## ECN 7060, cours 12

William McCausland

2018-11-28

#### Introduction, estimation par intervalle

- Estimateur par intervalle [L(X), U(X)], estimation par intervalle [L(x), U(x)].
- Les propriétés fréquentistes concernent la probabilité de couvrage

$$P_{\theta}(L(X) \leq \theta \leq U(X)).$$

- $\triangleright$  souvent une fonction de  $\theta$ , pas toujours (idéalement non)
- restrictions sur le modèle pour obtenir cette non-dépendance
- ▶ coefficient de confiance  $\inf_{\theta} P_{\theta}(L(X) \leq \theta \leq U(X))$ .
- ▶ arbitrage : haute probabilité de couvrage v. intervalle court
- Les propriétés bayésiennes concernent la probabilité

$$P[L(x) \le \theta \le U(x)|x]$$
 ou  $P[I \le \theta \le u|x]$ 

- Stratégie symmétrique : L(x) et U(x) sont les quantiles  $\alpha/2$  et  $1 \alpha/2$ , U(x) L(x) pas forcément minimale
- Intervalle de haute probabilité a posteriori : U(x) L(x) minimale sous la contrainte  $P[L(x) \le \theta \le U(x)|x] = 1 \alpha$ .

#### Estimation par ensemble

- **E**stimateur par ensemble C(X), estimation par ensemble C(x).
- Probabilité d'intérêt fréquentiste :  $P_{\theta}(\theta \in C(X))$ .
- Probabilité d'intérêt bayésienne :  $P(\theta \in C(x)|x)$ .

#### Inversion d'une statistique test

- Résultat
  - Pour chaque  $\theta_0$ , soit  $A(\theta_0)$  la région de non-rejet pour un test de niveau  $\alpha$  de l'hypothèse nulle  $H_0: \theta = \theta_0$ .
  - ▶ Définez, pour chaque  $x \in \mathcal{X}$ ,  $C(x) = \{\theta : x \in A(\theta)\}$ .
  - ▶ Notez que  $x \in A(\theta) \Leftrightarrow \theta \in C(x)$ .
  - Alors C(X) est une région de confiance avec coefficient de confiance  $(1 \alpha)$ .
- Preuve
  - Puisque le niveau du test est de  $\alpha$ ,

$$P_{\theta}[X \notin A(\theta)] \leq \alpha.$$

Alors

$$P_{\theta}[\theta \in C(X)] = P_{\theta}[X \in A(\theta)] \ge (1 - \alpha).$$

#### Exemple gaussien, $\sigma^2$ connu

- ▶ Supposons que  $X_1, ..., X_n \sim \text{iid } N(\mu, \sigma^2), \sigma^2 \text{ connu.}$
- Statistique LRT pour  $H_0$ :  $\mu = \mu_0$  contre  $H_1$ :  $\mu \neq \mu_0$ :

$$\lambda(x) = \frac{\exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \mu_0)^2\right]}{\exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2\right]}$$

Puisque 
$$\sum_{i=1}^{n} (x_i - \mu_0)^2 = \sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu_0)^2$$
,  $\lambda(x) = \exp[-n(\bar{x} - \mu_0)^2/(2\sigma^2)]$ .

▶ La loi de 
$$\bar{X}$$
 est connue :  $\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$ 

- Pour le test avec  $A(\mu_0) = \{x : |\bar{x} \mu_0| \le z_{\alpha/2} \sigma / \sqrt{n} \}$ , la
- probabilité de rejet quand  $\mu = \mu_0$  est de  $\alpha$ . Conditions équivalentes à  $x \in A(\mu_0)$ :

$$|\bar{x} - \mu_0| \le z_{\alpha/2} \sigma / \sqrt{n} \Leftrightarrow -z_{\alpha/2} \sigma / \sqrt{n} \le \mu_0 - \bar{x} \le z_{\alpha/2} \sigma / \sqrt{n}$$
$$\Leftrightarrow \bar{x} - z_{\alpha/2} \sigma / \sqrt{n} \le \mu_0 \le \bar{x} + z_{\alpha/2} \sigma / \sqrt{n}$$

► Alors 
$$P[\bar{X} - z_{\alpha/2}\sigma/\sqrt{n} \le \mu_0 \le \bar{X} + z_{\alpha/2}\sigma/\sqrt{n}] = 1 - \alpha$$
.

#### Quantités pivotales

- Une fonction  $Q(X, \theta)$  est pivotale si sa distribution ne dépend pas de  $\theta$ .
- ▶ Famille  $f(x|\mu) = f_0(x \mu)$ :  $Q(X, \theta) = \bar{X} \mu$  est pivotale.
- Preuve :
  - ▶ Soit  $Z_i \sim f_0(z)$ . Sa distribution ne dépend pas de  $\mu$ .
  - Si  $X_i \sim f(x|\mu) = f_0(x \mu)$ ,

$$(X_1,\ldots,X_n)\sim (Z_1+\mu,\ldots,Z_n+\mu)$$

$$\bar{X} - \mu \sim \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (Z_i + \mu) - \mu = \bar{Z}$$

- La loi de  $\bar{Z}$  (et de  $Q(X,\theta) = \bar{X} \mu$ ) ne dépend pas de  $\mu$ .
- ► Famille  $f(x|\sigma) = \frac{1}{\sigma}f(x/\sigma)$  :  $Q(X,\sigma^2) = \bar{X}/\sigma$  est pivotale.
- Famille  $f(x|\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma} f_0((x-\mu)/\sigma)$ :  $Q_1(X,\theta) = (\bar{X}-\mu)/\sigma$ ,  $Q_2(X,\theta) = (\bar{X}-\mu)/S$ ,  $Q_3(X,\theta) = S/\sigma$  sont pivotales.

# Utiliser une quantité pivotale pour construire un ensemble de confiance

- ▶  $C(X) = \{\theta \colon Q(X, \theta) \in A\}$  est un estimateur par ensemble de  $\theta$  dont la probabilité  $P_{\theta}(C(X))$  ne dépend pas de  $\theta$ .
- Stratégie : trouver une quantité pivotale  $Q(X, \theta)$  et un ensemble  $\mathcal{A}$  avec de bonnes propriétés (C(X)) petit,  $P_{\theta}(C(X))$  grand).

## Exemples gaussiens I

- ► Supposons que  $X_1, \ldots, X_n \sim \operatorname{iid} N(\mu, \sigma^2)$ .
- Quantités pivotales :
  - $ightharpoonup Z = \sqrt{n}(\bar{X} \mu)/\sigma \sim N(0, 1),$
  - $T_{n-1} = \sqrt{n}(\bar{X} \mu)/S \sim t(n-1).$
  - $(n-1)S^2/\sigma^2 \sim \chi^2_{n-1}$ .
- ightharpoonup Cas où  $\sigma^2$  est connu :

$$1 - \alpha = P_{\theta}(-z_{\alpha/2} \le -Z \le z_{\alpha/2}) = P_{\theta}(C(X))$$

où C(X) est l'estimateur par ensemble suivant

$$C(X) = \{\mu \colon \bar{X} - z_{\alpha/2}\sigma/\sqrt{n} \le \mu \le \bar{X} + z_{\alpha/2}\sigma/\sqrt{n}\}.$$

# Exemples gaussiens II

ightharpoonup Cas où  $\sigma^2$  n'est pas connu, intervalle pour  $\mu$  :

$$1 - \alpha = P_{\theta}(-t_{n-1,\alpha/2} \leq -T_{n-1} \leq t_{n-1,\alpha/2}) = P_{\theta}(C(X)),$$

οù

$$C(X) = \{\mu \colon \bar{X} - t_{n-1,\alpha/2} S / \sqrt{n} \le \mu \le \bar{X} + t_{n-1,\alpha/2} S / \sqrt{n}\}.$$

ightharpoonup Cas où  $\sigma^2$  n'est pas connu, intervalle pour  $\sigma^2$  :

$$1-\alpha = P_{\theta}(\chi_{n-1,1-\alpha/2} \le (n-1)S^2/\sigma^2\chi_{n-1}^2 \le \chi_{n-1,\alpha/2}) = P_{\theta}(C(X))$$

οù

$$C(X) = \left\{ \sigma^2 : \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1,\alpha/2}} \le \sigma^2 \le \frac{(n-1)S^2}{\chi_{n-1,1-\alpha/2}} \right\}.$$

## Pivot de la fonction de répartition

- ▶ Soit T une statistique avec fonction de répartition  $F_T(t|\theta)$ .
- Supposons que T est stochastiquement croissante en  $\theta$ .
- ightharpoonup C'est à dire que  $F_T(t,\theta)$  est décroissante en  $\theta$ .
- Pour t donné, soit  $\theta_L(t)$  et  $\theta_U(t)$  les solutions de

$$F_T(t|\theta_U(t)) = \alpha_1 \quad F_T(\theta_L(t)) = 1 - \alpha_2.$$

 $\triangleright$  Pour tous t,  $\theta$ ,

$$\theta > \theta_U(t) \Leftrightarrow F_T(t,\theta) < \alpha_1$$

$$\theta < \theta_L(t) \Leftrightarrow F_T(t,\theta) > 1 - \alpha_2$$

▶ Alors

$$\{t: \theta_L(t) \leq \theta \leq \theta_U(t)\} = \{t: \alpha_1 \leq F_T(t|\theta) \leq 1 - \alpha_2\},$$

$$P_{\theta}[\theta_L(T) \leq \theta \leq \theta_U(T)] = P_{\theta}[\alpha_1 \leq F_T(T|\theta) \leq 1 - \alpha_2] = 1 - \alpha_1 - \alpha_2.$$