de

$$\int_0^x \lambda t e^{-\lambda t} dt.$$

Pour calculer cette intégrale, on peut :

- chercher une primitive de la fonction  $t \rightarrow t e^{-\lambda t}$  de la forme  $t \rightarrow (at + b)e^{-\lambda t}$
- calculer la dérivée de la fonction  $g$  définie sur  $[0, +\infty[$  par :  $g(t) = t e^{-\lambda t}$  et utiliser  $\int_0^x g'(t) dt = g(x)$
- expliquer éventuellement sur cet exemple le principe de l'intégration par parties ...

*(voir d.r. page 44)*

# Loi normale centrée réduite : introduction

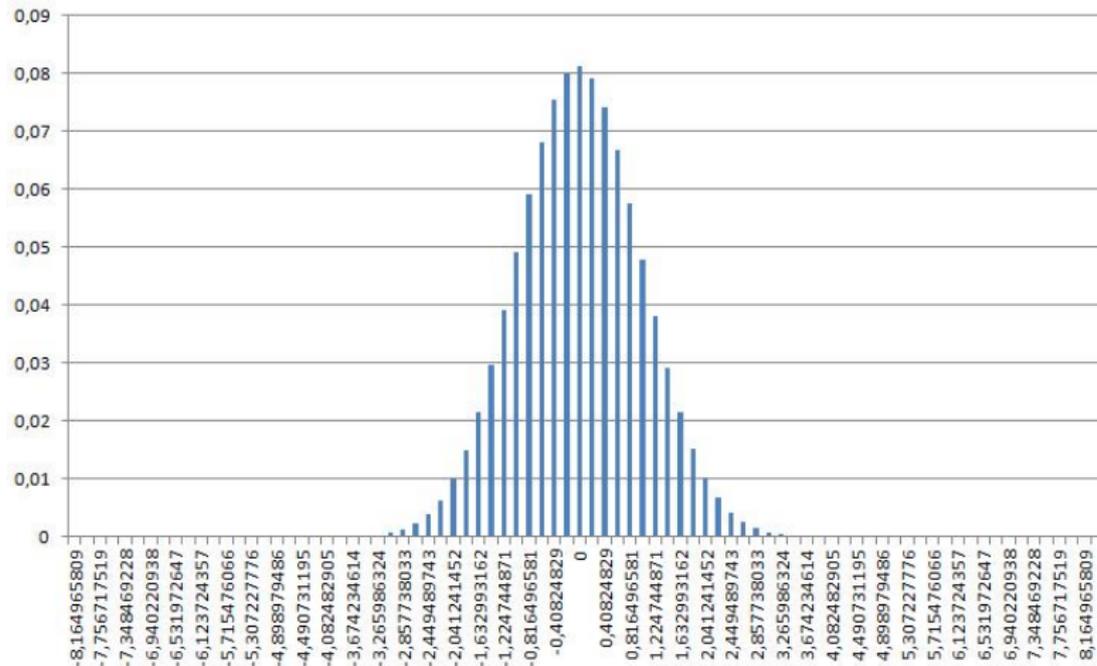
Programme (S, ES/L) :

"Pour introduire la loi normale  $\mathcal{N}(0, 1)$ , on s'appuie sur l'observation des représentations graphiques de la loi de la variable aléatoire  $Z_n = \frac{X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}}$ , où  $X_n$  suit la loi binomiale  $\mathcal{B}(n, p)$ , et cela pour de grandes valeurs de  $n$  et une valeur de  $p$  fixée entre 0 et 1."

(L'introduction de  $Z_n$  peut être justifiée par le fait que ses paramètres ne dépendent pas de ceux de  $X_n$ .)

# Loi normale centrée réduite : introduction

$$p = 0.4; n = 100$$



# Loi normale centrée réduite : introduction

Théorème de Moivre-Laplace (au progr. de TS mais admis!)

Avec les notations précédentes, pour tous réels  $a$  et  $b$ ,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(a \leq Z_n \leq b) = \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx.$$

( $Z_n$  converge en loi vers la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ )

Conséquence

La loi binomiale  $\mathcal{B}(n; p)$  peut être approchée par la loi normale  $\mathcal{N}(np; np(1 - p))$ , c'est-à-dire par la loi normale de même espérance et même écart type.

# Loi normale centrée réduite

## Démonstration exigible en TS

Démontrer que, pour  $\alpha \in ]0; 1[$ , il existe un unique réel positif  $u_\alpha$  tel que  $P(-u_\alpha \leq X \leq u_\alpha) = 1 - \alpha$  lorsque  $X$  suit la loi normale  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

La démonstration utilise le théorème des valeurs intermédiaires. Voir d.r. pages 8 et 9.

Valeurs approchées à connaître :

$$u_{0,05} \simeq 1,96 \quad ; \quad u_{0,01} \simeq 2,58$$

c'est-à-dire :

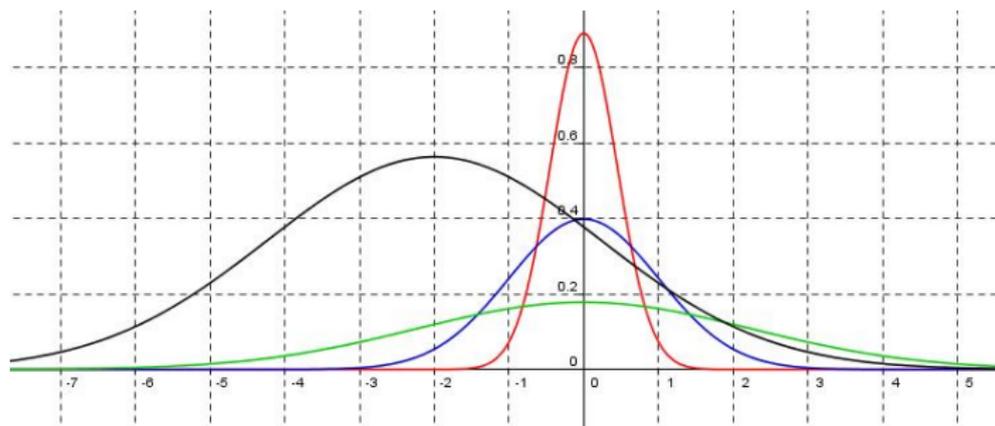
$$P(-1,96 \leq X \leq 1,96) \simeq 0,95 ;$$

$$P(-2,58 \leq X \leq 2,58) \simeq 0,99.$$

# Loi normale

$X$  suit la loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  d'espérance  $\mu$  et d'écart type  $\sigma$  si  $\frac{X - \mu}{\sigma}$  suit la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

Influence de  $\mu$  et  $\sigma$  :



en rouge :  $\mu = 0; \sigma^2 = 0,2$ ; en bleu :  $\mu = 0; \sigma^2 = 1$   
en vert :  $\mu = 0; \sigma^2 = 5$ ; en noir :  $\mu = -2; \sigma^2 = 0,5$

# Loi normale

Si  $X$  suit la loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  et si  $Z$  est la variable centrée réduite associée, alors :

# Loi normale

Si  $X$  suit la loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  et si  $Z$  est la variable centrée réduite associée, alors :

- $P(X \in [\mu - \sigma; \mu + \sigma]) = p(-1 \leq Z \leq 1) = 2\Pi(1) - 1 \simeq 0,6827$

# Loi normale

Si  $X$  suit la loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  et si  $Z$  est la variable centrée réduite associée, alors :

- $P(X \in [\mu - \sigma; \mu + \sigma]) = p(-1 \leq Z \leq 1) = 2\Pi(1) - 1 \simeq 0,6827$
- $P(X \in [\mu - 2\sigma; \mu + 2\sigma]) = p(-2 \leq Z \leq 2) = 2\Pi(2) - 1 \simeq 0,9545$

# Loi normale

Si  $X$  suit la loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  et si  $Z$  est la variable centrée réduite associée, alors :

- $P(X \in [\mu - \sigma; \mu + \sigma]) = p(-1 \leq Z \leq 1) = 2\Pi(1) - 1 \simeq 0,6827$
- $P(X \in [\mu - 2\sigma; \mu + 2\sigma]) = p(-2 \leq Z \leq 2) = 2\Pi(2) - 1 \simeq 0,9545$
- $P(X \in [\mu - 3\sigma; \mu + 3\sigma]) = p(-3 \leq Z \leq 3) = 2\Pi(3) - 1 \simeq 0,9973$

$[\mu - \sigma; \mu + \sigma]$  est la plage de normalité à 68 %.

$[\mu - 2\sigma; \mu + 2\sigma]$  est la plage de normalité à 95 %.

$[\mu - 3\sigma; \mu + 3\sigma]$  est la plage de normalité à 99,7 %.

*123 sigma (lien)*

# Loi normale

## Introduction différente en STI2D et STL :

D'après le théorème de la limite centrale (dont le théorème de Moivre-Laplace est un cas particulier), si  $U_1, U_2, \dots, U_n$  sont  $n$  variables aléatoires indépendantes et de même loi (ici : loi uniforme), d'espérance  $m$  et d'écart-type  $\sigma$ , alors la variable

$X_n = \frac{U_1 + U_2 + \dots + U_n}{n}$  suit approximativement, pour  $n$  assez grand, la loi normale de même espérance et même écart-type, c'est-à-dire :  $\mathcal{N}\left(m; \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$ .

*Simulation (lien)*