Éléments de compréhension des statistiques

Jeffery P.

Doctorant au Laboratoire des Sciences du Numérique de Nantes (LS2N)

2019

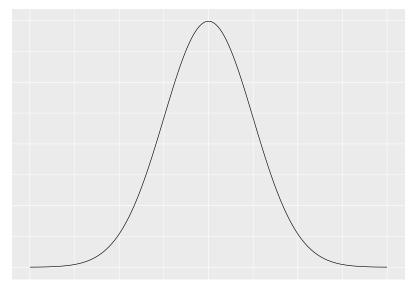
Crédits

- Ce support est inspiré du cours de M. Jean-Philippe Babin, responsable pédagogique de Licence à l'Université de Nantes - Laboratoire de Psychologie des Pays de la Loire.
- Également, plusieurs formulations ont pu être améliorées grâce aux commentaires avisés de M. Paul Marti et M. Damien Schnebelen, tous deux doctorants au LS2N - pôle SIEL, team PACCE.

La loi normale

Introduction

S'il y a bien une loi populaire en statistique, il s'agit de la loi normale...la célèbre courbe en cloche!

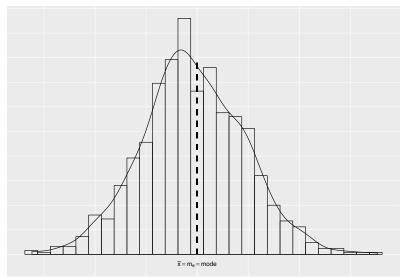


Caractéristiques de la loi normale

- La loi normale est une loi symétrique, centrée autour de sa moyenne
- La symétrie de la distribution implique que la médiane est égale à la moyenne
- C'est une loi unimodale, son mode est égale à la moyenne

Reconnaître une loi normale

En pratique, on peut supposer une distrbution normale d'après l'histogramme, ou le diagramme en barre



Quelques mots sur la loi normale

- La loi normale est définie par deux paramètres :
- 1. Sa moyenne souvent notée μ (où *mean*)
- 2. Son écart-type notée σ (où *sd* pour "Standard Deviation")

Sa densité de probabilité est la suivante :

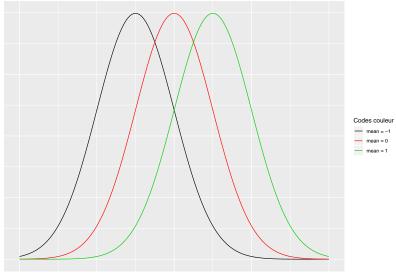
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \times \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

avec une variable X qui suit une loi normale de moyenne μ et d'écart-type σ

On note $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

Illustration de la loi normale

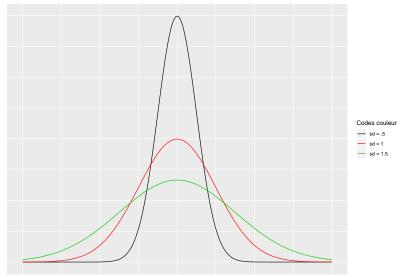
Changer la moyenne d'une loi normale revient à translater la distribution vers la droite ou la gauche



©Jeffery P. 19 mars 2019 8/35

Illustration de la loi normale

Changer l'écart-type d'une loi normale revient à aplatir ou resserrer sa distribution autour de sa moyenne



©Jeffery P. 19 mars 2019 9/35

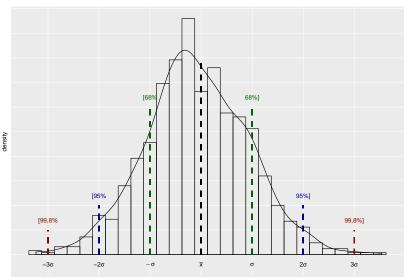
Propriété intéressante

Si l'on dispose d'observations d'une distribution $N(\mu, \sigma^2)$ alors :

- ▶ 68% des observations sont comprises dans l'intervalle $[\mu \sigma; \mu + \sigma]$
- ▶ 95% des observations sont comprises dans l'intervalle $[\mu 2\sigma; \mu + 2\sigma]$
- ▶ 99,8% des observations sont comprises dans l'intervalle $[\mu 3\sigma; \mu + 3\sigma]$

Estimation graphique de μ et σ

▶ En pratique on estime μ en prenant le centre de la distribution, et on déduit σ en estimant l'intervalle vert



Calcul de probabilité : généralité

La probabilité pour qu'une variable aléatoire X soit inférieure à une quelconque valeur x s'écrit $P(X \le x)$

Un probabilité est toujours positive et inférieure à 1

Remarque

Pour une variable aléatoire réelle on a :

$$P(-\infty < X < +\infty) = 1$$

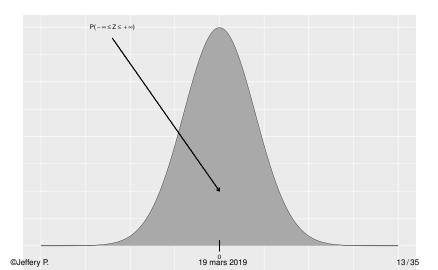
Pour une variable continue, on a P(X = x) = 0, d'où :

$$P(X \le x) = P(X < x)$$
 où encore $P(X \ge x) = P(X > x)$

Ce résultat s'explique avec un peu de théorie mathématique que l'on ne détaillera pas ici, mais il peut être utile d'avoir ces propriétés en tête pour les exercices...

Calcul de probabilité : lien avec l'aire sous la courbe de densité Cas 0 : soit $Z \sim \textit{N}(0,1)$, l'aire sous la courbe est égale à 1

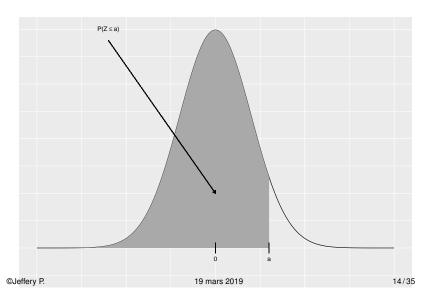
$$P(-\infty < Z < +\infty) = 1$$



Calcul de probabilité : valeurs de la table

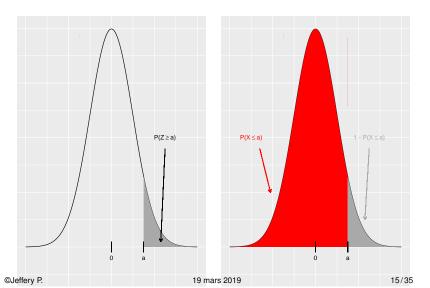
Cas I: soient $Z \sim N(0, 1)$ et a un nombre réel **positif**

 $P(Z \le a) \longrightarrow$ le résultat se trouve dans la table!



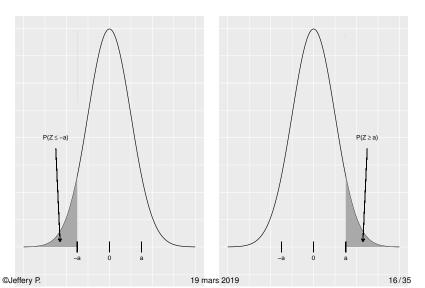
Cas II : soient $Z \sim N(0, 1)$ et a un nombre réel **positif**

$$P(Z \ge a) = 1 - P(Z \le a) \longrightarrow$$
 on se ramène au **cas I**



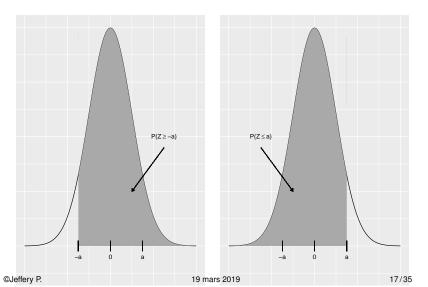
Cas III: soient $Z \sim N(0, 1)$ et a un nombre réel **positif**

$$P(Z \le -a) = P(Z \ge a) \longrightarrow$$
 on se ramène au **cas II**



Cas IV : soient $Z \sim N(0, 1)$ et a un nombre réel **positif**

$$P(Z \ge -a) = P(Z \le a) \longrightarrow$$
 on se ramène au **cas I**



Résumé

[Calcul de probabilité (Extrait du cours de M. Gérin, Paris Ouest 2012-2013)][normale]

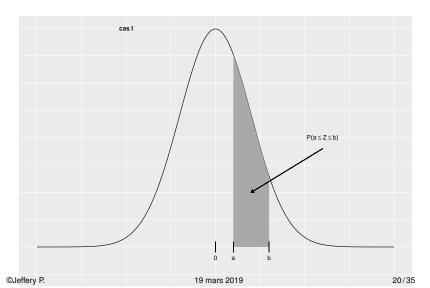
Formule de calcul avec une intervalle quelconque

Soient $Z \sim N(0, 1)$ et u, v deux nombres réels avec $u \leq v$

$$P(u \le Z \le v) = P(Z \le v) - P(Z \le u)$$

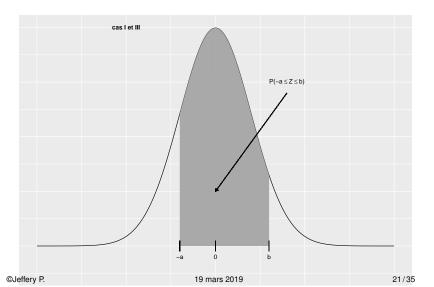
Cas V.1 : soient $Z \sim N(0, 1)$ et $0 \le a \le b$

$$P(a \le Z \le b) = P(Z \le b) - P(Z \le a)$$



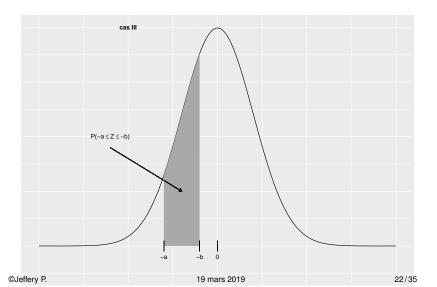
Cas V.2 : soient $Z \sim N(0, 1)$ et $0 \le a \le b$

$$P(-a \le Z \le b) = P(Z \le b) - P(Z \le -a) = P(Z \le b) + P(Z \le a) - 1$$



Cas V.3 : soient $Z \sim N(0, 1)$ et $-a \le -b \le 0$

$$P(-a \le Z \le -b) = P(Z \le -b) - P(Z \le -a) = P(Z \le a) - P(Z \le b)$$



Transformation de la loi normale

Toute transformation *affine* d'une loi normale est encore une loi normale i.e., quelque soit les nombre réels a et $b \neq 0$ on a :

$$X \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow aX + b \sim N(\mu + b, a^2 \times \sigma^2)$$

Par conséquent :

- ▶ si $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ alors $X \mu \sim N(0, \sigma^2)$ (centrage)
- ▶ si $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ alors $\frac{X}{\sigma} \sim N(\mu, 1)$ (réduction)

En pratique, on fait souvent les deux en même temps :

▶ si $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ alors $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ (normalisation=centrage+réduction)

Calcul de probabilité : en pratique

Si la variable *X* ne suite pas une loi normale centrée réduite, on peut toujours se ramener aux cas précédents, par exemple :

$$P(X \le x) = P(\frac{X - \mu}{\sigma} \le \frac{x - \mu}{\sigma}) = P(Z \le \frac{x - \mu}{\sigma})$$

Où $Z \sim N(0, 1)$

→ Rappel : il s'agit de la **normalisation**, cette petite transformation est très utile et beaucoup utilisée!

©Jeffery P. 19 mars 2019 24/35

Cas pratique : calcul de probabilité

68% des observations sont comprises dans l'intervalle $[\bar{x} - \sigma; \bar{x} + \sigma]$... Est-ce bien vrai?

$$\begin{array}{ll} P(\bar{x}-\sigma \leq X \leq \bar{x}+\sigma) & = & P(-\sigma \leq X-\bar{x} \leq \sigma), \quad \text{on centre} \\ & = & P(-1 \leq \frac{X-\bar{x}}{\sigma} \leq 1), \quad \text{on réduit} \\ & = & P(-1 \leq Z \leq 1) \end{array}$$

Où
$$Z \sim N(0,1)$$

Il faut maintenant trouver la valeur de cette probabilité sur les tables...

©Jeffery P. 19 mars 2019 25/35

Cas pratique

$$P(\bar{x} - \sigma \le X \le \bar{x} + \sigma) = P(-1 \le Z \le 1)$$

$$= P(Z \le 1) - P(Z \le -1)$$

$$= P(Z \le 1) - (1 - P(Z \le 1))$$

$$= 2P(Z \le 1) - 1$$

Où $Z \sim N(0, 1)$

Remarque

Plus généralement, on a la formule suivante quelque soit *k* nombre entier positif :

$$P(\bar{x} - k \times \sigma \le X \le \bar{x} + k \times \sigma) = P(-k \le Z \le k)$$

©Jeffery P. 19 mars 2019 26/35

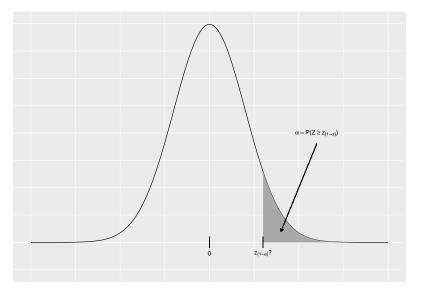
Dans certains cas, on ne cherche pas à calculer une probabilité pour un b donné (e.g., $P(Z \le b)$) mais on cherche b telle que la probabilité soit égale à une certaine valeur :

On veut trouver
$$b$$
 tel que $P(X \ge b) = \alpha$ où $P(|X| \ge b) = \alpha$

Dans ce cas, on s'assure que la probabibilité concerne une variable suivant une loi normale centrée réduite, puis on regarde dans une des tables

Calcul des quantiles : table 1

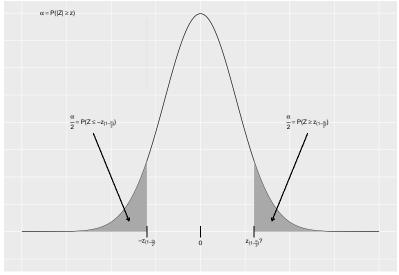
On recherche une valeur z telle que P(Z>z) avec $Z\sim N(0,1)$:



©Jeffery P. 19 mars 2019 28/35

Calcul des quantiles : table 2

On recherche une une valeur z telle que P(|Z|>z) avec $Z\sim N(0,1)$:



©Jeffery P. 19 mars 2019 29/35

Attention, cette problématique est faussement facile...dans la majorité des cas elle nécessite une bonne maîtrise du calcul des probabilités de la loi normale!

Cas fréquents

- ▶ On ne demande pas de trouver z tel que $P(Z \ge z) = \alpha$ mais plutôt $P(Z \le z) = 1 \alpha$.
- ▶ On ne demande pas de trouver z tel que $P(|Z| \ge z) = \alpha$ mais plutôt $P(|Z| \le z) = 1 \alpha$.
- La probabilité porte sur une variable $X \sim N(\mu, \sigma^2)$. Il faut bien penser à centrer et réduire l'évènement (ce qui se trouve dans la probabilité) e.g., $P(X > x) = P(Z > \frac{x-\mu}{\sigma})$ où et $Z \sim N(0, 1)$

Exemple général (théorique mais utile!)

Soit $X \sim N(\mu, \sigma)$, on suppose $\alpha \in]0; 0.5[$ connu.

On cherche *b* tel que
$$P(X > b) = \alpha$$

Voici les étapes qui nous permettent de trouver la solution :

$$P(X > b) = \alpha$$

$$\Leftrightarrow P(Z > \frac{b-\mu}{\sigma}) = \alpha$$

$$\Leftrightarrow P(Z \le \frac{b-\mu}{\sigma}) = 1 - \alpha$$

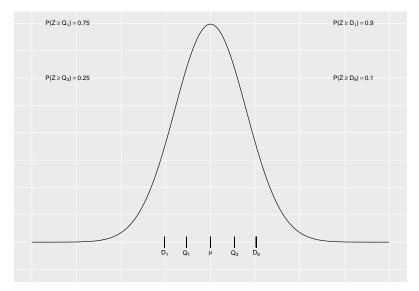
$$\Rightarrow \frac{b-\mu}{\sigma} = z_{(1-\alpha)}$$
Donc $b = \mu + \sigma \times z_{(1-\alpha)}$

Avec:

- ► $Z \sim N(0, 1)$
- > $z_{(1-\alpha)}$ est le **quantile** d'ordre $(1-\alpha)$ de la loi normale centrée réduite

©Jeffery P. 19 mars 2019 31/35

Rappel sur la position des déciles et quartiles extrêmes



©Jeffery P. 19 mars 2019 32/35

Soit
$$X \sim N(\mu, \sigma)$$

Détermination des déciles et quartiles extrêmes

En utilisant la formule précédente, il vient :

$$\begin{array}{rcl} P(X > Q_{3}) & = & 0.25 \\ \Rightarrow & Q_{3} & = & \mu + \sigma \times Z_{(0.75)} \\ P(X > D_{9}) & = & 0.1 \\ \Rightarrow & D_{9} & = & \mu + \sigma \times Z_{(0.9)} \end{array}$$

Pour rappel:

 $ightharpoonup Q_3$: troisième quartile

▶ D₉ : neuvième décile

Soit $X \sim N(\mu, \sigma)$

Détermination des déciles et quartiles extrêmes

Pour D_1 et Q_1 , le calcul est un peu **sioux**. Par exemple pour D_1 , on a :

$$\begin{array}{rcl} P(X>D_1) &=& 0.9\\ \Leftrightarrow & P(Z>\frac{D_1-\mu}{\sigma}) &=& 0.9 \quad \text{or} \ \frac{D_1-\mu}{\sigma}<0\\ \Leftrightarrow & P(Z\leq -\frac{D_1-\mu}{\sigma}) &=& 0.9\\ \Rightarrow & -\frac{D_1-\mu}{\sigma} &=& z_{(0.9)}\\ \text{Donc} & D_1 &=& \mu-\sigma\times z_{(0.9)} \end{array}$$

©Jeffery P. 19 mars 2019 34/35

Soit $X \sim N(\mu, \sigma)$

Détermination des déciles et quartiles extrêmes

On peut utiliser les formules suivantes pour D_1 et Q_1 :

$$Q_1 = \mu - \sigma \times Z_{(0.75)} = 2 \times \mu - Q_3$$

 $D_1 = \mu - \sigma \times Z_{(0.9)} = 2 \times \mu - D_9$

Avec:

▶ Q_1 : premier quartile i.e., $P(X \ge Q_1) = 0.75$

▶ Q_3 : troisième quartile i.e., $P(X \ge Q_3) = 0.25$

▶ D_1 : premier décile i.e., $P(X \ge D_1) = 0.9$

▶ D_9 : neuvième décile i.e., $P(X \ge D_9) = 0.1$