

# CHAPITRE 4 - INTERVALLE DE CONFIANCE

---

Marouane IL IDRISI  
`il_idrissi.marouane@uqam.ca`

**STT 1000 - Automne 2025**

*Département de Mathématiques, Université du Québec à Montréal*



# Intervalle de confiance

Dans le **Chapitre 3**, on cherchait à faire une **estimation ponctuelle** d'un paramètre  $\theta$  en se basant sur un échantillon  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$

Après avoir trouvé un bon estimateur  $\hat{\theta}(\mathbf{X})$ , et calculé une estimation  $\hat{\theta}(\mathbf{x})$  à l'aide d'un échantillon observé  $\mathbf{x}$ , **quelle confiance peut-on avoir en  $\hat{\theta}(\mathbf{x})$ ?**

On sait que  $\hat{\theta}(\mathbf{x}) \neq \theta$  à moins d'avoir **observé toute la population** (qui est supposée infinie)...

## Intuition:

Construire un intervalle, qui contiendrait **la vraie valeur de  $\theta$**  avec **une grande probabilité!**

Par exemple, si on accepte un **risque de se tromper de 5%**, est-ce qu'on peut **trouver un intervalle  $[a(\mathbf{X}), b(\mathbf{X})]$  à partir de l'échantillon** tel que:

$$\mathbb{P}(a(\mathbf{X}) \leq \theta \leq b(\mathbf{X})) = 0.95$$

 **C'est exactement la définition d'un intervalle de confiance!**

1. Préliminaires probabilistes
2. Intervalles de confiance exacts
3. Intervalles de confiance asymptotiques
4. Intervalles de confiance pour deux échantillons Gaussiens
5. Précision et taille d'échantillon

## 1. Préliminaires probabilistes

### 1.1 Loi du Chi-Carré

### 1.2 Loi de Student

## 2. Intervalles de confiance exacts

## 3. Intervalles de confiance asymptotiques

## 4. Intervalles de confiance pour deux échantillons Gaussiens

## 5. Précision et taille d'échantillon

# Loi du Chi-Carré

Une v.a. de **loi du Chi-Carré** (ou Khi-Carré, ou  $\chi^2$ ) est une v.a. **continue positive**

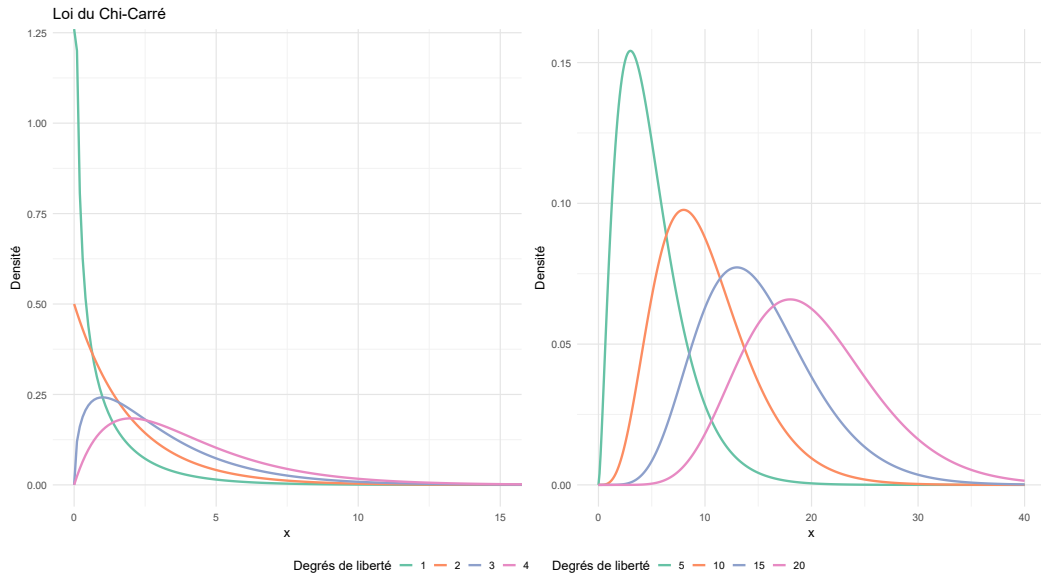
Elle est paramétrée par **un degré de liberté**  $k \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$

On note  $X \sim \chi^2(k)$ , et son support est  $(0, \infty)$

## Caractéristiques (*Loi du Chi-Carré*). ★

- $f_X(t) = \frac{t^{k/2-1} \exp(-t/2)}{2^{k/2} \Gamma(k/2)} \mathbb{1}_{(0, \infty)}(t)$
- $\mathbb{E}[X] = k$
- $\mathbb{V}(X) = 2k$

# Loi du Chi-Carré - Illustration



# Loi du Chi-Carré - Propriétés

**Propriétés** (*Chi-Carré = Somme de carré de Gaussiennes standard*). ★

Soient  $Z_1, \dots, Z_n$  des **variables aléatoires Gaussiennes standard et indépendantes**. Alors,

$$V = \sum_{i=1}^n Z_i^2 \sim \chi^2(n)$$

👉 Si  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$ , quelle est la loi de  $Z^2$ ? 📎

👉 En déduire la valeur de  $\mathbb{E}[Z^4]$ . 📎

**Propriétés** (*Somme de Chi-Carrés = Chi-Carré*). ★

Soient  $Y_1 \sim \chi^2(n_1)$  et  $Y_2 \sim \chi^2(n_2)$  deux v.a.s **indépendantes**, alors

$$V = Y_1 + Y_2 \sim \chi^2(n_1 + n_2).$$

# Loi de Student

Une v.a. de **loi de Student** est une v.a. **continue**

Elle est paramétrée par **un degré de liberté**  $k \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$

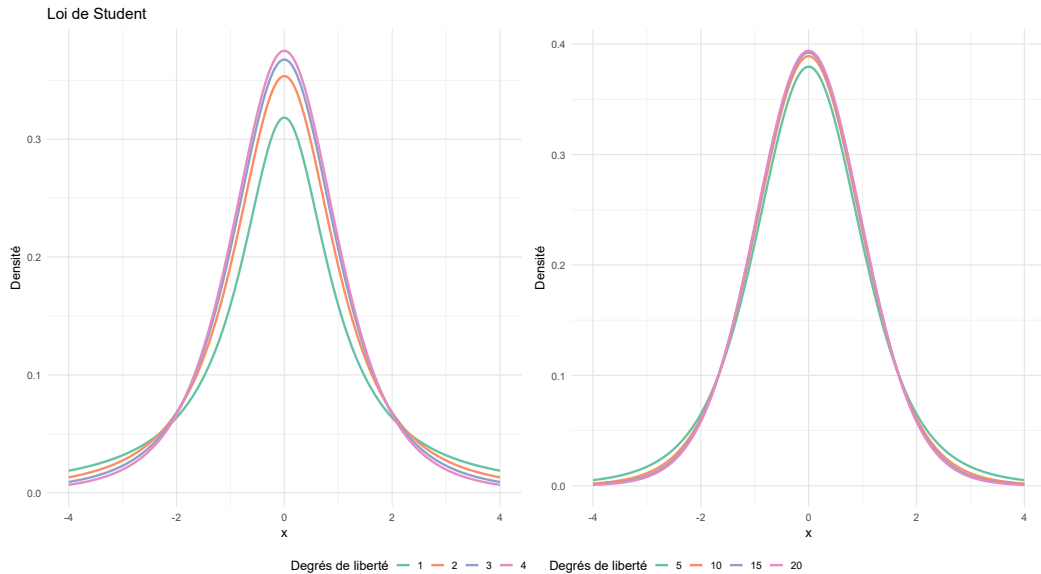
On note  $X \sim \mathcal{T}(k)$  (des fois  $t(k)$ ), et son support est  $\mathbb{R}$

## Caractéristiques (*Loi de Student*). ★

- $f_X(t) = \frac{\Gamma(\frac{k+1}{2})}{\sqrt{k\pi}\Gamma(k/2)} \left(1 + \frac{t^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}}$
- $\mathbb{E}[X] = 0$  pour  $k \geq 2$ , n'existe pas sinon
- $\mathbb{V}(X) = \frac{k}{k-2}$  pour  $k > 2$ , n'existe pas sinon



# Loi de Student - Illustration



# Loi de Student - Propriétés

**Propriétés** (*Student = Gaussienne divisée par Chi-Carré*). ★

Soit  $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$  et  $V \sim \chi^2(k)$  deux v.a.s **indépendantes**. Alors:

$$T = Z \sqrt{\frac{k}{V}} \sim \mathcal{T}(k)$$

**Propriétés** (*Comportement asymptotique de la loi de Student*). ★

Soit  $f_T(s; k)$  la densité de la loi de Student, et  $\phi(s)$  la densité **normale standard**. Alors,

$$f_T(s; k) \xrightarrow[k \rightarrow \infty]{} \phi(s).$$

👉 Plus le degré de liberté augmente, plus la loi de Student se rapproche d'une  $\mathcal{N}(0, 1)$ .

1. Préliminaires probabilistes
2. Intervalles de confiance exacts
  - 2.1 Motivation et définition
  - 2.2 IC unilatéraux et bilatéraux
  - 2.3 Recette
  - 2.4 Intervalles de confiance avec un échantillon Gaussien
3. Intervalles de confiance asymptotiques
4. Intervalles de confiance pour deux échantillons Gaussiens
5. Précision et taille d'échantillon

# Intervalles de confiance

L'idée des **intervalles de confiance** (IC) est de **construire un intervalle aléatoire**, qui **contiendrait le paramètre que l'on souhaite estimer avec une grande probabilité**

Un *intervalle aléatoire*, c'est simplement un intervalle  $[X, Y]$ , ou  $X$  et  $Y$  sont deux v.a.s.

Cet intervalle aléatoire est construit à l'aide de **deux statistiques**  $\hat{\theta}_I(\mathbf{X})$  et  $\hat{\theta}_S(\mathbf{X})$

Une statistique, c'est **une fonction d'un échantillon**

**Définition** (*Intervalle de confiance*). ★

Soit  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  un échantillon i.i.d. de loi populationnelle  $f(t, \theta)$ . Soit  $\alpha \in (0, 1)$  un **niveau de risque**. Un **intervalle de confiance au niveau  $1 - \alpha$  pour le paramètre  $\theta$**  est un intervalle aléatoire de la forme  $IC_\theta(\mathbf{X}) = [\hat{\theta}_I(\mathbf{X}), \hat{\theta}_S(\mathbf{X})]$ , tel que:

$$\mathbb{P}(\theta \in IC_\theta(\mathbf{X})) = \mathbb{P}(\hat{\theta}_I(\mathbf{X}) \leq \theta \leq \hat{\theta}_S(\mathbf{X})) = 1 - \alpha$$

# Intervalles de confiance

🗨 Le **niveau de risque**  $\alpha$  contrôle le risque que  $\theta$  ne soit pas dans cet intervalle:

- Pour  $\alpha \times 100$  % des **échantillons observés**,  $\theta$  ne sera **pas dans cet intervalle**
- pour  $(1 - \alpha) \times 100$  % des **échantillons observés**,  $\theta$  sera effectivement **dans cet intervalle**

On dit qu'un **intervalle de confiance** pour  $\theta$  est **informatif** si: ★

1.  $\alpha$  est petit ;
2. La largeur de l'intervalle est petite.

## Par exemple:

L'intervalle  $[0, 1]$  pour le  $p$  d'une Bernoulli n'est pas informatif:

1.  $\alpha = 0$ , donc **on est sûr que**  $\theta$  est **toujours** dedans ;
2. La largeur de l'intervalle est **trop grande pour être utile**.

🗨 Généralement, on **fixe le risque**  $\alpha$  à 0.1, 0.05 ou 0.01

Quels sont les **niveaux de confiance associés**? 📖

# Intervalles de confiance - Unilatéral, bilatéral

Il y a trois types d'IC: ★

- **Unilatéral à droite**, de la forme  $[-\infty, \hat{\theta}_S(\mathbf{X})]$ , tel que:  $\mathbb{P}(\theta \leq \hat{\theta}_S(\mathbf{X})) = 1 - \alpha$
- **Unilatéral à gauche**, de la forme  $[\hat{\theta}_I(\mathbf{X}), \infty]$ , tel que:  $\mathbb{P}(\hat{\theta}_I(\mathbf{X}) \leq \theta) = 1 - \alpha$
- **Bilatéral**, de la forme  $[\hat{\theta}_I(\mathbf{X}), \hat{\theta}_S(\mathbf{X})]$ , tel que:  $\mathbb{P}(\hat{\theta}_I(\mathbf{X}) \leq \theta \leq \hat{\theta}_S(\mathbf{X})) = 1 - \alpha$

👉 Un **intervalle de confiance** bilatéral n'est **pas nécessairement symétrique** autour de  $\theta$ !

Pourquoi utiliser chaque type d'IC: ★

- **Unilatéral à droite** : **Borne supérieure** pour  $\theta$
- **Unilatéral à gauche** : **Borne inférieure** pour  $\theta$
- **Bilatéral** : **Encadrer** la valeur précise de  $\theta$

# Intervalles de confiance - Recette pour construire un IC exact

Pour construire un IC pour  $\theta$  inconnu à partir d'un échantillon  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$ :

1. **Proposer un estimateur**  $\hat{\theta}(\mathbf{X})$  de  $\theta$
2. **Déterminer la loi exacte de**  $\hat{\theta}(\mathbf{X})$
3. Construire un **pivot**  $\Delta$  entre  $\hat{\theta}(\mathbf{X})$  et  $\theta$ , par exemple:

$$\Delta = \hat{\theta}(\mathbf{X}) - \theta \quad \text{ou} \quad \Delta = \hat{\theta}(\mathbf{X})/\theta.$$

**Un pivot  $\Delta$  est une v.a. dont la loi ne dépend pas de  $\theta$ !!**

☞ Ce dernier point est **crucial** pour la construction d'un IC

4. Choisir un **niveau de risque**  $\alpha$ , et donc un **niveau de confiance**  $1 - \alpha$ . Se baser sur la **loi exacte** de  $\Delta$  (table de probabilités) pour trouver **deux nombres**  $d_l$  et  $d_s$  tels que

$$\mathbb{P}(d_l \leq \Delta \leq d_s) = 1 - \alpha$$

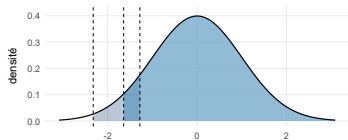
5. Utiliser la définition de  $\Delta$ , et les quantités  $d_l$  et  $d_s$  pour **isoler**  $\theta$  dans le calcul de probabilité au-dessus, par exemple pour  $\Delta = \hat{\theta}(\mathbf{X}) - \theta$ :

$$\mathbb{P}(d_l \leq \hat{\theta}(\mathbf{X}) - \theta \leq d_s) = 1 - \alpha, \quad \Longleftrightarrow \quad \mathbb{P}(\hat{\theta}(\mathbf{X}) - d_s \leq \theta \leq \hat{\theta}(\mathbf{X}) - d_l) = 1 - \alpha,$$

# Intervalles de confiance - Illustration, loi du pivot

Unilatéral gauche

Normale  $N(0,1)$



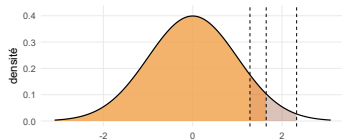
Bilatéral

Normale  $N(0,1)$



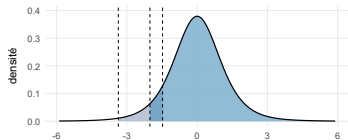
Unilatéral droit

Normale  $N(0,1)$



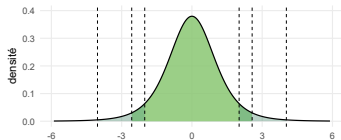
Unilatéral gauche

Student  $t(df=5)$



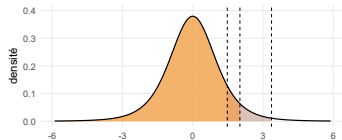
Bilatéral

Student  $t(df=5)$



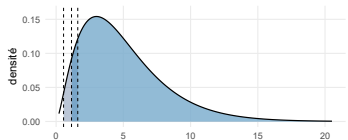
Unilatéral droit

Student  $t(df=5)$



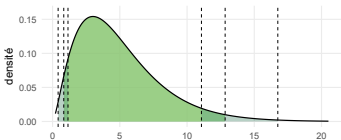
Unilatéral gauche

Chi-deux  $(df=5)$



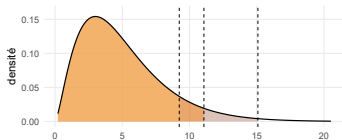
Bilatéral

Chi-deux  $(df=5)$



Unilatéral droit

Chi-deux  $(df=5)$



Niveau 99% 95% 90%

Niveau 99% 95% 90%

Niveau 99% 95% 90%



# Échantillon Gaussien - IC bilatéral pour $\mu$ , variance connue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma_*^2)$ , avec  $\mu$  **inconnu**, **mais  $\sigma_*^2$  est connu**  
(Par exemple, on sait que  $\sigma_*^2 = 2$ ).

On veut construire un IC bilatéral pour  $\theta = \mu$ .

1. Proposez un estimateur pour  $\mu$  📌
2. Quelle est la loi de cet estimateur? 📌
3. Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{N}(0, 1)$  **(qui ne dépend pas de  $\mu$ )** 📌
4. Quels deux nombres  $d_l$  et  $d_s$  permettent d'avoir

$$\mathbb{P}(d_l \leq \Delta \leq d_s) = 1 - \alpha ? \quad \text{📌}$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $[\hat{\mu}_l(\mathbf{X}), \hat{\mu}_s(\mathbf{X})]$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌
6. Supposons que  $n = 8$ ,  $\alpha = 0.05$ ,  $\sigma_*^2 = 2$  et que nous ayons comme échantillon observé

$$\mathbf{x} = (45.44, 45.68, 45.65, 44.92, 45.88, 48.61, 43.94, 43.75), \quad \text{et donc} \quad \bar{x}_n = 45.48.$$

Calculez l'intervalle observé  $[\hat{\mu}_l(\mathbf{x}), \hat{\mu}_s(\mathbf{x})]$  et interprétez-le. 📌

# Échantillon Gaussien - IC unilatéral à droite pour $\mu$ , variance connue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma_*^2)$ , avec  $\mu$  **inconnu**, **mais  $\sigma_*^2$  est connu**  
(Par exemple, on sait que  $\sigma_*^2 = 2$ ).

On veut construire un IC unilatéral à droite pour  $\theta = \mu$ .

1. **Proposez un estimateur pour  $\mu$**  📌
2. **Quelle est la loi de cet estimateur?** 📌
3. **Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{N}(0, 1)$  (qui ne dépend pas de  $\mu$ )** 📌
4. Quels nombre  $d_I$  permet d'avoir

$$\mathbb{P}(d_I \leq \Delta) = 1 - \alpha ? \text{ 📌}$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $(-\infty, \hat{\mu}_S(\mathbf{X})]$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌
6. Calculez l'intervalle observé  $(-\infty, \hat{\mu}_S(\mathbf{x})]$  basé sur les données précédentes et interprétez-le. 📌

# Échantillon Gaussien - IC unilatéral à gauche pour $\mu$ , variance connue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma_*^2)$ , avec  $\mu$  **inconnu**, mais  $\sigma_*^2$  est connu  
(Par exemple, on sait que  $\sigma_*^2 = 2$ ).

On veut construire un IC unilatéral à gauche pour  $\theta = \mu$ .

1. **Proposez un estimateur pour  $\mu$**  📌
2. **Quelle est la loi de cet estimateur?** 📌
3. **Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{N}(0, 1)$  (qui ne dépend pas de  $\mu$ )** 📌
4. Quels nombre  $d_5$  permet d'avoir

$$\mathbb{P}(\Delta \leq d_5) = 1 - \alpha ? \quad \text{📌}$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $[\hat{\mu}_I(\mathbf{X}), \infty)$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌
6. Calculez l'intervalle observé  $[\hat{\mu}_I(\mathbf{x}), \infty)$  basé sur les données précédentes et interprétez-le. 📌

# Échantillon Gaussien - IC bilatéral pour $\mu$ , variance inconnue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma_*^2)$ , avec  $\mu$  et  $\sigma^2$  **inconnus**.

On veut construire un IC bilatéral pour  $\theta = \mu$ .

**Idée:** Remplacer  $\sigma^2$  par **un estimateur**!

1. Proposez un estimateur pour  $\mu$  et un estimateur pour  $\sigma^2$ . 📌
2. Quelles sont les lois de ces estimateur? 📌
3. En utilisant le résultat suivant (non démontré):

**Lemme** (*Lemme de Basu*). ★

Soit  $\mathbf{X}$  un **échantillon Gaussien i.i.d.** Alors,  $\bar{X}_n \perp\!\!\!\perp S^2$ .

Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{T}(n-1)$ . 📌

4. Quels deux nombres  $d_l$  et  $d_s$  permettent d'avoir

$$\mathbb{P}(d_l \leq \Delta \leq d_s) = 1 - \alpha ? \quad \text{📌}$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $[\hat{\mu}_l(\mathbf{X}), \hat{\mu}_s(\mathbf{X})]$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌

# Échantillon Gaussien - IC unilatéral à droite pour $\mu$ , variance inconnue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma_*^2)$ , avec  $\mu$  et  $\sigma^2$  **inconnus**.

On veut construire un IC unilatéral à droite pour  $\theta = \mu$ .

1. **Proposez un estimateur pour  $\mu$  et un estimateur pour  $\sigma^2$ .** 📌
2. **Quelles sont les lois de ces estimateur?** 📌
3. **Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{T}(n-1)$ .** 📌
4. Quel nombre  $d_I$  permet d'avoir

$$\mathbb{P}(d_I \leq \Delta) = 1 - \alpha ? \text{ 📌}$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $(\infty, \hat{\mu}_S(\mathbf{X})]$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌

# Échantillon Gaussien - IC unilatéral à gauche pour $\mu$ , variance inconnue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma_*^2)$ , avec  $\mu$  et  $\sigma^2$  **inconnus**.

On veut construire un IC unilatéral à gauche pour  $\theta = \mu$ .

1. **Proposez un estimateur pour  $\mu$  et un estimateur pour  $\sigma^2$ .** 📌
2. **Quelles sont les lois de ces estimateur?** 📌
3. **Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{T}(n-1)$ .** 📌
4. Quel nombre  $d_S$  permettent d'avoir




$$\mathbb{P}(\Delta \leq d_S) = 1 - \alpha ? \quad \text{📌}$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $[\hat{\mu}_I(\mathbf{X}), \infty)$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌

## Échantillon Gaussien - IC bilatéral pour $\sigma^2$ , moyenne connue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_*, \sigma^2)$ , avec  $\mu_*$  **connu**.

On cherche à construire un IC bilatéral pour le paramètre  $\theta = \sigma^2$ .

1. Proposez un estimateur pour  $\sigma^2$ . 
2. Quelle est la loi de cet estimateur? 
3. Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \chi^2(n)$ . 
4. Quels deux nombres  $d_l$  et  $d_s$  permettent d'avoir




$$\mathbb{P}(d_l \leq \Delta \leq d_s) = 1 - \alpha ? \quad \text{🖋️}$$


5. Proposez un intervalle de confiance  $[\widehat{\sigma}_l^2(\mathbf{X}), \widehat{\sigma}_s^2(\mathbf{X})]$  pour  $\sigma^2$  au niveau  $1 - \alpha$ . 

# Échantillon Gaussien - IC unilatéral à droite pour $\sigma^2$ , moyenne connue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_*, \sigma^2)$ , avec  $\mu_*$  **connu**.

On cherche à construire un IC unilatéral à droite pour le paramètre  $\theta = \sigma^2$ .

1. **Proposez un estimateur pour  $\sigma^2$ .** 
2. **Quelle est la loi de cet estimateur?** 
3. **Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \chi^2(n)$ .** 
4. Quel nombre  $d_I$  permettent d'avoir

$$\mathbb{P}(\Delta \geq d_I) = 1 - \alpha ? \quad \text{$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $\left[ \widehat{\sigma^2}_I(\mathbf{X}), \infty \right)$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 



# Échantillon Gaussien - IC unilatéral à gauche pour $\sigma^2$ , moyenne connue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_*, \sigma^2)$ , avec  $\mu_*$  **connu**.

On cherche à construire un IC unilatéral à gauche pour le paramètre  $\theta = \sigma^2$ .

1. **Proposez un estimateur pour  $\sigma^2$ .** 📌
2. **Quelle est la loi de cet estimateur?** 📌
3. **Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \chi^2(n)$ .** 📌
4. Quel nombre  $d_I$  permettent d'avoir

$$\mathbb{P}(\Delta \leq d_S) = 1 - \alpha ? \quad \text{📌}$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $\left( \infty, \widehat{\sigma^2}_S(\mathbf{X}) \right]$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌

# Échantillon Gaussien - IC bilatéral pour $\sigma^2$ , moyenne inconnue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , avec  $\mu$  et  $\sigma^2$  **inconnus**.

On cherche à construire un IC bilatéral pour le paramètre  $\theta = \sigma^2$ .

**Idée:** Remplacer  $\mu$  par **un estimateur**!

1. Proposez un estimateur pour  $\mu$  et  $\sigma^2$ . 📌
2. Quelle est la loi de cet estimateur? 📌
3. Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \chi^2(n-1)$ . 📌
4. Quels deux nombres  $d_l$  et  $d_s$  permettent d'avoir

$$\mathbb{P}(d_l \leq \Delta \leq d_s) = 1 - \alpha ? \quad \text{📌}$$




5. Proposez un intervalle de confiance  $[\widehat{\sigma^2}_l(\mathbf{X}), \widehat{\sigma^2}_s(\mathbf{X})]$  pour  $\sigma^2$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌


# Échantillon Gaussien - IC unilatéral à droite pour $\sigma^2$ , moyenne inconnue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , avec  $\mu$  et  $\sigma^2$  **inconnus**.

On cherche à construire un IC bilatéral pour le paramètre  $\theta = \sigma^2$ .

**Idée:** Remplacer  $\mu$  par **un estimateur**!

1. **Proposez un estimateur pour  $\mu$  et un estimateur pour  $\sigma^2$ .** 
2. **Quelle est la loi de cet estimateur?** 
3. **Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \chi^2(n-1)$ .** 
4. Quel nombre  $d_l$  permettent d'avoir

$$\mathbb{P}(\Delta \leq d_5) = 1 - \alpha ? \quad \text{$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $\left[ \widehat{\sigma^2}_l(\mathbf{X}), \infty \right)$  pour  $\sigma^2$  au niveau  $1 - \alpha$ . 

# Échantillon Gaussien - IC unilatéral à gauche pour $\sigma^2$ , moyenne inconnue

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ , avec  $\mu$  et  $\sigma^2$  **inconnus**.

On cherche à construire un IC bilatéral pour le paramètre  $\theta = \sigma^2$ .

**Idée:** Remplacer  $\mu$  par **un estimateur!**

1. **Proposez un estimateur pour  $\mu$  et un estimateur pour  $\sigma^2$ .** 📌
2. **Quelle est la loi de cet estimateur?** 📌
3. **Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \chi^2(n-1)$ .** 📌
4. Quel nombre  $d_l$  permettent d'avoir

$$\mathbb{P}(d_l \leq \Delta) = 1 - \alpha ? \quad \text{📌}$$

5. Proposez un intervalle de confiance  $\left( \infty, \widehat{\sigma^2}_S(\mathbf{X}) \right]$  pour  $\sigma^2$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌

# Échantillon Gaussien - Récapitulatif des ICs

| Paramètre et type           | Situation          | $\hat{\theta}(\mathbf{x})$                       | Pivot $\Delta$   | IC exact   |
|-----------------------------|--------------------|--|--|--|
| Bilatéral pour $\mu$        | $\sigma^2$ connu   | $\bar{X}_n$                                      | $\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ | $\left[ \bar{X}_n - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; \bar{X}_n + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$ |
| Uni. droite pour $\mu$      | $\sigma^2$ connu   | $\bar{X}_n$                                      | $\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ | $\left( -\infty ; \bar{X}_n + z_{1-\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$  |
| Uni. gauche pour $\mu$      | $\sigma^2$ connu   | $\bar{X}_n$                                      | $\frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ | $\left[ \bar{X}_n - z_{1-\alpha} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; \infty \right)$   |
| Bilatéral pour $\mu$        | $\sigma^2$ inconnu | $\bar{X}_n, S^2$                                 | $\frac{\bar{X}_n - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim \mathcal{T}(n-1)$       | $\left[ \bar{X}_n - t_{1-\alpha/2, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}} ; \bar{X}_n + t_{1-\alpha/2, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}} \right]$ |
| Uni. droite pour $\mu$      | $\sigma^2$ inconnu | $\bar{X}_n, S^2$                                 | $\frac{\bar{X}_n - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim \mathcal{T}(n-1)$       | $\left( -\infty ; \bar{X}_n + t_{1-\alpha, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}} \right]$  |
| Uni. gauche pour $\mu$      | $\sigma^2$ inconnu | $\bar{X}_n, S^2$                                 | $\frac{\bar{X}_n - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim \mathcal{T}(n-1)$       | $\left[ \bar{X}_n - t_{1-\alpha, n-1} \frac{S}{\sqrt{n}} ; \infty \right)$   |
| Bilatéral pour $\sigma^2$   | $\mu$ connu        | $S_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ | $\frac{nS_0^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$                         | $\left[ \frac{nS_0^2}{c_{1-\alpha/2, n}} ; \frac{nS_0^2}{c_{\alpha/2, n}} \right]$                                       |
| Uni. droite pour $\sigma^2$ | $\mu$ connu        | $S_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ | $\frac{nS_0^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$                         | $\left( 0 ; \frac{nS_0^2}{c_{\alpha, n}} \right]$  |
| Uni. gauche pour $\sigma^2$ | $\mu$ connu        | $S_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ | $\frac{nS_0^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$                         | $\left[ \frac{nS_0^2}{c_{1-\alpha, n}} ; \infty \right)$   |
| Bilatéral pour $\sigma^2$   | $\mu$ inconnu      | $\bar{X}_n, S^2$                                 | $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$                    | $\left[ \frac{(n-1)S^2}{c_{1-\alpha/2, n-1}} ; \frac{(n-1)S_0^2}{c_{\alpha/2, n-1}} \right]$                             |
| Uni. droite pour $\sigma^2$ | $\mu$ inconnu      | $\bar{X}_n, S^2$                                 | $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$                    | $\left( 0 ; \frac{(n-1)S^2}{c_{\alpha, n-1}} \right]$  |
| Uni. gauche pour $\sigma^2$ | $\mu$ inconnu      | $\bar{X}_n, S^2$                                 | $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$                    | $\left[ \frac{(n-1)S^2}{c_{1-\alpha, n-1}} ; \infty \right)$   |

## Intervalle de confiance - Illustration

**Exemple** (*Contrôleur de paquets cafés*). Vous êtes contrôleur qualité dans une compagnie qui vend du café. Pour assurer la conformité des paquets de cafés, ils doivent en moyenne peser **500g**, avec une variabilité acceptée de **3g<sup>2</sup>**. On suppose que les masses (en g) suivent une loi Normale. Vous prélevez un échantillon de taille 10 :

498.7, 501.2, 499.8, 500.5, 497.9, 502.1, 499.3, 500.8, 501.0, 498.9

On observe  $\bar{x}_n = 500.2$ ,  $s^2 = 1.73$ ,  $s = 1.32$ ,  $s_0^2 = 1.56$

🔍 Quelle est la loi de la population? 📎

🔍 Calculez les ICs bilatéraux aux niveaux 90%, 95% et 99% pour  $\mu$  et  $\sigma^2$ , dans toutes les configurations possibles. 📎

🔍 Peut-on conclure que la production de café est conforme à la qualité attendue? 📎

# Intervalle de confiance - Interprétation

Le niveau de confiance **ne garantit pas** que  $\theta$  soit à l'intérieur de l'intervalle!

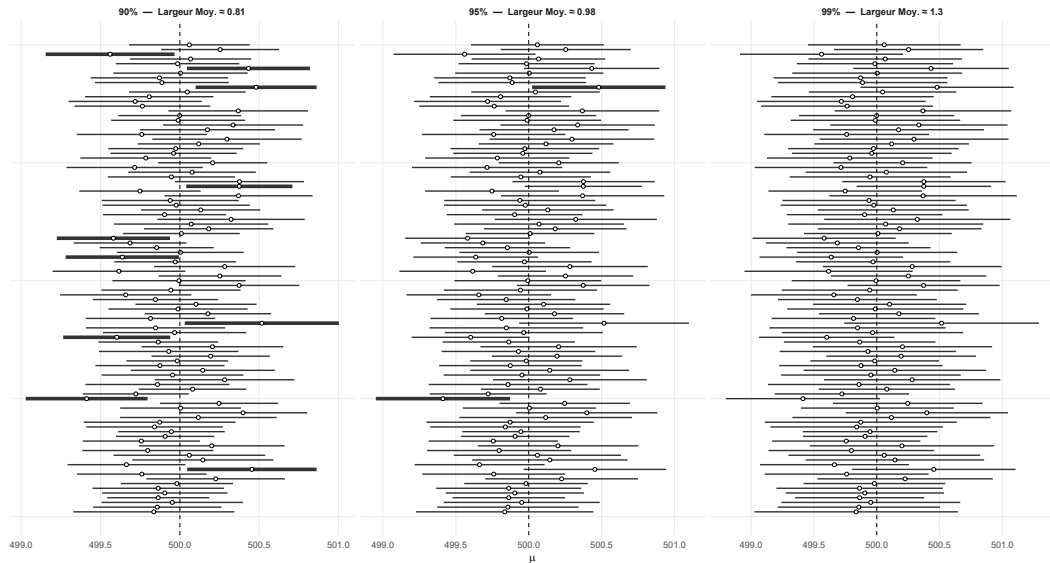
Interprétation d'un **intervalle de confiance**  $IC_{\theta}(X)$  au niveau  $(1 - \alpha)$ :

- On suppose que l'on peut simuler **beaucoup d'échantillons observés de même taille  $n$**
- A partir de chacun échantillon, on **calcule un IC au niveau  $1 - \alpha\%$**
- Alors,  $\theta$  **sera dans approximativement  $1 - \alpha\%$  de ces échantillons**
- **Si on augmente le nombre d'échantillons simulés, alors la proportion d'IC qui contiennent  $\theta$  va tendre vers  $1 - \alpha\%$**

☞ **Pour un seul échantillon observé et un seul IC, on ne sait pas si  $\theta$  appartient effectivement à cet échantillon**

# Intervalle de confiance - Interprétation

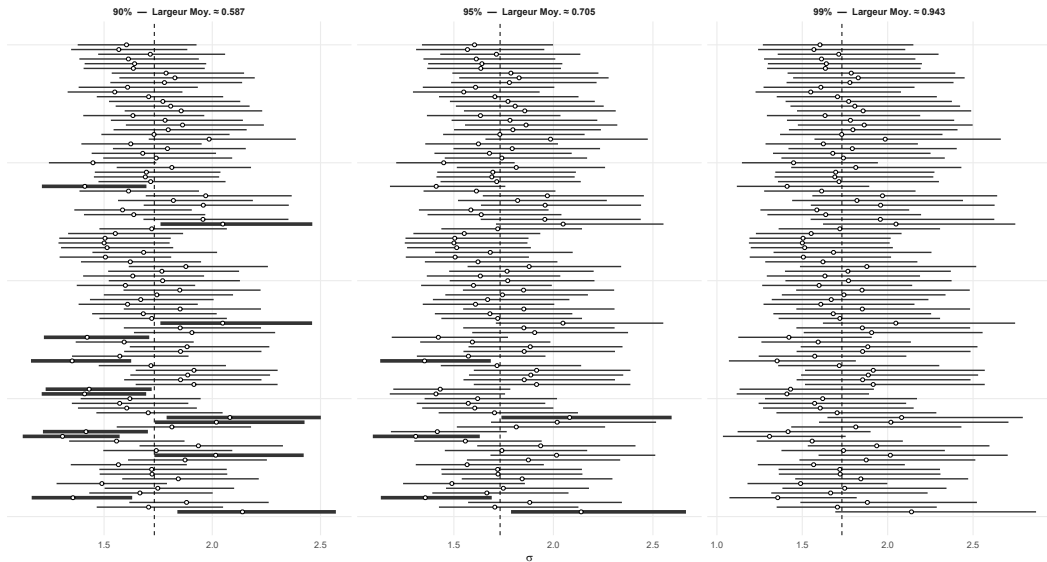
100 intervalles de confiance pour la moyenne





# Intervalle de confiance - Interprétation

100 intervalles de confiance pour l'écart-type



1. Préliminaires probabilistes
2. Intervalles de confiance exacts
3. Intervalles de confiance asymptotiques
  - 3.1 Rappel TLC
  - 3.2 Recette
  - 3.3 IC pour un échantillon quelconque
  - 3.4 Illustration
4. Intervalles de confiance pour deux échantillons Gaussiens
5. Précision et taille d'échantillon

# Intervalle de confiance asymptotiques

Jusqu'à présent, on a **supposé que les échantillons étaient Gaussiens**

☞ C'était bien pratique pour **déterminer la loi du pivot**

Mais c'est un cadre de travail très limitant

On ne peut pas modéliser **TOUS** les phénomènes par les v.a. Gaussiennes

Par exemple, si on s'intéresse **un échantillon de durées de vie d'ampoules**

☞ C'est un phénomène qui se modélise généralement avec une loi exponentielle.

**Idée: Utiliser le Théorème de la Limite Centrale** pour approcher la loi du pivot

C'est la base des **ICs asymptotiques**

# Théorème de la Limite Centrale

**Théorème** (Théorème de la limite centrale (TLC)). ★

Soient  $X_1, \dots, X_n$  des v.a.s **i) indépendantes, ii) ayant toutes la même loi iii) avec**  $\mathbb{E}[X_i] = \mu \in \mathbb{R}$ ,  
**et**  $\mathbb{V}(X_i) = \sigma^2 < \infty$ .

Alors la fonction (de  $n$ ) suivante admet comme limite

$$\sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma} \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

**Théorème** (Loi asymptotique du pivot pour  $\mu$ ). ★

Dans le cadre du TLC, on a que:

$$\sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

🗨️ Quelle est la différence entre ces deux résultats? 📖

# Intervalles de confiance asymptotique pour $\mu$ - Recette

Pour construire un IC **asymptotique** pour  $\mathbb{E}[X_1] = \mu$  à partir d'un échantillon  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$ :

1. **Utiliser l'estimateur**  $\bar{X}_n$  pour  $\mu$
2. Utiliser le **pivot**:

$$\Delta = \sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \right)$$

3. **Vérifier que l'on est dans un régime asymptotique:  $n > 30$**

☞ **Si (et seulement si) c'est le cas, supposer l'approximation suivante:**

$$\Delta = \sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \right) \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

4. Choisir un **niveau de risque**  $\alpha$ , et donc un **niveau de confiance**  $1 - \alpha$ . Se baser sur la **loi asymptotique** de  $\Delta$  (table de probabilités) qui donne, pour un IC bilatéral:

$$\mathbb{P} \left( -z_{1-\alpha/2} \leq \sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \right) \leq z_{1-\alpha/2} \right) = 1 - \alpha$$

5. Utiliser la définition de  $\Delta$  pour **isoler**  $\mu$  dans le calcul de probabilité au-dessus.

# IC pour l'espérance - Échantillon quelconque

On a  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. de **loi populationnelle inconnue**, avec:

- $\mu = \mathbb{E}[X_1] < \infty$
- $\mathbb{E}[X_1^2] < \infty$
- $n > 30$

1. Quelle est la loi asymptotique du pivot  $\Delta = \sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \right)$ ? 📌
2. Sommes-nous dans un régime asymptotique? 📌
3. Quelle approximation pouvons-nous accepter? 📌
4. Sous cette approximation, quels nombres  $d_l$  et  $d_s$  permettent d'avoir:

$$\mathbb{P}(d_l \leq \Delta \leq d_s) = 1 - \alpha?$$



5. Proposez un IC asymptotique bilatéral  $[\hat{\mu}_S(\mathbf{X}), \hat{\mu}_S(\mathbf{X})]$  pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌
6. Proposez des ICs asymptotiques unilatéraux pour  $\mu$  au niveau  $1 - \alpha$ . 📌

# ICs asymptotiques pour l'espérance - Formules générales

| Paramètre et type      | Condition             | $\tilde{\theta}(\mathbf{X})$ | Pivot $\Delta$                                      | Loi asympto.        | IC asympto   |
|------------------------|-----------------------|------------------------------|---|---------------------|--|
| Bilatéral pour $\mu$   | $n > 30 + \text{TLC}$ | $\bar{X}_n$                  | $\sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \right)$ | $\mathcal{N}(0, 1)$ | $\left[ \bar{X}_n - z_{1-\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} ; \bar{X}_n + z_{1-\alpha/2} \frac{S}{\sqrt{n}} \right]$ |
| Uni. droite pour $\mu$ | $n > 30 + \text{TLC}$ | $\bar{X}_n$                  | $\sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \right)$ | $\mathcal{N}(0, 1)$ | $\left( -\infty ; \bar{X}_n + z_{1-\alpha} \frac{S}{\sqrt{n}} \right]$   |
| Uni. gauche pour $\mu$ | $n > 30 + \text{TLC}$ | $\bar{X}_n$                  | $\sqrt{n} \left( \frac{\bar{X}_n - \mu}{S} \right)$ | $\mathcal{N}(0, 1)$ | $\left[ \bar{X}_n - z_{1-\alpha} \frac{S}{\sqrt{n}} ; \infty \right)$  |

## Intervalle de confiance asymptotique pour $\mu$ - Illustration

**Exemple** (*Contrôleur d'ampoules*). Vous êtes contrôleur qualité dans une compagnie qui produit des ampoules. Pour assurer la qualité des produits, elles doivent en moyenne durer **20000h**. On ne connaît pas la loi de la durée de vie de ces ampoules, mais on sait que son espérance et sa variance existent. Vous prélevez un échantillon de taille 50 avec:

$$\bar{x}_n = 20026.94, \quad s = 164.49$$

- ☞ Sommes-nous dans un régime asymptotique? Si oui, quel est la loi asymptotique du pivot? 📎
- ☞ Calculez les ICs asymptotiques bilatéraux et unilatéraux aux niveaux 90%, 95% et 99% pour  $\mu$ . 📎
- ☞ Peut-on conclure que la durée de vie des ampoules est conforme? 📎



1. Préliminaires probabilistes
2. Intervalles de confiance exacts
3. Intervalles de confiance asymptotiques
4. Intervalles de confiance pour deux échantillons Gaussiens
  - 4.1 Deux configurations
  - 4.2 Différence de moyennes
  - 4.3 Ratios de variances
5. Précision et taille d'échantillon

## Deux échantillons Gaussiens

Jusqu'à présent, nous n'avons accès **qu'à un seul échantillon i.i.d.**

Ça nous a permis d'inférer de l'information sur les paramètres de la **loi de la population**

Comment faire si l'on a **deux populations différentes** que l'on souhaite comparer?

**Exemple** (*Méthodes de manufacture*). Vous êtes en charge d'une usine de construction de vélo. Vous voulez comparer **deux méthodes de fabrication**. On modélise le **temps de fabrication par la méthode A** par une Gaussienne d'espérance  $\mu_X$ , et le **temps de fabrication par la méthode B** par une Gaussienne d'espérance  $\mu_Y$ .

On cherche **une estimation par IC** du gain de productivité moyen  $\mu_X - \mu_Y$ .

Objectif de cette section:

**Construire des outils pour répondre à ce genre de problématique dans le cas Gaussien**

## Deux configurations

On a accès à **deux échantillons** issus de **deux populations différentes**:

- $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_{n_X})$  i.i.d. de taille  $n_X$  et de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_X, \sigma_X^2)$
- $\mathbf{Y} = (Y_1, \dots, Y_{n_Y})$  i.i.d. de taille  $n_Y$  et de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_Y, \sigma_Y^2)$

On dit que:

- $\mathbf{X}$  et  $\mathbf{Y}$  sont **indépendants** si, pour  $i = 1, \dots, n_X$  et  $j = 1, \dots, n_Y$ :  $X_i \perp\!\!\!\perp Y_j$  ★
- $\mathbf{X}$  et  $\mathbf{Y}$  sont **appariés** si **les individus forment des paires**: ★
  - Les deux échantillons ont la même taille:  $n_X = n_Y = n$
  - $X_i$  et  $Y_i$  proviennent du **même individu** et forment une **paire**  $(X_i, Y_i)$
  - Les paires sont **indépendantes entre elles**:  $(X_i, Y_i) \perp\!\!\!\perp (X_j, Y_j)$  pour  $i \neq j$ .





**Exemple** (*Échantillons appariés*). On veut mesurer **l'effet d'un médicament sur la fièvre**:

- $X_i$ : température corporelle de l'individu  $i$  **avant la prise du médicament**
- $Y_i$ : température corporelle du même individu  $i$  **4h après la prise du médicament**

## Différence de moyennes - Échantillons indépendants, variances connues

On a  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_{n_X})$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_X, \sigma_X^2)$  et  $\mathbf{Y} = (Y_1, \dots, Y_{n_Y})$  i.i.d. de loi populationnelle,  $\mathcal{N}(\mu_Y, \sigma_Y^2)$  où  $\sigma_X^2$  et  $\sigma_Y^2$  **sont supposés connus**, et  $\mathbf{X} \perp\!\!\!\perp \mathbf{Y}$ .

On cherche à construire des ICs pour  $\mu_X - \mu_Y$ .

1. Proposez un estimateur pour  $\mu_X$  et pour  $\mu_Y$ . 
2. Quelle est la loi de la différence de ces estimateurs? 
3. Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{N}(0, 1)$ . 
4. En déduire les intervalles de confiance unilatéraux et bilatéraux au niveau  $1 - \alpha$ . 

# Différence de moyennes - Échantillons indépendants, variances égales, inconnues

On a  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_{n_X})$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_X, \sigma^2)$  et  $\mathbf{Y} = (Y_1, \dots, Y_{n_Y})$  i.i.d. de loi populationnelle,  $\mathcal{N}(\mu_Y, \sigma^2)$  où  $\sigma^2$  est **inconnu** et  $\mathbf{X} \perp\!\!\!\perp \mathbf{Y}$ .

**Très important:** On suppose que les lois populationnelles des deux échantillons ont la même variance!

On cherche à construire des ICs pour  $\mu_X - \mu_Y$ .

1. Proposez un estimateur pour  $\mu_X$  et pour  $\mu_Y$ .
2. Quelle est la loi de la différence de ces estimateurs?
3. En utilisant le pivot

$$\Delta = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{1/n_X + 1/n_Y}} \sim \mathcal{T}(n_X + n_Y - 2),$$

où

$$S_p^2 = \frac{(n_X - 1)S_X^2 + (n_Y - 1)S_Y^2}{n_X + n_Y - 2},$$





déduire les intervalles de confiance unilatéraux et bilatéraux au niveau  $1 - \alpha$ . 📌

## Différence de moyennes - Échantillons appariés

On a  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_X, \sigma_X^2)$  et  $\mathbf{Y} = (Y_1, \dots, Y_n)$  i.i.d. de loi populationnelle,  $\mathcal{N}(\mu_Y, \sigma_Y^2)$  où  $\sigma^2$  est **inconnu** et pour tout  $i \neq j$ ,  $(X_i, Y_i) \perp\!\!\!\perp (X_j, Y_j)$ .

**Très important:** Les deux échantillons sont appariés et donc pas indépendants. Leur taille est donc nécessairement la même.

On cherche à construire des ICs pour  $\mu_X - \mu_Y$

1. Pour une paire  $(X_i, Y_i)$ , déterminer la loi de  $D_i = X_i - Y_i$ . 
2. En déduire la loi de  $\bar{D}_n$ . 
3. Proposez un estimateur pour la variance de  $D_i$ . Quelle est sa loi? 
4. Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{T}(n - 1)$ .
5. En déduire les intervalles de confiance unilatéraux et bilatéraux au niveau  $1 - \alpha$ . 

# Différence de deux moyennes - Récapitulatif des ICs

Variance "poolée":  $S_p^2 = \frac{(n_X-1)S_X^2 + (n_Y-1)S_Y^2}{n_X+n_Y-2}$

| Ech.     | Type   | Situation | Estimateurs               | Pivot $\Delta$  |
|----------|--------|-----------|---------------------------|---|
| Indép.   | Bilat. | V.C       | $\bar{X}, \bar{Y}$        | $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma_X^2/n_X + \sigma_Y^2/n_Y}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ |
| Indép.   | Droite | V.C       | $\bar{X}, \bar{Y}$        | $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma_X^2/n_X + \sigma_Y^2/n_Y}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ |
| Indép.   | Gauche | V.C       | $\bar{X}, \bar{Y}$        | $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma_X^2/n_X + \sigma_Y^2/n_Y}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ |
| Indép.   | Bilat. | V.E.I     | $\bar{X}, \bar{Y}, S_p^2$ | $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{1/n_X + 1/n_Y}} \sim \mathcal{T}(n_X+n_Y-2)$          |
| Indép.   | Droite | V.E.I     | $\bar{X}, \bar{Y}, S_p^2$ | $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{1/n_X + 1/n_Y}} \sim \mathcal{T}(n_X+n_Y-2)$          |
| Indép.   | Gauche | V.E.I     | $\bar{X}, \bar{Y}, S_p^2$ | $\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{1/n_X + 1/n_Y}} \sim \mathcal{T}(n_X+n_Y-2)$          |
| Appariés | Bilat. | V.I       | $\bar{D}_n, S_D^2$        | $\frac{\bar{D}_n - \mu_D}{S_D/\sqrt{n}} \sim \mathcal{T}(n-1)$  |
| Appariés | Droite | V.I       | $\bar{D}_n, S_D^2$        | $\frac{\bar{D}_n - \mu_D}{S_D/\sqrt{n}} \sim \mathcal{T}(n-1)$  |
| Appariés | Gauche | V.I       | $\bar{D}_n, S_D^2$        | $\frac{\bar{D}_n - \mu_D}{S_D/\sqrt{n}} \sim \mathcal{T}(n-1)$  |

V.C = Variances connues; V.E.I = Variances égales inconnues ; V.I = Variances inconnues

# Différence de deux moyennes - Récapitulatif des ICs

| Ech.     | Type   | Situation | Estimateurs               | IC exact  |
|----------|--------|-----------|---------------------------|---|
| Indép.   | Bilat. | V.C       | $\bar{X}, \bar{Y}$        | $(\bar{X} - \bar{Y}) \pm z_{1-\alpha/2} \sqrt{\sigma_X^2/n_X + \sigma_Y^2/n_Y}$                     |
| Indép.   | Droite | V.C       | $\bar{X}, \bar{Y}$        | $(-\infty; (\bar{X} - \bar{Y}) + z_{1-\alpha} \sqrt{\sigma_X^2/n_X + \sigma_Y^2/n_Y})$              |
| Indép.   | Gauche | V.C       | $\bar{X}, \bar{Y}$        | $(\bar{X} - \bar{Y}) - z_{1-\alpha} \sqrt{\sigma_X^2/n_X + \sigma_Y^2/n_Y}; \infty)$                |
| Indép.   | Bilat. | V.E.I     | $\bar{X}, \bar{Y}, S_p^2$ | $(\bar{X} - \bar{Y}) \pm t_{1-\alpha/2, n_X+n_Y-2} S_p \sqrt{\frac{1}{n_X} + \frac{1}{n_Y}}$        |
| Indép.   | Droite | V.E.I     | $\bar{X}, \bar{Y}, S_p^2$ | $(-\infty; (\bar{X} - \bar{Y}) + t_{1-\alpha, n_X+n_Y-2} S_p \sqrt{\frac{1}{n_X} + \frac{1}{n_Y}})$ |
| Indép.   | Gauche | V.E.I     | $\bar{X}, \bar{Y}, S_p^2$ | $(\bar{X} - \bar{Y}) - t_{1-\alpha, n_X+n_Y-2} S_p \sqrt{\frac{1}{n_X} + \frac{1}{n_Y}}; \infty)$   |
| Appariés | Bilat. | V.I       | $\bar{D}_n, S_D^2$        | $\bar{D}_n \pm t_{1-\alpha/2, n-1} \frac{S_D}{\sqrt{n}}$  |
| Appariés | Droite | V.I       | $\bar{D}_n, S_D^2$        | $(-\infty; \bar{D}_n + t_{1-\alpha, n-1} \frac{S_D}{\sqrt{n}})$                                     |
| Appariés | Gauche | V.I       | $\bar{D}_n, S_D^2$        | $\bar{D}_n - t_{1-\alpha, n-1} \frac{S_D}{\sqrt{n}}; \infty)$                                       |

V.C = Variances connues; V.E.I = Variances égales inconnues ; V.I = Variances inconnues



# Loi Fisher-Snedecor

Une v.a. de **loi de Fisher-Snedecor** (ou simplement Fisher) est une v.a. **continue positive**

Elle est paramétrée par **deux degrés de libertés**  $\nu_1, \nu_2 \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$

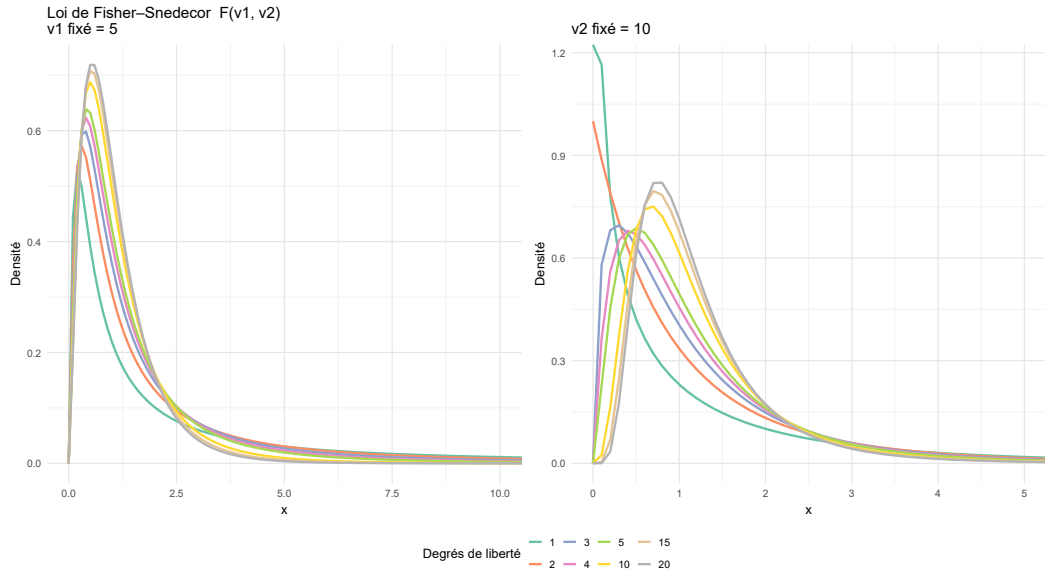
On note  $X \sim \mathcal{F}(\nu_1, \nu_2)$ , et son support est  $[0, \infty)$  et sa densité est donnée par:

$$f_X(t) = \frac{\left(\frac{\nu_1 t}{\nu_1 t + \nu_2}\right)^{\nu_1/2} \left(1 - \frac{\nu_1 t}{\nu_1 t + \nu_2}\right)^{\nu_2/2}}{t B(\nu_1/2, \nu_2/2)} \mathbb{1}_{[0, \infty)}(t), \quad \text{où} \quad B(x, y) = \frac{\Gamma(x)\Gamma(y)}{\Gamma(x+y)}$$

## Caractéristiques (Loi de Fisher-Snedecor). ★

- $\mathbb{E}[X] = \frac{\nu_2}{\nu_2 - 2}$  pour  $\nu_2 > 2$
- $\mathbb{V}(X) = \frac{2\nu_2^2(\nu_1 + \nu_2 - 2)}{\nu_1(\nu_2 - 2)^2(\nu_2 - 4)}$  pour  $\nu_2 > 4$

# Loi Fisher-Snedecor - Illustration



# Loi Fisher-Snedecor - Propriétés

**Propriétés** (*Fisher = Ratio de deux Chi-Carrés indépendantes*). ★

Pour  $U_1 \sim \chi^2(\nu_1)$ ,  $U_2 \sim \chi^2(\nu_2)$ , et  $U_1 \perp\!\!\!\perp U_2$ :

$$\frac{U_1/\nu_1}{U_2/\nu_2} \sim \mathcal{F}(\nu_1, \nu_2)$$

**Propriétés** (*Transformation et lien avec d'autres lois*). ★

- Si  $X \sim \mathcal{F}(\nu_1, \nu_2)$ , alors  $\frac{1}{X} \sim \mathcal{F}(\nu_2, \nu_1)$
- Si  $T \sim \mathcal{T}(\nu)$ , alors  $T^2 \sim \mathcal{F}(1, \nu)$

**Propriétés** (*Quantile d'ordre de la loi de Fisher*). ★

Soit  $f_{\alpha, \nu_1, \nu_2}$  le quantile d'ordre  $\alpha$  de  $X \sim \mathcal{F}(\nu_1, \nu_2)$ . Alors, pour tout  $\alpha \in (0, 1)$ :

$$f_{1-\alpha, \nu_2, \nu_1} = \frac{1}{f_{\alpha, \nu_1, \nu_2}}$$

## Ratio de variances - Échantillons indépendants

On a  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_{n_X})$  i.i.d. de loi populationnelle  $\mathcal{N}(\mu_X, \sigma_X^2)$  et  $\mathbf{Y} = (Y_1, \dots, Y_{n_Y})$  i.i.d. de loi populationnelle,  $\mathcal{N}(\mu_Y, \sigma_Y^2)$  où aucun des paramètres n'est connu et  $\mathbf{X} \perp\!\!\!\perp \mathbf{Y}$ .

On cherche à construire des ICs pour  $\frac{\sigma_X^2}{\sigma_Y^2}$ .

1. Proposez un estimateur pour  $\sigma_X^2$  et pour  $\sigma_Y^2$ . Quelles sont leurs lois? 📎
2. Trouvez un pivot tel quel  $\Delta \sim \mathcal{F}(n_X - 1, n_Y - 1)$ . 📎
3. En déduire les intervalles de confiance unilatéraux et bilatéraux au niveau  $1 - \alpha$ . 📎

## Ratio de variances — Récapitulatif des ICs (échantillons indépendants)

| Éch.   | Type        | Situation       | Estimateurs    | Pivot $\Delta$  | IC exact   |
|--------|-------------|-----------------|----------------|---|--|
| Indép. | Bilatéral   | Moys. inconnues | $S_X^2, S_Y^2$ | $\frac{S_X^2/S_Y^2}{\sigma_X^2/\sigma_Y^2} \sim F_{n-1, m-1}$ | $\left[ \frac{S_X^2/S_Y^2}{F_{1-\alpha/2, n_X-1, n_Y-1}} ; \frac{S_X^2/S_Y^2}{F_{\alpha/2, n_X-1, n_Y-1}} \right]$ |
| Indép. | Uni. droite | Moys. inconnues | $S_X^2, S_Y^2$ | $\frac{S_X^2/S_Y^2}{\sigma_X^2/\sigma_Y^2} \sim F_{n-1, m-1}$ | $\left( 0 ; \frac{S_X^2/S_Y^2}{F_{1-\alpha, n_X-1, n_Y-1}} \right]$  |
| Indép. | Uni. gauche | Moys. inconnues | $S_X^2, S_Y^2$ | $\frac{S_X^2/S_Y^2}{\sigma_X^2/\sigma_Y^2} \sim F_{n-1, m-1}$ | $\left[ \frac{S_X^2/S_Y^2}{F_{\alpha, n_X-1, n_Y-1}} ; \infty \right)$   |

1. Préliminaires probabilistes
2. Intervalles de confiance exacts
3. Intervalles de confiance asymptotiques
4. Intervalles de confiance pour deux échantillons Gaussiens
5. Précision et taille d'échantillon

# Précision d'un intervalle de confiance

Dans plusieurs domaines, il est crucial de déterminer **combien d'observations** sont nécessaires pour que l'**intervalle de confiance soit suffisamment précis**

Par ex: Essais cliniques, sondages...

On doit d'abord définir la notion de **précision** d'un IC **bilatéral**

**Définition** (*Précision d'un intervalle de confiance*). ★

La **précision** d'un IC bilatéral  $[\hat{\theta}_S(\mathbf{X}), \hat{\theta}_I(\mathbf{X})]$  correspond à sa **demi-largeur**:

$$\delta = \frac{\hat{\theta}_S(\mathbf{X}) - \hat{\theta}_I(\mathbf{X})}{2} \quad (\text{pour un IC bilatéral}).$$

👉 **Plus  $\delta$  est petit, plus l'IC est précis**

## Précision d'un IC - Exemple Gaussien

Exemple — moyenne d'une population gaussienne (variance connue) :

$$\left[ \bar{X}_n - z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; \bar{X}_n + z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$$

La **précision** est alors :

$$\delta = z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}.$$

Remarques importantes : ★

- $\delta$  **diminue quand  $n$  augmente**: plus d'observations = intervalle plus serré
- $\delta$  **augmente avec  $1 - \alpha$** : plus le niveau de confiance est grand, plus l'intervalle est large ;
- $\delta$  **augmente avec  $\sigma$** : plus le phénomène est incertain, moins on est précis.



**Objectif :** fixer une précision  $\delta$  désirée et en déduire la taille minimale d'échantillon  $n$  nécessaire.

Pour l'exemple précédent, à partir de la relation:

$$\delta = z_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

on obtient: ★

$$n^* = \left( \frac{z_{1-\alpha/2} \sigma}{\delta} \right)^2$$

👉 L'arrondit à l'entier supérieur de  $n^*$  assure d'avoir une précision d'au moins  $\delta$  pour cet IC

# Calcul de taille échantillonnale - Exemple

## Exemple :

- On veut estimer la moyenne  $\mu$  d'une population avec un IC à 95% de confiance
- On connaît  $\sigma = 3$
- On souhaite une précision  $d = 0.5$ .

Alors :

$$n = \left( \frac{1.96 \times 3}{0.5} \right)^2 = 138.3 \Rightarrow \boxed{n = 139.}$$

Ainsi, pour une précision donnée:

- Doubler la précision (diviser  $d$  par 2)  $\Rightarrow$  **multiplier  $n$  par 4;**
- Augmenter le niveau de confiance  $\Rightarrow$  **Augmente la taille nécessaire.**

# Calcul de taille échantillonnale - Illustration

## Exemple (Sondage).

Durant des élections municipales une personne candidate souhaite estimer **par un IC bilatéral asymptotique à 95%** la proportion  $p$  de citoyens qui voteront pour elle. Elle souhaite une précision de 3 points de pourcentages ( $\delta = 0.03$ ).

Combien de personnes doit-il interroger au minimum?

- 👉 Comment modéliser l'échantillon? Quelle est sa loi populationnelle? 📎
- 👉 Donnez un estimateur de  $p$ . 📎
- 👉 Proposez un pivot asymptotique pour cet estimateur. En déduire un IC asymptotique bilatéral. 📎
- 👉 Quelle est la précision de cet IC? Quelle valeur de  $p$  la maximise? 📎
- 👉 Dans le pire cas, quelle taille d'échantillon permettrait d'avoir un IC avec la précision demandée? 📎