

# Variables aléatoires.

## Les plus importantes distributions des probabilités

# Plan du cours

01

Variable aléatoire: définition

02

Types de variables aléatoires

03

Exemples de distributions théorétiques discrets: Binomiale, Poisson

04

Exemples de distributions théorétiques: Normale, de Student (t)

05

Conclusions...

# L'utilité des variables aléatoires

- modélisation de la distribution théorique d'une variable d'intérêt
- extrapoler la distribution des données mesurées sur un échantillon extrait d'une population à la population entière

# EXPERIENCE ALÉATOIRE, ÉVÈNEMENT ALÉATOIRE.....

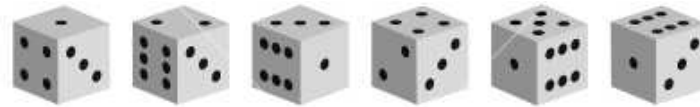
- Une expérience (épreuve) peut être aléatoire ou non.
- Une expérience est aléatoire si ses résultats sont imprédictibles
- Même si on répète l'expérience dans des conditions identiques on peut observer des résultats différents.
- Exemples des **expériences**:
  - ✓ le jeux de dé
  - ✓ mesurer la température d'un individu
  - ✓ mesurer le taux du cholestérol d'un patient,
  - ✓ savoir si un patient pris au hasard a du diabète ou non
  - ✓ savoir s'il souffre d'une maladie parodontale ou non

# EXPERIENCE ALÉATOIRE, ÉVÈNEMENT ALÉATOIRE.....

- Un seul **résultat d'une expérience** est un événement élémentaire.
  - exemple:
    - ✓ pour le jeux de dé: la face 1, 2, ...;
    - ✓ pour la température: 36,5 ou 38,2;
    - ✓ pour la présence de la maladie parodontale: oui/non, ...
- L'ensemble des toutes événements élémentaires possibles d'une expérience aléatoire représente **l'espace fondamental**.
  - ex. Pour le jeux de dé: l'ensemble {1, 2, 3, 4, 5, 6},

# Exemple

Résultats d'une expérience aléatoire



Espace fondamental

On associe des nombres réels

1 2 3 4 5 6

Variable aléatoire

Distribution de probabilité

On associe des probabilités

1/6 1/6 1/6 1/6 1/6 1/6

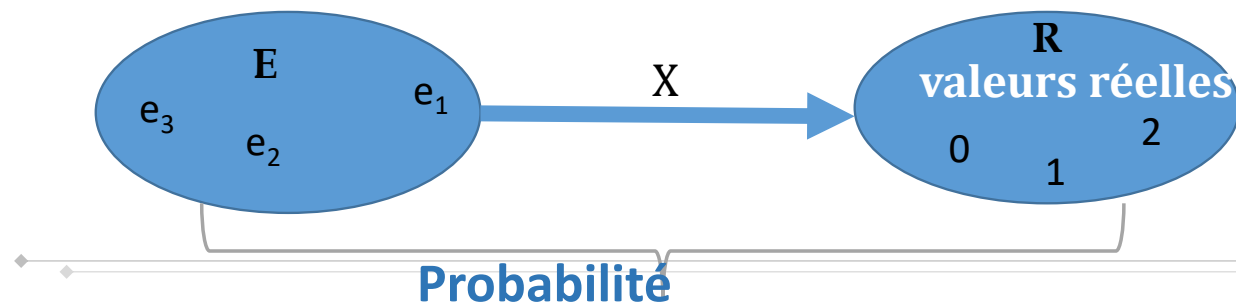
On sélection toutes les valeurs inférieures à x (ex. 3)

←  $\Pr(X \leq 3)$

Fonction de répartition  
 $\Rightarrow \Pr(1) + \Pr(2) + \Pr(3)$   
 $= 3/6 = 0,5$

# Variable aléatoire

- Une variable est **aléatoire** = variable dont la valeur est un nombre déterminé par l'événement d'une expérience aleatoire (**les valeurs de la variable sont mutuellement exclusives ayant une probabilité donnée**)
- Notée en lettres majuscules: X, M, N,...tandis que leurs valeurs sont notées en lettres minuscules (x, m, n...)
- **Probabilité que la variable X prenne la valeur x:  $\Pr(X=x)=p(x)$**
- **Probabilité que la variable X prenne une valeur inférieure ou égale a x:  $\Pr(X\leq x)=F(x)$  (fonction de répartition)**



# Variable aléatoire

- Etant donnée  $E$  = espace fondamental qui correspond a un expérience aléatoire.
- **Définition:**
  - Une variable aléatoire (v.a.) dans un espace fondamental  $E$ , noté  $X$  est un fonction définit sur  $E$  qui prend des valeurs dans l'ensemble des nombres réels
  - Une variable aléatoire  $X$  est une variable numérique qui prend différents valeurs avec des probabilités spécifiées
- À une variable aléatoire  $X$  on peut associe des probabilités avec lesquelles cette variable aléatoire peut prendre certaines valeurs
  - $\Pr(X = a) \rightarrow$  la probabilité que  $X$  va prendre la valeur  $a$
  - $\Pr(a \leq X \leq b) \rightarrow$  la probabilité que  $X$  prends des valeur dans l'intervalle  $[a, b]$



# Distribution de probabilité d'une variable aleatoire

- **Distribution de probabilité**: ensemble (ou énumération) des toutes les valeurs possibles de la variable avec leurs probabilités correspondantes

ou

- **Loi de probabilité**: relation (mathématique) entre les valeurs de la variable et leur probabilités
- Chaque distribution de probabilité est définie par certains **paramètres** (moyenne, variance) qui sont des mesures synthétiques caractérisant la distribution (leur connaissance permet décrire la distribution)
- la distribution de probabilité peut être soit **discrète** ou **continue** (selon le type de la variable aléatoire)

# Distribution de probabilité d'une variable aléatoire

- Distribution de probabilité d'une variable aleatoare finite  $X$  il est aussi noté par le tableau suivant:

$$X: \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ Pr(x_1) & Pr(x_2) & \dots & Pr(x_n) \end{pmatrix}$$

- Les probabilités qui apparaissent dans la distribution d'une variable aléatoire finie  $X$  vérifient la condition suivante:

$$Pr(x_1) + Pr(x_2) + \dots + Pr(x_n) = 1$$

# Variables aléatoires DISCRÈTES

## DEFINITION:

- La variable ne peut prendre que des valeurs entiers
- il y a un **ensemble discret de valeurs**
  - avec des probabilités spécifiées
- la variable prends un nombre finit ou au moins dénombrable des valeurs

## Exemples:

- Pour la variable X: variable caractérisant le résultat du jet d'un dé
- distribution de probabilité de X:

$$X: \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \\ 1/6 & 1/6 & 1/6 & 1/6 & 1/6 & 1/6 \end{pmatrix}$$

**La somme de probabilités:  $1/6+1/6+...+1/6=1$**

- Pour la variable X: apparition d'un résultat positif d'un traitement parodontal appliqué aux 4 sujets (0 sur 4, 1 sujet sur 4, 2 sujets sur 4 ... )
- distribution de probabilité de X:

$$X: \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0,008 & 0,076 & 0,256 & 0,411 & 0,24 \end{pmatrix}$$

# VARIABLES ALÉATOIRES DISCRÈTES:

## esperance, variance et écart-type

- **Esperance mathématique** ou la moyenne théorique d'une v.a. X

$$M(X) = x_1 \cdot Pr(x_1) + x_2 \cdot Pr(x_2) + \dots + x_n \cdot Pr(x_n) \quad \approx \quad m = \frac{1}{n} (x_1 + x_2 + \dots + x_n)$$

**Exemple:** Soit la variable caractérisant le résultat d'un traitement

$$X: \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0,008 & 0,076 & 0,256 & 0,411 & 0,24 \end{pmatrix}$$

$$E(X) = 0 \cdot 0,008 + 1 \cdot 0,076 + 2 \cdot 0,265 + 3 \cdot 0,411 + 4 \cdot 0,24 = 1,31$$

- **Variance** de X:

$$V(X) = \sum_{i=1}^n [x_i - E(X)]^2 \cdot Pr(x_i)$$

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{n}$$

- **Ecart-type** (deviation standard) de X  $\sigma(X) = \sqrt{V(X)} = V(X)^{1/2}$

# variables aléatoires DISCRÈTES:

## Loi Bernoulli

- **B (1, p)**
  - L'expérience consiste dans **1** épreuve
  - **La épreuve a seulement les résultats 1 ("succès") et 0 ("échec")**
  - La probabilité de "succès" est **p** et "d' échec" est  $1 - p = q$   
 $\text{Pr}(\text{succès}) = p, \text{Pr}(\text{échec}) = q = 1 - p$
  - Exemple:
    - avec/sans maladie parodontale, avec/san obésité, fumeur/non fumeur, avec/sans ulcère gastrique
    - C'est un cas spécial du distribution Binomiale avec  $n = 1$

# Variables aléatoires discrètes: Loi Bernoulli

Distribution de X:

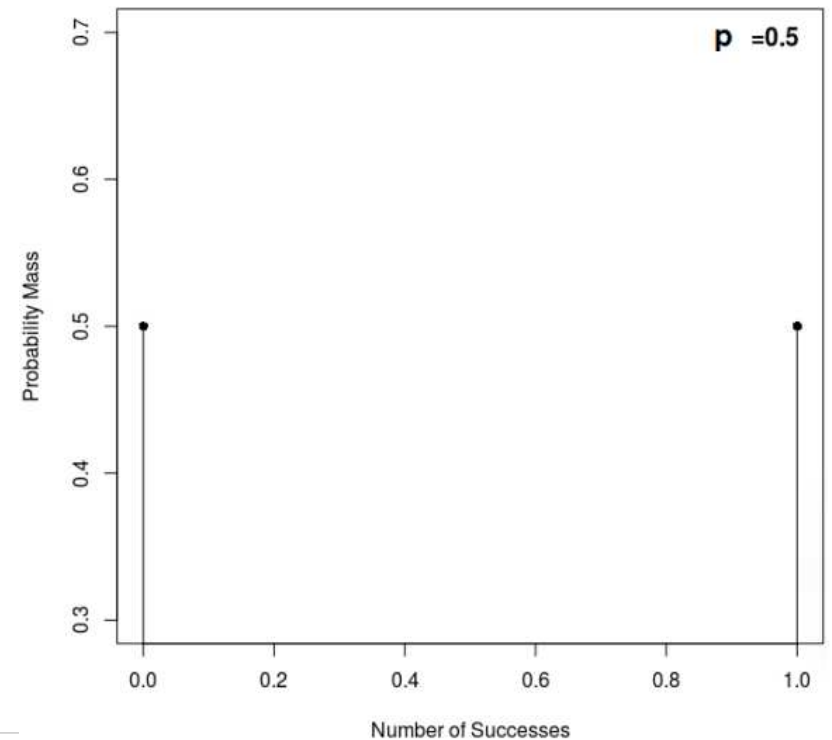
$$X: \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ q & p \end{pmatrix}$$

$$\Pr(X = 1) = 1 - \Pr(X = 0) = p = 1 - q$$

$$E(X) = p$$

$$\text{Var}(X) = p \times q = p \times (1 - p)$$

$$\sigma(X) = \sqrt{\text{Var}(X)} = \sqrt{p \times q} = \sqrt{p \times (1 - p)}$$



# Variables aléatoires DISCRÈTES:

## Loi Binomiale

- **Bi(n, p)**
  - L'expérience consiste dans **n épreuves indépendantes**
  - Une épreuve a seulement les résultats "succès" et "échec"
  - La probabilité de "succès" est **p** et "d' échec" est  $1 - p = q$   
 $\text{Pr}(\text{succès}) = p, \text{Pr}(\text{échec}) = q = 1 - p$
  - **X = le nombre de "sucsées" : {0, 1, 2, ..., n}**
  - Exemple:
    - Le nombre de personnes parmi 30 - saines/ ou sans caries
- Application:
  - test binomial pour un proportion
  - Intervalle de confiance pour une proportion

# Variables aléatoires discrètes: Loi Binomiale

## Application:

- Intervalle de confiance pour un proportion
  - Exemple: on prend un échantillon d'une population des personnes âgées .
    - On compte combien des sujets ont des prothèses dentaires dans un échantillon.
    - On trouve le pourcentage (5%).
    - La question de recherche: Quelle est le vrai pourcentage dans la population??
    - On peut calculer un intervalle dans lequel on va trouver la vrai pourcentage avec un probabilité de 0.95 (par convention).
    - Pour trouver cet intervalle on a besoin de savoir quelle est la lois de probabilité.
    - Dans ce cas on peut observer que la variable  $X$  = **Nombre de sujets ayant des prothèse dentaire suit la loi binomiale**
    - Ici le succès est la présence de la prothèse, et l'échec est l'absence.



# Variables aléatoires discrètes: Loi Binomiale

- On peut calculer la probabilité qu'un variable aléatoire
- est égale au nombre des "succès" ( $k$ ) parmi les «  $n$  » épreuves
- **Distribution de X:**

$$X: \begin{pmatrix} 0 & 1 & k & \dots & n \\ Pr(X=0) & Pr(X=1) & \dots Pr(X=k) & \dots & Pr(X=n) \end{pmatrix}$$

$n$  – nombre des expériences,  $k$  nombre des résultats «succès»  $\Pr(X = k) = C_n^k p^k q^{n-k}$

$$E(X) = n \times p$$

$$\text{Var}(X) = n \times p \times q = n \times p \times (1 - p)$$

$$\sigma(X) = \sqrt{\text{Var}(X)} = \sqrt{n \times p \times q} = \sqrt{n \times p \times (1 - p)}$$

$$C_n^k = \frac{n!}{k! (n - k)!}$$

$$\text{ex: } 3! = 3 \times 2 \times 1 = 6$$

# Variables aléatoires discrètes: Loi Binomiale

## Exemple:

Quelle est la probabilité d'avoir 2 garçons dans une famille avec 5 enfants.

On connaît que:

- à chaque naissance la probabilité d'avoir un garçon est 0.51
- et les sexes d'enfants - des événements indépendants

- **Solution:**

- En utilisant une distribution binomiale avec les paramètres

$$X: \left( \begin{matrix} 0 & 1 & \dots & 5 \\ Pr(X=0) & Pr(X=1) & \dots & Pr(X=5) \end{matrix} \right)$$

- $n = 5$  et  $p = 0.51$  pour  $k = 2$ , nous avons:

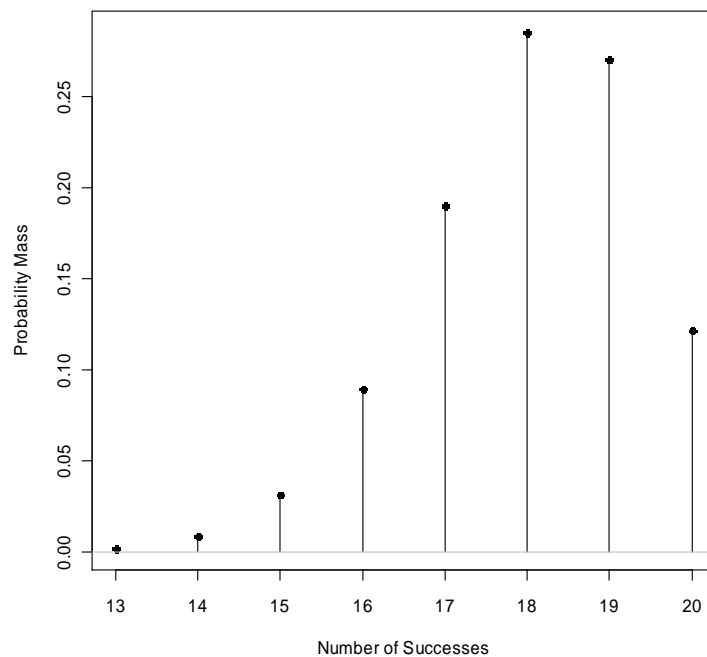
$$Pr(X = 2) = C_5^2 (0.51)^2 (0.49)^3 = \frac{5!}{2! \times 3!} (0.51)^2 (0.49)^3 = 0.306$$

# Variables aléatoires discrètes: Loi Binomiale

$$M(X) = 20 * 0,9 = 18; \text{Var}(X) = 20 * 0,9 * 0,1 = 1,8$$

$$\sigma = 1,34$$

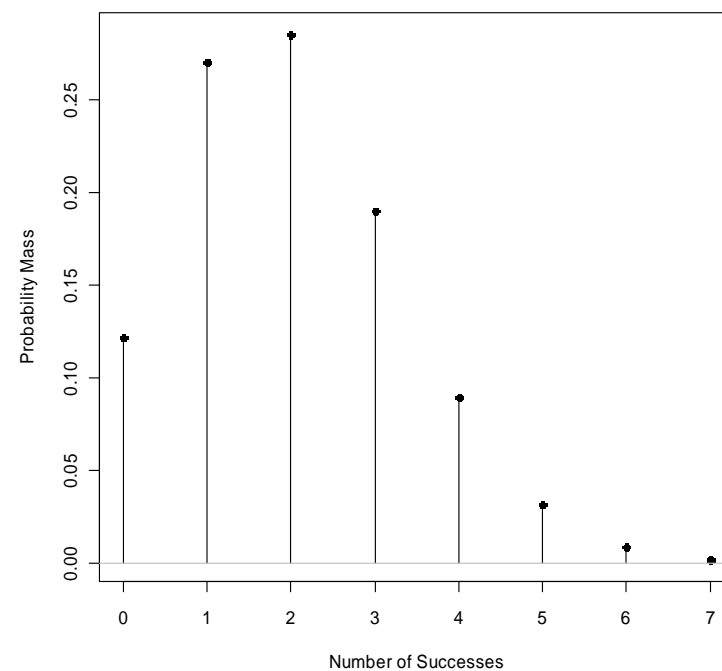
Binomial Distribution: Trials = 20, Probability of success = 0.9



$$M(X) = 20 * 0,1 = 2; \text{Var}(X) = 20 * 0,1 * 0,9 = 1,8;$$

$$\sigma = 1,34$$

Binomial Distribution: Trials = 20, Probability of success = 0.1



Voici deux simulations de 20 expériences binomiales avec une probabilité de succès  $p = 0.90$  à gauche et  $p = 0.10$  à droite. La variance est identique, mais la moyenne est différente.

# Variables aléatoires discrètes: Loi de Poisson

**Po( $\lambda$ ) = la loi d'événements rares**

- La variable aléatoire de Poisson:
  - variable discrète qui a un infinité dénombrable des valeurs 0, 1, ...
- Représente le nombre des réalisations dans un intervalle de temps ou d'espace
  - nombre des entrées dans un cabinet/nombre interventions/nombre extractions,...
  - nombre des bactéries dans un millilitre d'eau, nombre des cellules blanc dans 1 ml de sang...
- On connait le nombre **attendu**  $\lambda$  d'événements dans une intervalle unité
- $X$  = le nombre d'événements ayant lieu (**observé**) dans une intervalle unité
- Application:
  - Prédiction des phénomènes
  - Régression Poisson
    - Prédire le nombre des malades dans une région, dans une unité de temps

# Variables aléatoires discrètes: Loi de Poisson

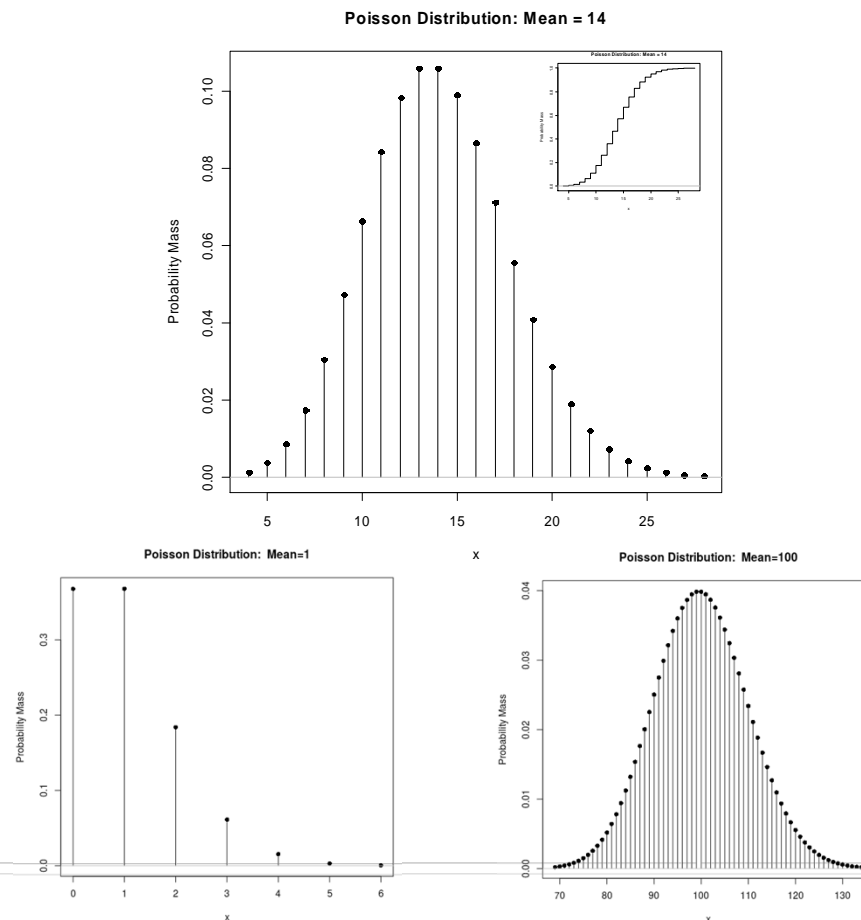
Distribution:

$$\Pr(X=k) = e^{-\mu} \mu^k / k!$$

$$\mu = \lambda t, e = 2,71828$$

$$E(X) = \mu$$

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



# Variables aléatoires discrètes: Loi de Poisson

- Le nombre des naissances dans un maternité d'un hôpitaux dans un année est 1000. La moyenne des naissances par jour est  $1000/365$ , donc 2,74.
- On peut calculer la probabilité d'avoir 0, 1, 2, ... naissances par jour, avec la distribution du Poisson. Ex:
- $P(0) = e^{-2,74} 2,74^0 / 0! = 0,065$
- $P(1) = e^{-2,74} 2,74^1 / 1! = 0,177$
- $P(2) = e^{-2,74} 2,74^2 / 2! = 0,242$
- $P(3) = e^{-2,74} 2,74^3 / 3! = 0,221$  (22,1%)

# Variables aléatoires CONTINUES

## DEFINITION:

- La variable qui prenne n'importe quelle valeur réelle dans un intervalle donné.
  - les valeurs ont des probabilités spécifiées
- peut prendre un ensemble non dénombrable des valeurs

### ■ Exemples:

- X: le poids
- X: la taille
- X: indice de teinte des dents (engl. Tooth shade index)
- X: profondeur de poche (P.P.D Probing Pocket Depth)\*

Mesurés sur des sujets tirés au hasard  
d'une population

\* la distance séparant le sommet de la gencive marginale du fond de la poche

# Les plus importantes distributions des probabilités

- ≈ En général, on ne connaît pas les loi des distributions des variables dans le domaine médical/médical dentaire/biologique, ...
- ≈ On cherche d'encadrer ces distributions dans des distributions théorétiques
- ≈ Ces distributions théorétiques sont des modèles avec lesquelles on va travailler

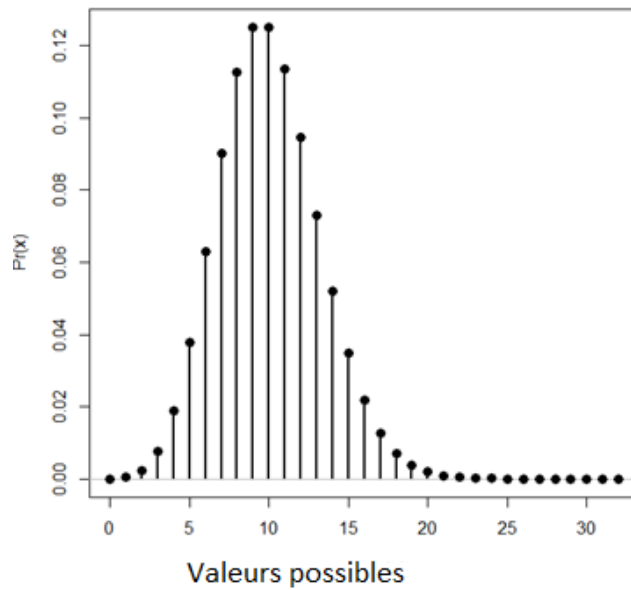
## Distributions théorétiques:

- **discrets:**
  - Binomiale: (le nombre de fois qu'un résultat d'interet se produit dans un nombre donné de tentatives).
  - Poisson: (probabilité d'événements rares:  $p < 0,05$ )
- **continues:**
  - Normale
  - Student
  - Khi carré

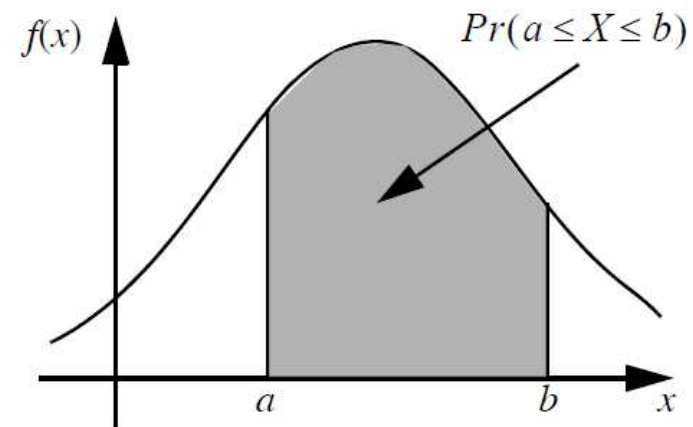


# Variables aléatoires discrètes vs. Variables continues

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



$$\sum_{i=1}^{\infty}$$

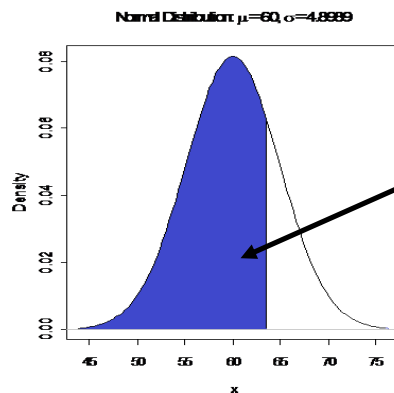


# Variables aleatoires continues: DENSITÉ DE PROBABILITÉ

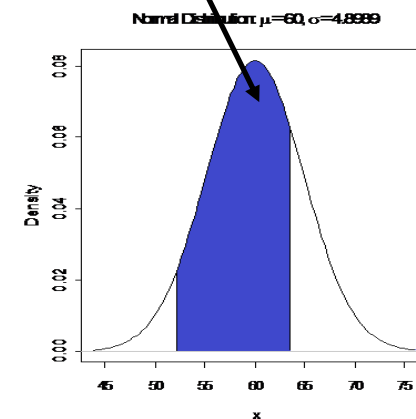
- La **fonction densité de Probabilité**  $f(x)$  d'une v.a.  $X$
- est une fonction  $f$  positive telle que:
  - $\Pr(a < X \leq b)$  = la surface entre le graphique  $f$  et les droites  $x = a$  et  $x = b$
  - La surface totale en dessous du graphique de  $f$  est 1,
- La **fonction de répartition**  $F$  associé a la v.a.  $X$ :

$$F(x) = \Pr(X \leq x)$$

$$\Pr(a < X \leq b) = \int_a^b f(u) du.$$



$$\Pr(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(u) du.$$



# Variables aleatoires CONTINUES:

## Esperance mathématique et Variance

- Esperance mathématique :

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$$

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

- Variance:

- $\text{Var}(X) = \sigma^2 =$

$$E(X) = \sum_{i=1}^k x_i \Pr(X = x_i)$$

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

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{n}$$

- Ecart type


$$V(X) = \sum_{i=1}^n [x_i - E(X)]^2 \times \Pr(x_i)$$

$$\sigma(X) = \sqrt{\text{Var}(X)} = \text{Var}(X)^{1/2}$$

# Variables aléatoires continues: Loi Normale (de GAUSS)

Model:  $N(m, \sigma^2)$ , dépend de la moyenne et la variation/déviati n standard  
la concentration des substances dans le sang (glyc mie, triglic rides...)  
l'erreur de mesure d'un certain objet, quantit  (hauteur...), etc.

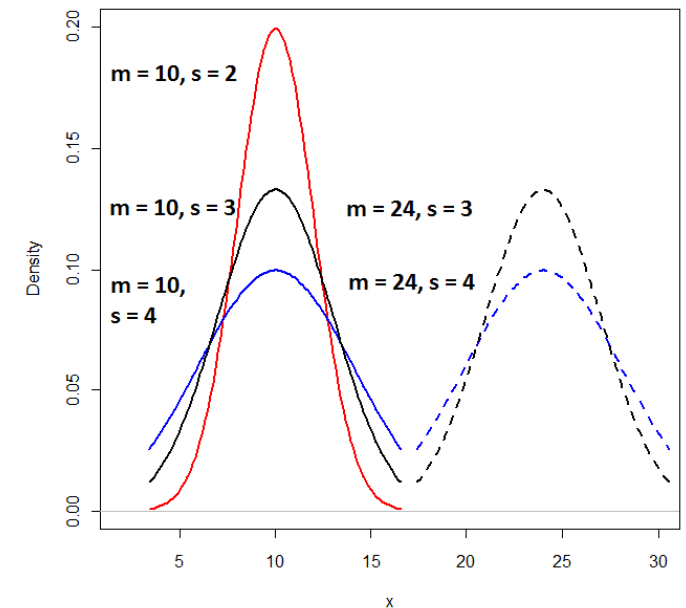
Fonction densit  de probabilit : probabilit  d'observer un  v nement donn 

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


$$E(X) = \mu$$

$$V(X) = \sigma^2$$

Applications: le test Z pour comparaison des moyennes/fr quences;  
intervalles de confiance pour les moyennes/fr quences



# Variables aléatoires continues: Loi Normale centrée réduite

## Loi normale centrée réduite $N(0,1)$

Pour simplifier l'utilisation de la loi Normale

On fait une transformation:

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

Donc pour la variable aléatoire Z:

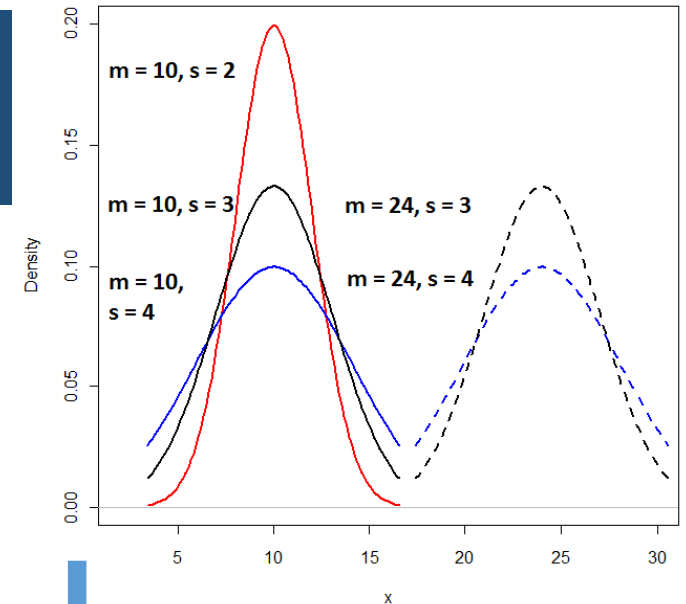
$$\mu = 0$$

$$\sigma = 1$$

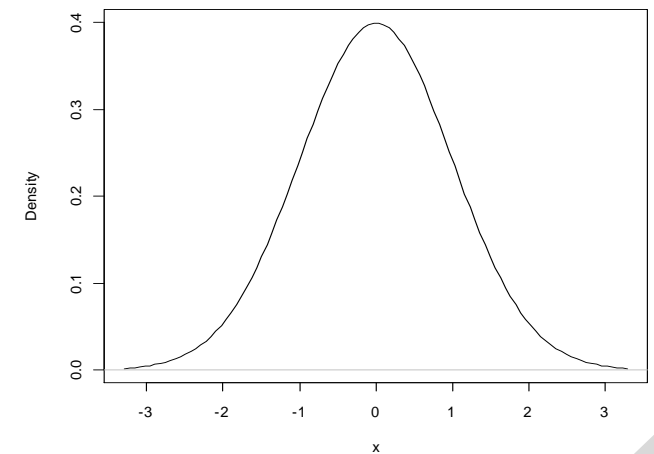
Z: sans unité de mesure

La fonction densité de probabilité:

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



Normal Distribution:  $\mu = 0, \sigma = 1$



# VARIABLES ALÉATOIRES CONTINUES: LOI NORMALE CENTRÉE RÉDUITE

Pour le calcul de probabilités sans utiliser la fonction densité de probabilité, il y a des tables qui permettent une utilisation pratique de cette loi.

## Propriétés:

- 1)  $\Pr(Z \geq u) = 1 - \Pr(Z < u)$
- 2)  $\Pr(Z \geq -u) = 1 - \Pr(Z < -u) = 1 - (1 - \Pr(Z \geq u)) = \Pr(Z \leq u)$
- 3)  $\Pr(u \leq Z \leq v) = \Pr(Z \leq v) - \Pr(Z \leq u)$
- 4)  $\Pr(-u \leq Z \leq u) = \Pr(Z \leq u) - \Pr(Z \leq -u) = 2\Pr(Z \leq u) - 1$

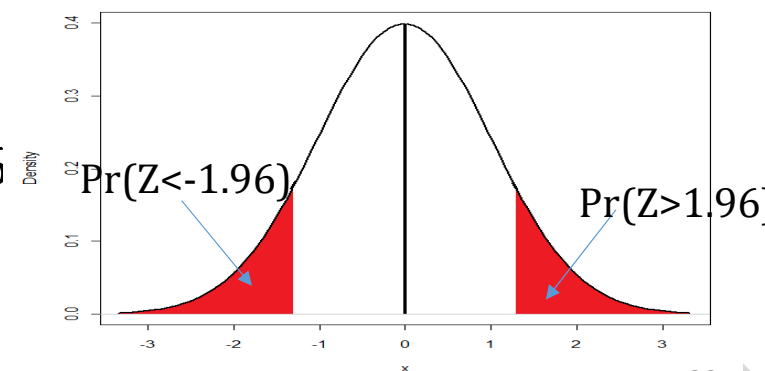
**Exemple:**  $\Pr(-1 \leq Z \leq 1) = ???$

??? % des valeurs sont dans l'intervalle  $[\mu - \sigma, \mu + \sigma]$

$\Pr(Z < -1,96 \text{ ou } Z > 1,96)$ :

?? % des valeurs sont dans l'intervalle  $[\mu - 1,96\sigma; \mu + 1,96\sigma]$

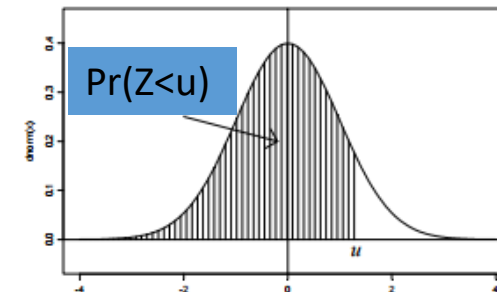
- utile pour construire des intervalles de confiance



# Variables aléatoires continues: Loi Normale centrée réduite

- Ce tableau donne l'aire sous la courbe normale centrée réduite

	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	deuxième décimale				0,7673	0,7704	0,7734
0,8	0,7881	0,7910	0,7939					0,7878	0,7906	0,7934
0,9	0,8159	0,8186	0,8212					0,8146	0,8173	0,8199
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	0,9440
1,6	0,9452	0,9463	0,9474	0,9484	0,9495	0,9505	0,9515	0,9525	0,9535	0,9544
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	0,9766
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	0,9954	0,9955	0,9956	0,9957	0,9958	0,9959	0,9960	0,9961	0,9962
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	0,9978	0,9979	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
3,0	0,9987	0,9987	0,9987	0,9988	0,9988	0,9989	0,9989	0,9989	0,9990	0,9990
3,1	0,9990	0,9991	0,9991	0,9991	0,9992	0,9992	0,9992	0,9992	0,9993	0,9993
3,2	0,9993	0,9993	0,9994	0,9994	0,9994	0,9994	0,9994	0,9995	0,9995	0,9995
3,3	0,9995	0,9995	0,9995	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9996	0,9997
3,4	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9997	0,9998
3,5	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9998	0,9999



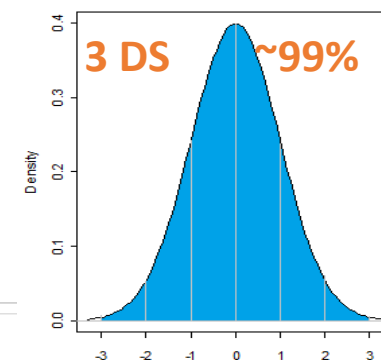
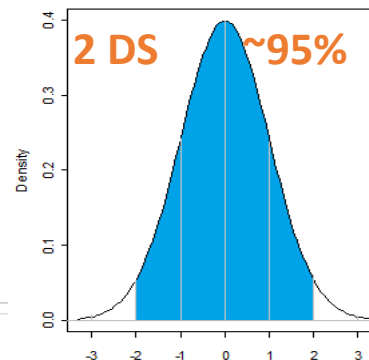
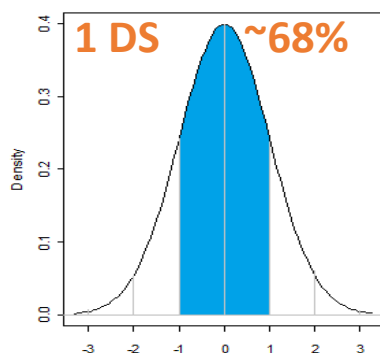
Exemple:  $u=1.96 \Rightarrow \Pr(Z < 1.96) = 0.9750$   
 $\Pr(-1,96 \leq Z \leq 1,96) = \Pr(Z \leq 1,96) - \Pr(Z \leq -1,96) =$   
 $2 \cdot \Pr(Z \leq 1,96) - 1 = 2 \cdot 0,975 - 1 = 0,95$

# Variables aléatoires continues:

## Loi Normale centrée réduite

- **Propriétés de la distribution Normale (Gauss)**
- Est une loi symétrique, unimodale, en forme de cloche
- Dans l'intervalle [moyenne -**1**·DS; moyenne +**1**·DS] on trouve **~68,3 %** de la population.
- Dans l'intervalle [moyenne -**2**·DS; moyenne +**2**·DS] on trouve **~95,45 %** de la population.
- Dans l'intervalle [moyenne -**1,96**·DS; moyenne +**1,96** ·DS] on trouve **~95 %** de la population.
- Dans l'intervalle [moyenne -**3**·DS; moyenne +**3**·DS] **~99,7 %** de la population.

*DS = déviation standard*





# Loi Normale (GAUSS)

## Applications:

- Intervalle de confiance pour un moyenne
  - Exemple: on prend un échantillon d'une population des personnes âgées .
  - ✓ On mesure le taux du cholestérol. On calcule la moyenne (ex. 184,3).
  - ✓ Notre question est: quelle est le vrai moyenne dans la population.
  - ✓ On peut calculer un intervalle dans lequel on va trouver la vrai moyenne avec un probabilité de 95% (par convention).
  - ✓ Pour trouver cet intervalle on a besoin de savoir quelle est la lois de probabilité dans la population.
  - ✓ On observe qu'il y a une variable continue, et on pense a la lois Normale. On vérifie la normalité des données. Si le données sont proche a la distribution normale on considère qu'on peut utiliser cet lois.
  - ✓ Avec la moyenne et l' écart type du cholestérol (si on suppose que le taux du cholestérol est normale distribuée), en utilisant la lois normale, on peut trouver que la vrai moyenne est compris entre 164,3 et 204,3 avec une probabilité de 95%.

# Loi Normale (GAUSS)

## Applications:

- Intervalle de confiance pour une fréquence (voir la loi Binomiale) – c'est identique.
- ✓ D'habitude si le nombre des sujets (expérimentés) est réduit on utilise la loi Binomiale

MAIS s'il est grand on utilise la loi Normale.

- Le test statistique Z pour comparaison des moyennes

Exemple:

- ✓ On donne à l'un des deux échantillons un traitement hypocholestérolémiant.
- ✓ On mesure le taux du cholestérol.
- ✓ On calcule les moyennes des deux échantillons (ex. 174,1 pour le groupe avec le traitement, et 194,4 pour le groupe sans traitement).
- ✓ Question de recherche: il y a une différence réelle entre les deux groupes? Ou mieux il y a une différence réelle entre les deux populations? Ou en réalité les deux populations (traitée et non traitée) sont identiques?

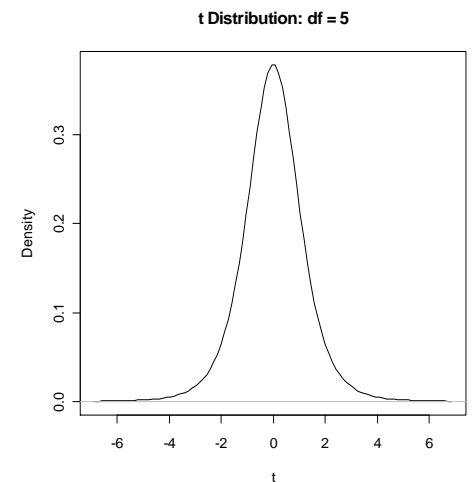
# Loi Normale (GAUSS)

## Applications:

- ✓ On peut calculer quelle est la probabilité d'avoir une différence identique à celle qu'on a observé  $194,4 - 174,1$  si dans la réalité dans les populations depuis lesquelles on a extrait nos deux échantillons (traitée et non traitée) la différence est zéro (0).
- ✓ Pour trouver cette probabilité on a besoin de savoir quelle est la loi de probabilité.
- ✓ On observe qu'il y a une variable continue, et on pense à la loi Normale.
- ✓ On vérifie la normalité des données.
- ✓ Si les données sont proches de la distribution normale on considère qu'on peut utiliser cette loi.
- ✓ On peut trouver que cette probabilité est 0.03 donc 3%.
- ✓ Par convention cette probabilité est petite (inférieure à 0.05), et on peut conclure que en fait il y a une différence statistiquement significative entre les deux populations.

# Variables aléatoires continues: La loi de Student $t_n$

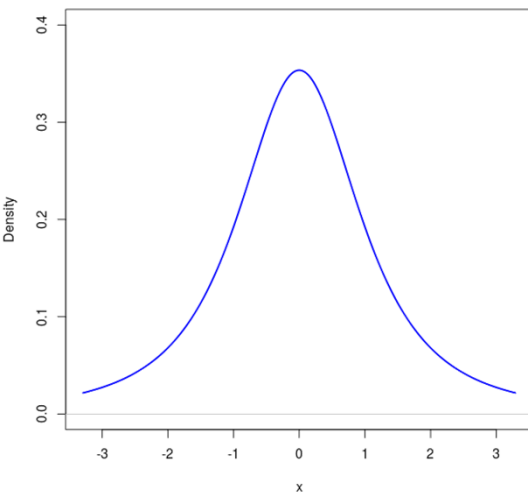
- La variable aléatoire Student  $t_n$ 
  - variable aléatoire continue – pour estimer la moyenne d'une population
  - qui prend des valeurs dans l'intervalle  $(-\infty, +\infty)$
  - dépend d'un paramètre  $n$  appelée degrés de liberté ( $n = \text{d.d.l.}$ ).



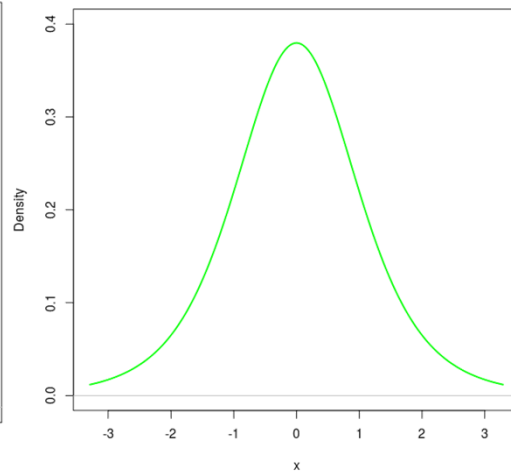
# Variables aléatoires continues: La loi de Student $t_n$

- $t_n \sim N(0, 1)$ , quand  $n \rightarrow \infty$ ,
- Si  $n > 30$  la lois Normale et la lois Student sont très proches
- Student ( $n = 2$ )   Student ( $n = 5$ )   Student ( $n = 30$ )   Normale

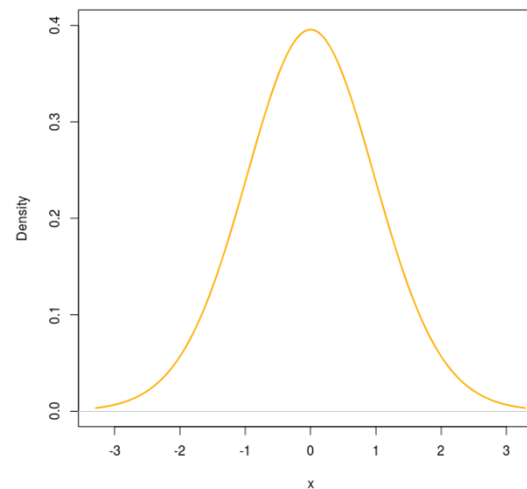
t Distribution: Degrees of freedom=2



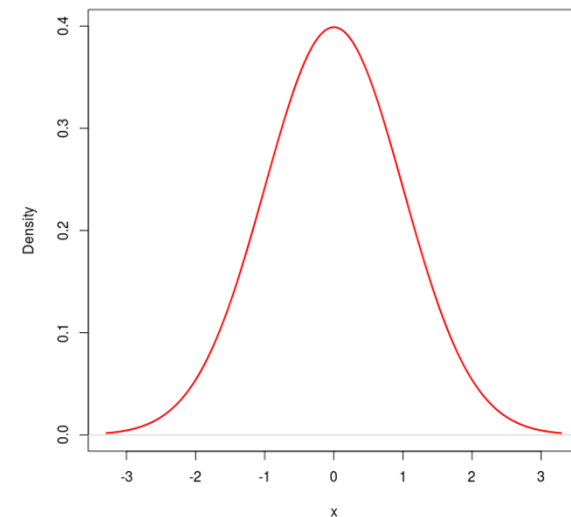
t Distribution: Degrees of freedom=5



t Distribution: Degrees of freedom=30

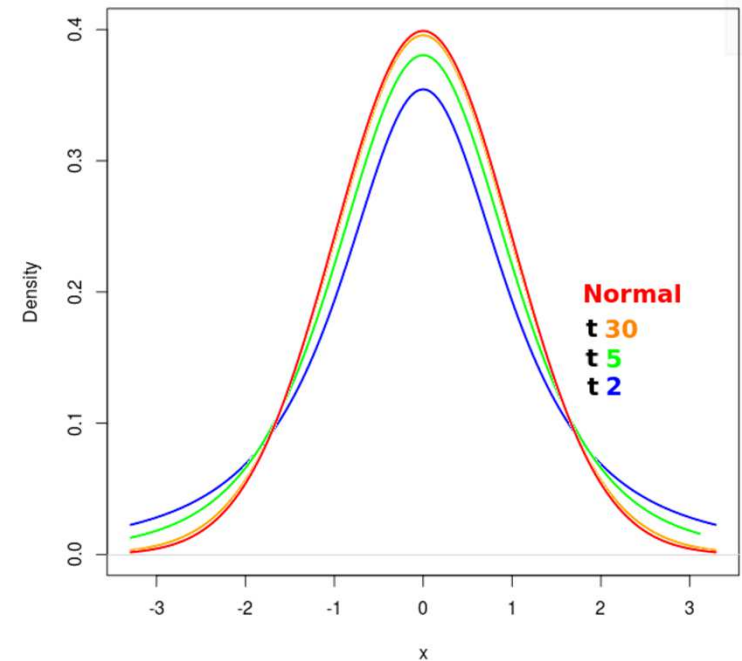


Normal Distribution: Mean=0, Standard deviation=1



# Variables aléatoires continues: La loi de Student $t_n$

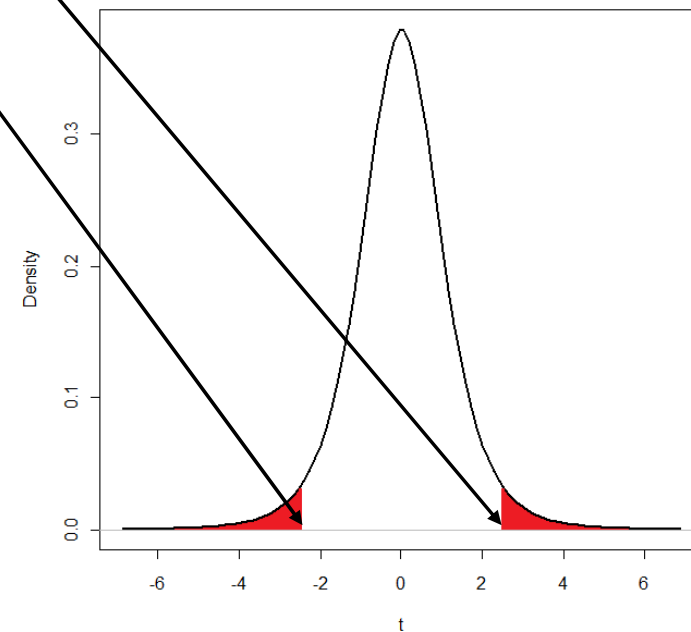
- **Propriétés de la distribution  $t$**
- symétrique
- unimodale
- en forme de cloche
- les queues sont plus longues que la distribution normale



# Variables aléatoires continues: La loi de Student $t_n$

- $\Pr(t > |x|) = P$  ou  $\Pr(t < -u \text{ ou } t > u) = P$
- Ou  $n = \text{d.d.l.}$ ,  $P$  une probabilité,  $t$  – valeur du v.a. Student

$\nu$	$P$						
	0.50	0.40	0.30	0.20	0.10	0.05	0.01
1	1.000	1.376	1.963	3.078	6.314	12.706	63.657
2	0.816	1.061	1.386	1.886	2.920	4.303	9.925
3	0.765	0.978	1.250	1.638	2.353	3.182	5.841
4	0.741	0.941	1.190	1.533	2.132	2.776	4.604
5	0.727	0.920	1.156	1.476	2.015	2.571	4.032
6	0.718	0.906	1.134	1.440	1.943	2.447	3.707
7	0.711	0.896	1.119	1.415	1.895	2.365	3.499
8	0.706	0.889	1.108	1.397	1.860	2.306	3.355
9	0.703	0.883	1.100	1.383	1.833	2.262	3.250
10	0.700	0.879	1.093	1.372	1.812	2.228	3.169
11	0.697	0.876	1.088	1.363	1.796	2.201	3.106
12	0.695	0.873	1.083	1.356	1.782	2.179	3.055
13	0.694	0.870	1.079	1.350	1.771	2.160	3.012
14	0.692	0.868	1.076	1.345	1.761	2.145	2.977
15	0.691	0.866	1.074	1.341	1.753	2.131	2.947
16	0.690	0.865	1.071	1.337	1.746	2.120	2.921



$$\Pr(t < -2.228 \text{ ou } t > 2.228) = 0.05$$

# La loi de Student $t_n$

- **Applications:**
- Intervalle de confiance
  - d'une moyenne pour un échantillon de taille  $n$ 
    - avec  $n-1$  degrés de liberté (voir cours)
  - d'une différence entre deux moyennes pour deux échantillons indépendants
    - avec  $n_1 + n_2 - 2$  degrés de liberté
- Le test de Student pour la comparaison de moyennes,
  - Test t pour un échantillon (voir les cours suivants)
  - Test t pour échantillons appariés, (voir cours suivants)
    - (on compare le même échantillon ( $n$  sujets) avant et après une intervention)
    - avec  $n - 1$  degrés de liberté
  - Test t pour des échantillons indépendants (avec  $n_1$ , et  $n_2$  sujets) (voir les cours suivants)
    - avec  $n_1 + n_2 - 2$  degrés de liberté
- Le test Student pour le coefficient de corrélation (voir les cours suivants)



# La loi de Student $t_n$

## Applications:

- Intervalle de confiance pour un moyenne

Exemple: on prend un échantillon de 25 sujets d'une population des personnes âgées .

- On mesure le taux des triglycérides. On calcule la moyenne (ex. 162,8).
- Notre question est: quelle est le vrai moyenne dans la population.

On peut calculer un intervalle dans lequel on va trouver la vrai moyenne avec un probabilité de 95% (par convention).

On observe qu'il y a une variable continue, et on pense a la lois Normale. On vérifie la normalité des données. Si le données sont proche a la distribution normale on considère qu'on peut utiliser cet lois. Mais on n'a pas la moyenne et l'écart type dans la population. En plus l' échantillon est petit  $< 30$ . On va utiliser la lois t du Student.

Avec la moyenne et l' écart type du cholestérol (si on suppose que le taux du cholestérol est normale distribuée), en utilisant la lois t, on peut trouver que la vrai moyenne est compris entre 152,8 et 172,8 avec une probabilité de 95%.

# La loi de Student $t_n$

## Applications:

- Le test Student pour comparaison des moyennes des échantillons indépendants

Exemple:

- On donne à l'un des deux échantillons (de 12 sujets) un traitement et un placebo pour baisser le taux des triglycérides. On mesure le taux du triglycérides.
- On calcule les moyennes des deux échantillons (ex. 145,1 pour le group avec le traitement, et 187,9 pour le group sans traitement).
- Notre question est: il y a une différence réelle entre les deux groupes? Ou mieux il y a une différence réelle entre les deux populations? Ou en réalité les deux populations (traitée et non traitée) sont identiques?

“

The combination of some data and an aching desire for an answer does not ensure that a reasonable answer can be extracted from a given body of data.

— John Tukey, *Exploratory Data Analysis*

”

**Merci de votre  
attention!**

Les Graphiques (avec des simulations numériques) du cours ont été réalisés par  
Mihaela Iancu & Daniel Leucuța avec:  
R software environment for statistical computing and graphics

