

# *Curso Internacional de Desagregación de Estimaciones en Áreas Pequeñas usando R*

*Realización de mapas para indicadores desagregados geográficamente usando R*

División de Estadísticas  
Comisión Económica para América Latina y el Caribe

2020

- 1 *Datos cartográficos*
- 2 *Mapas con ggplot2*
- 3 *Mapas con tmap*
- 4 *Mapas en leaflet*

## *Datos cartográficos*

## *Introducción*

- Los mapas son una herramienta gráfica poderosa para la visualización de datos.

## *Introducción*

- Los mapas son una herramienta gráfica poderosa para la visualización de datos.
- Para indicadores sociales-demográficos estos son una gran referencia visual para desagregaciones a nivel País, región, departamento, provincia, distrito, municipio, comuna, etc.

## *Introducción*

- Los mapas son una herramienta gráfica poderosa para la visualización de datos.
- Para indicadores sociales-demográficos estos son una gran referencia visual para desagregaciones a nivel País, región, departamento, provincia, distrito, municipio, comuna, etc.
- El software de código libre utilizado para análisis estadístico R posee un sin fin de métodos de programación para representar dichos mapas.

## *Datos cartográficos*

- Para graficar mapas es necesario contar con información geoespacial, datos que contienen las coordenadas o delimitaciones geográficas de determinado país o región.

## *Datos cartográficos*

- Para graficar mapas es necesario contar con información geoespacial, datos que contienen las coordenadas o delimitaciones geográficas de determinado país o región.
- Sitios web como <http://www.diva-gis.org/gdata> ofrecen de manera gratuita bases de datos o shapes que contienen los vectores asociados a las geografías correspondientes.



## *Datos cartográficos*

- Dichos conjuntos de datos poseen observaciones sobre la longitud y latitud lo cuál permite graficar en R un conjunto de puntos cuya unión en el gráfico formarán las formas los polígonos que dan forma a las áreas geográficas.

## *Datos cartográficos*

- Dichos conjuntos de datos poseen observaciones sobre la longitud y latitud lo cuál permite graficar en R un conjunto de puntos cuya unión en el gráfico formarán las formas los polígonos que dan forma a las áreas geográficas.
- Como ejemplo, se utilizarán los resultados obtenidos mediante la metodología SAE en Perú a nivel provincia para el indicador ODS 3.7.1 o D.7 del consenso de Montevideo (Mujeres unidas en edad fértil que utilizan métodos modernos).

## Datos cartográficos

- La base de datos contiene el nombre del departamento, el código ubigeo para las circunscripciones territoriales (a nivel provincia) y la estimación puntual del indicador para dicha provincia.

id	departamento	ubigeo	D7
0	Amazonas	0101	0.7674031
1	Amazonas	0102	0.7320016
2	Amazonas	0103	0.7494394
3	Amazonas	0104	0.3430710
4	Amazonas	0105	0.6352737
5	Amazonas	0106	0.8246836

## *Datos cartográficos*

- La librería `rgdal` de R nos permite leer la información geoespacial en formato `.shp` contenida en la carpeta llamada `PER_adm`.

## *Datos cartográficos*

- La librería `rgdal` de R nos permite leer la información geoespacial en formato `.shp` contenida en la carpeta llamada `PER_adm`.
- `ohsPER2` contiene la información geoespacial necesaria para mapear los polígonos a nivel provincia en Perú.

## *Datos cartográficos*

- Perú se divide administrativamente en Departamentos, Provincias y distritos. La información anterior está construida para la segunda desagregación geográfica (196 provincias).

```
library(rgdal)
ohsPER2 <- readOGR("../PER_adm/provincias/PROVINCIAS.shp")
```

# Datos cartográficos

Name	Type	Value
ohsPER2	S4 [196 x 6] (sp::SpatialPolygonsDataFrame)	S4 object of class SpatialPolygonsDataFrame
data	list [196 x 6] (S3: data.frame)	A data.frame with 196 rows and 6 columns
polygons	list [196]	List of length 196
plotOrder	integer [196]	138 140 142 144 145 194 ...
bbox	double [2 x 2]	-81.3282 -18.3509 -68.6523 -0.0386
proj4string	S4 (sp::CRS)	S4 object of class CRS

Global Environment	
Data	
ohsPER2	Large SpatialPolygonsDataFrame (196 elements, 11.2...

Figure 1: archivo .shp

## *Mapas con ggplot2*



## *Librería ggplot*

- ggplot2 es una potente librería gráfica que permite crear mediante códigos computacionales distintos entornos gráficos en R.

## *Librería ggplot*

- ggplot2 es una potente librería gráfica que permite crear mediante códigos computacionales distintos entornos gráficos en R.
- Mediante `geom_polygon()` es posible utilizar un conjunto de vectores de un archivo `.shp` para graficar formas poligonales que generan el mapa de una determinada división administrativas de un país.

## Librerías requeridas

Las librerías necesarias se muestran en la siguiente sintaxis.

```
library(dplyr)
library(tidyverse)
library(magrittr)
library(sp)
library(RColorBrewer)
library(ggplot2)
library(maptools)
library(scales)
library(gridExtra)
library(grid)
library(sf)
library(rgdal)
```

## *Librerías requeridas*

- Las librerías `dplyr`, `tidyverse` y `magrittr` se utilizan para realizar manejo de bases de datos.

## *Librerías requeridas*

- Las librerías `dplyr`, `tidyverse` y `magrittr` se utilizan para realizar manejo de bases de datos.
- `RColorBrewer` permite utilizar funciones para explorar las grillas de colores y paletas que dispone R.

## Librerías requeridas

- Las librerías `dplyr`, `tidyverse` y `magrittr` se utilizan para realizar manejo de bases de datos.
- `RColorBrewer` permite utilizar funciones para explorar las grillas de colores y paletas que dispone R.
- `sp` se utiliza para crear las `data.frame` a partir de la información geoespacial y poder realizar los emparejamientos necesarios con los datos que se desean graficar.

## Librerías requeridas

- Las librerías `dplyr`, `tidyverse` y `magrittr` se utilizan para realizar manejo de bases de datos.
- `RColorBrewer` permite utilizar funciones para explorar las grillas de colores y paletas que dispone R.
- `sp` se utiliza para crear las `data.frame` a partir de la información geoespacial y poder realizar los emparejamientos necesarios con los datos que se desean graficar.
- Las librerías `grid` y `gridExtra` permiten la unificación de distintos mapas en una sola grilla.

## *Librerías requeridas*

- Una vez cargado el archivo `.shp` en el entorno de R, se utiliza la función `fortify()` para convertir la lista de información geoespacial en una `data.frame` con la cuál se realiza el emparejamiento mediante la variable `id`.



## *Librerías requeridas*

- Una vez cargado el archivo `.shp` en el entorno de R, se utiliza la función `fortify()` para convertir la lista de información geoespacial en una `data.frame` con la cuál se realiza el emparejamiento mediante la variable `id`.
- Se debe tener en cuenta como está formado el `id` y la concordancia que tiene con la información que se dispone.

## Librerías requeridas

- Una vez cargado el archivo `.shp` en el entorno de R, se utiliza la función `fortify()` para convertir la lista de información geoespacial en una `data.frame` con la cuál se realiza el emparejamiento mediante la variable `id`.
- Se debe tener en cuenta como está formado el `id` y la concordancia que tiene con la información que se dispone.
- Si la información `.shp` proviene de fuentes oficiales no se debería tener problemas al momento de la unión, información no oficial puede estar desactualizada u ordenada de otra forma.

## *Librerías requeridas*

- En el caso de Perú, las provincias están ordenadas según la circunscripciones territoriales del INEI Ubigeo. Las provincias se ordenan por orden alfabético de departamento seguido de la capital del departamento, luego, se ordenan alfabéticamente las provincias correspondientes del departamento.

## Librerías requeridas

- En el caso de Perú, las provincias están ordenadas según la circunscripciones territoriales del INEI Ubigeo. Las provincias se ordenan por orden alfabético de departamento seguido de la capital del departamento, luego, se ordenan alfabéticamente las provincias correspondientes del departamento.
- En este caso `id = 0` corresponde a Chacapoyas capital de Amazonas el primer departamento ordenado en orden alfabético. Los siguientes 6 `id` corresponden a las provincias que se encuentran en el departamento de Amazonas ordenados de manera alfabética.

## Creando mapas en R con ggplot2

- Es necesario leer los *layers* del mapa. Perú se divide en 24 departamentos y una provincia constitucional que a su vez están constituidas por 196 provincias. Esta forma viene dada por el archivo PER\_adm2.shp.

```
ohsPERI2 <- fortify(ohsPER2)
shapes <- ohsPERI2 %>% merge(D7, by = "id")
```

## *Creando mapas en R con ggplot2*

- Se debe combinar estos datos con la variable de interés.

## *Creando mapas en R con ggplot2*

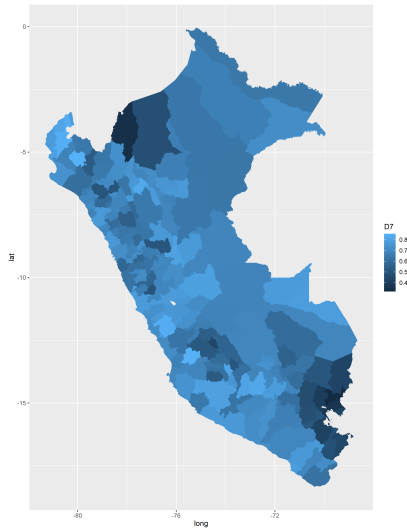
- Se debe combinar estos datos con la variable de interés.
- Se crea el mapa utilizando ggplot2 y se puede personalizar utilizando las distintas herramientas que entrega la librería ggplot2.

## Creando mapas en R con ggplot2

```
Mapa <- ggplot() +  
  geom_polygon(data=shapes, aes(long, lat, group=group, fill=D7),  
    colour ="black", size = 0.005)  
Mapa
```



## Creando mapas en R con ggplot2



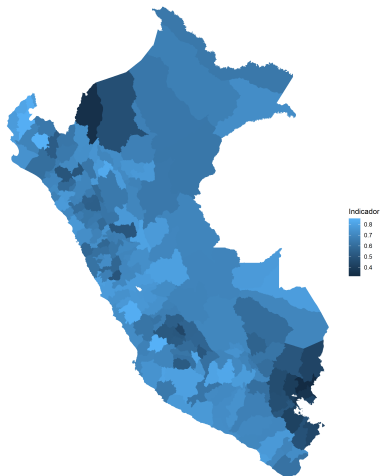
## Creando mapas en R con ggplot2

Podemos personalizar el mapa anterior mediante líneas de códigos de ggplot2.

```
Mapa + coord_quickmap() +  
  theme_void() +  
  labs(fill = "Indicador", title="Estimador SAE")  
  
# ggsave(mapa2, file = "Mapa2.png",  
#         width = 8.5, height = 11, type =  
#         "cairo-png")
```

# *Creando mapas en R con ggplot2*

Estimador SAE



## Discretización de la variable

Es posible discretizar la variable de interés para generar gráficos más limpios con intervalos predeterminados. La librería RColorBrewer nos permite acceder a grillas de colores junto a su codificación respectiva.

```
brewer.pal(n = 10, name = 'RdYlGn')
```

```
## [1] "#A50026" "#D73027" "#F46D43" "#FDAE61" "#FEE08B" "  
## [8] "#66BD63" "#1A9850" "#006837"
```

## Discretización de la variable

```
display.brewer.pal(n = 10, name = 'RdYlGn')
```



RdYlGn (divergent)

## Discretización de la variable

Los primeros 3 intervalos y el último de la variable discreteada no poseen datos. Utilizamos por tanto, los códigos de colores que corresponden a cada intervalo. Se tienen 10 códigos de colores para los 10 intervalos generados.

```
shapes$discrete_value = cut(100*shapes$D7,
                           breaks=seq(from=0,to=100, length.out=11))
```

```
table(shapes$discrete_value)
```

0-10	10-20	20-30	30-40	40-50
0	0	0	14267	55069

50-60	60-70	70-80	80-90	90-100
82274	276329	236335	30392	0

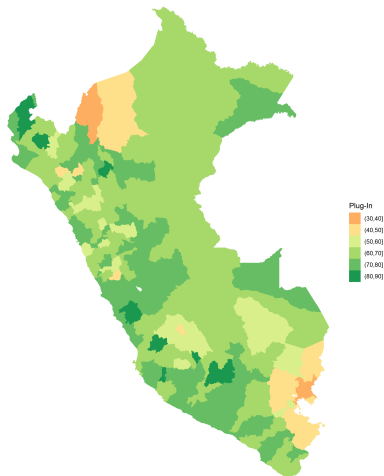
## Discretización de la variable

Generamos el mapa y añadimos los elementos deseados para el mapa final.

```
ggplot() +  
  geom_polygon(data=shapes, aes(long, lat, group=group, fill=discrete_value),  
              colour = "black", size = 0.005) +  
  scale_fill_manual(  
    values = c("#FDAE61", "#FEE08B", "#D9EF8B", "#A6D96A", "#66BD63", "#1A9850"),  
    na.value="grey") +  
  coord_quickmap() + theme_void() + labs(fill = "Plug-In", title="Estimador SAE")
```

## Discretización de la variable

Estimador SAE





## *Departamentos de Colombia*

- Es posible obtener la información geoespacial de Colombia en <http://www.diva-gis.org/gdata>.

## *Departamentos de Colombia*

- Es posible obtener la información geoespacial de Colombia en <http://www.diva-gis.org/gdata>.
- Colombia se divide en 32 departamentos y un distrito capital Bogotá.

## Departamentos de Colombia

- Es posible obtener la información geoespacial de Colombia en <http://www.diva-gis.org/gdata>.
- Colombia se divide en 32 departamentos y un distrito capital Bogotá.
- El Shape para dicha división viene dado por el archivo COL\_adm1.shp.

## Departamentos de Colombia

- Es posible obtener la información geoespacial de Colombia en <http://www.diva-gis.org/gdata>.
- Colombia se divide en 32 departamentos y un distrito capital Bogotá.
- El Shape para dicha división viene dado por el archivo `COL_adm1.shp`.
- Con el archivo cargado debemos unir la data con la variable de interés, en este caso, utilizaremos números aleatorios

## Departamentos en Colombia

```
ohsCol2 <- readOGR("COL_adm/COL_adm1.shp")
ohsColI2 <- fortify(ohsCol2)
grupo2 <- data.frame(id = unique(ohsColI2[, c("id")]))
grupo2[, "Porcentaje"] <- runif(nrow(grupo2), 0, 1)
ohsColI2 <- merge(ohsColI2, grupo2, by = "id")
save(ohsColI2, file = "ColData.RData")
```

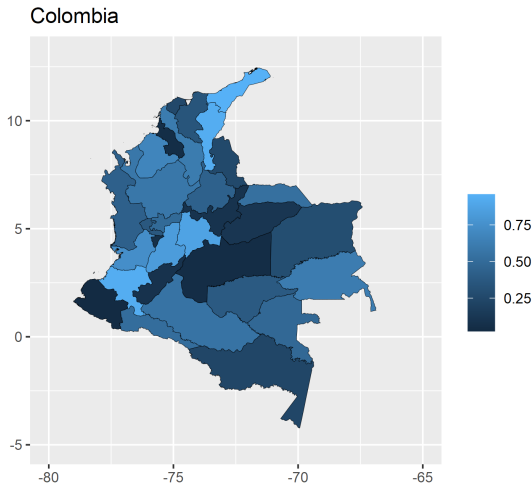
id	long	lat	order	hole	piece	group	Porcentaje
0	-69.43138	-1.078474	1	FALSE	1	0.1	0.2320404
0	-69.42591	-1.096313	2	FALSE	1	0.1	0.2320404
0	-69.42345	-1.104404	3	FALSE	1	0.1	0.2320404
0	-69.41992	-1.111588	4	FALSE	1	0.1	0.2320404
0	-69.41006	-1.131676	5	FALSE	1	0.1	0.2320404
0	-69.39285	-1.148357	6	FALSE	1	0.1	0.2320404

## Departamentos de Colombia

Usando la librería ggplot generamos el mapa.

```
mapColDep <- ggplot() +  
  geom_polygon(data=ohsColI2, aes(x=long, y=lat, group = group,  
    fill = Porcentaje), colour = "black", size = 0.1) +  
  labs(title = "Colombia", fill = "") +  
  labs(x="",y="",title="Colombia") +  
  scale_x_continuous(limits=c(-80,-65))+  
  scale_y_continuous(limits=c(-5,13))
```

# Departamentos en Colombia



## Departamentos en Colombia

Para guardar el mapa utilizamos la función ggsave.

```
ggsave(mapColDep, file = "mapColDep.png",  
       width = 5, height = 4.5, type =  
       "cairo-png")
```



## *Mapas con tmap*

## *Mapas en tmap*

- La librería tmap funciona de manera similar a ggplot2.

## *Mapas en tmap*

- La librería tmap funciona de manera similar a ggplot2.
- En primer lugar se define el objeto espacial a dibujar utilizando la función `tm_shape()`.

## *Mapas en tmap*

- La librería tmap funciona de manera similar a ggplot2.
- En primer lugar se define el objeto espacial a dibujar utilizando la función `tm_shape()`.
- Para graficar el mapa mediante polígonos utilizando el indicador correspondiente, utilizamos la función `tm_polygons()`.

## Mapas en tmap

- La librería tmap funciona de manera similar a ggplot2.
- En primer lugar se define el objeto espacial a dibujar utilizando la función `tm_shape()`.
- Para graficar el mapa mediante polígonos utilizando el indicador correspondiente, utilizamos la función `tm_polygons()`.
- Unimos el indicador a los datos contenidos en `ohsPER2@data` de la información espacial.

## Mapas en tmap

```
library(tmap)
library(maptools)
ohsPER2 <- readOGR("../PER_adm/provincias/PROVINCIAS.shp")
D7 <- readRDS("../D7.rds")

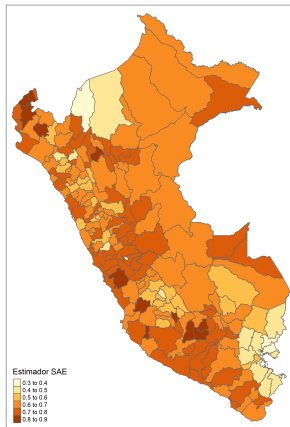
ohsPER2@data <- ohsPER2@data %>% left_join(D7 %>% select(ubigeo,D7),
                                           by = c("IDPROV" = "ubigeo"))
```

## Mapas en tmap

Con lo anterior, ya es posible graficar.

```
tm_shape(ohsPER2) + tm_polygons("D7", title = "Estimador SAE")
```

## Mapas en tmap





## *Mapas en tmap*

- Utilizando la opción `palette` podemos escoger la paleta de colores para el indicador

## *Mapas en tmap*

- Utilizando la opción `palette` podemos escoger la paleta de colores para el indicador
- anteponiendo un signo `-` es posible invertir el orden de dicha paleta.

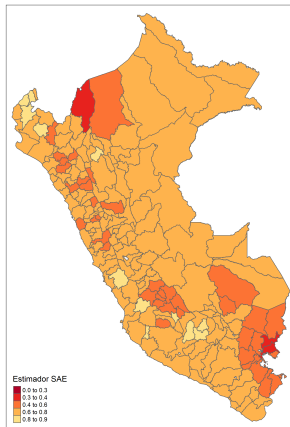
## *Mapas en tmap*

- Utilizando la opción `palette` podemos escoger la paleta de colores para el indicador
- anteponiendo un signo `-` es posible invertir el orden de dicha paleta.
- Podemos escoger los intervalos utilizando la opción `breaks`.

## Mapas en tmap

```
tm_shape(ohsPER2) + tm_polygons("D7", title = "Estimador SAE",  
                                palette = "-YlOrRd",  
                                breaks = c(0,.4,.5,.6,.7,.8,.9))
```

## Mapas en tmap



## Mapas en tmap

Para guardar el mapa generado utilizamos la función `tmap_save`

```
tmap_save(mapa, file = "Pics/MapaPeru.png",  
          width = 11, height = 8.5, units = "in")
```

## *Mapa de Chile*

- Es posible descargar el mapa vectorial de las comunas de Chile en [https://www.bcn.cl/siit/mapas\\_vectoriales](https://www.bcn.cl/siit/mapas_vectoriales)

## *Mapa de Chile*

- Es posible descargar el mapa vectorial de las comunas de Chile en [https://www.bcn.cl/siit/mapas\\_vectoriales](https://www.bcn.cl/siit/mapas_vectoriales)
- Utilizando la función `st_read()` leemos la información geoespacial de las 346 comunas de Chile.



# Mapa de Chile

```
ChileSP <- st_read("comunas/comunas.shp")
```

Simple feature collection with 6 features and 11 fields

geometry type: MULTIPOLYGON

dimension: XY

bbox: xmin: -8133264 ymin: -4748322 xmax: -7828105 ymax: -4017907

projected CRS: WGS 84 / Pseudo-Mercator

	objectid	shape_leng	dis_elec	cir_sena	cod_comuna	codregion	st_area_sh	st_length_
1	48	170038.62	16	8	6204	6	968577420	206184.27
2	29	125730.10	15	8	6102	6	415744636	151911.58
3	30	63026.08	15	8	6103	6	144856484	76355.33
4	31	89840.90	15	8	6104	6	325657168	108874.62
5	78	122626.49	23	11	9121	9	699072708	156680.41
6	79	279936.00	23	11	9103	9	3127304688	360052.12

	Region	Comuna	Provincia	geometry
1	Región del Libertador Bernardo O'Higgins	Marchigüe	Cardenal Caro	MULTIPOLYGON (((-7992819 -4...
2	Región del Libertador Bernardo O'Higgins	Codegua	Cachapoal	MULTIPOLYGON (((-7831652 -4...
3	Región del Libertador Bernardo O'Higgins	Coinco	Cachapoal	MULTIPOLYGON (((-7892616 -4...
4	Región del Libertador Bernardo O'Higgins	Coltauco	Cachapoal	MULTIPOLYGON (((-7906458 -4...
5	Región de La Araucanía	Cholchol	Cautín	MULTIPOLYGON (((-8121756 -4...
6	Región de La Araucanía	Cunco	Cautín	MULTIPOLYGON (((-7992287 -4...

## Mapa de Chile

- Generamos un indicador aleatorio para cada comuna de Chile o realizar un emparejamiento del indicador sobre las comunas.

```
ChileSP <- ChileSP %>%  
  mutate(indicador = runif(346,0,1))
```

## Mapa de Chile

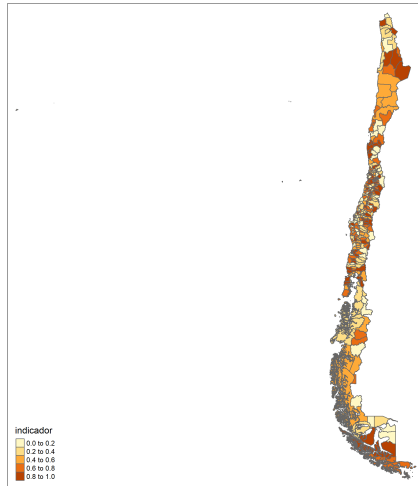
- Generamos un indicador aleatorio para cada comuna de Chile o realizar un emparejamiento del indicador sobre las comunas.
- Es posible graficar el país completo o escoger una Región determinada mediante la función `filter()` de dplyr

```
ChileSP <- ChileSP %>%  
  mutate(indicador = runif(346,0,1))
```

## Mapa de Chile

```
tm_shape(ChileSP) + tm_polygons("indicador")
```

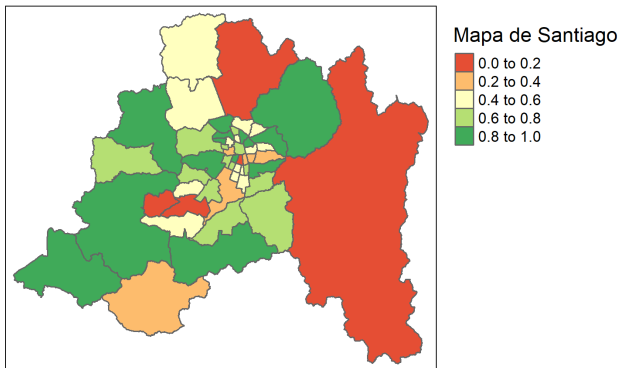
## Mapa de Chile



## Mapa de Chile: Santiago

```
chile2 <- tm_shape(ChileSP %>% filter(codregion == 13)) +  
  tm_polygons("indicador", palette = "RdYlGn",  
              title = "Mapa de Santiago") +  
  tm_legend(legend.outside = TRUE,  
            legend.outside.position="right")
```

## Mapa de Chile: Santiago

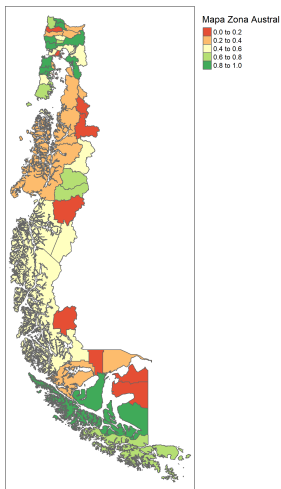


## Mapa de Chile: Zona Austral

```
tm_shape(ChileSP %>%  
  filter(codregion%in% c(10,11,12))) +  
  tm_polygons("indicador", palette = "RdYlGn",  
    title = "Mapa Zona Austral") +  
  tm_legend(legend.outside = TRUE,  
    legend.outside.position="right")
```



## Mapa de Chile: Zona Austral



## *Mapas en leaflet*

## *Mapas en leaflet*

- Leaflet es una de las librerías de código abierto de Javascript mas utilizada para generar mapas.

## *Mapas en leaflet*

- Leaflet es una de las librerías de código abierto de Javascript mas utilizada para generar mapas.
- A diferencia de lo hecho con ggplot permite generar mapas interactivos a través de populares GIS como CartoDB, OpenStretMaps y Mapboox.

## Mapas en leaflet

Las librerías necesarias para la creación de estos mapas se muestra en la siguiente sintaxis:

```
library(dplyr)
library(leaflet)
library(leaflet.extras)
library(leaflet.providers)
library(rgeos)
library(rgdal)
```

## Mapa en leaflet

Para empezar a generar mapas interactivos, la función `Leaflet()` genera el entorno para crear el mapa. Podemos generar el mapa mundial con la función `addTiles()`.

```
leaflet() %>% addTiles()
```

## *Mapa en leaflet*



## Mapa en leaflet

- Una vez cargada la información geoespacial, se debe indexar el indicador dentro de la data que contiene la lista.

```
ohsPER2 <- readOGR("../PER_adm/provincias/PROVINCIAS.shp")  
  
ohsPER2@data <- D7 %>% select(ubigeo,D7) %>%  
  right_join(ohsPER2@data, by = c("ubigeo"="IDPROV"))
```



## Mapa en leaflet

- Una vez cargada la información geoespacial, se debe indexar el indicador dentro de la data que contiene la lista.
- En este caso, las provincias de la información geoespacial están escritas en otro formato, se procede a indexarlas en una nueva `data.frame()` para añadir el indicador a la lista. Esta información se encuentra disponible en `ohsPER@data`.

```
ohsPER2 <- readOGR("../PER_adm/provincias/PROVINCIAS.shp")
```

```
ohsPER2@data <- D7 %>% select(ubigeo,D7) %>%  
  right_join(ohsPER2@data, by = c("ubigeo"="IDPROV"))
```

## Mapas en leaflet

- Con la información geoespacial actualizada con el indicador, se añade al mapa los polígonos mediante la función `addPolygons()`.

```
d7_pal <- colorNumeric("RdYlGn", domain = ohsPER2@data$D7)

ohsPER2 %>% leaflet() %>% addTiles() %>%
  addPolygons(weight = 1, color = ~d7_pal(D7), fillOpacity = .5,
             label = ~paste0(PROVINCIA, ":", round(D7, 3)))
```

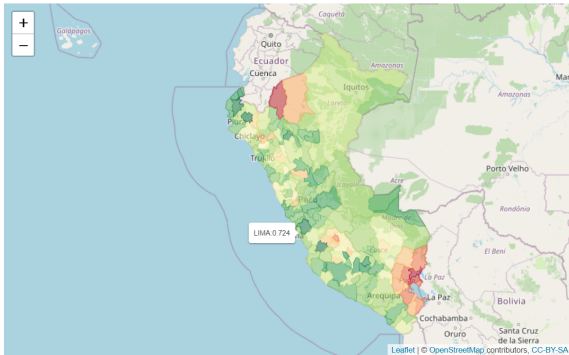
## Mapas en leaflet

- Con la información geoespacial actualizada con el indicador, se añade al mapa los polígonos mediante la función `addPolygons()`.
- Una forma de escoger los colores deseados para mapear el indicador es creando un objeto mediante la función `ColorNumeric()`.

```
d7_pal <- colorNumeric("RdYlGn", domain = ohsPER2@data$D7)

ohsPER2 %>% leaflet() %>% addTiles() %>%
  addPolygons(weight = 1, color = ~d7_pal(D7), fillOpacity = .5,
              label = ~paste0(PROVINCIA, ":", round(D7, 3)))
```

## Mapas en leaflet



## Mapas en leaflet

Podemos guardar nuestro mapa en un archivo .html utilizando el código que se muestra a continuación:

```
saveWidget(MAPA,  
           file = "PeruTargetGroups.html")
```

*¡Gracias!*

¡Gracias!