

# UV Statistique pour l'Ingénieur

## Cours n° 8

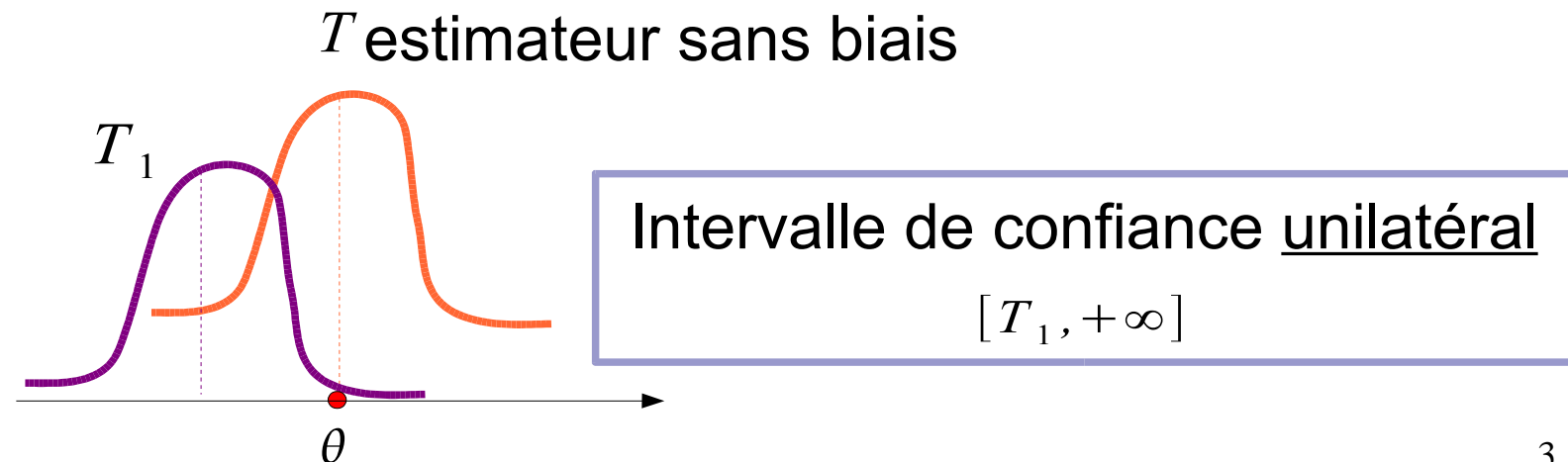
Statistique inférentielle : estimation  
méthodes d'estimation par intervalle

## Estimation *par intervalle de confiance* d'un paramètre

- Soit  $T$  un estimateur ponctuel du paramètre  $\theta$  d'une loi supposée connue (choisir l'estimateur  $T$  le plus précis )
- Objectif: construire un estimateur par intervalle de confiance  $[T_1, T_2]$  de niveau de confiance  $1-\alpha$ 
  - le risque (statistique) que le paramètre  $\theta$  soit en dehors de l'intervalle de confiance estimé est égale à  $\alpha$
  - en répétant un grand nombre de fois l'opération d'échantillonnage (ou l'enquête), les estimations  $[t_1, t_2]$  des intervalles de confiances contiendront dans  $(1-\alpha)\%$  des cas le paramètre  $\theta$

## Intervalle de confiance d'un paramètre

- Soit un intervalle de confiance  $[T_1, T_2]$  de niveau de confiance  $1-\alpha$ 
  - Intervalle aléatoire :  $T_1 = \varphi_1(T)$  et  $T_2 = \varphi_2(T)$
  - Il n'y a pas d'unicité de l'intervalle de confiance
  - Exemple :



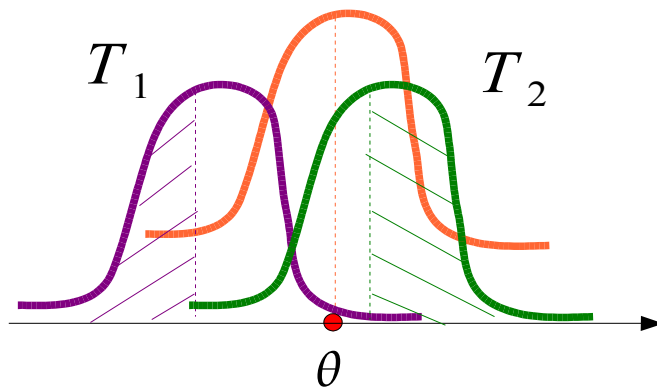
## Intervalle de confiance d'un paramètre

- Soit un intervalle de confiance  $[T_1, T_2]$  de niveau de confiance  $1-\alpha$

$$T_1 = \varphi_1(T)$$

$$T_2 = \varphi_2(T)$$

$T$  estimateur sans biais



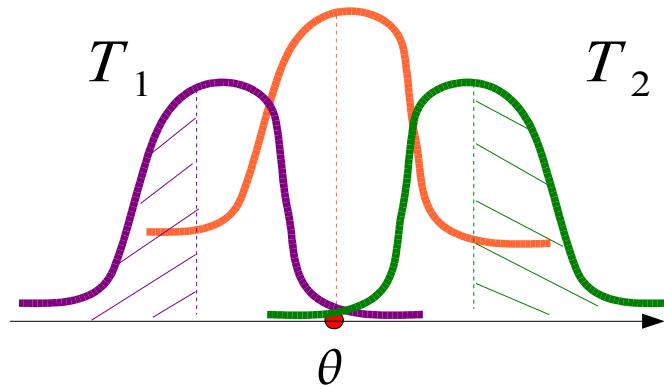
Intervalle de confiance bilatéral  
 $[T_1, T_2]$  à risques asymétriques

## Intervalle de confiance d'un paramètre

- Soit un intervalle de confiance  $[T_1, T_2]$  de niveau de confiance  $1-\alpha$ 

$T_1 = \varphi_1(T)$   
 $T_2 = \varphi_2(T)$

$T$  estimateur sans biais



Le risque que  $\theta < T_1$   
est égal à  $\alpha/2$

Le risque que  $\theta > T_2$   
est égal à  $\alpha/2$

Intervalle de confiance bilatéral  
 $[T_1, T_2]$  à risques symétriques

## Propriétés de l'intervalle de confiance d'un paramètre

- Soit un intervalle de confiance  $[T_1, T_2]$   
de niveau de confiance  $1-\alpha$ 
  - si le niveau de confiance  $1-\alpha$  augmente,  
alors le risque statistique  $\alpha$  doit diminuer  
  
=> écartement de l'intervalle de confiance
  - pour un niveau de confiance  $1-\alpha$  fixé  
si la taille de l'échantillon  $n$  augmente,  
alors  $Var(T)$  diminue  
  
=>  $T$  devient plus précis  
=> réduction de l'intervalle de confiance

## Exemple

- Vous envisagez d'acheter le dernier PC à la mode si les tests de ce modèle à un benchmark B sont supérieurs à 0.2
- Une enquête sur 400 PC de ce modèle donne un benchmark moyen de 0.23
- Que décidez-vous ?

- Modélisation :  $B \sim N(\mu, \sigma^2 = 10^{-2})$
  - Enquête :  $\bar{B} \sim N(\mu, \sigma^2 / 400)$
- $$\frac{\bar{B} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$$

- fonction de répartition de la loi N :  $P(-2.58 \leq \frac{\bar{B} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \leq 2.58) = 0.99$

## Exemple

- $$P\left(-2.58 \leq \frac{\bar{B} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \leq 2.58\right) = 0.99$$

$$P\left(-2.58 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \bar{B} - \mu \leq 2.58 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 0.99$$

- on cherche un intervalle de confiance sur  $\mu$

$$P\left(\bar{B} - 2.58 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{B} + 2.58 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 0.99$$

$$T_1 = \bar{B} - 2.58 \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \quad T_2 = \bar{B} + 2.58 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

- $[T_1, T_2]$  intervalle aléatoire : les bornes sont fonction de l'estimateur  $T = \bar{B}$

- application numérique : intervalle =  $[0.217, 0.243]$  ... on achète !



## « Fiche recette » pour l'estimation d'un paramètre *par intervalle de confiance*

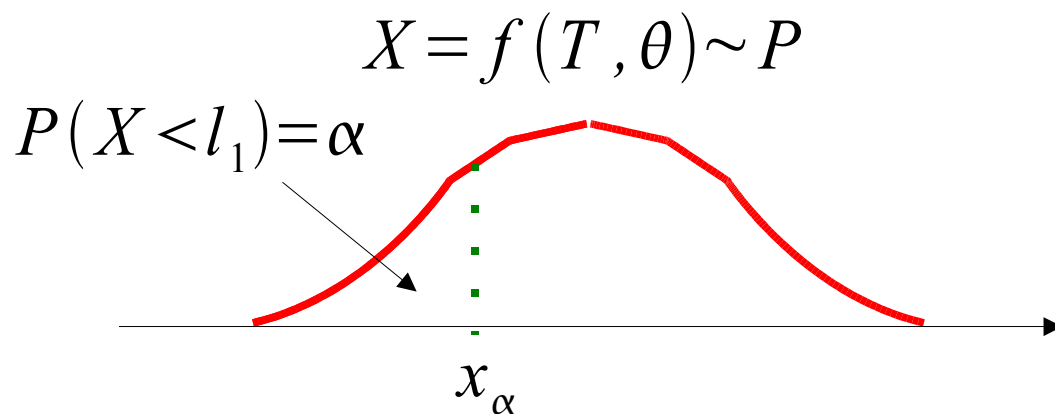
- Choisir un estimateur  $T$  de  $\theta$  - le meilleur possible - dont on connaît la loi de probabilité en fonction de  $\theta$
- Déterminer la fonction pivotale  $f(T, \theta)$ , dont la loi de probabilité, notée  $P$ , ne dépend plus de  $\theta$  ( $P =$  loi pivot)
- Déterminer  $l_1$  et  $l_2$  tels que  $P(l_1 \leq f(T, \theta) \leq l_2) = 1 - \alpha$
- En déduire, si possible,  $P(T_1 \leq \theta \leq T_2) = 1 - \alpha$   
où  $T_i$  sont 2 statistiques fonction de  $T$

$$T_1 = \varphi_1(T) \quad \text{et} \quad T_2 = \varphi_2(T)$$

## Déterminer les bornes $l_1$ et $l_2$ de la loi pivot $P$

- A partir de la fonction de répartition de la loi pivot  $P$  de la variable aléatoire  $f(T, \theta)$ 
  - Intervalle de confiance unilatéral

$$P(l_1 \leq f(T, \theta)) = 1 - \alpha \Rightarrow P(f(T, \theta) \leq l_1) = \alpha$$



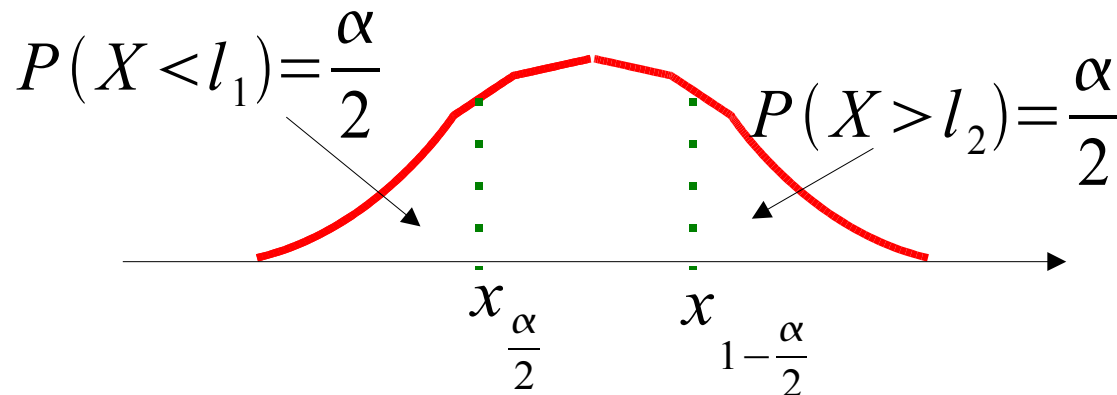
$$l_1 = F_P^{-1}(\alpha)$$

$l_1$  = fractile d'ordre  $\alpha$   
de la loi pivot  $P$

## Déterminer les bornes $l_1$ et $l_2$ de la loi pivot $P$

- A partir de la fonction de répartition de la loi pivot  $P$  de la variable aléatoire  $f(T, \theta)$ 
  - Intervalle de confiance bilatéral à risques symétriques

$$X = f(T, \theta) \sim P$$



$$l_1 = F_P^{-1}\left(\frac{\alpha}{2}\right)$$

$l_1$  = fractile d'ordre  $\alpha/2$   
de la loi pivot  $P$

$$l_2 = F_P^{-1}\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)$$

$l_2$  = fractile d'ordre  $1 - \alpha/2$   
de la loi pivot  $P$

## Quelques lois de fonctions pivotales usuelles

- $f(T = S^2, \theta = \sigma^2)$   $\chi_p^2$  loi du chi-deux à  $p$  d.d.l
  - (estimation par intervalle de la variance d'une loi normale)
  
- $f(T = \bar{X}, \theta = \mu)$   $\tau_p$  loi de student à  $p$  d.d.l
  - (estimation par intervalle de la moyenne d'une loi normale, variance inconnue)

## Loi de la fonction pivotale $f(T = S^2, \theta = \sigma^2)$

- $\chi_p^2$  loi du chi-deux à  $p$  degrés de liberté

$$\frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

$$(n-1) \frac{S^{*2}}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

- Propriétés :

- $E(\chi_p^2) = p$

- $Var(\chi_p^2) = 2p$

- si  $p > 30$ ,  $\sqrt{2\chi_p^2} \sim N(\sqrt{2p-1}, 1)$

## Loi du chi-deux $\chi_p^2$ à $p$ degrés de liberté

- $\chi_p^2$  = loi de probabilité d'une somme de carrés de v.a. normales centrées réduites indépendantes

- Pourquoi d.d.l. =  $n-1$  dans  $\frac{nS^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$  ?

$$S^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

$$\frac{nS^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \frac{(X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n U_i^2$$

- les  $U_i$  sont des v.a. centrées réduites, mais seulement  $n-1$  sont indépendantes car  $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) = 0$

## Loi de la fonction pivotale $f(T = \bar{X}, \theta = \mu)$

- $\tau_p$  loi de Student à  $p$  degrés de liberté

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

$\Rightarrow$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{S^{*2}}{n}}} \sim \tau_{n-1}$$

- Propriétés

- $E(\tau_p) = 0$
- $Var(\tau_p) = \frac{p}{p-2}$  avec  $p > 2$
- si  $p > 30$ ,  $\tau_p \rightarrow N\left(0, \frac{p}{(p-2)}\right)$

## Loi de Student $\tau_p$ à $p$ degrés de liberté

- Soient
  - $U$  une v.a. suivant une loi  $N(0,1)$
  - $V$  une v.a. suivant une loi  $\chi_p^2$

alors  $\tau_p = \frac{U}{\sqrt{\frac{V}{p}}}$  suit une loi de Student à  $p$  d.d.l

- vérification pour la loi pivotale :

$$U = \frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \quad V = (n-1) \frac{S^{*2}}{\sigma^2} \quad (d.d.l = n-1)$$

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{S^{*2}}{n}}} \sim \tau_{n-1}$$



## Exemples

- ex1 : soit une v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  avec  $\mu$  inconnu et  $\sigma$  connu
  - proposer un estimateur pour le paramètre  $\mu$  ;
  - déterminer l'intervalle de confiance bilatéral de niveau de confiance  $1-\alpha$ , puis celui unilatéral

## Exemples

- ex2 : soit une v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  avec  $\mu$  et  $\sigma$  inconnus
  - proposer un estimateur pour le paramètre  $\sigma^2$  ;
  - déterminer l'intervalle de confiance bilatéral de niveau de confiance  $1-\alpha$

## Exemples

- ex3 : soit une v.a.  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  avec  $\mu$  et  $\sigma$  inconnus
  - proposer un estimateur pour le paramètre  $\mu$  ;
  - déterminer l'intervalle de confiance bilatéral de niveau de confiance  $1-\alpha$