# **HEALTH INSURANCE**

EDA

# ENTENDIMIENTO DEL NEGOCIO Y ORIGEN DE LOS DATOS

**Objetivo del proyecto:** Plasmar los hallazgos más importantes del proceso de limpieza y preparación de los datos para identificar la calidad de los datos recolectados.

- Cliente: Empresa de Seguros
- Objetivo: Encontrar variables relacionadas a tener seguro médico

#### Origen de los datos:

- Suministrados por una firma de mercados.
- Muestra representativa de la población
- Datos recolectados en octubre del 2016

## IDENTIFICACIÓN DE LA ESTRUCTURA DE DATOS

```
## 'data.frame':
                 1002 obs. of 12 variables:
## $ date
                 : Factor w/ 996 levels "10/24/2016 10:02:16",...: 386 387 388 389 390 391 392 393 394 395
. . .
  $ custid : int 2068 2073 2848 5641 6369 8322 8521 12195 14989 15917 ...
   $ sex
                     : int 1 1 2 2 1 1 2 2 2 1 ...
   $ is.employed
                     : logi NA NA TRUE TRUE TRUE TRUE ...
   $ annual incomeUSD: int 11300 0 4500 20000 12000 180000 120000 40000 9400 24000 ...
   $ marital.stat
                     : Factor w/ 4 levels "Divorced/Separated",..: 2 2 3 3 3 3 3 2 2 1 ...
## $ health.ins
                     : logi TRUE TRUE FALSE FALSE TRUE TRUE ...
                     : Factor w/ 4 levels "Homeowner free and clear"...: 1 4 4 3 4 2 1 4 4 1 ...
   $ housing.type
   $ vehicle
                     : Factor w/ 2 levels "NO", "YES": 2 2 2 1 2 2 2 2 2 2 ...
   $ num.vehicles
                     : int 2 3 3 4 1 1 1 3 2 1 ...
                     : Factor w/ 78 levels "0", "18", "19", ...: 34 25 6 6 16 25 24 33 29 56 ...
   $ age
                     : Factor w/ 54 levels " New York", "Alabama",..: 24 11 12 33 11 36 14 24 15 37 ...
## $ state.of.res
```

## **DETECCIÓN DE ANOMALÍAS**

- Formatos incorrectos: fecha, sexo, **edad** y tener vehículo.
- Duplicados:

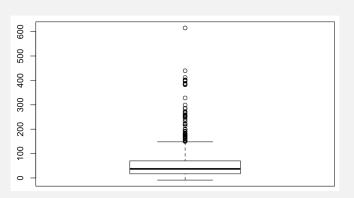
		date	custid	sex	is.employed	annual_incomeUSD	marital.stat	health.ins	housing.type	vehicle	num.vehicles	age	state.of.res
	876	2016- 10-25	1238436	Female	NA	0	Married	FALSE	Rented	TRUE	2	25	Tennessee
	877	2016- 10-25	1238436	Female	NA	0	Married	FALSE	Rented	TRUE	2	25	Tennessee
	1001	2016- 10-27	1414286	Female	FALSE	20900	Married	FALSE	Rented	TRUE	2	36	New York
	1002	2016- 10-27	1414286	Female	FALSE	20900	Married	FALSE	Rented	TRUE	2	36	New York

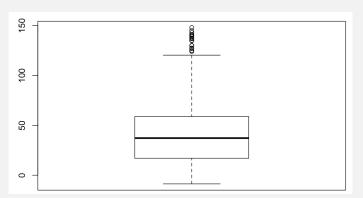
## Campos vacíos

Nombre	Cantidad	Tratamiento
Sexo	I	Borrado
Es o no empleado	329 (33%)	Nueva variable Otro
Ingreso Anual	I	Borrado
Estado Civil	1	Borrado
Tipo de Vivienda	57 (6%)	Borrados
Tiene o no Vehículo	1	Borrado
Número de Vehículos	112	Llenado con cero. Relacionado con Vehículo
Edad	3	Reemplazado por Cero. Después imputado.

#### Outliers

## Ingreso Anual: Imputado con mediana

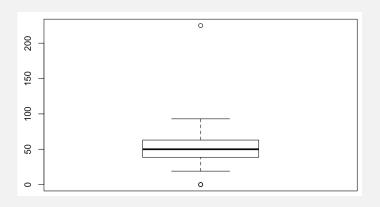


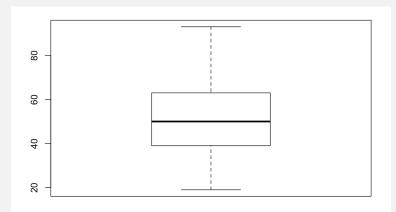


Antes

Edad: Imputado con mediana

Después





#### Datos Inválidos

Nombre	Tratamiento
Ingreso Annual <= 0	Imputar con mediana
Vehículo = False & N° Vehículos > 0	Registro Borrado
Typo en estados de residencia	Ajustados a reales
Estado Civil	Borrado
Tipo de Vivienda	Borrados
Tiene o no Vehículo	Borrado
Número de Vehículos	Llenado con cero. Relacionado con Vehículo
Edad	Reemplazado por Cero. Después imputado.

## PREPARACIÓN DE LOS DATOS

- Elimina variable fecha pues los valores van del 24, 25, 26 y 27 octubre de 2016
- Se borra el id de los usuarios pues es único
- Creación variable is home owner
- Creación columna que agrupa por regiones a los estados
- Eliminar variable estados pues la anterior los agrupa
- Reordenamiento de columnas

### Summary

sex		age		marital.stat					
Female:424 Min. :19.0			Divorced/Separated:149						
			-						
	-	n :50.0		Married	:197				
		:51.5			: 90				
		u.:63.0		-					
	Max.								
	nux.		na tyne	is.house	owner	hureau c	cardinal.point		
							-		
Homeowner fre	ee and	clear	:156	Mode :lo	gical	Midwest	:270		
Homeowner wit	th mor	tgage/loa	n:412	:412 FALSE:374 Northeast:224			st:224		
Occupied with	h no r	ent	: 10	TRUE :56	8	South	:287		
Rented			:364			West	:161		
is.emp	loyed	annual_i	ncomeUSI	num.ve	hicles	health.	ins		
Employee	:589	Min. :	0.03	Min.	:0.000	Mode :	logical		
Not Employee	: 73	1st Qu.:	21.60	1st Qu.	:1.000	FALSE: 1	136		
Other	:280	Median :	37.20	Median	:2.000	TRUE :8	306		
		Mean :	43.71	Mean	:1.918				
		3rd Ou.:	58.90	3rd Qu.	:2.000				
		-	148.00	_	:6.000				
			• •						

#### **STR**

```
'data.frame': 942 obs. of 10 variables:
$ sex
                     : Factor w/ 2 levels "
$ age
                     : num 49 40 22 31 40
$ marital.stat
                     : Factor w/ 4 levels "
$ housing.type
                     : Factor w/ 4 levels "
$ is.house.owner
                     : logi TRUE FALSE FAL
$ bureau.cardinal.point: Factor w/ 4 levels "
$ is.employed
                     : Factor w/ 3 levels "
$ annual_incomeUSD
                     : num 11.3 37.2 4.5 1
$ num.vehicles
                     : num 2 3 3 1 1 1 3 2
$ health.ins
                     : logi TRUE TRUE FALS
```

## Head

	sex	age	marital.stat	housing.type	is.house.owner	bureau.cardinal.point	is.employed	annual_incomeUSD	num.vehicles	health.ins
1	Female	49	Married	Homeowner free and clear	TRUE	Midwest	Other	11.3	2	TRUE
2	Female	40	Married	Rented	FALSE	South	Other	37.2	3	TRUE
3	Male	22	Never Married	Rented	FALSE	South	Employee	4.5	3	FALSE
5	Female	31	Never Married	Rented	FALSE	South	Employee	12.0	1	TRUE
6	Female	40	Never Married	Homeowner with mortgage/loan	TRUE	Northeast	Employee	37.2	1	TRUE
7	Male	39	Never Married	Homeowner free and clear	TRUE	West	Employee	120.0	1	TRUE

#### **CONCLUSIONES**

- Se recomienda:
  - Recolectar más datos.
  - Corregir variable anual income en la medida de lo posible
  - Tener más opciones para la variable is employed
  - Tener cuidado con los typo
- A pesar de lo anterior, gracias a las fases de limpieza y procesamiento de datos, es posible construir la primera versión del modelo.