

FACULTAD DE CIENCIAS SOCIALES CARRERA SOCIOLOGÍA

PROGRAMA DE CURSOS ELECTIVOS

PROFESOR (ES / AS) : Juan Carlos Castillo

E-MAIL : juancastillov@uchile.cl / jc-castillo.com

CURSO ELECTIVO CORRESPONDIENTE AL ÁREA DE
(Marque con una X la casilla a la que corresponde este curso electivo):

Profundización metodológica	X
Profundización Teórica	
Sociologías de Especialidad	
Transformaciones de la Sociedad Chilena	

BREVE RESUMEN DEL CURSO ELECTIVO (EN NO MÁS DE 100 PALABRAS)

Gran parte de la investigación sociológica hace referencia al contexto en que las personas viven y se desenvuelven, como por ejemplo lugares de trabajo, salas de clases, barrios, países. Sin embargo, modelos tradicionales como ANOVA y regresión poseen limitaciones a la hora de integrar datos en distintos niveles (individual y contextual), así como también la interacción entre ambos (por ejemplo, la relación entre nivel de vulnerabilidad de escuelas, capital cultural de los padres y rendimiento académico de estudiantes). El presente curso aborda el análisis simultáneo de datos en distintos niveles mediante modelamiento multinivel. Comienza con una problematización de la integración del contexto en el análisis sociológico de datos, para luego describir las principales características y usos de modelos multinivel.

El curso tiene una orientación práctica y aplicada a problemas de investigación en torno a los cuales se desarrollará un trabajo de investigación.

PROGRAMA

1. Nombre de la actividad curricular electiva

Curso de profundización metodológica. Modelos multinivel

2. Nombre de la actividad curricular electiva en inglés



Multilevel models		
3. Unidad Académica / organismo de la unidad académica que lo desarrolla		
Departamento de Sociología		
4. Ámbito		
Investigación		
5. Horas de trabajo	presencial (del estudiante)	no presencial (del estudiante)
6		
6. Tipo de créditos		
SCT	3	3
7. Número de créditos SCT – Chile		
4		
8. Horarios		
9. Salas		
10. Requisitos	Estadística multivariada.	
11. Propósito general del curso	El presente curso de análisis de datos multinivel permitirá a las/os alumnas/os poder identificar situaciones donde los datos poseen estructura jerárquica, describir y modelar estos datos mediante software especializado, así como interpretar los principales parámetros de la estimación en datos cross-seccionales, y longitudinales y reportar y comunicar sus resultados de manera adecuada.	
12. Resultados de Aprendizaje		
<ul style="list-style-type: none"> - Comprender las limitaciones de métodos de estimación tradicionales (como regresión simple) para el análisis de datos con estructuras jerárquicas. - Entender las estructuras de datos que ameritan un análisis de tipo multinivel. 		

- Implementar, interpretar y reportar análisis de modelos jerárquicos lineales y no lineales.

13. Saberes / contenidos

1. Unidad I: Introducción a la estimación multinivel

- Datos anidados y datos agregados
- Limitaciones de métodos tradicionales para datos anidados
- Correlación intra-clase
- Predictores en distintos niveles
- Generación e importación de datos nivel 2
- Reporte

2. Unidad II: Profundización

- Pendiente aleatoria
- Interacción entre niveles
- Ajuste
- Centrado de variables
- Introducción a estimación con datos longitudinales

3. Unidad III: Aplicaciones prácticas

- En base a trabajos de alumn_s

14. Metodología

El curso se organiza en sesiones semanales, con una parte lectiva seguida de una práctica. En la parte lectiva se transmiten y discuten los conceptos centrales del análisis multinivel. En la parte práctica se aplicarán los conceptos transmitidos en la parte lectiva, además de resolver dudas en el avance de los trabajos de investigación. Durante la práctica se hará énfasis en la perspectiva de ciencia abierta, que se relaciona con transparencia y reproducibilidad de los productos de investigación. En este marco utilizaremos el programa de análisis estadístico R (gratuito y open source) tanto para temas de análisis como también para la generación de reportes, apoyados por herramientas como Rmarkdown/Knitr. En la misma línea de ciencia abierta se fomentará la colaboración entre los alumnos para que compartan los resultados de sus aprendizajes y también se evalúen mutuamente.

15. Evaluación

La evaluación consistirá en la elaboración de un reporte en el formato de artículo de investigación. La evaluación será 30% la primera entrega, 40% la segunda,

20% la presentación oral del trabajo y 10% un informe de evaluación de un trabajo realizado por otros participantes del curso.

16. Requisitos de aprobación

- Nota mínima de aprobación: 4,0 (en escala de 1 a 7).

17. Palabras Clave

Modelos multinivel, regresión, estadística multivariada, efectos contextuales, efectos aleatorios, datos jerárquicos, datos anidados

18. Bibliografía Obligatoria

Aguinis, H., Gottfredson, R. K., and Culpepper, S. A. (2013). Best-Practice Recommendations for Estimating Cross-Level Interaction Effects Using Multilevel Modeling. *Journal of Management*, 39(6):1490–1528.

Enders, C. K. and Tofighi, D. (2007). Centering predictor variables in cross-sectional multilevel models: A new look at an old issue. *Psychological methods*, 12(2):121.

Finch, W. H. (2014). *Multilevel Modeling Using R*. New York: CRC Press.

Hox, J. J. (2010). *Multilevel Analysis: Techniques and Applications*. New York : Routledge.

Hox, J. J. and Roberts, J. K. (2011). *Handbook of Advanced Multilevel Analysis*. New York : Routledge.

Paccagnella, O. (2006). Centering or Not Centering in Multilevel Models? The Role of the Group Mean and the Assessment of Group Effects. *Eval Rev*, 30(1):66–85.

Singer, J. D. and Willett, J. B. (2003). *Applied Longitudinal Data Analysis*. Oxford University Press US.

Snijders, T. A. B. and Bosker, R. J. (2012). *Multilevel Analysis: An Introduction to Basic and Advanced Multilevel Modeling*. LA: Sage.

Wickham, H. and Grolemund, G. (2016). *R for Data Science: Import, Tidy, Transform, Visualize, and Model Data*. Sebastopol: O’Reilly.

19. Bibliografía Complementaria

Albright, J. and Marinova, D. (2010). Estimating Multilevel Models using SPSS, Stata, SAS, and R.

Bowers, J. and Voors, M. (2017). Cómo mejorar su relación con su futuro yo. *Revista de Ciencia Política*, 36(3):829–848.

Coleman, J. S. (1986). Social Theory, Social Research, and a Theory of Action. *The American Journal of Sociology*, 91(6):1309–1335.

DiPrete, T. A. and Forristal, J. D. (1994). Multilevel Models: Methods and Substance. *Annual Review of Sociology*, 20(1):331–357.

Healy, K. (2011). Choosing your workflow applications. *The Political Methodologist*, 18(2):9–18.

Heisig, J. P., Schaeffer, M., and Giesecke, J. (2017). The Costs of Simplicity: Why Multilevel Models May Benefit from Accounting for Cross-Cluster Differences in the Effects of Controls. *American Sociological Review*, 82(4):796–827.

Hox, J. J. (2010). *Multilevel Analysis: Techniques and Applications*. New York : Routledge.

Hox, J. J. and Roberts, J. K. (2011). *Handbook of Advanced Multilevel Analysis*. New York : Routledge.

O’Connell, A. A. and McCoach, D. B. (2008). *Multilevel Modeling of Educational Data*. IAP.

Paccagnella, O. (2006). Centering or Not Centering in Multilevel Models? The Role of the Group Mean and the Assessment of Group Effects. *Eval Rev*, 30(1):66–85.

Singer, J. D. and Willett, J. B. (2003). *Applied Longitudinal Data Analysis*. Oxford University Press US.

Snijders, T. A. B. and Bosker, R. J. (2012). *Multilevel Analysis: An Introduction to Basic and Advanced Multilevel Modeling*. LA: Sage.

VandenBos, G., Vazire, S., Wagenmakers, E. J., Wilson, R., and Yarkoni, T. (2015). Promoting an open research culture. *Science*, 348(6242):1422–1425.

Wickham, H. and Grolemund, G. (2016). *R for Data Science: Import, Tidy, Transform, Visualize, and Model Data*. Sebastopol: O’Reilly.

20. Recursos web



Grolemund & Wickam (2017) R for data science. <https://r4ds.had.co.nz/>

21. Programación por sesiones