## Régression binaire par « capture-recapture »

# Jean-Baptiste ANTENORD $^{1,2}$ Etienne BILLETTE de VILLEMEUR $^2$

<sup>1</sup>Université Quisqueya (CREGED / Haïti)

<sup>2</sup>Université de Lille (LEM, UMR9221 / Lille, France)

24-26 octobre 2018 10ème Colloque Francophone sur les Sondages



# Les méthodes de « capture-recapture » (MCR)

#### De l'étude des populations animales...

Comment estimer la taille d'une population animale?

- Pas de recensement
- Pas de base de sondage
- => Procéder avec des « captures » répétées
  - Les animaux sont marqués et relâchés après chaque capture
  - On infère la taille de la population non-observée de l'observation

#### ... à celle des sociétés humaines

Pour des Populations difficiles à enquêter (PDE) (Enfants de rue, sans-abris, extrême pauvreté...)

- Combinaison de différentes sources d'information
- Sondages aléatoires répétés



# Les méthodes de « capture-recapture » (MCR)

#### De l'étude des populations animales...

Comment estimer la taille d'une population animale?

- Pas de recensement
- Pas de base de sondage
- => Procéder avec des « captures » répétées
  - Les animaux sont marqués et relâchés après chaque capture
  - On infère la taille de la population non-observée de l'observation

#### ... à celle des sociétés humaines

Pour des Populations difficiles à enquêter (PDE) (Enfants de rue, sans-abris, extrême pauvreté...)

- Combinaison de différentes sources d'information
- Sondages aléatoires répétés

### Estimateurs statistiques pour PDE

Quelle proportion d'individus avec la caractéristique x a également la caractéristique y ?

#### Objectifs de l'étude :

Proposer un estimateur de probabilité conditionnelle dans le cas où

- On dispose de deux échantillons indépendants
- ... pas nécessairement représentatifs.

### Cadre général des MCR

#### Principe des Méthodes de « Capture-Recapture » :

Extraire l'information contenue dans K observations partielles, pour en inférer les caractéristiques de la population non observée.

#### Soit

- $\mathscr{U} = \{1, 2, ..., N\}$ , la population
- $n^{yx}$ , le nombre d'individus de caractéristiques  $y \in \{0,1\}$  et  $x \in \{0,1\}$
- $\omega^i = (\omega_1^i, \omega_2^i, ..., \omega_K^i)$ , historique des « captures » de l'individu  $i \in \mathcal{U}$   $(\omega_k^i = 1 \text{ si l'individu apparaît dans la liste } k \text{ et } \omega_k^i = 0 \text{ sinon})$
- $n_{\omega}^{yx}$ , nombre d'individus de caractéristiques yx et d'historique de capture  $\omega$

#### Par définition :

$$n^{yx} = \sum_{\omega \in \Omega} n^{yx}_{\omega}.$$



### Cas de K=2 listes indépendantes

• Ensemble des historiques de capture-recapture :

$$\Omega = \{11; 10; 01; 00\}$$

 $oldsymbol{\omega} = 11$  : présent dans les deux listes

•  $\omega = 00$  : jamais observé

• Pour un individu de caractéristiques y, x:

•  $r_1^{yx}$ , probabilité d'être inclus dans la liste 1

•  $r_2^{yx}$ , probabilité d'être inclus dans la liste 2

	Présent dans la liste 2	Absent de la liste 2
Présent dans la liste 1	$n_{11}^{yx} = n^{yx} \left( r_1^{yx} \right) \left( r_2^{yx} \right)$	$n_{10}^{yx} = n^{yx} \left( r_1^{yx} \right) \left( 1 - r_2^{yx} \right)$
Absent de la liste 1	$n_{01}^{yx} = n^{yx} \left( 1 - r_1^{yx} \right) \left( r_2^{yx} \right)$	$n_{00}^{yx} = n^{yx} (1 - r_1^{yx}) (1 - r_2^{yx}).$

La population non-observée s'élève à

$$n_{00}^{yx} = \frac{n_{01}^{yx} n_{10}^{yx}}{n_{11}^{yx}}.$$



# Estimateur de probabilité conditionnelle par la MCR

Estimateur de population par la MCR (Rivest et Lavallée, 2012)

$$\widehat{n^{yx}} = n_{01}^{yx} + n_{10}^{yx} + n_{11}^{yx} + \frac{n_{01}^{yx} n_{10}^{yx}}{n_{11}^{yx}} = \frac{1}{n_{11}^{yx}} \left( n_{01}^{yx} + n_{11}^{yx} \right) \left( n_{10}^{yx} + n_{11}^{yx} \right).$$

#### Estimateurs de probabilité conditionnelles par la MCR :

$$\begin{split} \widehat{\bar{q}} &= \operatorname{Prob}\left\{y = 1 \,|\, x = 1\right\} = \frac{\widehat{n^{11}}}{\widehat{n^{11}} + \widehat{n^{01}}} \\ &= \frac{n_{11}^{01}\left(n_{01}^{11} + n_{11}^{11}\right)\left(n_{10}^{11} + n_{11}^{11}\right)}{\left[n_{11}^{01}\left(n_{01}^{11} + n_{11}^{11}\right)\left(n_{10}^{11} + n_{11}^{11}\right) + n_{11}^{11}\left(n_{01}^{01} + n_{11}^{01}\right)\left(n_{10}^{01} + n_{11}^{01}\right)\right]}; \\ \widehat{\underline{q}} &= \operatorname{Prob}\left\{y = 1 \,|\, x = 0\right\} = \frac{\widehat{n^{11}}}{\widehat{n^{11}} + \widehat{n^{01}}} = \dots \end{split}$$

# $\overline{\mathsf{Variance}}$ de l'estimateur $\widehat{\overline{m{q}}}$

#### Estimation de la variance

(Par la méthode Delta)

$$\widehat{V\left(\widehat{\overline{q}}\right)} \simeq \frac{\left(\widehat{n^{01}}\right)^2}{\left(\widehat{n^{01}} + \widehat{n^{11}}\right)^4} \widehat{V\left(\widehat{n^{11}}_{00}\right)} + \frac{\left(\widehat{n^{11}}\right)^2}{\left(\widehat{n^{01}} + \widehat{n^{11}}\right)^4} \widehat{V\left(\widehat{n^{01}}_{00}\right)}.$$

La variance asymptotique sur-estime la vraie variance (Sekar et Deming, 1949; Manly, 1969)

$$\left[\frac{\widehat{V\left(\widehat{n_{00}^{yx}}\right)}}{\widehat{V_a\left(\widehat{n_{00}^{yx}}\right)}}\right] < \frac{n_{11}^{yx}}{\widehat{n^{yx}}} = \frac{\left(n_{11}^{yx}\right)^2}{\left(n_{01}^{yx} + n_{11}^{yx}\right)\left(n_{10}^{yx} + n_{11}^{yx}\right)}.$$



# Biais de l'estimateur na $\widetilde{m{q}}$

### Estimateur « $na\"{i}f$ » de $\overline{q} = \text{Prob}\{y = 1 \mid x = 1\}$ :

$$\tilde{q} = \frac{o^{11}}{o^{11} + o^{01}},$$

où  $o^{yx} = n_{01}^{yx} + n_{10}^{yx} + n_{11}^{yx}$  est l'effectif de caractéristiques yx observé.

ullet Biais de l'estimateur naïf  $\widetilde{ar{q}}$  :

$$b_{\overline{q}} \equiv \widetilde{\overline{q}} - \widehat{\overline{q}} = \widehat{b} \left[ \left( \frac{\widehat{n_{00}^{01}}}{o^{01}} \right) - \left( \frac{\widehat{n_{00}^{11}}}{o^{11}} \right) \right],$$

où  $\widehat{b} > 0$ .

• Condition de biais nul :

$$\frac{\widehat{n_{00}^{11}}}{\widehat{n^{11}}} = \frac{\widehat{n_{00}^{01}}}{\widehat{n^{01}}}.$$



# Biais asymptotique de l'estimateur naïf et test de biais nul

Le biais de  $\tilde{q}$  est asymptotiquement nul si et seulement si les individus de caractéristiques yx=11 et yx=01 ont la même probabilité de ne pas être observés

 Probabilité qu'un individu de caractéristique yx ne soit pas observé :

$$p_{00}^{yx} = \left(1 - r_1^{yx}\right) \left(1 - r_2^{yx}\right),$$

avec 
$$\widehat{r_1^{yx}} = n_{11}^{yx} / \left( n_{01}^{yx} + n_{11}^{yx} \right)$$
 et  $\widehat{r_2^{yx}} = n_{11}^{yx} / \left( n_{10}^{yx} + n_{11}^{yx} \right)$ .

ullet Asymptotiquement, la condition de biais nul est vérifiée si, au risque lpha

$$P\left(\left|Z = \frac{\widehat{p_{00}^{11}} - \widehat{p_{00}^{01}}}{\sqrt{V\left(\widehat{p_{00}^{11}} - \widehat{p_{00}^{01}}\right)}} \xrightarrow{\mathscr{L}} N(0,1)\right| \leq z_{\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha.$$

### Conclusion

#### La contribution

- Nous proposons un estimateur de probabilité conditionnelle
  - Sur la base de deux échantillons *indépendants* mais *non-représentatifs*
  - Pour lequel nous calculons la variance exacte
- Un test statistique est proposé afin d'évaluer la possibilité de se dispenser du redressement statistique sous-jacent à notre estimateur
- Dans de nombreuses circonstances, les populations sont difficiles à rejoindre et on ne dispose pas de bases de sondage
- Par l'application des MCR, il est possible d'obtenir des estimateurs qui s'affranchissent de ces difficultés sur la base d'observations indépendantes et répétées.

