TALLER: UNA GUÍA PRÁCTICA PARA USAR LOS DATOS DEL BARÓMETRO DE LAS AMÉRICAS

Arturo Maldonado - Pontificia Universidad Católica del Perú

22/09/2020

REPLICACIÓN DEL TOPICAL BRIEF 035

Tolerancia a los "golpes de Estado" ejecutivos en Perú

Autoras: Mariana V. Ramírez Bustamante y Elizabeth J. Zechmeister - Vanderbilt University

ABSTRACT

En este taller vamos a replicar el informe Actualidad #035 de la Serie Perspectivas desde el Barómetro de las Américas. Se puede ver aquí la lista de los reportes aquí. El informe 142 se puede conseguir en español aquí.

Para este taller, se asume que los participantes tienen un conocimiento básico de R y RStudio. A lo largo de este taller, explicaremos, paso a paso, los procedimientos en RStudio para producir las tablas y gráficos que se ven en los informes. En estos informes, estas tablas y gráficos han sido producidos originalmente en STATA.

En resumen, este informe presenta el promedio de tolerancia a los "golpes de Estado" ejecutivos en las Américas y la tendencia en el tiempo de esta tolerancia en Perú.

SOBRE LA BASE DE DATOS

Los datos que vamos a usar deben citarse de la siguiente manera: Fuente: Barómetro de las Américas por el Proyecto de Opinión Pública de América Latina (LAPOP), wwww.LapopSurveys.org.

Pueden descargar los datos de manera libre aquí

En este enlace, se puede registrar o entrar como "Free User". En el buscador, se puede ingresar el texto "merge". Ahí se tendrá acceso a la base de datos completa "2004-2018 Grand Merge Free" en versión para STATA. Se descarga la base de datos en formato zip, la que se descomprime en formato .dta.

Debido a que estas bases de datos son muy grandes (42MB en formato zip), para este taller vamos a trabajar con una versión reducida, que incluye los países y años seleccionados en el informe. Esta base de datos y todos los materiales para esta taller se pueden descargar aquí

INSTALANDO LOS PAQUETES NECESARIOS EN R

LEYENDO LA BASE DE DATOS EN R

Si se trabajara con la base de datos descargada del repositorio de LAPOP

Se carga la base de datos en STATA en R en un dataframe "lapopmerge". Tenga en cuenta que la base de datos tiene que estar en su directorio de trabajo (working directory). Para este Insights se analiza la ronda 2016/17, por lo que se selecciona esta ronda en el merge total. Se crea un nuevo dataframe "lapop". Luego, también se elimina las observaciones de los países que no se analizan en este reporte por no tener datos de la variable sobre medios de comunicación. Se elimina el dataframe del Merge original. Finalmente el dataframe "lapop" incluye solo la ronda 2016/17 y los países de análisis.

En este taller vamos a trabajar con una versión simplificada de la base de datos, que incluye solo las variables necesarias para el análisis. Esta base reducida directamente la leemos en RStudio y seleccionamos la ronda de trabajo.

```
lapop <- import("LAPOP_reduced_merge.dta")
lapop <- subset(lapop, wave==2018)
lapop <- subset(lapop, pais<=23)</pre>
```

El análisis para el gráfico 1 incluye a todos los países y el análisis del gráfico 2 incluye todas las rondas para Perú. Al momento de leer la base de datos en R, este programa importa las variables como numéricas. La variable "pais" se tiene que convertir en una variable de tipo "factor" y se tiene que etiquetar.

##						
##	México	Guatemala El	Salvador	Honduras	Nicaragua	Costa Rica
##	1580	1596	1511	1560	1547	1501
##	Panamá	Colombia	Ecuador	Bolivia	Perú	Paraguay
##	1559	1663	1533	1682	1521	1515
##	Chile	Uruguay	Brasil	Argentina	Rep. Dom.	Jamaica
##	1638	1581	1498	1528	1516	1513

GRÁFICO 1

##

La autora indica que para este reporte se ha usado la pregunta: JC15A: ¿Cree usted que cuando el país enfrenta momentos muy difíciles, se justifica que el presidente del país cierre el Congreso y gobierne sin Congreso? + (1) Sí se justifica + (2) No se justifica Esta base de datos ya cuenta con una variable recodificada llamada "jc15ar", de tal manera que 1=100 y 2=0. Con el siguiente código se calcula la media de esta variable recodificada por cada país, tomando en cuenta la ponderación por país. Estos datos se guardan en un nuevo dataframe "tab.jc15ar".

```
tab.jc15ar <- as.data.frame(compmeans(lapop$jc15ar, lapop$pais, lapop$weight1500, plot=FALSE))
## Warning in compmeans(lapop$jc15ar, lapop$pais, lapop$weight1500, plot = FALSE):
## 11367 rows with missing values dropped
tab.jc15ar</pre>
```

```
##
                             N Std. Dev.
                    Mean
## México
               28.075052
                          1366
                                44.95304
## Guatemala
               22.797579
                          1398
                                41.96771
## El Salvador 18.149965
                          1417
                                38.55677
## Honduras
               25.657427
                          1353
                                43.69039
## Nicaragua
               21.698113
                           719
                                41.24764
## Costa Rica 17.261056
                           701
                                37.81803
## Panamá
               25.437416
                           715
                                43.58138
## Colombia
               16.546763
                           752 37.18493
## Ecuador
               23.956931
                           727 42.71145
                           667 44.56960
## Bolivia
               27.272727
## Perú
               58.923885
                           751 49.22996
## Paraguay
               27.167630
                           685 44.51489
## Chile
               21.279555
                           658 40.95954
## Uruguay
                9.221902
                           658
                                28.95548
## Brasil
               22.289784
                           716 41.64814
## Argentina
               13.212796
                           706
                                33.88700
## Rep. Dom.
               24.305061
                          1388 42.90800
## Jamaica
               23.959828
                           691
                                42.71475
## Total
               23.843688 16069 42.61409
```

En este dataframe, se cambian los nombres de las columnas, se agrega una nueva columna "pais", se calcula el error estándar y el margen de error y se eliminan las filas sin datos y de total.

```
varnames <- c("media", "n", "sd")
colnames(tab.jc15ar) <- varnames
tab.jc15ar$pais <- row.names(tab.jc15ar)
tab.jc15ar$err.st <- tab.jc15ar$sd/sqrt(tab.jc15ar$n)
tab.jc15ar$ci <- tab.jc15ar$err.st*1.96
tab.jc15ar <- tab.jc15ar[-19, ]
tab.jc15ar</pre>
```

```
##
                   media
                                              pais
                                                     err.st
                                                                  ci
                            n
## México
               28.075052 1366 44.95304
                                            México 1.216280 2.383910
## Guatemala
               22.797579 1398 41.96771
                                         Guatemala 1.122436 2.199975
## El Salvador 18.149965 1417 38.55677 El Salvador 1.024273 2.007575
## Honduras
               25.657427 1353 43.69039
                                          Honduras 1.187783 2.328054
## Nicaragua
               21.698113 719 41.24764
                                         Nicaragua 1.538277 3.015024
## Costa Rica 17.261056 701 37.81803
                                       Costa Rica 1.428367 2.799600
## Panamá
               25.437416
                                            Panamá 1.629851 3.194508
                         715 43.58138
## Colombia
              16.546763 752 37.18493
                                          Colombia 1.355995 2.657750
## Ecuador
               23.956931 727 42.71145
                                           Ecuador 1.584080 3.104797
## Bolivia
               27.272727 667 44.56960
                                           Bolivia 1.725742 3.382454
                                              Perú 1.796427 3.520997
## Perú
              58.923885 751 49.22996
```

```
## Paraguay
               27.167630
                          685 44.51489
                                           Paraguay 1.700826 3.333620
                                              Chile 1.596769 3.129668
                          658 40.95954
## Chile
               21.279555
## Uruguay
                9.221902
                          658 28.95548
                                            Uruguay 1.128802 2.212452
## Brasil
               22.289784
                          716 41.64814
                                             Brasil 1.556464 3.050669
## Argentina
               13.212796
                          706 33.88700
                                          Argentina 1.275354 2.499694
                                          Rep. Dom. 1.151711 2.257354
## Rep. Dom.
               24.305061 1388 42.90800
## Jamaica
               23.959828
                          691 42.71475
                                            Jamaica 1.624946 3.184893
```

Con estos datos en el dataframe se usa el siguiente código para producir el gráfico 1.

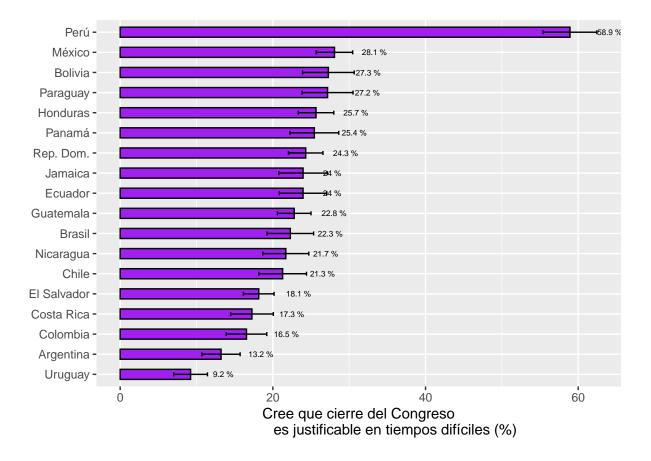


GRÁFICO 2

Para producir el gráfico 2 se va a trabajar con la base de datos de Perú para todas las rondas. La base de datos con la que se trabajará en este taller es una reducida, que solo incluye las variables necesarias para este análisis.

```
peru <- import("Peru reduced.dta")</pre>
```

Con este dataframe se calcula el promedio de la variable "jc15ar" por año y se guarda en un nuevo dataframe "tab.peru".

```
tab.peru <- as.data.frame(compmeans(peru$jc15ar, peru$year, peru$weight1500, plot=FALSE))
## Warning in compmeans(peru$jc15ar, peru$year, peru$weight1500, plot = FALSE):
## Warning: "peru$year" was converted into factor!
## Warning in compmeans(peru$jc15ar, peru$year, peru$weight1500, plot = FALSE):
## 1175 rows with missing values dropped
tab.peru</pre>
```

```
## Mean N Std. Dev.
## 2010 26.45390 1410 44.12439
## 2012 21.98839 1378 41.43182
## 2014 27.38351 1395 44.60853
## 2017 37.82106 1446 48.51083
## 2019 58.92388 751 49.22996
## Total 32.09307 6380 46.68708
```

De la misma manera que en el gráfico 1, se tiene que adecuar este dataframe para tener los datos por año necesarios para producir el gráfico 2.

```
colnames(tab.peru) <- varnames
tab.peru$year <- row.names(tab.peru)
tab.peru$err.st <- tab.peru$sd/sqrt(tab.peru$n)
tab.peru$ci <- tab.peru$err.st*1.96
tab.peru <- tab.peru[-6, ]
tab.peru</pre>
```

```
## media n sd year err.st ci

## 2010 26.45390 1410 44.12439 2010 1.175085 2.303166

## 2012 21.98839 1378 41.43182 2012 1.116116 2.187587

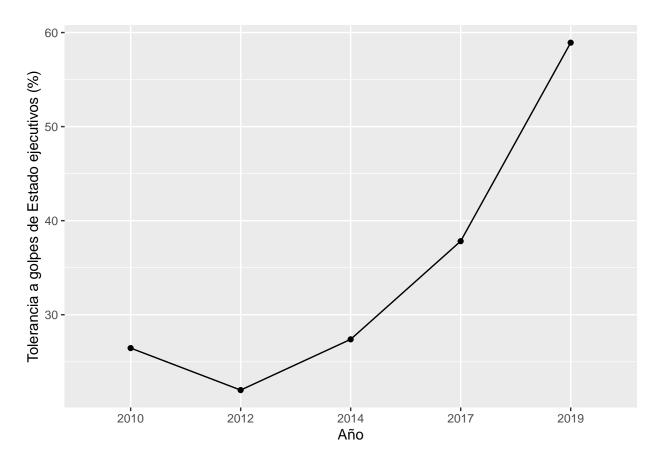
## 2014 27.38351 1395 44.60853 2014 1.194348 2.340922

## 2017 37.82106 1446 48.51083 2017 1.275718 2.500407

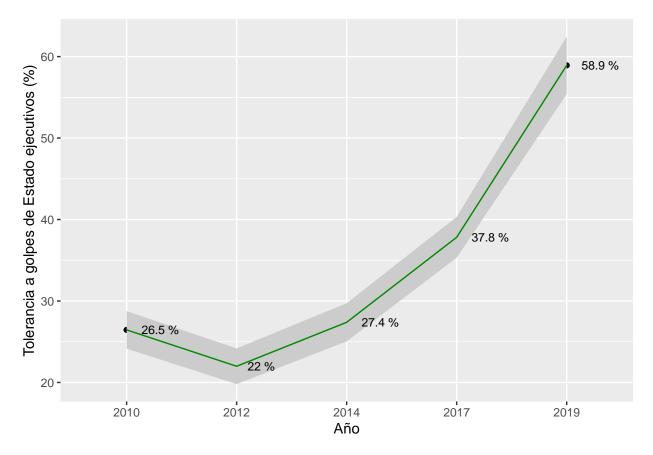
## 2019 58.92388 751 49.22996 2019 1.796427 3.520997
```

Primero se crea el gráfico de líneas que muestra el cambio en el promedio de esta variable por año para Perú.

```
graf2 <- ggplot(tab.peru, aes(x=year, y=media, group=1)) +
  geom_line() +
  geom_point() +
  ylab("Tolerancia a golpes de Estado ejecutivos (%)") +
  xlab("Año")
graf2</pre>
```



A este gráfico se le agrega la franja con el intervalo de confianza.



De esta manera se han replicado los gráficos presentados en este Brief 035 de la Serie Perspectivas usando los datos del Barómetro de las Américas por LAPOP.

