

# Éléments de compréhension des statistiques

Jeffery P.

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

2019

# Intervalle de confiance : préambule

Jusqu'ici on a calculé des probabilités sur une loi normale connue.

- Imaginons maintenant que l'on dispose d'un échantillon de  $N$  observations que l'on suppose issues d'une loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

Comment faire pour estimer la vraie moyenne  $\mu$  avec les données dont on dispose ?

# Intervalle de confiance : intérêt

Une première intuition peut consister à supposer que la vraie moyenne  $\mu$  est « à peu près » égale à la moyenne de l'échantillon dite empirique i.e.,  $\bar{x}_N$

$$\text{Estimation ponctuelle : } \mu \sim \bar{x}_N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i$$

Néanmoins, une question que l'on peut se poser est la certitude sur cette estimation. . . ?

# Définition d'un intervalle de confiance

Un **intervalle de confiance** pour la moyenne  $\mu$ , de niveau  $1 - \alpha$  où  $\alpha \in ]0; 1[$ , est un intervalle qui a une probabilité  $1 - \alpha$  de contenir la vraie valeur de  $\mu$ .

## Attention

- Cela ne veut pas dire que la vraie valeur  $\mu$  à une probabilité  $1 - \alpha$  d'être dans l'intervalle. Ça n'aurait pas de sens car  $\mu$  n'est pas aléatoire !

# Intervalle de confiance dans le cas gaussien

Lorsqu'on dispose d'observation d'une distribution supposée gaussienne (disons  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ ), on dispose de la vraie loi de la moyenne empirique :

$$\bar{X}_N \sim \mathcal{N}\left(\mu, \frac{\sigma^2}{N}\right)$$

Ainsi en normalisant (centrage+réduction), on peut déduire que :

$$\sqrt{N} \frac{\bar{X}_N - \mu}{\sigma} = \frac{\bar{X}_N - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{N}}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

# Rappel sur les quantiles

En reprenant les notation des quantiles de la loi normale i.e. si  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$  et  $\alpha \in ]0.5; 1[$ ,  $z_{1-\alpha/2}$  vérifie

$$P(Z \leq z_{(1-\alpha/2)}) = 1 - \alpha/2 \quad \text{et} \quad P(Z \leq -z_{(1-\alpha/2)}) = \alpha/2$$

D'où :

$$P(-z_{(1-\alpha/2)} \leq Z \leq z_{(1-\alpha/2)}) = P(|Z| \leq z_{(1-\alpha/2)}) = 1 - \alpha$$

## Si l'écart-type de la population est connu

On peut écrire :

$$P(-z_{(1-\alpha/2)} \leq \sqrt{N} \frac{\bar{X}_N - \mu}{\sigma} \leq z_{(1-\alpha/2)}) = 1 - \alpha$$

Ce qui est équivalent à écrire que :

$$P(\bar{X}_N - \frac{\sigma}{\sqrt{N}} z_{(1-\alpha/2)} \leq \mu \leq \bar{X}_N + \frac{\sigma}{\sqrt{N}} z_{(1-\alpha/2)}) = 1 - \alpha$$

## Formule de l'IC si l'écart-type de la population est connu

D'après les calculs précédents on peut écrire de manière équivalente :

$$P(\mu \in [\bar{X}_N - \frac{\sigma}{\sqrt{N}}z_{(1-\alpha/2)}; \bar{X}_N + \frac{\sigma}{\sqrt{N}}z_{(1-\alpha/2)}]) = 1 - \alpha$$

Ce qui nous donne un intervalle de **probabilité** pour la moyenne Eureka!!

La formule de l'intervalle de **confiance** de **niveau**  $1 - \alpha$  pour la moyenne est donc une réalisation de cet intervalle de probabilité compte tenu des données dont on dispose :

$$[\bar{x}_N - \frac{\sigma}{\sqrt{N}}z_{(1-\alpha/2)}; \bar{x}_N + \frac{\sigma}{\sqrt{N}}z_{(1-\alpha/2)}]$$



## Si l'écart-type de la population est inconnu

La formule précédente ne fonctionne que si on connaît la valeur  $\sigma$ ... ce qui est rarement le cas ! Dans la pratique, on remplace souvent  $\sigma$  par son estimation :

$$\sigma \text{ estimé par } s = \sqrt{\frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (x_i - \bar{x}_N)^2} = \sqrt{\frac{N}{N-1} \sigma_{\text{obs}}^2}$$

Cela change légèrement la loi utilisée car :

$$\sqrt{N} \frac{\bar{X}_N - \mu}{s} \sim \text{Student}(N-1)$$

On se contente de l'admettre mais cela peut se démontrer avec un peu de théorie statistique... ça ne sort pas d'un chapeau !

# Formule de l'IC si l'écart-type de la population est inconnu

Quand on ne connaît pas l'écart-type de la distribution étudiée, l'intervalle de **confiance** de **niveau**  $1 - \alpha$  pour la moyenne est :

$$\left[ \bar{x}_N - \frac{S}{\sqrt{N}} t_{(1-\alpha/2)}; \bar{x}_N + \frac{S}{\sqrt{N}} t_{(1-\alpha/2)} \right]$$

où  $t_{1-\alpha/2}$  est le quantile d'ordre  $1 - \alpha/2$  de la loi de Student à  $N - 1$  degrés de liberté

# Convergence de la loi de Student : approximation gaussienne

Dès que  $N - 1 \geq 30$  on considère que la loi de Student peut être approximée par la loi normale centrée réduite donc :

$$t_{(1-\alpha/2)} \simeq z_{(1-\alpha/2)}$$

et par conséquent :

$$\begin{aligned} & [\bar{x}_N - \frac{\sigma}{\sqrt{N}} t_{(1-\alpha/2)}; \bar{x}_N + \frac{\sigma}{\sqrt{N}} t_{(1-\alpha/2)}] \\ \simeq & [\bar{x}_N - \frac{\sigma}{\sqrt{N}} z_{(1-\alpha/2)}; \bar{x}_N + \frac{\sigma}{\sqrt{N}} z_{(1-\alpha/2)}] \end{aligned}$$

# Marge d'erreur

## Remarque

L'intervalle de confiance  $[\bar{x}_N - \frac{\sigma}{\sqrt{N}} z_{(1-\alpha/2)}; \bar{x}_N + \frac{\sigma}{\sqrt{N}} z_{(1-\alpha/2)}]$  est donc symétrique, centré sur  $\bar{x}_N$ . On écrit d'ailleurs souvent par abus de notation :

$$[\bar{x}_N \pm \frac{\sigma}{\sqrt{N}} z_{(1-\alpha/2)}] \quad \text{ou} \quad [\bar{x}_N \pm \frac{s}{\sqrt{N}} t_{(1-\alpha/2)}]$$

On dit souvent que la marge d'erreur est :

$$\varepsilon = \frac{\sigma}{\sqrt{N}} z_{(1-\alpha/2)} \quad \text{ou} \quad \varepsilon = \frac{s}{\sqrt{N}} t_{(1-\alpha/2)}$$

# Intervalle de confiance pour une proportion

Lorsqu'on cherche à estimer une proportion  $p_0$ , on utilise des formules comparables. Néanmoins, on ne peut formuler un intervalle que lorsque  $n$  est suffisamment grand par rapport à  $p$  car on doit se contenter de la convergence vers la loi normale :

$$P \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \mathcal{N}(\mu = p_0, \sigma^2 = \frac{p_0(1 - p_0)}{N})$$

# Formule de l'IC pour une proportion

En pratique, on vérifie les conditions suivantes :

- ▶  $N \geq 3$ ,
- ▶  $N \times p \geq 5$
- ▶  $N \times (1 - p) \geq 5$

On note par convention :

$$E = \text{erreur-type} = \sqrt{\frac{p(1-p)}{N}}$$

Ainsi on en déduit l'intervalle de confiance de niveau  $1 - \alpha$  suivant :

$$[p - E \times z_{(1-\alpha/2)}; p + E \times z_{(1-\alpha/2)}]$$