## Resultados del modelo

```
> modelo_Tinscrsalu <- lm(TTRATA22 ~ Tinscrsalu, data=datos)
> summary(modelo_Tinscrsalu)
```

#### Call:

lm(formula = TTRATA22 ~ Tinscrsalu, data = datos)

#### Residuals:

Min 1Q Median 3Q Max -0.6761 -0.3935 -0.1978 0.1886 1.3949

## Coefficients:

Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) -0.091820 0.342827 -0.268 0.7907
Tinscrsalu 0.011923 0.006862 1.738 0.0925 .

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.5572 on 30 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.09144, Adjusted R-squared: 0.06115 F-statistic: 3.019 on 1 and 30 DF, p-value: 0.09255

### **MODELO OLS**

Modelo\_OLS <- Im(TTRATA22~ Tinscrsalu+PIBPKPT22+hog\_1afil\_+ + AK.1.22 + gstoseg22 + DENSD24, data=datos) > summary(Modelo\_OLS)

## Call:

## Residuals:

Min 1Q Median 3Q Max -0.5244 -0.2970 -0.1618 0.1208 1.5951

## Coefficients:

Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)

(Intercept) 4.644e-01 2.251e+00 0.206 0.8382 0.0317 \* 2.008e-02 8.827e-03 Tinscrsalu 2.275 PIBPKPT22 -4.461e-07 1.387e-06 -0.322 0.7504 hog\_1afil\_ 8.530e-05 4.257e-05 2.004 0.0560. AK.1.22 -1.804e+00 3.866e+00 -0.467 0.6448 gstoseg22 -8.482e-06 5.029e-05 -0.169 0.8674 DENSD24 2.115e-04 9.843e-05 2.149 0.0415 \*

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.5087 on 25 degrees of freedom Multiple R-

squared: 0.3688, Adjusted R-squared: 0.2173 F-statistic: 2.435 on 6 and 25 DF, p-value: 0.05428

```
> # Prueba de Breush-Pagan de homocedasticidad (H0)
> #install.packages("Imtest")
> #library(lmtest)
> bptest(Modelo_OLS)
        studentized Breusch-Pagan test
data: Modelo_OLS
BP = 1.9425, df = 6, p-value = 0.9249
Prueba de efecto causal:
> summary(iv_model)
call:
ivreg(formula = TTRATA22 ~ Tinscrsalu + hog_lafil_ + gstoseg22 +
    DENSD24 | AK.1.22 + PIBPKPT22 + DENSD24, data = datos)
Residuals:
     Min
                    Median
               1Q
                                  3Q
                                           Max
-1.93885 -0.61199 -0.07758 0.32730 2.72564
Coefficients:
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
              1.0959663
                                      0.375
                                               0.710
(Intercept)
                         2.9219562
Tinscrsalu
              0.0607462
                         0.0507495
                                      1.197
                                               0.241
hog_1afil_
              0.0002760
                         0.0004273
                                      0.646
                                               0.524
gstoseg22
             -0.0004814
                         0.0003878
                                     -1.242
                                               0.225
Residual standard error: 1.078 on 28 degrees of freedom
Multiple R-Squared: -2.173, Adjusted R-squared: -2.513
Wald test: 0.5891 on 3 and 28 DF, p-value: 0.6272
> # Prueba de normalidad de los errores de Jarque-Bera
> #install.packages("tseries")
> #library(tseries)
> jarque.bera.test(Modelo_OLS$residuals)
        Jarque Bera Test
data: Modelo_OLS$residuals
X-squared = 26.538, df = 2, p-value = 1.727e-06
> # Prueba de normalidad Shapiro-Wilk
> shapiro.test(Modelo_OLS$residuals)
        Shapiro-Wilk normality test
data: Modelo_OLS$residuals
W = 0.82934, p-value = 0.0001528
```

Con los datos disponibles y bajo los instrumentos utilizados, no se puede afirmar que exista un efecto causal entre la afiliación al sistema de salud o el gasto en salud y la incidencia de

trata de personas

### No existe normalidad

Moran I statistic

-0.10670680

```
Modelo LAG
```

La hipótesis nula del test es: los residuos del modelo SAR no tienen autocorrelación espacial.

Expectation -0.03225806

Dado que el p-valor = 0.5191 es mayor que 0.05, no hay evidencia de autocorrelación espacial en los residuos.

El modelo SAR eliminó la autocorrelación espacial que existía (o que se sospechaba) en los datos. Es decir, el modelo está bien especificado en términos espaciales.

Variance

0.01333289

```
library(spatialreg)
```

```
    Modelo_lag <- lagsarlm(TTRATA22 ~ Tinscrsalu + PIBPKPT22 + DENSD24+</li>
    hog_1afil_ + AK.1.22 + gstoseg22,
    data = datos, listw = knear3,
    zero.policy = TRUE, tol.solve = 1e-20)
    summary(Modelo_lag)
```

```
Call:lagsarlm(formula = TTRATA22 ~ Tinscrsalu + PIBPKPT22 + DENSD24 + hog_1afil_ + AK.1.22 + gstoseg22, data = datos, listw = knear3, ze ro.policy = TRUE, tol.solve = 1e-20)
```

## Residuals:

Min 1Q Median 3Q Max -0.45761 -0.30978 -0.14167 0.15578 1.49491

Type: lag

Coefficients: (asymptotic standard errors)

Estimate Std. Error z value Pr(>|z|) (Intercept) 9.4935e-

01 1.9726e+00 0.4813 0.630319

Tinscrsalu 2.0200e-02 7.5921e-03 2.6607 0.007798

PIBPKPT22 -3.9686e-07 1.1967e-06 -0.3316 0.740167

DENSD24	2.1387e-04	8.4647e-05	2.5266	0.011519
hog_1afil_	8.6044e-05	3.6667e-05	2.3466	0.018944
AK.1.22	-2.2931e+00	3.3509e+00	-0.6843	0.493765
gstoseg22	-1.4886e-05	4.3269e-05	-0.3440	0.730823

Rho: -0.25584, LR test value: 1.3429, p-value: 0.24653 Asymptotic standard

error: 0.2067

z-value: -1.2377, p-value: 0.21582 Wald statistic: 1.532, p-value: 0.21582

Log likelihood: -19.15665 for lag model

ML residual variance (sigma squared): 0.19137, (sigma: 0.43746)

Number of observations: 32

Number of parameters estimated: 9 AIC: 56.313, (AIC for lm: 55.656) LM test for residual autocorrelation test value: 1.9432, p-value: 0.16332

# Rho no es significativo

LM test for residual autocorrelation: p = 0.1633

No hay evidencia de autocorrelación espacial restante en los residuos.

El modelo (aunque rho no es significativo) no deja estructura espacial sin capturar.

AIC SAR = 56.313

AIC OLS = 55.656

El OLS tiene un AlC ligeramente menor, lo que sugiere que el modelo espacial no mejora el ajuste.

Además, rho no es significativo  $\rightarrow$  el componente espacial no aporta mejora estadísticamente relevante.

# Spatial error

```
# Estimar el modelo de Error Espacial
```

> Modelo\_err <- errorsarlm(TTRATA22~ Tinscrsalu+PIBPKPT22+hog\_1afil\_+DENSD 24+

+ AK.1.22 + gstoseg22, tol.solve = 1e-20,

+ data=datos,knear3, zero.policy = T)

> summary(Modelo\_err)

Call:errorsarlm(formula = TTRATA22 ~ Tinscrsalu + PIBPKPT22 + hog\_1afil\_ + DENSD24 + AK.1.22 + gstoseg22, data = datos, listw = knear3, zero. policy = T, tol.solve = 1e-20)

# Residuals:

Min 1Q Median 3Q Max -0.44767 -0.27783 -0.10110 0.14335 1.40421

Type: error

Coefficients: (asymptotic standard errors)

Estimate Std. Error z value Pr(>|z|) (Intercept) -6.5237e-01

1.6535e+00 -0.3945 0.693178

```
Tinscrsalu
               1.7019e-02
                            5.4427e-03
                                        3.1269 0.001767
PIBPKPT22
               3.4615e-07 1.0354e-06
                                        0.3343 0.738140
              7.7647e-05 3.3638e-05
hog_1afil_
                                        2.3083 0.020980
DENSD24
             2.6510e-04
                           7.2466e-05
                                        3.6582 0.000254
AK.1.22
              3.6737e-01
                           2.9483e+00
                                        0.1246 0.900838
gstoseg22
                            3.7396e-05 -1.0247 0.305520
              -3.8318e-05
Lambda: -0.75801, LR test value: 5.1017, p-value: 0.023902 Asymptotic standard
error: 0.23655
    z-value: -3.2045, p-value: 0.001353
wald statistic: 10.269, p-value: 0.001353
Log likelihood: -17.2772 for error model
ML residual variance (sigma squared): 0.15451, (sigma: 0.39307)
Number of observations: 32
Number of parameters estimated: 9
AIC: 52.554, (AIC for lm: 55.656)
ut_mod_err <- residuals.lm(Modelo_err)</pre>
> moran_mod_err <- moran.test(ut_mod_err, knear3,randomisation=TRUE, alter</pre>
native="two.sided", na.action=na.exclude)
> print(moran_mod_err)
        Moran I test under randomisation
data: ut_mod_err
weights: knear3
Moran I statistic standard deviate = -0.42506, p-value = 0.6708
```

# Lambda es significativo.

-0.08035390

sample estimates:

Moran I statistic

alternative hypothesis: two.sided

 Hay autocorrelación espacial en los errores del modelo OLS, lo cual justifica el uso del modelo SEM.

Expectation Variance -0.03225806 0.01280330

Variance

• El LR test también confirma que SEM es estadísticamente mejor que OLS.

Tinscrsalu, hog\_1afil\_, DENSD24 Son estadísticamente significativas y positivas, en donde Mayor inscripción en salud, mayor densidad, y mayor proporción de hogares afiliados se asocian con mayor tasa de trata reportada.

Sí hay dependencia espacial en los errores, lo cual invalida OLS y SAR para este caso.

El modelo SEM es válido, eficiente y justificable estadísticamente.

Expectation

LR test value = 5.8167, p-value = 0.015874

El parámetro lambda ( $\lambda$ ) es muy significativo  $\rightarrow$  hay fuerte autocorrelación espacial en los errores del OLS.

El modelo SEM es estadísticamente mejor que el modelo OLS (confirmado por el LR test y el Wald test).

## Conclusión:

El modelo Spatial Error Model (SEM) es apropiado, ya que la autocorrelación espacial en los errores es significativa. Además, mejora el ajuste respecto al modelo OLS.

```
ut_mod_err <- residuals.lm(Modelo_err)
> moran_mod_err <- moran.test(ut_mod_err, knear3,randomisation=TRUE, alter
native="two.sided", na.action=na.exclude)
> print(moran_mod_err)

Moran I test under randomisation
```

data: ut\_mod\_err
weights: knear3

Moran I statistic standard deviate = -0.42506, p-value = 0.6708

alternative hypothesis: two.sided

sample estimates:

Moran I statistic Expectation Variance -0.08035390 -0.03225806 0.01280330

Moran I statistic = -0.0804 p-value = 0.6708

- La hipótesis nula de la prueba es: "no hay autocorrelación espacial en los residuos".
- El p-valor alto (0.67) indica que NO hay evidencia de autocorrelación espacial residual.
- Significa que el modelo SEM logró corregir la autocorrelación espacial que estaba presente en el modelo OLS.
- Los residuos del SEM ahora se comportan como deberían: independientes entre sí, espacialmente hablando.

Tiene un lambda significativo,

Presenta mejor ajuste (AIC, logLik) que OLS y SAR,

Captura bien la estructura espacial (confirmado por la prueba de Moran en residuos).

Se concluye que este modelo es el más adecuado y que el efecto del gasto en salud (y otras variables) sobre la trata es válido y no sesgado por autocorrelación espacial.

Modelo Durbin spatial lag

```
#Estimar el modelo de Durbin Rezago Espacial
> Modelo_lag_durbin <- lagsarlm(TTRATA22 ~ Tinscrsalu + PIBPKPT22 +</pre>
                                      DENSD24 + hog_lafil_ + AK.1.22 + gstoseg
22,
                                    data = datos, listw = knear3,
                                    Durbin = TRUE, zero.policy = TRUE, tol.sol
ve = 1e-20
> summary(Modelo_lag_durbin)
Call:lagsarlm(formula = TTRATA22 ~ Tinscrsalu + PIBPKPT22 + DENSD24 +
    hog_lafil_ + AK.1.22 + gstoseg22, data = datos, listw = knear3,
    Durbin = TRUE, zero.policy = TRUE, tol.solve = 1e-20)
Residuals:
                   1Q
      Min
                         Median
                                         3Q
                                                   Max
-0.610683 -0.249209 -0.037012 0.176367 0.914216
Type: mixed
Coefficients: (asymptotic standard errors)
                    Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
(Intercept)
                -3.5320e+00 3.4807e+00 -1.0147 0.310232
                  2.7255e-02 8.3189e-03 3.2762 0.001052
Tinscrsalu
PIBPKPT22
                -3.0945e-07 1.0309e-06 -0.3002 0.764031
DENSD24
                 2.4960e-04 7.6567e-05 3.2599 0.001114
hog_1afil_
                 9.1807e-05 3.1763e-05 2.8904 0.003847
                 5.1557e-02 3.0013e+00 0.0172 0.986294
AK.1.22
                 2.1306e-05 3.9258e-05 0.5427 0.587316
gstoseg22
lag.Tinscrsalu -6.4392e-03 1.1511e-02 -0.5594 0.575891
                 1.8664e-06 1.9529e-06 0.9557 0.339202
lag.PIBPKPT22
lag.DENSD24
                 3.4675e-04 1.3577e-04 2.5539 0.010652
lag.hog_1afil_
                 -3.7690e-05 6.8612e-05 -0.5493 0.582786
                  5.1525e+00 5.1027e+00 1.0098 0.312611
lag.AK.1.22
lag.gstoseg22 -1.0223e-04 7.1449e-05 -1.4308 0.152495
Rho: -0.68389, LR test value: 6.4134, p-value: 0.011326 Asymptotic standard
error: 0.23003
    z-value: -2.973, p-value: 0.002949
Wald statistic: 8.8388, p-value: 0.002949
Log likelihood: -12.34388 for mixed model
ML residual variance (sigma squared): 0.11584, (sigma: 0.34035) Number of
observations: 32
Number of parameters estimated: 15 AIC:
54.688, (AIC for lm: 59.101)
LM test for residual autocorrelation test value:
6.3409, p-value: 0.011799
residuos_durbin <- residuals(Modelo_lag_durbin)
> moran.test(residuos durbin, knear3, zero.policy = TRUE)
```

## Moran I test under randomisation

data: residuos\_durbin weights:

knear3

Moran I statistic standard deviate = -0.94164, p-value = 0.8268 alternative

hypothesis: greater sample estimates:

Moran I statistic Expectation Variance
-0.14510247 -0.03225806 0.01436131

## Conclusión:

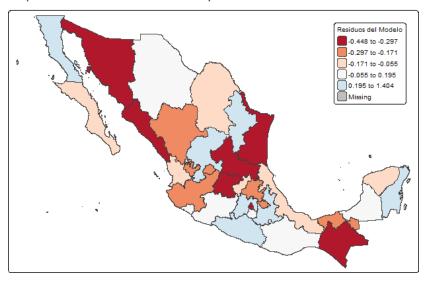
Modelo	Log-Likelihood	I AIC Test espacial significative	p-valor
OLS	-21.55	59.10 Moran I residual	0.0002
SAR (lag)	-19.16	56.31 ρ (rho)	0.216
SEM (error)	-17.28	52.55 λ (lambda)	0.0014
SDM (Durbin)	-12.34	54.69 ρ (rho), WX	0.0029 (ρ) / 0.0106 (WX)

Aunque SEM tiene el AIC más bajo, el log-likelihood del SDM es mejor, y capta más dimensiones del efecto espacial, lo que le da ventaja global.

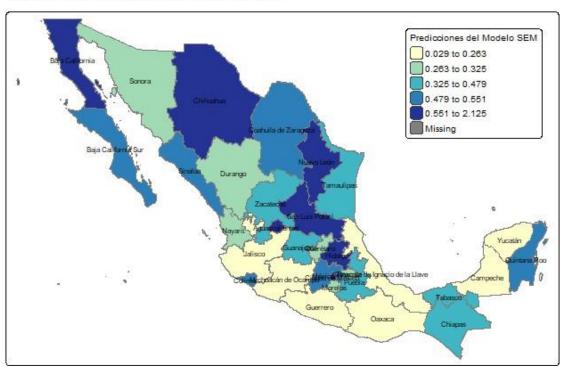
Tinscrsalu, DENSD24, hog\_1afil\_, lag.DENSD24 son estadísticamente significativos.

Una mayor densidad poblacional en los municipios vecinos está asociada con un mayor nivel de trata en la entidad a nivel focalizado.

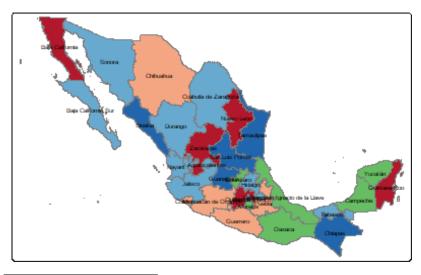
Mapa de Residuos del Modelo de Error Espacial

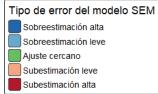


Predicciones del Modelo de Error Espacial

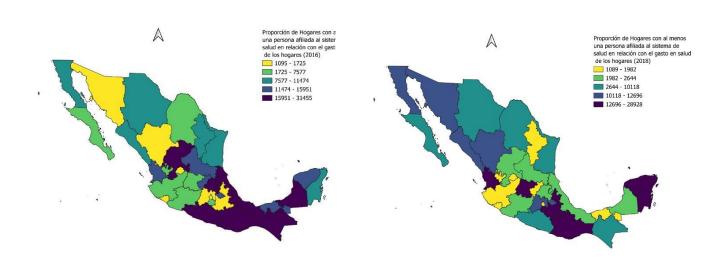


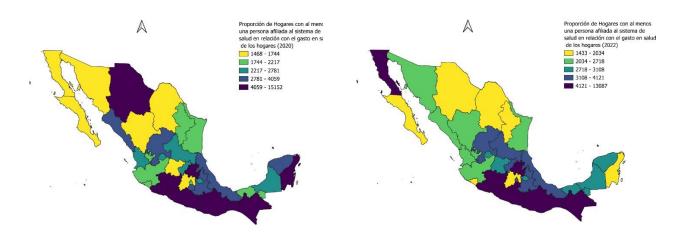
# Clasificación unificada de los residuos del Modelo SEM





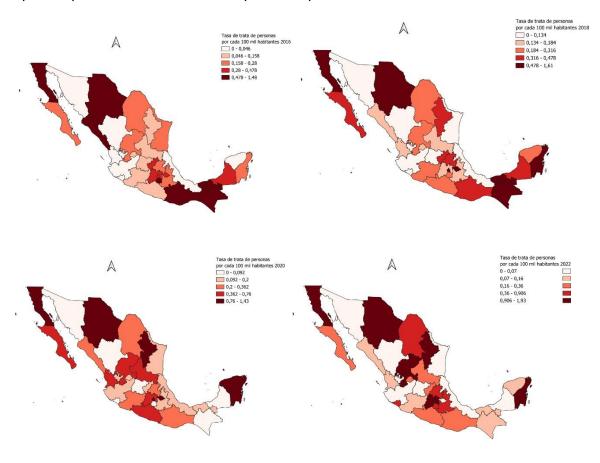
# Mapa coroplético del indicador de Cobertura en salud





Fuente: Elaboración propia con datos de la ENIGH

Mapa coroplético de tasa de trata de personas por cada 100 mil habitantes



Fuente: Elaboración propia con datos de la SESESP

Nota1: De la tabla CONCENTRADOHOGAR:

La variable de gasto en salud sale de la encuesta ENIGH en pesos mexicanos La pregunta #88 Cuidados en salud: La suma de atenc\_ambu, hospital y medicinas.

#88 salud:	Cuidados de la salud				
Tipo	N (12,2)				
Rango		Construcción	La suma de atenc_ambu, hospital y medicinas.		
Definición	Gasto en cuidados de la salud.				
#89 atenc	ambu: Atención primaria o ambulatoria				
Tipo	N (12,2)		Suma de gastoshogar.gasto_tri cuando la clave está en J016 a J043 más la suma de gastospersona.gasto_tri cuando la clave está en J016 a J043.		
Rango		Construcción			
Definición	Gasto en atención primaria o ambulatoria.	Construcción			
#90 hospi	al: Atención hospitalaria				
Tipo	N (12,2)				
Rango			Suma de gastoshogar.gasto tri cuando la clave está		
Definición	Gasto en atención hospitalaria, servicios médicos y medicamentos durante el embarazo y parto, aparatos ortopédicos, terapéuticos y seguros médicos.		en J001 a J015, J070 a J072 más la suma de gastospersona.gasto_tri cuando la clave está en J001 a J015, J070 a J072.		
#91 medic	inas: Medicamentos sin receta				
Tipo	N (12,2)		Suma de gastoshogar.gasto_tri cuando la clave está en J044 a J069 más la suma de gastospersona.gasto_tri cuando la clave está en J044 a J069.		
Rango		Construcción			
Definición	Gasto en medicamentos sin receta.				