

# Probabilités

## Variables Aléatoires

### Lois de Distribution

Pr Roch Giorgi

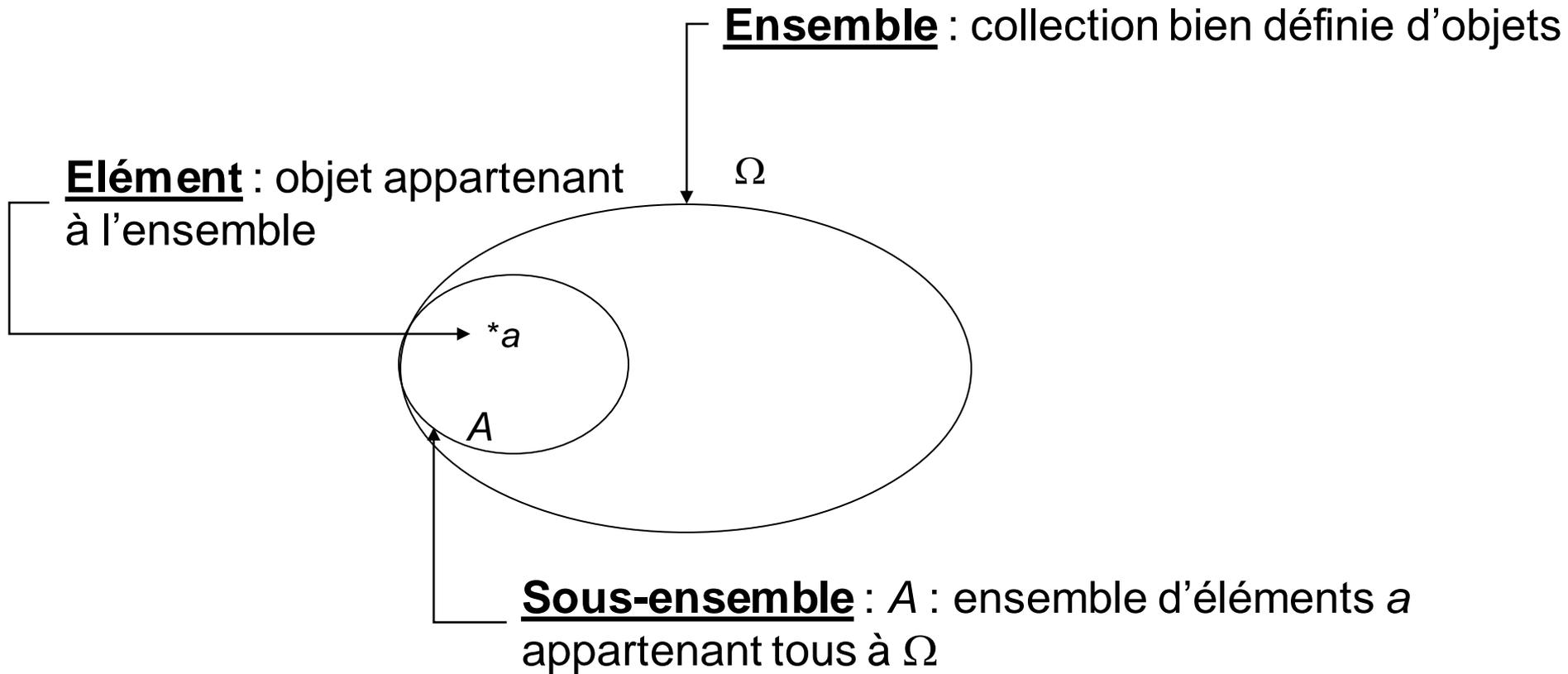
 [roch.giorgi@univ-amu.fr](mailto:roch.giorgi@univ-amu.fr)

# Introduction

---

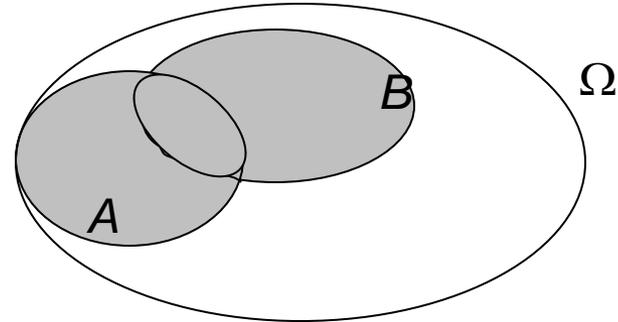
- **Probabilité** : modélise des phénomènes **aléatoires** dont les issues sont connues mais dont on ne peut en prédire la valeur car leur **réalisation** est **incertaine**
- Observation des issues d'un phénomène aléatoire sur des séries suffisamment grandes permet d'en déterminer leurs **fréquences** et par la suite la **loi de distribution** qui le dirige

# Rappels sur les Ensembles



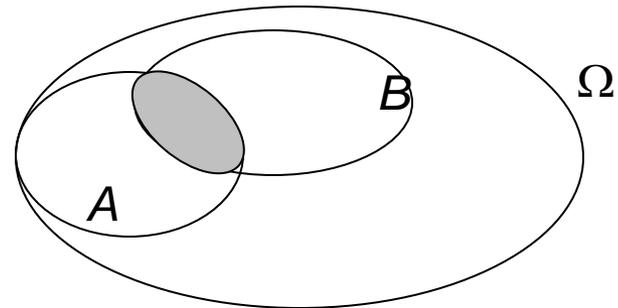
# Rappels sur les Ensembles

**Réunion** :  $A \cup B \Leftrightarrow A \text{ ou } B$

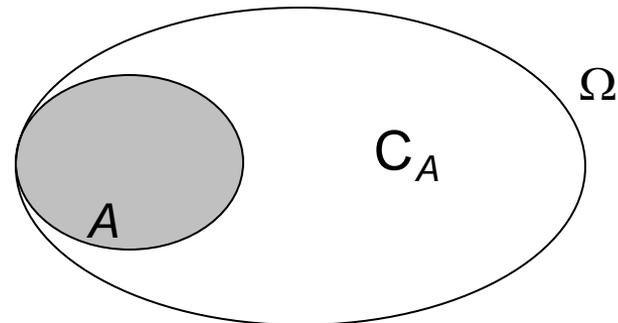


**Intersection** :  $A \cap B \Leftrightarrow A \text{ et } B$

si  $A \cap B = \emptyset$  alors A et B  
sont  
disjoints.



**Complémentarité** :  $C_A$



# Notion de Probabilité

---

- **Probabilité** : modélisation de phénomènes aléatoires
- **Ensemble fondamental** :  $\Omega$  : ensemble des résultats possibles pour une expérience donnée (événements certains)
- **Événement** : c'est un sous-ensemble  $A$  de  $\Omega$ , c'est-à-dire un ensemble de résultats. Un **événement élémentaire** est  $a$

# Exemple

Expérience aléatoire d'un jet de dé non pipé à 6 faces

Ensemble fondamental :  $\Omega = \{f1, f2, f3, f4, f5, f6\}$

Événement  $A$  : face de nombre  $\leq 2 = f1 \cup f2$

Événement  $B$  : face de nombre  $\geq 5 = f5 \cup f6$

Événement  $C$  : face de nombre paire  $\{2, 4, 6\} = f2 \cup f4 \cup f6$

$A \cup B = f1 \cup f2 \cup f5 \cup f6, A \cap B = \emptyset$

$A \cup C = f1 \cup f2 \cup f4 \cup f6, A \cap C \neq \emptyset$

# Notion de Probabilité

Épreuve répétée n fois



	f1	f2	f3	f4	f5	f6	Total
Fréquences Absolues	$n_1$	$n_2$	$n_3$	$n_4$	$n_5$	$n_6$	$n$
Fréquences Relatives	$n_1/n$	$n_2/n$	$n_3/n$	$n_4/n$	$n_5/n$	$n_6/n$	1

$$\text{Freq}(A) = (n_1 + n_2)/n$$

$$\text{Freq}(A \cup B) = (n_1 + n_2 + n_5 + n_6)/n = (n_1 + n_2)/n + (n_5 + n_6)/n = \text{Freq}(A) + \text{Freq}(B)$$

$$\text{Freq}(A \cup C) = (n_1 + n_2 + n_4 + n_6)/n \neq \text{Freq}(A) + \text{Freq}(C)$$

Lorsque  $n \rightarrow \infty$  la **fréquence relative** d'un événement tend vers la **probabilité** de cet événement

# Probabilités Élémentaires

- Soit  $\Omega$  un ensemble fondamental,  $P$  la fonction de probabilité qui à tout événement  $A$  associe un nombre réel positif ou nul.  $P(A)$  est appelée **probabilité** de l'événement  $A$  si :

$$P(A) \geq 0$$

$$P(\Omega) = 1$$

$$\text{si } A \cap B = \emptyset \Rightarrow P(A \cup B) = P(A) + P(B)$$

$$\text{si } A_i \cap A_j = \emptyset \Rightarrow P(A_1 \cup A_2 \cup \dots) = P(A_1) + P(A_2) + \dots$$

on en déduit que :

$$\checkmark P(\emptyset) = 0$$

$$\checkmark P(A) \leq 1$$

$$\checkmark P(C_A) = 1 - P(A)$$

$$\checkmark \text{si } A \subset B, \text{ alors } P(A) \leq P(B)$$

$$\checkmark P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

# Probabilités Conditionnelles

---

- Exemple :
  - ✓ On s'intéresse au test de l'Hémocult dans le cadre du dépistage du cancer colorectal.
  - ✓ La probabilité d'avoir un cancer colorectal sachant le test Hémocult positif est une probabilité conditionnelle

$P(\text{CCR} \mid \text{Hémoc. Positif})$

# Probabilités Conditionnelles

- La probabilité de  $A$  sachant  $B$  est définie par

$$P(A \mid B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

d'où  $P(A \cap B) = P(A \mid B)P(B) = P(B \mid A)P(A)$   
et

$$P(A \mid B) = \frac{P(B \mid A)P(A)}{P(B)}$$

Théorème de Bayes

# Indépendance en Probabilité

- A et B sont indépendants ssi

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

- Si A et B sont indépendants et  $P(A) > 0$ ,  $P(B) > 0$ , alors

$$P(A \setminus B) = P(A \cap B) \setminus P(B) = P(A) \cdot P(B) \setminus P(B) = P(A)$$

- 2 événements disjoints de probabilités non nulles ne sont jamais indépendants
  - ✓ disjoints :  $P(A \cap B) = 0$
  - ✓ indépendants :  $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$

# Probabilités Conditionnelles

- $A_1, \dots, A_n$  événements formant une **partition** de  $\Omega$
- $B$  un événement quelconque

Alors

$$P(B) = P(B \cap A_1) \cup P(B \cap A_2) \cup \dots \cup P(B \cap A_n)$$

Et

$$P(A_i \mid B) = \frac{P(B \mid A_i)P(A_i)}{P(B \mid A_1)P(A_1) + \dots + P(B \mid A_n)P(A_n)}$$

Formule développée de Bayes

# Probabilités Conditionnelles

- Exemple :
  - ✓ La prévalence du SIDA dans une population est de 10 %
  - ✓ On sait qu'un test diagnostique est positif chez 95% des HIV<sup>+</sup> et qu'il est négatif chez 98% des HIV<sup>-</sup>
  - ✓ Qu'elle est la probabilité d'être HIV<sup>+</sup> si le test est positif

$$P(\text{HIV}^+) = 0,1$$

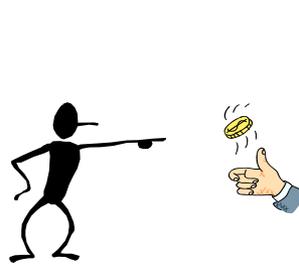
$$P(\text{T}^+ \mid \text{HIV}^+) = 0,95$$

$$P(\text{T}^+ \mid \text{HIV}^-) = 0,02$$

$$P(\text{HIV}^+ \mid \text{T}^+) = \frac{P(\text{T}^+ \mid \text{HIV}^+)P(\text{HIV}^+)}{P(\text{T}^+ \mid \text{HIV}^+)P(\text{HIV}^+) + P(\text{T}^+ \mid \text{HIV}^-)P(\text{HIV}^-)}$$

$$P(\text{HIV}^+ \mid \text{T}^+) = (0,95*0,1)/(0,95*0,1 + 0,02*0,9) = 0,84$$

# Variable Aléatoire



Si Pile, A gagne 1 €



Si Face, A perd 1 €

- $\Omega : \{\text{Pile, Face}\}$
- $P(\text{Pile}) = P(\text{Face}) = 0,5$
- $G : \text{gain de A; } G = +1, \text{ si Pile; } G = -1, \text{ si Face}$
- $P(G = +1) = P(G = -1) = 0,5$
- Distribution de  $G : \{(+1; 0,5), (-1; 0,5)\}$

$G$  : **variable aléatoire** qui suit une certaine **loi de probabilité**

# Variable Aléatoire : Définition

- Soit  $E$  un ensemble d'événements
- d'ensemble fondamental  $\Omega$  fini, et
- $a$  un événement élémentaire de  $E$

Pour tout événement  $a$  appartenant à  $E$  on fait correspondre un nombre  $x$  (variable aléatoire) selon une loi bien définie

# Variable Aléatoire : Exemple

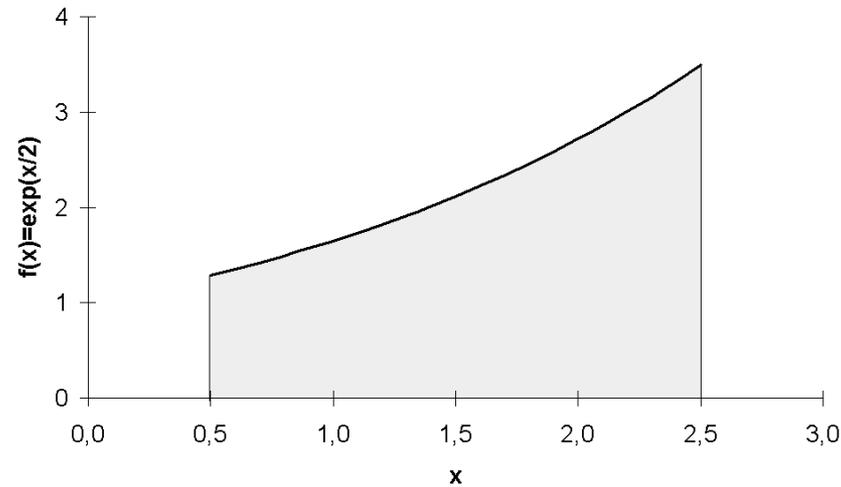
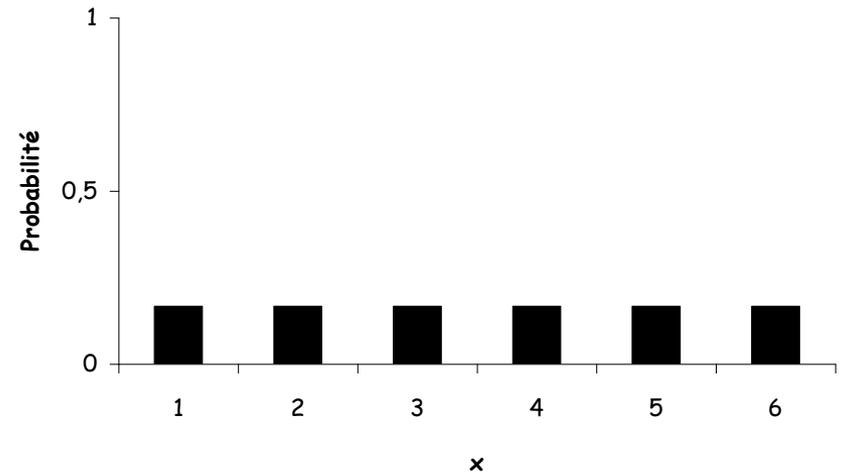
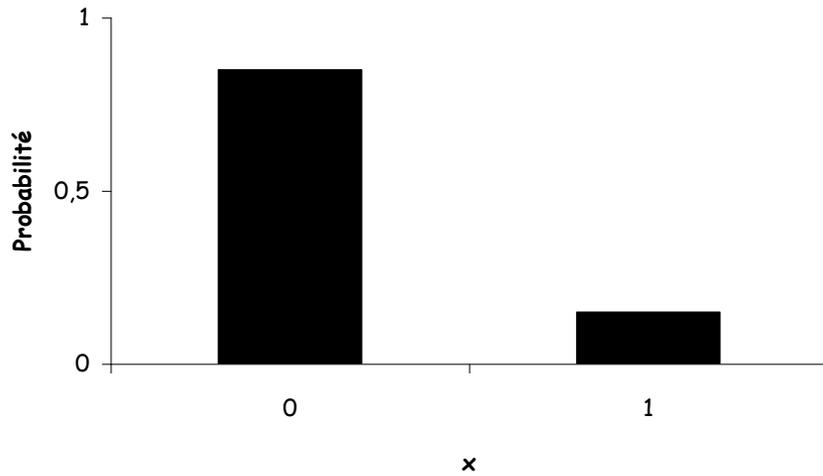
- Soit une maladie M pour laquelle il est nécessaire de débiter un TRT avant confirmation du diagnostic. Le médicament utilisé est cependant connu pour entraîner des effets indésirables.
- On sait que :  $P(M^+) = 5\%$ ;  $P(EI^+ \setminus M^+) = 30\%$ ;  $P(EI^- \setminus M^-) = 85\%$

	$M^+$	$M^-$
$EI^+$	$P(EI^+ \cap M^+) = 0,3 \times 0,05$ $= 1,5\%$	$P(EI^+ \cap M^-) = (1-0,85) \times (1-0,05)$ $= 14,3\%$
	$X = 1$	$X = 1$
$EI^-$	$P(EI^- \cap M^+) = (1-0,3) \times 0,05$ $= 3,5\%$	$P(EI^- \cap M^-) = 0,85 \times (1-0,05)$ $= 80,8\%$
	$X = 0$	$X = 0$

où X est une va indicatrice des EI.

La distribution de X est :  $\{(0; 0,84), (1; 0,16)\}$

# Caractéristiques d'une Variable Aléatoire



# Caractéristique de Position :

## Moyenne, Espérance

- Variable discrète  $X$ 
  - ✓ soit  $X$  une va prenant les valeurs  $x_1, x_2, \dots, x_n$  avec les probabilités  $p_1, p_2, \dots, p_n$  et  $\sum p_i = 1, i = 1, \dots, n$  :

$$\mu = E(X) = \sum p_i x_i$$

- Cas d'une variable continue  $X$ 
  - ✓ définie par une loi de densité  $f(x)$

$$\mu = E(X) = \int_a^b x f(x) dx$$

# Caractéristique de Position :

## Moyenne, Espérance

- Exemple 1 :  $\mu = (p \times 1) + (q \times 0) = p$
- Exemple 2 :  $\mu = 1/6 + 2/6 + 3/6 + 4/6 + 5/6 + 6/6 = 3,5$
- Exemple 3 :  $\mu = E(X) = \int_{0,5}^{2,5} f(x)dx = \int_{0,5}^{2,5} \exp\left(\frac{x}{2}\right)dx = \left[\exp\left(\frac{x}{2}\right)\right]_{0,5}^{2,5} = 2,21$

# Caractéristique de Dispersion :

## Variance, Écart-type

- Cas d'une variable discrète  $X$  :

$$\begin{aligned}\sigma^2 &= \sum p_i [x_i - \mu]^2 \\ &= E((X - \mu)^2) = E(X^2) - [E(X)]^2\end{aligned}$$

- Cas d'une variable continue  $X$  :

$$\sigma^2 = \int_a^b (x - \mu)^2 f(x) dx$$

$\sigma^2 = \text{variance}$

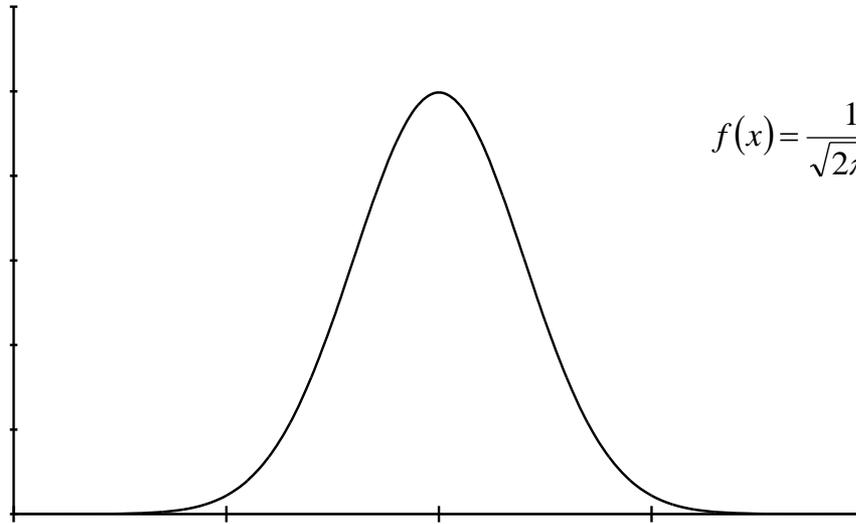
$\sigma = \text{écart-type}$

# Caractéristique de Dispersion :

## Variance, Écart-type

- Exemple 1 :  $\sigma^2 = p \times (1 - p)^2 + q \times (0 - p)^2 = pq$
- Exemple 2 :  $\sigma^2 = 1/6[(1 - 3,5)^2 + (2 - 3,5)^2 + \dots + (6 - 3,5)^2]$   
 $= 2,9$
- Exemple 3 :  $\sigma^2 = \int_{0,5}^{2,5} (x - 2,21)^2 \exp\left(\frac{x}{2}\right) dx = \int_{0,5}^{2,5} x^2 \exp\left(\frac{x}{2}\right) dx - 2,21^2 = 0,68$

# Loi Normale (Gauss)

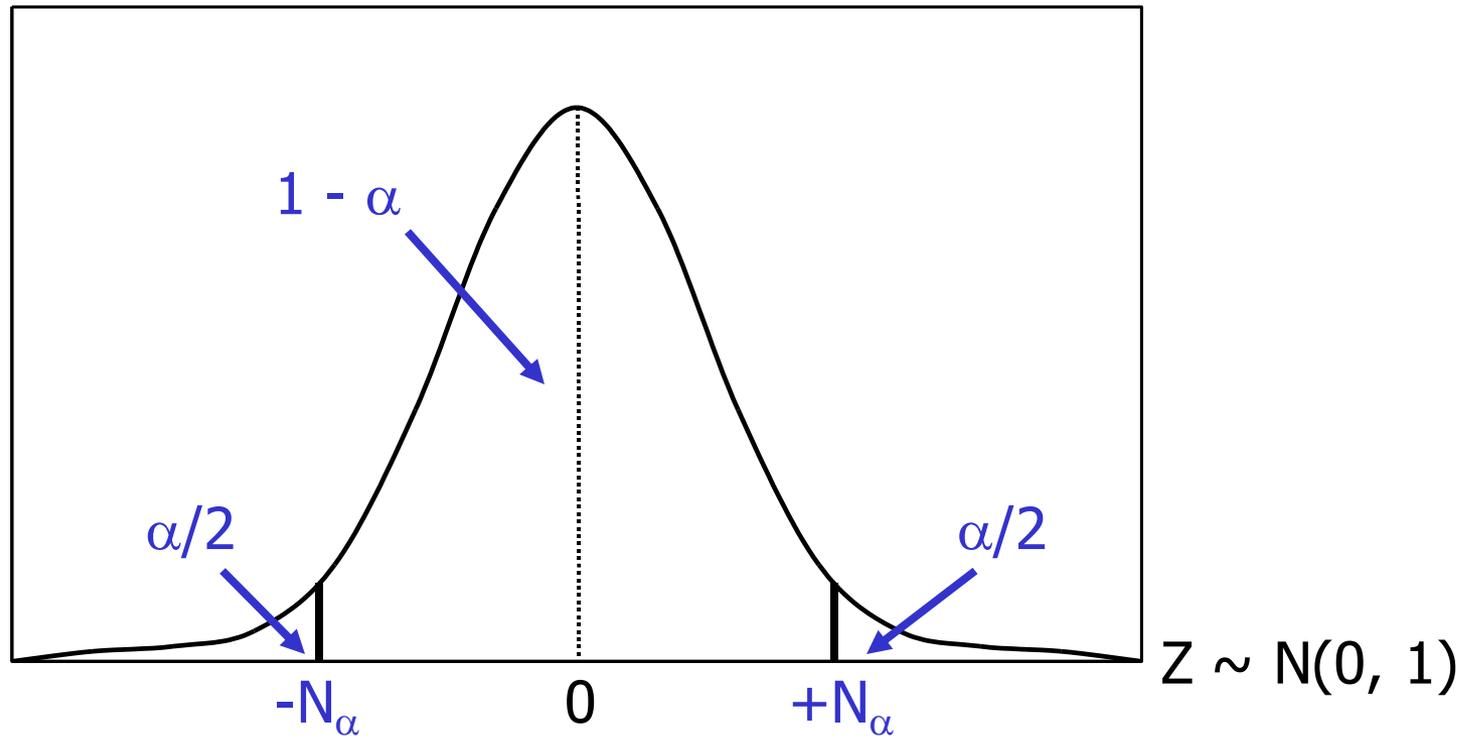


$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

- Propriétés

- ✓ Fonction de densité continue, déterminée par  $\mu$  et  $\sigma$
- ✓ Fonction de densité symétrique par rapport à  $\mu$
- ✓ Fonction de densité passe par un maximum pour  $x = \mu$   
(mode =  $\mu$ )
- ✓ Médiane =  $\mu$

# Loi Normale Centrée Réduite : $N(0, 1)$



$$\alpha = \text{Prob}(Z \leq -N_\alpha \text{ ou } Z \geq +N_\alpha) = \text{Prob}(|Z| \geq N_\alpha)$$

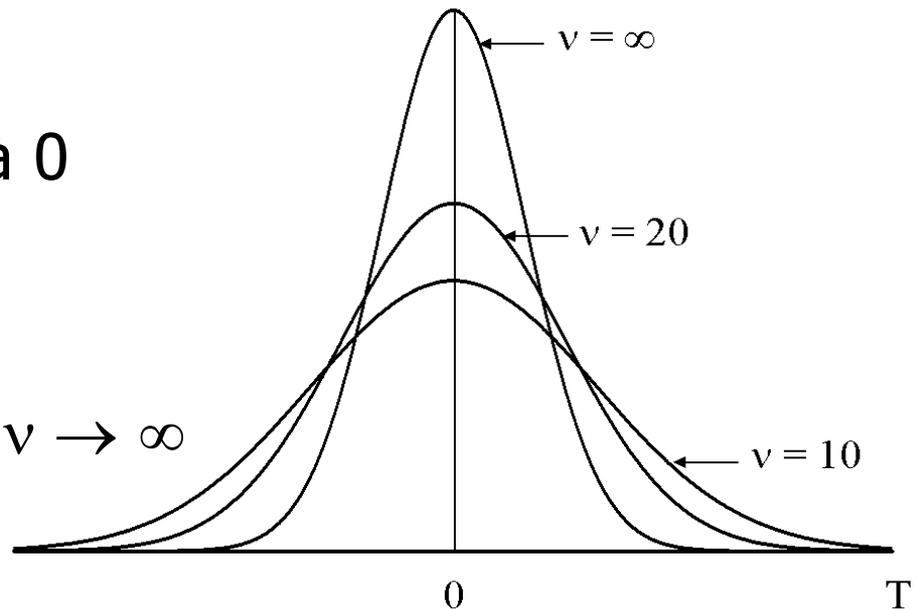
# Table de la loi $N(0, 1)$

---

	$\alpha = 0,10$	$\alpha = 0,05$	$\alpha = 0,01$
$N_\alpha$	1,64	1,96	2,58

# Loi de Student

- $\nu$  : Nombre de degré de liberté (nombre de données indépendantes)
- Une famille de distributions de Student pour chaque ddl
- Propriétés
  - ✓ symétrique par rapport à 0
  - ✓ mode = 0
  - ✓ s'aplatie quand  $\nu$  petit
  - ✓ Tend vers  $N(0,1)$  quand  $\nu \rightarrow \infty$



# Table de la Loi de Student

- Valeur de  $T_{\alpha, \nu}$  en fonction de certaines valeurs  $\alpha$

$$\alpha = \text{Proba}\left(\left(T \leq -T_{\alpha, \nu}\right) \text{ ou } \left(T \geq +T_{\alpha, \nu}\right)\right) = \text{Proba}\left(|T| \geq T_{\alpha, \nu}\right)$$

- Pour  $\nu$  supérieur ou égal à 30,  $T_{\alpha, \nu}$  est arrondi à  $N_{\alpha}$

*Exemple :*

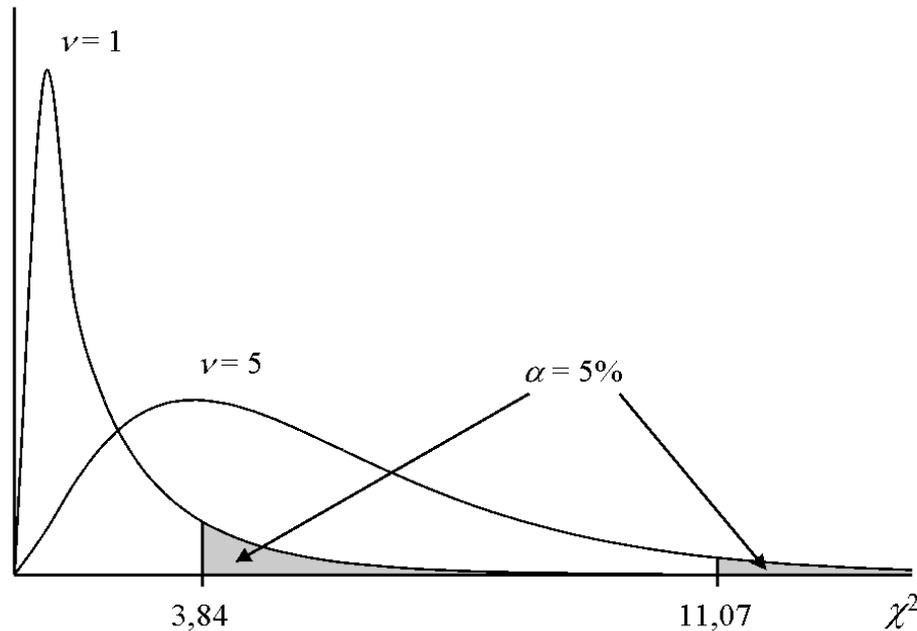
*si  $\alpha = 5\%$  et  $\nu = 10$  alors  $T_{0,05; 10} = 2,228$*

*si  $\alpha = 10\%$  et  $\nu = 8$  alors  $T_{0,10; 8} = 1,860$*

*si  $\alpha = 5\%$  et  $\nu \geq 30$  alors  $T_{0,05; \geq 30} = 1,96$*

# Loi du Chi-deux ( $\chi^2$ )

- Une famille de distributions de  $\chi^2$  pour chaque ddl



- Propriétés
  - ✓ Asymétrique pour  $v$  petit

# Table de la Loi du Chi-deux

---

- Donne la probabilité  $\alpha$  que  $\chi^2$  soit supérieur ou égal à une valeur donnée pour chaque degré de liberté

*Exemple :*

si  $\alpha = 5 \%$  et  $\nu = 1$  alors  $\chi_{0,05, 1}^2 = 3,84$

si  $\alpha = 5 \%$  et  $\nu = 5$  alors  $\chi_{0,05, 5}^2 = 11,07$