

Nota metodológica

La experiencia del trabajo con datos de movilidad para detectar desigualdades durante la pandemia de COVID-19

Adrián Glodeanu^{a,*}, Pedro Gullón^{b,c} y Usama Bilal^{d,e}^a Programa de Doctorado en Geografía, Facultad de Geografía e Historia, Universidad Complutense de Madrid, Madrid, España^b Grupo de Investigación en Salud Pública y Epidemiología, Universidad de Alcalá, Madrid, España^c Centre for Urban Research, RMIT University, Melbourne, Australia^d Urban Health Collaborative, Drexel Dornsife School of Public Health, Philadelphia, PA, United States of America^e Department of Epidemiology and Biostatistics, Drexel Dornsife School of Public Health, Philadelphia, PA, United States of America

INFORMACIÓN DEL ARTÍCULO

Historia del artículo:

Recibido el 15 de febrero de 2021

Aceptado el 22 de abril de 2021

On-line el 3 de junio de 2021

Palabras clave:

Cuarentena

Coronavirus

Factores socioeconómicos

Movilidad social

Salud urbana

RESUMEN

La pandemia de COVID-19 ha representado una de las crisis sanitarias más importantes del último siglo en España y en todo el mundo. Entre las medidas desplegadas para mitigarla se encuentran específicamente las de reducción de la movilidad para disminuir la transmisión comunitaria. Estas medidas pueden tener un impacto desigual en la población. Presentamos una metodología mediante el uso de datos públicos del Instituto Nacional de Estadística y de la Sociedad Española de Epidemiología para estudiar diferencias socioeconómicas en la movilidad durante la pandemia. Describimos la aplicación de esta metodología para una provincia (Asturias), donde se encuentran patrones socioeconómicos rural-urbanos. El uso de herramientas de sistemas de información geográfica puede traer información útil para explorar los determinantes sociales de la salud a múltiples niveles.

© 2021 SESPAS. Publicado por Elsevier España, S.L.U. Este es un artículo Open Access bajo la licencia CC BY-NC-ND (<http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/>).

The experience of working with mobility data in order to detect inequalities during COVID-19 pandemic

ABSTRACT

The COVID-19 pandemic has been one of the most important health crises of the last century in Spain and worldwide. Mobility reduction interventions have been among the most common public health measures implemented to mitigate the pandemic through reducing community transmission. These measures may have an unequal impact across the population. We present a methodology based on the use of publicly available data from the Instituto Nacional de Estadística and the Sociedad Española de Epidemiología, to study socioeconomic inequalities in mobility during the pandemic. We describe an application of this methodology for a province (Asturias), showing socioeconomic rural-urban patterns. The use of geographic information system tools can provide useful evidence to explore the social determinants of health at multiple levels.

© 2021 SESPAS. Published by Elsevier España, S.L.U. This is an open access article under the CC BY-NC-ND license (<http://creativecommons.org/licenses/by-nc-nd/4.0/>).

Keywords:

Quarantine

Coronavirus

Socioeconomic factors

Social mobility

Urban health

Introducción

España ha sido uno de los países más afectados por la pandemia de COVID-19 a lo largo del año 2020, aunque este impacto ha sido desigual, tanto geográficamente¹ como por nivel socioeconómico². Con el objetivo de mitigar los impactos de la pandemia, España y otros países tomaron una serie de medidas para reducir la transmisión comunitaria³. El confinamiento domiciliario entre los meses de marzo y mayo fue la medida más estricta, incluyendo un periodo de «hibernación económica» desde el 30 de marzo hasta el 9 de

abril, durante el cual solo estuvieron permitidos los desplazamientos esenciales.

La apuesta por medidas políticas que buscaban la reducción de interacciones sociales y de movimientos se tradujo en un descenso de la movilidad urbana⁴. Este descenso fue heterogéneo dentro de las ciudades, al existir una parte significativa de la fuerza productiva que no puede trabajar desde casa, especialmente en aquellos trabajos considerados esenciales (comercio, sanidad, transporte, limpieza, mantenimiento, etc.), en los que hay una sobrerrepresentación de migrantes o de minorías⁵ y de mujeres⁶. Esto lleva a una potencial menor reducción de la movilidad en áreas con mayor privación socioeconómica, que causa una pérdida de efectividad de dichas medidas⁷ en la reducción de la transmisión comunitaria en las zonas más empobrecidas.

En esta nota metodológica se describe el método empleado para reutilizar los datos de movilidad del Instituto Nacional de

* Autor para correspondencia.

Correo electrónico: claudiug@ucm.es (A. Glodeanu).Twitter: [Twitter Icon](#) (A. Glodeanu).

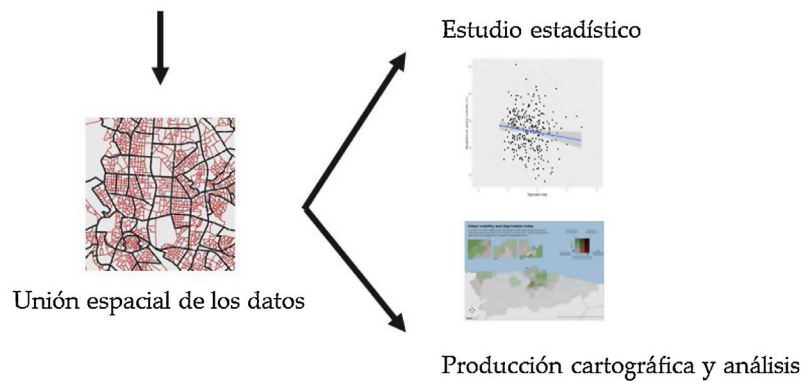


Figura 1. Proceso metodológico.

Estadística (INE) y explorar así diferencias socioeconómicas en los cambios de movilidad utilizando el índice de privación creado por la Sociedad Española de Epidemiología⁸. Se describe un ejemplo para mostrar la aplicabilidad de la metodología en Asturias.

Descripción del método

La [figura 1](#) refleja el proceso metodológico aquí descrito, que sigue cuatro pasos: 1) descarga y tratamiento de los datos; 2) unión espacial de los datos; 3) análisis estadístico; y 4) producción y análisis cartográfico.

Descarga y tratamiento de datos

El INE ha puesto a disposición del público datos de movilidad antes, durante y después del estado de alarma como parte de su proyecto EM-1, EM-2 y EM-3⁹. Estos datos están disponibles por comunidad autónoma, provincia y área de movilidad. Utilizamos los datos de áreas de movilidad, que son unidades espaciales de entre 5000 y 50.000 habitantes. En el caso de Asturias, la media es de 12.923 (desviación estándar [DE]: 8943) y 282 km² (DE: 408).

Estos datos están basados en telefonía móvil y consideran un número de indicadores correspondientes a cada área geográfica, incluyendo el número de personas que se estima que salen de su área de movilidad (%), y una matriz de movilidad (número de personas que se trasladan de un área a otra). En este caso, se construye un indicador resumiendo la proporción de personas que salieron de su área de movilidad. Este indicador se construye para seis periodos, correspondientes temporalmente a las diferentes fases de la pandemia y el posterior plan de desescalada: 1) antigua normalidad; 2) hibernación económica; 3, 4 y 5) fases una a tres de desescalada; y 6) nueva normalidad. Además, se elaboran indicadores de cambio relativo de movilidad en cada fase, con respecto a la antigua normalidad, mediante la ecuación $Cambio = \frac{M_1 - M_0}{M_0}$, donde M_1 es la movilidad en una fase específica y M_0 es la movilidad en la antigua normalidad.

Como fuente de datos socioeconómicos se utiliza el índice de privación socioeconómica creado por la Sociedad Española de Epidemiología con datos del censo de 2011⁸, compuesto de siete indicadores que tienen en cuenta la calidad del empleo de los habitantes, su nivel de instrucción o su acceso a nuevas tecnologías. La unidad geográfica de esta fuente de datos es la sección censal, la más detallada disponible en España, de unas 1500 personas de media.

Unión espacial (spatial join)

Para poder realizar un análisis integrado de los datos de movilidad y de privación socioeconómica se lleva a cabo un proceso de

unión espacial entre la capa de polígonos de áreas de movilidad y los centroides de cada sección censal, permitiendo asignar a cada sección censal el área de movilidad que la incluye. Seguidamente, se calcula una media del índice de privación para cada área de movilidad, resultando en una base de datos por área de movilidad, con variables que tipifican la movilidad en cada fase de la pandemia y un indicador de privación socioeconómica.

Producción cartográfica

Se estudia el comportamiento de la movilidad a través de mapas de coropletas. Para poder estudiar simultáneamente la movilidad y la privación socioeconómica, se utilizaron mapas bivariados, que representan en dos escalas de colores diferentes, pero complementarias, los niveles de ambas variables simultáneamente.

Se utilizaron herramientas de *software* geográfico (QGIS 3.2.3) y estadístico (R 4.0.2.). Las capas correspondientes a las secciones censales se descargaron del INE.

Aplicación práctica

Como ejemplo aplicado, se muestra un análisis de la asociación entre privación socioeconómica y movilidad durante las diferentes fases de la pandemia para todas las áreas de movilidad del Principado de Asturias. En la [figura 2](#) se observa, por ejemplo, la relación entre la privación y la movilidad durante la hibernación económica en los diferentes puntos del Principado. En este estudio se aprecian zonas de mayor privación socioeconómica en las afueras de las tres urbes asturianas (Oviedo, Avilés y Gijón), y un mayor descenso de la movilidad en las zonas rurales del Principado.

La aplicabilidad de esta metodología es amplia y se puede cambiar la escala de trabajo con facilidad. En otro estudio utilizando esta misma metodología en el Área Urbana Funcional de Madrid, se encontró una fuerte asociación entre una mayor privación socioeconómica y un menor descenso de la movilidad durante todas las fases de la pandemia, aunque esta asociación fue más marcada en las primeras fases de la desescalada¹⁰.

Conclusiones

El uso de los datos de movilidad presenta una oportunidad para estudiar desigualdades sociales ya existentes que se han acentuado con la pandemia de COVID-19. En el caso asturiano, las diferencias provienen de una contraposición urbana-rural, mientras que en Madrid¹⁰ se encuentran fuertes relaciones entre el índice de privación y la movilidad.

Cabe destacar las limitaciones que tiene este tipo de metodología. El índice de privación se calculó con datos de 2011, y desde entonces pueden haberse producido cambios. La no concordancia

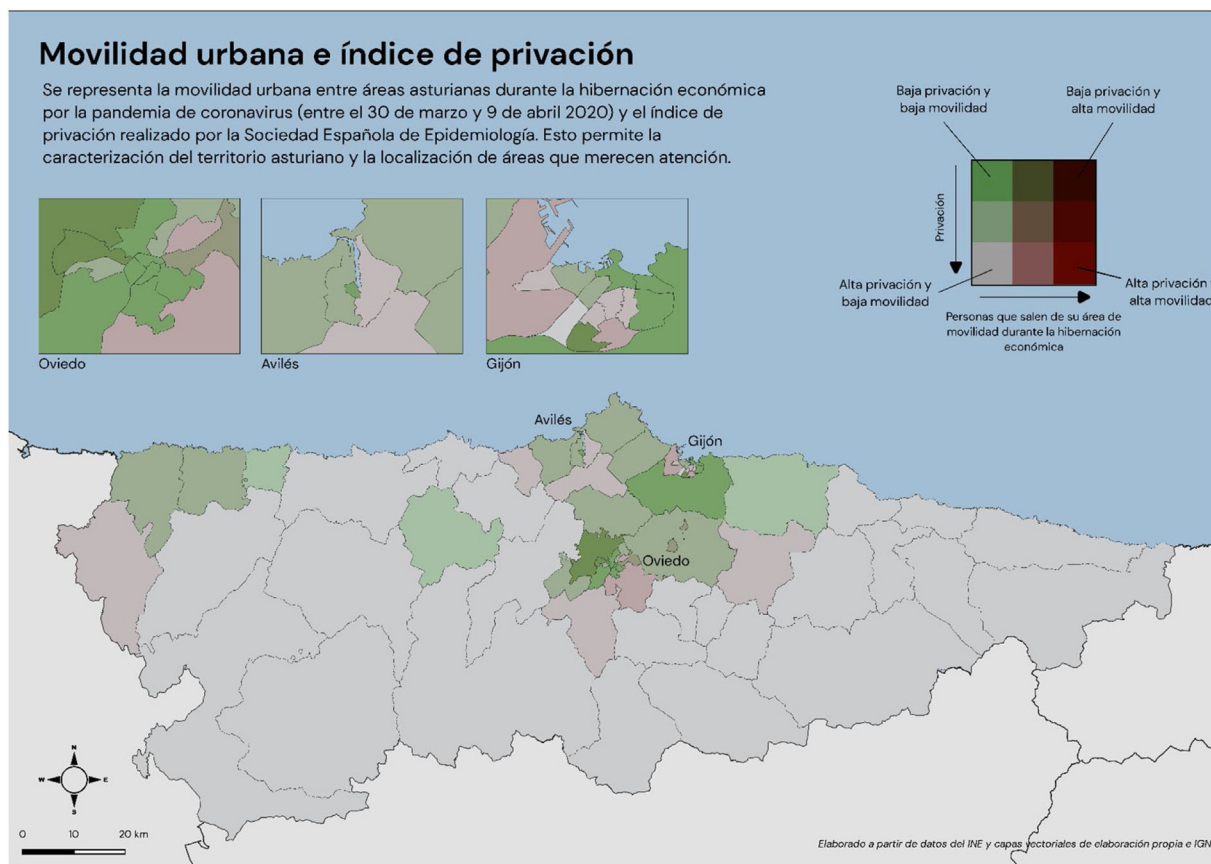


Figura 2. Ejemplo de resultado aplicando la metodología para las áreas de movilidad en Asturias.

de las unidades espaciales obliga a calcular el índice de privación a un nivel menos desagregado que aquel para el que fue originalmente diseñado, pudiendo producir el problema de la unidad de área modificable. Esto puede ser especialmente importante en Asturias, donde el tamaño de las áreas de movilidad es mayor que en Madrid.

Esta metodología también puede extenderse mediante el empleo de análisis multinivel para estudiar la asociación entre las tasas de incidencia de COVID-19 a niveles más desagregados (secciones censales) con respecto a la movilidad en áreas de movilidad más grandes. Además, los ejemplos aquí mostrados se centran en un indicador sencillo sobre la proporción de personas que salieron de su área de movilidad, pero el INE también pone a disposición la matriz de movilidad completa. Este tipo de datos podrían permitir estudiar los impactos de los cierres perimetrales implementados en Madrid y Asturias, tanto en movilidad como en incidencia de COVID-19. Esto puede permitir mejorar el conocimiento de la realidad territorial a la que los planificadores, los políticos y el sistema sanitario se enfrentan.

Editor responsable del artículo

Miguel Ángel Negrín Hernández.

Contribuciones de autoría

A. Glodeanu y U. Bilal se encargaron de la concepción y el diseño del estudio, la recogida de datos y su análisis e interpretación. A. Glodeanu escribió el artículo y tanto U. Bilal como P. Gullón realizaron su revisión crítica con importantes contribuciones intelectuales. Todos los autores han aprobado la versión final para su

publicación. Para asegurar que todas las partes que integran el manuscrito han sido revisadas y discutidas entre los autores, con la finalidad de que sean expuestas con la mayor precisión e integridad, se elaboraron diferentes versiones por parte de los tres autores.

Financiación

U. Bilal recibe apoyo de los National Institutes of Health de los Estados Unidos, bajo el proyecto NIH DP5OD26429.

Disponibilidad de bases de datos y material para réplica

Los datos de movilidad y unidades espaciales utilizados en los ejemplos de aplicabilidad de la metodología pueden ser descargados en línea del Instituto Nacional de Estadística, quien hizo públicos los datos de su Estudio de Movilidad EM-2: <https://www.ine.es/experimental/movilidad/experimental.em.htm>.

Los datos del índice de privación pueden ser descargados de <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S021391119302729> o <https://www.seepidemiologia.es/gruposdetrabajo.php?contenido=gruposdetrabajosub6>.

La cartografía del Principado de Asturias, así como el ejemplo madrileño, pueden ser consultados en alta calidad en el repositorio en línea creado para esta nota: <https://osf.io/35r6d/>.

Software empleado: QGIS 3.2.3 y R 4.0.2.

Bibliografía

1. Trias-Llimós S, Bilal U. Monitoring life expectancy levels during the COVID-19 pandemic: example of the unequal impact of the first wave on Spanish regions. *PLOS One*. 2020;15:e0241952.

2. Marí-dell'Olmo M, Gotsens M, Pasarín MI, et al. Socioeconomic inequalities in COVID-19 in a European urban area: two waves, two patterns. *Int J Environ Res Public Health.* 2021;**18**:1256.
3. Han E, Mei Jan Tan M, Turk E, et al. Lessons learnt from easing COVID-19 restrictions: an analysis of countries and regions in Asia Pacific and Europe. *Health Policy.* 2020;**396**:1525–34.
4. Moovit. Impact of coronavirus (COVID-19) on public transit usage. 2020. Disponible en: <https://moovitapp.com/insights/en/Moovit.Insights.Public.Transit.Index-countries>.
5. Bamba C, Riordan R, Ford J, et al. The COVID-19 pandemic and health inequalities. *J Epidemiol Community Health.* 2020;**74**:964–8.
6. Silva Maroños L. ¿Trabajos esenciales, pero no reconocidos? Una mirada desde la economía popular frente a la pandemia del COVID-19. *Trabajo y Sociedad.* 2020;**35**:27–49.
7. Shadmi E, Chen Y, Dourado I, et al. Health equity and COVID-19: global perspectives. *Int J Equity Health.* 2020;**19**:1–16.
8. Sociedad Española de Epidemiología. Índice de Privación 2011 de la Sociedad Española de Epidemiología. Manual de uso, 2011. Disponible en: <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0213911119302729>.
9. Instituto Nacional de Estadística. Análisis de la movilidad de la población durante el estado de alarma por COVID-19 a partir de la posición de los teléfonos móviles. Metodología. 2020. Disponible en: https://www.ine.es/covid/exp_movilidad_covid_proyecto.pdf.
10. Glodeanu A, Bilal U, Tosio Gullón P. Social inequalities in mobility during and following the COVID-19 associated lockdown of the Madrid metropolitan area in Spain 2021. *Health Place.* 2021;**70**:102580.