

# Ch. 8 INTERVALLE DE CONFIANCE

# Méthodes d'estimation

Estimation du paramètre  $\boldsymbol{\theta} = [\theta_1, \dots, \theta_m]^\top$

## 1. L'estimation ponctuelle :

Pour estimer la vraie valeur  $\boldsymbol{\theta}_0$  du paramètre inconnu  $\boldsymbol{\theta}$  on utilise une fonction (statistique) qui dépend de l'échantillon  $(X_1, \dots, X_n)$ .

(a) On utilise les estimateurs dits *naturels* :

i.  $\bar{X}$  pour estimer  $\mu = E(X)$

ii.  $S^2$  pour estimer  $V(X) = \sigma^2$

iii.  $f_n$  pour estimer  $p$

(b) On construit l'E.M.V.

## 2. L'estimation par Intervalle De Confiance :

- (a) On associe au paramètre  $\theta$  un intervalle, dit de *confiance*, dans lequel se trouve la vraie valeur  $\theta_0$  du paramètre  $\theta$ , avec une probabilité fixée d'avance,  $1 - \alpha$ ,  $\alpha$  étant *le risque ou le niveau de confiance*.
  
- (b) Cet intervalle dépend **seulement de l'échantillon** et il sera calculé à l'aide d'une **fonction (statistique) dont on connaît la loi**.

# Intervalle De Confiance

# Modélisation

**Definition 1.** Soient :

- Un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$
- Une v.a.  $X$  dont la loi dépend d'un paramètre  $\Theta$  avec  $\theta \in \Theta \subset \mathbb{R}$
- La famille  $\mathcal{I}(\Theta) = \{I_x(\theta) \mid x \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}\}$  d'intervalles de  $\Theta$
- On se fixe  $\alpha \in [0, 1]$  ;  $\alpha$  est appelé niveau de confiance.
- On souhaite trouver deux statistiques  
 $T_1 = T_1(X_1, \dots, X_n)$  et  $T_2 = T_2(X_1, \dots, X_n)$ .  
t.q.  $P_\theta(\theta \in I_\alpha) = 1 - \alpha$  avec  $I_\alpha = [T_1, T_2]$  ;

$I_\alpha$  ainsi défini, est appelé I.D.C. pour  $\theta$  au niveau ou au risque  $\alpha$ .

## Remarques

- On peut avoir  $P_{\theta}(\theta \in I_{\alpha}) \geq 1 - \alpha$   
i.e. un intervalle de confiance avec risque minimal  $\alpha$  .
- Les bornes étant construites d'une façon aléatoire à partir d'une v.a. sont aussi des v.a.
- Il n'y a pas d'unicité des I.D.C. et il faut donner des critères associés aux problèmes posés.
- **Choix optimal** : C'est le choix de l'intervalle de longueur minimale.

# Type de l'I.D.C.

La détermination des bornes de l'I.D.C. dépend du partage du risque  $\alpha$  en  $\alpha_1$  et  $\alpha_2$  .

Deux cas se présentent :

1. **Intervalle Bilatéral** de la forme  $[a, b]$   
avec  $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2$  ;  $\alpha_1 \neq 0$  ,  $\alpha_2 \neq 0$  .

(a) *Symétrique*  $\alpha_1 = \alpha_2 = \frac{\alpha}{2}$ .

(b) *Asymétrique* ou *Dissymétrique*  $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2$  ;  $\alpha_1 \neq \alpha_2$ .

# I.D.C. bilatéral

*Symétrique*

*Dissymétrique*



## 2. Intervalle unilatéral

(a) *Bloqué à gauche* :  $[a, +\infty[$  :  $\alpha_1 = a$  et  $\alpha_2 = 0$ .

Intervalle utilisé dans le cas où  $\theta > a$   
(exemples : durée de vie, résistance à la rupture, etc.).

(b) *Bloqué à droite* :  $] -\infty, b]$  :  $\alpha_1 = 0$  et  $\alpha_2 = b$

Intervalle utilisé dans le cas où  $\theta < b$   
(exemples : nombre de pièces défectueuses, temps d'attente, etc.).

# Intervalle unilatéral

*Bloqué à gauche :*

*Bloqué à droite :*

## Construction d'un I.D.C.

Soit  $\theta \in \Theta$  le paramètre inconnu.

1. On considère une fonction monotone  $u(x, \theta)$  qui dépend d'une statistique.
2. On définit  $\alpha$ ,  $\alpha \in [0, 1]$

On pose :

$$P_{\theta} [u_1 < u(x, \theta) < u_2] = 1 - \alpha ;$$

3. On peut écrire :

$$P_{\theta} [\beta_1(u_1) \leq \theta \leq \beta_2(u_2)] = 1 - \alpha ;$$

4. L'I.D.C. pour  $\theta$  est :  $I_{\alpha} = [\beta_1(x); \beta_2(x)]$

## On utilise les fonctions dites *pivotal*es

Supposons que  $(X_1, \dots, X_n) \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ .

1. **I.D.C** pour  $\theta = \mu = E(X)$ . On utilise la loi de  $\bar{X}$

(a) **Si la variance  $\sigma^2$  est connue.**

$$\sqrt{n} \frac{\bar{X} - \theta}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

(b) **Si la variance  $\sigma^2$  est inconnue.**

On utilise l'estimateur de  $\sigma^2$ ,

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X})^2 \text{ ou } s_1^2 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X})^2 .$$

$$\sqrt{n} \frac{\bar{X} - \theta}{s} \sim t(\nu), \quad \nu = n - 1 \text{ d.d.l.}$$

(loi de Student ou t-distribution)

2. **I.D.C** pour  $\sigma^2 = V(X)$ , On pose  $\theta = \sigma^2$ .

(a) **Si la moyenne  $\mu = E(X)$  est connue.**

On sait que  $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$  ;  $\left(\frac{X-\mu}{\sigma}\right)^2 \sim \chi^2(\nu)$   $\nu = 1$  d.d.l.

et donc :  $\frac{1}{\theta} \sum_{j=1}^n (X_j - \mu)^2 \sim \chi^2(\nu), \nu = n$  d.d.l.

(b) **Si la moyenne est inconnue** on utilise la loi de  $S^2$

$\frac{1}{\theta}(n - 1) \cdot s^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(\nu), \nu = n - 1$  d.d.l.

Avec  $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X})^2$

Pour le cas où  $X \sim \mathcal{L}$ ,  $\mathcal{L}$  loi quelconque et un **grand** échantillon on utilise le **T.C.L.**

1. Supposons que  $X \sim \mathcal{B}(n, p)$ . On pose  $\theta = p$ .

$$t(X; \theta) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{X - n\theta}{\sqrt{n\theta(1-\theta)}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

2. Si  $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ . On pose  $\theta = \lambda$ .

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt{n} \frac{\bar{X} - \theta}{\sqrt{\theta}} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

# Intervalles de Confiance pour la Moyenne $\mu = E(X)$

Il y a deux cas :

## 1. Loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ avec variance connue

(a) On construit la fonction  $Z_n(\mu) = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \sqrt{n} \sim N(0, 1)$

(b) On cherche  $a, b$  tels que :  $P_\mu \left[ a \leq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma} \sqrt{n} \leq b \right] = 1 - \alpha$

(c) Pour un I.D.C. symétrique, on prend  $\alpha_1 = \alpha_2 = \frac{\alpha}{2}$

(d) L'intervalle pour  $\mu$  sera :  $I_\alpha = \left[ \bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}} ; \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}} \right]$

(e) La longueur de l'intervalle est :  $2 z_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = 2c$

(f) Á partir de cette formule on peut calculer la taille minimale de l'échantillon nécessaire pour obtenir une longueur  $2c$

L'intervalle symétrique, pour un  $\alpha$  fixé, est l'intervalle optimal, c.a.d. le plus précis.



## 2. Loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ avec variance inconnue

(a) On utilise l'estimateur  $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X})^2$ .

(b) La v.a.  $T_n(\mu) = \sqrt{n} \frac{\bar{X} - \mu}{s} \sim t(\nu)$ , avec  $\nu = n - 1$  suit une *Loi de Student* ou *t-distribution*.

(c) On cherche  $a, b$  t.q :  $P_\mu \left[ a \leq \sqrt{n} \frac{\bar{X} - \mu}{s} \leq b \right] = 1 - \alpha$

(d) Pour un intervalle symétrique on a :

$$I_\alpha = \left[ \bar{X} - t_{n-1; \frac{\alpha}{2}} \frac{s}{\sqrt{n}} ; \bar{X} + t_{n-1; \frac{\alpha}{2}} \frac{s}{\sqrt{n}} \right]$$

- Rq** :1. La longueur de l'intervalle est minimale si l'intervalle est symétrique.
2. Si on veut que l'intervalle ait une longueur égale à  $2c$  , alors il faut prendre

$$n = \left[ \frac{t_{n-1; \alpha/2} \cdot s}{c} \right]^2$$

# Intervalle De Confiance pour les Variances

Il y a deux cas :

1. Loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  avec moyenne connue  
Intervalle pour  $\theta = \sigma^2$

(a) On pose  $\theta = \sigma^2$

(b)  $U(\sigma^2) = \frac{ns_{\mu}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(\nu); \quad \nu = n \quad d.d.l.$

avec  $s_{\mu}^2 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (X_j - \mu)^2$ .

(c) On cherche  $a, b$  t.q :

$$P_{\sigma^2} \left[ a \leq \frac{ns_{\mu}^2}{\sigma^2} \leq b \right] = 1 - \alpha$$

(d)  $I_{\alpha} = \left[ \frac{ns_{\mu}^2}{b}, \frac{ns_{\mu}^2}{a} \right]$

(e) La longueur de l'intervalle est :  $\left( \frac{1}{a} - \frac{1}{b} \right) ns_{\mu}^2$

(f) Dans le cas d'un intervalle symétrique :

$$a = \chi_{n;1-\alpha/2}^2 \quad ; \quad b = \chi_{n;\alpha/2}^2$$

## 2. Loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ avec moyenne inconnue Intervalle pour $\theta = \sigma^2$

(a) On utilise pour  $\mu$  son estimateur  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$ .

(b) On utilise la fonction  $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{j=1}^n (X_j - \bar{X})^2$ .

(c) On a vu que :  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$ .

(d) On cherche  $a, b$  t.q.

$$P_{\sigma^2} \left[ a \leq \frac{ns^2}{\sigma^2} \leq b \right] = 1 - \alpha$$

(e)  $I_\alpha = \left[ \frac{ns^2}{b}, \frac{ns^2}{a} \right]$

(f) Longueur de l'intervalle est :  $\left( \frac{1}{a} - \frac{1}{b} \right) (n - 1) s_X^2$

(g) Pour un intervalle symétrique :

$$a = \chi_{n-1; 1-\alpha/2}^2 \quad ; \quad b = \chi_{n-1; \alpha/2}^2$$

## I.D.C pour $\theta = p$

Pour  $n=40$  essais on a calculé  $f_n = \frac{24}{40} = 0.6$

### Étapes

1.  $u(x; \theta) = \frac{f_n - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \sim N(0, 1)$

2. Soit  $\alpha = 0.05$

3.  $P \left[ t_1 \leq \frac{f_n - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq t_2 \right] = 1 - \alpha$

4.  $I_\alpha = \left[ f_n - t_1 \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} ; f_n + t_2 \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \right]$

**Problème** :  $\theta = p$  se trouve dans les bornes !!

## 5. Calcul de l'I.D.C.

(a) Méth.-1 : **Par excès** :

i. On maximise  $f(p) = p(1 - p)$

ii.  $f'(p) = 1 - 2p$  et  $f'(p) = 0 \Rightarrow p = \frac{1}{2}$

iii.  $I_\alpha = \left[ f_n - t_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\frac{1}{2}(1-\frac{1}{2})}{n}} ; f_n + t_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\frac{1}{2}(1-\frac{1}{2})}{n}} \right]$

iv. **A.N** :  $I_\alpha = [0.445 ; 0.7549]$



(b) Méth.-2 : On utilise  $f_n$  qui est l'estimateur de  $p$

i. On pose ,  $\hat{p} = f_n$

ii.  $I_\alpha = \left[ f_n - t_1 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \quad ; \quad f_n + t_2 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} \right]$

iii. **A.N** :  $I_\alpha = [0.448 ; 0.752]$

(c) Méth.-3 :

On utilise les *Abaques* ou méthode des ellipses, pour un I.D.C. symétrique.

i. On a : 
$$P \left[ t_1 \leq \frac{f_n - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \leq t_2 \right] = 1 - \alpha$$

ii. La résolution en  $p$  se fait de façon direct :

$$\left( \frac{f_n - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \right)^2 \leq t^2 \Leftrightarrow p^2 \left( 1 + \frac{t^2}{n} \right) - 2p \left( f_n + \frac{t^2}{2n} \right) + f_n^2 \leq 0 \quad (I)$$

iii. On vérifie qu'il existe deux racines  $p_i, i = 1, 2$  avec  $0 \leq p_i \leq 1$  et l'inégalité (I) est vraie pour  $p_1 \leq p \leq p_2$

iv.  $I_\alpha = [p_1, p_2]$

R.q :

- La méthode par excès donne l'intervalle le moins précis
- L'intervalle le plus précis est est donné par les *Abaques*.