Taller 01 - Estimación del Salario de los Ocupados en el Área Metropolitana del Valle de Aburrá

Estudiante

Jesús Andrés Álvarez Alvarado

Docente

Osmar Leandro Loaiza Quintero

Asignatura

Econometría Avanzada



Sede Medellín 17 de abril de 2024

Tabla de Contenidos

1	Var	iables,	Limpieza de Datos y Cruce de Módulos	3
	1.1	Variab	oles	3
	1.2	Limpie	eza de Datos	5
	1.3	Cruce	de módulos	6
2	Aná	ālisis D	escriptivo de las Variables	7
	2.1	Variab	oles Numéricas	7
		2.1.1	Salario (INGLABO)	7
		2.1.2	Experiencia Potencial	10
	2.2	Variab	oles Cualitativas	12
		2.2.1	Sexo al Nacer	12
		2.2.2	Parentesco con el Jefe(a) del Hogar	12
		2.2.3	Estado Civil	12

Lista de Figuras

1	Histograma de Salario	7
2	Diagrama de Caja y Bigotes de Salario	8
3	Diagrama de Caja y Bigotes de Salario con Valores Extremos	9
4	Histograma del Logaritmo de Salario	10
5	Histograma de Experiencia Potencial	11
6	Diagrama de Caja y Bigotes de Experiencia Potencial	11
T iat	a da Tablas	
LISU	a de Tablas	
1	Datos Módulo de Características Generales	5
2	Datos Módulo de Ocupados	5
3	Datos Cruce 1 de 2 \dots	6
4	Datos Cruce 2 de 2	6
5	Resumen de la Variable Salario	7
6	Resumen de la Variable Experiencia Potencial	10
7	Tabla de Frecuencias de la variable Sexo al Nacer	12
8	Tabla de Frecuencias de la variable Parentesco Jefe (a) Hogar	12
9	Tabla de Frecuencias de la variable Estado Civil	13

1 Variables, Limpieza de Datos y Cruce de Módulos

Lo primero será seleccionar las variables, filtrar por área y en general, alistar los datos para ingresarlos al modelo.

1.1 Variables

Las variables seleccionadas se encuentran en dos módulos, Características generales, seguridad social en salud y educación y Ocupados. La descripción completa de los módulos y en detalle de cada variable se encuentra en los metadatos (diccionario). Las variables son:

Del módulo de Características generales, seguridad social en salud y educación:

- DIRECTORIO, SECUENCIA_P y ORDEN: son los identificadores de la vivienda, hogar y persona, respectivamente. Estas variables se concatenan en una sola para obtener un identificador y este se utiliza a modo de llave para unir los diferentes módulos. La unión de estas variables se nombrará como id_persona en los datos limpios
- AREA: es la variable que permite filtrar los datos por área. En este caso, como se trabaja con el Área Metropolitana del Valle de Aburrá, se filtrará por el valor 05 de la variable. Conservará el nombre **area** en los datos limpios
- P3271: ¿cuál es el sexo al nacer? Para capturar si hay brechas salariales asociadas al sexo. Es una variable cualitativa que toma el valor de 1 si responde Masculino y 2 si responde Femenino. Se renombrará por sexo en los datos limpios y el grupo base será 1 = Masculino
- P6050: ¿cuál es el parentesco con el jefe del hogar? Para capturar cómo los roles en el hogar pueden influenciar el salario. Es una variable cualitativa que toma el valor de 1 para Jefe (a) del hogar; 2 para Pareja, esposo(a), cónyuge, compañero(a); 3 para Hijo(a), hijastro(a); 4 para Padre o madre; 5 para Suegro(a); 6 para Hermano(a) o hermanastro(a); 7 para Yerno o nuera; 8 para Nieto(a); 9 para Otro pariente; 10 para Empleado(a) del servicio doméstico y sus parientes; 11 para Pensionista; 12 para Trabajador; y 13 para Otro no pariente. Se renombrará por jefe_hogar en los datos limpios y el grupo base será 9 = Otro no pariente
- P6070: estado civil. Es una variable cualitativa que toma el valor de 1 para No está casado(a) y vive en pareja hace menos de dos años; 2 para No está casado (a) y vive en pareja hace dos años o más; 3 para Está casado (a); 4 para Está separado (a) o divorciado (a); 5 para Está viudo (a); y 6 para Está soltero (a). Se renombrará por estado_civil en los datos limpios y el grupo base será 6 = Está soltero (a)
- P6080: ¿se reconoce dentro de alguna etnia? Para capturar brechas salariales entre diferentes etnias. Es una variable cualitativa que toma el valor de 1 para Indígena; 2 para Gitano (a) (Rom); 3 para Raizal del archipiélago de San Andrés, Providencia

- y Santa Catalina; 4 para Palenquero (a) de San Basilio; 5 para Negro (a), mulato (a) (afrodescendiente), afrocolombiano(a); y 6 para Ninguno de los anteriores. Se renombrará por **etnia** en los datos limpios y el grupo base será 6 = Ninguno de los anteriores
- P3042: ¿cuál es el mayor nivel educativo alcanzado y el último grado o semestre aprobado? Para capturar si se cumple la teoría del capital humano. Es una variable cualitativa que toma el valor de 1 para Ninguno; 2 para Preescolar; 3 para Básica primaria (10 50); 4 para Básica secundaria (60 90); 5 para Media académica (Bachillerato clásico); 6 para Media técnica (Bachillerato técnico); 7 para Normalista; 8 para Técnica profesional; 9 para Tecnológica; 10 para Universitaria; 11 para Especialización; 12 para Maestría; 13 para Doctorado; y 99 para No sabe, no informa. Se renombrará por educacion en los datos limpios y el grupo base será 1 = Ninguno
- Experiencia potencial: pretende ser una aproximación a la experiencia laboral en base a la edad y el nivel educativo, dado que no se pregunta directamente cuántos años de experiencia tiene la persona. Es una variable numérica que se calcula así: si la persona tiene un nivel educativo de Básica secundaria o menor será la edad 15; si la persona tiene un nivel educativo entre Bachillerato clásico y Normalista será la edad 17; si la persona tiene un nivel educativo entre Técnica Profesional y Tecnológica será la edad 20; y, si la persona tiene un nivel educativo de Universitaria o superior será la edad 22. La inclusión de esta variable hace que se excluya la variable edad directamente, pues la inclusión de ambas ocacionaría problemas de multicolinealidad. Además, se incluirá también la experiencia potencial al cuadrado (experiencia_potencial²) para capturar la relación no lineal y si la relación marginal es creciente o decreciente. Se nombrará exp_potencial en los datos limpios

Del módulo de Ocupados:

- DIRECTORIO, SECUENCIA_P y ORDEN: son los identificadores de la vivienda, hogar y persona, respectivamente. Estas variables se concatenan en una sola para obtener un identificador y este se utiliza a modo de llave para unir los diferentes módulos. La unión de estas variables se nombrará como id_persona en los datos limpios
- AREA: es la variable que permite filtrar los datos por área. En este caso, como se trabaja con el Área Metropolitana del Valle de Aburrá, se filtrará por el valor 05 de la variable. Conservará el nombre **area** en los datos limpios
- *INGLABO*: será la variable respuesta, ya que hace referencia a los ingresos laborales mensuales de la persona. Es una variable numérica. Se renombrará por **salario** en los datos limpios
- P6440: ¿para realizar este trabajo tiene usted algún tipo de contrato? Pretende ser una aproximación para capturar información de formalidad e informalidad. Es una variable cualitativa que toma el valor de 1 si responde que Sí y 2 si responde que No. Se renombrará por contrato en los datos limpios y el grupo base será 2 = No

• P6920: ¿está cotizando actualmente a un fondo de pensiones? También intenta aproximar a las personas que son formales e informales. Pues, es poco común que los informales coticen a pensión. No se utiliza afiliación a salud, pues, existe una gran cobertura de salud bajo régimen subsidiado en Colombia, lo que no permite segmentar correctamente formales de informales. Es una variable cualitativa que toma el valor de 1 si responde que Sí; 2 si responde que No; y 3 si responde que Ya es pensionado. Se renombrará por cotiza_pension en los datos limpios y el grupo base será 3 = Ya es pensionado

1.2 Limpieza de Datos

Una vez elegidas las variables, lo siguiente es alistar los datos para realizar el cruce. Lo primero es leer solo las variables seleccionadas (se tiene la precaución de leer toda la base como caráter, para evitar que se eliminen 0 a la izquierda en columnas de tipo texto). Después, filtrar los datos por área, pues las áreas diferentes al Área Metropolitana del Valle de Aburrá y las demás variables no son de interés para este estudio.

Posteriormente, se crea la variable **id_persona** al concatenar las variables descritas anteriormente. Luego, se eliminan las variables que se utilizaron para crear la llave, ya que no serán de utilidad por separado y se renombran las variables que incluirá el modelo como se indicó anteriormente.

También, se cambia la clase de cada variable a la que le corresponde y se establecen los grupos base en las variables de tipo cualitativas.

Finalmente, una vez las demás variables están listas, se construye la variable $exp_potencial$ al restar la edad promedio de los graduados en cada nivel educativo a la edad

	$id_persona$	area	sexo	$jefe_hogar$	$estado_civil$	etnia	educacion	$\exp_potencial$
1	718591311	05	1	1	3	6	3	44
2	718591312	05	2	2	3	6	3	36
3	718591313	05	1	3	6	6	9	10
4	718591314	05	1	3	6	6	5	7
5	718591315	05	1	6	5	6	3	53
6	718591411	05	1	1	3	6	11	46

Tabla 1: Datos Módulo de Características Generales

Tabla 2: Datos Módulo de Ocupados

	id_persona	area	salario	contrato	cotiza_pension
1	718591311	05	1000000	2	1
2	718591313	05	900000	2	2
3	718591511	05	1500000	1	2

	id_persona	area	salario	contrato	cotiza_pension
4	718591611	05	2000000	1	1
5	718591912	05	1000000	2	1
6	718591915	05	1000000	2	1

En las tablas 1 y 2 se puede observar el alistamiento de cada módulo por separado.

1.3 Cruce de módulos

Con los datos ya limpios, se procede a realizar un inner join con la función merge del paquete base. De esta manera se unirán las variables de los dos módulos solo en los casos en que el id_persona se encuentre en ambos módulos.

Tabla 3: Datos Cruce 1 de 2

	id_persona	area	jefe_hogar	estado_civil	etnia
1	718591311	05	1	3	6
2	718591313	05	3	6	6
3	718591511	05	1	3	6
4	718591611	05	1	4	6
5	718591912	05	3	6	6
6	718591915	05	3	6	6

Tabla 4: Datos Cruce 2 de 2

	educacion	salario	contrato	cotiza_pension	exp_potencial
1	3	1000000	2	1	44
2	9	900000	2	2	10
3	10	1500000	1	2	48
4	8	2000000	1	1	32
5	5	1000000	2	1	38
6	10	1000000	2	1	19

Realizada la unión, en las tablas 3 y 4 se puede visualizar la estructura final de los datos de las variables de interés.

2 Análisis Descriptivo de las Variables

2.1 Variables Numéricas

2.1.1 Salario (INGLABO)

Tabla 5: Resumen de la Variable Salario

Mínimo	Cuartil 1	Mediana	Promedio	Cuartil 3	Máximo	NA's	Ceros
0	1.000.000	1.100.000	1.805.544	1.800.000	66.000.000	26	16

En la tabla 5 se observa que la variable salario tiene un claro sesgo positivo, que se nota por la diferencia entre media y mediana. Este se produce por la aparicion de datos de ingreso muy elevados y se deberán tratar de manera adecuada para evitar que se conviertan en datos influyentes en la regresión.

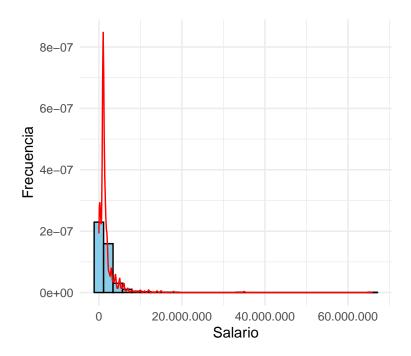


Figura 1: Histograma de Salario

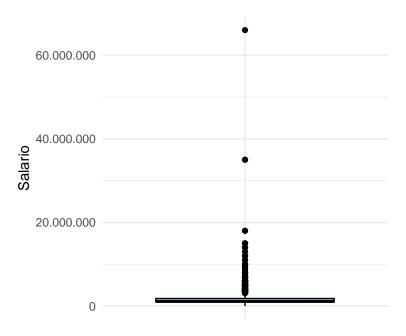


Figura 2: Diagrama de Caja y Bigotes de Salario

En las figuras 1 y 2 se confirma el patrón de sesgo de cola derecha, en donde hay presencia de datos extremos en la distribución. La variable salario se debe incluir después de tomar logaritmo natural, lo cual es común en este tipo de estimación.

Lo primero es eliminar los NA's y valores en 0, dado que no aportarán información al modelo.

Después, mediante el método de Tukey se identifican los valores extremos al calcular un límite inferior y superior mediante la multiplicación de el rango intercuartílico con el cuartil 1 y 3:

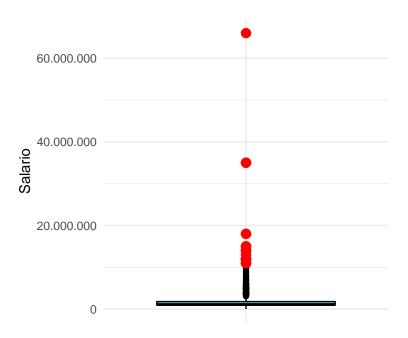


Figura 3: Diagrama de Caja y Bigotes de Salario con Valores Extremos

Luego de identificar los valores extremos potencialmente influyentes, se aplica el método de winsorización, donde los valores extremos se reemplazan por los límites correspondientes.

Finalmente, corregidos los valores extremos se procede a aplicar logaritmo natural y se deja la variable lista para ingresar al modelo. En la figura 4 se observa que el sesgo se eliminó y que es probable que la estimación mejore por la no presencia de datos extremos:

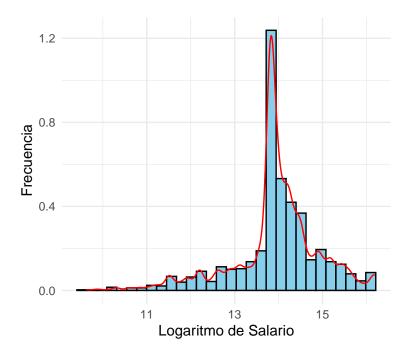


Figura 4: Histograma del Logaritmo de Salario

2.1.2 Experiencia Potencial

Tabla 6: Resumen de la Variable Experiencia Potencial

Mínimo	Cuartil 1	Mediana	Promedio	Cuartil 3	Máximo	NA's
-4	10	20	22.12069	33	68	0

En la tabla 6 se observa que la variable tiene un ligero sesgo positivo, que se evidencia por la diferencia entre media y mediana. También, hay presencia de datos negativos. Esto se produce porque la edad promedio de graduación de los diferentes niveles educativos es mayor que la edad de la persona. Por simplicidad, se asumirá que la experiencia de la persona es igual a 0.

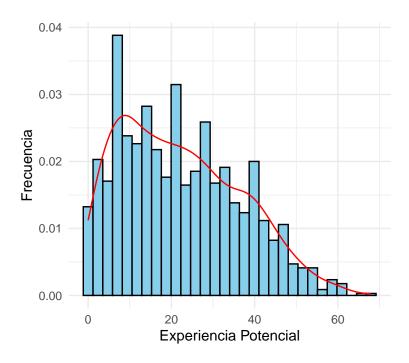


Figura 5: Histograma de Experiencia Potencial

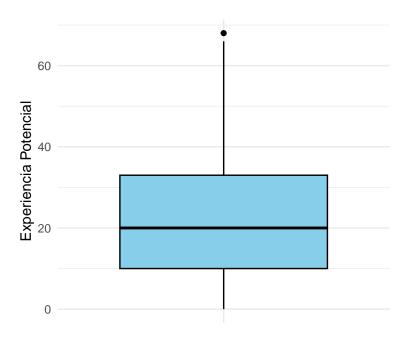


Figura 6: Diagrama de Caja y Bigotes de Experiencia Potencial

En las figuras 5 y 6 se confirma la presencia de sesgo. Sin embargo se incluirá sin transformar al modelo, pues este sesgo es mínimo.

2.2 Variables Cualitativas

2.2.1 Sexo al Nacer

Tabla 7: Tabla de Frecuencias de la variable Sexo al Nacer

Sexo	Frecuencia Absoluta	Frecuencia Relativa
1	774	0.5337931
2	676	0.4662069

En la tabla 7 se observa que la participación de cada sexo en la encuesta es similar. Sin embargo, hay más hombres que mujeres en la muestra.

2.2.2 Parentesco con el Jefe(a) del Hogar

Tabla 8: Tabla de Frecuencias de la variable Parentesco Jefe(a) Hogar

Demontance Info(a) II and	The server of a Alberta	E
Parentesco Jefe(a) Hogar	Frecuencia Absoluta	Frecuencia Relativa
1	707	0.4875862
2	276	0.1903448
3	334	0.2303448
4	8	0.0055172
5	3	0.0020690
6	30	0.0206897
7	22	0.0151724
8	23	0.0158621
9	19	0.0131034
10	15	0.0103448
11	2	0.0013793
13	11	0.0075862

En la tabla 8 se observa que la participación de las personas que son jefe(a) del hogar, pareja o hijo de este es considerablemente mayores que las demás categorías. Mientras que padre o madre, suegro(a) y pensionista aparecen muy pocas veces.

2.2.3 Estado Civil

Tabla 9: Tabla de Frecuencias de la variable Estado Civil

Estado Civil	Frecuencia Absoluta	Frecuencia Relativa
1	60	0.0413793
2	365	0.2517241
3	322	0.2220690
4	162	0.1117241
5	31	0.0213793
6	510	0.3517241
NA	0	0.0000000

En la tabla 9 se observa que la participación de las personas que son solteras, están casadas o viven en unión libre es considerablemente mayores que las demás categorías. Se elimina la categoría NA.