

Probabilité conditionnelle et indépendance

0

0

Probabilité conditionnelle et indépendance

Quelques rappels !

Loi de probabilité



❑ **Expérience aléatoire** : toute expérience ayant plusieurs **issues** (ou **éventualités**) possibles et dont on ne peut pas prévoir à l'avance laquelle de ces issues sera réalisée.

- Ces éventualités sont notées $e_1; e_2; \dots; e_n$.
- Leur ensemble est l'**univers** noté Ω .
- Donc $\Omega = \{e_1; e_2; \dots; e_n\}$.

Exemple :

On lance un dé à 6 faces.



$$\Omega = \{1; 2; 3; 4; 5; 6\}.$$

❑ Chaque éventualité e_i est affectée d'une **probabilité**, c'est-à-dire d'un nombre noté p_i
tel que : $0 \leq p_i \leq 1$ et $p_1 + p_2 + \dots + p_n = 1$

❑ On appelle **loi de probabilité** la donnée des p_i vérifiant ces conditions.

❑ Si tous les événements élémentaires ont la même probabilité, on dit qu'ils sont **équiprobables**, ou que la loi de probabilité p est **équiprobable** (ou **équirépartie**).

1

1

Probabilité conditionnelle et indépendance

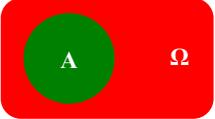
Exemple :
 On lance un dé à 6 faces. Chaque face ayant les *mêmes chances* d'apparaître, chaque éventualité a une *probabilité* de 1/6. La loi de probabilité est donc :

e_i	1	2	3	4	5	6
p_i	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6

Remarque
 De manière générale, si une expérience aléatoire est **équiprobable** et comporte **n issues différentes**, chacune des issues a une **probabilité** de **1/n**.



Vocabulaire des événements
 Un **événement A** est une **partie** de l'univers Ω (on note $A \subset \Omega$).
 ▪ \emptyset est l'événement **impossible**.
 ▪ Ω est l'événement **certain**.



Prenant l'exemple précédent ; l'événement :

A : « Obtenir un nombre pair »	A = {2 ; 4 ; 6}	
B : « Obtenir un nombre ≤ 2 »	B = {1 ; 2}	
B' : « Obtenir un nombre > 4 »	B' = {5 ; 6}	
C : « Obtenir 7 »	C = \emptyset (événement impossible)	
D : « Obtenir un nombre ≤ 6 »	D = {1 ; 2 ; 3 ; 4 ; 5 ; 6} = Ω (événement certain)	

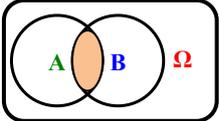
2

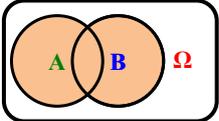
2

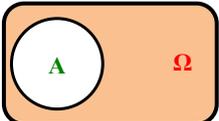
Probabilité conditionnelle et indépendance

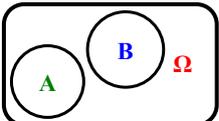
□ Soient **A** et **B** deux événements d'un univers Ω .

- L'événement $A \cap B$ est l'événement « **A et B** ».
 $A \cap B$: « Obtenir un nombre pair **et** ≤ 2 » $\Rightarrow A \cap B = \{2\}$
- L'événement $A \cup B$ est l'événement « **A ou B** ».
 $A \cup B$: « Obtenir un nombre pair **ou** un nombre ≤ 2 » $\Rightarrow A \cup B = \{1; 2; 4; 6\}$
- L'événement \bar{A} est l'événement « **contraire de A** » ou « **non A** ».
 \bar{A} : « Obtenir un nombre impair » $\Rightarrow \bar{A} = \{1; 3; 5\}$
- Deux événements A et B sont **incompatibles** s'ils ne peuvent pas se réaliser en même temps, c'est-à-dire si $A \cap B = \emptyset$.
 A : « Obtenir un nombre impair ≤ 3 »
 B : « Obtenir un nombre pair ≤ 2 » $\Rightarrow A \cap B = \emptyset$









3

3

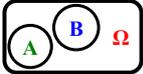
Probabilité conditionnelle et indépendance

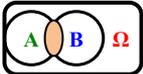
 **Probabilité d'un événement**

❑ La **probabilité d'un événement** A est la **somme des probabilités** des **issues** qui le composent. On la note $p(A)$. Ses propriétés :

- $0 \leq p(A) \leq 1$: la probabilité d'un événement impossible est nulle, celle d'un événement certain est égale à 1 :

$$p(\emptyset) = 0, p(\Omega) = 1.$$
- **Additivité** : l'union de deux événements incompatibles, donc tels que $A \cap B = \emptyset$, a pour p la somme des p de ces événements :

$$p(A \cup B) = p(A) + p(B) \dots\dots\dots \text{lorsque} \rightarrow$$


$$p(A \cup B) = p(A) + p(B) - p(A \cap B) \dots \text{lorsque} \rightarrow$$

- La somme des probabilités de deux événements complémentaires est égale à 1:

$$p(A) + p(\bar{A}) = 1 \rightarrow p(\bar{A}) = 1 - p(A)$$

4

4

Probabilité conditionnelle et indépendance

❑ **Exemple : Prenant l'exemple précédent**



A : « Obtenir un nombre pair »	A = {2 ; 4 ; 6}
B : « Obtenir un nombre ≤ 2 »	B = {1 ; 2}

- $p(A) = 3/6 = 1/2$
- $p(\bar{A}) = 1 - p(A) = 1 - 1/2 = 1/2$
- $p(B) = 2/6 = 1/3$
- $p(A \cap B) = 1/6$
- $p(A \cup B) = p(A) + p(B) - p(A \cap B) = 1/2 + 1/3 - 1/6 = 2/3$

 **Probabilité conditionnelle**

❑ On appelle *probabilité conditionnelle* de l'événement **B** *par rapport* à l'événement **A**, ou encore, probabilité que **A** se réalise **sachant** que **B** se réalise, le nombre :

↓

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

↓

❑ **Théorème de la multiplication**

5

5

Probabilité conditionnelle et indépendance

Diagramme en arbre
 Les probabilités associées aux résultats possibles d'une expérience dépendent du résultat de l'expérience précédente ; il s'agit de *probabilités conditionnelles*. Pour représenter cette séquence, on utilise une représentation « en arbre pondérée », le théorème précédent permettant de calculer la probabilité de chaque feuille de l'arbre.

- ⊗ $P(A) \times P(B/A) = P(A \cap B)$
- ⊗ $P(A) \times P(\bar{B}/A) = P(A \cap \bar{B})$
- ⊗ $P(A) \times P(\bar{A}) = 1$
- ⊗ $P(B/A) \times P(\bar{B}/A) = 1$
- ⊗ $P(B/\bar{A}) \times P(\bar{B}/\bar{A}) = 1$

6

6

Probabilité conditionnelle et indépendance

Exemple :

Une usine fabrique des barquettes de steaks hachés sur deux ateliers. On admet que pendant un mois, l'atelier A a produit 40% des barquettes le reste est produit par atelier B. On admet que 10% des barquettes provenant de A sont défectueuses et que 15% provenant de B sont défectueuses.



- Traduire les énoncés en arbre pondérée ?
- Quelle est la probabilité dans un stock de trouver une barquette provenant de l'atelier A défectueuse ; la probabilité de trouver une barquette provenant de B non défectueuse et la probabilité de trouver une barquette défectueuse.

$P(A \cap \bar{D}) = P(\bar{D}/A) \times P(A) = 0.4 \times 0.1 = 0.04$

$P(B \cap \bar{D}) = P(\bar{D}/B) \times P(B) = 0.6 \times 0.15 = 0.09$

(A ∩ D) et (B ∩ D) → 2 événements incompatibles (A et B incompatibles si A ∩ B = ∅) donc :

$P(A \cap D) \cup P(B \cap D) = P(A \cap D) + P(B \cap D)$
 $= 0.04 + 0.09 = 0.13$

7

7

Variables aléatoires

Indépendance des évènements

Deux évènements sont indépendants, si la probabilité de l'un n'est pas modifiée lorsque l'autre est réalisé.

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

$$P(A|B) = P(A)$$

$$P(B|A) = P(B)$$

Attention ! : Ne pas confondre indépendants et disjoints (A et B sont disjoints si $P(A \cap B) = 0$, ou $A \cap B = \emptyset$)

Exemple 1:
Soit une famille de deux enfants. **A** = "la famille a des enfants des 2 sexes", **B** = "la famille a, au plus, une fille". A et B sont-ils indépendants?

- $\Omega = \{(F, F), (F, G), (G, F), (G, G)\}$
- $A = \{(F, G), (G, F)\} \rightarrow P(A) = 2/4 = 1/2$
- $B = \{(F, G), (G, F), (G, G)\} \rightarrow P(B) = 3/4$
- $A \cap B = A \rightarrow P(A \cap B) = 1/2 \neq P(A) \times P(B)$
- Donc A et B ne sont pas **indépendants**

Exemple 2: Même question avec 3 enfants.

- $\Omega = \{(F, F, F), (F, F, G), (G, F, F), (F, G, F), (G, G, G), (G, G, F), (F, G, G), (G, F, G), (G, F, G)\}$
- $A = \{(F, F, G), (G, F, F), (F, G, F), (G, G, F), (F, G, G), (G, F, G)\} \rightarrow P(A) = 6/8 = 3/4$
- $B = \{(G, G, G), (G, G, F), (F, G, G), (G, F, G)\} \rightarrow P(B) = 4/8 = 1/2$
- $A \cap B = \{(G, G, F), (F, G, G), (G, F, G)\} \rightarrow P(A \cap B) = 3/8 = P(A) \times P(B)$
- Donc A et B sont **indépendants**

8

Variables aléatoires

Variable aléatoire

Définition : Etant donné un univers Ω , une variable aléatoire est une application X de ω dans \mathbb{R} :

$$X : \omega \in \Omega \mapsto X(\omega) \in \mathbb{R}.$$

La valeur x correspond à la réalisation de la **variable X** pour l'**évènement** élémentaire ω (issue).

X sert à caractériser le résultat de l'**expérience aléatoire**, et prend les valeurs x_1, x_2, \dots, x_j .

Un exemple

Soit la constitution d'une fratrie de deux enfants, l'univers est constitué des évènements élémentaires suivant : $\Omega = \{GG, GF, FG, FF\}$

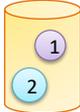
- On peut considéré la **variable aléatoire** comme : X « nombres de fille dans la famille »
- Donc X prend les valeurs $\{0, 1, 2\}$
- L'**évènement** associé à $X=1$ est $\omega_1 = \{GF, FG\}$
- Sa **probabilité** $p(X=1) = 2/4 = 1/2$.

9

Variables aléatoires

☐ **Un autre exemple pour mieux comprendre**

Voici l'expérience aléatoire :



On tire une boule et on note son numéro
On la remet dans l'urne
On tire une 2^{ème} boule et on note son numéro
On note la somme des deux numéros



	1^{er} tirage		2^{ème} tirage		issues
	b ₁	↙ ↘	b ₁	↙ ↘	(b ₁ ; b ₁) (b ₁ ; b ₂)
	b ₂	↙ ↘	b ₁	↙ ↘	(b ₂ ; b ₁) (b ₂ ; b ₂)

- L'univers : $\Omega = \{(b_1 ; b_1), (b_1 ; b_2), (b_2 ; b_1), (b_2 ; b_2)\}$
- X prend les valeurs $\{2, 3, 4\}$
- L'évènement associé à $X=2$ est $\omega_1 = \{(b_1 ; b_1)\}$
- Sa probabilité $p(X=2) = 1/4$.

1) Comprendre une expérience aléatoire et définir l'univers Ω

2) Définir une variable aléatoire X sur Ω

3) Evènement associé à une variable aléatoire X

10

10

Variables aléatoires

☐ **Loi de probabilité d'une variable aléatoire**

- On appelle **loi de probabilité de la variable aléatoire X** la fonction qui, à chaque x_i , associe la probabilité de l'évènement $p(X = x_i)$.
- On peut résumer les résultats dans un tableau :

x_i	x_1	x_2	\dots	x_n
$p(X = x_i)$	p_1	p_2	\dots	p_n

- On a : $\sum_{i=1}^n p(X = x_i) = 1$

☐ **Paramètres d'une variable aléatoire (Espérance, Variance et Écart-type)**

- **Espérance mathématique de X :** $E(X) = p_1x_1 + p_2x_2 + \dots + p_nx_n = \sum_{i=1}^n p_i x_i$
- **Variance de X :** $V(X) = p_1(x_1 - E(X))^2 + p_2(x_2 - E(X))^2 + \dots + p_n(x_n - E(X))^2 = \sum_{i=1}^n p_i(x_i - E(X))^2$
- **Écart-type de X :** $\sigma(X) = \sqrt{V(X)}$

11

11

Variables aléatoires

❑ Exemple :



On lance trois pièces de monnaie équilibrées.

On gagne 1DA (+) chaque fois que F apparaît et on perd 1DA (-) chaque fois que P apparaît.

$$\Omega = \{PPP; PPF; PFP; FPP; PFF; FPF; FFP; FFF\}.$$

$$X = \{-3; -1; 1; 3\}$$

$$\text{Espérance : } E(X) = \left[(-3) \times \frac{1}{8}\right] + \left[(-1) \times \frac{3}{8}\right] + \left[1 \times \frac{3}{8}\right] + \left[3 \times \frac{1}{8}\right] = 0$$

$$\text{Variance : } V(X) = \left[\frac{1}{8}(-3-0)^2\right] + \left[\frac{3}{8}(-1-0)^2\right] + \left[\frac{3}{8}(1-0)^2\right] + \left[\frac{1}{8}(3-0)^2\right] = \frac{5}{2}$$

$$\text{Écart-type de X : } \sigma(X) = \sqrt{\frac{5}{2}} = 1.58$$

12

12

Variables aléatoires

📖 Deux types de variables aléatoires

Discrètes

Ne prend que des valeurs discontinues dans un intervalle



Exemple :

X = « face du dé »

$x = 1, 2, 3, 4, 5, 6$ (dénombrables)

Continues

Peut prendre toutes les valeurs dans un intervalle donné



Exemple :

X = « poids d'un nouveau-né »

x = prend des valeurs 1 à 6kg

❑ Loi de probabilité

- Une variable aléatoire est caractérisée par l'ensemble des **valeurs** qu'elle peut prendre et par l'**expression mathématique** de la *probabilité* de ces valeurs.
- Cette expression s'appelle la **loi de probabilité** (ou *distribution de probabilité*) de la variable aléatoire.
- La loi de probabilité est déterminée par les probabilités p_i des évènements $\{X = x_i\}$.

13

13

Variables aléatoires

☐ Loi de probabilité

Discrètes

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

$x_i \in E, P(X=x_i) = p_i$

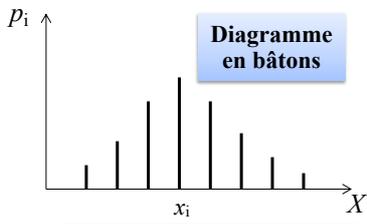


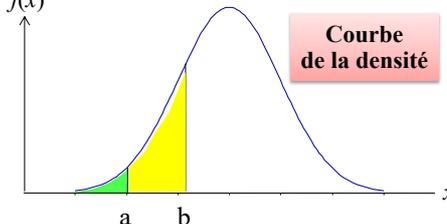
Diagramme en bâtons

Continues

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

$\forall x \in E, P(X=x) = 0$ mais ! $P(X \in [x, x+dx]) \neq 0$

Appelée **densité de probabilité** $\leftarrow = f(x) dx$



Courbe de la densité

La loi de X est présentée dans un **tableau** ; contrairement à la loi de probabilité continue ou elle est donnée par la **fonction f**

$P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x) dx = P(X \leq b) - P(X \leq a)$

14

14

Variables aléatoires

☐ Fonction F de répartition de la loi de X

▪ **Définition :**

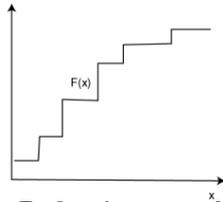
$$F : R \rightarrow [0,1] \left. \begin{array}{l} x \rightarrow P(X \leq x) \\ F(x) = P(X \leq x) \end{array} \right\}$$

▪ **Propriétés :**

F est croissante et continue à droite

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1 ; \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$$

Discrètes



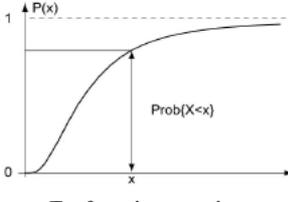
F : fonction en escalier

$$F(x_k) = P(X \leq x_k) = \sum_i^k p_i$$

$$P(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a)$$

$$P(X > x) = 1 - F(x)$$

Continues



F : fonction continue

$$F'(x) = f(x)$$

$$P(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a) = \int_a^b f(x) dx$$

$$P(X \geq x) = 1 - F(x) = \int_x^{+\infty} f(x) dx$$

$0 \leq F(x) \leq 1$

15

15

Variables aléatoires

Discrètes	Continues
Espérance	
$E(X) = \sum_{i=1}^n x_i p_i$	$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$
Variance	
$V(X) = \sum_{i=1}^n (x_i - E(X))^2 p_i$	$V(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x_i - E(X))^2 f(x) dx$
Ecart-type	
$\sigma_X = \sqrt{V(X)}$	

16

16

Variables aléatoires - Loi de Bernoulli

Loi de Bernoulli (discrète)

□ Epreuve de Bernoulli
Est une *expérience aléatoire* qui n'a que deux issues possibles, appelée :

- S : « succès » → probabilité $p(S)=p$
- \bar{S} : « échec » → probabilité $p(\bar{S})=(1-p)$.

□ Variable aléatoire de Bernoulli
Est une variable :

- X prend la valeur de 1 en cas de « succès »
- X prend la valeur de 0 en cas de « échec »

□ Loi de Bernoulli de paramètre p
Loi de probabilité est présenté :

x_i	1	0
$P(X=x_i)$	p	1 - p

↑
Est la probabilité du « succès »

Exemple

→ Si on lance un dé comme *expérience aléatoire* :

- S : obtenir un nombre ≥ 5 « succès »
- \bar{S} : obtenir un nombre < 5 « échec »

→ Définir la variable aléatoire de Bernoulli :

- X prend la valeur de 1 en cas de « succès »
- X prend la valeur de 0 en cas de « échec »

→

- $P(X=1) = p(S) = 2/6 = 1/3$
- $P(X=0) = p(\bar{S}) = 4/6 = 2/3$

x_i	1	0
$P(X=x_i)$	1/3	2/3

Donc : X suit une Loi de Bernoulli de paramètre $p=1/3$

17

17

Variables aléatoires - Loi de Bernoulli

❑ Schéma de de Bernoulli de paramètre n et p

Si on a une **expérience aléatoire** qui consiste à répéter n fois de façon **identique** et **indépendante** une épreuve de **Bernoulli** (succès/Echec).

↓

Schéma de Bernoulli de paramètre n et p
 n : nombre de répétitions
 p : la probabilité du succès de l'épreuve de Bernoulli

↓

Si X : est le nombre de succès de un schéma de Bernoulli

↓

Donc X : Suit une loi Binomiale de paramètre n et p
 $B(n, p)$

18

18

Variables aléatoires - Loi Binomiale

📖 Loi Binomiale (loi discrète)

❑ Exemple :
 Soit une épreuve de Bernoulli de paramètre p répétée 3 fois de façon identique et indépendante

$P(X=0)=p(\text{ÉÉÉ})$
 $= (p-1) \times (p-1) \times (p-1)$
 $= (p-1)^3$

$P(X=1)= p(\text{ÉSS})+ p(\text{SSÉ})+ p(\text{SÉS})$
 $= (p-1) \times (p-1) \times p$
 $+ (p-1) \times p \times (p-1)$
 $+ p \times (p-1) \times (p-1)$
 $= 3[p \times (p-1)^2]$

$P(X=2)= ?$

➡ X : Suit une loi Binomiale de paramètre p et $n=3$

19

19

Variables aléatoires - Loi Binomiale

Donc... La probabilité d'obtenir k succès au cours des n répétitions

$$P(X = k) = \binom{n}{k} \times p^k \times (1-p)^{n-k}$$



Ce lit k parmi n !

□ Triangle de Pascale :

$n \backslash k$	0	1	2	3	4	5	6
0	1						
1	1	1					
2	1	2	1				
3	1	3	3	1			
4	1	4	6	4	1		
5	1	5	10	10	5	1	
6	1	6	15	20	15	6	1

20

20

Variables aléatoires - Loi Binomiale

□ Exemple :

Prenant l'exemple précédant $p(X=1)$

$$P(X = k) = \binom{n}{k} \times p^k \times (1-p)^{n-k}$$

$$P(X = 1) = 3 \times p^1 \times (1-p)^{3-1}$$

Loi de Bernoulli

Loi Binomiale

□ **Espérance :**

$$E(x) = p$$

$$E(x) = np$$

□ **Variance :**

$$V(X) = p \times (1-p)$$

$$V(X) = n \times p \times (1-p)$$

□ **Ecart-type**

$$\sigma_x = \sqrt{V(X)}$$

$$\sigma_x = \sqrt{V(X)}$$

21

21

Variables aléatoires

❑ Exercice 1

On lance **10 fois** un dé bien équilibré. Quelle est la probabilité d'obtenir **4 fois** le chiffre **1** au cours des dix lancers ?

❑ **Solution** : L'expérience aléatoire est « Lancer le dé », avec :

- Succès « obtenir 1 » → S
- Echec « obtenir 2, 3, 4, 5, 6 » → \bar{S}
- $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

- ✓ La probabilité d'avoir un succès : $p(S) = 1/6$
- ✓ Donc on a une **Loi de Bernoulli** de paramètre $p = 1/6$

On répète 10 fois l'expérience de manière indépendante :

- X : Est le nombre de succès (nombre de fois où on obtient 1).

- ✓ Donc on a une **Loi de Binomiale** de paramètre $n = 10$ et $p = 1/6$ ou **B (10, 1/6)**

$$P(X = k) = \binom{n}{k} \times p^k \times (1-p)^{n-k}$$

$$P(X = 4) = \binom{10}{4} \times \left(\frac{1}{6}\right)^4 \times \left(1 - \frac{1}{6}\right)^{10-4} = 210 \times \left(\frac{1}{6}\right)^4 \times \left(\frac{5}{6}\right)^6 = 0.54$$

22

22

Variables aléatoires – Loi normale

📖 **Loi Normale (Variable continue)**

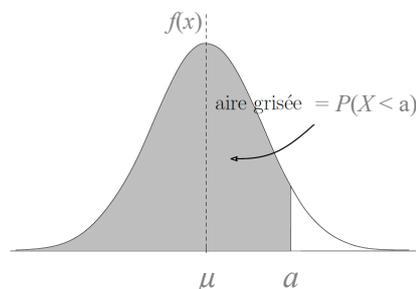
On parle de **loi normale** lorsque l'on a affaire à une **variable aléatoire continue** qui dépend d'un grand nombre de *causes indépendantes* dont les effets s'additionnent et dont aucune n'est prépondérante (**conditions de Borel**).

- ❑ Cette variable aléatoire suit une loi normale de paramètre μ et σ notée $N(\mu ; \sigma)$, si sa **densité de probabilité** est donnée par :

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \quad E(x) = \mu \quad \text{et} \quad V(x) = \sigma^2$$

$$\text{avec : } \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

$$\text{et } P(X < a) = \int_{-\infty}^a \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$

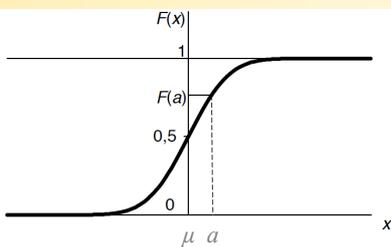


23

Variables aléatoires – Loi normale

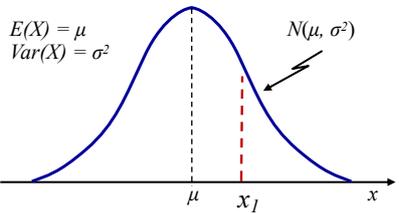


Cette **intégrale** (celle de $f(x)$!) n'ayant pas d'expression mathématique simple, des **tables** donnent les valeurs de la **fonction de répartition** $F(x)$.



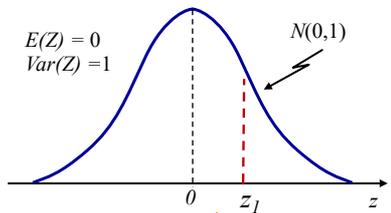
Loi normale centrée réduite

- La variable **centrée réduite** associée à la variable aléatoire X est la variable : $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$
- La variable Z suit la loi normale $\mathcal{N}(0 ; 1)$ dont les paramètres sont $\mu = 0$ et $\sigma = 1$.



$E(X) = \mu$
 $Var(X) = \sigma^2$

$N(\mu, \sigma^2)$



$E(Z) = 0$
 $Var(Z) = 1$

$N(0, 1)$

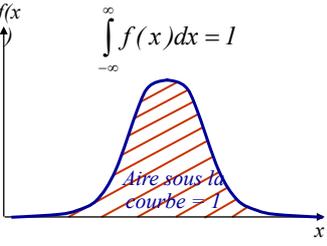
$z_l = \frac{x_l - \mu}{\sigma}$

24

24

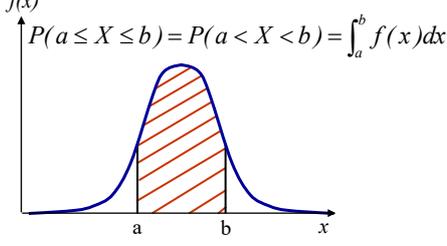
Variables aléatoires – Loi normale

Propriétés



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

Aire sous la courbe = 1



$P(a \leq X \leq b) = P(a < X < b) = \int_a^b f(x) dx$

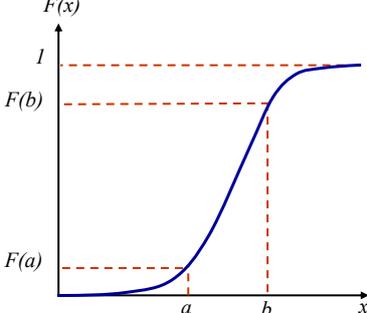


Le calcul des probabilités se fait en calculant l'**aire sous la courbe** entre deux valeurs de X

et !

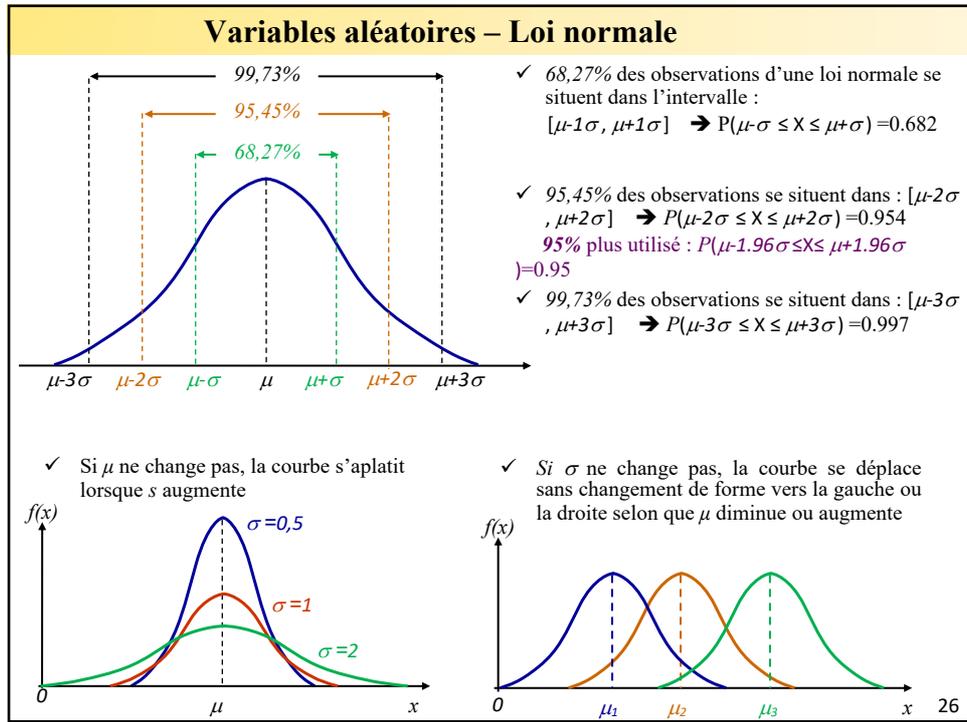
Peut aussi se faire à l'aide de la **fonction de répartition**





25

25



26

Variables aléatoires – Loi normale

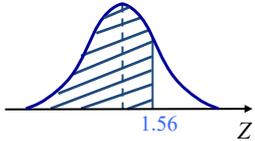
Calcul des probabilités avec la loi normale centrée réduite

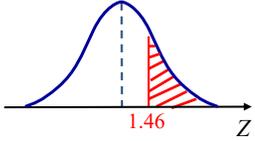
Rappelez vous que l'intégrale de $f(x)$ n'est pas nécessaire pour le calcul des valeur de probabilité $P(X \text{ ou } Z)$, ces dernière peuvent être déterminées à partir de cette tables **tables**.

z	0,00	0,01	0,02	0,03	0,04	0,05	0,06	0,07	0,08	0,09
0,0	0,5000	0,5040	0,5080	0,5120	0,5160	0,5199	0,5239	0,5279	0,5319	0,5359
0,1	0,5398	0,5438	0,5478	0,5517	0,5557	0,5596	0,5636	0,5675	0,5714	0,5753
0,2	0,5793	0,5832	0,5871	0,5910	0,5948	0,5987	0,6026	0,6064	0,6103	0,6141
0,3	0,6179	0,6217	0,6255	0,6293	0,6331	0,6368	0,6406	0,6443	0,6480	0,6517
0,4	0,6554	0,6591	0,6628	0,6664	0,6700	0,6736	0,6772	0,6808	0,6844	0,6879
0,5	0,6915	0,6950	0,6985	0,7019	0,7054	0,7088	0,7123	0,7157	0,7190	0,7224
0,6	0,7257	0,7291	0,7324	0,7357	0,7389	0,7422	0,7454	0,7486	0,7517	0,7549
0,7	0,7580	0,7611	0,7642	0,7673	0,7704	0,7734	0,7764	0,7794	0,7823	0,7852
0,8	0,7881	0,7910	0,7939	0,7967	0,7995	0,8023	0,8051	0,8078	0,8106	0,8133
0,9	0,8159	0,8186	0,8212	0,8238	0,8264	0,8289	0,8315	0,8340	0,8365	0,8389
1,0	0,8413	0,8438	0,8461	0,8485	0,8508	0,8531	0,8554	0,8577	0,8599	0,8621
1,1	0,8643	0,8665	0,8686	0,8708	0,8729	0,8749	0,8770	0,8790	0,8810	0,8830
1,2	0,8849	0,8869	0,8888	0,8907	0,8925	0,8944	0,8962	0,8980	0,8997	0,9015
1,3	0,9032	0,9049	0,9066	0,9082	0,9099	0,9115	0,9131	0,9147	0,9162	0,9177
1,4	0,9192	0,9207	0,9222	0,9236	0,9251	0,9265	0,9279	0,9292	0,9306	0,9319
1,5	0,9332	0,9345	0,9357	0,9370	0,9382	0,9394	0,9406	0,9418	0,9429	0,9441
1,6	0,9452	0,9463	0,9474	0,9484	0,9495	0,9505	0,9515	0,9525	0,9535	0,9545
1,7	0,9554	0,9564	0,9573	0,9582	0,9591	0,9599	0,9608	0,9616	0,9625	0,9633
1,8	0,9641	0,9649	0,9656	0,9664	0,9671	0,9678	0,9686	0,9693	0,9699	0,9706
1,9	0,9713	0,9719	0,9726	0,9732	0,9738	0,9744	0,9750	0,9756	0,9761	0,9767
2,0	0,9772	0,9778	0,9783	0,9788	0,9793	0,9798	0,9803	0,9808	0,9812	0,9817
2,1	0,9821	0,9826	0,9830	0,9834	0,9838	0,9842	0,9846	0,9850	0,9854	0,9857
2,2	0,9861	0,9864	0,9868	0,9871	0,9875	0,9878	0,9881	0,9884	0,9887	0,9890
2,3	0,9893	0,9896	0,9898	0,9901	0,9904	0,9906	0,9909	0,9911	0,9913	0,9916
2,4	0,9918	0,9920	0,9922	0,9925	0,9927	0,9929	0,9931	0,9932	0,9934	0,9936
2,5	0,9938	0,9940	0,9941	0,9943	0,9945	0,9946	0,9948	0,9949	0,9951	0,9952
2,6	0,9953	0,9955	0,9956	0,9957	0,9959	0,9960	0,9961	0,9962	0,9963	0,9964
2,7	0,9965	0,9966	0,9967	0,9968	0,9969	0,9970	0,9971	0,9972	0,9973	0,9974
2,8	0,9974	0,9975	0,9976	0,9977	0,9977	0,9978	0,9979	0,9979	0,9980	0,9981
2,9	0,9981	0,9982	0,9982	0,9983	0,9984	0,9984	0,9985	0,9985	0,9986	0,9986

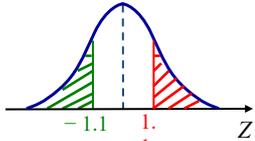
27

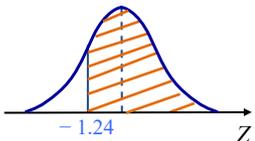
Variables aléatoires – Loi normale

De la table : $P(Z \leq 1.56) = 0.9406$


De la table : $P(Z \geq 1.49) = 1 - P(Z \leq 1.49)$
 $= 1 - 0.9319 = 0.0681$


$P(Z \leq -z) = P(Z \geq z)$

De la table : $P(Z \leq -1.1) = P(Z \geq 1.1)$
 $= 1 - P(Z \leq 1.1)$
 $= 1 - 0.8643 = 0.1357$


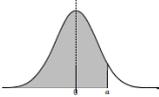
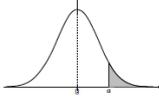
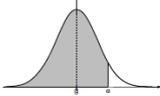
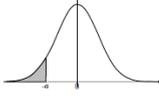
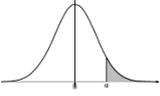
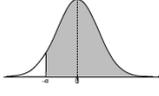
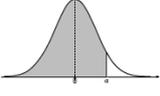
De la table : $P(Z \geq -1.24) = P(Z \leq 1.24)$
 $= 0.8925$


28

28

Variables aléatoires – Loi normale

Pour résumer !

I	$\mathbb{P}(X \leq a)$		\Rightarrow table
II	$\mathbb{P}(X \geq a)$	 $= 1 -$ 	\Rightarrow cas I
III	$\mathbb{P}(X \leq -a)$	 $=$ 	\Rightarrow cas II
IV	$\mathbb{P}(X \geq -a)$	 $=$ 	\Rightarrow cas I

29

29

Variables aléatoires – Loi normale

**Pour faire des calculs avec une loi $N(\mu ; \sigma)$, on se ramène a la loi $N(0 ; 1)$.
Donc on doit **centrer et réduire X**.**

 **Exemple**

On suppose que la variable X suit $N(11; 2)$. Quelle proportion d'individus est-ce que $X \leq 14$?

On centrer et réduire X

On va chercher : $P(X \leq 14) \Leftrightarrow P\left(Z \leq \frac{14-11}{2}\right) \Leftrightarrow P(Z \leq 1.5)$

De la table : $P(Z \leq 1.5) = 0.9332$

Donc : $P(X \leq 14) = 0.9332$

Pour 93.3 % des individus, la variable X est inférieure à 14.

30

30

Variables aléatoires – Loi normale

□ Pour faire le calcul inverse, il existe la table des quantiles

	0	0.001	0.002	0.003	0.004	0.005	0.006	0.007	0.008	0.009
0	$-\infty$	-3.090	-2.878	-2.748	-2.652	-2.576	-2.512	-2.457	-2.409	-2.366
0.01	-2.326	-2.290	-2.257	-2.226	-2.197	-2.170	-2.144	-2.120	-2.097	-2.075
0.02	-2.054	-2.034	-2.014	-1.995	-1.977	-1.960	-1.943	-1.927	-1.911	-1.896
0.03	-1.881	-1.866	-1.852	-1.838	-1.825	-1.812	-1.799	-1.787	-1.774	-1.762
					0.706	-1.695	-1.685	-1.675	-1.665	-1.655
					0.607	-1.598	-1.589	-1.581	-1.572	-1.563
0.06	-1.555	-1.546	-1.538	-1.530	-1.522	-1.514	-1.506	-1.498	-1.491	-1.483
0.07	-1.476	-1.468	-1.461	-1.454	-1.447	-1.440	-1.433	-1.425	-1.419	-1.412
0.08	-1.405	-1.398	-1.392	-1.385	-1.379	-1.372	-1.366	-1.359	-1.353	-1.347
0.09	-1.341	-1.335	-1.329	-1.323	-1.316	-1.311	-1.305	-1.299	-1.293	-1.287
0.9	1.282	1.287	1.293	1.299	1.305	1.311	1.316	1.323	1.329	1.335
0.91	1.341	1.347	1.353	1.359	1.366	1.372	1.379	1.385	1.392	1.398
0.92	1.405	1.412	1.419	1.425	1.433	1.440	1.447	1.454	1.461	1.468
0.93	1.476	1.483	1.491	1.498	1.506	1.514	1.522	1.530	1.538	1.546
0.94	1.555	1.563	1.572	1.581	1.589	1.598	1.607	1.616	1.626	1.635
0.95	1.645	1.655	1.665	1.675	1.685	1.695	1.706	1.717	1.728	1.739
0.96	1.751	1.762	1.774	1.787	1.799	1.812	1.825	1.838	1.852	1.866
0.97	1.881	1.896	1.911	1.927	1.943	1.960	1.977	1.995	2.014	2.034
0.98	2.054	2.075	2.097	2.120	2.144	2.170	2.197	2.226	2.257	2.290
0.99	2.326	2.366	2.409	2.457	2.512	2.576	2.652	2.748	2.878	3.090

31

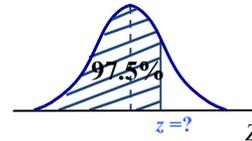
31

Variables aléatoires – Loi normale

❑ **Déterminer z pour une probabilité donnée ou chercher le quantile pour une probabilité donnée**

📖 Exemple 1

- Cherche le quantile à 97.5% pour la $N(0; 1)$.
- ➔ Cela revient à déterminer z tel que $P(Z \leq z) = 0.975$



- ❑ De la table z pour $P(Z \leq z) = 0.975$ est **1.96**

Notation

Le quantile d'ordre α pour la loi normale centrée/réduite est noté z_α (Ex : $z_{0.975} = 1.96$)

Pour revenir aux valeurs
de la loi normale
quelconque $N(\mu; \sigma)$



On « déréduit » et on
« décentre » le quantile de
la loi normale $N(0; 1)$



$$X_\alpha = \mu + z_\alpha \times \sigma$$

📖 Exemple 2

Revenant à l'exemple précédent : Le quantile X_α pour la loi normale de moyenne $\mu = 12$ et écart-type $\sigma = 1.2$



$$X_\alpha = 12 + 1.96 \times 1.2 = 14.35$$

32

32

Variables aléatoires – Loi normale

❑ Exercice

La note finale des étudiants de la promotion microbiologie/QPSA/NSA en statistique suit une loi normale de moyenne $\mu = 14.4$ et écart-type $\sigma = 2$

- 1) Déterminer la probabilité qu'un étudiant obtienne une note supérieure à 17 ?
- 2) Déterminer la proportion des étudiants ayant une note inférieure à 10 ?
- 3) Quel est le quantile à 90% des étudiants ?

❑ Solution

X la variable aléatoire associée aux notes des étudiants et Z est la variable centrée réduite.

1) On va chercher : $P(X \geq 17) \Leftrightarrow P\left(Z \geq \frac{17-14.4}{2}\right) \xleftarrow{\text{Centrer et réduire } X} P(Z \geq 1.3)$

De la table : $P(Z \geq 1.3) = 1 - P(Z \leq 1.3) = 1 - 0.9032 = \mathbf{0.0968}$

2) On va chercher : $P(X \leq 10) \Leftrightarrow P\left(Z \leq \frac{10-14.4}{2}\right) \Leftrightarrow P(Z \leq -2.2)$

De la table : $P(Z \leq -2.2) = P(Z \geq 2.2) = 1 - P(Z \leq 2.2) = 1 - 0.9861 = \mathbf{0.0139}$

Donc on a 1.39% des étudiants ayant une note inférieure à 10.

3) On va chercher z_α :

De la table : $z_{0.90} = \mathbf{1.282}$

On déréduit et on décentre : $X_{0.90} = 14.4 + 1.282 \times 2 = 16.964$

33

33