

HERRAMIENTAS COMPUTACIONALES DE INVESTIGACIÓN MARÍA AMELIA GIBBONS

Trabajo Práctico 5

FELIPE GARCÍA VASSALLO ROCÍO SENRA

Tarea 1

A partir de 3 gráficos que hayamos hecho en el video 1, "corregirlos" para que cumplan con los principios de Schwabish vistos en la primera parte de la clase. Cómo corregirlos no lo vemos en clase, esta tarea testea sus capacidades de googlear y adaptar códigos.

Subir link a GitHub con el archivo en pdf del Latex donde estén los gráficos (el original y el corregido) y escriban al menos una oración diciendo qué es lo que corrigieron y por qué. Agregar .R file en la carpeta de GitHub.

Agregar readme en GitHub describiendo la consigna y los archivos en la carpeta.

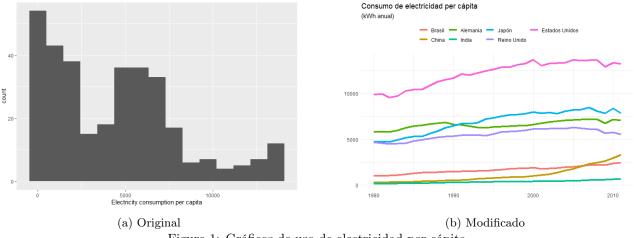


Figure 1: Gráficos de uso de electricidad per cápita

En el gráfico original se estaba haciendo un histograma de solo 7 países pero muchos años de cada país, nos pareció que este tipo de representación no lograba transmitir la idea que pensamos se quería mostrar. Por eso elegimos cambiarlo a un gráfico entre los años y el consumo de electricidad per cápita por país, agregándole un título, especificación de unidad de valor que toma el eje y para poder despejar la vista quitando los nombres de los ejes y descripción de que color toma cada país (meter los nombres dentro del gráfico resultaba en más desorden).

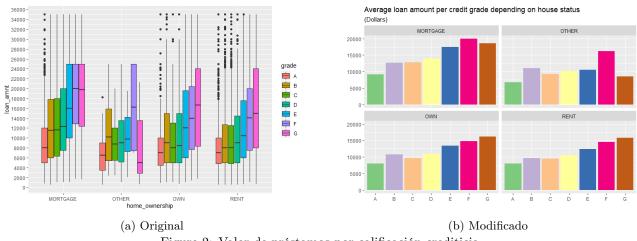


Figure 2: Valor de préstamos por calificación crediticia

Pensamos que la representación en modo de barras usando únicamente las medias es más ameno a la

vista y permite una mejor comprensión. Por esto mismo se eliminó la leyenda incorporando la calificación crediticia en el eje x y se dividió en cuadrículas dependiendo del status de hogar. Además, le agregamos un título y una descripción de en qué valores está representado para que esté más autocontenido y poder eliminar los labels de los ejes (realmente no sabemos si está en esa unidad de valor, buscamos un readme de la data pero no encontramos).

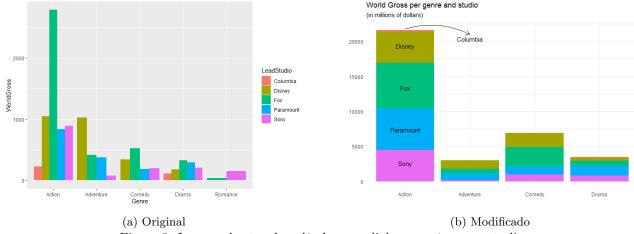


Figure 3: Ingresos brutos de películas mundiales por género y estudio

En el último stackeamos las barras de cada estudio por género y incorporando los nombres de los estudios en el gráfico, permitiendo eliminar la label, al mismo tiempo que optamos por un fondo que capte menos la atención del lector. Se eliminó la categoría "romance" dado que el eje y tomaba valores muy altos como para ser legible el resultado en ese caso. También le pusimos un título y una descripción de los valores que toma el eje y.

Tarea 2

Mapa de thefts de Londres con ggplot2

El siguiente mapa fue realizado utilizando el paquete ggplot2 en R, se muestra la cantidad de robos (thefts) por barrio (borough) en Londres. A partir del mismo, es posible observar que los barrios con mayor cantidad de robos son aquellos que se encuentran más cercanos a la Ciudad de Londres, para la cual no hay datos.

Enfield **Barnet** Waltham Forest Harrow Haringey Redbridge Barking and Dagenham **Brent** Camden Hackney Amount of thefts by borough Hillingdon Newham Ealing City of London 60000 Hammersmith and Fulham 40000 Southwark Greenwich Hounslow Wandsworth Wandsworth Bexley Lewisham 20000 Richmond upon Thames Merton Kingston upon Thames **Bromley** Croydon

Figure 4: Amount of thefts in London, by borough

Source: Mapa realizado a partir de información de Lovelace, R., Cheshire, J. (2014). Introduction to visualising spatial data in R. National Centre for Research Methods Working Papers, 14(03). Retrieved from https://github.com/Robinlovelace/Creating-maps-in-R

Mapa de thefts de Londres con tmap

En este caso, el siguiente mapa muestra la cantidad de robos por barrio en Londres, pero usando el paquete *tmap* en R. En este caso, la escala de colores no está presentada en un continuo como en el mapa de la Figura 1, sino que se divide la cantidad de casos de robos en cuatro categorías. La más clara de las categorías representa una menor cantidad de robos, mientras que la categoría más oscura representa una mayor cantidad. De manera similar a lo observado en el mapa anterior, se destaca a simple vista que los barrios que rodean la Ciudad de Londres son los que tienen mayor cantidad de robos.

Enfield Barnet Harrow Haringey Redbridge Havering Brent Barking and Dagenham Camden Hillingdon Ealing City of London ensington and Chelsea Southwark Hounslow Bexley Lambeth Lewisham Richmond upon Thames Amount of thefts by borough Kingston upon Thame 1 to 20,000 Bromley Sutton 20,001 to 40,000 Croydon 40,001 to 60,000 60,001 to 80,000 Missing

Figure 5: Amount of thefts in London, by borough

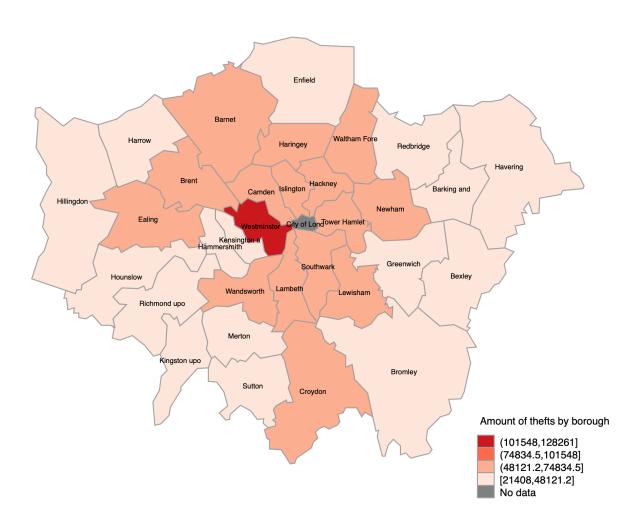
Source: Mapa realizado a partir de información de Lovelace, R., Cheshire, J. (2014). Introduction to visualising spatial data in R. National Centre for Research Methods Working Papers, 14(03). Retrieved from https://github.com/Robinlovelace/Creating-maps-in-R

Mapa de thefts de Londres con spmap

Por último, se presenta nuevamente el mapa de robos en Londres, esta vez realizado utilizando el comando *spmap* en Stata. De manera similar a los mapas anteriores, se observa que los barrios periféricos de Londres son los que presentan una menor cantidad de robos, en comparación con los barrios ubicados más cerca del centro de la Ciudad. ¹

¹Cabe señalar que los datos utilizados para la realización de este mapa son distintos a los datos de los mapas construidos en R. Por este motivo, existen algunas diferencias en la interpretación de los resultados.

Figure 6: Amount of thefts in London, by borough



Source: Mapa realizado a partir de información de Lovelace, R., Cheshire, J. (2014). Introduction to visualising spatial data in R. National Centre for Research Methods Working Papers, 14(03). Retrieved from https://github.com/Robinlovelace/Creating-maps-in-R