<u>Trabajo Práctico Nº 5:</u> Modelos de Variable Dependiente Discreta.

Ejercicio 1.

El archivo "wagepan.dta" contiene los datos utilizados por Vella y Verbeek (1998). Estos datos contienen información para 545 hombres que trabajaron cada año de 1980 a 1987. Utilizar los datos para analizar el impacto de la escolaridad (educ_{it}) en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato (union_{it}). Las variables se describen en el conjunto de datos. Observar que la educación no cambia con el tiempo.

(a) Usar Pooled OLS para estimar el modelo:

$$P\left(union_{it}=1 \mid educ_{it}\right) = \beta_0 + \beta_1 educ_{it} \tag{1}$$

De acuerdo a los resultados obtenidos, ¿tiene impacto un año más de escolaridad sobre la probabilidad de estar afiliado a un sindicato?

POLS:

Source	SS	df	MS		er of obs	=	4,360
Model Residual		1 4,358	.030271965	5 Prob 5 R-sq - Adj	uared R-squared	= = = =	0.6855
union + educ	Coefficient 0015092				=		interval] .0057964
_cons	.261795	.0443282	5.91 	0.000	.174889	92 	.3487009

Por lo tanto, se puede observar que un año más de escolaridad no tiene impacto sobre la probabilidad de estar afiliado a un sindicato, ya que la variable *educ* no es estadísticamente significativa.

(b) *Usar Pooled Probit para estimar el modelo:*

$$P\left(union_{it}=1 \mid educ_{it}\right) = \Phi\left(\beta_0 + \beta_1 educ_{it}\right) \tag{2}$$

Comentar sobre el impacto de un año más de educación en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato.

Pooled Probit:

Probit regression Log likelihood = -2422.7142				Number of ob LR chi2(1) Prob > chi2 Pseudo R2	= 0.17 = 0.6758
union Coefficient				-	-
'	.0122467	-0.42 -4.35	0.676	0291273 9182429	.0188789

Efectos marginales (promedio) en Pooled Probit:

Average marginal effects Number of obs = 4,360

Model VCE: OIM

Expression: Pr(union), predict()

dy/dx wrt: educ

		Delta-method std. err.	z	P> z	[95% conf.	interval]
educ	0016074	.0038414	-0.42	0.676	0091364	.0059216

Efectos marginales (condicionales) en Pooled Probit:

Conditional marginal effects Number of obs = 4,360

Model VCE: OIM

Expression: Pr(union), predict()

dy/dx wrt: educ At: educ = 11.76697 (mean)

		Delta-method std. err.	z	P> z	[95% conf.	interval]
educ	0016074	.0038416	-0.42	0.676	0091369	.005922

Por lo tanto, se puede observar que un año más de escolaridad no tiene impacto sobre la probabilidad de estar afiliado a un sindicato, ya que la variable educ no es estadísticamente significativa.

(c) *Usar Pooled Logit para estimar el modelo:*

$$P\left(union_{it}=1 \mid educ_{it}\right) = \Lambda\left(\beta_0 + \beta_1 educ_{it}\right) = \frac{e^{\beta_0 + \beta_1 educ_{it}}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1 educ_{it}}}$$
(3)

Comentar sobre el impacto de un año más de educación en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato. Compute el error estándar para esta estimación.

Pooled Logit:

Logistic regres					Number of ob: LR chi2(1) Prob > chi2 Pseudo R2	= 0.16
union	Coefficient	Std. err.	Z	P> z	[95% conf.	interval]
	0081586 -1.034725	.0201411	-0.41 -4.32	0.685	0476344 -1.503852	

Efectos marginales (promedio) en Pooled Logit:

Average marginal effects Number of obs = 4,360

Model VCE: OIM

Expression: Pr(union), predict()

dy/dx wrt: educ

		Delta-method std. err.	z	P> z	[95% conf.	interval]
educ	0015051	.0037154	-0.41	0.685	008787	.0057769

Efectos marginales (condicionales) en Pooled Logit:

Conditional marginal effects Number of obs = 4,360

Model VCE: OIM

Expression: Pr(union), predict()
dy/dx wrt: educ

At: educ = 11.76697 (mean)

		Delta-method std. err.	z	P> z	[95% conf.	interval]
educ	0015051	.0037155	-0.41	0.685	0087873	.0057771

Por lo tanto, se puede observar que un año más de escolaridad no tiene impacto sobre la probabilidad de estar afiliado a un sindicato, ya que la variable *educ* no es estadísticamente significativa.

(d) Estimar la siguiente extensión del modelo (2):

$$P\left(union_{it}=1 \mid educ_{it}, c_{i}\right) = \Phi\left(\beta_{0} + \beta_{1}educ_{it} + c_{i}\right), \tag{4}$$

donde c_i son efectos no observables individuales. Usar el modelo Probit de efectos aleatorios. ¿Cuál es el problema que surge al momento de estimar el efecto parcial de interés?

RE Probit:

	Random-effects probit regression Group variable: nr				mber of obs mber of group			
Random effect:	s u_i ~ Gaussi	an		Ob	os per group: mi av ma	n = 8 g = 8.0 x = 8		
Integration me	ethod: mvagher	mite		In	tegration pts	. = 12		
-	Log likelihood = -1672.7504				Wald chi2(1) = 1.04 Prob > chi2 = 0.3080			
	Coefficient 							
	0502723 8013208 +							
/lnsia2u	1.099022 +	.1137102			.8761544	1.32189		
	1.732406 .7500768	.0984961 .0213163			1.549725	1.936622 .789496		
Efectos margin Average margin Model VCE: OIN	nal effects M r(union=1 u_	<u>it:</u>		Prob >= chiba Number of o				
	 I D	elta-method						
	dy/dx +			P> z	[95% conf.	interval]		
educ	0076285 				02243			
Efectos margin	arginal effect		Probit:		Number of o	bs = 4,360		

| Delta-method | dy/dx std.err. z P>|z| [95% conf.interval] | educ | -.0076024 .0074781 -1.02 0.309 -.0222592 .0070543

Expression: Pr(union=1 | u_i=0), predict(pu0)

dy/dx wrt: educ

At: educ = 11.76697 (mean)

El problema que surge al momento de estimar el efecto parcial de interés es que éste depende de c_i , el cual no es estimado, por lo que no es posible estimar la magnitud del efecto parcial, a menos que se imponga el valor de c_i . Este valor impuesto puede ser c_i =

0, lo cual tiene sentido ya que se está asumiendo que la distribución de c_i es $c_i \mid X_i \sim$ Normal $(0, \sigma_c^2)$.

(e) Estimar la siguiente extensión del modelo (3):

$$P\left(union_{it}=1 \mid educ_{it}, c_{i}\right) = \Lambda\left(\beta_{0} + \beta_{1}educ_{it} + c_{i}\right), \tag{5}$$

donde c_i son efectos no observables individuales. Usar el modelo Logit de efectos aleatorios. ¿Surge el mismo problema que en el inciso anterior al momento de estimar el efecto parcial de interés?

RE Logit:

Random-effects Group variable		ression			Number of obs Number of groups		
Random effects	s u_i ~ Gaussi	an			avç	g =	8 8.0 8
Integration me	Integration method: mvaghermite					. =	12
Log likelihooo	d = -1670.7204				Wald chi2(1) Prob > chi2		
union	Coefficient	Std. err.	Z	P> z	[95% conf.	int	erval]
					2480538 -3.452797		
/lnsig2u	2.248281	.1156237			2.021663		2.4749
_	3.077571 .7421998				2.747885 .6965274		
LR test of rho	=0: chibar2(0	1) = 1504.00)		Prob >= chiba	r2 =	= 0.000

Efectos marginales (promedio) en RE Logit:

Average margir Model VCE: OIM	Number of ol	os = 4,360					
<pre>Expression: Pr(union=1 u_i=0), predict(pu0) dy/dx wrt: educ</pre>							
	dy/dx	Delta-method std. err.	Z	P> z	[95% conf.	interval]	
educ			-0.97	0.330	0180325	.0060659	

Efectos marginales (condicionales) en RE Logit:

```
Conditional marginal effects Number of obs = 4,360 Model VCE: OIM

Expression: Pr(union=1 | u_i=0), predict(pu0) dy/dx wrt: educ At: educ = 11.76697 (mean)

| Delta-method | dy/dx std. err. z P>|z| [95% conf. interval] educ | -.0059476 .0060407 -0.98 0.325 -.0177872 .005892
```

Sí, surge el mismo problema que en el inciso anterior a la hora de estimar el efecto parcial de interés.

(f) Computar el denominado estimador Logit de efectos fijos para el modelo (5). ¿Se puede computar el efecto de un año más de educación sobre la probabilidad de estar afiliado a un sindicato? Explicar.

El efecto de un año más de educación sobre la probabilidad de estar afiliado a un sindicato no se puede computar, ya que, en este método no se identifican los coeficientes de los regresores que no varían en el tiempo, como es el caso de la variable educ en este ejercicio. Sin embargo, incluso si el coeficiente estuviera identificado (en el caso de que la variable varíe en el tiempo), sucedería lo de los incisos anteriores de que se debería imponer el valor de c_i sumado a que, en este caso, es difícil saber qué valor imponer, ya que no se está asumiendo que se conoce la distribución de c_i .

(g) *Considerar la siguiente extensión del modelo (4):*

$$P (union_{it} = 1 \mid educ_{it}, black_{it}, married_{it}, c_i) = \Phi (\beta_0 + \beta_1 educ_{it} + \beta_2 black_{it} + \beta_3 married_{it} + c_i),$$
 (6)

donde blac k_{it} es una variable binaria que toma valor 1 si la persona es afroamericana y married $_{it}$ es una variable binaria que toma valor 1 si la persona es casada. Asumir la siguiente versión de Mundlak (1978) del supuesto de Chamberlain (1980):

$$c_i / X_i \sim Normal (\psi + \xi \overline{married}_i, \sigma_a^2)$$
 (7)

El modelo dado por (6) y (7) es un caso de lo que, en la literatura, se denomina modelo Probit de efectos aleatorios de Chamberlain. Al asumir sólo (6) y (7), se tiene que:

$$\begin{split} &P\left(union_{it}=1 \mid educ_{it}, \ black_{it}, \ married_{it}, \ c_{i}\right) = \\ &\Phi\left[\left(\beta_{0} + \beta_{1}educ_{it} + \beta_{2}black_{it} + \beta_{3}married_{it} + \psi + \xi \ \overline{married}_{i}\right)\left(1 + \sigma_{a}^{2}\right)^{\frac{-1}{2}}\right] = \\ &\Phi\left(\beta_{0,a} + \beta_{1,a}educ_{it} + \beta_{2,a}black_{it} + \beta_{3,a}married_{it} + \xi_{a} \ \overline{married}_{i}\right). \end{split}$$

Usar Pooled Probit para estimar el modelo. Estimar el efecto de la escolaridad sobre la probabilidad de estar sindicalizado para una persona afroamericana casada.

Pooled Probit:

,	Probit regression Log pseudolikelihood = -2389.9119					s = 4,360 = 15.55 = 0.0037 = 0.0136
		(Sto	d. err.	adjusted	for 545 clust	ers in nr)
union	 Coefficient	Robust std. err.	Z	P> z	[95% conf.	interval]
educ black married mean_married _cons	.4707704	.0219937 .1297179 .0532229 .1316841 .2671794	-0.14 3.63 0.80 1.56 -3.10		0462731 .216528 0617927 0528499 -1.351654	.0399408 .7250127 .1468371 .4633423 3043298

Efectos marginales (condicionales) en Pooled Probit:

Conditional marginal effects Number of obs = 4,360

Model VCE: Robust

Expression: Pr(union), predict()

mean married = .6923077

______ | Delta-method | dy/dx std. err. z P>|z| [95% conf. interval] ______ educ | -.0012358 .0085842 -0.14 0.886 -.0180605 .0155888 ______

Ejercicio 2.

Considerar los datos del ejercicio previo para analizar la probabilidad de estar afiliado a un sindicato según la situación de afiliación sindical del año previo.

(a) Usar Pooled Probit para estimar el modelo:

$$P\left(union_{it}=1 \mid union_{it-1}\right) = \Phi\left(\psi + \rho union_{it-1}\right) \tag{8}$$

A continuación, obtener una estimación para

$$P(union_{it} = 1 \mid union_{it-1} = 1)$$

y para

$$P(union_{it}=1 \mid union_{it-1}=0).$$

Comentar sobre el efecto marginal de estar afiliado a un sindicato en el año t-1 en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato en el año t.

Pooled Probit:

Probit regress			Number of obs LR chi2(1) Prob > chi2 Pseudo R2	= 1416.84		
union		Std. err.			[95% conf.	interval]
union L1.			35.47		1.845404	2.061263
_cons	-1.348154	.0328877	-40.99	0.000	-1.412613	-1.283695

El efecto marginal de estar afiliado a un sindicato en el año t-1 en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato en el año t es 0,639.

(**b**) Adicionar al modelo el conjunto completo de variables binarias temporales. Volver a estimar las probabilidades solicitadas para cada año de la muestra.

Pooled Probit (con variables binarias temporales):

Probit regression

Line | Coefficient | Std. err. | Z | P | Z | [95% conf. interval] |

union | Coefficient | Std. err. | Z | P | Z | [95% conf. interval] |

union | Line | Line

- El efecto marginal de estar afiliado a un sindicato en el año 1981 en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato en el año 1982 es 0,651.
- El efecto marginal de estar afiliado a un sindicato en el año 1982 en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato en el año 1983 es 0,636.
- El efecto marginal de estar afiliado a un sindicato en el año 1983 en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato en el año 1984 es 0,646.
- El efecto marginal de estar afiliado a un sindicato en el año 1984 en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato en el año 1985 es 0,614.
- El efecto marginal de estar afiliado a un sindicato en el año 1985 en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato en el año 1986 es 0,618.
- El efecto marginal de estar afiliado a un sindicato en el año 1986 en la probabilidad de estar afiliado a un sindicato en el año 1987 es 0,667.

(c) Estimar un modelo de efectos no observables dinámico. Usar el modelo Probit de efectos aleatorios incluyendo union $_{i,80}$ como una variable explicativa adicional. Luego, promediar las probabilidades estimadas a lo largo de union $_{i,80}$ para obtener la probabilidad promedio de estar afiliado a un sindicato en el año 1987 dado que estaba afiliado en el período anterior.

RE Probit:

Random-effects probit regression Group variable: nr					Number of obs Number of group	•
Random effects u_i ~ Gaussian				C	av	n = 7 g = 7.0 x = 7
Integration method: mvaghermite				1	Integration pts	. = 12
Log likelihood = -1293.5235				V E	Wald chi2(8) Prob > chi2	= 335.28 = 0.0000
union		Std. err.			[95% conf.	interval]
	 .8886017	.0923747	9.62	0.000	.7075507	
d83 d84 d85 d86 d87 union80	0119455 224562 2661777 .1277544	.1163085 .116519 .1192335 .1199779 .1136075 .1659071	-0.55 -0.10 -1.88 -2.22 1.12 8.92	0.584 0.918 0.060 0.027 0.261 0.000	2916524 2403185 4582554 5013301 0949122 1.153922	.1642686 .2164276 .0091315 0310253 .3504211 1.804266
/lnsig2u	.2114328	.1648497			1116665	.5345322
	1.111507 .5526622				.9456968 .4721123	
LR test of rho=0: chibar2(01) = 160.37						

La probabilidad promedio de estar afiliado a un sindicato en el año 1987 dado que estaba afiliado en el período anterior es 0,397.