

Taula rodona

Els mètodes d'estimació de petites àrees
a l'estadística oficial de Catalunya: entre
la recerca i l'aplicació.

Àlex Costa, *Institut d'Estadística de Catalunya*

Maribel Garcia, *Institut d'Estadística de Catalunya*

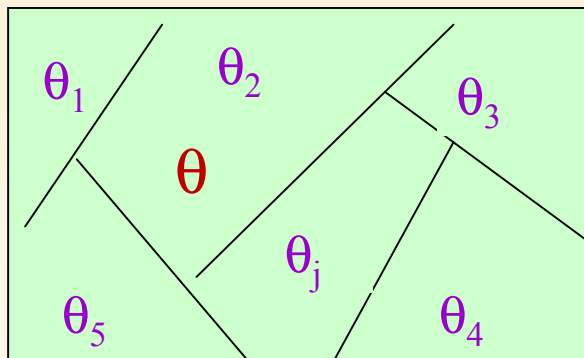
Albert Satorra, *Universitat Pompeu Fabra*

Eva Ventura, *Universitat Pompeu Fabra*

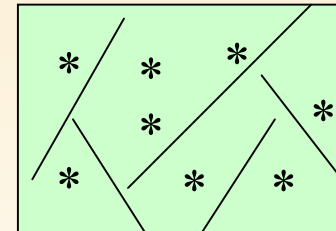
Fonaments

Estimació de $\theta_1, \dots, \theta_j, \dots, \theta_M$ (estimació d'àrea petita) on θ_j és el paràmetre de l'àrea j .

Població



Mostra



La mida mostral és insuficient per a l'estimació de θ_j

Fonaments

- ◆ Si un vol augmentar l'exactitud de l'estimació en un àrea específica
 - Pot **augmentar la mida de mostra** i utilitzar estimació directa
 - O pot recórrer a la teoria estadística per millorar la qualitat dels estimadors. Per exemple, pot utilitzar **estimadors compostos**
 - que combinen la informació de l'àrea d'interès amb la informació que prové **d'àrees veïnes**
 - o que utilitzen informació que prové de **diverses fonts**
 - o que utilitzen informació de **diverses fonts i diverses àrees**.

Estimadors compostos sense informació auxiliar

◆ Sigui $\hat{\theta}_j \sim N(\theta_j, \sigma_j^2)$, $j=1,2,\dots,J$ l'estimador directe de l'àrea j i $\hat{\theta}_* \sim N(\theta_*, \sigma_*^2)$ l'estimador indirecte (directe d'àrea total).

◆ Dos supòsits addicionals

➤ si $\theta_j \sim N(\theta_*, b_j^2)$

➤ i $\gamma_j = 0$

◆ aleshores obtenim

$$\tilde{\theta}_j = \pi_j \hat{\theta}_* + (1 - \pi_j) \hat{\theta}_j$$

amb

$$\pi_j = \frac{\sigma_j^2}{b_j^2 + \sigma_j^2}$$

◆ Aquest és l'estimador **compost òptim o teòric**, amb un biaix, $b_j = E(\theta_j - \theta_*)$ i una variància, $\sigma_j^2 = \text{var}(\hat{\theta}_j)$ coneguts

Estimadors compostos sense informació auxiliar

Estimador directe	$\hat{\theta}_j \sim N(\theta_j, \sigma_j^2/n_j) \quad j=1,2,\dots,J$ (mitjana àrea j) $\theta_j \sim N(\theta^*, b_j^2)$
Estimador indirecte	$\hat{\theta}_* \sim N(\theta_*, \sigma_*^2)$ (mitjana area total)
Estimador compost	$\tilde{\theta}_j = \pi_j \hat{\theta}_* + (1 - \pi_j) \hat{\theta}_j$
Compost teòric	$\pi_j = \frac{\sigma_j^2 / n_j}{\sigma_j^2 / n_j + b_j^2}$
Compost clàssic	$\pi_j = \frac{\bar{s}^2 / n_j}{\bar{s}^2 / n_j + b^2}$ amb $\bar{s}^2 = \frac{\sum_{j=1}^J (n_j - 1) s_j^2}{(n - J)}$ i $b^2 = \frac{1}{J} \sum_{j=1}^J (\hat{\theta}_j - \hat{\theta}_*)^2$
Compost alternatiu	$\hat{\pi}_j = \frac{s_j^2 / n_j}{(\hat{\theta}_j - \hat{\theta}_*)^2}$

Propietats dels estimadors

- ◆ **“An empirical evaluation of small area estimators”**, Alex Costa, Albert Satorra i Eva Ventura, *SORT (Statistics and Operations Research Transactions)*, VOL. 27, 1, 113-135, 2003.
 - Realitzem un Monte Carlo en el context de poblacions artificials i reals per estudiar la distribució de l'EQM dels 5 estimadors anteriors.
 - Mida de mostra
 - Correlació intra-classe
 - Grau d'homogeneïtat de la variància de les àrees

Propietats dels estimadors

22 de juny de 2006

Dia de l'estadística

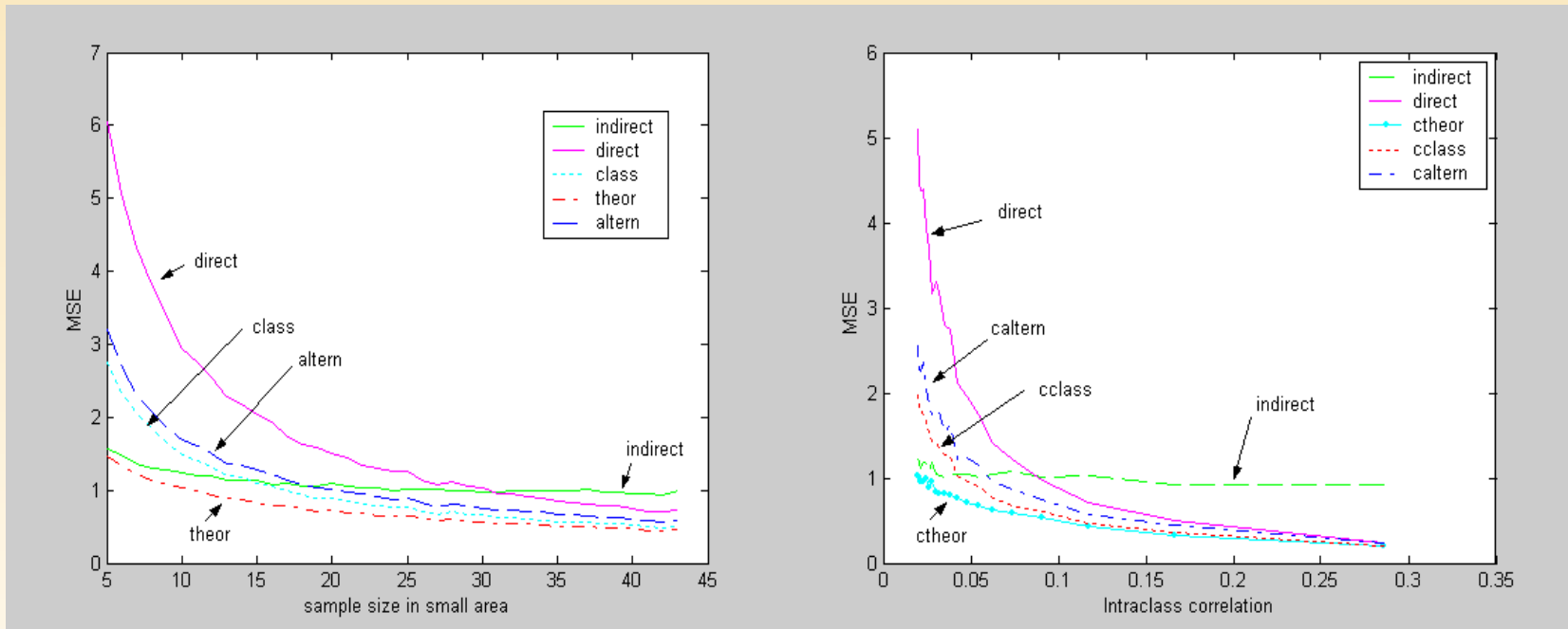


Figura 1: EQM dels estimadors com a funció de la mida mostral amb idèntica variació dins de l'àrea.

Figura 4: EQM dels estimadors com a funció de la correlació intra classe

Propietats dels estimadors

- ◆ Amb variàncies idèntiques en cada àrea els EQM dels estimadors convergeixen
 - segons augmentem la mida de mostra
 - Segons augmentem la correlació intra-classe
- ◆ L'indirecte pot ser un bon estimador només si la mida de mostra és molt petita. En aquest cas el directe és clarament el pitjor estimador.
- ◆ En la població real (*Censo laboral de empresas afiliadas a la Seguridad Social*) l'estimador compost (l'alternatiu) **obté tanta precisió com un estimador directe amb una mida de mostra quatre vegades més gran.**

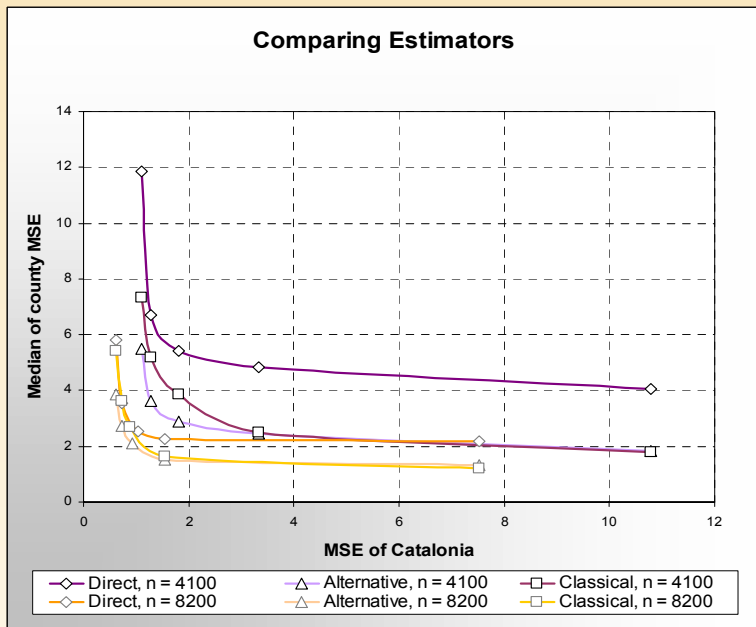
Propietats dels estimadors

- ◆ "Using composite estimators to improve both domain and total area estimation", Alex Costa, Albert Satorra, Eva Ventura. *SORT (Statistics and Operations Research Transactions)*, VOL. 28, 1, 69-86, 2004.

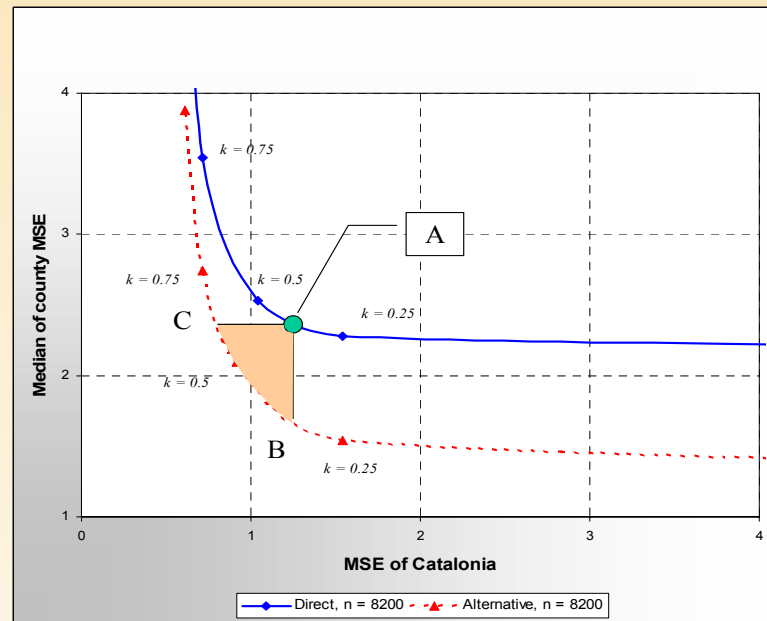
Proporcional	$\sum_{j=1}^J n_j = n$	$\frac{n_j}{n} = \frac{N_j}{N}$	for $j=1,2,\dots,J$
Fixa	$\sum_{j=1}^n n_j = n$	$n_j = \frac{n}{J}$	for $j=1,2,\dots,J$
Mixta	$\sum_{j=1}^J n_j = n$	$n_j = k \frac{N_j}{N} n + (1-k) \frac{n}{J}$	for $j=1,2,\dots,J$

$k = \{0, 1/4, 1/2, 3/4, 1\}$
 $n = \{2.050, 4.100, 8.200, 16.400\}$

Propietats dels estimadors



L'ús dels estimadors de petita àrea, en combinació amb un disseny mixt, ens permet obtenir millors estimadors tant per a les petites àrees com per a l'àrea total.

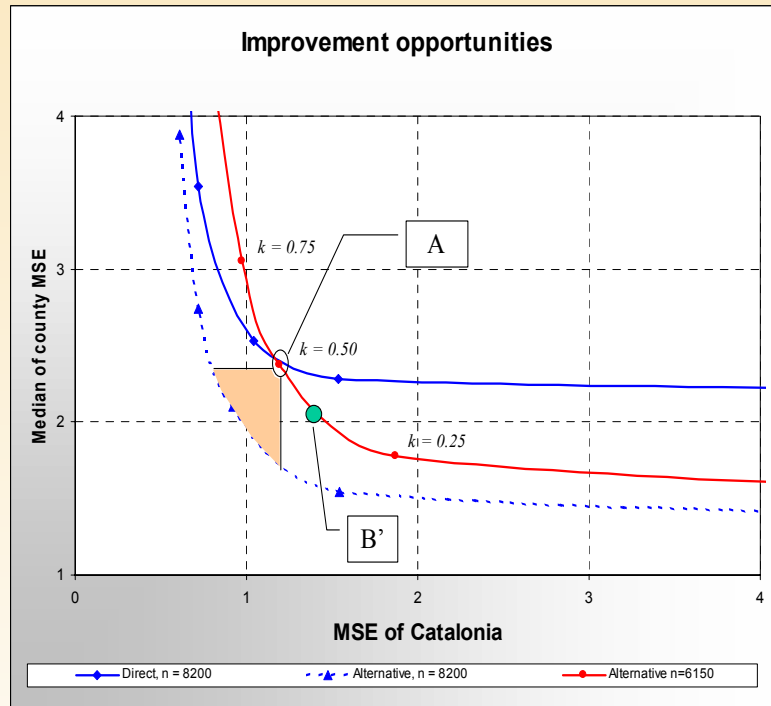


n = 8200, k = 35% aprox.

Amb l'estimador compost, millorem l'estimació.

També podem variar el disseny de la mostra i fer-lo més proporcional.

Propietats dels estimadors



◆ La figura ens mostra que podem fer servir l'estimador compost per reduir la mida total de la mostra, i per tant el seu cost. La combinació de EQM del punt A pot assolir-se de dues maneres alternatives.

- O bé amb l'estimador directe i una mostra de 8200 observacions,
- o bé amb el compost alternatiu i una mostra de 6150 (reducció del 25%), i un disseny més proporcional.