Tarea 3 Econometría Aplicada

Nombre: Rafael Sandoval Fernández Fecha: 7 de diciembre de 2020

Clave única: 143689 Tema: Logit Multinomial

Pregunta 1: Estadística descriptiva

A continuación, se presenta la tabla con estadísticas descriptivas de la base de datos Stove:

Tabla 1: Estadísticas descriptivas

	20010 1				
variable	count	mean	sd	min	max
idcase	900	450.5	259.9519	1	900
stove	900	1.787778	1.240073	1	5
ic_gc	900	776.8266	115.563	431.83	1158.9
icgr	900	921.7702	138.0867	574.94	1344
ic_ec	900	824.5435	125.2739	469.61	1230.5
ic_er	900	983.928	147.1554	546.82	1496.3
$ic_{-}hp$	900	1046.481	156.703	532.32	1679.8
oc_gc	900	172.1158	25.93978	84.016	248.43
oc_gr	900	154.4714	22.88574	77.863	227.92
oc_ec	900	476.803	73.15333	237.44	705.36
oc_er	900	429.7299	65.79263	179.95	664.43
oc_hp	900	219.2993	32.96955	120.97	318.58
income	900	4.641111	1.684543	2	7
age	900	42.94444	14.09475	20	65
num_people	900	4.424444	1.743847	2	7
region	900	2.494444	1.105639	1	4

Pregunta 2: Adquisición de estufas (Composición por región)

stove	valley	scostl	mountn	ncostl	Total	
gc	60.45	61.22	57.84	71.54	63.67	
gr	15.25	16.07	16.67	10.38	14.33	
ec	7.34	6.93	7.84	6.92	7.11	
er	10.17	10.25	10.78	6.92	9.33	
hp	6.78	5.54	6.86	4.23	5.56	
Total	100.00	100.00	100.00	100.00	100.00	

Tabla 2: Composición de estufas por región

Pregunta 3: Estimación logit multinomial

En la tabla 3 se muestran los resultados de la regresión

$$Pr(stove_i = j|region) = P_i(region_i \cdot \beta)$$

En el excel se calcularon las probabilidades de forma manual, con ayuda de:

$$Pr(Y_{i} = j | X_{i}) = \frac{\exp(X'_{i}\beta_{j})}{1 + \sum_{l=0}^{J} \exp(X'_{i}\beta_{l})}$$
$$Pr(Y_{i} = 0 | X_{i}) = \frac{1}{1 + \sum_{l=0}^{J} \exp(X'_{i}\beta_{l})}$$

Pregunta 4: Alternative-specific conditional logit

Cuando algunos de los regresores son específicos para alguna alternativa, el logit condicional específica que:

$$p_{ij} = \frac{\exp\left(x'_{ij}\beta + z'_{i}\gamma_{j}\right)}{\sum_{l=1}^{m} \exp\left(x'_{il}\beta + z'_{i}\gamma_{l}\right)}, \qquad j = 1, \dots, m$$

Donde x_{ij} son regresores específicos para una alternativa y z_i son regresores específicos para un caso. En este ejemplo tenemos:

- \bullet depvar = choice
- \blacksquare indepvar = $\{oc,ic\} \leftarrow$ regresor específico para una alternativa $(x_{i,j})$
- casevars = {age, num_people, income, i.region} $\leftarrow z_i$

Al final del documento, en la tabla 4 se presentan los resultados de la regresión, se omitieron los errores estándar para poder mostrar la tabla completa.

Tabla 3: Estimación logit multinomial

	stove
gr	
scostl	0.0393
	(0.261)
mountn	0.133
	(0.350)
ncostl	-0.553
	(0.298)
Constant	-1.377***
	(0.215)
ec	
scostl	-0.0714
	(0.362)
mountn	0.110
	(0.478)
ncostl	-0.227
	(0.384)
Constant	-2.108***
	(0.294)
er	
scostl	-0.00479
	(0.311)
mountn	0.103
	(0.416)
ncostl	-0.553
	(0.355)
Constant	-1.782***
	(0.255)
hp	
scostl	-0.215
	(0.384)
mountn	0.0563
	(0.502)
ncostl	-0.640
	(0.435)
Constant	-2.188***
	(0.304)
Observations	900

Standard errors in parentheses

gc se tomó como categoría base

^{*} p < 0.05, ** p < 0.01, *** p < 0.001

Tabla 4: Estimación logit condicional para alternativa específica

choice option ic -0.00151* oc -0.00695**** gr age age 0.00305 num_people -0.0162 income -0.110 scostl 0.0244 mountn 0.116 ncostl -0.576 Constant -0.840 ec age age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445 er age -0.0214*
ic -0.00151* oc -0.00695*** gr age 0.00305 num_people -0.0162 income -0.110 scostl 0.0244 mountn 0.116 ncostl -0.576 Constant -0.840 ec age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445 er
oc -0.00695**** gr age 0.00305 num_people -0.0162 income -0.110 scostl 0.0244 mountn 0.116 ncostl -0.576 Constant -0.840 ec age age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
gr age 0.00305 num_people -0.0162 income -0.110 scostl 0.0244 mountn 0.116 ncostl -0.576 Constant -0.840 ec age age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
age 0.00305 num_people -0.0162 income -0.110 scostl 0.0244 mountn 0.116 ncostl -0.576 Constant -0.840 ec age age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
num_people -0.0162 income -0.110 scostl 0.0244 mountn 0.116 ncostl -0.576 Constant -0.840 ec -0.840 age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
income -0.110 scostl 0.0244 mountn 0.116 ncostl -0.576 Constant -0.840 ec age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
scostl 0.0244 mountn 0.116 ncostl -0.576 Constant -0.840 ec -0.840 age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
ncostl -0.576 Constant -0.840 ec 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
Constant -0.840 ec 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
ec age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
age 0.00434 num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
num_people 0.0522 income 0.00684 scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
scostl -0.0451 mountn 0.121 ncostl -0.249 Constant -0.445
mountn
ncostl -0.249 Constant -0.445 er
Constant -0.445 er
er
0.0014
age -0.0214^*
num_people 0.0264
income -0.0312
scostl -0.0342
mountn 0.00836
ncostl -0.599
Constant 1.212
hp
age -0.0151
num_{people} 0.00837
income 0.0663
scostl -0.220
mountn 0.0459
ncostl -0.641
Constant -1.186
Observations 4500

^{*} p < 0.05, ** p < 0.01, *** p < 0.001

gc se tomó como categoría base

Pregunta 5

Al correr el comando estat mfx, varlist(num_people) en Stata se obtiene que ante un aumento de 1 persona la probabilidad de elegir una estufa er aumenta en $0.003305 \times 100 = 0.3305$ puntos porcentuales. Entonces, ante un aumento de 2 personas en el hogar, la probabilidad de elegir una estufa er aumenta en $2 \times 0.3305 = 0.6610$ puntos porcentuales

. estat mfx, v	varlist(num	_people)					
Pr(choice = go	c 1 selecte	d) = .61401	.941				
variable	dp/dx	Std. Err.	Z	P> z	[95%	C.I.]	Х
casevars num_people	002608	.009618	-0.27	0.786	021459	.016244	4.4244
Pr(choice = gr	r 1 selecte	d) = . 15321	.375				
variable	dp/dx	Std. Err.	Z	P> z	[95%	C.I.]	Х
casevars num_people	003134	.007206	-0.43	0.664	017257	.010989	4.4244
Pr(choice = ed	c 1 selecte	d) = .06892	472				
variable	dp/dx	Std. Err.	Z	P> z	[95%	C.I.]	Х
casevars num_people	.003305	.004836	0.68	0.494	006174	.012785	4.4244
Pr(choice = e	r 1 selecte	d) = .09747	322				
variable	dp/dx	Std. Err.	Z	P> z	[95%	C.I.]	Х
casevars num_people	.002163	.005891	0.37	0.713	009383	.01371	4.4244

Nota: Aquí se calculo el efecto parcial del hogar promedio (EPX), no logré averigüar cómo obtener el equivalente a margins, dydx , el cual nos daría el efecto parcial promedio (EPP)

Pregunta 6

En términos generales, la idea es que la R^2 puede ser vista como la variabilidad explicada o también puede ser vista como una mejoría del modelo sin regresores al modelo con regresores. Se puede usar la R^2 ajustada de McFadden, la cual toma en cuenta los dos elementos previos. Esta medida de ajuste se determina de acuerdo a la siguiente fórmula:

$$R_{MF}^2 = 1 - \frac{ln\hat{L}(M_{full})}{ln\hat{L}(M_{intercept})}$$

La log-verosimilitud del modelo sin regresores (intercept) es como la suma total de cuadrados y la log-verosimilitud del modelo con regresores (full) es como la suma de los errores al cuadrado. El ratio de ambas verosimilitudes sugiere el nivel de mejora que ofrece el modelo full sobre el modelo con interceptos. Un menor ratio (y por lo tanto, una R_{MF}^2 mayor) indica que el modelo completo es mejor que el modelo sin regresores. Para el modelo obtenemos $R_{MF}^2=0.313$. Así mismo, obtenemos una $R_{adj;MF}^2=0.279$, la cual penaliza al modelo por incluir demasiados regresores, algo similar a la R_{adj}^2 de MCO.¹

¹Fuentes:

https://stats.idre.ucla.edu/other/mult-pkg/faq/general/faq-what-are-pseudo-r-squareds/

https://www.statalist.org/forums/forum/general-stata-discussion/general/

 $¹⁴²⁵⁰⁹²⁻appropriate-{\tt method-for-analyzing-goodness-of-fit-after-asclogit-alternative-specific-condition} and the statement of the statemen$