#### v.a. continues

Fonction de densité

densité conjointe

Moments

Les principales

Transformatio

Variable: mixtes

# Les variables aléatoires de loi continue 3-602-84

Modèles probabilistes et stochastiques de la gestion

Geneviève Gauthier

HEC Montréal

Automne 2007

Fonction d densité conjointe

Moments

Les principale lois

Transformation

Variable mixtes

### Variable aléatoire continue I

#### Definition

Une **variable aléatoire** *X* est dite **continue** si sa fonction de répartition est continue. De façon équivalente, nous pouvons affirmer qu'une variable est continue si

$$\{x \in \mathbb{R} \mid P\{X = x\} > 0\} = \varnothing.$$

#### Fonction de densité

### Variable aléatoire continue II

 Certaines variables aléatoires continues possèdent une fonction de densité.

#### Definition

Si X est une variable aléatoire continue alors  $f_X : \mathbb{R} \to [0, \infty)$ est une fonction de densité si elle satisfait

$$\forall x \in \mathbb{R}, \ F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(y) \ dy.$$

où  $F_X$  est la fonction de répartition de X.

#### Fonction de densité

### Variable aléatoire continue III

• Cette fonction de densité nous facilite la tâche lorsqu'il est nécessaire de déterminer les moments de X ou encore. lorsque nous cherchons la probabilité associée à certains événements. En effet, pour tous  $a, b \in \mathbb{R}$ , a < b,

$$P(a < X \le b) = \int_a^b f_X(x) dx.$$

• Il peut exister plusieurs fonctions satisfaisant l'égalité ci-dessus et c'est pourquoi nous n'utilisons pas la fonction de densité afin de caractériser la distribution d'une variable aléatoire continue mais plutôt sa fonction de répartition qui, elle, est unique.

Moments

Les principa lois

Iransformatio

Variables mixtes

### Variable aléatoire continue IV

• La propriété (R2) des fonctions de répartition fait en sorte que

$$\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = \lim_{x \to \infty} \int_{-\infty}^{x} f_X(y) dy$$
$$= \lim_{x \to \infty} F_X(x)$$
$$= 1.$$

• Une fonction f, construite sur l'ensemble de nombres réels, est une fonction de densité si

$$\forall x \in \mathbb{R}, f(x) \geq 0$$

et si

$$\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1.$$

## Fonction de densité conjointe l

Tout comme dans le cas discret, il nous est possible de définir une fonction de densité conjointe pour deux variables aléatoires X et Y continues. Plus exactement,

#### Definition

 $f_{X,Y}: \mathbb{R} \times \mathbb{R} \to [0,\infty)$  est une fonction de densité conjointe si

$$P\left(X \leq x \text{ et } Y \leq y\right) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f_{X,Y}\left(u,v\right) dv du.$$

#### Definition

Les variables X et Y sont dites indépendantes si

$$\forall x \in \mathbb{R} \text{ et } \forall y \in \mathbb{R}, f_{X,Y}(x,y) = f_X(x) f_Y(y).$$

Moment

Les principale

Transformatio

Variables

## Fonction de densité conjointe II

 Nous pouvons retrouver les fonctions de densité marginales à partir de la fonction de densité conjointe.
 En effet,

$$f_{X}(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dy$$
  
et  $f_{Y}(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dx$ .

Moments

Les principale lois

Transformation

Variables

### Exemple I

#### Fonction de densité conjointe

 Supposons que la fonction de densité conjointe des variables X et Y soit

$$f_{X,Y}\left(x,y\right) = \left\{ \begin{array}{ll} c \exp\left(x-y\right) & \text{si } 0 < x \leq y < 1 \\ c \exp\left(y-x\right) & \text{si } 0 < y < x < 1 \\ 0 & \text{sinon.} \end{array} \right.$$

## Exemple II

#### Fonction de densité conjointe

- Déterminons la valeur de la constante c afin que la fonction  $f_{X,Y}(x,y)$  soit bien une fonction de densité.
  - Premièrement, puisque cette fonction doit être non-négative, il faut que c soit > 0.
  - Deuxièmement.

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) \, dx \, dy$$

$$= \int_{0}^{1} \left( \int_{0}^{y} c e^{x-y} \, dx \right) \, dy + \int_{0}^{1} \left( \int_{0}^{x} c e^{y-x} \, dy \right) \, dx$$

$$= \int_{0}^{1} \left( c - c e^{-y} \right) \, dy + \int_{0}^{1} \left( c - c e^{-x} \right) \, dx$$

$$= 2e^{-1}c.$$

Alors

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dx dy = 2e^{-1}c = 1$$

$$\Leftrightarrow c = \frac{e}{2} = 1.359140914.$$

Moment

Les principale

Transformatio

Variables

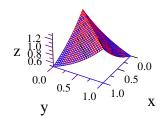
## Exemple III

#### Fonction de densité conjointe

### • Rappel:

$$f_{X,Y}\left(x,y\right) = \left\{ \begin{array}{ll} c \exp\left(x-y\right) & \text{si } 0 < x \leq y < 1 \\ c \exp\left(y-x\right) & \text{si } 0 < y < x < 1 \\ 0 & \text{sinon.} \end{array} \right.$$

$$f_{X,Y}(x,y)$$



Fonction de densité

#### Exemple

Moment:

Les principale

Transformation

Variables mixtes

## Exemple IV

#### Fonction de densité conjointe

ullet La fonction de densité marginale de X est

$$\begin{split} & f_{X}\left(x\right) \\ & = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}\left(x,y\right) \; dy \\ & = \; \left\{ \begin{array}{cccc} \int_{x}^{1} c\left(\exp\left(x-y\right)\right) \; dy + \int_{0}^{x} c\exp\left(y-x\right) \; dy & \text{si } 0 < x < 1 \\ 0 & & \text{sinon.} \end{array} \right. \\ & = \; \left\{ \begin{array}{cccc} c\left(1-e^{x-1}\right) + c\left(1-e^{-x}\right) & \text{si } 0 < x < 1 \\ 0 & & \text{sinon.} \end{array} \right. \\ & = \; \left\{ \begin{array}{cccc} c\left(2-e^{-x}-e^{x-1}\right) & \text{si } 0 < x < 1 \\ 0 & & \text{sinon.} \end{array} \right. \end{split}$$

Fonction de densité

Exemple

Moment

Les principale

Transformatio

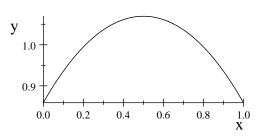
Variables mixtes

## Exemple V

#### Fonction de densité conjointe

• La fonction de densité marginale de X est

$$f_X\left(x
ight) = \left\{ egin{array}{ll} c\left(2 - e^{-x} - e^{x-1}
ight) & ext{si } 0 < x < 1 \\ 0 & ext{sinon}. \end{array} 
ight.$$



**Vérification**: 
$$\int_0^1 c \left(2 - e^{-x} - e^{x-1}\right) dx = 2e^{-1}c = 2e^{-1}\frac{e}{2} = 1.$$

## Exemple VI

#### Fonction de densité conjointe

• La fonction de densité marginale de Y est

$$\begin{split} &f_{Y}\left(y\right) \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}\left(x,y\right) \; dx \\ &= \left\{ \begin{array}{cccc} \int_{0}^{y} c\left(\exp\left(x-y\right)\right) \; dx + \int_{y}^{1} c\exp\left(y-x\right) \; dx & \text{si } 0 < y < 1 \\ 0 & & \text{sinon.} \end{array} \right. \\ &= \left\{ \begin{array}{cccc} c\left(2 - e^{-y} - e^{y-1}\right) & \text{si } 0 < y < 1 \\ 0 & & \text{sinon.} \end{array} \right. \end{split}$$

## Exemple VII

#### Fonction de densité conjointe

- Est-ce que ces deux variables sont indépendantes ?
  - Non puisqu'il exite un x et un y tels que

$$f_{X,Y}(x,y) \neq f_X(x) f_Y(y)$$
.

En effet, si 0 < x = y < 1 alors

$$f_{X,Y}(x,x) = c \exp(x-x) = c,$$
  
 $f_{X}(x) = c \left(2 - e^{-x} - e^{x-1}\right)$   
et  $f_{Y}(x) = c \left(2 - e^{-x} - e^{x-1}\right).$ 

#### Espérance

### Espérance I

#### Definition

L'espérance d'une variable aléatoire continue X, notée E[X], est

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx.$$

- L'espérance d'une variable aléatoire est un nombre réel. Ce n'est pas une quantité aléatoire.
- De plus, les propriétés (E1) à (E4) sont aussi satisfaites dans le cas des variables continues.

Espérance

## Espérance II

#### Definition

Soit  $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  une fonction et X une variable aléatoire continue. L'espérance de g(X) est

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X(x) dx.$$

densité conjointe

Moments

Espérance

Variance Covariance

Les principa

Variables mixtes

## Exemple I

Espérance

Rappel

$$f_{Y}\left(y
ight) = \left\{ egin{array}{ll} c\left(2 - e^{-y} - e^{y-1}
ight) & ext{si } 0 < y < 1 \\ 0 & ext{sinon}. \end{array} 
ight.$$

Alors

$$E[Y] = \int_0^1 y \ c \left(2 - e^{-y} - e^{y-1}\right) \ dy$$
$$= e^{-1}c$$
$$= e^{-1}\frac{e}{2}$$
$$= 0.5$$

Variance

### Definition

La **variance** d'une variable aléatoire continue X, notée Var[X], est définie par

$$\operatorname{Var}\left[X\right] = \int_{-\infty}^{\infty} \left(x - \operatorname{E}\left[X\right]\right)^{2} f_{X}\left(x\right) dx.$$

• Les propriétés (V1) à (V4) sont aussi satisfaites dans le cas des variables aléatoires continues.

Fonction de densité conjointe

Moments
Espérance
Variance

lois

Variables

### Rappel

$$f_{Y}\left(y
ight) = \left\{ egin{array}{ll} c\left(2 - e^{-y} - e^{y-1}
ight) & ext{si } 0 < y < 1 \\ 0 & ext{sinon}. \end{array} 
ight.$$

Alors

$$Var[Y] = \int_0^1 \left(y - \frac{1}{2}\right)^2 c \left(2 - e^{-y} - e^{y-1}\right) dy$$

$$= c \left(\frac{13}{2}e^{-1} - \frac{7}{3}\right)$$

$$= \frac{e}{2} \left(\frac{13}{2}e^{-1} - \frac{7}{3}\right)$$

$$= 7.867120013 \times 10^{-2}.$$

Covariance

#### Definition

La **covariance** des variables aléatoires discrètes X et Y, notée Cov[X, Y] est l'espérance de la variable aléatoire (X - E[X])(Y - E[Y]):

$$Cov [X, Y]$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - E[X]) (y - E[Y]) f_{X,Y} (x, y) dy dx.$$

• Les propriétés (C1) à (C4) sont aussi satisfaites dans la cas des variables aléatoires continues.

Covariance

Covariance

### Rappel

$$f_{X,Y}\left(x,y\right) = \left\{ \begin{array}{ll} c \exp\left(x-y\right) & \text{si } 0 < x \leq y < 1 \\ c \exp\left(y-x\right) & \text{si } 0 < y < x < 1 \\ 0 & \text{sinon.} \end{array} \right.$$

densité

Fonction de densité conjointe

Moments
Espérance
Variance
Covariance

Les principale

Transformatio

Variables mixtes

## Exemple II

Covariance

$$E[XY] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f_{X,Y}(x,y) dx dy$$

$$= \int_{0}^{1} \left( \int_{0}^{y} xy c(\exp(x-y)) dx \right) dy$$

$$+ \int_{0}^{1} \left( \int_{0}^{x} xy c \exp(y-x) dy \right) dx$$

$$= c \left( \frac{5}{3} - 4e^{-1} \right)$$

$$= \frac{e}{2} \left( \frac{5}{3} - 4e^{-1} \right)$$

$$= 0.265234857$$

$$Cov [X, Y] = E[XY] - E[X] E[Y]$$
= 0. 265 234 857 - 0.5 \times 0.5

### Loi uniforme I

- La loi uniforme est une nécessité lors de simulations.
- Les techniques de simulations nous permettent, entre autres, d'estimer des fonctions pour lesquels il n'existe pas d'estimateurs analytiques.
- En finance, ces méthodes sont utilisées lors de la tarification de produits dérivés.

### Loi uniforme II

• Soit a et b, deux nombres réels tels que a < b. La variable aléatoire X est de loi uniforme(a, b) si elle admet la fonction

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

comme fonction de densité.

### Loi uniforme III

Ainsi, sa fonction de répartition est

$$F_{X}(x) = \int_{-\infty}^{x} f_{X}(y) dy$$

$$= \begin{cases} \int_{-\infty}^{x} 0 dy = 0 & \text{si } x < a, \\ \int_{-\infty}^{a} 0 dy + \int_{a}^{x} \frac{1}{b-a} dy = \frac{x-a}{b-a} & \text{si } a \le x \le b, \\ \int_{-\infty}^{a} 0 dy + \int_{a}^{b} \frac{1}{b-a} dy + \int_{b}^{x} 0 dy = 1 & \text{si } x > b. \end{cases}$$

densité conjointe

Moments

lois

#### Uniforme

Normale

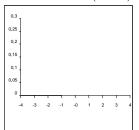
Gamma

Transformatio

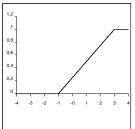
Variables mixtes

### Loi uniforme IV

Fonction de densité d'une v.a. de loi uniforme (-1, 3)



Fonction de répartition d'une v.a. de loi uniforme  $\left(-1,3\right)$ 



Fonction de densité conjointe

Moments

Les principal

#### Uniforme

Exponentielle Normale Lognormale

\_ .

Variables mixtes

### Loi uniforme V

• Nous pouvons aisément déterminer ses premiers moments :

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx$$

$$= \int_a^b x \frac{1}{b-a} dx$$

$$= \frac{1}{b-a} \frac{x^2}{2} \Big|_a^b$$

$$= \frac{1}{b-a} \frac{b^2 - a^2}{2}$$

$$= \frac{1}{b-a} \frac{(b-a)(b+a)}{2}$$

$$= \frac{b+a}{a}$$

### Loi uniforme VI

$$E[X^{2}] = \int_{-\infty}^{\infty} x^{2} f_{X}(x) dx$$

$$= \int_{a}^{b} x^{2} \frac{1}{b-a} dx$$

$$= \frac{1}{b-a} \frac{x^{3}}{3} \Big|_{a}^{b}$$

$$= \frac{1}{b-a} \frac{b^{3}-a^{3}}{3}$$

$$= \frac{1}{b-a} \frac{(b-a)(b^{2}+ab+a^{2})}{3}$$

$$= \frac{b^{2}+ab+a^{2}}{3}$$

Normale

### Loi uniforme VII

$$Var [X] = E[X^2] - (E[X])^2$$

$$= \frac{b^2 + ab + a^2}{3} - \left(\frac{b+a}{2}\right)^2$$

$$= \frac{(b-a)^2}{12}.$$

## Loi exponentielle I

- La loi exponentielle est très utilisée lors de la modélisation de temps d'attente.
- Nous la verrons apparaître lorsque nous étudierons les processus de Poisson ainsi que les phénomènes d'attente.

## Loi exponentielle II

• Une variable aléatoire X est de loi exponentielle d'espérance  $\theta > 0$  si elle admet comme fonction de densité la fonction

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} \exp\left\{-\frac{x}{\theta}\right\} & \text{si } x > 0\\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

## Loi exponentielle III

 La fonction de répartition d'une variable aléatoire de loi exponentielle de paramètre  $\theta$  est

$$F_X\left(x\right) = \int_{-\infty}^{x} f_X\left(y\right) dy = \left\{ \begin{array}{cc} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ 1 - \exp\left\{-\frac{x}{a}\right\} & \text{si } x > 0 \end{array} \right.$$

puisque

$$\int_0^x \frac{1}{\theta} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} dy = -\exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\}\Big|_0^x$$
$$= -\exp\left\{-\frac{x}{\theta}\right\} + 1.$$

Fonction de densité conjointe

Moments

Les princi

Uniforme

Exponentielle Normale Lognormale

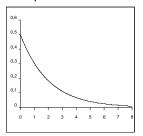
Lognormale Gamma

Transformatio

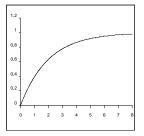
Variables mixtes

## Loi exponentielle IV

Fonction de densité d'une v.a. de loi exponentielle de paramètre  $\theta=2$ 



Fonction de répartition d'une v. a. de loi exponentielle de paramètre  $\theta=2$ 



## Loi exponentielle V

De plus, en intégrant par partie, nous obtenons

$$E[X]$$

$$= \int_{-\infty}^{0} y \, 0 \, dy + \int_{0}^{\infty} \frac{y}{\theta} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} dy$$

$$= -y \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\}\Big|_{0}^{\infty} + \int_{0}^{\infty} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} dy$$

$$= -y \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\}\Big|_{0}^{\infty} - \theta \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\}\Big|_{0}^{\infty}$$

$$= \left(-\lim_{y \to \infty} y \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} + 0\right) + \left(-\lim_{y \to \infty} \theta \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} + \theta\right)$$

$$= \theta$$

## Loi exponentielle VI

$$E[X^{2}] = \int_{-\infty}^{0} y^{2} \, 0 \, dy + \int_{0}^{\infty} \frac{y^{2}}{\theta} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} dy$$

$$= -y^{2} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\}\Big|_{0}^{\infty} + \int_{0}^{\infty} 2y \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} dy$$

$$= -y^{2} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\}\Big|_{0}^{\infty} + 2\theta \int_{0}^{\infty} \frac{y}{\theta} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} dy$$

$$= -y^{2} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\}\Big|_{0}^{\infty} + 2\theta E[X]$$

$$= \left(-\lim_{y \to \infty} y^{2} \exp\left\{-\frac{y}{\theta}\right\} + 0\right) + 2\theta^{2}$$

$$Var[X] = E[X^{2}] - (E[X])^{2} = 2\theta^{2} - \theta^{2} = \theta^{2}.$$

Normale

### Normale I

- La loi normale peut se passer de présentation tant son omniprésence en modélisation la rend indispensable.
- La variable aléatoire X est de loi normale d'espérance  $\mu$  et de variance  $\sigma^2$ , notée  $N(\mu, \sigma^2)$ , si elle admet la densité

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{\sigma} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\}.$$

Fonction de densité conjointe

Moments

lois

Normale Lognormale

Transformatio

Variable mixtes

### Normale II

- Malheureusement, il n'existe pas de primitive à l'intégrale de la fonction de densité, ce qui implique que nous n'avons pas d'expression analytique pour la fonction de répartition d'une variable aléatoire de loi normale.
- Il est cependant possible d'intégrer numériquement et c'est pourquoi nous utilisons des tables ou des logiciels afin de déterminer les probabilités associées aux événements qui nous intéressent.
- De plus, par la propriété (R2) des fonctions de répartition, nous obtenons que

$$\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{\sigma} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\} dx = 1.$$

Moments

lois

Uniforme

Normale

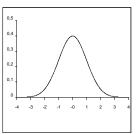
Lognormale

Transformation

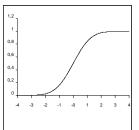
Variable mixtes

### Normale III

Fonction de densité d'une v.a. de loi normale centrée et réduite



Fonction de répartition d'une v. a. de loi normale centrée et réduite



Normale

$$\begin{split} \mathbf{E}\left[Z\right] &= \int_{-\infty}^{\infty} z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{z^2}{2}\right\} dz \\ &= \left.\frac{1}{\sqrt{2\pi}} - \exp\left\{-\frac{z^2}{2}\right\}\right|_{-\infty}^{\infty} \\ &= \left.\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left(-\lim_{z \to \infty} \exp\left\{-\frac{z^2}{2}\right\} + \lim_{z \to -\infty} \exp\left\{-\frac{z^2}{2}\right\}\right) \\ &= 0. \end{split}$$

Normale

En intégrant par partie,

$$E\left[Z^{2}\right]$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} z^{2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{z^{2}}{2}\right\} dz$$

$$= \frac{-z}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{z^{2}}{2}\right\}\Big|_{-\infty}^{\infty} + \int_{-\infty}^{\infty} \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{z^{2}}{2}\right\}}_{\text{fonction de densité d'une } N(0,1)} dz$$

$$= -\lim_{z\to\infty}\frac{-z}{\sqrt{2\pi}}\exp\left\{-\frac{z^2}{2}\right\} - \lim_{z\to-\infty}\frac{-z}{\sqrt{2\pi}}\exp\left\{-\frac{z^2}{2}\right\} + 1$$

$$Var[Z] = E[Z^2] - (E[Z])^2 = 1.$$

Normale

Si X est de loi  $N(\mu, \sigma^2)$  alors  $X = \sigma Z + \mu$  et

$$E[X] = E[\sigma Z + \mu] = \sigma E[Z] + \mu = \sigma 0 + \mu = \mu,$$

$$\operatorname{Var}[X] = \operatorname{Var}[\sigma Z + \mu] = \sigma^2 \operatorname{Var}[Z] = \sigma^2 \ 1 = \sigma^2.$$

## Propriétés I

Loi normale

- (N1) Si X est de loi  $N(\mu, \sigma^2)$  et que a et b sont des nombres réels alors aX + b est de loi  $N(au + b, a^2\sigma^2)$
- (N2) Si X est de loi  $N(\mu, \sigma^2)$  alors  $\frac{X-\mu}{\sigma}$  est N(0, 1)Si X est de loi N(0,1) alors  $\sigma X + \mu$  est  $N(\mu, \sigma^2)$
- (N3) Si X et Y sont deux variables aléatoires indépendantes, de lois  $N(\mu_{Y}, \sigma_{Y}^{2})$  et  $N(\mu_{Y}, \sigma_{Y}^{2})$  respectivement, alors X + Y est de loi  $N(\mu_X + \mu_Y, \sigma_X^2 + \sigma_Y^2)$ .

Lognormale

## Lognormale I

- La loi lognormale est très populaire en finance puisqu'elle découle du modèle de marché utilisé par Black et Scholes afin de modéliser l'évolution du prix d'un titre boursier. Il est donc nécessaire de l'apprivoiser puisqu'elle fait partie du procédé de tarification des produits dérivés.
- La variable aléatoire X est de loi lognormale s'il existe une variable aléatoire Z. de loi normale centrée et réduite. ainsi que deux constantes a et b telles que

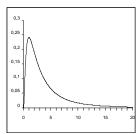
$$X = \exp\{aZ + b\}$$
.

Lognormale

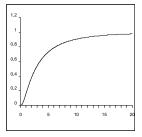
## Lognormale II

Fonction de densité d'une v.a. de loi lognormale de paramètres

$$a=1$$
 et  $b=1$ 



Fonction de répartition d'une v. a. de loi lognormale (1, 1)



Notons que

Moments

Les principa lois

Uniforme Exponentielle

Lognormale

Gamma

Transformatio

Variables mixtes

$$E\left[\exp\left\{aZ\right\}\right]$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{az\right\} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{z^2}{2}\right\} dz$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{z^2 - 2az}{2}\right\} dz$$

$$= \exp\left\{\frac{a^2}{2}\right\} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{z^2 - 2az + a^2}{2}\right\} dz$$

$$= \exp\left\{\frac{a^2}{2}\right\} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{(z-a)^2}{2}\right\} dz$$

fonction de densité d'une N(a,1) = 1

$$= \exp\left\{\frac{a^2}{2}\right\}$$

Lognormale

Ainsi,

$$E[X] = E[\exp\{aZ + b\}]$$

$$= \exp\{b\} E[\exp\{aZ\}]$$

$$= \exp\left\{b + \frac{a^2}{2}\right\},$$

$$E[X^{2}] = E[\exp\{2aZ + 2b\}]$$

$$= \exp\left\{2b + \frac{(2a)^{2}}{2}\right\}$$

$$= \exp\{2b + 2a^{2}\}$$

et

$$Var[X] = \exp\{2b + 2a^2\} - \exp\{2b + a^2\}$$

$$= \exp\{2b + a^2\} (\exp\{a^2\} - 1)$$

### Loi Gamma I

- Une somme de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées de loi exponentielle est de loi gamma.
- Ainsi, cette distribution apparaît de façon naturelle lors de l'étude des processus de Poisson, des processus de renouvellement, des phénomènes d'attente, etc.

### Loi Gamma II

• Une variable aléatoire X est de loi gamma de paramètres  $\alpha$ et  $\beta$  ( $\alpha$ ,  $\beta$  > 0), notée  $\Gamma$  ( $\alpha$ ,  $\beta$ ), si elle admet comme fonction de densité la fonction

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^{\alpha}} x^{\alpha-1} \exp\left\{-\frac{x}{\beta}\right\} & \text{si } x > 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

où la fonction  $\Gamma:(0,\infty)\to[0,\infty)$ , appelée fonction gamma, est définie de la facon suivante :

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha - 1} e^{-x} dx.$$

### Loi Gamma III

Il est possible de montrer que

$$\Gamma\left(1\right) = 1$$
 et  $\Gamma\left(\alpha\right) = \left(\alpha - 1\right)\Gamma\left(\alpha - 1\right)$ .

• Ainsi, lorsque  $\alpha$  est un entier positif, nous pouvons montrer par induction que

$$\Gamma\left(\alpha\right)=\left(\alpha-1\right)!$$

• Si X est de loi  $\Gamma(\alpha, \beta)$ , alors

$$E[X] = \alpha \beta$$
 et  $Var[X] = \alpha \beta^2$ .

Fonction d densité conjointe

Moments

Les principa

Exponentiel Normale Lognormale

Gamma

Variables mixtes

## Cas particuliers I

**1** Remarquons que si  $\alpha = 1$ , alors

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta} \exp\left\{-\frac{x}{\beta}\right\} & \text{si } x > 0\\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

c'est-à-dire que X est de loi exponentielle d'espérance  $\beta$ .

## Cas particuliers II Loi Gamma

② Si  $X_1, X_2, ..., X_n$  sont des variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées de loi exponentielle d'espérance  $\theta$ , alors

$$\sum_{i=1}^{n} X_{i}$$

est de loi  $\Gamma(n,\theta)$  et sa fonction de densité est

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{(n-1)!\theta^n} x^{n-1} \exp\left\{-\frac{x}{\theta}\right\} & \text{si } x > 0\\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

## Cas particuliers III Loi Gamma

**3** Si  $\alpha = \frac{\nu}{2}$  où  $\nu$  est un entier positif et que  $\beta = 2$ , alors

$$f_X\left(x
ight) = \left\{ egin{array}{ll} rac{1}{\Gamma\left(rac{
u}{2}
ight)2^{rac{
u}{2}}}x^{rac{
u}{2}-1}\exp\left\{-rac{x}{2}
ight\} & ext{si } x>0 \ 0 & ext{sinon.} \end{array} 
ight.$$

c'est-à-dire la loi de X est un khi-carré à  $\nu$  degrés de liberté. Cette distribution est très utilisée en statistique (test d'indépendance, test d'ajustement à une loi, test d'homogénéité, intervalle de confiance pour une variance, etc.)

Fonction d densité conjointe

Moments

Les principa

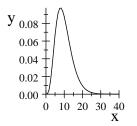
Uniforme Exponentielle Normale Lognormale Gamma

Transformatio

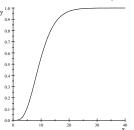
Variables mixtes

## Cas particuliers IV

Fonction de densité d'une v.a. de loi  $\Gamma(5,2)$ 



Fonction de répartition d'une v. a. de loi  $\Gamma(5,2)$ 



Fonction de densité conjointe

Moments

lois

Transformation

Variable mixtes

# Transformation de variable aléatoire I

 Soit X, une variable aléatoire continue, F<sub>X</sub> sa fonction de répartition et f<sub>X</sub> sa fonction de densité. Supposons qu'il existe une variable aléatoire Y telle que

$$X = g(Y)$$

où  $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  est une fonction croissante. Quelle est la distribution de Y?

$$F_{Y}(y) = P[Y \le y]$$

$$= P[g^{-1}(X) \le y]$$
puisque  $X = g(Y) \Rightarrow Y = g^{-1}(X)$ 

$$= P[X \le g(y)]$$

$$= F_{X}(g(y)).$$

Fonction d densité conjointe

Moments

Les principales

Transformation

Variables mixtes

# Transformation de variable aléatoire II

• La fonction de densité se calcule comme suit:

$$f_{Y}(y) = \frac{d}{dy}F_{Y}(y)$$

$$= \frac{d}{dy}F_{X}(g(y))$$

$$= f_{X}(g(y)) \frac{dg}{dy}(y)$$

Fonction de densité conjointe

Moments

lois

Transformation

Variables mixtes

## Exemple I

#### Transformation de variable aléatoire

- Lors de la fabrication de disques, le rayon peut varier d'un disque à l'autre.
- Dans les faits, le rayon R d'un disque choisit au hasard suit une loi uniforme de paramètres a et b, 0 < a < b..
- Quelle est la distribution de la surface du disque?
- Soit S = la surface du disque. Comme le rayon est positif, nous savons que la relation entre le rayon et la surface du disque est inversible. En effet, nous avons que

$$S = \pi R^2$$

ce qui implique que

$$R = \sqrt{\frac{S}{\pi}}$$
.

Transformation

## Exemple II

#### Transformation de variable aléatoire

$$F_{S}(s) = P[S \leq s]$$

$$= P[\pi R^{2} \leq s] \text{ puisque } S = \pi R^{2}$$

$$= P[R \leq \sqrt{\frac{s}{\pi}}]$$

$$= F_{R}(\sqrt{\frac{s}{\pi}}).$$

Transformation de variable aléatoire

Moments

lois

Transformation

Variable: mixtes

## Puisque

$$F_{R}(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{si } a < x < b \\ 1 & \text{si } x \geq b \end{cases}$$

alors

$$F_{S}(s) = F_{R}\left(\sqrt{\frac{s}{\pi}}\right)$$

$$= \begin{cases} 0 & \text{si } \sqrt{\frac{s}{\pi}} \le a \\ \frac{\sqrt{\frac{s}{\pi}} - a}{b - a} & \text{si } a < \sqrt{\frac{s}{\pi}} < b \\ 1 & \text{si } \sqrt{\frac{s}{\pi}} \ge b \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0 & \text{si } s \le a^{2}\pi \\ \frac{1}{\sqrt{\pi}} \frac{\sqrt{s} - a\sqrt{\pi}}{b - a} & \text{si } a^{2}\pi < s < b^{2}\pi \\ 1 & \text{si } s \ge b^{2}\pi \end{cases}$$

Moments

Les principa lois

Transformation

Variables mixtes

### Transformation de variable aléatoire

et

$$f_{S}(s) = \frac{d}{ds}F_{S}(s)$$

$$= \frac{d}{ds}F_{R}\left(\sqrt{\frac{s}{\pi}}\right)$$

$$= f_{R}\left(\sqrt{\frac{s}{\pi}}\right)\left(\frac{d}{dy}\sqrt{\frac{s}{\pi}}\right)$$

$$= f_{R}\left(\sqrt{\frac{s}{\pi}}\right)\frac{1}{2\sqrt{\frac{s}{\pi}}}$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{b-a}\frac{1}{2}\sqrt{\frac{\pi}{s}} & \text{si } a < \sqrt{\frac{s}{\pi}} < b \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{b-a}\frac{1}{2}\sqrt{\frac{\pi}{s}} & \text{si } a^{2}\pi < s < b^{2}\pi \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Variables mixtes

### Variables aléatoires mixtes

Certaines variables ne sont ni discrètes ni continues.

### Definition

Une variable aléatoire X est dite mixte si

$$0 < \sum_{\{x \in \mathbb{R} | P\{X = x\} > 0\}} P\{X = x\} < 1.$$

- La fonction de répartition d'une variable aléatoire mixte comporte des discontinuités mais n'est pas une fonction en escalier.
- Nous aurons des exemples de variables aléatoires mixtes lors de l'étude des phénomènes d'attente.