# ANÁLISIS ESPACIAL DE LA DESERCIÓN DE LA POBLACIÓN ESTUDIANTIL EN COLEGIOS PÚBLICOS Y PRIVADOS DE COSTA RICA EN EL AÑO 2016.

Moisés Coto Hernández Melissa Valverde Hernández

# Contenido

- Introducción
- Pregunta de Investigación
- Materiales y métodos
- Resultados
- Conclusiones

# Introducción

- La deserción estudiantil plantea al sistema educativo la necesidad de buscar alternativas que permitan disminuirla y dar respuesta a las necesidades económicas, sociales, afectivas y psicológicas al estudiantado.
- En nuestro país los colegios con rama académica nocturna presentan la mayor problemática, con índices de deserción de hasta un 27% alcanzado en el 2007, Jiménez et all, (2010) y alrededor de dos terceras partes de los jóvenes en edad escolar no logra terminar la secundaria según Mideplan (2006).

# Introducción

• Cervera et all (2008)

• Steinberg C (2010)

Herrero et all (2007)

# Pregunta de Investigación

¿Existe asociación espacial de la deserción estudiantil de colegios públicos y privados en áreas de Dirección Regional o a nivel cantonal?

# Materiales y métodos

Variable	Descripción		
Región	Se refiere al nombre de la Dirección Regional a la que pertenece el colegio		
Cantón	Se refiere al nombre del cantón al que pertenece el colegio		
Sector	Tiene que ver con que si el colegio es público o privado		
Zona	En donde se ubica el colegio, en zona rural o urbana		
Rama	Tiene que ver con que si el colegio es académico o técnico		
Horario	En este caso si el colegio tiene horario diurno o nocturno		
Total Matrícula	Total de la matrícula para el 2016		
Deserción	Deserción para el año 2016		

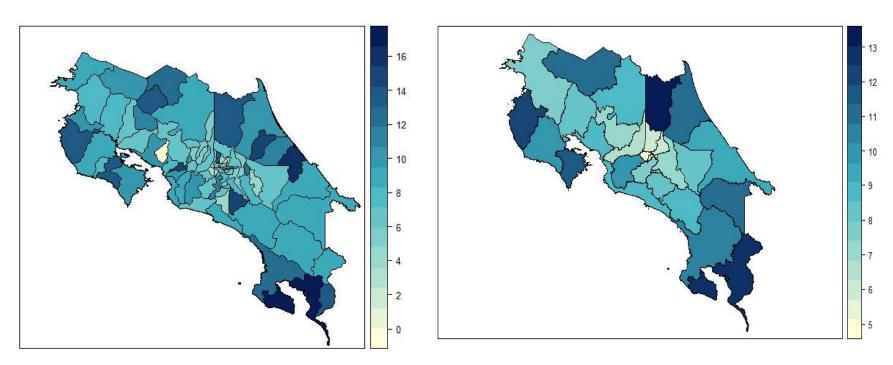
# Materiales y métodos

- Análisis espacial de los datos, utilizando áreas donde se creó un archivo de polígonos espaciales que reúne las representaciones espaciales de los polígonos con datos.
- Análisis de dependencia espacial mediante la autocorrelación la cual mide el grado en que un fenómeno de interés se correlaciona consigo mismo en el espacio.
- Prueba de I de Moran, donde los valores oscilan entre -1 (indicando dispersión perfecta) a 1 (correlación perfecta). Un valor de cero indica un patrón espacial aleatorio.

# Materiales y métodos

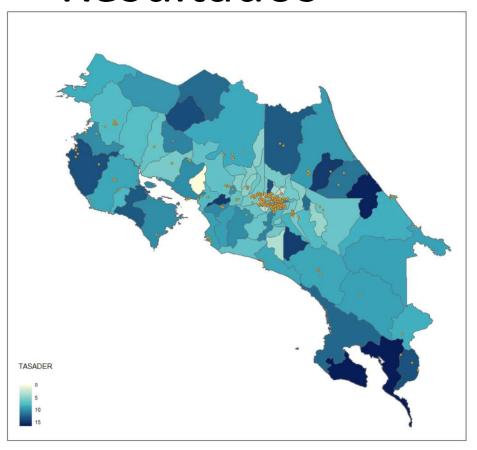
- Posteriormente se estimaron los modelos espaciales autorregresivos (SAR) y el modelo autoregresivos condicionales (CAR), y se utilizó el índice de ajuste del AIC y BIC para determinar el modelo que mejor se ajusta a los datos.
- Lenguaje estadístico R versión 3.6.1, algunas de las librerías utilizadas fueron: sp, Rgdal, raster, spatstat, dplyr, maptools y tmap.

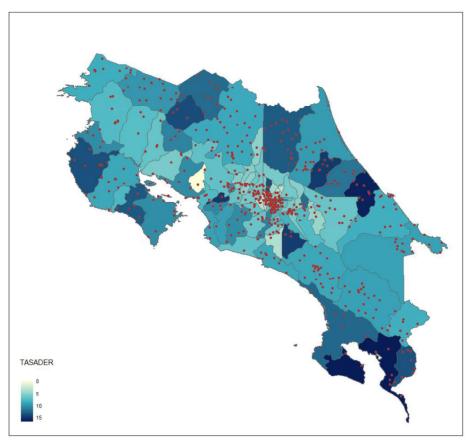
Provincia	n	%
Alajuela	187	19,5
Cartago	82	8,6
Guanacaste	100	10,4
Heredia	85	8,9
Limón	97	10,1
Puntarenas	133	13,9
San José	275	28,7
Sector	n	%
Privado	208	21,7
Publico	751	78,3
Zona	n	%
Urbana	615	64,1
Rural	344	35,9
Rama	n	%
Académica	738	77,0
Técnica	221	23,0
Horario	n	%
Diurno	817	85,2
Nocturno	142	14,8
Total	959	100,0



Tasa de Deserción por cantones

Tasa de Deserción por Dirección Regional

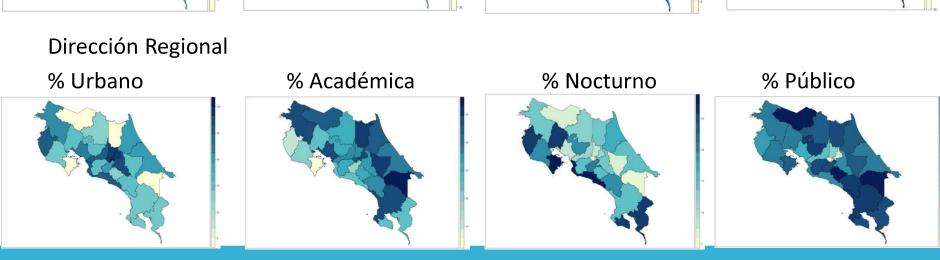




Privados

**Públicos** 

# Cantones % Urbano % Académica % Nocturno % Público Dirección Regional % Urbano % Académica % Nocturno % Público % Público



#### Cantones

Reina Torre Vecinos distancia Distancia inversa

Dirección Regional
Reina Torre Vecinos distancia Distancia inversa

#### I Moran con deserción

#### Cantones

#### Dirección Regional

#### Modelo regresión OLS

```
Call:
lm(formula = TASADER ~ PZONAUR + PRAMAAC + PHORANOC + PPUB, data = shapeCan)
Residuals:
   Min
           1Q Median
                          3Q
                                Max
-7.6064 -1.6408 0.0482 1.9180 5.1844
Coefficients:
          Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 2.77709
                     2.94160
                              0.944
                                     0.3481
          -0.02173 0.01136 -1.914
                                     0.0594 .
PZONAUR
         0.02825 0.02397 1.179 0.2423
PRAMAAC
          PHORANOC
                     0.01993 1.006 0.3177
           0.02004
PPUB
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 '' 1
Residual standard error: 2.67 on 76 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.4481, Adjusted R-squared: 0.419
F-statistic: 15.43 on 4 and 76 DF, p-value: 2.798e-09
```

# I Moran con modelos Cantones \*

```
Global Moran I for regression residuals

data:
model: lm(formula = TASADER ~ PZONAUR + PRAMAAC + PHORANOC + PPUB, data = shapeCan)
weights: dist.mat.inve

Moran I statistic standard deviate = 2.1016, p-value = 0.03559
alternative hypothesis: two.sided
sample estimates:
```

Variance

0.0001520503

#### Dirección Regional

Observed Moran I

0.0095766405

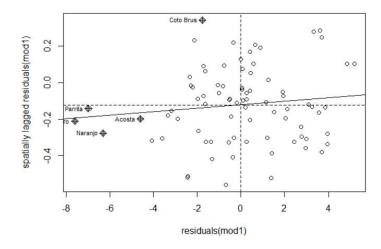
```
Global Moran I for regression residuals
```

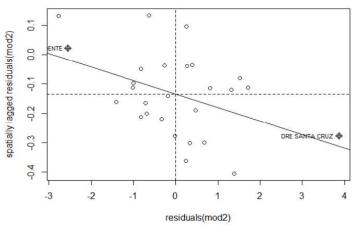
Expectation

-0.0163383083

```
data:
model: lm(formula = TASADER ~ PZONAUR + PRAMAAC + PHORANOC + PPUB, data = shapeDR)
weights: dist.mat.invel

Moran I statistic standard deviate = 0.10776, p-value = 0.9142
alternative hypothesis: two.sided
sample estimates:
Observed Moran I Expectation Variance
-0.0462572164 -0.0490884665 0.0006903153
```





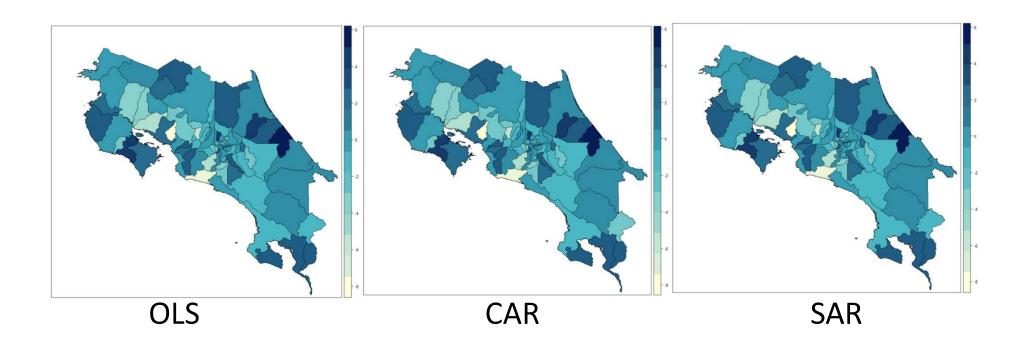
#### Modelo CAR

```
Call: spautolm(formula = TASADER ~ PZONAUR + PRAMAAC + PHORANOC + PPUB,
    data = shapeCan@data, listw = dist.mat.inve, family = "CAR",
                                                                   zero.policy = TRUE, tol.solve = 1e-30)
Residuals:
      Min
                1Q
                      Median
                                    3Q
-7.592742 -1.648050 0.045563 1.910589 5.197781
Coefficients:
             Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
(Intercept) 2.831498 2.849720 0.9936 0.32041
PZONAUR
            -0.021525 0.011002 -1.9564
                                         0.05042
             0.027888
                       0.023218 1.2011
                                          0.22969
PRAMAAC
             0.195964 0.034646 5.6562 1.548e-08
PHORANOC
             0.019739
                       0.019307 1.0224
                                          0.30659
PPUB
Lambda: 0.0069443 LR test value: 0.0026968 p-value: 0.95858
Numerical Hessian standard error of lambda: 0.17673
Log likelihood: -191.8912
ML residual variance (sigma squared): 6.6871, (sigma: 2.5859)
Number of observations: 81
Number of parameters estimated: 7
AIC: 397.78
```

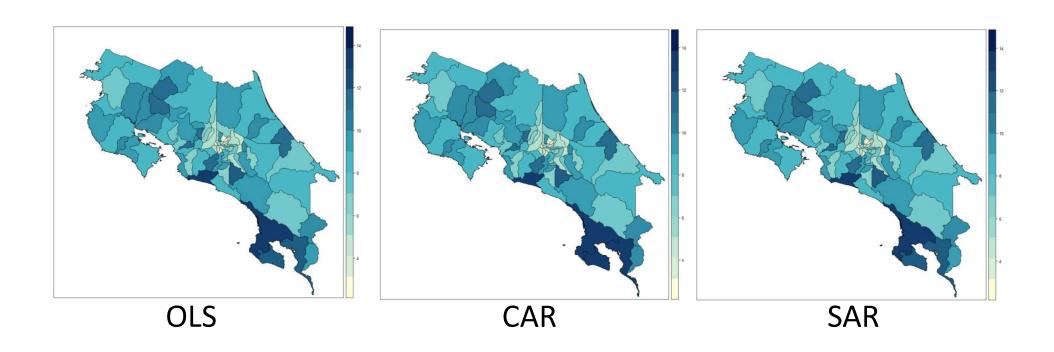
#### Modelo SAR

```
Call: spautolm(formula = TASADER ~ PZONAUR + PRAMAAC + PHORANOC + PPUB,
    data = shapeCan@data, listw = dist.mat.inve, family = "SAR",
                                                                    zero.policy = TRUE)
Residuals:
      Min
                10
                      Median
-7.551030 -1.712594 0.033911 1.816324 5.141310
Coefficients:
             Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
(Intercept) 3.058632 2.891400 1.0578
                                           0.2901
PZONAUR
            -0.021527 0.011079 -1.9431
                                           0.0520
             0.025291 0.023168 1.0916
                                           0.2750
PRAMAAC
                       0.034826 5.5525 2.816e-08
PHORANOC
             0.193372
             0.020486
                       0.019598 1.0453
                                           0.2959
PPUB
Lambda: 0.31591 LR test value: 0.26521 p-value: 0.60656
Numerical Hessian standard error of lambda: 0.55914
Log likelihood: -191.76
ML residual variance (sigma squared): 6.6496, (sigma: 2.5787)
Number of observations: 81
Number of parameters estimated: 7
AIC: 397.52
```

# Resultados Residuos



# Resultados Valores Ajustados



# Criterios de información AIC y BIC

Criterio	OLS	CAR	SAR
AIC	395,78	397,78	397,51
BIC	410,15	414,54	414,28

# Conclusiones

- Los análisis indica que existe una asociación espacial leve de la deserción estudiantil de secundaria con los cantones. Además, se muestra que la deserción no tiene asociación espacial con las direcciones regionales.
- La matriz de pesos con mejores resultados es la de distancia inversa.
- Las variables relacionadas a la zona urbana y en horario nocturno presentan coeficientes significativos en los modelos.

# Conclusiones

- En análisis de los residuos no se presentan diferencias entre los modelos. Asimismo, con las magnitudes de los valores ajustados de los modelos.
- De acuerdo con los criterios AIC y BIC los modelos presentan un ajuste similar entre sí.
- Para estudios futuros sería conveniente incorporar otras variables asociadas al contexto cantonal y de la dirección regional. Además, sería interesante incorporar modelos espacio temporales pues el Ministerio de Educación en algunos años ha realizado unas acciones para la permanencia de la población estudiantil.