





# SEMINARIO SOBRE DESAGREGACIÓN DE DATOS MEDIANTE TÉCNICAS DE ESTIMACIÓN EN ÁREAS PEQUEÑAS EN URUGUAY

## DENISE BRITZ DO NASCIMENTO SILVA

ESCOLA NACIONAL DE CIÊNCIAS ESTATÍSTICAS ENCE - IBGE





## **DATOS Y DESARROLLO**



- Holt, D.T. (2007). The official statistics Olympics challenge: Wider, deeper, quicker, better, cheaper. The American Statistician, 61(1, February), 1-8.
- Estadísticas oficiales: herramienta para el desarrollo
- Creciente demanda de información:
  - Actualizada en el tiempo
  - Temáticamente más completa
  - Espacialmente detallada
  - En grupos específicos (ancianos, jóvenes)











## SUSTAINABLE DEVELOPMENT KNOWLEDGE PLATFORM

## Home

Welcome to the Sustainable Development Goal indicators website

A robust follow-up and review mechanism for the implementation of the new 2030 Agenda for Sustainable Development will require a solid framework of indicators and statistical data to monitor progress, inform policy and ensure accountability of all stakeholders.

http://unstats.un.org/sdgs/







## RECOGIDA DE DATOS E PRODUCCIÓN DE INFORMACIÓN

## **FUENTES DE DADOS**

Encuestas por muestreo

Censos

Registros administrativos

Big data - datos orgánicos

## ALGUNOS MÉTODOS ESTADÍSTICOS

Muestreo

Métodos de estimación en áreas pequeñas

Combinación de muestras probabilísticas y no probabilísticas

Conexión de registros







## RECOGIDA DE DATOS E PRODUCCIÓN DE INFORMACIÓN

## **FUENTES DE DADOS**

Encuestas por muestreo

Censos

Registros administrativos

Big data - datos orgánicos

## ALGUNOS MÉTODOS ESTADÍSTICOS

Muestreo

Estimación en áreas pequeñas

Combinación de muestras probabilísticas y no probabilísticas

Conexión de registros







## TÉCNICAS DE ESTIMACIÓN EN ÁREAS PEQUEÑAS

- Muchos años de desarrollo (modelo Fay-Herriot de 1979)
- Técnicas conocidas y reconocidas en muchos países
- Foco de varios proyectos de colaboración entre el mundo académico, los institutos nacionales de estadística y las organizaciones internacionales
- Esfuerzos para popularizar el uso de las técnicas: guías, cursos, conferencias (desde 1992), biblioteca de funciones R, UNSD Wiki SAE4SDG, estadísticas experimentales, etc.









SAE4SDG

SPACE SHORTCUTS

■ SAE4SDG

PAGE TREE

- Why is SAE important for SDG data
- > Producing SAE
- Communicating SAE methods and re
- > From SAE experiment to production
- > SAE practices
- Software packages
- SAE key readings
- Training materials
- SAE projects
- FAQ

**Pages** 

#### SAE4SDG

Created by UNSD Clarence Lio, last modified by Haoyi Chen on Apr 08, 2022



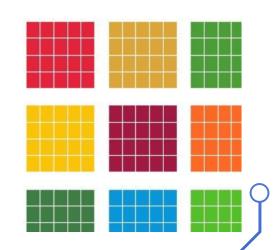




#### Welcome to the Toolkit on Using Small Area Estimation for SDGs!

In committing to the realization of the 2030 Agenda for Sustainable Development, Member States recognized that the dignity of the individuals is fundamental and that the Agenda's Goals and targets should be met for all nations and people and for all segments of society. Ensuring that these commitments are translated into effective action requires a precise understanding of the target populations and progress made in addressing their particular priorities.

To properly measure this, statistics need to be presented for different population groups and geographical areas. The Sustainable Development Goal (SDG) indicator framework has included an overarching principle of data disaggregation: SDG indicators should be disaggregated where relevant by income sex age race ethnicity migratory status



https://unstats.un.org/wiki/display/SAE4SDG/









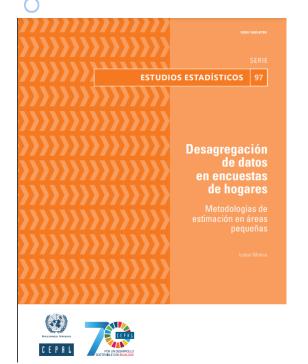
- Why is SAE important for SDG data disaggregation
- > Producing SAE
- Communicating SAE methods and results
- > From SAE experiment to production: challenges and the enabling environment
- SAE practices
  - SAE by SDGs
  - > SAE for countries and partners

- SAE key readings
- Training materials
- SAE projects
- FAQ
- References
- Acknowledgement









https://repositorio.cepal.org/handle/11362/44214



Better Data for More Effective Policies and Programmes

## SMALL AREA ESTIMATION

https://www.unfpa.org/sites/default/file s/pub-pdf/19-310\_SAE\_Brochure\_A4-SINGLE-PROOF6.pdf Guidelines on small area estimation for city statistics and other functional geographies

2019 edition



https://ec.europa.eu/eurostat/documents/3859598/10167610/KS-GQ-19-011-EN-N.pdf/3b56be5d-8266-0ee7-7579-7c3e8e63289d

SAE Conference 2023 7 al 9 de Junio PUC Perú – INEI – UN CEPAL









### Statistics Canada

#### 2022 International Methodology Symposium

#### Data Disaggregation: Building a morerepresentative data portrait of society

Statistics Canada's 2022 International Methodology Symposium "**Data Disaggregation: Building a more-representative data portrait of society**"

will take place virtually **from November 2 to November 4, 2022**, inclusively.



- 1. Small area estimation in the context of equity-deserving groups
- 2. Integrating multiple data sources (including those from probability and non-probability sources)
- 3. Innovation in methods for collection and analysis of data for hard-to-reach populations (questionnaire design, non-traditional sampling techniques, issues for rare populations, ...)
- 4. Adaptations of methods for traditional survey steps (such as sampling, imputation, estimation, coding, classification, measurement errors, record linkage, disclosure control, ...)
- 5. Methods for Data equity: Issues of ethics and privacy in the application of disaggregated data methods in official statistics
- 6. Methods for Data equity: Advances in analysis of populations that have been made vulnerable (such as Fair AI in data science, missing data analysis, ...)







## ENCUESTAS POR MUESTREO ¿ÁREA O DOMINIO PEQUEÑOS?

- Problema con el tamaño de la muestra en el área o dominio de interés
- Tamaño de la muestra no es lo suficientemente grande como para producir estimaciones directas con la precisión deseada

## Solución

- "Toma prestada" información auxiliar de otros conjuntos de datos:
  - áreas o dominios similares (información transversal)
  - la misma área en otras ocasiones (modelos de series de tiempo)







## TIPOS DE MODELOS

### Modelos transversales

 relaciona estimaciones de la muestra con la información auxiliar en una ocasión

## Modelos de series temporales

- adecuado para la estimación en dominios pequeños en encuestas por muestreo repetidas en el tiempo (como el la Encuesta Continua de Hogares)
- incorpora las observaciones de la serie como información relevante en el proceso de estimación







Estimación de los indicadores de las TIC en los estados brasileños (Brazilian Network Information Center - NIC.br)

- Estimador directo: promedio de estimaciones de años consecutivos y la agregación de muestras de años consecutivos
- Estimador sintético de un solo año
- Estimador compuesto: combinación de muestras de dos años consecutivos
- Enfoques más sencillos debido a la amplia gama de indicadores que deben producirse rápidamente tras la recogida de datos

Bertolini Coelho, I., Trindade Pitta, M. and do Nascimento Silva, P. S. (2020). Estimating state level indicators from ICT household surveys in Brazil, Statistical Journal of the IAOS 36, 495–508.







Proyecto GradePop: IBGE - UNFPA - Worldpop

Elaboración de estimaciones de población para secciones censales, utilizando modelos de aprendizaje automático y modelos jerárquicos bayesianos con integración de:

- Datos geoespaciales (imágenes de satélite)
- Datos de encuestas
- Registros administrativos

Coordinadores (IBGE): Maria Bueno, Luís Felipe Barros y Renata Curi







## Estimación de pequeños dominios en la encuesta anual de servicios del IBGE

- Estimación basada en modelos de los ingresos brutos totales de los servicios por estado y por clasificación de la actividad económica que no se publican actualmente debido al plan de muestreo de la encuesta
- Pequeños dominios: clasificación económica de 4 dígitos para los estados de la región Nordeste
- Variables auxiliares del Directorio de Empresas (personas ocupadas, número de establecimientos, etc.)
- Datos de la encuesta y del registro de 2007 a 2016







Estimación de pequeños dominios en la encuesta anual de servicios del IBGE

Modelos lineales a nivel de área (Fay-Herriot)

Neves, A. F. A.; Silva, D. B. N.; Corrêa, S. T., Small domain estimation for the Brazilian Service Sector Survey. Estadística, 65, 185, pp. 13–37, Instituto Interamericano de Estadística, 2013.

- Distribución normal asimétrica:
  - modelos con efectos aleatorios de dominio y tiempo

Moura, F. A. S.; Neves, A. F. A.; Silva, D. B. N. Small area models for skewed Brazilian business survey data. Journal of Royal Statistical Society, 180, Part 4, pp.1039-1055, serie A, 2017.

Neves, A. F. A.; Silva, D.B.N.; Moura, F.A.S. Skew normal small area time models for the Brazilian annual service sector survey. Statistics in Transition new series, vol. 21, pp. 84-102, 2020.







Estimación de pequeños dominios en la encuesta anual de servicios del IBGE

- Distribución normal asimétrica:
  - modelos con efectos aleatorios de dominio y tiempo
  - modelos espacio temporales (efectos estructurados sectorialmente actividades económicas similares declaradas como áreas contiguas/vecinas)

Neves, A. F. A. Modelos assimétricos para estimação em pequenos domínios na Pesquisa Anual de Serviços. Tesis doctoral, ENCE, IBGE, 2021.







## MODELOS DE SERIES TEMPORALES PARA ENCUESTAS REPETIDAS

Elaboración de estimaciones del desempleo basadas en modelos de espacio de estados (state-space models)

Encuesta: Pesquisa Nacional por Amostra de Domicílios Contínua (PNADC)

Caio Gonçalves (ENCE/IBGE), Luna Hidalgo (COREN/IBGE), Denise Britz (ENCE/IBGE) Jan van den Brakel (Statistics Netherlands e Maastrich University)





## PESQUISA NACIONAL POR AMOSTRA DE DOMICÍLIOS CONTÍNUA (PNADC)



- Mayor encuesta de hogares por muestreo realizada por el IBGE
- Fuente oficial de estadísticas de desempleo en el país
- Muestreo estratificado e conglomerado en dos etapas de selección: secciones censales e hogares
- Panel rotativo con periodicidad trimestral un hogar permanece en la PNADC durante cinco trimestres
- Esquema de rotación con solapamiento parcial de hogares: 1-2(5) – cada hogar se entrevista una vez al trimestre
- Estimaciones mensuales se obtienen a partir de medias móviles (trimestres móviles)









Satisfacer algunas demandas históricas y desafíos recientes:

- Estimación de la tendencia y la estacionalidad de las series
- Producción de indicadores basados únicamente en los casos encuestados en el mes de referencia
- Incorporación de fuentes de datos auxiliares y alternativas, como el big data
- Nowcasting
- Estimación del efecto de la pandemia SARS-COV-2 (mayor volatilidad)
- Estimación en áreas pequeñas









## Satisfacer algunas demandas históricas y desafíos recientes:

- ✓ Estimación de la tendencia y la estacionalidad de las series
- ✓ Producción de indicadores basados únicamente en los casos encuestados en el mes de referencia (JRSS –A)
- ✓ Incorporación de fuentes de datos auxiliares y alternativas, como el big data (IASS Webinar 25/01/2023) Nowcasting
- ✓ Estimación del efecto de la pandemia SARS-COV-2 (mayor volatilidad)
- Estimación en áreas pequeñas (ya se ha iniciado)









3. Time series model for official monthly labour force figures

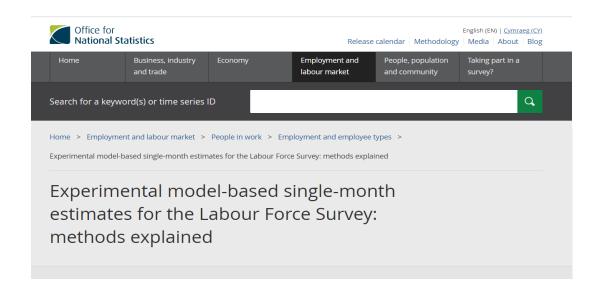
Jan van den Brakel

Januari 2022



1351.1.55.160

**Research Paper** 

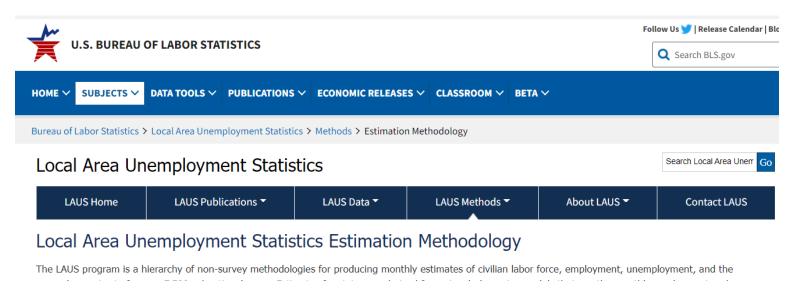


Exploration of state space modelling approaches for statistical impact measurement in ABS time series: The Labour Force Survey as a case study









## Local Area Unemployment Statistics: Estimation

The LAUS program uses a hierarchy of nonsurvey methodologies to produce monthly estimates of the civilian labor force, employed persons, unemployed persons, and unemployment rates for approximately 7,500 subnational areas. Estimates for states

#### **Estimates for states**

Monthly labor force data for all states and the District of Columbia are based on the time-series approach to sample survey data.  $^1$  This







## PRODUCCIÓN DE INDICADORES BASADOS ÚNICAMENTE EN LOS CASOS ENCUESTADOS EN EL MES DE REFERENCIA

Estimaciones más desagregadas, pero a lo largo del tiempo





**ORIGINAL ARTICLE** 

Single-month unemployment rate estimates for the Brazilian Labour Force Survey using state-space models

Caio Gonçalves X, Luna Hidalgo, Denise Silva, Jan van den Brakel

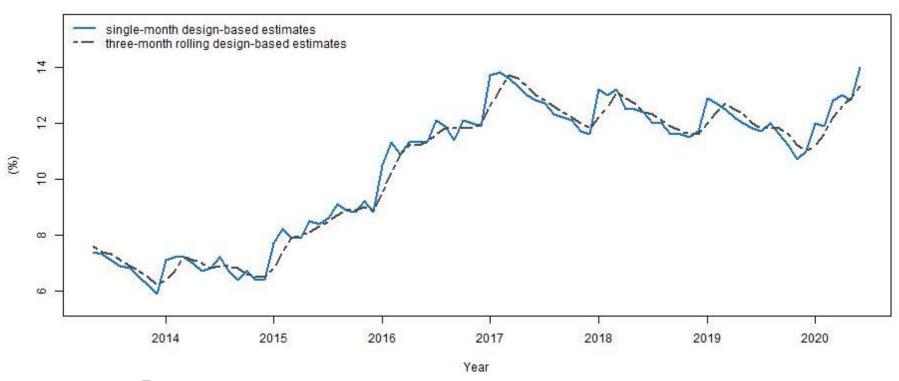
First published: 20 November 2022 https://doi.org/10.1111/rssa.12914







## TASA DE DESEMPLEO NACIONAL BASADA EN EL DISEÑO ESTIMACIÓN DIRECTA



Desemprego aumentou FOLHA DE S.PAULO 27,6% em quatro meses de pandemia, diz IBGE

> População desocupada foi de 10,1 milhões em maio a 12,9 milhões em agosto



Brazil passes half a million COVID-19 deaths, experts warn of worse ahead



## Å

## **SIBGE**

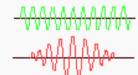
de Geografia e Estatística IBG

### **MODELOS DE SERIES TEMPORALES PARA ENCUESTAS REPETIDAS**

Evolución de la señal en el tiempo (componente no observable)

Relación entre los errores de muestreo (ruido)

$$y_t = \frac{\theta_t}{\theta_t} + e_t$$
$$\frac{\theta_t}{\theta_t} = T_t + S_t + I_t$$



El modelo de series temporales para la estimación de la muestra es una combinación de dos modelos diferentes:

Modelo que describe la evolución del valor real del indicador  $\{\theta_t\}$ 

Modelo que representa la autocorrelación de los errores de muestreo  $\{e_{t}\}$ 

Es necesario identificar el modelo adecuado para el proceso  $\{e_t\}$  a partir de la estimación de la estructura de correlación de los errores de muestreo







## 2) IBGE

## **Modelos de Series Temporales para PNADC**



### State-space model for the Brazilian unemployment rate

 $\hat{y}_t$ : design-based estimate for unemployment rate at month t

Accounting for sampling error:

$$\hat{y}_t = \theta_t + e_t$$

 $\hat{y}_t = \theta_t + e_t$  Scott and Smith (1974), Scott et al. (1977)

Unobserved components of unknown population quantity  $\theta_t$ 

$$\theta_t = T_t + S_t + I_t$$

Trend:

$$T_t = T_{t-1} + R_{t-1}$$

$$R_t = R_{t-1} + \eta_{R,t}$$

Durbin and Koopman (2012)

$$\eta_{R,t} \sim N(0, k_t \sigma_R^2)$$

 $k_t$  fator increases the variance to allow more flexibility in trend

van den Brakel et al. (2021)

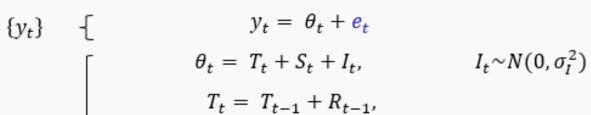




## **SIBGE**

## **Proposed model for PNADC**





$$R_t = R_{t-1} + \eta_{R,t}, \qquad \eta_{R,t} \sim N(0, \frac{k_t}{k_t} \sigma_R^2)$$

$$S_t = -\sum_{j=1}^{11} S_{t-j} + \eta_{S,t}, \qquad \eta_{S,t} \sim N(0, \sigma_S^2)$$

$$e_t = c_t \tilde{e}_t$$

$$\tilde{e}_t = \phi_3 \tilde{e}_{t-3} + \eta_{e,t}, \qquad \eta_e \sim N(0, \sigma_e^2 \cong 1)$$

components



$$y_t = T_t + S_t + I_t + e_t$$
 Structural noise

 $signal: \theta_t^* = T_t + S_t$ 

 $\{\theta_t\}$ 

 $\{e_t\}$ 

 $trend:T_t$ 

seasonally adjusted series:  $\theta_t^s = T_t + I_t$ 







### **Time-series models for BLFS**

### State-space regional multivariate model for unemployment rate

 $\hat{y}_{j,t}$  : design-based estimate for unemployment rate at month t in the state j

Borrowing strength from the time and space:

$$cov\left(\eta_{R,y_{j},t},\eta_{R,y_{j'},t}\right) = \rho_{y_{j},y_{j'}}^{R} \sigma_{R,y_{j},t} \sigma_{R,y_{j'},t} \quad j \neq j'$$

 $\rho^R_{\mathcal{Y}_j,\mathcal{Y}_{j'}}$  is the correlation between the slope disturbance terms of the unemployment rate of states j and j'

Multivariate state-space model incorporating auxiliary information

$$\begin{pmatrix} \hat{y}_t \\ x_t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \theta_{y,t} \\ \theta_{x,t} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} e_t \\ 0 \end{pmatrix}$$







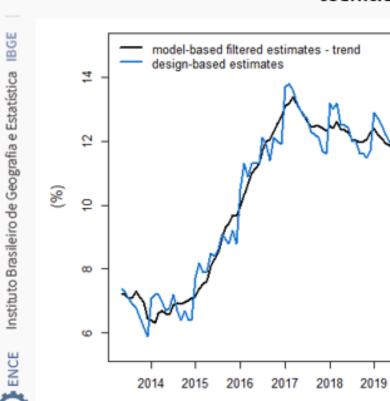
## BIBGE

## **Results**

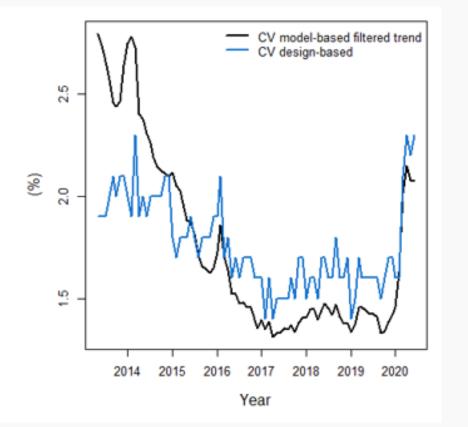


Unemployment rate design-based and model-based (trend) estimates, and respective coefficients of variation – Brazil

2020



Year









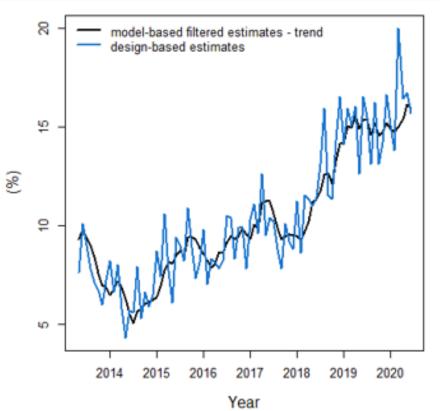


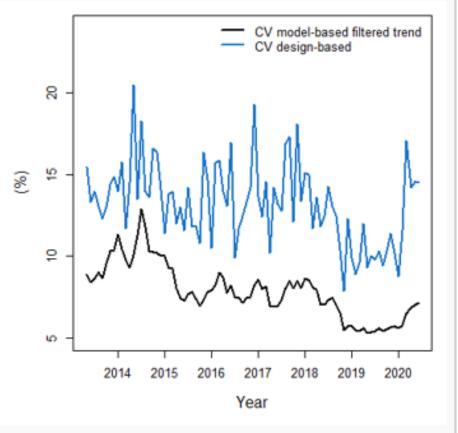
## Results



## Unemployment rate design-based and model-based (trend) estimates, and respective coefficients of variation – Roraima





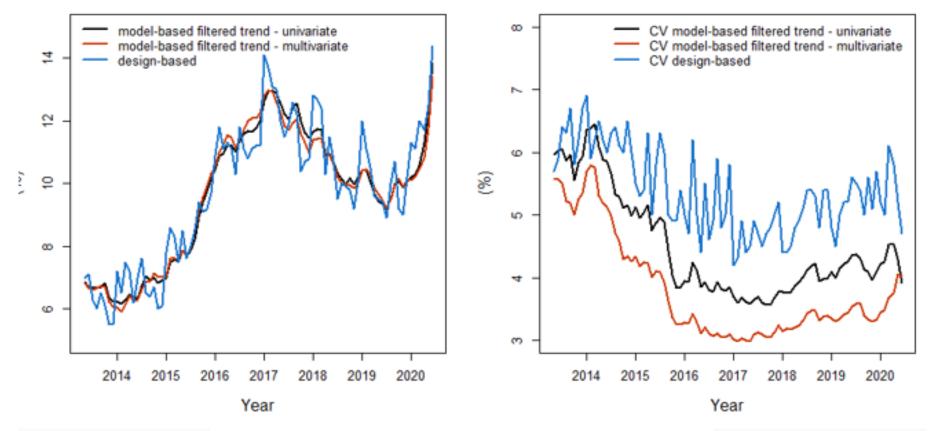




## Results



## Unemployment rate design-based, trend model-based (univariate and multivariate) estimates, and respective coefficients of variation – Minas Gerais



States	Minas Gerais	Espírito Santo	Rio de Janeiro	São Paulo
Minas Gerais	1			
Espírito Santo	0.9520	1		
Rio de Janeiro	0.5436	0.7677	1	
São Paulo	0.8162	0.8581	0.7587	1





## APRENDIENDO DE LOS QUE LO HACEN

Xavier Mancero, CEPAL

Limitaciones de las encuestas y posibilidades de SAE

Andrés Gutiérrez, CEPAL

Aplicaciones prácticas de SAE en América Latina

Jenny Encina, División Observatorio Social, MDSF de Chile Estimación de la pobreza a nivel comunal en Chile

Juan Pablo Ferreira y Gastón Presto, INE del Uruguay
Una aproximación a la pobreza total e infantil para
Montevideo a nivel de áreas pequeñas







## APRENDIENDO DE LOS QUE LO HACEN

- La importancia de elaborar estimaciones desagregadas
- La viabilidad de la aplicación de los métodos
- La importancia de las estimaciones basadas en modelos para las políticas públicas
- El éxito del trabajo en asociación para el desarrollo y la innovación en la estimación de áreas pequeñas en nuestra región





## APRENDIENDO: CONVERGENCIA DE LOS PROYECTOS PRESENTADOS



Modelos a nivel de área

¿También en el caso de las estimaciones para el IPM (Privación multidimensional) ?

Multiple deprivation index using small area estimation methods: an application for the adult population in Colombia (Stats Can Symposium)

Alejandra Arias-Salazar, Freie Universität Berlin; Andrés Gutiérrez, Stalyn Guerrero-Gómez, Xavier Mancero, (ECLAC); Natalia Rojas-Perilla, United Arab Emirates University and Hanwen Zhang, Universidad Autónoma de Chile





## APRENDIENDO: CONVERGENCIA DE LOS PROYECTOS PRESENTADOS



- Cuidado al decidir qué áreas deben incluirse en la estimación del modelo de previsión
- Elección de las variables auxiliares
- Estabilidad de las variables en los modelos que se utilizarán durante varios años
- Diferentes métodos de estimación según el tipo de indicador
- Una buena encuesta por muestreo es un punto de partida esencial para todos los proyectos presentados
- Se destaca el éxito del trabajo de estimación de pobreza en Chile a lo largo de los años







## **APRENDIENDO: DESAFÍOS**

- Las estimaciones basadas en modelos están sujetas a sesgos
- Dificultad para encontrar variables auxiliares
- Posibilidad de integrar la información geoespacial
- Necesidad de evaluar la calidad y adecuación del modelo
- complejidad en el cálculo de la precisión de las estimaciones
- Un modelo para cada variable de interés (solución a medida tailor made solution)







## **APRENDIENDO: PREGUNTAS...**

...."si los consejos fueran buenos no se daban, se vendían"



¿ De todas las precauciones al aplicar el método, hay alguna que le gustaría destacar?

¿Hay alguna parte del proyecto que, con sus conocimientos actuales, habría decidido de forma diferente (y habría ahorrado tiempo y esfuerzo)?

¿Cuál es su palabra de recomendación o estímulo para un equipo que aún no ha trabajado con estos métodos?

