Proyecto 3

Fernando Stein Vallarta 165455 Pablo López Landeros 178863 Manuel García Garduño 162136

Objetivo: El objetivo de este proyecto es estudiar y analizar los niveles de violencia y criminalidad presentes en México. Esto se hará a través de estimadores y conceptos vistos en clase y con la base de datos de la Encuesta Nacional de Victimización y Percepción sobre Seguridad Pública (ENVIPE) 2019. En particular, nos centraremos en los delitos de robo, secuestro y homicidio. A pesar de que haremos un análisis nacional, dedicaremos buena parte del análisis a los datos de la CDMX por ser nuestro lugar de residencia.

Introducción

ENVIPE

La Encuesta Nacional de Victimización y Percepción sobre Seguridad Pública (ENVIPE) del INEGI es una fuente de datos muy valiosa para los expertos en seguridad pública. Esta encuesta forma parte de los proyectos impulsados por el Subsistema Nacional de Información de Gobierno, Seguridad Pública e Impartición de Justicia (SNIGSPIJ), y está coordinado por el Instituto Nacional de Estadística y Geografía (INEGI).

- Objetivo de la encuesta: El INEGI enlista los siguientes rubros como los objetivos de la ENVIPE:
 - 1. Medir la victimización del hogar y la victimización personal
 - 2. Estimar el número de víctimas
 - 3. Estimar el número de delitos ocurridos.
 - 4. Estimar la "cifra negra de los delitos y sus causas.
 - Medir la percepción actual de los habitantes del país sobre la seguridad en el lugar donde viven y donde realizan sus actividades cotidianas.
 - 6. Medir el grado de confianza en las instituciones de seguridad pública y la percepción sobre su desempeño.
 - 7. Identificar y medir los cambios en actividades y hábitos de las personas por temor al delito.
 - 8. Estimar los costos de la delicuencia a las personas y hogares.
 - 9. Estimar las repercusiones del delito sobre las víctimas.
 - 10. Identificar y medir actitudes y experiencias de las víctimas con las instituciones de seguridad pública y de procuración de justicia.
- Metodología de la encuesta:
 - Población objetivo: La encuesta está dirigida a la población de 18 años cumplidos o más, que residen permanentemente en viviendas particulares dentro del territorio nacional.
 - Cobertura geográfica: La encuesta fue diseñada para dar resultados a los siguientes niveles de segregación:

Nacional:

- 1. Urbano
- 2. Rural Entidad federativa
 - CDMX (4 regiones):
 - 1. Norte
 - 2. Sur
 - 3. Oriente

4. Poniente

• Diseño estadístico:

Periodo de referencia de la información	Enero-diciembre de 2018 para victimizaciónMarzo- abril de 2019 para percepción sobre la seguridad pública y desempeño de las autoridades.
Selección de la muestra	Probabilístico: trietápico, estratificado y por conglomerados.
Unidades de observación	Las viviendas seleccionadas, los hogares, los residentes del hogar y la persona seleccionada en el hogar.
Población objeto del estudio	Población de 18 años y más.
Tamaño de muestra nacional	102,043 viviendas
Periodo de levantamiento	1 de marzo al 30 de abril de 2019
Cobertura geográfica	A nivel nacional, Nacional urbano, Nacional rural,
	Entidad Federativa y Áreas Metropolitanas de
	interés.

Nota: Toda esta información fue extraída directamente de la documentación que provee el INEGI como parte de la encuesta.

• Muestreo

La encuesta se realizó bajo un modelo **trietápico** en donde la primera etapa se seleccionó una unidad primaria de muestreo. Es decir, una zona geográfica. La segunda etapa fue por vivienda y la tercera fue por personas que habitaban en dicha vivienda.

Análisis

Importamos librerías y leemos la base de datos desde un repositorio en Github.:

```
#Paquetes requeridos
library(tidyverse)
library(cowplot)
library(kableExtra)
library(knitr)
library(lubridate)
library(dplyr)
library(moments)
library(readr)
library(rgdal)
library(broom)
library(scales)
library(lemon)
library(ggplot2)
library(survey)
knit_print.data.frame <- lemon_print</pre>
#Lectura de Datos y Diccionario
options(stringsAsFactors=FALSE,strip.white = TRUE)
 \# \ df < - \ read\_csv("https://raw.githubusercontent.com/pablolopez2733/Aplicada1/master/Bases%20de%20Datosetalline for the second of the se
```

```
TMod_Vic <- read_csv("https://raw.githubusercontent.com/pablolopez2733/Aplicada1/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases%20de%20Datos/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases/com/pablolopez2733/Aplicada1/raw/master/Bases/com/pa
```

df <- read_csv("C:/Users/pablo/Desktop/GithubRepos/Aplicada1/Bases de Datos/conjunto_de_datos_envipe201</pre>

Diccionario:

knitr::kable(diccionario, format="markdown")

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICIO O LON	GITLANGO_CLAVES
dentificador de la vivienda	ID_VIV Alfanumérico 10	
dentificador del hogar	ID_HOGAlfanumérico 13	
dentificador del informante seleccionado	ID_PER Alfanumérico 16	0100001.01.01.013299999.99.99
Control de vivienda (UPM)	UPM Numérico 7	
/ivienda seleccionada	VIV_SEINumérico 2	
Control del hogar	HOGAR Numérico 2	
Resultado de la visita al hogar	RESUL_Alfanumérico 1	
Resultado de la visita al hogar	RESUL_ M lfanumérico 1	
Número de renglón de la persona seleccionada	R_SEL Numérico 2	
Sexo	SEXO Numérico 1	
Sexo	SEXO Numérico 1	
Edad	EDAD Numérico 2	
Edad	EDAD Numérico 2	
Edad	EDAD Numérico 2	
Area metropolitana	AREAM Numérico 2	
Area metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 03
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 04
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 - 05
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 06
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 07
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 08
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 09
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 10
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 12
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 13
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	2 14
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Area metropolitana Área metropolitana	AREAM Numérico 2	
Area metropolitana Área metropolitana	AREAM Numerico 2 AREAM Numérico 2	
area metropolitana	AREAM Numerico 2	4 40

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICIP O	LONG	ITRUADNGO_	_CLAVES
Área metropolitana	AREAM Numérico	2	31	
Área metropolitana	AREAM Numérico	2	32	
Área metropolitana	AREAM Numérico	2	33	
Área metropolitana	AREAM Numérico	2	36	
Área metropolitana	AREAM Numérico	2	39	
Área metropolitana	AREAM Numérico	2	40	
Área metropolitana	AREAM Numérico	2	41	
Área metropolitana	AREAM Numérico	$\frac{1}{2}$	43	
Clave Entidad	CVE ENTumérico	$\frac{2}{2}$	01	
Clave Entidad	CVE ENTumérico	$\overline{2}$	02	
Clave Entidad	CVE ENTumérico	2	03	
Clave Entidad	CVE ENTumérico	2	04	
Clave Entidad	CVE ENTumérico	2	05	
Clave Entidad	CVE ENTumérico	2	06	
Clave Entidad	CVE ENTumérico	2	07	
Clave Entidad	CVE_EN Y umérico	2	08	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	09	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	10	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	11	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	12	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	13	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	14	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	15	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	16	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	17	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	18	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	19	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	20	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	21	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	22	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	23	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	24	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	25	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	26	
Clave Entidad	CVE_ENTumérico	2	27	
Clave Entidad Clave Entidad	CVE_ENTumérico CVE_ENTumérico	$\frac{2}{2}$	28	
Clave Entidad Clave Entidad	CVE_ENTumérico CVE ENTumérico	$\frac{2}{2}$	29 30	
Clave Entidad Clave Entidad	CVE_ENTumérico	$\frac{2}{2}$	31	
Clave Entidad Clave Entidad	CVE_ENTumérico	$\frac{2}{2}$	32	
Nombre de la Entidad	NOM EMIfanumér		Texto mír	imo 2
Nombre de la Entidad	NOW_DMIANUME	10450	caracteres	
Municipio	CVE_MUNimérico	3	001570	
Nombre del municipio	NOM MANanumér		Texto mír	
Tromore del municipio	TVOWI_WARMANIANICI	104200	caracteres	
Hogar propietario de automóvil, camioneta o camión	AP6_1_Numérico	1	1	
Hogar propietario de automóvil, camioneta o camión	AP6_1_Numérico	1	2	
Hogar propietario de automóvil, camioneta o camión	AP6_1_Numérico	1	9	
Número de vehículos (automóviles, camionetas o	AP6 1 2Numérico	$\stackrel{\cdot}{2}$	0198	
camiones) propiedad del hogar		_		
Número de vehículos (automóviles, camionetas o	AP6_1_2Numérico	2	99	
camiones) propiedad del hogar				

	,		
NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICIO O	LONGITUADNGO	_CLAVES
Hogar víctima de delitos grupo A y B, antes de 2018	AP6_2 Numérico	1 1	
Hogar víctima de delitos grupo A y B, antes de 2018	AP6_2 Numérico	1 2	
Hogar víctima de delitos grupo A y B, antes de 2018	AP6_2 Numérico	1 9	
Hogar víctima de delitos grupo A y B, durante 2019	AP6_3 Numérico	1 1	
Hogar víctima de delitos grupo A y B, durante 2019	AP6_3 Numérico	1 2	
Hogar víctima de delitos grupo A y B, durante 2019	AP6_3 Numérico	1 9	
Hogar víctima de robo total de vehículo	AP6_4_(Numérico		
Hogar víctima de robo total de vehículo	AP6_4_0Numérico		
Hogar víctima de robo total de vehículo	AP6_4_0Numérico		
Vehículo(s) robado(s) perteneciente(s) al hogar	AP6_5_0Numérico		
Vehículo(s) robado(s) perteneciente(s) al hogar	AP6_5_0Numérico		
Vehículo(s) robado(s) perteneciente(s) al hogar	AP6_5_0Numérico		
Número de veces hogar víctima de robo total vehículo	AP6_6_0Numérico		
Hogar víctima de robo parcial de vehículo	AP6_4_0\(\mathbf{Y}\)umérico		
Hogar víctima de robo parcial de vehículo	AP6_4_0 Y umérico		
Hogar víctima de robo parcial de vehículo	AP6_4_0\(\mathbf{Y}\)umérico		
Vehículo(s) robados parcialmente perteneciente(s) al	AP6_5_0\(\mathbf{Y}\)umérico	1 1	
hogar Vehículo(s) robados parcialmente perteneciente(s) al	AP6_5_0 Y umérico	1 2	
hogar	111 0_0_0_d2dinorico		
Vehículo(s) robados parcialmente perteneciente(s) al	AP6_5_0\frac{0}{2}\text{umérico}	1 9	
hogar Número de veces hogar víctima de robo parcial	AP6_6_0 ½ umérico	2 0199	
vehículo	TIT 00_dzdinieriee	2 0100	
Hogar víctima de grafiti o vandalismo	AP6_4_0\sumérico	1 1	
Hogar víctima de grafiti o vandalismo	AP6_4_0\sumérico	1 2	
Hogar víctima de grafiti o vandalismo	AP6_4_0\sumérico		
Número de veces hogar víctima de grafiti o	AP6_6_0\sumérico	2 0199	
vandalismo			
Hogar víctima de robo a casa-habitación	AP6_4_0\(\frac{1}{4}\)umérico	1 1	
Hogar víctima de robo a casa-habitación	AP6_4_0\text{\text{\text{\$\text{\$M\$umérico}}}}	1 2	
Hogar víctima de robo a casa-habitación	AP6_4_0\text{\text{\text{\$\text{\$M\$umérico}}}}	1 9	
Número de veces hogar víctima de robo a casa-habitación	AP6_6_0\(\frac{1}{2}\)umérico	2 0199	
Integrante del hogar o informante víctima de delito	AP6_7 Numérico	1 1	
del grupo B			
Integrante del hogar o informante víctima de delito	AP6_7 Numérico	1 2	
del grupo B	ADC 7 N /:	1 0	
Integrante del hogar o informante víctima de delito	AP6_7 Numérico	1 9	
del grupo B	ADC O M / '	1 1	
Víctimas del hogar menores de edad de delitos del	AP6_8 Numérico	1 1	
grupo B	ADC O M / '	1 0	
Víctimas del hogar menores de edad de delitos del	AP6_8 Numérico	1 2	
grupo B	ADG 0 N 4 '	1 9	
Víctimas del hogar menores de edad de delitos del	AP6_8 Numérico	1 3	
grupo B	AD6 9 N	1 0	
Víctimas del hogar menores de edad de delitos del grupo B	AP6_8 Numérico	1 9	
Hogar víctima de secuestro antes de 2018	AP6 9 Numérico	1 1	
Hogar víctima de secuestro antes de 2018	AP6 9 Numérico		
Hogar víctima de secuestro antes de 2018	AP6 9 Numérico		
Hogar víctima de secuestro antes de 2018	AP6_10_Numérico		
1108ar victima de secuestro 2010	111 0_10_1umerico	1 1	

NOMBRE CAMPO	NEMÓN ICIO O	LONGI TRAN GO_CLAVES
Hogar víctima de secuestro 2018	AP6 10 Numérico	
Hogar víctima de secuestro 2018	AP6 10 Numérico	
Número de integrantes víctimas de secuestro	AP6 10 Numérico	
Compartía alimentos secuestrado 1	AP6 11 Numérico	
Compartía alimentos secuestrado 1 Compartía alimentos secuestrado 1	AP6 11 Numérico	
Compartía alimentos secuestrado 1 Compartía alimentos secuestrado 1	AP6 11 Numérico	
Número de veces víctima de secuestro, secuestrado 1	AP6 12 Numérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nurhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 1 Duración 1er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 1 Duración 1er secuestro secuestrado 1		
	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numhérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur2érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur\(2\)érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur\(2\)érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur\(\frac{1}{2}\)érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur2érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur2érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur2érico	
Duración 3er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur&érico	
Duración 3er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nuraérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numbérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numaérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numaérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numaérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numbérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur⁴efrico	
Duración 4to secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numaérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numaérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 1	AP6_13_Nur⁴efrico	
Duración 4to secuestro secuestrado 1	AP6_13_Numaérico	
Compartía alimentos secuestrado 2	AP6_11_ Y umérico	
Compartía alimentos secuestrado 2	AP6_11_ Y umérico	
Compartía alimentos secuestrado 2	AP6_11_ Y umérico	
Número de veces víctima de secuestro, secuestrado 2	AP6_12_ ½ umérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 2	AP6_13_N <u>u</u> nhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 2	AP6_13_N2unhérico	1 2
Duración 1er secuestro secuestrado 2	AP6_13_N <u>u</u> nhérico	1 3
Duración 1er secuestro secuestrado 2	AP6_13_N <u>u</u> nhérico	1 4
Duración 1er secuestro secuestrado 2	AP6_13_N <u>u</u> nhérico	1 5
Duración 1er secuestro secuestrado 2	AP6_13_N <u>u</u> nhérico	1 6
Duración 1er secuestro secuestrado 2	AP6_13_N <u>u</u> nhérico	1 9
Duración 2do secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N <u>ur</u> 2érico	1 1
Duración 2do secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N <u>ur</u> 2érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N <u>u</u> n 2 érico	1 3
Duración 2do secuestro secuestrado 2	AP6_13_Nun dérico	1 4
Duración 2do secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N <u>u</u> n 2 érico	1 5
Duración 2do secuestro secuestrado 2	AP6_13_Num2érico	1 6

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICAP O	LONGI TRAN GO_CLAVES
Duración 2do secuestro secuestrado 2	AP6_13_N2ur22érico	1 9
Duración 3er secuestro secuestrado 2	AP6 13 Numbérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 2	AP6 13 Numbérico	1 2
Duración 3er secuestro secuestrado 2	AP6_13_Numaérico	1 3
Duración 3er secuestro secuestrado 2	AP6_13_Numaérico	1 4
Duración 3er secuestro secuestrado 2	AP6_13_Numaérico	1 5
Duración 3er secuestro secuestrado 2	AP6_13_Numbérico	1 6
Duración 3er secuestro secuestrado 2	AP6_13_Numaérico	1 9
Duración 4to secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N ur ≜ érico	1 1
Duración 4to secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N ur ≜ érico	1 2
Duración 4to secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N ur₄érico	1 3
Duración 4to secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N ur ≜ érico	1 4
Duración 4to secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N ur ≜ érico	1 5
Duración 4to secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N ur ≜ érico	1 6
Duración 4to secuestro secuestrado 2	AP6_13_ N ur ≜ érico	1 9
Compartía alimentos secuestrado 3	AP6_11_Nsumérico	1 1
Compartía alimentos secuestrado 3	AP6_11_Nsumérico	1 2
Compartía alimentos secuestrado 3	AP6_11_Nsumérico	1 9
Número de veces víctima de secuestro, secuestrado 3	AP6_12_Numérico	$1 1 \dots 4$
Duración 1er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsunhérico	1 1
Duración 1er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsunhérico	1 2
Duración 1er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsunhérico	1 3
Duración 1er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsumhérico	1 4
Duración 1er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsunhérico	1 5
Duración 1er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsunhérico	1 6
Duración 1er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsumhérico	1 9
Duración 2do secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> n2érico	1 1
Duración 2do secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> n2érico	1 2
Duración 2do secuestro secuestrado 3	AP6_13_13ur2lérico	1 3
Duración 2do secuestro secuestrado 3	AP6_13_13ur2lérico	1 4
Duración 2do secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> n2érico	1 5
Duración 2do secuestro secuestrado 3	AP6_13_13ur2lérico	1 6
Duración 2do secuestro secuestrado 3	AP6_13_13ur2lérico	1 9
Duración 3er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsuratérico	1 1
Duración 3er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsuraérico	1 2
Duración 3er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsuraérico	1 3
Duración 3er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsuratérico	1 4
Duración 3er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsuraérico	1 5
Duración 3er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsuracérico	1 6
Duración 3er secuestro secuestrado 3	AP6_13_Nsuraérico	1 9
Duración 4to secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> m_érico	1 1
Duración 4to secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> m_érico	1 2
Duración 4to secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> m_érico	1 3
Duración 4to secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> mérico	1 4
Duración 4to secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> m_érico	1 5
Duración 4to secuestro secuestrado 3	AP6_13_Numberico	
Duración 4to secuestro secuestrado 3	AP6_13_N <u>u</u> mérico	1 9
Compartía alimentos secuestrado 4	AP6_11_Numérico	
Compartía alimentos secuestrado 4	AP6_11_Numérico	
Compartía alimentos secuestrado 4	AP6_11_Numérico	1 9
Número de veces víctima de secuestro, secuestrado 4	AP6_12_Numérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 4	AP6_13_N <u>u</u> nhérico	1 1

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICIO O	LONGI TUAN GO_CLAVES
Duración 1er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numhérico	1 2
Duración 1er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numhérico	1 3
Duración 1er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nunhérico	1 4
Duración 1er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nunhérico	1 5
Duración 1er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nunhérico	1 6
Duración 1er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nunhérico	1 9
Duración 2do secuestro secuestrado 4	AP6_13_Num2érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nun2érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nun2érico	1 3
Duración 2do secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nun2érico	1 4
Duración 2do secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nun2érico	1 5
Duración 2do secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nun2érico	1 6
Duración 2do secuestro secuestrado 4	AP6_13_Nun2érico	1 9
Duración 3er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numbérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numbérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numbérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numbérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numbérico	1 5
Duración 3er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numbérico	1 6
Duración 3er secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numbérico	1 9
Duración 4to secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numaérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numlérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numlérico	1 3
Duración 4to secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numaérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numaérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 4	AP6_13_Numaérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 4	AP6_13_N <u>u</u> m_érico	
6.11 (5) Compartía alimentos secuestrado 5	AP6_11_Nsumérico	
6.11 (5) Compartía alimentos secuestrado 5	AP6_11_Nsumérico	
6.11 (5) Compartía alimentos secuestrado 5	AP6_11_Nsumérico	
Número de veces víctima de secuestro, secuestrado 5	AP6_12_Nsumérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nunhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nunhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nunhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nunhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nunhérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nun2érico	
Duración 2do secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nsur2lérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nsur2vérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nsur2vérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nsur2vérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nsur2vérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nun2érico	
Duración 3er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Numberico	
Duración 3er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Numbérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Numérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Numbérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 5 Duración 3er secuestro secuestrado 5	AP6_13_Nsuratérico AP6_13_Nsuratérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 5 Duración 3er secuestro secuestrado 5	AP6 13 Nouralérico	
Duracion dei secuestro secuestrado d	VI O I 9 TANTIMELICO	1 3

NOMBRE CAMPO	NEMÓN ICIO O	LONGI TRAN GO CLAVES
Duración 4to secuestro secuestrado 5	AP6 13 Noumbérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 5 Duración 4to secuestro secuestrado 5	AP6 13 Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 5	AP6 13 Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 5	AP6 13 Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 5	AP6 13 Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 5	AP6 13 Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 5	AP6 13 Nouralérico	
6.11 (6) Compartía alimentos secuestrado 6	AP6_11_Noumérico	
6.11 (6) Compartía alimentos secuestrado 6	AP6_11_Noumérico	
6.11 (6) Compartía alimentos secuestrado 6	AP6_11_Noumérico	
Número de veces víctima de secuestro, secuestrado 6	AP6_12_Noumérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 6	AP6_13_Nourhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 6	AP6_13_Nourhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nourhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nourhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 6	AP6_13_Nourhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nourhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nourhérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 6	AP6 13 Noundérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nounziérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nounziérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nounziérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 6	AP6 13 Noundérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 6	AP6_13_Num2érico	
Duración 2 do secuestro secuestrado 6	AP6_13_Nsum2érico AP6_13_Nsum2érico	
Duración 3er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nouralérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nouralérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 6 Duración 3er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nouralérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nounaérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nounaérico	
Duración 3er secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nounaérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 6	AP6_13_Nouratérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 6	AP6_13_Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 6	AP6_13_Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nouralérico	
Duración 4to secuestro secuestrado 6	AP6 13 Nouralérico	
6.11 (7) Compartía alimentos secuestrado 7	AP6 11 Numérico	
6.11 (7) Compartía alimentos secuestrado 7 6.11 (7) Compartía alimentos secuestrado 7	AP6 11 Numérico	
6.11 (7) Compartía alimentos secuestrado 7 6.11 (7) Compartía alimentos secuestrado 7	AP6 11 Numérico	
Número de veces víctima de secuestro, secuestrado 7	AP6 12 Numérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 7	AP6 13 Numbérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 7 Duración 1er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 7 Duración 1er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 7 Duración 1er secuestro secuestrado 7	AP6 13 Numerico	
Duración 1er secuestro secuestrado 7 Duración 1er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numhérico	
Duración 1er secuestro secuestrado 7 Duración 1er secuestro secuestrado 7	AP6 13 Numhérico	
Duración 2do secuestro secuestrado 7	AP6 13 Numberico	
Duración 2do secuestro secuestrado 7 Duración 2do secuestro secuestrado 7	AP6 13 Numberico	
Daracion 2do secuestro secuestrado (111 0_10_11 <u>un</u> titico	1 2

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICXP O	LONGI	RADNGO_	CLAVES
Duración 2do secuestro secuestrado 7	AP6_13_Nun2érico	1	3	
Duración 2do secuestro secuestrado 7	AP6_13_Num2érico		4	
Duración 2do secuestro secuestrado 7	AP6_13_Num2érico		5	
Duración 2do secuestro secuestrado 7	AP6_13_Num2érico		6	
Duración 2do secuestro secuestrado 7	AP6_13_Num2érico		9	
Duración 3er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numaérico		1	
Duración 3er secuestro secuestrado 7	AP6 13 Numbérico		2	
Duración 3er secuestro secuestrado 7	AP6 13 Numérico		3	
Duración 3er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Nuraérico		4	
Duración 3er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Nuraérico		5	
Duración 3er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Nuraérico		6	
Duración 3er secuestro secuestrado 7	AP6_13_Nuraérico		9	
Duración 4to secuestrado 7	AP6_13_Numaérico		1	
			2	
Duración 4to secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numberico		3	
Duración 4to secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numberico			
Duración 4to secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numérico		4	
Duración 4to secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numaérico		5	
Duración 4to secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numaérico		6	
Duración 4to secuestro secuestrado 7	AP6_13_Numaérico		9	
Hogar víctima de desaparición forzada antes de 2018	AP6_14 Numérico		1	
Hogar víctima de desaparición forzada antes de 2018	AP6_14 Numérico		2	
Hogar víctima de desaparición forzada antes de 2018	AP6_14 Numérico		9	
Hogar víctima de desaparición forzada 2018	AP6_15_Numérico		1	
Hogar víctima de desaparición forzada 2018	AP6_15_Numérico		2	
Hogar víctima de desaparición forzada 2018	AP6_15_Numérico		9	
Número de integrantes víctimas de desaparición	AP6_15_Numérico	2	0130	
forzada				
Compartía alimentos desaparecido 1	AP6_16_Numérico		1	
Compartía alimentos desaparecido 1	AP6_16_Numérico		2	
Compartía alimentos desaparecido 1	AP6_16_Numérico		9	
Regresó vivo desaparecido 1	AP6_17_Numérico		1	
Regresó vivo desaparecido 1	AP6_17_Numérico		2	
Regresó vivo desaparecido 1	AP6_17_Numérico	1	3	
Regresó vivo desaparecido 1	AP6_17_Numérico	1	9	
Desaparecido 1 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1	1	
Desaparecido 1 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1	2	
Desaparecido 1 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1	9	
Compartía alimentos desaparecido 2	AP6_16_Numérico	1	1	
Compartía alimentos desaparecido 2	AP6 16 Numérico	1	2	
Compartía alimentos desaparecido 2	AP6 16 Numérico		9	
Regresó vivo desaparecido 2	AP6_17_Numérico		1	
Regresó vivo desaparecido 2	AP6 17 Numérico		2	
Regresó vivo desaparecido 2	AP6 17 Numérico		3	
Regresó vivo desaparecido 2	AP6 17 Numérico		9	
Desaparecido 2 es la misma de secuestro	AP6 18 Numérico		1	
Desaparecido 2 es la misma de secuestro	AP6 18 Numérico		2	
Desaparecido 2 es la misma de secuestro	AP6 18 Numérico		9	
Compartía alimentos desaparecido 3	AP6 16 Numérico		1	
Compartía alimentos desaparecido 3 Compartía alimentos desaparecido 3	AP6_16_Numérico		2	
Compartía alimentos desaparecido 3 Compartía alimentos desaparecido 3	AP6 16 Namérico		9	
	AP6 17 Namérico		9 1	
Regresó vivo desaparecido 3			$\frac{1}{2}$	
Regresó vivo desaparecido 3	AP6_17_Nsumérico	1	<u></u>	

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICIO O	LONGITU	DNGO_CLAVES
Regresó vivo desaparecido 3	AP6_17_Nsumérico	1 3	
Regresó vivo desaparecido 3	AP6_17_Numérico	1 9	
Desaparecido 3 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1 1	
Desaparecido 3 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1 2	
Desaparecido 3 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1 9	
Compartía alimentos desaparecido 4	AP6_16_Numérico	1 1	
Compartía alimentos desaparecido 4	AP6_16_Numérico	1 2	
Compartía alimentos desaparecido 4	AP6_16_Numérico	1 9	
Regresó vivo desaparecido 4	AP6_17_Numérico	1 1	
Regresó vivo desaparecido 4	AP6_17_Numérico	1 2	
Regresó vivo desaparecido 4	AP6_17_Numérico	1 3	
Regresó vivo desaparecido 4	AP6_17_Numérico	1 9	
Desaparecido 4 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1 1	
Desaparecido 4 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1 2	
Desaparecido 4 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1 9	
Compartía alimentos desaparecido 5	AP6_16_Numérico	1 1	
Compartía alimentos desaparecido 5	AP6_16_Numérico	1 2	
Compartía alimentos desaparecido 5	AP6_16_Numérico	1 9	
Regresó vivo desaparecido 5	AP6_17_Nsumérico	1 1	
Regresó vivo desaparecido 5	AP6_17_Nsumérico	1 2	
Regresó vivo desaparecido 5	AP6_17_Nsumérico	1 3	
Regresó vivo desaparecido 5	AP6_17_Nsumérico	1 9	
Desaparecido 5 es la misma de secuestro	AP6_18_Nsumérico	1 1	
Desaparecido 5 es la misma de secuestro	AP6_18_Nsumérico	1 2	
Desaparecido 5 es la misma de secuestro	AP6_18_Nsumérico	1 9	
Compartía alimentos desaparecido 6	AP6_16_Numérico	1 1	
Compartía alimentos desaparecido 6	AP6_16_Numérico	1 2	
Compartía alimentos desaparecido 6	AP6_16_Numérico	1 9	
Regresó vivo desaparecido 6	AP6_17_Noumérico	1 1	
Regresó vivo desaparecido 6	AP6_17_Noumérico	1 2	
Regresó vivo desaparecido 6	AP6_17_Noumérico	1 3	
Regresó vivo desaparecido 6	AP6_17_Noumérico	1 9	
Desaparecido 6 es la misma de secuestro	AP6_18_Noumérico		
Desaparecido 6 es la misma de secuestro	AP6_18_Noumérico	1 2	
Desaparecido 6 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico	1 9	
Compartía alimentos desaparecido 7	AP6_16_Numérico	1 1	
Compartía alimentos desaparecido 7	AP6_16_Numérico	1 2	
Compartía alimentos desaparecido 7	AP6_16_Numérico		
Regresó vivo desaparecido 7	AP6_17_Numérico		
Regresó vivo desaparecido 7	AP6_17_Numérico		
Regresó vivo desaparecido 7	AP6_17_Numérico		
Regresó vivo desaparecido 7	AP6_17_Numérico		
Desaparecido 7 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico		
Desaparecido 7 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico		
Desaparecido 7 es la misma de secuestro	AP6_18_Numérico		
Hogar víctima de homicidio antes de 2018	AP6_19 Numérico		
Hogar víctima de homicidio antes de 2018	AP6_19 Numérico		
Hogar víctima de homicidio antes de 2018	AP6_19 Numérico		
Hogar víctima de homicidio 2018	AP6_20_Numérico		
Hogar víctima de homicidio 2018	AP6_20_Numérico		
Hogar víctima de homicidio 2018	AP6_20_Numérico		
Número de integrantes víctimas de homicidio	AP6_20_Numérico	2 01.	30

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICIO O	LONGI TAN GO	_CLAVES
Compartía alimentos fallecido 1	AP6_21_Numérico	1 1	
Compartía alimentos fallecido 1	AP6_21_Numérico	1 2	
Compartía alimentos fallecido 1	AP6_21_Numérico	1 9	
Fallecido 1 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 1	
Fallecido 1 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 2	
Fallecido 1 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 9	
Compartía alimentos fallecido 2	AP6_21_Numérico	1 1	
Compartía alimentos fallecido 2	AP6_21_Numérico	1 2	
Compartía alimentos fallecido 2	AP6_21_Numérico	1 9	
Fallecido 2 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_ № umérico	1 1	
Fallecido 2 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_ № umérico	1 2	
Fallecido 2 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_ № umérico	1 9	
Compartía alimentos fallecido 3	AP6_21_Numérico	1 1	
Compartía alimentos fallecido 3	AP6_21_Numérico	1 2	
Compartía alimentos fallecido 3	AP6_21_Numérico	1 9	
Fallecido 3 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 1	
Fallecido 3 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 2	
Fallecido 3 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 9	
Compartía alimentos fallecido 4	AP6_21_Numérico	1 1	
Compartía alimentos fallecido 4	AP6_21_Numérico	1 2	
Compartía alimentos fallecido 4	AP6_21_Numérico	1 9	
Fallecido 4 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 1	
Fallecido 4 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 2	
Fallecido 4 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 9	
Compartía alimentos fallecido 5	AP6_21_Numérico	1 1	
Compartía alimentos fallecido 5	AP6_21_Nsumérico	1 2	
Compartía alimentos fallecido 5	AP6_21_Nsumérico	1 9	
Fallecido 5 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Nsumérico	1 1	
Fallecido 5 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Nsumérico	1 2	
Fallecido 5 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Nsumérico	1 9	
Compartía alimentos fallecido 6	AP6_21_Noumérico	1 1	
Compartía alimentos fallecido 6	AP6_21_Noumérico	1 2	
Compartía alimentos fallecido 6	AP6_21_Noumérico	1 9	
Fallecido 6 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 1	
Fallecido 6 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 2	
Fallecido 6 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Noumérico	1 9	
Compartía alimentos fallecido 7	AP6_21_Numérico	1 1	
Compartía alimentos fallecido 7	AP6_21_Numérico	1 2	
Compartía alimentos fallecido 7	AP6_21_Numérico	1 9	
Fallecido 7 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 1	
Fallecido 7 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 2	
Fallecido 7 misma de secuestro o desaparición forzada	AP6_22_Numérico	1 9	
Víctima delitos grupo B antes de 2018	AP7_1 Numérico	1 1	
Víctima delitos grupo B antes de 2018	AP7_1 Numérico	1 2	
Víctima delitos grupo B antes de 2018	AP7_1 Numérico	1 9	
Víctima delitos grupo B durante 2019	AP7_2 Numérico		
Víctima delitos grupo B durante 2019	AP7_2 Numérico		
Víctima delitos grupo B durante 2019	AP7_2 Numérico		
Víctima de robo o asalto	AP7_3_0\sumérico		
Víctima de robo o asalto	AP7_3_0\sumérico		
Víctima de robo o asalto	AP7_3_0\sumérico		
Número de veces víctima de robo o asalto	AP7_4_0\sumérico	2 0199	

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICIO O I	LONG	ITRANGO_	CLAVES
Víctima de robo en forma distinta	AP7 3 W umérico	1	1	
Víctima de robo en forma distinta	AP7_3_06umérico	1	2	
Víctima de robo en forma distinta	AP7_3_06umérico	1	9	
Número de veces víctima de robo en forma distinta	AP7_4_06umérico	2	0199	
Víctima de fraude bancario	AP7_3_07umérico	1	1	
Víctima de fraude bancario	AP7_3_07umérico	1	2	
Víctima de fraude bancario	AP7_3_07umérico	1	9	
Número de veces víctima de fraude	AP7_4_07umérico	2	0199	
Víctima de fraude al consumidor	AP7_3_0\sumérico	1	1	
Víctima de fraude al consumidor	AP7_3_0\sumérico	1	2	
Víctima de fraude al consumidor	AP7_3_0\sumérico	1	9	
Número de veces víctima de fraude al consumidor	AP7_4_08umérico	2	0199	
Víctima de extorsión	AP7_3_09umérico	1	1	
Víctima de extorsión	AP7_3_09umérico	1	2	
Víctima de extorsión	AP7_3_09umérico	1	9	
Número de veces víctima de extorsión	AP7_4_09umérico	2	0199	
Víctima de amenazas	AP7_3_ 10 umérico	1	1	
Víctima de amenazas	AP7_3_10umérico	1	2	
Víctima de amenazas	AP7_3_ 10 umérico	1	9	
Número de veces víctima de amenazas	AP7_4_ 10 umérico	2	0199	
Víctima de lesiones	AP7_3_ N umérico	1	1	
Víctima de lesiones	AP7_3_ N umérico	1	2	
Víctima de lesiones	AP7_3_ N umérico	1	9	
Número de veces víctima de lesiones	AP7_4_¶umérico	2	0199	
Víctima de secuestro	AP7_3_ 1 2umérico	1	1	
Víctima de secuestro	AP7_3_ \text{\text{\$\mathbb{N}}} umérico	1	2	
Víctima de secuestro	AP7_3_ \text{\text{\$\mathbb{N}}} umérico	1	9	
Número de veces víctima de secuestro	AP7_4_ \M umérico	2	0199	
Víctima de hostigamiento, manoseo, exhibicionismo,	AP7_3_1\(\mathbb{S}\)umérico	1	1	
intento de violación	ADE O ME /:	1	0	
Víctima de hostigamiento, manoseo, exhibicionismo, intento de violación	AP7_3_1\sumérico	1	2	
Víctima de hostigamiento, manoseo, exhibicionismo,	AP7_3_1\sumérico	1	9	
intento de violación	TIT 1_9_19dillerico	1	J	
Número de veces víctima de hostigamiento, manoseo,				
exhibicionismo, intento				
de violación	AP7_4_ 1 Sumérico	2	0199	
Víctima de violación sexual	AP7 3 Numérico	1	1	
Víctima de violación sexual	AP7 3 Numérico	1	2	
Víctima de violación sexual	AP7 3 Numérico	1	9	
Número de veces víctima de violación sexual	AP7_4_Numérico	2	0199	
Víctima de otros delitos	AP7_3_Numérico	1	1	
Víctima de otros delitos	AP7_3_Numérico	1	2	
Víctima de otros delitos	AP7_3_1\sumérico	1	9	
Número de veces víctima de otros delitos	AP7_4_1\sumérico	2	0199	
Factor hogar	FAC HONGumérico	6	000001	. 999999
Factor de personas elegidas	FAC ELNumérico	6	000001	
Factor hogar del área metropolitana	FAC_HONGumAndico	6	000001	
Factor de personas elegidas en área metropolitana	FAC_ELNual Mico	6	000001	
Dominio u ámbito	DOMINI A lfanuméri	-	U	
Dominio u ámbito	DOMINI@lfanumérie		C	
Dominio u ámbito	DOMINI@lfanumérie		R	
Dominio a amono	DOMINIVALIANUMEN	1	10	

NOMBRE_CAMPO	NEMÓN ICIO O	LONG	ITRADIGO_CLAVES
Estrato sociodemográfico	ESTRAT Ø umérico	1	1
Estrato sociodemográfico	ESTRAT Ø umérico	1	2
Estrato sociodemográfico	ESTRAT Ø umérico	1	3
Estrato sociodemográfico	ESTRAT Ø umérico	1	4
Estrato de diseño muestral	EST_DISNumérico	3	$001 \dots 303$
Unidad primaria de muestreo	UPM_DINumérico	5	$00001 \dots 99999$

Limpieza de datos

La base de datos es un tanto defectuosa ya que las variables discretas no son números. sino caracteres seguidos de r por lo tanto, todas las variables numéricas que usemos hay que limpiarlas. Utilizamos el siguiente código:

Nota: El siguiente bloque de código fue obtenido como respuesta a una pregunta que posteamos en Stack Exchange, no es nuestro. Lo que hace es eliminar los carriage returns del dataframe y luego las variables ya sin la "r" las cambia a tipo numérica:

```
df %>% mutate_all(.funs = ~str_replace_all(.,"[\r]",""))
   # A tibble: 91,896 x 149
##
                                                                      EDAD
##
      ID_VIV ID_HOG ID_PER UPM
                                  VIV_SEL HOGAR RESUL_H R_SEL SEXO
                                                                            AREAM
##
      <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr>
                                           <chr> <chr>
                                                         <chr> <chr>
                                                                      <chr>>
                                                                            <chr>
    1 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 01
                                          01
                                                 В
                                                         01
                                                               2
                                                                      53
                                                                            14
##
                                                               2
##
    2 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 02
                                          01
                                                 Α
                                                         02
                                                                      42
                                                                            14
                                                               2
    3 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 03
##
                                          01
                                                 В
                                                         01
                                                                      44
                                                                            14
##
    4 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 04
                                          01
                                                 В
                                                         02
                                                               2
                                                                      62
                                                                            14
##
    5 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 05
                                          01
                                                 В
                                                         03
                                                               1
                                                                      19
                                                                            14
##
    6 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 01
                                          01
                                                 В
                                                         01
                                                               1
                                                                      69
                                                                            14
##
    7 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 02
                                          01
                                                 Α
                                                         01
                                                               1
                                                                      54
                                                                            14
    8 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 03
                                                 В
                                                         02
                                                               1
                                                                      36
                                                                            14
##
                                          01
                                                               2
##
    9 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 05
                                          01
                                                 Α
                                                         02
                                                                      41
                                                                            14
## 10 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 02
                                                 В
                                                         01
                                                               1
                                                                      57
                                                                            14
                                          01
     ... with 91,886 more rows, and 138 more variables: CVE ENT <chr>,
## #
       NOM_ENT <chr>, CVE_MUN <chr>, NOM_MUN <chr>, AP6_1_1 <chr>, AP6_1_2 <chr>,
       AP6_2 <chr>, AP6_3 <chr>, AP6_4_01 <chr>, AP6_5_01 <chr>, AP6_6_01 <chr>,
## #
## #
       AP6_4_02 <chr>, AP6_5_02 <chr>, AP6_6_02 <chr>, AP6_4_03 <chr>,
## #
       AP6_6_03 <chr>, AP6_4_04 <chr>, AP6_6_04 <chr>, AP6_7 <chr>, AP6_8 <chr>,
## #
       AP6_9 <chr>, AP6_10_1 <chr>, AP6_10_2 <chr>, AP6_11_1 <chr>,
## #
       AP6_12_1 <chr>, AP6_13_1_1 <chr>, AP6_13_1_2 <chr>, AP6_13_1_3 <chr>,
       AP6_13_1_4 <chr>, AP6_11_2 <chr>, AP6_12_2 <chr>, AP6_13_2_1 <chr>,
## #
## #
       AP6_13_2_2 <chr>, AP6_13_2_3 <chr>, AP6_13_2_4 <chr>, AP6_11_3 <chr>,
       AP6_12_3 <chr>, AP6_13_3_1 <chr>, AP6_13_3_2 <chr>, AP6_13_3_3 <chr>,
## #
## #
       AP6_13_3_4 <chr>, AP6_11_4 <chr>, AP6_12_4 <chr>, AP6_13_4_1 <chr>,
## #
       AP6_13_4_2 <chr>, AP6_13_4_3 <chr>, AP6_13_4_4 <chr>, AP6_11_5 <chr>,
## #
       AP6_12_5 <chr>, AP6_13_5_1 <chr>, AP6_13_5_2 <chr>, AP6_13_5_3 <chr>,
## #
       AP6_13_5_4 <chr>, AP6_11_6 <chr>, AP6_12_6 <chr>, AP6_13_6_1 <chr>,
       AP6_13_6_2 <chr>, AP6_13_6_3 <chr>, AP6_13_6_4 <chr>, AP6_11_7 <chr>,
## #
## #
       AP6 12 7 <chr>, AP6 13 7 1 <chr>, AP6 13 7 2 <chr>, AP6 13 7 3 <chr>,
## #
       AP6_13_7_4 <chr>, AP6_14 <chr>, AP6_15_1 <chr>, AP6_15_2 <chr>,
       AP6_16_1 <chr>, AP6_17_1 <chr>, AP6_18_1 <chr>, AP6_16_2 <chr>,
## #
## #
       AP6_17_2 <chr>, AP6_18_2 <chr>, AP6_16_3 <chr>, AP6_17_3 <chr>,
## #
       AP6_18_3 <chr>, AP6_16_4 <chr>, AP6_17_4 <chr>, AP6_18_4 <chr>,
```

```
AP6_16_5 <chr>, AP6_17_5 <chr>, AP6_18_5 <chr>, AP6_16_6 <chr>,
## #
       AP6_17_6 <chr>, AP6_18_6 <chr>, AP6_16_7 <chr>, AP6_17_7 <chr>,
       AP6_18_7 <chr>, AP6_19 <chr>, AP6_20_1 <chr>, AP6_20_2 <chr>,
       AP6_21_1 <chr>, AP6_22_1 <chr>, AP6_21_2 <chr>, AP6_22_2 <chr>,
## #
       AP6_21_3 <chr>, AP6_22_3 <chr>, AP6_21_4 <chr>, AP6_22_4 <chr>, ...
TMod_Vic %>% mutate_all(.funs = ~str_replace_all(.,"[\r]",""))
## # A tibble: 46,356 x 129
      ID_VIV ID_HOG ID_PER ID_DEL UPM VIV_SEL HOGAR ND_TIPO TD_TIPO BPCOD R_SEL
##
##
      <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr>
                                                 <chr> <chr>
                                                               <chr>
                                                                        <chr> <chr>
##
   1 01014~ 01014~ 01014~ 01014~ 0101~ 05
                                                 01
                                                       1
                                                               1
                                                                        07
                                                                              01
## 2 01014~ 01014~ 01014~ 01014~ 0101~ 05
                                                                        04
                                                                              01
                                                 01
## 3 01003~ 01003~ 01003~ 01003~ 0100~ 01
                                                                        02
                                                                              03
                                                 01
                                                       1
                                                               1
## 4 01003~ 01003~ 01003~ 01003~ 0100~ 01
                                                 01
                                                       1
                                                               1
                                                                        03
                                                                              03
## 5 01005~ 01005~ 01005~ 01005~ 0100~ 05
                                                               2
                                                                        07
                                                 01
                                                                              01
                                                       1
## 6 01005~ 01005~ 01005~ 01005~ 0100~ 05
                                                 01
                                                       2
                                                               2
                                                                        07
                                                                              01
## 7 01005~ 01005~ 01005~ 01005~ 0100~ 05
                                                 01
                                                               2
                                                                        02
                                                                              01
                                                       1
## 8 01005~ 01005~ 01005~ 01005~ 0100~ 05
                                                       2
                                                               2
                                                 01
                                                                        02
                                                                              01
## 9 01005~ 01005~ 01005~ 01005~ 0100~ 05
                                                       2
                                                               2
                                                 01
                                                                        80
                                                                              01
## 10 01005~ 01005~ 01005~ 01005~ 0100~ 05
                                                 01
                                                       1
                                                               2
                                                                        80
                                                                              01
## # ... with 46,346 more rows, and 118 more variables: RESUL H <chr>, SEXO <chr>,
       EDAD <chr>, AREAM_OCU <chr>, BP1_1 <chr>, BP1_2C <chr>, BP1_3C <chr>,
## #
       BP1_4 <chr>, BP1_5 <chr>, BP1_6 <chr>, BP1_7 <chr>, BP1_8 <chr>,
## #
       BP1_9 <chr>, BP1_10_1 <chr>, BP1_10_2 <chr>, BP1_10_9 <chr>, BP1_11 <chr>,
       BP1_12_1 <chr>, BP1_12_2 <chr>, BP1_12_3 <chr>, BP1_12_4 <chr>,
## #
## #
       BP1_12_5 <chr>, BP1_12_9 <chr>, BP1_13 <chr>, BP1_14_1 <chr>,
## #
       BP1 14 2 <chr>, BP1 14 3 <chr>, BP1 14 4 <chr>, BP1 14 9 <chr>,
       BP1_15 <chr>, BP1_16_1 <chr>, BP1_16_2 <chr>, BP1_16_3 <chr>,
## #
## #
       BP1_16_4 <chr>, BP1_16_9 <chr>, BP1_17 <chr>, BP1_18 <chr>, BP1_19_1 <chr>,
## #
       BP1_19_2 <chr>, BP1_19_3 <chr>, BP1_19_4 <chr>, BP1_19_5 <chr>,
## #
       BP1_19_6 <chr>, BP1_19_7 <chr>, BP1_19_8 <chr>, BP1_20 <chr>, BP1_21 <chr>,
       BP1_22 <chr>, BP1_23 <chr>, BP1_24 <chr>, BP1_25 <chr>, BP1_26 <chr>,
## #
## #
       BP1_27 <chr>, BP1_28 <chr>, BP1_29 <chr>, BP1_30 <chr>, BP1_31_1 <chr>,
## #
       BP1_31_2 <chr>, BP1_31_3 <chr>, BP1_31_4 <chr>, BP1_31_5 <chr>,
       BP1_31_6 <chr>, BP1_31_7 <chr>, BP1_31_8 <chr>, BP1_31_9 <chr>,
## #
       BP1_32_1 <chr>, BP1_32_2 <chr>, BP1_32_3 <chr>, BP1_32_4 <chr>,
## #
       BP1_32_5 <chr>, BP1_32_9 <chr>, BP1_33 <chr>, BP1_34 <chr>, BP1_35 <chr>,
## #
## #
       BP1_36_01 <chr>, BP1_36_02 <chr>, BP1_36_03 <chr>, BP1_36_04 <chr>,
       BP1_36_05 <chr>, BP1_36_06 <chr>, BP1_36_07 <chr>, BP1_36_08 <chr>,
       BP1_36_09 <chr>, BP1_36_10 <chr>, BP1_36_11 <chr>, BP1_36_99 <chr>,
## #
## #
       BP2_1 <chr>, BP3_1_01 <chr>, BP3_1_02 <chr>, BP3_1_03 <chr>,
## #
       BP3_1_04 <chr>, BP3_1_05 <chr>, BP3_1_06 <chr>, BP3_1_07 <chr>,
## #
       BP3_1_08 <chr>, BP3_1_09 <chr>, BP3_1_10 <chr>, BP3_1_11 <chr>,
## #
       BP3 1 12 <chr>, BP3 1 99 <chr>, ...
#Use mutate at to pass a vector of variables to convert to numeric
df <- df %>%
    mutate_at(c("EDAD","SEXO", "AP6_2","AP6_4_01","AP6_4_04","AP6_9","AP6_15_1",
                "AP6_19", "AP7_3_05", "AP7_4_05", "CVE_ENT"),
              .funs = ~parse_number(.))
TMod_Vic <- TMod_Vic %>%
    mutate_at(c("EDAD","SEXO", "ID_HOG","FAC_DEL","BP1_20","BP1_4","BPCOD"),
```

```
.funs = ~parse_number(.))
```

Ahora sí limpiamos un poco el dataframe con nombres más amigables:

```
df<- df %>% mutate(sufrio.delitos = if_else(AP6_2== 1, 1, 0, missing = 0))
df \leftarrow df \% mutate(robo.coche = if_else(AP6_4_01== 1, 1, 0, missing = 0))
df \leftarrow df \%\% mutate(robo.casa = if_else(AP6_4_04== 1, 1, 0, missing = 0))
df<- df %>% mutate(secuestro = if_else(AP6_9== 1, 1, 0, missing = 0))
df<- df %>% mutate(desaparicion = if_else(AP6_15_1== 1, 1, 0, missing = 0))
df<- df %>% mutate(homicidio = if_else(AP6_19== 1, 1, 0, missing = 0))
df<- df %>% mutate(asalto = if_else(AP7_3_05== 1, 1, 0, missing = 0))
df<- df %>% mutate(num.asaltos = AP7 4 05)
df<- df %>% mutate(Estado = NOM_ENT)
df<- df %>% mutate(Estrato = ESTRATO)
df <- df %>% select(ID PER, UPM, SEXO, EDAD, FAC HOG, sufrio.delitos, robo.coche,
                    robo.casa, secuestro, desaparicion, homicidio, asalto,
                    EST_DIS,num.asaltos,Estado,Estrato)
df$FAC_HOG <- as.numeric(df$FAC_HOG)</pre>
diseño <- svydesign(id = ~ID_PER, strata = ~Estrato, weights = ~FAC_HOG,
                     PSU = ~UPM, data = df, nest = TRUE)
```

Validación de la n:

El INEGI sugiere la siguiente expresión para poder determinar el tamaño de la muestra:

$$n = \frac{(Z^2(1-p)DEFF)}{(r^2p(1-t))}$$

Donde:

- Z es el valor de la normal,
- DEFF es el cociente de la varianza del diseño utilizado entre la varianza obtenida considerando un MAS basado en encuestas de años anteriores.
- t es la tasa máxima esperada de no respuesta.
- r es el error relativo.
- p es la estimación de la proporción de interés

El INEGI sugiere los siguientes parámetros:

- t = .75,
- p = .011,
- r = .07635,
- DEFF = 0.07635
- I.C. de 90% ($\alpha = .1$)

Por lo tanto:

```
#Tamaño de la muestra

alp<-.1
z<-qnorm(1-alp/2)
p<-.011
q<-1-p
e<-.07635
DEFF<-2.078
```

```
t<-.15

A<- z^2 * q* DEFF

B<- e^2*p*(1-t)
n<- A/B

paste0("n= ",n)
```

```
## [1] "n= 102015.61563379"
```

Vemos que la n que obtuvimos es consistente con la encuesta ya que se encuestaron 102,043 viviendas.

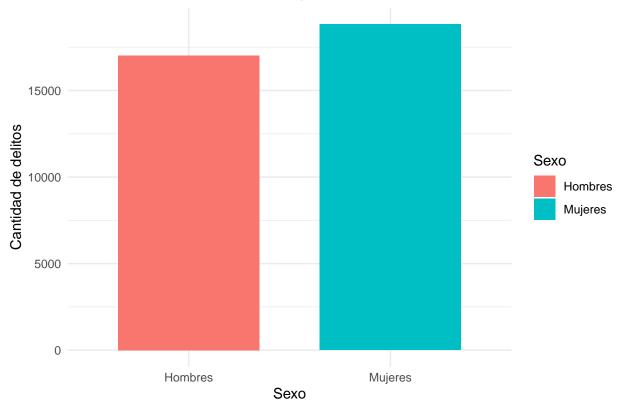
Gráficas

Para darnos una idea general de los datos en la muestra, realizamos algunas visualizaciones.

Cantidad de hombres y mujeres que sufrieron algún delito

```
df<- df %>% mutate(Sexo = ifelse(SEXO== 1, "HOMBRE", "MUJER"))
hombres.delito <- df %>%
  filter(Sexo == "HOMBRE" & sufrio.delitos == 1) %>%
  count()
mujeres.delito <- df %>%
  filter(Sexo == "MUJER" & sufrio.delitos == 1) %>%
  count()
#Hagamos un df para el barplot
df_1 <- as.data.frame(rbind(hombres.delito,mujeres.delito))</pre>
df_1 <- cbind(df_1,c("Hombres","Mujeres"))</pre>
names(df_1)[1] <- "Conteo_de_delitos"</pre>
names(df_1)[2] <- "Sexo"</pre>
ggplot(df_1,aes(x=Sexo,y=Conteo_de_delitos,fill=Sexo))+
  geom_bar (stat="identity", width=0.7)+
  theme_minimal() +
  labs(
  title = "Conteo de víctimas de delitos por sexo durante el 2018 ",
  x = "Sexo",
  y = "Cantidad de delitos"
```





Desafortunadamente, las mujeres parecen ser un grupo más vulnerable a ser víctimas de delitos.

Víctimas de delitos por edad

Veamos ahora que edad tenían las personas que han sido víctima de algún tipo de delito en el país.

```
delitos.edad <- df %>%
  filter(sufrio.delitos == 1) %>%
  group_by(EDAD) %>%
  count()

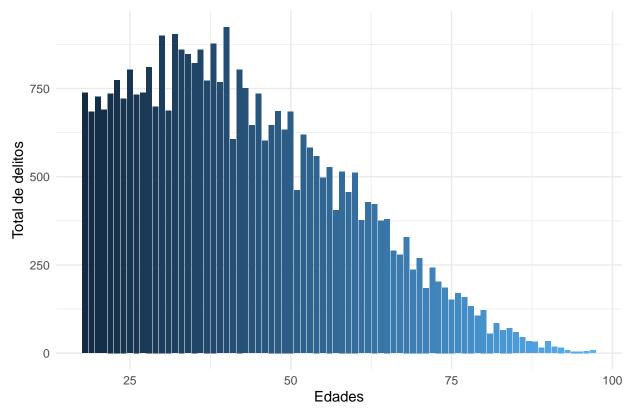
#Borramos los que no especificaron edad:

df_bar <- delitos.edad[-c(81), ]

p <- ggplot(df_bar)+
      geom_col(aes(x = EDAD, y = n, fill = EDAD), show.legend = FALSE) +
      ggtitle("Edades de las víctimas de delito") +
      labs(
      x = "Edades",
      y = "Total de delitos"
      )

p + theme_minimal()</pre>
```

Edades de las víctimas de delito



```
#Veamos cuantas personas decidieron no especificar su edad
no.especificada <- delitos.edad %>%
   filter(EDAD == 98)

paste0("",no.especificada["n"]," Personas decidieron no especificar su edad.")
```

[1] "233 Personas decidieron no especificar su edad."

Recordemos que nuestra base de datos solo toma en cuenta a personas mayores de edad. Es decir, personas de 18 años en adelante. Vemos un claro sesgo de la gráfica hacia la izquierda. Parece ser que los que más riesgo corren de ser víctima de algún delito son los adultos jóvenes de entre 30 y 48 años. Lo cual tiene sentido. Es en esta edad dónde la población es más económicamente activa y por lo tanto, tiene más ingreso. Además es un rango de edad en que se está constantemente en movimiento fuera de casa. Por lo tanto, se está más tiempo expuesto a ser víctima de un delito.

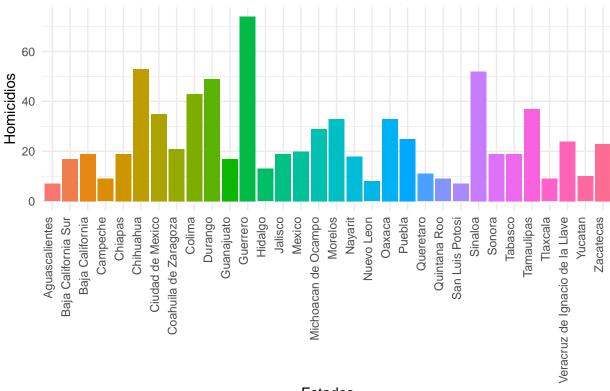
Cantidad de robos a casa por estado.

```
robos.casa <- df %>%
  filter(homicidio == 1) %>%
  group_by(Estado) %>%
  count()

p2 <- ggplot(robos.casa)+
     geom_col(aes(x = Estado, y = n, fill = Estado), show.legend = FALSE) +
     ggtitle("Cantidad de homicidios por Estado durante 2018.") +</pre>
```

```
theme_minimal()+
labs(
    x = "Estados",
    y = "Homicidios"
    )+
    theme(axis.text.x=element_text(angle=90, hjust=1,vjust = 0))
p2
```

Cantidad de homicidios por Estado durante 2018.



Estados

Parece ser que el Norte del país es altamente inseguro ya que Estados como Chihuahua, Sinaloa, Tamaulipas y Colima presentan conteos altos de homicidios. El problema de narcotráfico sin duda es factor en estos datos. Sin embargo es en Guerrero (un estado al sur del país) donde más homicidios se registran.

Homicidios vs Asaltos

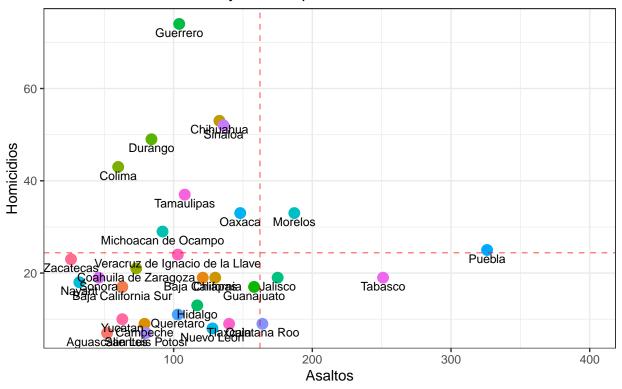
A continuación presentaremos una visualización muy útil para evaluar riesgo de asalto y homicidio.

```
homicidios.estado <- df %>%
  filter(homicidio == 1) %>%
  group_by(Estado) %>%
  count()

asaltos.estado <- df %>%
  filter(asalto == 1) %>%
  group_by(Estado) %>%
  count()
```

```
names(asaltos.estado)[2] <- "Asaltos"</pre>
names(homicidios.estado)[2] <- "Homicidios"</pre>
df_scat <- merge(asaltos.estado, homicidios.estado,</pre>
                 by = "Estado", incomparables = NA)
#graficamos
scat <- ggplot(df_scat, aes(x=Asaltos, y=Homicidios)) +</pre>
  geom_point(aes(color=Estado), size=3.5,show.legend = FALSE)+
  geom_text(label=df_scat$Estado,vjust=1.5,hjust=.5,colour="black",size=3)+
  ggtitle("Cantidad de homicidios y asaltos por estado")+
  xlim(25, 400) +
  labs(
    caption = "Se quitó la ciudad de México por ser un outlier en 'Asaltos'",
    x = "Asaltos",
    y = "Homicidios"
  )+
  geom_hline(yintercept = mean(df_scat$Homicidios),color = "red",
             linetype = "dashed", alpha=0.5)+
  geom_vline(xintercept = mean(df_scat$Asaltos),color = "red",
             linetype = "dashed", alpha=0.5)
scat+theme_bw()
```

Cantidad de homicidios y asaltos por estado



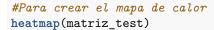
Se quitó la ciudad de México por ser un outlier en 'Asaltos'

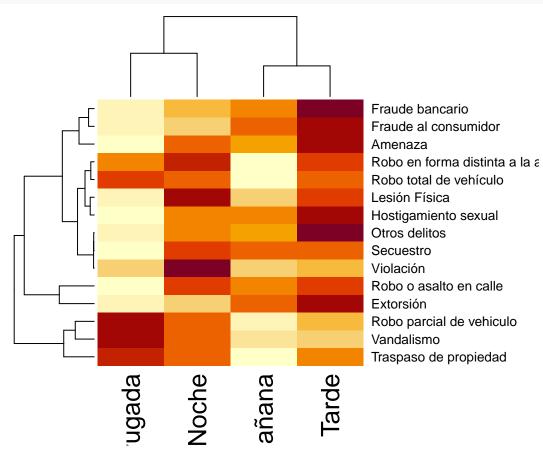
Esta visualización es explicativa porque divide el plano en 4 secciones. La primera sería la esquina inferior izquierda. Podríamos llamarle la "zona segura". Todos los estados en esta zona tienen asaltos y homicidios

por debajo del promedio del país. Vemos entonces que bajo este criterio, Aguascalientes, Zacatecas y Nayarit parecen ser los estados menos problemáticos. El recuadro superior izquierdo es zona de riesgo por homicidio (ya que su número de homicidios está por arriba del promedio) pero no por asalto. La esquina inferior derecha son zonas con alto riesgo de asalto pero poco número de homicidios. La zona superior derecha la denominaría la "zona de alto riesgo". En esta los homicidios y asaltos ambos están por arriba del promedio. Puebla y Morelos parecen ser los únicos dos estados en esta zona.

Mapa de calor

```
#CÓDIGO DE LA GRAFICA 1:
tabla_grafica1 <- data.frame(Tipo_Delito = TMod_Vic$BPCOD,</pre>
                              Hora = TMod_Vic$BP1_4)
#Función que cuenta el número de entradas en la tabla_grafica1 que tienen al
#número "a" en la columna de Tipo Delito y al número "b" en la columna Hora
contador <- function(a,b){</pre>
       <- length(tabla_grafica1$Tipo_Delito)
 resp <- 0
 for (i in 1:n) {
    if(tabla_grafica1$Tipo_Delito[i] == a & tabla_grafica1$Hora[i] == b){
      resp <- resp + 1
 }
 return(resp)
#Creamos una matriz en la entrada i, j que contença el número de delitos de la
#categoría i que sucedieron en el intervalo de tiempo j.
matriz_test <- matrix(nrow = 15,</pre>
                      ncol = 4, dimnames = list(c("Robo total de vehículo",
                                                    "Robo parcial de vehiculo",
                                                    "Vandalismo",
                                                    "Traspaso de propiedad",
                                                    "Robo o asalto en calle",
                                                    "Robo en forma distinta a la anteior",
                                                    "Fraude bancario",
                                                    "Fraude al consumidor",
                                                    "Extorsión",
                                                    "Amenaza".
                                                    "Lesión Física",
                                                    "Secuestro",
                                                    "Hostigamiento sexual",
                                                    "Violación",
                                                    "Otros delitos"),
                                                  c("Mañana", "Tarde", "Noche", "Madrugada")))
#Llenado de la matriz
for (i in 1:15) {
 for (j in 1:4) {
    matriz_test[i,j] <- contador(i,j)</pre>
 }
}
```





Este esquema visual facilita la detección de patrones respecto al tiempo para cada uno de los delitos categorizados en la base de datos. Como primera observación, se puede notar que los delitos de Robo Parcial de Vehículo, Vandalismo y Traspaso de Propiedad son mucho más frecuentes en altas horas de la noche, mientras que en la mañana riesgo de ser víctima de alguno de estos delitos se reduce drásticamente. Otro delito que presenta mayor frecuencia en la noche y que merece especial mención es el delito de violación. Por otro lado, los delitos de la mitad superior del mapa de calor presentan una mayor frecuencia en la tarde, especialemtne los delitos de Fraude Bancario, Fraude al Consumidor, Amenaza y Hostigamiento Sexual.

Estimadores

ESTIMACIÓN DE LA PROPORCIÓN DE DELITOS QUE SON DENUNCIADOS AL MINISTERIO PÚBLICO

En nuestra base de datos la variable BP1_20 indica si se hizo una denuncia en el Ministerio Público . El valor 1 significa que el delito fue denunciado mientras que 2 significa que no fue denunciado. Crearemos una varible nueva llamada

Denuncia_MP que sea la indicadora respecto a los delitos, es decir, que valga 1 si el delito fue denunciado, y que valga 0 si no.

#Dado que ID_HOG puede repetirse varias veces en virtud de que puede ocurrir más #de un delito en un hogar, necesitamos identificar de manera única a cada una de las #entradas de la base de datos a través de un id que se crea a continuación:

Ahora obtenemos la estimación puntual de la proporción de delitos que son denunciados al Ministerio Público:

```
p_gorro <- svymean(~Denuncia_MP, diseno)

#Su intervalo de confianza a nivel 95% está dado por:
pasteO("El estimador de la proporción es ",p_gorro)

## [1] "El estimador de la proporción es 0.0972132832983497"

print("Con intervalo de confianza: ")

## [1] "Con intervalo de confianza: "

print(confint(p_gorro))

## 2.5 % 97.5 %

## Denuncia_MP 0.09276801 0.1016586</pre>
```

ESTIMACIÓN DE LA MEDIA Y VARIANZA DEL MOMENTO DEL DÍA EN QUE FUE COMETIDO EL DELITO

Saber la distribución de la ocurrencia de los delitos a lo largo del día es, sin lugar a dudas, información crucial para todo aquél que pretenda implementar medidas de seguridad de manera eficiente. En nuestra base de datos, la variable BP1_4 indica el momento del día en que ocurrió el delito. Esta variable puede toma valores de la siguiente forma:

Toma el valor de 1 si el delito ocurrió entre las 6:01 y 12:00hrs Toma el valor de 2 si el delito ocurrió entre las 2:01 y 18:00hrs Toma el valor de 3 si el delito ocurrió entre las 18:01 y 24:00hrs Toma el valor de 4 si el delito ocurrió entre las 00:01 y 6:00 hrs *Toma el valor de 9 si la hora no fue especificada

Para poder hacer una análisis de la media y la varianza de esta variable debemos, para no perder precisión, omitir el conteo de aquellos datos en donde la hora no fue especificada.

Ahora podemos estimar la media y varianza poblacional de esta variable:

```
<- svymean(~BP1_4, diseno)
mu_gorro
               <- svyvar(~BP1 4, diseno)
var_gorro
#Y sus respectivos intervalos de confianza están dados por:
ic_mu <- confint(mu_gorro)</pre>
ic_var <- confint(var_gorro)</pre>
print("Intervalo de confianza del estimador de Mu gorro:")
## [1] "Intervalo de confianza del estimador de Mu gorro:"
print(ic mu)
            2.5 %
                    97.5 %
## BP1_4 2.264972 2.293088
print("Intervalo de confianza para el estimador de la varianza:")
## [1] "Intervalo de confianza para el estimador de la varianza:"
print(var_gorro)
         variance
                      SE
## BP1 4
         0.93235 0.0068
```

Previo a realizar la estimación de la media y la varianza, una conjetura era que quizá la probabilidad de ser víctima de un delito aumentaba conforme avanzaba el día y llegaba a su pico ya entrada la noche. Sin embargo, los resultados cuentan otra historia, puesto que la estimación de la media y la varianza reflejan un escenario en donde la distribición de los delitos a lo largo del día es bastante uniforme. De ser cierta la conjetura previamente mencionada, uno esperaria ver en los resultados una estimación de la media mucho más inclinada hacia el 4, en lugar de estar prácticamente centrada.

Estimacion del total de delitos

Al sufrir la base de datos anterior muchas modificaciones, fue necesario leerla de nuevo y limpirla.

```
#limpiar datos de nuez
tpv2 <- read_csv("C:/Users/pablo/Desktop/GithubRepos/Aplicada1/Bases de Datos/conjunto_de_datos_envipe2
tpv2 %>% mutate_all(.funs = ~str_replace_all(.,"[\r]",""))
## # A tibble: 91,896 x 149
##
      ID_VIV ID_HOG ID_PER UPM
                                  VIV_SEL HOGAR RESUL_H R_SEL SEXO
                                                                      EDAD
                                                                            AREAM
##
      <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr>
                                           <chr> <chr>
                                                          <chr> <chr>
                                                                      <chr>
                                                                            <chr>
##
    1 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 01
                                           01
                                                 В
                                                          01
                                                                2
                                                                      53
                                                                            14
   2 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 02
                                           01
                                                 Α
                                                          02
                                                                2
                                                                      42
                                                                            14
   3 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 03
                                           01
                                                          01
                                                                2
                                                                      44
                                                                            14
##
                                                 В
    4 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 04
                                                                2
                                           01
                                                 В
                                                          02
                                                                      62
                                                                            14
##
   5 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 05
                                           01
                                                 В
                                                          03
                                                                1
                                                                      19
                                                                            14
   6 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 01
                                           01
                                                 В
                                                          01
                                                                1
                                                                      69
                                                                            14
    7 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 02
                                                         01
##
                                           01
                                                 Α
                                                                1
                                                                      54
                                                                            14
    8 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 03
                                           01
                                                 В
                                                          02
                                                                1
                                                                      36
                                                                            14
## 9 01000~ 01000~ 01000~ 05
                                                                2
                                           01
                                                          02
                                                                      41
                                                                            14
                                                 Α
## 10 01000~ 01000~ 01000~ 0100~ 02
                                           01
                                                          01
                                                                1
                                                                      57
                                                                            14
```

... with 91,886 more rows, and 138 more variables: CVE_ENT <chr>,

```
## #
       NOM_ENT <chr>, CVE_MUN <chr>, NOM_MUN <chr>, AP6_1_1 <chr>, AP6_1_2 <chr>,
## #
       AP6_2 <chr>, AP6_3 <chr>, AP6_4_01 <chr>, AP6_5_01 <chr>, AP6_6_01 <chr>,
## #
       AP6_4_02 <chr>, AP6_5_02 <chr>, AP6_6_02 <chr>, AP6_4_03 <chr>,
       AP6_6_03 <chr>, AP6_4_04 <chr>, AP6_6_04 <chr>, AP6_7 <chr>, AP6_8 <chr>,
## #
## #
       AP6_9 <chr>, AP6_10_1 <chr>, AP6_10_2 <chr>, AP6_11_1 <chr>,
## #
       AP6_12_1 <chr>, AP6_13_1_1 <chr>, AP6_13_1_2 <chr>, AP6_13_1_3 <chr>,
       AP6 13 1 4 <chr>, AP6 11 2 <chr>, AP6 12 2 <chr>, AP6 13 2 1 <chr>,
## #
       AP6_13_2_2 <chr>, AP6_13_2_3 <chr>, AP6_13_2_4 <chr>, AP6_11_3 <chr>,
## #
## #
       AP6_12_3 <chr>, AP6_13_3_1 <chr>, AP6_13_3_2 <chr>, AP6_13_3_3 <chr>,
## #
       AP6_13_3_4 <chr>, AP6_11_4 <chr>, AP6_12_4 <chr>, AP6_13_4_1 <chr>,
       AP6_13_4_2 <chr>, AP6_13_4_3 <chr>, AP6_13_4_4 <chr>, AP6_11_5 <chr>,
## #
       AP6_12_5 <chr>, AP6_13_5_1 <chr>, AP6_13_5_2 <chr>, AP6_13_5_3 <chr>,
## #
## #
       AP6_13_5_4 <chr>, AP6_11_6 <chr>, AP6_12_6 <chr>, AP6_13_6_1 <chr>, AP6_13_6_1 <chr>,
## #
       AP6_13_6_2 <chr>, AP6_13_6_3 <chr>, AP6_13_6_4 <chr>, AP6_11_7 <chr>,
## #
       AP6_12_7 <chr>, AP6_13_7_1 <chr>, AP6_13_7_2 <chr>, AP6_13_7_3 <chr>,
## #
       AP6_13_7_4 <chr>, AP6_14 <chr>, AP6_15_1 <chr>, AP6_15_2 <chr>,
## #
       AP6_16_1 <chr>, AP6_17_1 <chr>, AP6_18_1 <chr>, AP6_16_2 <chr>,
## #
       AP6 17 2 <chr>, AP6 18 2 <chr>, AP6 16 3 <chr>, AP6 17 3 <chr>,
## #
       AP6_18_3 <chr>, AP6_16_4 <chr>, AP6_17_4 <chr>, AP6_18_4 <chr>,
## #
       AP6_16_5 <chr>, AP6_17_5 <chr>, AP6_18_5 <chr>, AP6_16_6 <chr>,
## #
       AP6_17_6 <chr>, AP6_18_6 <chr>, AP6_16_7 <chr>, AP6_17_7 <chr>,
## #
       AP6_18_7 <chr>, AP6_19 <chr>, AP6_20_1 <chr>, AP6_20_2 <chr>,
## #
       AP6_21_1 <chr>, AP6_22_1 <chr>, AP6_21_2 <chr>, AP6_22_2 <chr>,
       AP6_21_3 <chr>, AP6_22_3 <chr>, AP6_21_4 <chr>, AP6_22_4 <chr>, ...
## #
tpv2 <- tpv2 %>%
 mutate at(c("EDAD", "SEXO", "AP6 2", "AP6 4 01", "AP6 4 04", "AP6 9", "AP6 15 1",
              "AP6 19", "AP7 3 05", "AP7 4 05", "CVE ENT", "FAC ELE", "UPM DIS",
              "EST DIS"),
            .funs = ~parse_number(.))
tpv2<-tpv2[ tpv2$CVE_ENT %in% c(9),]
                                       #Elección de Ciudad de Mexico
tpv2$ENT <- (tpv2$NOM_MUN) #Calibramos por Municipio
tpv2<- tpv2 %>% mutate(sufrio.delitos = if_else(AP6_2== 1, 1, 0, missing = 0))
tpv2<- tpv2 \%\% mutate(robo.coche = if_else(AP6_4_01== 1, 1, 0, missing = 0))
tpv2<- tpv2 \% mutate(robo.casa = if else(AP6 4 04== 1 , 1, 0, missing = 0))
tpv2<- tpv2 %>% mutate(secuestro = if_else(AP6_9== 1, 1, 0, missing = 0))
tpv2<- tpv2 %>% mutate(desaparicion = if_else(AP6_15_1== 1, 1, 0, missing = 0))
tpv2<- tpv2 %>% mutate(homicidio = if_else(AP6_19== 1, 1, 0, missing = 0))
tpv2<- tpv2 \%\% mutate(asalto = if_else(AP7_3_05== 1, 1, 0, missing = 0))
tpv2<- tpv2 %>% mutate(menor.edad = if else(EDAD<18, 1, 0, missing = 0))
design = svydesign(id=~UPM_DIS,strata=~EST_DIS, weights=~tpv2$FAC_ELE, data=tpv2)
#Si quisieramos hacer un análisis del total de delitos, tomamos los totales para esto
total.edo
                     <- svyby(~sufrio.delitos, by=tpv2$ENT, design=design, svytotal)</pre>
total.edo.coche
                     <- svyby(~robo.coche, by=tpv2$ENT, design=design, svytotal)</pre>
total.edo.casa
                     <- svyby(~robo.casa, by=tpv2$ENT, design=design, svytotal)</pre>
total.edo.secuestro <- svyby(~secuestro, by=tpv2$ENT, design=design, svytotal)
total.edo.desp <- svyby(~desaparicion, by=tpv2$ENT, design=design, svytotal)
```

```
total.edo.homicidio <- svyby(~homicidio, by=tpv2$ENT, design=design, svytotal)
total.edo.asalto
                      <- svyby(~asalto, by=tpv2$ENT, design=design, svytotal)
#Intervalos de Confianza
total.edo$intervalo<-confint(total.edo)</pre>
aux.int <- as.data.frame(total.edo$intervalo)</pre>
total.edo<-cbind(total.edo, aux.int)</pre>
total.edo$intervalo<-NULL
total.edo.coche$intervalo<-confint(total.edo.coche)
aux.int <- as.data.frame(total.edo.coche$intervalo)</pre>
total.edo.coche<-cbind(total.edo.coche, aux.int)
total.edo.coche$intervalo<-NULL
total.edo.casa$intervalo<-confint(total.edo.casa)
aux.int <- as.data.frame(total.edo.casa$intervalo)</pre>
total.edo.casa<-cbind(total.edo.casa, aux.int)</pre>
total.edo.casa$intervalo<-NULL
total.edo.secuestro$intervalo<-confint(total.edo.secuestro)
aux.int <- as.data.frame(total.edo.secuestro$intervalo)</pre>
total.edo.secuestro<-cbind(total.edo.secuestro, aux.int)</pre>
total.edo.secuestro$intervalo<-NULL
total.edo.homicidio$intervalo<-confint(total.edo.homicidio)
aux.int <- as.data.frame(total.edo.homicidio$intervalo)</pre>
total.edo.homicidio<-cbind(total.edo.homicidio, aux.int)</pre>
total.edo.homicidio$intervalo<-NULL
total.edo.desp$intervalo<-confint(total.edo.desp)</pre>
aux.int <- as.data.frame(total.edo.desp$intervalo)</pre>
total.edo.desp<-cbind(total.edo.desp, aux.int)</pre>
total.edo.desp$intervalo<-NULL
total.edo.asalto$intervalo<-confint(total.edo.asalto)
aux.int <- as.data.frame(total.edo.asalto$intervalo)</pre>
total.edo.asalto<-cbind(total.edo.asalto, aux.int)</pre>
total.edo.asalto$intervalo<-NULL
```

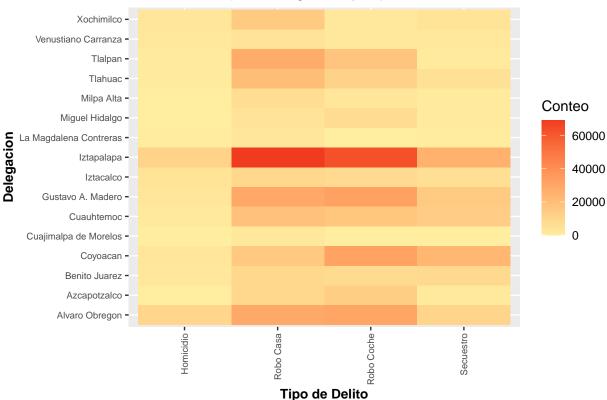
```
#Genero Variable Auxiliar por tipo de Delito
total.edo$tipo<-"Total de Delitos"
total.edo.coche$tipo<- "Robo Coche"
total.edo.casa$tipo<- "Robo Casa"
total.edo.secuestro$tipo<- "Secuestro"
total.edo.desp$tipo<- "Desaparicion"</pre>
total.edo.homicidio$tipo<- "Homicidio"
total.edo.asalto$tipo<- "Asalto"</pre>
#Genero Variable Tamaño Poblacional
total.edo$poblacion <- c(749982,400161,417416,608479,199224,532553,1164477,
                          390348, 1827868, 243886, 364439, 137927, 361593, 677104,
                          427263,415933)
total.edo.coche$poblacion<- c(749982,400161,417416,608479,199224,532553,
                               1164477,390348,1827868,243886,364439,137927,
                               361593,677104,427263,415933)
total.edo.casa$poblacion<- c(749982,400161,417416,608479,199224,532553,1164477,
                              390348, 1827868, 243886, 364439, 137927, 361593, 677104,
                              427263,415933)
total.edo.secuestro$poblacion<-c(749982,400161,417416,608479,199224,532553,
                                  1164477,390348,1827868,243886,364439,137927,
                                  361593,677104,427263,415933)
total.edo.desp$poblacion<- c(749982,400161,417416,608479,199224,532553,1164477,
                              390348, 1827868, 243886, 364439, 137927, 361593, 677104,
                              427263,415933)
total.edo.homicidio$poblacion<- c(749982,400161,417416,608479,199224,532553,
                                   1164477,390348,1827868,243886,
                                   364439,137927,361593,677104,427263,415933)
total.edo.asalto$poblacion<- c(749982,400161,417416,608479,199224,532553,
                                1164477,390348,1827868,243886,364439,137927,
                                361593,677104,427263,415933)
#Renombro mi variable para poder tener todos en un data.frame
colnames(total.edo)[2]<-"Conteo"</pre>
colnames(total.edo.coche)[2]<-"Conteo"</pre>
colnames(total.edo.casa)[2]<-"Conteo"</pre>
colnames(total.edo.secuestro)[2]<-"Conteo"</pre>
colnames(total.edo.desp)[2]<-"Conteo"</pre>
colnames(total.edo.homicidio)[2]<-"Conteo"</pre>
colnames(total.edo.asalto)[2]<-"Conteo"</pre>
```

Mapa de calor para tipo de delito por delegación

```
#Realizamos un mapa de calor por el tipo de delito y la delegación
aux_heatmap <-rbind(total.edo.coche,total.edo.casa,total.edo.secuestro,total.edo.homicidio)
```

```
color_palette <- colorRampPalette(c("#ffeda0","#feb24c","#f03b20"))</pre>
ggplot(aux_heatmap) +
  geom_tile(aes(tipo,
                by,
                fill= Conteo)) +
  theme(axis.text.x = element_text(angle = 90, hjust = 1, vjust = 0.5)) +
  labs(
    y="Delegacion",
    x="Tipo de Delito",
    title="Criminalidad por Delegacion y Tipo de Delito CDMX") +
  theme(axis.text=element_text(size=7),
        axis.title=element_text(size=10,face="bold")) +
  scale_fill_gradient(
    name = "Conteo",
    low = "#ffeda0",
    high = "#f03b20",
    space = "Lab",
    guide = "colourbar"
```

Criminalidad por Delegacion y Tipo de Delito CDMX



Estimación con la población total

Proporción de delitos en la población

```
total.edo$proporcion<- total.edo$Conteo/total.edo$poblacion
total.edo.coche$proporcion<- total.edo.coche$Conteo/total.edo.coche$poblacion
total.edo.casa$proporcion <- total.edo.casa$Conteo/total.edo.casa$poblacion
total.edo.asalto$proporcion<- total.edo.asalto$Conteo/total.edo.asalto$poblacion
total.edo.homicidio$proporcion<- total.edo.homicidio$Conteo/total.edo.homicidio$poblacion
total.edo.secuestro$proporcion<- total.edo.secuestro$Conteo/total.edo.secuestro$poblacion
total.edo.desp$proporcion<- total.edo.desp$Conteo/total.edo.desp$poblacion
```

aux_total<- rbind(total.edo, total.edo.coche, total.edo.casa,total.edo.desp,total.edo.homicidio,total.e

Generamos tabla:

```
aux_total[,-c(1,6)] <-round(aux_total[,-c(1,6)],2) #the "-1" excludes column 1
knitr::kable(aux_total, format="markdown")</pre>
```

	by	Conteo	se	2.5~%	97.5~%	tipo	poblacionpr	oporcior
Alvaro Obregon	Alvaro	425875 465	204.17	335316.	50516433.50	Total de	749982	0.57
	Obregon					Delitos		
Azcapotzalco	Azcapotzalco	231008354	422.04	161582.	08300433.92	Total de	400161	0.58
						Delitos		
Benito Juarez	Benito Juarez	13897817	170.64	105324.	16172631.84		417416	0.33
						Delitos		
Coyoacan	Coyoacan	328784342	293.37	261570.	22395997.78		608479	0.54
						Delitos		
Cuajimalpa de	Cuajimalpa de	37305 130	087.52	11653.9	3 62956.07	Total de	199224	0.19
Morelos	Morelos					Delitos		
Cuauhtemoc	Cuauhtemoc	318311374	490.08	244831.	80391790.20		532553	0.60
						Delitos		
Gustavo A.	Gustavo A.	466130393	370.67	388964.	90543295.10		1164477	0.40
Madero	Madero					Delitos		
Iztacalco	Iztacalco	93374 175	525.96	59023.7	5 127724.25		390348	0.24
T . 1	T . 1	000007 50	7.40.00		- 21000010 1	Delitos	1005000	0.40
Iztapalapa	Iztapalapa	892827 59	740.63	775737.	521009916.4		1827868	0.49
T M 11	T M 11	F0000 14:	101 50	00505 4	1 50004 50	Delitos	0.40000	0.01
La Magdalena Contreras	La Magdalena Contreras	50366 14.	101.58	22727.4	1 78004.59	Total de	243886	0.21
		99069 16	192 06	40070.2	9 114256.61	Delitos Tetal de	364439	0.23
Miguel Hidalgo	Miguel Hidalgo	82008 102	±23.00	49019.3	9 114230.01	Delitos	304439	0.25
Milpa Alta	Milpa Alta	79071 949	216 04	24606 6	7 119535.33		137927	0.52
ипра Апа	ипра Апа	12011 242	210.94	24000.0	7 119000.00	Delitos	131921	0.52
Tlahuac	Tlahuac	149910 959	255 88	02718 3	9 191719.61		361593	0.39
Tanuac	Tanuac	142219 20	200.00	32110.3	9 191719.01	Delitos	301333	0.55
Tlalpan	Tlalpan	971995319	237 71	210000	21332449.79		677104	0.40
паграп	паграп	21122001	201.11	210000.	2100244 <i>0.10</i>	Delitos	011104	0.40
Venustiano	Venustiano	10833018	199 22	72660 1	9 143999.81		427263	0.25
Carranza	Carranza	10000010.		.2000.1	2 10000.01	Delitos	12,200	J.25
C 011 0112 0	C 311 0112 0					2 311000		

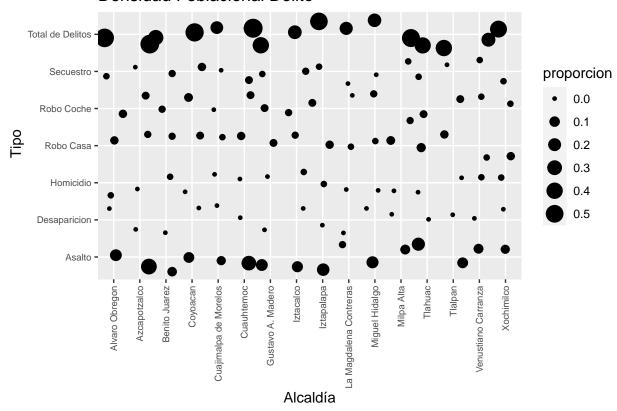
	by	Conte	o se	2.5~%	97.5~%	tipo	poblacion	proporcion
Xochimilco	Xochimilco	18493	5 36119.25	114142.5	8255727.42	Total de Delitos	415933	0.44
Alvaro Obregon1	Alvaro Obregon	30800	9419.17	12338.76	49261.24	Robo Coche	749982	0.04
Azcapotzalco1	Azcapotzalco	13629	4971.29	3885.45	23372.55	Robo Coche	400161	0.03
Benito Juarez1	Benito Juarez	7735	2488.73	2857.18	12612.82	Robo Coche	417416	0.02
Coyoacan1	Coyoacan	32598	7505.94	17886.64	47309.36	Robo Coche	608479	0.05
Cuajimalpa de Morelos1	Cuajimalpa de Morelos	0	0.00	0.00	0.00	Robo Coche	199224	0.00
Cuauhtemoc1	Cuauhtemoc	17288	5568.86	6373.23	28202.77	Robo Coche	532553	0.03
Gustavo A. Madero1	Gustavo A. Madero	32676	7245.62	18474.84	46877.16	Robo Coche	1164477	0.03
Iztacalco1	Iztacalco	8312	3633.38	1190.71	15433.29	Robo Coche	390348	0.02
Iztapalapa1	Iztapalapa	63027	11421.35	40641.56	85412.44	Robo Coche	1827868	0.03
La Magdalena Contreras1	La Magdalena Contreras	0	0.00	0.00	0.00	Robo Coche	243886	0.00
Miguel Hidalgo1	Miguel Hidalgo	7403	3258.47	1016.51	13789.49	Robo Coche	364439	0.02
Milpa Alta1	Milpa Alta	2912	2912.00	- 2795.42	8619.42	Robo Coche	137927	0.02
Tlahuac1	Tlahuac	11955	4673.38	2795.34	21114.66	Robo Coche	361593	0.03
Tlalpan1	Tlalpan	18138	5778.23	6812.88	29463.12	Robo Coche	677104	0.03
Venustiano Carranza1	Venustiano Carranza	2668	2668.00	- 2561.18	7897.18	Robo Coche	427263	0.01
Xochimilco1	Xochimilco	2250	1857.97	1391.56	5891.56	Robo Coche	415933	0.01
Alvaro Obregon2	Alvaro Obregon	29398	7492.38		44082.79	Robo Casa	749982	0.04
Azcapotzalco2	Azcapotzalco	9712	4279.42	1324.49	18099.51	Robo Casa	400161	0.02
Benito Juarez2	Benito Juarez	9555	3954.34	1804.63	17305.37	Robo Casa	417416	0.02
Coyoacan2	Coyoacan	15863	4819.87	6416.24	25309.76	Robo Casa	608479	0.03
Cuajimalpa de Morelos2	Cuajimalpa de Morelos	2610	1566.54	460.36	5680.36	Robo Casa	199224	0.01
Cuauhtemoc2	Cuauhtemoc	19085	5446.77	8409.52	29760.48	Robo Casa	532553	0.04
Gustavo A.	Gustavo A.	29829	7398.73		44330.25	Robo Casa	1164477	0.04
Madero2	Madero	20020	1000.10	10021.10	11000.20	1000 Casa	1101111	0.00
Iztacalco2	Iztacalco	9505	4142.17	1386.49	17623.51	Robo Casa	390348	0.02
Iztapalapa2	Iztapalapa	69260	11615.31	46494.41	92025.59	Robo Casa	1827868	0.04
La Magdalena	La Magdalena	2866	2075.43	_	6933.77	Robo Casa	243886	0.01
Contreras2	Contreras			1201.77				
Miguel Hidalgo2	Miguel Hidalgo	4244	2307.36	- 278.35	8766.35	Robo Casa	364439	0.01
Milpa Alta2	Milpa Alta	6546	3308.11	62.22	13029.78	Robo Casa	137927	0.05
Tlahuac2	Tlahuac	20521	6450.42	7878.41	33163.59	Robo Casa	361593	0.06

	by	Conte	o se	2.5~%	97.5~%	tipo	poblacionp	roporcion
Tlalpan2	Tlalpan	28781	6523.53	15995.12	41566.88	Robo Casa	677104	0.04
Venustiano	Venustiano	4316	1946.15	501.62	8130.38	Robo Casa	427263	0.01
Carranza2	Carranza							
Xochimilco2	Xochimilco	15485	5012.25	5661.17	25308.83	Robo Casa	415933	0.04
Alvaro	Alvaro	0	0.00	0.00	0.00	Desaparicion	749982	0.00
Obregon3	Obregon							
Azcapotzalco3	Azcapotzalco	0	0.00	0.00	0.00	Desaparition	400161	0.00
Benito Juarez3	Benito Juarez	0	0.00	0.00	0.00	Desaparicion	417416	0.00
Coyoacan3	Coyoacan	1168	1168.00	_	3457.24	Desaparition	608479	0.00
				1121.24				
Cuajimalpa de	Cuajimalpa de	0	0.00	0.00	0.00	Desaparition	199224	0.00
Morelos3	Morelos					•		
Cuauhtemoc3	Cuauhtemoc	0	0.00	0.00	0.00	Desaparition	532553	0.00
Gustavo A.	Gustavo A.	0	0.00	0.00	0.00	Desaparition	1164477	0.00
Madero3	Madero					1		
Iztacalco3	Iztacalco	0	0.00	0.00	0.00	Desaparition	390348	0.00
Iztapalapa3	Iztapalapa	1497	1129.60	-	3710.97	Desaparition	1827868	0.00
	FF	,		716.97	0,-0.0,	F		0.00
La Magdalena	La Magdalena	0	0.00	0.00	0.00	Desaparition	243886	0.00
Contreras3	Contreras		0.00	0.00	0.00	2 ccaparicion	- 10000	0.00
Miguel Hidalgo3	Miguel Hidalgo	0	0.00	0.00	0.00	Desaparition	364439	0.00
Milpa Alta3	Milpa Alta	0	0.00	0.00	0.00	Desaparicion	137927	0.00
Tlahuac3	Tlahuac	0	0.00	0.00	0.00	Desaparicion	361593	0.00
Tlalpan3	Tlalpan	0	0.00	0.00	0.00	Desaparicion	677104	0.00
Venustiano	Venustiano	0	0.00	0.00	0.00	Desaparicion	427263	0.00
Carranza3	Carranza	U	0.00	0.00	0.00	Desaparicion	421200	0.00
Xochimilco3	Xochimilco	0	0.00	0.00	0.00	Desaparicion	415933	0.00
Alvaro	Alvaro	10003	4551.03	1083.15	18922.85	Homicidio	749982	0.00
Obregon4	Obregon	10003	4001.00	1000.10	10322.00	Hollifeldio	149902	0.01
Azcapotzalco4	Azcapotzalco	0	0.00	0.00	0.00	Homicidio	400161	0.00
Benito Juarez4	Benito Juarez	2275	1572.43		5356.91	Homicidio	417416	0.00
Demito Juarez4	Demito Juarez	2213	1372.45	806.91	5550.91	пошисидно	417410	0.01
Corres con 4	Correspon	2012	2066 15		6069 50	Hamisidia	609470	0.00
Coyoacan4	Coyoacan	2913	2066.15	1126 50	6962.59	Homicidio	608479	0.00
C::11-	C::11-	0	0.00	1136.59	0.00	TT : -: -1: -	100004	0.00
Cuajimalpa de	Cuajimalpa de	0	0.00	0.00	0.00	Homicidio	199224	0.00
Morelos4	Morelos	1017	1 4 4 0 4 6		4740.05	TT · · 1·	raarra	0.00
Cuauhtemoc4	Cuauhtemoc	1917	1440.46	-	4740.25	Homicidio	532553	0.00
A	A	2000	1005.04	906.25	00=100	TT	1104455	0.00
Gustavo A.	Gustavo A.	3098	1927.04	-	6874.92	Homicidio	1164477	0.00
Madero4	Madero	4440	2051 00	678.92	0000 40		200210	0.04
Iztacalco4	Iztacalco	4113	2951.83	-	9898.48	Homicidio	390348	0.01
				1672.48				
Iztapalapa4	Iztapalapa	11318	4128.15	3226.98	19409.02	Homicidio	1827868	0.01
La Magdalena	La Magdalena	394	394.00	-	1166.23	Homicidio	243886	0.00
Contreras4	Contreras			378.23				
Miguel Hidalgo4	Miguel Hidalgo	0	0.00	0.00	0.00	Homicidio	364439	0.00
Milpa Alta4	Milpa Alta	0	0.00	0.00	0.00	Homicidio	137927	0.00
Tlahuac4	Tlahuac	1017	1017.00	-	3010.28	Homicidio	361593	0.00
				976.28				
Tlalpan4	Tlalpan	1321	1321.00	-	3910.11	Homicidio	677104	0.00
				1268.11				

Venustiano Venustiano 2425 2425.00 - 7177.91 Homicidio Carranza4 Carranza 2327.91	poblacionpr 427263 415933	$\frac{\text{roporcion}}{0.01}$
Carranza4 Carranza 2327.91 Xochimilco4 Xochimilco 3204 2382.49 - 7873.59 Homicidio		0.01
Xochimilco 3204 2382.49 - 7873.59 Homicidio	415022	
	410900	0.01
Alvaro 10531 4164.07 2369.57 18692.43 Secuestro	749982	0.01
Obregon Obregon		
Azcapotzalco	400161	0.00
Benito Juarez Benito Juarez 8743 3025.93 2812.29 14673.71 Secuestro	417416	0.02
Coyoacan 23775 6796.96 10453.21 37096.79 Secuestro	608479	0.04
v 1	199224	0.00
Morelos Morelos		
	532553	0.03
	1164477	0.01
Madero Madero		
	390348	0.02
	1827868	0.01
ŭ .	243886	0.00
Contreras 429.10		
	364439	0.00
1084.76		
1	137927	0.01
1196.12	001500	0.04
	361593	0.01
116.07	a==10.4	0.00
1	677104	0.00
556.95	407060	0.01
	427263	0.01
Carranza 945.53	415000	0.01
	415933	0.01
258.97 Alvaro Alvaro 113341 16327.38 81339.93 145342.07 Asalto	749982	0.15
Obregon6 Obregon	149902	0.15
	400161	0.36
	417416	0.30
	608479	0.07
· ·	199224	0.11
Morelos6 Morelos	133224	0.00
	532553	0.29
	1164477	0.15
Madero Madero	11011	0.10
	390348	0.12
	1827868	0.18
	243886	0.02
Contreras 828.31		
	364439	0.16
	137927	0.08
	361593	0.21
	677104	0.11
•	427263	0.08
Carranza6 Carranza		
Xochimilco Xochimilco 23248 6949.09 9628.04 36867.96 Asalto	415933	0.06

Graficamos los delitos por delegación:

Densidad Poblacional Delito



Análisis de las proporciones por tipo de delito

```
ratio_asaltos<-svyratio(~asalto,~sufrio.delitos,design)
ci_asaltos<-confint(ratio_asaltos)
ratio_asaltos<-as.numeric(ratio_asaltos)

ratio_homicidios<-svyratio(~homicidio,~sufrio.delitos,design)
ci_homicidio<-confint(ratio_homicidios)
ratio_homicidios<-as.numeric(ratio_homicidios)</pre>
```

```
ratio_coche<-svyratio(~robo.coche,~sufrio.delitos,design)</pre>
ci_coche<-confint(ratio_coche)</pre>
ratio_coche<-as.numeric(ratio_coche)</pre>
ratio_casa<-svyratio(~robo.casa, ~sufrio.delitos,design)
ci casa<-confint(ratio casa)</pre>
ratio_casa<-as.numeric(ratio_casa)
ratio_secuestro<-svyratio(~secuestro, ~sufrio.delitos, design)
ci_secuestro<-confint(ratio_secuestro)</pre>
ratio_secuestro<-as.numeric(ratio_secuestro)</pre>
ratio_desp<-svyratio(~desaparicion, ~sufrio.delitos, design)</pre>
ci_desp<-confint(ratio_desp)</pre>
ratio_desp<-as.numeric(ratio_desp)
prop_names<-c("Proporción Asalto", "Proporción Homicidios", "Proporción Robo Coches", "Proporción Robo
intervalos<-as.data.frame(rbind(ci_asaltos,ci_homicidio,ci_coche,ci_casa,ci_secuestro, ci_desp))</pre>
aux_ratio<-cbind(prop_names, intervalos)</pre>
#Tabla:
knitr::kable(aux_ratio, format="markdown")
```

	prop_names	2.5 %	97.5 %
asalto/sufrio.delitos	Proporción Asalto	0.3314729	0.3785395
homicidio/sufrio.delitos	Proporción Homicidios	0.0071209	0.0157720
robo.coche/sufrio.delitos	Proporción Robo Coches	0.0548134	0.0759897
robo.casa/sufrio.delitos	Proporción Robo Casa	0.0615280	0.0828997
secuestro/sufrio.delitos	Proporción Secuestro	0.0248679	0.0385609
${\it desaparicion/sufrio.delitos}$	Proporción Desaparición	-0.0001355	0.0015221

Resultados

Estimador de la proporción de delitos denunciados

El objetivo de este estudio fue medir el nivel de confianza que tienen los ciudadanos en los organismos de carácter público encargados de la impartición de justicia, en este caso el Ministerio Público, con el fin de concientizar a la autoridad e incentivar cambios estructurales que faciliten los procesos de denuncia. Habiendo dicho esto, y basándonos en la estimación obtenida, queda claro que la confianza de los ciudadanos en la capacidad del MP para atender y resolver sus demandas es extremadamente baja. Para las autoridades competentes esto es una llamada de atención y, como mínimo, se esperaría que este tema se erija como asunto crucial en su agenda política.

Estimación de la media y varianza del momento del día en que fue cometido un delito

Previo a realizar la estimación de la media y la varianza, una conjetura era que quizá la probabilidad de ser víctima de un delito aumentaba conforme avanzaba el día y llegaba a su pico ya entrada la noche. Sin embargo, los resultados cuentan otra historia, puesto que la estimación de la media y la varianza reflejan un escenario en donde la distribición de los delitos a lo largo del día es bastante uniforme. De ser cierta la conjetura previamente mencionada, uno esperaria ver en los resultados una estimación de la media mucho más inclinada hacia el 4, en lugar de estar prácticamente centrada.

Análisis por alcaldía

- 1. Si hacemos un análisis por alcaldías en la CDMX encontramos que a pesar de que las alcaldías con mayor incidencia de criminalidad son la alcaldía de Iztapalapa y de Gustavo A. Madero. Sin embargo, cuando ponderamos de acuerdo con la población por delegación encontramos que la delegación de Álvaro Obregón tiene una alta incidencia de crímenes. Ahora bien, la CDMX es la entidad federativa con el mayor número de años escolaridad promedio de acuerdo con el INEGI. Sin embargo, precisamente las delegaciones de Iztapalapa y Gustavo A. Madero son las que presentan el menor número de años de escolaridad de acuerdo con cifras del INEGI lo cual puede ayudarnos a explicar las cifras de alta criminalidad.
- 2. Los asaltos son el delito más frecuente entre los habitantes de la CDMX. La causalidad no es clara, lo que podemos suponer es que de los delitos presentados el asalto en la modalidad sin violencia tiene el menor castigo. De igual forma, podemos suponer que el aumento en el tráfico puede tener como consecuencia un aumento en los asaltos a coches como lo indican las cifras del Portal de Datos Abiertos de CDMX.
- 3. Finalmente, notemos que el conteo de desaparición no es tan frecuente en ninguna alcaldía de la Ciudad de México. La OCDE sostiene que las desapariciones son más frecuentes en los estados ligados al narcotráfico, de ahí que sea menos frecuente el delito de desaparición.

Referencias:

- Salazar, C. F. S. (2019). ENVIPE. Consultado el 23 de julio de 2020, en http://bdsocial.inmujeres.gob .mx/index.php/envipe-290
- I. (24 de septiembre de 2019). INEGI. Consultado el 23 de julio de 2020, en https://www.inegi.org.mx/app/biblioteca/ficha.html?upc=702825191184