# Diseño SIC

### Daniel Czarnievicz

2017

### Estrategia de selección

Se toma una muestra bajo diseño SI de tamaño fijo  $n_I$  de los  $N_I$  clusters en  $U_I$ . Luego todos los elementos en los clusters seleccionados son relevados.

## El estimador $\hat{t}_{\pi}$

$$\begin{split} \star \ \hat{t}_{\pi} &= N_{I} \, \bar{t}_{s_{I}} = N_{I} \sum_{s_{I}} \frac{t_{y_{i}}}{n_{I}} \\ \star \ V_{SIC}(\hat{t}_{\pi}) &= \frac{N_{I}^{2}}{n_{I}} (1 - f_{I}) S_{t_{U_{I}}}^{2} \\ \text{donde } S_{t_{U_{I}}}^{2} &= \frac{1}{N_{I} - 1} \sum_{U_{I}} \left( t_{y_{i}} - \bar{t}_{U_{I}} \right)^{2} \, \mathbf{y} \, \bar{t}_{U_{I}} = \sum_{U_{I}} \frac{t_{y_{i}}}{N_{I}} \\ \star \ \hat{V}_{SIC}(\hat{t}_{\pi}) &= \frac{N_{I}^{2}}{n_{I}} (1 - f_{I}) S_{t_{s_{I}}}^{2} \\ \text{donde } S_{t_{s_{I}}}^{2} &= \frac{1}{n_{I} - 1} \sum_{s_{I}} \left( t_{y_{i}} - \bar{t}_{s_{I}} \right)^{2} \, \mathbf{y} \, \bar{t}_{s_{I}} = \sum_{s_{I}} \frac{t_{y_{i}}}{n_{I}} \end{split}$$

#### Efecto diseño

Sea  $\delta = 1 - \frac{S_{yw}^2}{S_{yy}^2}$  el coeficiente de homogeneidad donde:

$$\bar{y}_{U_i} = \frac{1}{N_I} \sum_{U_i} y_k$$
 es la media del *i*-ésimo cluster

Si  $S_{y_{U_i}}^2 = \frac{1}{N_i - 1} \sum_{U_i} \left( y_k - \bar{y}_{U_i} \right)^2$  es la varianza de y en el cluster  $U_i$ , entonces:

$$S_{y_W}^2 = \frac{\sum_{U_I} (N_I - 1) S_{y_{U_i}}^2}{\sum_{U_I} (N_i - 1)}$$

Por lo tanto,  $S_{y_W}^2$  es el promedio ponderado de las varianzas  $S_{y_{U_i}}^2$  en los  $N_I$  clusters, siendo  $N_i - 1$  los respectivos pesos.

1

$$-\frac{N_I - 1}{N - N_I} \le \delta \le 1$$

$$\bullet \delta > 0 \Leftrightarrow S_{y_W}^2 < S_{y_U}^2$$

$$\bullet \ \delta = 0 \Leftrightarrow S_{y_W}^2 = S_{y_U}^2$$

$$\bullet \ \delta < 0 \Leftrightarrow S^2_{y_W} > S^2_{y_U}$$

Un  $\delta$  pequeño implica que los elementos en el mismo cluster son disimiles en  $y_k$ . Un  $\delta$  grande implica que los elementos en el mismo cluster tienen valores parecidos de  $y_k$ . Si  $\delta=1$ , entonces la variación interna de todos los clusters es 0. Si  $\delta=-\frac{N_I-1}{N-N_I}$  entonces  $\bar{y}_{U_I}$  es igual para todos los clusters.

Sea  $\bar{N}$  el promedio de elementos por cluster:  $\bar{N} = \frac{N}{N_I}$ . Sea  $K_I = \frac{N_I^2}{n_I}(1-f_I)$ . Ses COV la covarianza entre  $N_i$  y  $N_i \, \bar{y}_{U_i}^2$  tal que:  $COV = \frac{1}{N_I-1} \sum_{U_I} (N_i - \bar{N}) N_i \, \bar{y}_{U_i}^2$ . Por lo tanto:  $S_{t_{U_I}}^2 = \bar{N} \, S_{y_U}^2 \left(1 + \frac{N-N_I}{N_I-1} \, \delta\right) + COV$ . Con esto podemos entonces expresar la varianza como:

$$\star V_{SIC}(\hat{t}_{\pi}) = \left(1 + \frac{N - N_I}{N_I - 1} \delta\right) \bar{N} K_I S_{y_U}^2 + K_I COV$$

Luego, dado que  $E(n_S) = n_I \bar{N} = n_I \frac{N}{N_I} = n$  podemos comprar el diseño SIC con el diseño SI de tamaño  $n = n_I \bar{N}$ , reescribiendo la varianza del SIC como:

$$\star V_{SIC}(\hat{t}_{\pi}) = \left(1 + \frac{N - N_I}{N_I - 1} \delta\right) V_{SI}(\hat{t}_{\pi}) + K_I COV$$

\* 
$$deff(SIC, \hat{t}_{\pi}) = \frac{V_{SIC}(\hat{t}_{\pi})}{V_{SI}(\hat{t}_{\pi})} = 1 + \frac{N - N_I}{N_I - 1} \delta + \frac{COV}{\bar{N} S_{y_{IJ}}^2}$$

Si todos los clusters son de igual tamaño, entonces COV=0, por lo que  $V_{SIC}(\hat{t}_{\pi}) < V_{SI}(\hat{t}_{\pi}) \Leftrightarrow \delta < 0$ , lo que requiere una variación intra-clusters lo suficientemente grande. Si el tamaño de los clusters no es fijo y la correlación entre  $N_i$  y  $N_i$   $\bar{y}_{U_i}^2$  es positiva, el incremento de varianza debido a la selección por clusters puede empeorar significativamente dado que  $K_I$  COV puede ser grande.