Econometria CEF y Proyección Lineal

Pasquini, Ricardo

Facultad Ciencias Empresariales Austral Universidad Austral

March 5, 2024

CEF

- Motivación: Descripción del ingreso en la población
- Funcion de Esperanza Condicional (CEF) y sus propiedades
- Varianza Condicional y Varianza del Error

Ejemplo

Analizaremos la teoría junto al caso de los ingresos individuales en CABA.

Distribuciones Poblacionales

▶ Supondremos *Y* es una *variable aleatoria* proveniente de una población con una función de densidad acumulativa (CDF)

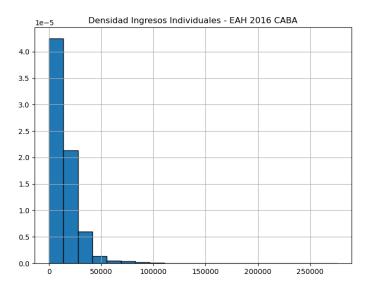
$$F(y) = Prob(Y \le y)$$

Supondremos factores explicativos como X₁, X₂,..., X_k tambien como variables aleatorias con sus respectivas distribuciones.

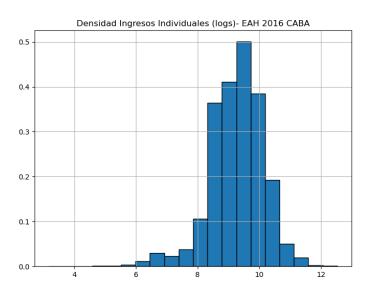
Repaso Estadístico

- ► Una variable aleatoria es una variable cuyo resultado es a priori desconocido y queda determinada por un experimento
- ► En este caso las variables provienen de la distribución de la población.

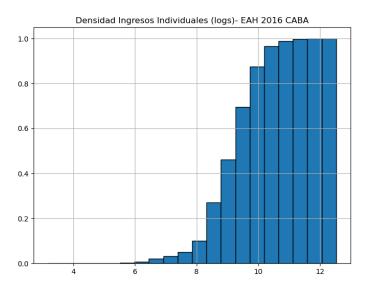
Distribución del ingreso - Densidad



Distribución del ingreso - Densidad



Distribución del ingreso- Densidad Acumulada

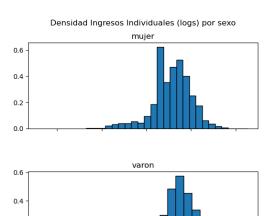


¿Explica el sexo la distribución del ingreso? ¿Varía la distribución del ingreso de acuerdo al sexo?

- Lo inspeccionaremos gráficamente
- Utilizaremos el valor esperado condicional como una aproximación

0.2

0.0



Aproximación: Promedio muestral

► Intuitivamente un valor que sirve para describir la muestra es el promedio (Avg)

$$Avg[Y|sexo = "hombre"] = 9.44$$

 $Avg[Y|sexo = "mujer"] = 9.13$

	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
sexo								
mujer	5324.000000	9.136385	0.877134	5.298317	8.612503	9.210340	9.718660	12.528156
varon	4789.000000	9.444136	0.813080	3.178054	8.987197	9.472705	9.928180	12.206073

Table: Descripcion de Ingresos

Aproximación: Esperanza Condicional

- Nuestro objetivo no es solo describir una muestra. Queremos establecer una teoría a nivel poblacional.
- Proponemos la esperanza matemática

$$E[Y|sexo = "hombre"]$$

$$E[Y|sexo = "mujer"]$$

Repaso Estadístico

- Si X es una variable aleatoria, el valor esperado (o expectativa) de X, denotado E[X] y a veces μ_X o simplemente μ , es un promedio ponderado de todos los valores posibles de X. Los pesos están determinados por la función de densidad de probabilidad.
- ▶ Suponiendo un caso discreto donde *X* toma *k* posibles valores

$$E[X] = \sum_{j=1}^{k} X_k P(X_k)$$

Repaso Estadístico

Suponiendo un caso continuo tenemos

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} Xf(X)dx$$

1. Para cualquier constante

$$E[c] = c$$

2. Para cualquier constante a y b

$$E[aX + b] = aE[X] + b$$

3. Si $\{a_1, a_2...a_k\}$ y $\{X_1, X_2...X_k\}$

$$E[\sum a_i X_i] = \sum a_i E[X_i]$$

Función de Esperanza Condicional (CEF)

- ► En general, es natural que estemos interesados en el ingreso de las mujeres , de los hombres, es decir para un subgrupo.
- ▶ En terminos estadísticos es natural que estemos interesados en conocer el valor esperado de una variable Y condicional a un cierto valor de X = x. Lo definimos como:

$$E[Y|x] = \sum y_k f_{Y|X}(y_k|x) \equiv m(x)$$

Notar que puesto que x es una variable aleatoria entonces m(x) también es una variable aleatoria.

Función de Esperanza Condicional (CEF)

Notemos que un modelo simple para explicar o predecir sería:

$$Y = E[Y|x] + e$$

donde

$$e \equiv Y - E[Y|x]$$

- Algunas propiedades del error e:
 - 1. E[e|x] = 0
 - 2. E[e] = 0

Función de Esperanza Condicional (CEF)

Propiedades del error

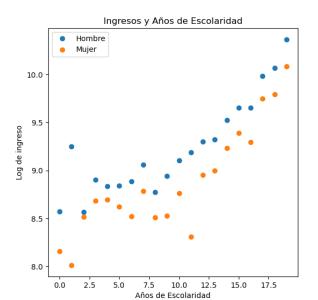
$$E[e|x] = 0$$

$$E[e|x] = E[y-m(x)|x] = E[y|x]-E[m(x)|x] = m(x)-m(x) = 0$$

$$E[e] = 0$$
 $E[e] = E[E[e|x]] = E[0] = 0$

Funcion de Esperanza Condicional

Aplicacion: Ingresos y Años de Escolaridad



Problema de Predicción

- ► La función CEF tiene una propiedad teórica interesante: provee la mejor predicción en un sentido específico.
- Supongamos que dado un vector de caracteristicas x queremos buscar una funcion g(x) que nos haga la mejor predicción posible sobre y. Una forma de definir mejor predicción, es pedir que minimice el error cuadrático esperado

$$E[(y-g(x))^2]$$

Problema de Predicción

$$g(x) = E[y|x] \equiv m(x)$$
 como la solución

Se puede demostrar que la función que minimiza el error cuadrático medio es g(x) = E[y|x].

Proof.

$$E[(y - g(x))^{2}] = E[(e + m(x) - g(x))^{2}]$$

$$= E(e^{2}) + 2E(e(m(x) - g(x))) + E((m(x) - g(x))^{2})$$

$$= E(e^{2}) + E((m(x) - g(x))^{2}) > E(e^{2}) = E((y - m(x))^{2}) \quad \Box$$

Problema de Predicción

$$g(x) = E[y|x] \equiv m(x)$$
 como la solución

- Una desventaja es que no siempre será fácil estimar E[y|x], por ejemplo por tener pocos datos para nuestro x de interés.
- ▶ Tampoco conocemos la forma funcional de E[y|x]

Varianza Condicional

Nuestro objeto de interés es más que el valor esperado

▶ Definimos varianza condicional en general como:

$$Var(w|x) = E[(w - E[w|x])^2]$$

Se sigue que la varianza condicional del error del modelo CEF es la esperanza condicional del error al cuadrado:

$$\sigma^2(x) = Var(e|x) = E[(e - E[e])^2] = E[e^2|x]$$

Y definimos tambien el desvío estandar condicional:

$$\sigma(x) = \sqrt{E[e^2|x]}$$

Notar que la varianza del error *no-condicional* es el valor esperado de la varianza condicional

$$\sigma^2 = E[e^2] = E[E[e^2|x]] = E(\sigma^2(x))$$