

# Chapitre I

## Éléments de Probabilité

### 1) Formalisme

On note par  $\Omega$  l'espace des résultats possibles issus d'une expérience.

Un **résultat** est noté  $\omega$ . On parle aussi d'événement élémentaire.

Un **événement** est la donnée d'un ensemble de résultats.

On note par  $\mathcal{P}(\Omega)$  l'ensemble des événements.

$\mathcal{P}(\Omega)$  est l'ensemble de tous les sous-ensembles de  $\Omega$ .

Dans les faits, on ne considère que l'ensemble des événements que l'on trouve intéressants.

On notera encore  $\mathcal{P}(\mathcal{E})$  cet ensemble.

(2)

## Definition

Une **probabilité** est une fonction définie sur  $\mathcal{P}(\Omega)$ , à valeurs dans  $[0, 1]$ , vérifiant:

①  $\mathbb{P}(\Omega) = 1$

② Si  $(A_n)$  est une suite d'événements deux à deux disjoints, alors

$$\mathbb{P}\left(\bigcup A_n\right) = \sum \mathbb{P}(A_n).$$

En particulier: •  $\mathbb{P}(A^c) = 1 - \mathbb{P}(A)$

•  $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$

## Definition

$A$  et  $B$ , deux événements, sont dits indépendants si  $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \times \mathbb{P}(B)$

Cas particuliers Quand  $\Omega$  est fini, on définit sur  $\mathcal{P}(\Omega)$  la probabilité naturelle:

$$A \in \mathcal{P}(\Omega)$$

$$P(A) = \frac{\text{nombre de cas favorables pour } A}{\text{nombre de cas possibles.}}$$

**Exemple.** Une urne contient 20 boules: 5 noires  
15 blanches

① l'expérience consiste à tirer 1 boule et le résultat dépend de la couleur

Probabilité d'avoir une boule blanche:  $\frac{15}{20}$   
 $\frac{3}{4}$ .

Probabilité d'avoir une boule noire:  $\frac{5}{20} = \frac{1}{4}$ .

② Une seconde expérience consiste à tirer 2 boules avec remise (tirage non exhaustif) - Résultat = couple de couleurs

$$\text{Probabilité d'avoir } (b, b) = \frac{15}{20} \times \frac{15}{20} = 9/16.$$

Probabilité d'avoir au moins une boule noire:  
 $1 - \frac{9}{16} = 7/16$ .

## e) Variable aléatoire

(4)

### Définition

Une **variable aléatoire**  $X$  est une fonction de  $\Omega$  vers  $\mathbb{R}$  (nombres réels) telle pour tout nombre réel  $x$ , l'ensemble

$$\{\omega \in \Omega, X(\omega) \leq x\}$$

est un événement de  $\mathcal{P}(\Omega)$ .

Si  $\mathbb{P}$  est une loi de probabilités sur  $\mathcal{P}(\Omega)$

on pose :

$$\mathbb{P}(X \leq x) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega, X(\omega) \leq x\})$$

Une **loi de probabilité** est la donnée d'un triplet  $(\mathcal{P}(\Omega), \mathbb{P}, X)$ .

Pratiquement on oublie  $\Omega$  et  $\mathcal{P}(\Omega)$ .

# Fonction de répartition de X

(5)

Pour un nombre réel  $x$ , on pose

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x).$$

La fonction  $x \mapsto F_X(x)$

$$\mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$$

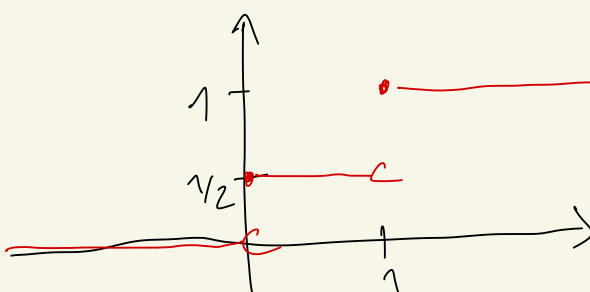
est la fonction de *répartition* de la v.a.  $X$ .

Observons que  $\mathbb{P}(a < X \leq b) = F_X(b) - F_X(a)$ .

Exemple Pièce de monnaie  $X(\omega) = \begin{cases} 0 & \text{si } \omega \text{ pile} \\ 1 & \omega \text{ face} \end{cases}$   
 $\omega = 1$  lancer

$$\begin{aligned} \text{On a } & \mathbb{P}(X < 0) = 0 \\ & \mathbb{P}(X = 0) = 1/2 \\ & \mathbb{P}(X = 1) = 1/2 \end{aligned}$$

$$\begin{cases} \mathbb{P}(X < 1) = 1/2 \\ \mathbb{P}(X \leq 1) = 1 \end{cases}$$



est une fonction en escalier.

**Definition.** Une v.a. est dite *discrète* si l'ensemble des valeurs de X est fini (ou d'infinité)

## Definition de la moyenne d'une v.a.

Soit X une v.a. discrète.

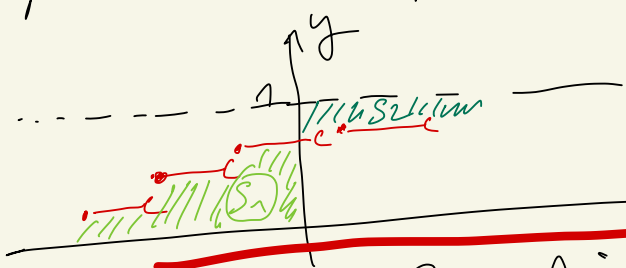
On définit sa *moyenne*  $\mu_X$  par:

$$\mu_X = E(X) = \sum_k k \times P(X=k)$$

↑ valeurs prises par X

on parle aussi d'espérance

On peut montrer la propriété suivante:



Calcul de la moyenne  $\bar{x}$  partir de la fonction de répartition

$$\mu_X = \text{Aire } S_2 - \text{Aire } S_1$$

Exemple "Pile ou face"

$$\mu_X = 0 \times P(X=0) + 1 \times P(X=1) = \frac{1}{2} \times 0 + \frac{1}{2} \times 1 = \frac{1}{2}$$

la variance d'une variable aléatoire  $X$  mesure 7

la distance moyenne à la moyenne :

Soit  $Y = (X - \mu_X)^2$  : c'est une v.a.

$$\text{Var}(X) = \mu_Y$$

On montre  $\text{Var}(X) = \mu_{X^2} - (\mu_X)^2$ .

$$\text{Ecart-type de } X: \sigma_X = \sqrt{\text{Var}(X)}$$

3) Quelques lois discrètes

Loi de Bernoulli  $B(p)$

La v.a. prend deux valeurs  $X=0$  ou  $X=1$

$p = P(X=1)$  et  $q = 1-p = P(X=0)$

$$\text{On a } \mu_X = p \times 1 + q \times 0 = p$$

$$\text{Var}(X) = p(1-p)^2 + q(0-p)^2 = pq$$

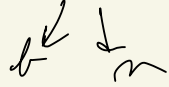
$$\sigma_X = \sqrt{pq}$$

$$\begin{aligned} \mu_X &= p \\ \sigma_X &= \sqrt{pq} \end{aligned}$$

généralise  
le lancer de  
la pièce

## loi binomiale $B(n, p)$

c'est la loi qui modélise l'étude suivante:  
 une urne contient  $N$  boules de deux couleurs



Probabilité de tirer une boule  $b = p$   
 $n = q = 1 - p$

On effectue le tirage de  $n$  boules avec remise.  
 La variable aléatoire  $X$  compte le nombre de boules  $b$ .

On a  $P(X = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k} \quad k = 0, \dots, n$

$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$  coefficients binomiaux

$$E_X = \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k q^{n-k} = np$$

$$\text{Var}(X) = npq \quad ; \quad \sigma_X = \sqrt{npq}$$

Remarque 1:  $B(1, p) = B(p)$

Remarque 2: Quand  $n$  est grand, le tirage peut être sans remise... On considère que  $X$  suit quand même une loi  $B(n, p)$ : mais c'est une approximation.



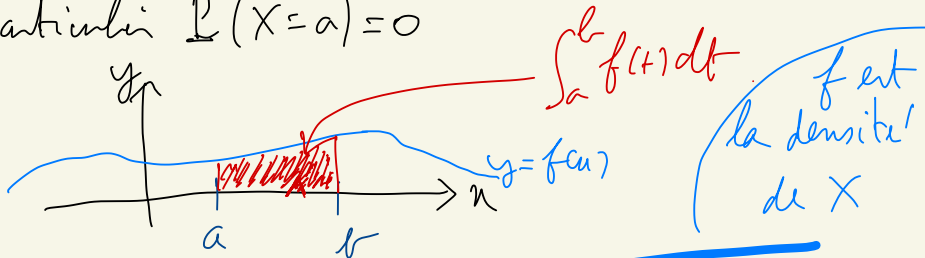
## 4) lois continues

(9)

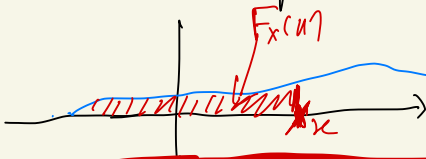
**Definition** Une variable aléatoire **continue**  $X$  est un v.a. pour laquelle la probabilité d'appartenir à un intervalle se calcule à partir d'une surface de densité par une fonction continue par morceaux :

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

En particulier  $P(X=a) = 0$



Comme pour la loi discrète, la fonction de répartition est définie par  $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$



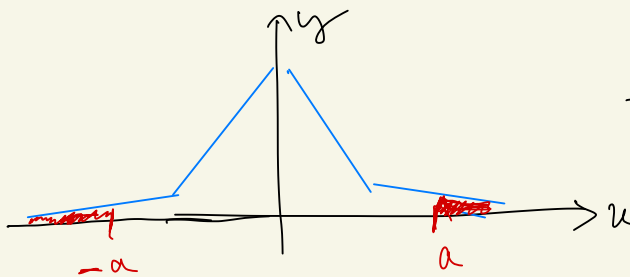
A noter:  $P(-\infty < X < +\infty) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$



Cas particulier: probabilités *bilatérales*

10

la fonction  $f$  est paire: axe de symétrie.



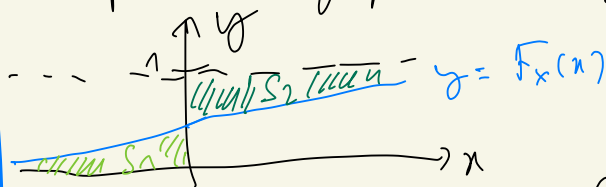
$$P(|X| > a) = \text{////}$$

$$= 2(1 - P(X < a))$$

$\rightarrow$   $x$  en dehors de  $[-a; a]$

## Definition

On définit la moyenne de  $X$  à partir du graphe de la fonction de répartition:



$$\mu_X = S_2 - S_1$$

On peut montrer que  $\mu_X = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$ .  
( $f$  est la densité de  $X$ )

$$\text{Variance de } X = \mu_{X^2} - (\mu_X)^2$$

$$\text{Ecart-type de } X = \sqrt{\text{var}(X)}$$



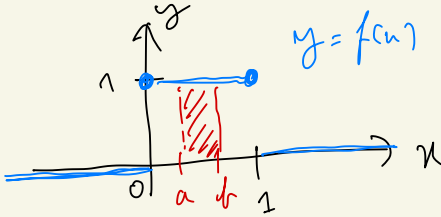
# (5) Exemples de lois continues

(11)

## loi uniforme

- fonction de densité  $f$ :

$$f(x) = \begin{cases} 1 & \text{si } 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$



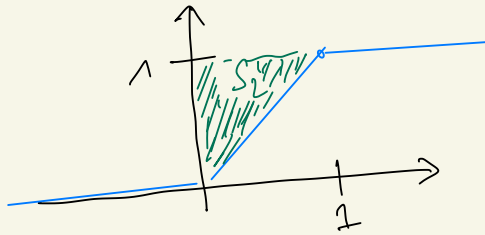
$$0 \leq a, b \leq 1$$

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

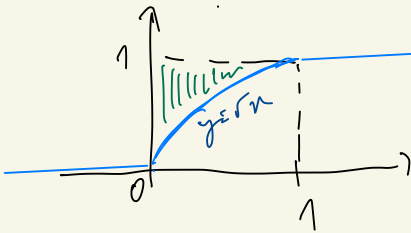
$$\text{Ainsi } F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ x & \text{si } 0 \leq x \leq 1 \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}$$

- Graphes de  $F_X$

$$P_X = \text{aire} \text{ } |||| = 1/2$$



- le graphe de  $F_{X^2}$  fait intervenir  $x \mapsto \sqrt{x}$ .



$$P_{X^2} = |||| = 1/3$$

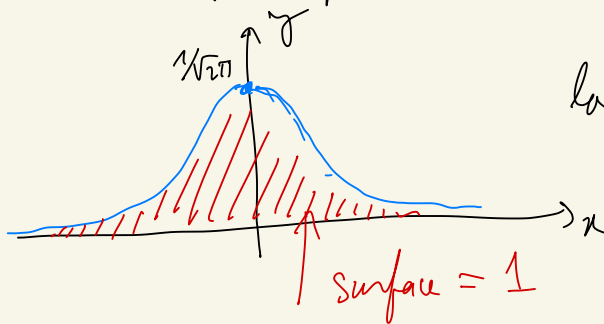
$$\text{Var}(X) = 1/3 - (1/2)^2 = 1/12$$

$$\sigma_X = \frac{1}{2\sqrt{3}}$$

# Loi normale centrée réduite $\mathcal{N}(0,1)$

(12)

densité définie par la fonction  $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$

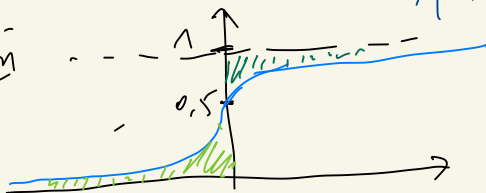


la fonction est paire.

**courbe de Gauss**

( $x \mapsto e^x = \exp(x)$ )  
exponentielle

• Fonction de répartition



$$\mu_x = \text{---} - \text{---}$$

$$\mu_x = 0$$

• Pour  $x \geq 0$ , on montre

$$P(X^2 \leq x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x t^{-1/2} e^{-t/2} dt$$

bi  
gamma

Par le calcul;  $\mu_{X^2} = 1$ ;  $\text{Var}(X) = 1$  et  $\sigma_X = 1$ .

$$\mu_X = 0 ; \sigma_X = 1$$

! Difficile

problème: pas de formule pour calculer  $P(X \leq x)$   
cela se fait à l'aide de tables

Exemple.

$P(X \leq 0,41) \approx 0,6591$  (se lit via la table)

Que vaut  $P(X \leq -0,41)$  ?

$P(X \leq -0,41) = 1 - P(X \leq 0,41) = 1 - 0,6591 \approx 0,3409$

Ainsi  $P(|X| \geq 0,41) = P(X \leq -0,41) + P(X \geq 0,41)$   
 $= 2 P(X \leq -0,41) \approx 0,6818.$

que l'on retrouve dans le tableau "probabilités bilatérales".

plus généralement:

Soit  $a \geq 0$ .  $P(X \leq -a) = 1 - P(X \leq a)$

$P(|X| \geq a) = 2(1 - P(X \leq a))$

se lit dans le tableau probabilités bilatérales.

Cas particuliers

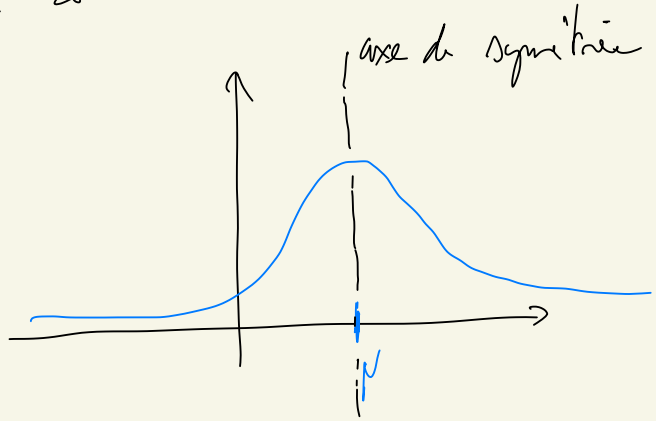
$P(|X| \geq 1) \approx 0,3173$

$\parallel$   
 $P(|X - \mu_x| \geq \sigma_x)$

loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma)$ ,  $\sigma > 0$

(14)

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



$$\begin{aligned} \mu_x &= \mu \\ \sigma_x &= \sigma \end{aligned}$$

Fonction gamma:  $\Gamma$

c'est une fonction définie pour  $x \geq 0$  ... compliquée.

on a:  $\Gamma(1) = 1$ ;  $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$

$$\Gamma(t/2) = (t/2 - 1) \Gamma(t/2 - 1)$$

$$\Rightarrow \Gamma(t/2) = \begin{cases} (t/2 - 1)! & \text{si } t \text{ entier pair} \\ (t/2 - 1)(t/2 - 2) \dots \times \frac{3}{2} \times \frac{1}{2} \times \sqrt{\pi} & t \text{ impair} \end{cases}$$

Rappel:  $n! = n \times (n-1) \times \dots \times 2 \times 1$   
factoriel  $n$

# Loi de Student - (Ster)

$n =$  degré de liberté <sup>(15)</sup>

$$\text{densité } f(x) = \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \frac{\Gamma((n+1)/2)}{\Gamma(n/2)} \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{-\frac{(n+1)}{2}}$$

ici  $n = 1, \dots$  : degré de liberté.

Remarques • la fonction  $f$  est paire

•  $n=1$ :  $f(x) = \frac{1}{\pi} \frac{1}{1+x^2}$



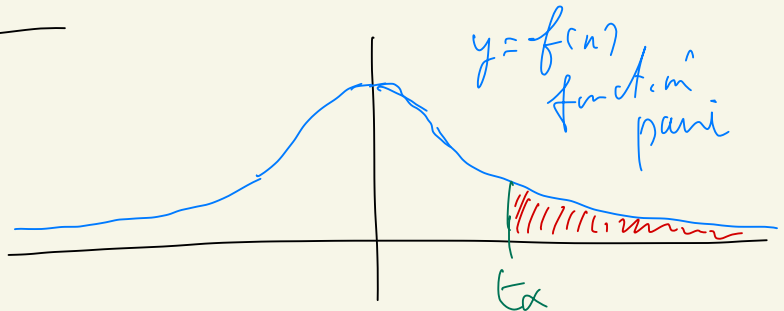
Fonction de répartition:  $F_x(x) = \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arctan x$

• pour  $n=1, 2$ , l'écart-type n'est pas défini.

pour  $n \geq 2$

$$\mu_x = 0 ; \sigma_x = \sqrt{\frac{n}{n-2}}$$

Exemple



# Exemple

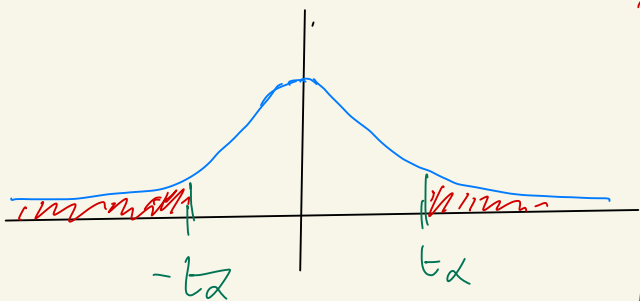
$$n=3$$

$$t_{\alpha} = 1,638.$$

(16)

$$P(X \geq 1,638) = 0,10 \leftarrow \text{sur la courbe}$$

Comme la fonction  $f$  est paire, on peut parler de probabilités bilatérales.



$$\begin{aligned} P(|X| \geq t_{\alpha}) &= P(X \geq t_{\alpha}) + P(X \leq -t_{\alpha}) \\ &= 2 \times P(X \geq t_{\alpha}). \end{aligned}$$

Par la table (bilatérale), on trouve

$$P(|X| \geq 1,64) = 0,20 \leftarrow \text{sur la table}$$

↑ donné par la table

Et on retrouve bien que

$$P(|X| \geq 1,64) = 2 \times 0,10.$$





### 5) Quelques opérations entre les variables

Deux variables aléatoires  $X$  et  $Y$  sont dites indépendantes si pour tout  $x$  et  $y$ :

$$P(X \leq x \text{ et } Y \leq y) = P(X \leq x) \cdot P(Y \leq y).$$

Cette notion peut être étendue à une famille finie de variables aléatoires.

On note alors v. a. i. (Variables Aléatoires Indépendantes)

- Soient  $X_1, \dots, X_n$  des v. a. i. avec  $X_i \sim \mathcal{U}(0, 1)$ .

Alors  $X_1 + \dots + X_n \sim \mathcal{U}(0, \sqrt{n})$

- $X_1, \dots, X_n$  des v. a. i. avec  $X_i \sim \mathcal{U}(\mu, \sigma)$

Alors  $X_1 + \dots + X_n \sim \mathcal{U}(n\mu, \sigma\sqrt{n})$

et  $\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \sim \mathcal{U}(\mu, \sigma/\sqrt{n})$

•  $X$  v.a. de moyenne  $\mu$  et d'écart-type  $\sigma$ .  
 Soient  $a > 0$  et  $b$  deux nombres réels.

Alors  $aX + b$  est une v.a.  
 de moyenne :  $a\mu + b$   
 d'écart-type :  $a\sigma$

Ainsi si  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$  alors  
 $\frac{X - \mu}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ .

## • Moyenne empirique

$X_1, \dots, X_n$  des v.-a.-i. suivant la même loi  $X$   
de moyenne  $\mu$  et d'écart-type  $\sigma$ .

On pose

$$\bar{X} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$$

moyenne  
empirique

$$S^2 = \frac{(X_1 - \bar{X})^2 + \dots + (X_n - \bar{X})^2}{n}$$

variance  
empirique

- $\bar{X}$  et  $S^2$  sont deux nouvelles variables aléatoires qui vont jouer un rôle important pour la suite.
- Une évaluation de  $\bar{X}$  et  $S^2$  sur un échantillon de taille  $n$  donne bien à des interprétations

théorème

(10)

$X_1, \dots, X_n$  des v. alé. ind. ou  $X_i \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ .

Alors

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{S^2}{n(n-1)}}} \sim \text{St}(n-1)$$

bi de Student  
à  $n-1$  ddl.

Une étude statistique d'une loi normale  
est bien contrôlée en "théorie".

## 6) Convergences

(2)

### théorème limite central

Soient  $X_1, \dots, X_n$  des v.a.i de même loi  $X$ .

Soit  $\mu =$  moyenne de  $X$

$\sigma =$  l'écart-type de  $X$ .

Soit  $Y_n = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$

Alors  $F_{Y_n}(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_Z(x)$

où  $Z \sim \mathcal{N}(0,1)$

fonctions de répartition.

ou encore

$$P(Y_n \leq x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-t^2/2} dt$$

Pour  $n$  grand, la fonction de répartition de  $Y_n$  est proche de celle de la loi  $\mathcal{N}(0,1)$

On dit que  $Y_n$  converge en loi vers  $\mathcal{N}(0,1)$ .

Conséquence:

Une valeur approchée de  $P(Y_n \leq x)$  peut être donnée à partir d'une surface liée à la courbe  $x \mapsto e^{-x^2/2}$ .

Curve de Gauss

 Difficile à calculer.

Conséquence

(23)

## théorème de Laplace-De Moivre.

$X_1, \dots, X_n$  des v.a.i de même loi  $\mathcal{B}(p)$ .  
Bernoulli.

$$\text{Soit } Y_n = \frac{X_1 + \dots + X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}}$$

Alors  $Y_n$  converge en loi vers  $\mathcal{N}(0,1)$ .

Observons que  $X_1 + \dots + X_n \sim \mathcal{B}(n, p)$ .

Pour  $n$  grand,

$\mathcal{B}(n, p)$  est proche de  $\mathcal{N}(np, \sqrt{npq})$ .

En pratique, on assimile une loi binomiale  
à une loi normale quand

$$np > 15 \text{ et } nq > 15$$

ou quand

$$n > 30 \text{ et } (np > 5 \text{ et } nq > 5)$$

# Exemple

Pile ou face

$$X = \beta(1/2)$$

$$p = 1/2; q = 1/2.$$

$$X(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{Pile} \\ 0 & \text{Face} \end{cases}$$

On effectue  $n$  lancers d'une pièce, ces lancers sont indépendants.

L'opération est modélisée par la donnée de  $n$  v.a.i.

$$X_1, \dots, X_n \text{ où } X_i \sim \beta(1/2).$$

$$\text{On pose } S_n = X_1 + \dots + X_n.$$

$$\text{Ici } S_n \sim \beta(n, 1/2).$$

Alors pour  $n$  "grand".

$$S_n \text{ proche de } \mathcal{N}\left(\frac{n}{2}, \frac{\sqrt{n}}{2}\right)$$

Ainsi

$$\frac{S_n - n/2}{\sqrt{n}/2} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

↑ "proche"



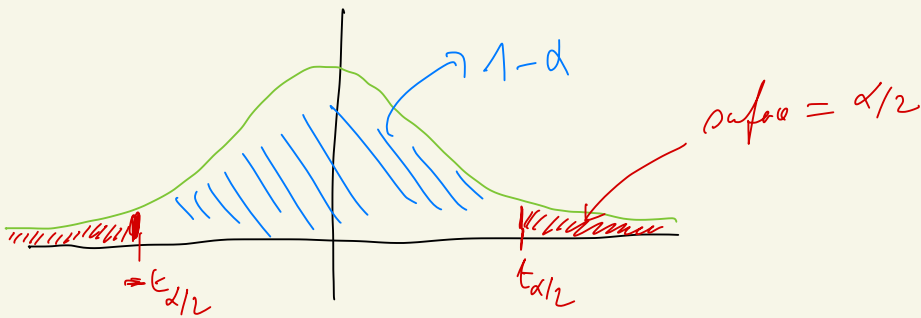
ou interval.

$$\frac{\bar{X} - \mu/2}{1/2\sigma\sqrt{n}} \text{ proche de } \mathcal{N}(0,1)$$

$$\text{in } \bar{X} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$$

Par  $Y \sim \mathcal{N}(0,1)$ . Soit  $\alpha$  (erreur)

Probabilité que  $Y \in [-t_{\alpha/2}; t_{\alpha/2}]$  vaut  $1-\alpha$ .



$$\alpha = 0,1 \rightsquigarrow t_{\alpha/2} = 1,64.$$

Revoir (pile ou face)

(26)

Soit  $\bar{x} = \frac{x_1 + \dots + x_n}{n}$  la moyenne de l'échantillon

Alors la probabilité que  $\frac{\bar{x} - 1/2}{1/2\sqrt{n}}$  tombe dans  $[-t_{\alpha/2}; t_{\alpha/2}]$  vaut  $1 - \alpha$ .

Pour  $\alpha = 0,1 = 10\%$ .

Probabilité que  $\frac{\bar{x} - 1/2}{1/2\sqrt{n}}$  tombe dans:

$[-1,64; 1,64]$  vaut 90%.

ou encore

$$-1,64 \leq \frac{\bar{x} - 1/2}{1/2\sqrt{n}} \leq 1,64$$

ou encore

$$\frac{1}{2} - 1,64 \times \frac{1}{2\sqrt{n}} \leq \bar{x} \leq \frac{1}{2} + 1,64 \times \frac{1}{2\sqrt{n}}$$

On obtient l'intervalle pour  $\bar{x}$ :

$$\left[ \frac{1}{2} - 1,64 \times \frac{1}{2\sqrt{n}} ; \frac{1}{2} + 1,64 \times \frac{1}{2\sqrt{n}} \right]$$

On rappelle que  $\bar{\pi} = \frac{\pi_1 + \dots + \pi_n}{n} =$  moyenne des faces

(27)

On veut s'assurer que la moyenne  $\bar{\pi}$  soit proche  $1/2 = 0,5$ .

• Par exemple que l'intervalle soit de longueur 0,2.

On trouve alors :

$$2 \times 1,64 \times \frac{1}{2\sqrt{n}} = 0,2$$

c'est à dire :

$$\sqrt{n} = \frac{1,64}{0,2} = 8,2$$

$$n = (8,2)^2 \approx 67,24.$$

Conclusion . Après 68 lancers, la probabilité que  $0,4 \leq \bar{\pi} \leq 0,6$  vaut 90 % .

