# Introducción a la estadística Bayesiana con aplicaciones de estimación en áreas pequeñas usando software STAN

Ignacio Alvarez-Castro Juan José Goyeneche

Instituto de Estadística, Facultad de Ciencias Económicas y Administración, UdelaR.

XV Congreso Latinoamericano de Sociedades de Estadística 9 al 13 de Octubre 2023 Santiago de Cali, Colombia



- Modelos Jerárquicos
- Introducción SAE
- Modelo Fay-Herriot
- 4 Inseguridad alimentaria en Montevideo



## Conceptos de muestreo

- Diseño muestral: procedimiento utilizado para seleccionar unidades de la población
- Estimación de dominio: Estimar una cantidad de interes en un dominio a partir de la información muestral.
- Área pequeña: área o dominio que representa una porción pequeña de la población

Cantidad de interés Estimación directa 
$$P_d = \frac{\sum_{U_d} y_{id}}{N_d} \qquad \qquad \hat{p}_d = \frac{\sum_{S_d} w_{id} y_{id}}{\sum_{S_d} w_{id}}$$

 $U_d$  dominio poblacional,  $S_d$  muestra poblacional,  $w_{id} = Pr(y_{id} \in S)^{-1}$  peso muestral.



## Áreas pequeñas

Área o dominio que representa una porción pequeña de la población

- Cantidad de interés (promedio o propoción) en un área geografica pequeña (condado, seccion censal, barrio, etc)
- Cantidad de interés (promedio o propoción) para un dominio con varias condiciones (hogares de montevideo con menores de 18, con mujer como jefa de hogar)

Cuando  $U_d$  es muy pequeño  $\hat{p}_d$  es muy variable o no disponible (si  $n_d=0$ )





Modelos Jerárquicos

Introducción SAE

Modelo Fay-Herriot

4 Inseguridad alimentaria en Montevideo





## Modelo Fay-Herriot

Fay, R. E. and Herriot R. A. (1979) *Estimates of income for small places: an application of James-Stein procedures to census data.* Journal of the American Statistical Association, 74, 269-277

$$\hat{p}_d = P_d + \epsilon_d, \quad \epsilon_d \sim N(0, V_d)$$

$$P_d = x_d \beta + u_d, \quad u_d \sim N(0, \sigma^2)$$

 $(p_d,V_d)$  son conocidas, representan las estimaciones directas de la cantidad de interes y su varianza.



Respuesta = Componente fijo + Componente aleatorio + Errormuestral

- Varios niveles de modelos: a nivel del área, a nivel de la unidad, comibinando varias fuentes de información
- Varias maneras de estimar los modelos: Frecuencista (BLUP, EBLUP),
   Bayesiano jerárquico, Bayesiano empírico.

Molina, I. (2019). Desagregación de datos en encuestas de hogares: metodologías de estimación en áreas pequeñas. Estudios Estadísticos. CEPAL.





## Modificación para proporciones

Liu, B., Lahiri, P., & Kalton, G. (2014). Hierarchical Bayes modeling of survey-weighted small area proportions. Survey Methodology, 40(1), 1-13.

Variable de respuesta:  $\hat{p}_d$  la estimación directa de la proporción en el área de interes.

Modelo 2:

$$\hat{p}_d \sim \textit{N}(P_d, V_d) \quad \textit{logit}(P_d) \sim \textit{N}(x_d \beta, \sigma^2)$$

las varainzas  $V_d=rac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n_d}deff_d$  son conocidas pues provienen del diseño muestral.





## Modificación para proporciones

Liu, B., Lahiri, P., & Kalton, G. (2014). Hierarchical Bayes modeling of survey-weighted small area proportions. Survey Methodology, 40(1), 1-13.

Variable de respuesta:  $\hat{p}_d$  la estimación directa de la proporción en el área de interes.

Modelo 4:

$$\hat{p}_d \sim Beta(a_d, b_d) \quad logit(P_d) \sim N(x_d \beta, \sigma^2)$$

donde  $a_d = P_d(\frac{n_d}{deff_d} - 1)$ ,  $b_d = (1 - P_d)(\frac{n_d}{deff_d} - 1)$  son conovidos.





#### Previas débilmente informativas

$$\beta \sim N(0,3)$$
  $\sigma \sim N^+(0,3)$ 

- $\beta$  opera en la escala logit(), el 99 % del intervalo (0,1) se mapea a (-5,5) aproximadamente.
- $\sigma^2 \sim IG(\epsilon, \epsilon)$  puede ser restrictiva. Otras previas sugeridas pueden ser  $Ca^+(0,1)$  o Uniforme(0,A) con A grande.





Modelos Jerárquicos

Introducción SAE

3 Modelo Fay-Herriot

4 Inseguridad alimentaria en Montevideo





## Inseguridad alimentaria

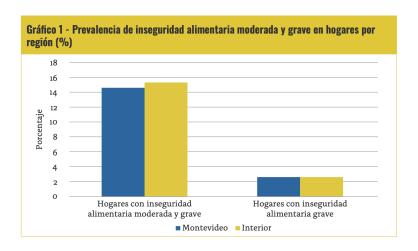
### ¿Qué entendemos por inseguridad alimentaria?





DE LA REPÚBLICA URUGUAY

## Inseguridad alimentaria en Montevideo



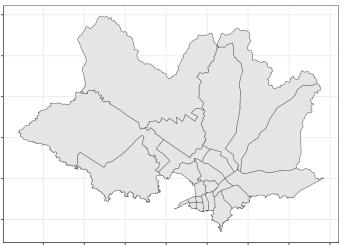
Estimación INE 2022





## Áreas pequeñas

#### Secciones de Montevideo





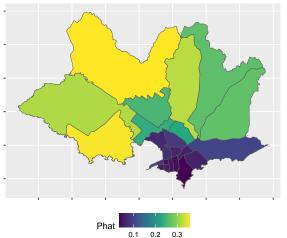
#### Estimamos el Modelo 2 en STAN

```
library(rstan)
rstan_options(auto_write = TRUE)
# Armar datos y estimar el modelo
dd <- list(
  S = 24, p=insAlim$iaMoG, SE=insAlim$se, k = 1, X=matrix(1, ncol = 1,
fit1 <- stan(file = here('rcode/modelo2.stan'), data=dd, verbose = FALS
# Verificar convergencia
# plot(fit1, plotfun='rhat', bins=50)
# plot(fit1, plotfun='ess', bins=50)
# Graficar los P estimados
# plot(fit1, pars = 'P', bins=50, ci level = 0.5)
```



## Áreas pequeñas

### Inseguridad Alimentaria por secciones





# Introducción a la estadística Bayesiana con aplicaciones de estimación en áreas pequeñas usando software STAN

Ignacio Alvarez-Castro Juan José Goyeneche

Instituto de Estadística, Facultad de Ciencias Económicas y Administración, UdelaR.

XV Congreso Latinoamericano de Sociedades de Estadística 9 al 13 de Octubre 2023 Santiago de Cali, Colombia

