Adaptacion R 01

La manada-01

5/13/2020

comparaciones de codigo Stata y R

- clear al == rm(list = ls())
 - elimina toda la base de datos y variables anteriormente utilizadas
- use "pathdata" == haven::read dta("data.dta")
 - leen la base de datos, en R se automatiza en proyectos
- rename datos viejos datos nuevos == data nombre <- haven::read dta("data.dta")
- label var salario " = expss::apply_labels(data, col = "label", col2 = "label2")
 - Anades etiquetas a las variables o columnas de los datos
- generate lvar0 = ln(var0) == mutate(data, lvar0 = log(10))
 - genera nuevas variables, de ecuaciones
- egen var = mean(var0) este codigo es usado para extraer el dato del resultado como un escalar, para presentar como datos
- gen dummy = 1 if educ > 14 == mutate(data, dummy = ifelse(educ > 14, 1, 0))
 - Genera variables con condicionantes, en el ejemplo con stata creas una nueva columna llamada 'dummy' si la variable educ es mayor o igual a 14, pero deja vacios si no lo son, en R se resume asi: dummy = ifelse(salario >= 14, 1, 0) si la variable educ es mayor o igual a 14 imprime 1, en otros casos 0
- reg y x1 x2 == $lm(y \sim x1 + x2, data = nombre de la base de datos)$
 - Regresion lineal
 - En R puedes guardar los datos de la regresion asignando un nombre 'nombre_reg <- lm(y ~ x1 + x2, data = nombre de la base de datos)
- histogram y twoway == ggplot
 - de datos a graficos

En trabajo

Paquetes necesarios

```
# install.packages('tidyverse')
# install.packages('remotes')
library(tidyverse)
# install.packages('expss')
library(expss)
# remotes::iinstall_github("jacob-long/jtools")
library(jtools)
# remotes::install_github("datalorax/equatiomatic")
library(equatiomatic)
```

Base de datos

En el dofile, de las lineas 5 - 29, sin incluir la media y la desviacion standar de las variables

```
rm(list = ls())
salario <- haven::read_dta("Stata/salarios.dta")</pre>
# Generar variables
salario1 <- salario %>% # creamos una nueva base de datos para comparar
    # con la anterior base de datos
   mutate(lsalario = log(Salario),
           exper2 = exper^2,
           educ2 = educ^2,
           dumm = ifelse(educ >= 14, 1, 0)
           ) %>%
   apply_labels(Salario = "salarios en miles de soles para Junín",
                 educ = "años de educación",
                 exper = "años de experiencia",
                 lsalario = "logaritmo neperiano del salario",
                 educ2 = "años al cuadrado de educación",
                 exper2 = "años al cuadrado de experiencia"
   )
tibble(
   variable = c('Salarios', 'educacion'),
   media = c(mean(salario1$Salario), mean(salario1$educ)),
   sd = c(sd(salario1$Salario, sd(salario1$educ))))
## # A tibble: 2 x 3
   variable media
              <dbl> <dbl>
##
     <chr>
## 1 Salarios 958.
## 2 educacion 13.5 404.
Despues de la linea 31
```

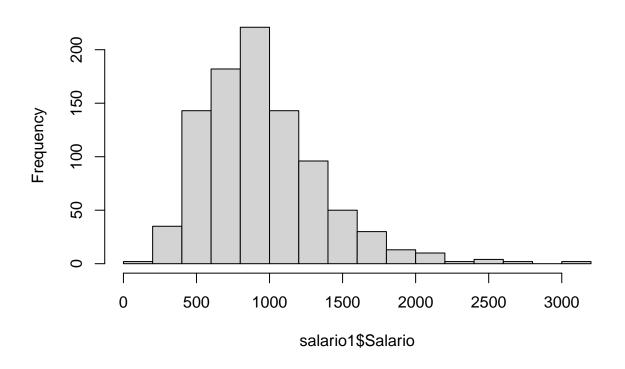
```
r1 <- lm(lsalario ~ educ + exper, data = salario1)
#regresion
summ(r1)
## MODEL INFO:
## Observations: 935
## Dependent Variable: Isalario
## Type: OLS linear regression
##
## MODEL FIT:
## F(2,932) = 70.16, p = 0.00
## R^2 = 0.13
## Adj. R^2 = 0.13
##
## Standard errors: OLS
                   Est. S.E. t val.
                                          р
## ----- -----
## (Intercept)
                5.50 0.11
                               49.12 0.00
                   0.08 0.01
                               11.83 0.00
## educ
```

Graficos RBASE

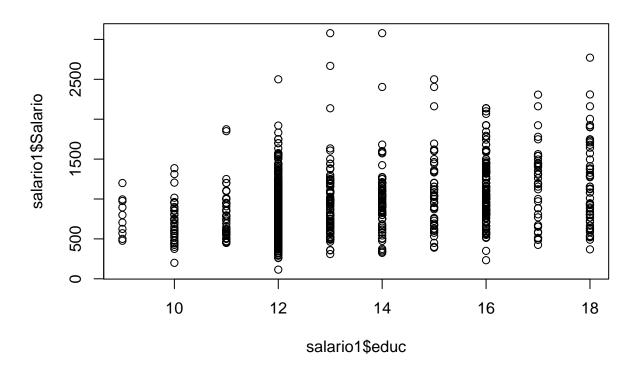
Solo R

hist(salario1\$Salario)

Histogram of salario1\$Salario

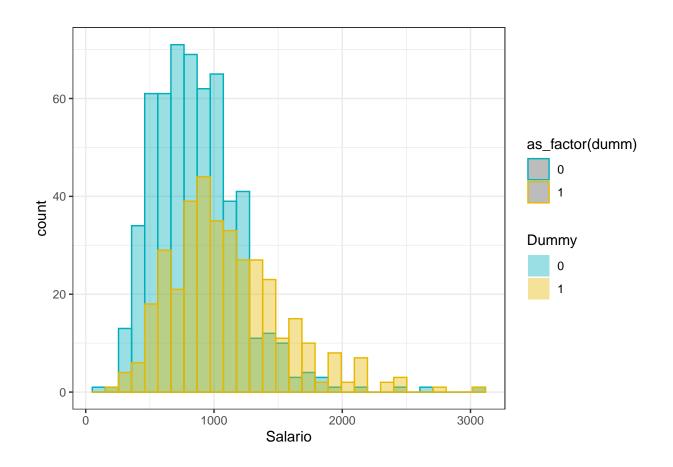


plot(salario1\$educ, salario1\$Salario)



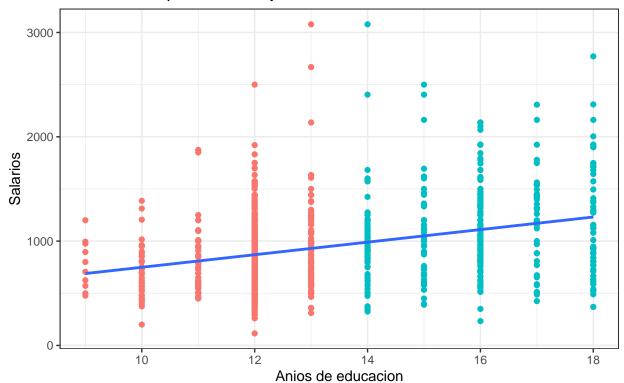
Graficos ggplot2

```
salario1 %>%
    ggplot(aes(Salario)) +
    geom_histogram(
        aes(color = as_factor(dumm),
            fill = as_factor(dumm)
            ),
        alpha=0.4, position = 'identity', bin = 50
        )+
    theme_bw() +
    labs(fill="Dummy") +
    scale_fill_manual(values = c("#00AFBB", "#E7B800")) +
    scale_color_manual(values = c("#00AFBB", "#E7B800"))
```



$\mathbf{scatter}\ \mathbf{plot}$





Fuente: calculo de la manada

extraccion automatica de los modelos predictivos

extract_eq(r1)

lsalario =
$$\alpha + \beta_1(\text{educ}) + \beta_2(\text{exper}) + \epsilon$$

extract_eq(r1, use_coefs = TRUE)

lsalario =
$$5.5 + 0.08(\text{educ}) + 0.02(\text{exper}) + \epsilon$$