**Taller 1**

**Autores:** Juan Sebastián Vásquez Acevedo y Walter Leonardo Sanchez Salazar

**Fecha inicio:** 11/06/2022

Lo primero que se realizo fue la extracción de los datos. En este proceso se empleo un scraping de la pagina web https://ignaciomsarmiento. github.io/GEIH2018 sample/, en el cual no se presento ninguna restricción en el acceso a la información. Para poder realizar este proceso se hizo uso del Software R y de las librerías: tidyverse y rvest.

En primera medida, se incluye en un objeto la URL del problem set, seguido se logra definir esta como un HTML. En el análisis de la pagina web se identifica el “XPATH” el cual brindará la ruta de los datos. Es así como se logra encontrar los nodos de los cuales se extraen los links que contienen las tablas que conforman la base de datos. Por medio de un tibble se unen tanto los nombres de los chunks como los links de interés para la extracción de los datos. En este proceso logramos identificar que el primer link de los chunks no contiene la tabla de la base de datos, por lo cual se hace necesario encontrar el link “verdadero” con el cual lograremos extraer la tabla que contiene los datos de interés. Luego de una exploración del código fuente de la pagina web se logra encontrar el link “verdadero” en el cual se identifica una particularidad, y es que en este link solo cambia el número o indicador del chunk, este número va del 1 al 10 y hace referencia al número de tablas que conforman la base de datos. Con este link “verdadero” logramos encontrar la puerta de entrada al proceso de extracción de los datos. Para lograr este proceso de extracción se hizo uso de un “loop”.

El “loop” se encarga de entrar a la pagina y obtener el link “verdadero” para cada una de las tablas que conforman la base de datos que como se menciono anteriormente va del 1 al 10. Luego de ello extrae las tablas de las bases de datos y las convierte en un data frame, almacenándolas por medio una unión vertical en un data frame vacío previamente definido.

La base completa contiene 178 variables y 32.177 observaciones. Para el análisis que se va a desarrollar a lo largo de este documento se hace un énfasis en la población mayor de 18 años y que manifiesta estar ocupada, esto lleva a que la base pase de 32.177 observaciones a 16.542. El enfoque en esta población se da debido al interés del presente estudio el cual busca crear un modelo que logre predecir el ingreso, es por ello que se seleccionan ciertas variables que según la literatura ayudan a explicar el ingreso individual. La teoría del capital humano resalta variables como el género, manifestando que a lo largo de diferentes análisis se ha logrado evidenciar que existe una diferencia salarial entre los hombres y las mujeres. Esto a llevado a que investigadores y hacedores de política se vean motivados a crear estrategias que trabajen en disminuir la brecha salarial que existe entre los géneros. Otra variable es la raza, y al igual que el género la literatura a demostrado que existen diferencias salariales y que evidentemente se deben a la existencia de discriminación.

La edad es una variable que ha estado presente desde los inicios de los análisis de capital humano. En la famosa ecuación de Mincer podemos evidenciar que se encuentra la edad como un determinante de los ingresos individuales. Esto se debe a que a medida que las personas van creciendo logran adquirir ciertas habilidades que les permiten ser más productivas. La edad guarda una relación con la experiencia pues su análisis es muy parecido. La experiencia les permite a las personas ser más atractivas en el mercado laboral y como se mencionó con anterioridad con el pasar del tiempo las personas adquieren un valor agregado que las hace más productivas lo cual les permite acceder a mejores salarios. Hay que tener en cuenta que tanto la edad como la experiencia tienen rendimientos marginales decrecientes que también se deben analizar. Otras variables que la teoría resalta son: el tiempo trabajado, la actividad, ocupación y el nivel educativo, entre otras.

|  |  |  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Variables | Missing | Mean | sd | p0 | p25 | p50 | p75 | p100 |
| edad | 0 | 39.4 | 13.4 | 18 | 28 | 38 | 50 | 93 |
| ingreso | 0 | 1798186 | 2687702 | 15000 | 800000 | 1069453 | 1750703 | 85833333 |
| niveleduc | 0 | 5.01 | 1.10 | 1 | 4 | 5 | 6 | 9 |
| actividad | 0 | 1.51 | 1.37 | 1 | 1 | 1 | 1 | 6 |
| ocupacion | 0 | - | - | - | - | - | - | - |
| sex | 0 | 0.533 | 0.499 | 0 | 0 | 1 | 1 | 1 |
| tiempoempresa | 0 | 63.8 | 89.5 | 0 | 7 | 24 | 84 | 720 |
| oficio | 0 | 49.7 | 28.2 | 1 | 33 | 45 | 70 | 99 |

**Tabla 1. Estadística variables de interés**

Fuente: datos extraídos de la GEIH 2018 elaboración propia.

Luego de conocer las variables que la teoría del capital humano ha demostrado explican los ingresos individuales elegimos cinco que desde la encuesta se pueden capturar, estás son: edad, nivel educativo (medido en años de educación), sexo, tiempo en la empresa y ocupación. Al analizar el nivel educativo se puede observar que en promedio la población de la base tiene 5.01 años de educación, los datos se encuentran alejados de la muestra en 1.1 años de educación. El 75% de la muestra cuentan con 6 años de educación o menos, y los máximos años de educación reportados en la base corresponde a 9 años. De la variable sexo, podemos decir que el 53% de la muestra son hombres, respecto a tiempo en la empresa, podemos aclarar que se selecciono como un proxy a la experiencia, una de las variables que la teoría del capital humano manifiesta como más difícil de calcular. En promedio las personas llevan en la empresa 63.8 meses. Los datos se encuentran alejados de la muestra en 89.5 meses. El 50% de la muestra llevan menos de 24 meses trabajando. Por último, tenemos la ocupación, en la tabla de estadística, no contamos con información de esta variable ya que es categórica, existen 8 categorías, estas son: obrero o empleado de empresa particular, obrero o empleado del gobierno, empleado doméstico, trabajador por cuenta propia y patrón o empleador. En cada una de ellas hay 9335, 632, 577, 5063, 620, 25, 15 y 10 observaciones respectivamente.

**Imagen 1. Pirámide poblacional**

Gráfico, Gráfico de barras

Descripción generada automáticamente

Fuente: datos extraídos de la GEIH 2018 elaboración propia

La edad es una variable que en nuestra base no tiene datos faltes al igual que las otras variables que se seleccionaron. La edad promedio corresponde a 39.4 años con una desviación estándar de 13.4. Al observar la pirámide poblacional se evidencia que es más ancha en su base, lo que nos indica que el 50% de la población se encuentra en un rango entre los 38 y 18 años. Desde el rango de los 65-69 a la punta de la pirámide podemos observar una reducción considerable de la población ocupada en los dos sexos, la edad máxima reportada en la base de datos corresponde a 93 años.

Ya se explicaron las variables independientes con las que se estructuraran los análisis que se van a ir presentando a lo largo del documento. Ahora se hablará de como se eligió el ingreso que es la variable dependiente en el presente análisis. El ingreso total, es la variable que deseamos desde la encuesta poder capturar, esta debe incluir los ingresos laborales, los cuales están constituidos por las remuneraciones laborales o los honorarios, los subsidios al transporte, alimentación, entre otros, así como las ganancias adicionales producto del trabajo de horas extra o las primas y bonificaciones. También se deben incluir los ingresos por pensiones, los ingresos de ganancias, que hacen referencia a los ingresos económicos que los hogares e individuos pueden obtener producto de arriendo, intereses de préstamos e inversiones. Dentro de los ingresos totales también se encuentran los ingresos de ayudas, en este grupo están los ingresos que reciben los hogares por parte de otros hogares que se encuentran dentro o fuera del país, así cómo los subsidios que reciben los hogares y/o personas por parte de instituciones tanto publicas como privadas. Por ultimo, están los otros ingresos, estos hacen referencia a los ingresos que se pueden obtener por razones diferentes a las que ya se mencionaron anteriormente, por ejemplo, los ingresos en especie.

Todos estos ingresos desde la encuesta de la GEIH se pueden observar, y hacen referencia a lo reportado tanto por los hogares como por las personas. Al momento de realizar análisis de pobreza y desigualdad en el país, el Departamento Administrativo Nacional de Estadística (DANE) a explicado que es importante estudiar tanto los ingresos reportados como los imputados, por eso el DANE publica anualmente los diferentes grupos de ingresos que con anterioridad se mencionaron y crea el ingreso total, esta variable contiene, la suma de todos los ingresos que tiene el hogar tanto reportados como imputados y lleva el nombre de ingtot. Dentro de la base de datos se encuentran todas estas variables de ingresos observados e imputados que se han mencionado con anterioridad, por esto decidimos tomar como la variable de ingresos a ingtot ya que es el ingreso que el DANE utiliza para realizar los diferentes análisis en materia de ingresos por eso decidimos realizar nuestro análisis con esta variable y así seguir la línea establecida por el departamento de estadística de nuestro país. Al analizar esta variable de ingreso nos encontramos con unas observaciones que tienen como ingreso 0 y en ninguno de los ingresos tanto imputados como observados de las variables que el DANE utiliza para la construcción de la variable ingtot reportan alguno, por lo cual hemos tomado la decisión de borrar estas observaciones lo cual nos lleva a quedarnos con una base de 16,277 observaciones.

Al momento de construir el primer modelo que busca predecir los ingresos de las personas ocupadas mayores de 18 años en la ciudad de Bogotá D.C. hicimos uso de la siguiente ecuación.

Tomando esta ecuación como base realizamos la construcción de 7 modelos en los cuales incluimos las variables que se explicaron en párrafos anteriores, realizando interacciones entre ellas y logramos así encontrar el que sería nuestro modelo principal, el cual se define por la siguiente ecuación.

A continuación, se presenta una tabla con los coeficientes que se obtuvieron al correr los anteriores modelos presentados.

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  | | |
|  | *Dependent variable:* | |
|  |  | |
|  | ingreso | |
|  | (1) | (2) |
|  | | |
| edad | 89,516.850\*\*\* | 81,327.340\*\*\* |
|  | (9,078.271) | (8,843.928) |
|  |  |  |
| edad\_sqr | -771.785\*\*\* | -545.215\*\*\* |
|  | (105.215) | (102.393) |
|  |  |  |
| niveleduc |  | 822,174.900\*\*\* |
|  |  | (19,129.560) |
|  |  |  |
| tiempoempresa |  | 3,952.434\*\*\* |
|  |  | (582.102) |
|  |  |  |
| tiempoempresa\_sqr |  | -1.782 |
|  |  | (1.517) |
|  |  |  |
| Constant | -391,598.400\*\* | -4,809,133.000\*\*\* |
|  | (181,969.700) | (204,622.100) |
|  |  |  |
|  | | |
| Observations | 16,277 | 16,277 |
| R2 | 0.018 | 0.132 |
|  | | |
| *Note:* | \*p<0.1; \*\*p<0.05; \*\*\*p<0.01 | |

Como se puede observar en la tabla, tanto el modelo uno como el dos cuentan con un total de 16,277 observaciones. En el modelo uno solo se incluyen dos variables control las cuales son la edad y la edad al cuadrado, los signos de estos coeficientes son los esperados según la literatura, los cuales nos indican que cada que aumenta la edad los ingresos también lo hace, pero que no debemos dejar de lado los rendimientos marginales decrecientes por lo cual se espera que el signo de la edad al cuadrado sea negativo. Según este modelo un aumento de la edad genera un aumento del ingreso en 89,517 mil pesos con todo lo demás constante. En el segundo modelo nos encontramos con un total de 5 variables explicativas, se mantiene la edad y la edad al cuadrado, variables que mantienen sus signos en sus coeficientes, pero el valor de estos disminuye respecto al modelo 1, esto se debe porque se reduce el sesgo gracias a que se incluyen más controles. Se agrega nivel educativo medido en años y la proxy de la experiencia medida como el tiempo que lleva en la empresa la cual esta medida en meses. Podemos interpretar que un aumento de un año de educación genera un incremento de 822,175 pesos en los ingresos con todo lo demás constante. Al comparar los dos modelos nos damos cuenta de que el modelo dos, cuenta con un R2 mayor, el cual nos indica que las variables de este modelo explican en un 13,2% nuestra variable de interés (ingreso).

**Imagen 2. Ingresos predichos por edad**

**Gráfico, Gráfico de dispersión

Descripción generada automáticamente**

Fuente: elaboración propia.

Hablar de gráfico y mirar el otro que a mi no me salio, del mse 6.271577e+1 y del bootstrap y de la edad máxima

**Tabla 2. Bootstrap modelo 2**

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| Bootstrap Statistics : | | | |
|  | original | bias | std. error |
| t1\* | -4,81E+12 | -2,11E+10 | 22.767.472.857 |
| t2\* | 8,13E+10 | 1,21E+09 | 1.172.157.550 |
| t3\* | -5,45E+08 | -1,39E+07 | 14.769.733 |
| t4\* | 8,22E+11 | -1,41E+08 | 2.320.110.642 |
| t5\* | 3,95E+09 | -2,75E+07 | 94.519.970 |
| t6\* | -1,78E+06 | 1,08E+04 | 319.731 |

Fuente: elaboración propia.

Como se explico con anterioridad los análisis de ingreso se han enfocado en estudiar las diferencias de ingreso que existe entre los hombres y las mujeres, en el presente documento se realizo un modelo que busca evidenciar y en la población estudiada estas diferencias son iguales que las presentes en la literatura.

Se corrió un primer modelo, con la siguiente ecuación.

|  |  |
| --- | --- |
|  | |
|  | Dependent variable: |
|  |  |
|  | log\_ingreso |
|  | |
| mujer | -0.193\*\*\* |
|  | (0.014) |
|  |  |
| Constant | 14.064\*\*\* |
|  | (0.009) |
|  |  |
|  | |
| Observations | 16,277 |
| R2 | 0.012 |
|  | |
| Note: | \*p<0.1; \*\*p<0.05; \*\*\*p<0.01 |

Al analizar los coeficientes, nos encontramos con que el signo del coeficiente de la variable mujer es negativo, esto nos indica que una mujer gana en promedio 19% menos que un hombre si todo lo demás permanece constante. Al ver el R2 podemos evidenciar que este es muy pequeño, es de 0.012, lo cual nos dice que nuestra variable independiente explica en un 0.1% a nuestra variable dependiente (ingreso).

Mse= 0.7608782

Luego de evidenciar que existe una diferencia entre los ingresos de los hombres y las mujeres, y que ser mujer disminuye los ingresos. Desarrollamos un modelo que incluye un análisis por género. Para el desarrollo de este análisis dividimos la base entre hombres y en mujeres para luego correr el modelo con nuestras variables de control. Con el fin de recordar la ecuación del modelo dos se adjunta a continuación.

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  | | |
|  | Dependent variable: | |
|  |  | |
|  | log\_ingreso | |
|  | (1) | (2) |
|  | | |
| edad | 0.047\*\*\* | 0.061\*\*\* |
|  | (0.004) | (0.003) |
|  |  |  |
| edad\_sqr | -0.001\*\*\* | -0.001\*\*\* |
|  | (0.0001) | (0.00004) |
|  |  |  |
| niveleduc | 0.387\*\*\* | 0.321\*\*\* |
|  | (0.009) | (0.007) |
|  |  |  |
| tiempoempresa | 0.003\*\*\* | 0.002\*\*\* |
|  | (0.0003) | (0.0002) |
|  |  |  |
| tiempoempresa\_sqr | -0.00000\*\*\* | -0.00000\*\*\* |
|  | (0.00000) | (0.00000) |
|  |  |  |
| Constant | 10.804\*\*\* | 10.989\*\*\* |
|  | (0.101) | (0.078) |
|  |  |  |
|  | | |
| Observations | 7,595 | 8,682 |
| R2 | 0.234 | 0.234 |
|  | | |
| Note: | \*p<0.1; \*\*p<0.05; \*\*\*p<0.01 | |

En la anterior tabla el modelo uno corresponde a la base exclusiva para mujeres y el modelo dos para los hombres. La base de datos de las mujeres cuenta con un total de 7,595 observaciones y la de los hombres con 8,682. Se hace interesante comparar los coeficientes, y así evidenciar las variables que afectan en mayor medida tanto positiva como negativamente el ingreso de los hombres y el de las mujeres. Se interpretarán dos coeficientes que llamaron la atención, el primero es la edad podemos ver que un año más de edad genera un incremento del 6.1% en promedio el ingreso de los hombres manteniendo todo lo de más constante, mientras que en las mujeres este incremento es del 4,7%. El nivel educativo nos muestra que un año más de educación genera un incremento en el ingreso de las mujeres de 38.7% en promedio manteniendo todo lo demás constante mientras que en los hombres un año más de educación brinda un incremento en el salario en promedio del 32.1% manteniendo todo lo demás constante.

**Imagen 3. Logaritmo del salario por edad y sexo**

Gráfico, Gráfico de dispersión

Descripción generada automáticamente

Fuente: elaboración propia.

Como se evidencia en la tabla resumen de los modelos el intercepto y la pendiente en los modelos divididos por sexo no es la misma. Buscando ser más visuales, se presenta el anterior gráfico, en el cual podemos ver en los puntos los ingresos por edades tanto de los hombres como de las mujeres. La línea roja hace referencia al modelo de las mujeres y la línea azul al de los hombres