Análisis del Índice de Marginación en México



Jorge E. Cárdenas Arroyo
Leonardo Coronado Arvayo
Jeziret S. González Gallardo

Maestría en Ciencias de Información Geoespacial

Geoinformática

Agosto2020

Índice

- 1.Índice de Marginación (Intro)
- 2. Hipótesis
- 3. Análisis exploratorio de datos
- 4. ESDA (pesos, retardo espacial, AE global, AE local)
- 5. Regresión ponderada geográficamente
- 6. Leaflet + GWR (IM municipal)
- 7. Conclusiones
- 8. GitHub

Índice de Marginación

- El índice de marginación contribuye a identificar las disparidades territoriales que existen entre las entidades federativas y los municipios del país.
- Contar con estos datos sirve para incluir a la población en los programas de desarrollo económico y social que se formulen dentro del sector gubernamental y vincular sus objetivos a las necesidades que plantean los fenómenos demográficos.

Dimensiones socioeconómicas de la marginación:

- Educación
- Vivienda
- Distribución de la población
- Ingresos por trabajo

Figura 1.1. Esquema conceptual de la marginación

Concepto	Dimensiones socioeconómicas		Formas de exclusión		Indicador para medir la intensidad de la exclusión		dice de marginación
	Educación	{	Analfabetismo	{	Porcentaje de población de 15 años o más analfabeta		
	Educación		Población sin primaria completa	{	Porcentaje de población de 15 años o más sin primaria completa		
		(Viviendas particulares sin drenaje ni excusado	{	Porcentaje de ocupantes en viviendas sin drenaje ni excusado		Intensidad global de la mar- ginación socioeconómica
Fenómeno estructural múltiple			Viviendas particulares sin energía eléctrica	{	Porcentaje de ocupantes en viviendas sin energía eléctrica		
que valora dimensiones, formas e intensidades de exclusión en el proceso de desarrollo y disfrute de	Vivienda	{	Viviendas particulares sin agua entubada	{	Porcentaje de ocupantes en viviendas sin agua entubada	>	
sus beneficios			Viviendas particulares con algún nivel de hacinamiento	{	Porcentaje de viviendas con algún nivel de hacinamiento		
			Viviendas particulares con piso de tierra	{	Porcentaje de ocupantes en viviendas con piso de tierra		
	Distribución de la población	{	Localidades con menos de 5 000 habitantes	{	Porcentaje de población en localidades con menos de 5 000 habitantes		
	Ingresos monetarios	{	Población ocupada que percibe hasta 2 salarios	{	Porcentaje de población ocupada con ingresos de hasta 2 salarios mínimos		

Hipótesis

- Si aludimos a la marginación como un fenómeno multidimensional y estructural que se manifiesta como la falta de oportunidades y la desigual distribución del progreso en la estructura productiva (hecho que excluye a diversos grupos sociales). Se entiende que se comprometen los niveles de bienestar y la creación de capacidades, recursos y, por ende, el desarrollo, debido a que y de acuerdo con la CONAPO, "las desventajas ocasionadas por la marginación son acumulables".
- Se espera encontrar un mayor índice de marginación en aquellos municipios en los que sus vecinos estén catalogados como marginados.

Análisis exploratorio de datos

```
db = pd.read_csv('IM.csv')
In [4]:
          db.head()
Out[4]:
             CVE_ENT
                                ENT CVE_MUN
                                                        MUN POB_TOT VP ANALF SPRIM OVSDE OVSEE ... PL<5000 PO2SM OVSD OVSDSE
                                                                                                                                                          GM
                                                                                                        0.16 ...
                                                                                                                                                - -1.676
                     1 Aguascalientes
                                           1001 Aguascalientes
                                                                 877190
                                                                                2.06
                                                                                       9.54
                                                                                                0.31
                                                                                                                     8.73
                                                                                                                            31.13
          0
                                           1005
                                                   Jesús María
                                                                 120405
                                                                                      13.73
                                                                                                        0.37 ...
                                                                                                                    45.17
                                                                                                                            33.77
                                                                                                                                                - -1.256
                     1 Aguascalientes
                                                                                3.26
                                                                                                0.44
          1
          2
                     1 Aguascalientes
                                                                  56048
                                                                                      24.18
                                                                                                        0.41 ...
                                                                                                                    50.76
                                                                                                                            61.95
                                          1003
                                                       Calvillo
                                                                                4.80
                                                                                                0.55
                                                                                                                                                - -0.698 Bajo
                                                    Rincón de
                                                                                                        0.52 ...
          3
                     1 Aguascalientes
                                           1007
                                                                  53866
                                                                                3.53
                                                                                      14.75
                                                                                                1.97
                                                                                                                    43.06
                                                                                                                            43.44
                                                                                                                                                - -1.045 Bajo
                                                       Romos
                                                   Pabellór
                                           1006
                     1 Aguascalientes
                                                            db[db.IM > 0.4]
```

IM mayor a 4 Nos muestra 801 registros (municipios) con IM alto a muy alto

:		CVE_ENT	ENT	CVE_MUN	MUN	РОВ_ТОТ	VP	ANALF	SPRIM	OVSDE	OVSEE	 PL<5000	PO2SM	OVSD	OVSDSE	IM	GM	INI
	26	4	Campeche	4011	Candelaria	43879	-	12.80	30.29	7.61	9.04	 76.18	60.34	-	-	0.769	Alto	
	29	4	Campeche	4010	Calakmul	28424	-	15.29	29.49	4.29	3.60	 100.00	44.78	-	-	0.706	Alto	
	82	7	Chiapas	7059	Ocosingo	218893	-	22.96	40.87	3.62	9.78	 71.01	62.96	-	-	1.417	Muy alto	
	85	7	Chiapas	7031	Chilón	127914	-	30.42	47.24	12.42	8.31	 88.86	75.04	-	-	2.238	Muy alto	
	86	7	Chiapas	7052	Las Margaritas	122821	-	20.36	39.94	2.10	9.30	 81.35	81.13	-	-	1.393	Muy alto	
	2385	31	Yucatán	31031	Dzoncauich	2609	-	17.67	43.24	21.89	1.49	 100.00	78.71	-	-	0.753	Alto	
	2386	31	Yucatán	31010	Cantamayec	2519	-	18.41	41.32	36.23	5.84	 100.00	59.10	-	-	1.262	Muy alto	
	2390	31	Yucatán	31086	Tepakán	2134	-	19.38	39.97	29.62	1.31	 100.00	67.40	-	-	0.715	Alto	
	2397	31	Yucatán	31014	Cuncunul	1572	-	14.61	36.17	7.89	0.83	 100.00	61.52	-	-	0.463	Alto	
	2444	32	Zacatecas	32021	Jiménez del Teul	4275	-	11.31	29.02	16.24	6.73	 100.00	58.48	-	-	0.415	Alto	

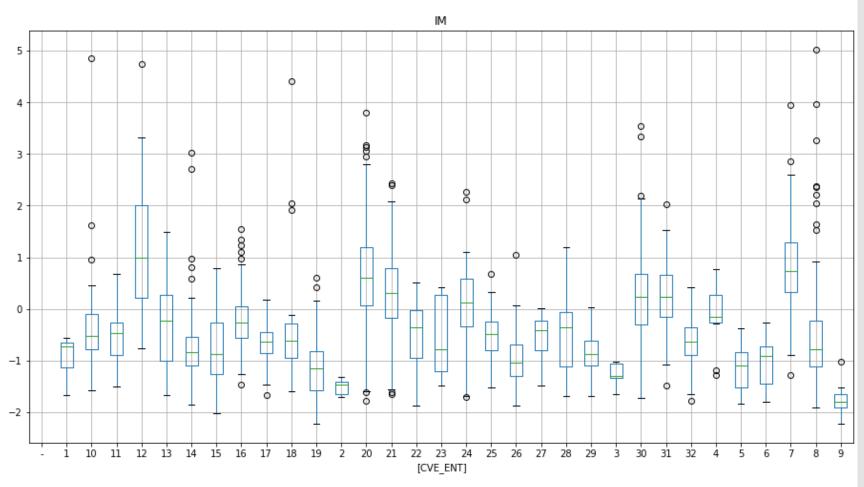
801 rows x 23 columns

Resumen del Índice de marginación

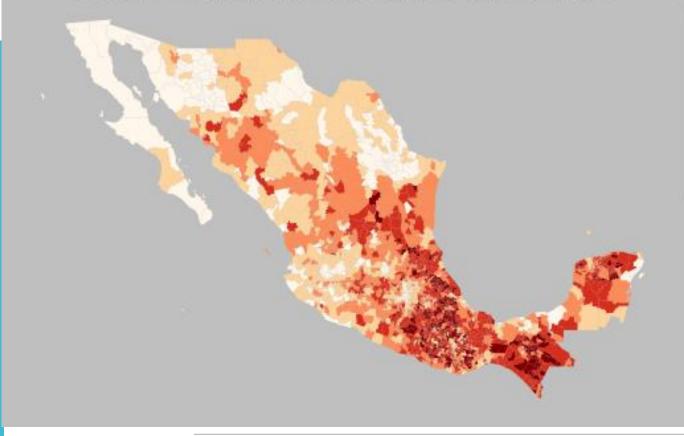
```
In [13]: #Resumen del índice de marginación
         db['IM'].describe()
Out[13]: count
                 2457.000000
                   -0.000009
         mean
         std
                    0.999995
         min
                   -2.228000
         25%
                   -0.748000
         50%
                   -0.073000
         75%
                    0.636000
                    5.027000
         max
         Name: IM, dtype: float64
```

Gráfico de cajas y bigotes





Índice de Marginación por municipio



```
IM
```

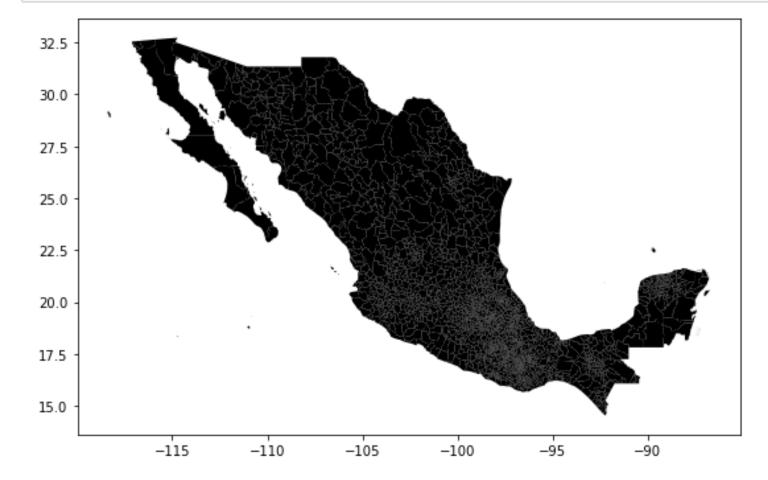
- [8.25, 32.64]
- (32.64, 47.13)
- (47.13, 60.27)
- (60.27, 72.98]
- (72.98, 94.12]

ESDA

Matriz de Pesos

```
In [82]: w.islands
Out[82]: []
```

```
In [8]: ax = im.plot(color='k', figsize=(9, 9))
#im.loc[w.islands, :].plot(color='red', ax=ax);
```

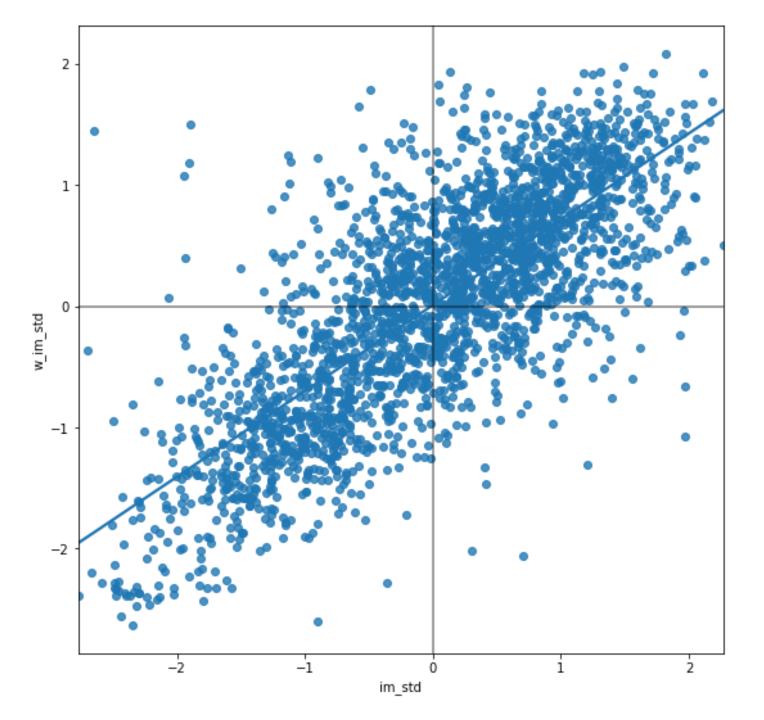


Retardo espacial

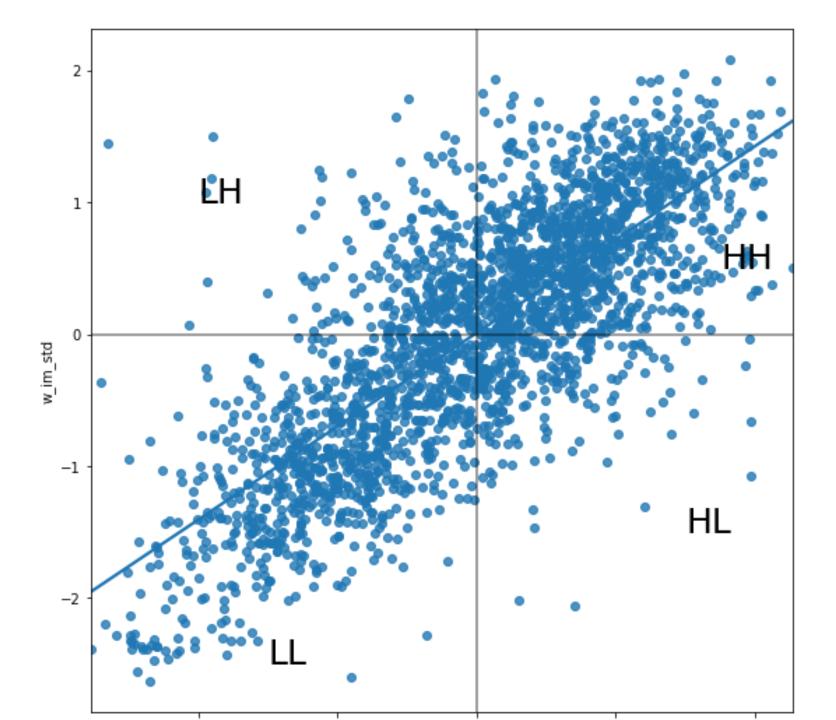
Una vez que tenemos los datos y la matriz de pesos espaciales, calculamos la variable de retardo espacial

```
In [11]: import libpysal.weights as pyw
          im['w_im'] = pyw.lag_spatial(w, im['IM'])
In [12]: im[[ 'IM', 'w_im']].head()
Out[12]:
                       IM w_im
           CVE_MUN
                  1 48.64 49.235
                  2 46.38 54.755
                  3 69.64 69.960
                  4 51.12 47.385
                  5 59.54 51.720
In [13]: w.neighbors['1']
Out[13]: ['14', '17']
In [14]: neis = im.loc[w.neighbors['1'], 'IM']
          neis
Out[14]: CVE MUN
                54.66
                43.81
          Name: IM, dtype: float64
In [15]: neis.mean()
Out[15]: 49.235
          Para algunas aplicaciones hace más sentido el trabajar con una versión estandarizada de la variable, en lugar de la variable original
          Esto es, extraer a los valores la media y dividir por la desviación estandar cada observación. Ejemplo:
In [16]: im['im_std'] = (im['IM'] - im['IM'].mean()) / im['IM'].std()
```

Autocorrelación espacial global



Autocorrelación espacial local



LISA Indicadores locales de asociación espacial

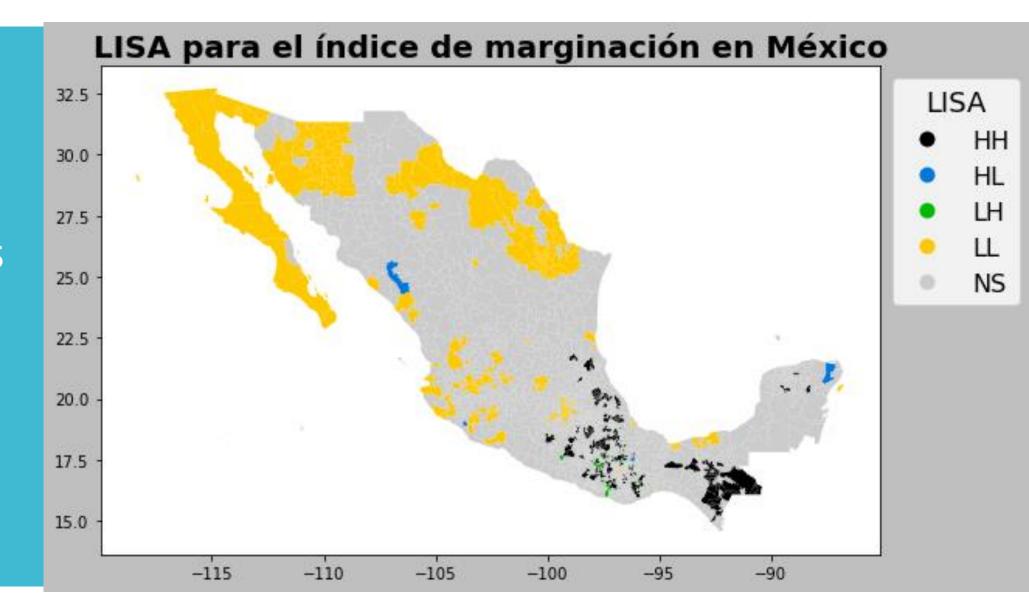
```
im['quadrant'].head()

CVE_MUN
1    3
2    3
3    1
4    3
5    4
Name: quadrant, dtype: int64
```

¿Qué tipo de autocorrelación local corresponde a cada cuadrante?

HH: un municipio con niveles altos del índice de marginación (IM) y vecinos con altos valores del mismo índice.<\p>
HL: un municipio con niveles altos del índice de marginación (IM) y vecinos con bajos valores del mismo índice.<\p>
LH: un municipio con niveles bajos del índice de marginación (IM) y vecinos con altos valores del mismo índice.<\p>
LL: un municipio con niveles bajos del índice de marginación (IM) y vecinos con bajos valores del mismo índice. <\p>

LISA Indicadores locales de asociación espacial



Regresión Ponderada Geográficamente

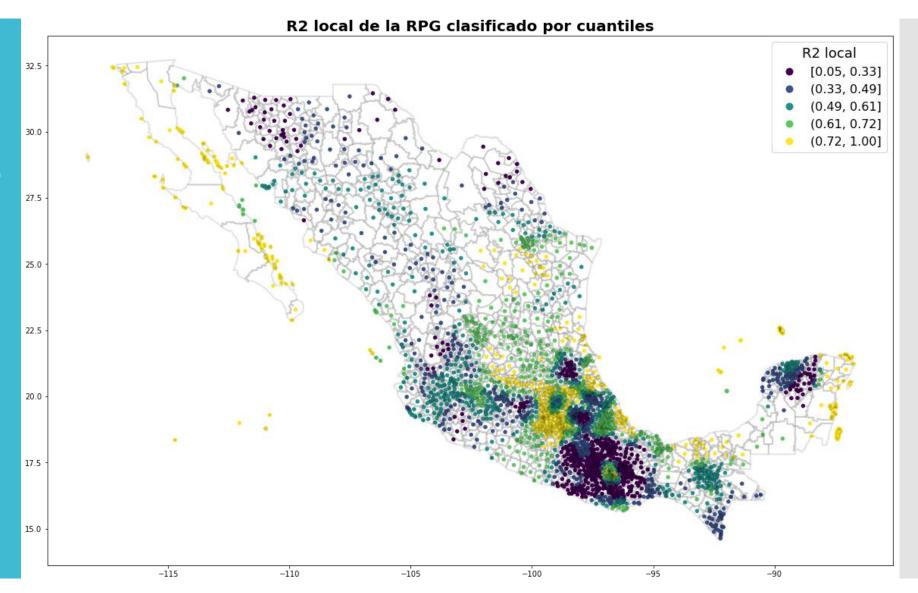
[62]:

Las regresiones ajustadas al espacio permiten tener una ecuación general que contemple datos con una ubicación en el espacio y poder estimar qué tanta relación existe entre dichas variables con el fenómeno de estudio.

La regresión es el IM contra la población que vive en localidades con menos de 5 mil personas, % de población que gana menos de 2 salarios mínimos y % pob. sin educación primaria

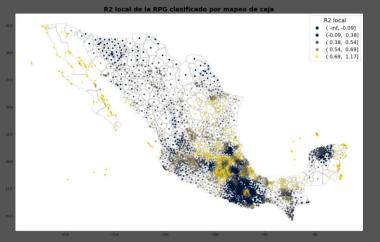
<pre>gwr_results.summary()</pre>				
Model type Number of observations: Number of covariates:				Gaussian 2857 4
Global Regression Results				
Residual sum of squares: Log-likelihood: AIC: AICc: BIC: R2: Adj. R2:			-	1487.263 -3121.333 6250.666 6252.687 -21215.563 0.479 0.479
Variable	Est.	SE	t(Est/SE)	p-value
X0 X1 X2 X3	0.070	0.018 0.016	0.000 3.915 18.217 23.549	0.000 0.000
Geographically Weighted Regressi	on (GWR) Resu	lts		
Spatial kernel: Bandwidth used:			Adaptive	bisquare 81.000
Diagnostic information				
Residual sum of squares: Effective number of parameters (Degree of freedom (n - trace(S))				575.120 308.960 2548.040

Regresión Ponderada Geográficamente

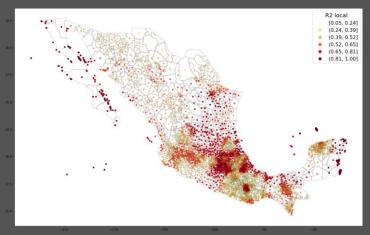


Regresión Ponderada Geográficamente

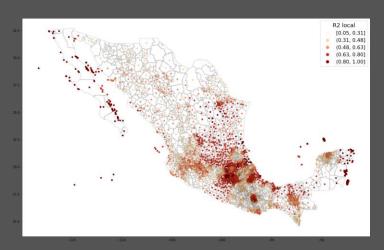
Mapeo de Caja



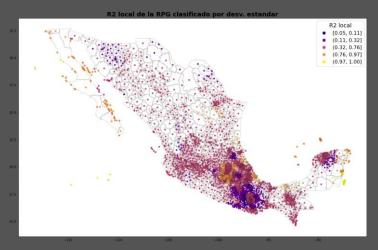
Jenks



Natural Breaks



Por Dev. Estándar



Marginación en Chiapas

- Históricamente Chiapas ha sufrido graves problemas de pobreza y marginación: desde 1990, cuando se comenzó a medir la marginación, se ubicó en la primera posición.
- De acuerdo con datos de CONEVAL, en 2010 Chiapas se ubicaba como la entidad con mayor desigualdad en nuestro país

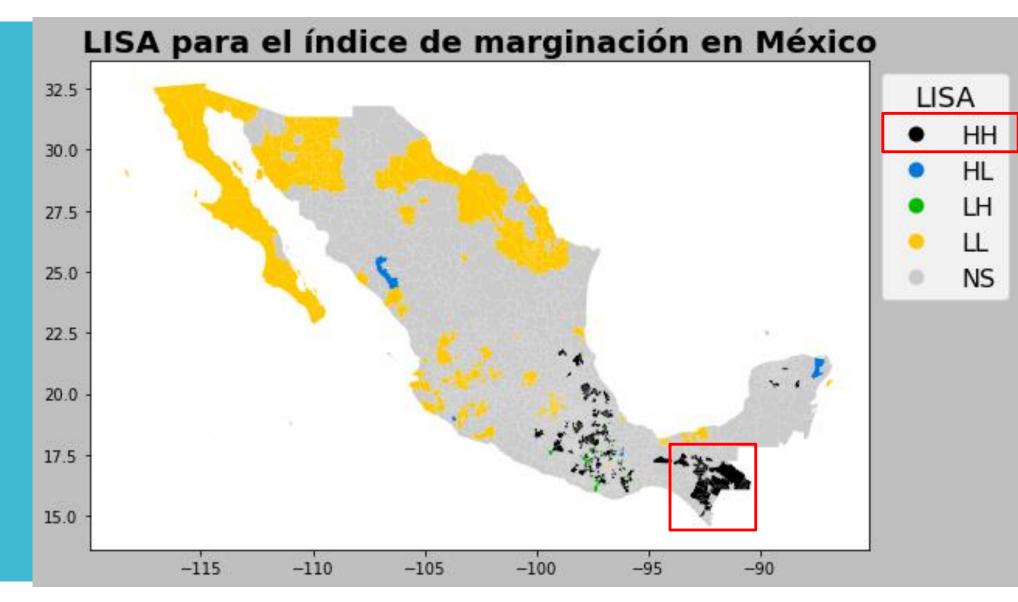
Leaflet

Se hizo un mapa interactivo con el IM a nivel municipal en Chiapas

```
JS marginacion estatal.js X
D: > mapasleaflet > JS marginacion estatal.js > ...
      // Mandar llamar la petición de mapa de openstreetmap
       var map = L.map('map').setView([16.652539, -92.587429],8);
       L.tileLayer('http://a.tile.openstreetmap.org/{z}/{x}/{y}.png',{
         attribution: 'Map Data @ OpenStreetMap contributors'
       }).addTo(map);
       function getColor(b) {
             return b == 'Muy alto' ? '#f03b20' :
                    b == 'Alto' ? '#feb24c' :
 11
                    b == 'Medio' ? '#ffeda0' :
                    b == 'Bajo' ? '#addd8e' :
 12
                    b == 'Muy bajo' ? '#31a354' :
 13
                                  'black';
           function style(feature) {
 17
             return {
                 fillColor: getColor(feature.properties.GM),
                 weight: 0.5,
                 opacity: 1.5,
                 color: 'black',
 21
                 fillOpacity: 1
 22
             };
       L.geoJson(GM, {style: style}).addTo(map);
       // Agregando POPUPS a la capa GeoJSON //
       function popUpInfo(feature, layer) {
           if (feature.properties && feature.properties.GM){
               layer.bindPopup(feature.properties.GM);
```



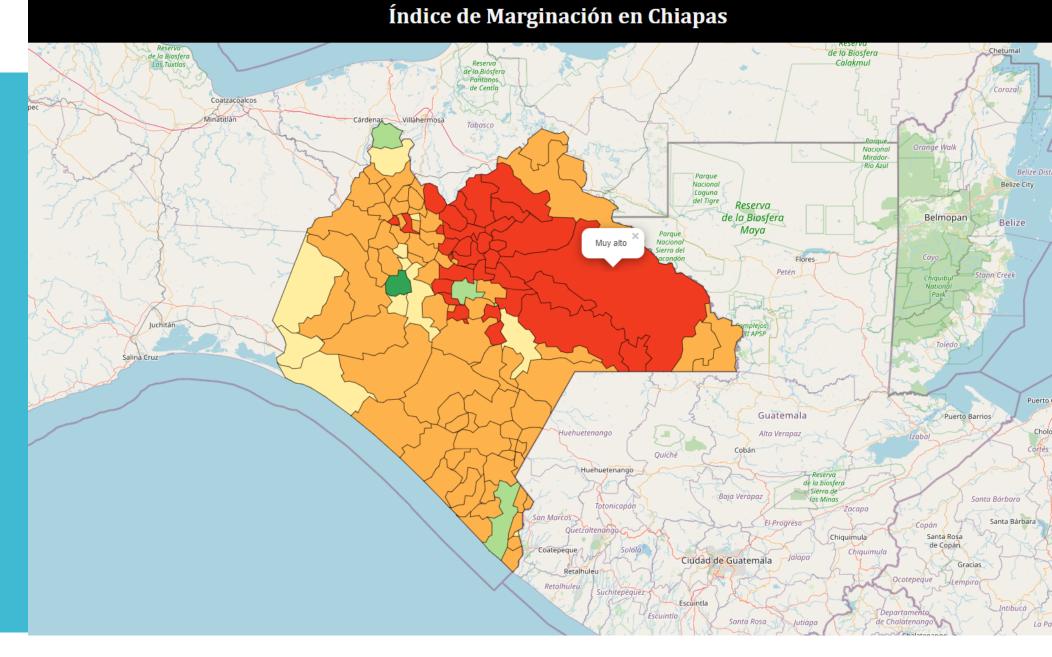
Niveles altos de marginación con vecinos con altos valores del mismo índice



Se comprueba la hipótesis, si hay una correlación especial entre los municipios'con IM muy alto

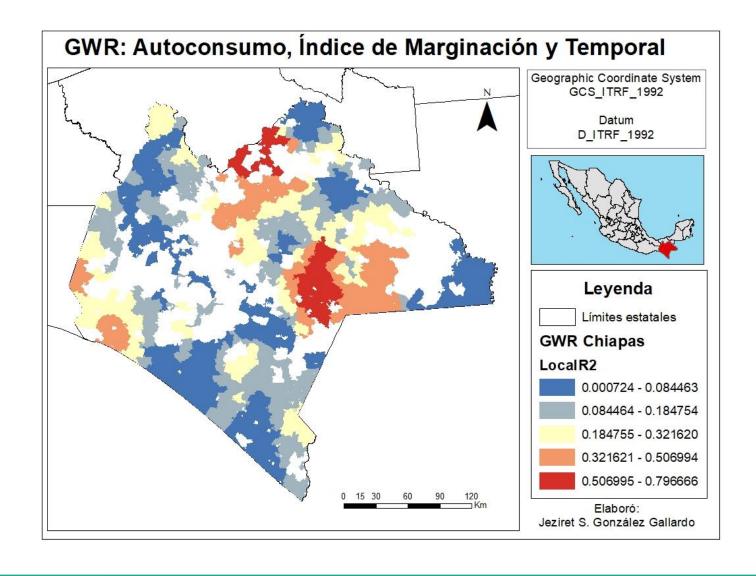
Leaflet

Se comprueba la hipótesis, si hay una correlación especial entre los municipios' con IM muy alto



Link al Mapa de Índice de Marginación en Chiapas

GWR Chiapas IM + agricultura de temporal + agricultura de autoconsumo



No es muy significativo el resultado, sin embargo, resalta la importancia de elegir las variables explicativas, en el caso del índice de marginación serían el nivel educativo, nivel de ingresos, vivienda y distribución de la población como principales, pero podemos encontrar otros más explorando nuevos datos

Conclusiones

- Tras el análisis vemos que sí existe un mayor índice de marginación en aquellos municipios en los que sus vecinos están catalogados como marginados. De acuerdo con el resultado de la I de Moran existe una correlación alta (0.7) y la hipótesis se acepta.
- La marginación —como la pobreza— es un fenómeno multicausal de carácter estructural, por lo que es deseable conformar un conjunto de acciones que promuevan la educación, mejoren la salud y la alimentación de la población más vulnerable. Un análisis GWR a nivel estatal o municipal que incorpore nuevas dimensiones además de las ya conocidas puede ayudar a ver qué otros fenómenos explican el alto nivel de marginación en Chiapas y de todo el país.

GitHub repositorio

00_datos	cambio de nombre a carpetas	yesterday
01_Ánalisis exploratorio	Add files via upload	21 hours ago
02_Autocorrelación espacial	Update README.md	1 hour ago
03_Regresión geográficamente	pond Update README.md	yesterday
04_Leaflet IM Chiapas	Update README.md	15 hours ago
05_Presentacion IM	Add files via upload	11 minutes ago
99_Otros intentos	Add files via upload	14 hours ago
□ README.md	Update README.md	44 minutes ago

analisis es espacial y de correlación. □ Readme Releases No releases published Create a new release Packages No packages published Publish your first package

Marginacion en Mexico 2015

Este repositario contine información sobre el Índice de marginación municipal de México para 2015, el analisis es espacial y de correlación.

Índice

README.md

00_datos --> En esta carpeta se encuentran los datos utilizados del Índice de Marginación por Municipio de 2015 (índice creado a partir del censo 2010).

01_Analisis exploratorio --> Aquí se encuentra un archivo notebook con consultas a los datos para conocer su estructura y contenidos.

Contributors 3



nayo666



0



JorgEduCA

Languages

- Jupyter Notebook 90.9%
- JavaScript 8.4% Other 0.7%

Fuentes Consultadas

- Mapas interactivos de coropletas: https://leafletjs.com/examples/choropleth/
- Pérez Pineda, Jorge A.. (2006). Econometría espacial y ciencia regional. Investigación económica, 65(258), 129-160. Recuperado en 26 de agosto de 2020, de http://www.scielo.org.mx/scielo.php?script=sci_arttext&pid=S0185-16672006000400129&lng=es&tlng=es.
- https://mapshaper.org/
- CONAPO. Cartografía de marginación por municipio 2015. CONAPO. \url{http://www.conapo.gob.mx/es/CONAPO/Datos_Abiertos_del_Indice_de_Marginacion}
- Binbin Lu, Martin Charlton, Paul Harris and A. Stewart Fotheringham (2013). Geographically weighted regression with a non-Euclidean distance metric: a case study using hedonic house price data. International Journal of Geographical Information Science.
- Yuji Murayama. Progress in Geospatial Analysis. Springer. Wikipedia. Geographical distance [online] \url{https://en.wikipedia.org/wiki/Geographical_distance}
- Aguilar Ortega, T. (2016). Desigualdad y marginación en Chiapas. Península vol.11 no.2 Mérida jul./dic. 2016 http://www.scielo.org.mx/scielo.php?script=sci_arttext&pid=S1870-57662016000200143

Análisis del Índice de Marginación en México



Jorge E. Cárdenas Arroyo
Leonardo Coronado Arvayo
Jeziret S. González Gallardo

Maestría en Ciencias de Información Geoespacial

Geoinformática

Agosto2020