#### Taller 1

### Econometría Avanzada, 2022-2

**Profesor: Manuel Fernández** 

Carlos A. Ayala - 201911488

Carlos Eduardo Torres - 202225155

Jacobo Trujillo - 201923274

Todos los elementos utilizados para la solución de este taller (bases de datos, dofile, outputs y demás), pueden ser consultados en el siguiente enlace: <a href="https://aithub.com/CarlosAvala123/Econometria-Avanzada-Taller-3">https://aithub.com/CarlosAvala123/Econometria-Avanzada-Taller-3</a>

# Primer ejercicio:

El Instituto de Salud Sexual y Reproductiva (ISSR) realizó un experimento aleatorio para entender el efecto de dar información de planificación familiar en el comportamiento de fertilidad de las parejas. Para ello, se seleccionaron 50.000 hogares al azar, provenientes de 300 municipios rurales. Se seleccionaron 200 hogares por medio de una lotería justa para ser asignados al grupo de tratamiento, y los 100 hogares restantes fueron asignados al grupo de control. Para que los hogares cuenten como efectivamente tratados, se requiere que hayan asistido al menos a 3 sesiones. El grupo de tratamiento se dividió en 2: un grupo a quien se le impartió la información solo a la esposa, y un segundo grupo donde se le dio la información a la pareja.

- 1. Dada la estructura de panel "2x2", propongan un modelo de Diferencias en Diferencias (DID) que les permita estimar el efecto de interés de ser tratados en el grupo 1, en el grupo 2 y el efecto combinado. En este caso el efecto que se busca capturar es el de la asistencia efectiva a más de tres sesiones de capacitaciones sobre la probabilidad de usar métodos anticonceptivos para cada grupo de interés.
- a) Planteen el modelo de regresión a estimar.

Primera especificación (Grupo 1)

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 D_{sola_i} + \beta_3 Post_t * D_{sola_i} + \beta X_{i,t} + e_i$$

Segunda especificación (Grupo 2)

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 D_{pareja_i} + \beta_3 Post_t * D_{pareja_i} + \beta X_{i,t} + e_i$$

Tercera especificación (Pooled)

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 D_{pooled_i} + \beta_3 Post_t * D_{pooled_i} + \beta X_{i,t} + e_i$$

## b) ¿Cuáles son sus supuestos de identificación? ¿Son estos plausibles?

En el caso de diferencias en diferencias, el supuesto principal de identificación requiere que las tendencias en la variable dependiente de los grupos de control y tratamiento tengan tendencias paralelas en el tiempo. Esto es, que el comportamiento de la variable dependiente sea similar en el tiempo, no necesariamente igual en magnitud, para el grupo de control y tratamiento. Así mismo, se requiere que el único medio por el cual se observa la existencia de cambios en la variable dependiente sea a través del tratamiento, y que el efecto sea el mismo para las unidades tratadas. En este caso, debido a que no existen mas de dos periodos de tiempo, es difícil poder ofrecer evidencia suficiente a favor de la existencia de las tendencias paralelas en los grupos de control y de tratamiento. Sin embargo, debido que el entorno del tratamiento se parece a un caso de RCT, es posible implementar la misma lógica para poder determinar el efecto del tratamiento. En este caso, se puede hacer uso de una tabla de balanceo muestral para determinar si existen diferencias significativas en los grupos antes y después del tratamiento. Lo que se esperaría, es que no se encontraran diferencias ni previas ni posteriores al tratamiento, esto comprobando que no existe posibilidad de explicar el cambio en la variable dependiente por fuera del tratamiento. De esta forma, se comprobaría que los resultados potenciales de un periodo a otro deberían ser los mismo en ausencia del tratamiento, y que por lo tanto podría cumplirse la existencia de tendencias paralelas en la tendencia de la variable dependiente.

En este caso, se esperaría que este supuesto se cumpliera sobre los controles. Factores como la presencia de centros de salud, nivel socioeconómico del núcleo familiar o la disponibilidad de recursos públicos para suplir necesidades de la población del municipio pueden traducirse en mayores o menores niveles de conciencia en términos sexuales y reproductivos. Sin embargo, controlando por estos aspectos, se espera que las decisiones sobre el uso de métodos anticonceptivos respondan solo al conocimiento de los beneficios de estos; por lo tanto, no debería haber cambios explicados por algo diferente a la política implementada.

c) Realice un balance muestral entre los grupos tratados (grupo 1 y grupo 2) antes y después de la intervención para las variables de control relevantes. Interprete.

Tabla 1.1 - Balanceo Muestral grupo 1 en periodo 0

	Y1_mean	Y0_mean	Y1-Y0	p-value
Distancia centro medico	9.948	9.991	-0.043	0.237
Estrato	1.998	1.990	0.008	0.747
Poblacion del municipio	30.109	30.178	-0.069	0.627

\*\*\* *p*<0.01, \*\* *p*<0.05, \* *p*<0.1 Poblacion en miles

Tabla 1.2 - Balanceo Muestral grupo 1 en periodo 1

	Y1_mean	Y0_mean	Y1-Y0	p-value
Distancia centro medico	9.948	9.991	-0.043	0.237
Estrato	1.998	1.990	0.008	0.747
Poblacion del municipio	30.109	30.178	-0.069	0.627

\*\*\* *p*<0.01, \*\* *p*<0.05, \* *p*<0.1 Poblacion en miles

Tabla 1.3 - Balanceo Muestral grupo 2 en periodo 0

	Y1_mean	Y0_mean	Y1-Y0	p-value
Distancia centro medico	9.987	10.046	-0.059	0.103
Estrato	1.975	1.992	-0.017	0.491
Poblacion del municipio	30.167	30.101	0.066	0.644

\*\*\* *p*<0.01, \*\* *p*<0.05, \* *p*<0.1 Poblacion en miles

Tabla 1.4 - Balanceo Muestral grupo 2 en periodo 1

	Y1_mean	Y0_mean	Y1-Y0	p-value
Distancia centro medico	9.987	10.046	-0.059	0.103
Estrato	1.975	1.992	-0.017	0.491
Poblacion del municipio	30.167	30.101	0.066	0.644

\*\*\* *p*<0.01, \*\* *p*<0.05, \* *p*<0.1 Poblacion en miles

El balanceo muestra corrobora las sospechas expuestas en el literal anterior. Se observa que no existen diferencias significativas entre los grupos de control y tratamiento ni antes ni después del tratamiento. Esto, si bien no representa una prueba formal fuerte sobre la existencia de tendencias paralelas, si ofrece un

ambiente sobre el cual creer que los cambios en la decisión de uso de métodos anticonceptivos no pueden ser explicados por cuestiones diferentes al tratamiento. Así las cosas, se esperaría que, si se observaran más periodos, se pudiera ofrecer mejor evidencia en favor del cumplimiento de tendencias paralelas.

Para el grupo 1 se observa una posible incidencia de la cercanía a un centro de salud sobre el uso de los métodos anticonceptivos. Se podría argumentar que una mujer que no tiene ayuda de su pareja a la hora de decidir usar o no métodos de planificación puede presentar retos mayores al encontrarse lejos de centros de ayuda. Sin embargo, se debe mencionar que aún así, adicional a que la evidencia estadística no es lo suficientemente fuerte, se entiende que la asistencia efectiva al tratamiento supone que los retos existentes por la distancia al centro médico no impiden que la mujer pueda recibir la información en su totalidad, y permite suponer que factores sociales o culturales relacionados a la autonomía de la mujer sobre sus decisiones reproductivas no juegan un papel muy importante en este grupo.

d) Para cada modelo ¿Qué coeficiente captura el efecto de interés bajo dichos supuestos?

Para los 3 modelos planteados, el coeficiente de interés es el  $\beta_3$ , el cual corresponde a la interacción entre el periodo de tiempo (Post) y el tratamiento. Este coeficiente captura el efecto de haber sido tratado y de encontrarse en el periodo post. Así, por resultados potenciales, se calcula la diferencia entre el resultado del tratamiento y el contrafactual, que sería el grupo de tratamiento en el evento donde no se hubiera encontrado tratado. El coeficiente se interpreta como el efecto de haber sido tratado sobre la decisión del uso de métodos anticonceptivos.

e) Estime el efecto para cada uno de los tres grupos de interés (grupo 1, el grupo 2 y efecto combinado) usando la base de datos.

Tabla 1.5 - Efecto de tratamiento efectivo

	(1)	(2)	(3)
VARIABLES	Grupo 1	Grupo 2	Efecto combinado
Dummy del periodo post tratamiento = 1	-0.00147	-0.00799	-0.00216
	(0.00638)	(0.00589)	(0.00331)
Tratamiento efectivo en el grupo 1 = 1	0.143***		
	(0.00859)		
Post = 1, Tratamiento efectivo grupo 1 = 1	0.505***		
	(0.00944)		

	0.131***	
	0.520***	
		0.138***
		(0.00571)
		0.510***
		(0.00621)
0.354***	0.357***	0.354***
(0.00409)	(0.00453)	(0.00230)
33.042	33.272	100,000
0.186	0.181	0.133
	(0.00409)	(0.00806) 0.520*** (0.00948) 0.354*** 0.357*** (0.00409) (0.00453) 33,042 33,272

Robust standard errors in parentheses \*\*\* p<0.01, \*\* p<0.05, \* p<0.1

Dado que tenemos un panel "2x2", no es posible evaluar de forma empírica el cumplimiento del supuesto de tendencias paralelas. Conociendo la aleatorización de la asignación, un asistente de investigación le propone un modelo alterno de Diferencias en Diferencias (DID) usando la variable de selección a las capacitaciones para medir el impacto sobre el uso de anticonceptivos (ITT).

- 2. Dado el anterior contexto responda las siguientes preguntas:
- a) Si la idea del asistente es correcta, ¿por qué el coeficiente planteado en el inciso anterior ya no captura el efecto de interés?

La idea detrás de lo dicho por el asistente se refiere al hecho de, al no existir tratamiento efectivo en todas las unidades seleccionadas, pueden existir diferencias preexistentes en los individuos que hayan causado el no terminar de forma efectiva el tratamiento. Así, al calcular el modelo planteado anteriormente, se obtendría el efecto causal de la política entre los efectivamente tratados, y se compararía con el grupo nunca tratado, algo similar a un LATE. Lo que propone el asistente se refiere a un ITT, intento al tratamiento, lo que mide el efecto de haber sido seleccionado para el tratamiento, independientemente de si la unidad fue efectivamente tratada. Esto ayuda a evadir los posibles sesgos que llevaron a los individuos a no terminar el tratamiento de forma efectiva, y logra capturar un efecto de la política sobre la variable de interés.

b) Si la idea del asistente es correcta, ¿sería posible estimar un efecto consistentemente que cumpla los supuestos necesarios? Si su respuesta es afirmativa, proponga la ecuación que captura dicho efecto.

Al seguir proponiendo un método de diferencias en diferencias, se hace necesario que se siga cumpliendo el supuesto de tendencias paralelas. En este caso, sería necesario realizar nuevamente una tabla de balanceo muestral para determinar si se sigue manteniendo el supuesto aún sobre la asignación y no sobre el tratamiento. A continuación, los resultados.

Tabla 1.6 - Balanceo Muestral grupo 1 en periodo 0

	Y1_mean	Y0_mean	Y1-Y0	p-value
Distancia centro medico	9.963	9.997	-0.034	0.283
Estrato	1.981	2.002	-0.021	0.346
Poblacion del municipio	30.206	30.113	0.092	0.454

\*\*\* p<0.01, \*\* p<0.05, \* p<0.1
Poblacion en miles

Tabla 1.7 - Balanceo Muestral grupo 1 en periodo 1

	Y1_mean	Y0_mean	Y1-Y0	p-value
Distancia centro medico	9.963	9.997	-0.034	0.283
Estrato	1.981	2.002	-0.021	0.346
Poblacion del municipio	30.206	30.113	0.092	0.454

\*\*\* *p*<0.01, \*\* *p*<0.05, \* *p*<0.1 Poblacion en miles

Tabla 1.8 - Balanceo Muestral grupo 2 en periodo 0

	Y1_mean	Y0_mean	Y1-Y0	p-value
Distancia centro medico	10.017	10.045	-0.028	0.369
Estrato	1.981	1.994	-0.013	0.564
Poblacion del municipio	30.193	30.043	0.150	0.225
	*** 0.04 ** 0.05 *	0.4		

\*\*\* *p*<0.01, \*\* *p*<0.05, \* *p*<0.1

Poblacion en miles

Tabla 1.9 - Balanceo Muestral grupo 2 en periodo 1

	Y1_mean	Y0_mean	Y1-Y0	p-value
Distancia centro medico	10.017	10.045	-0.028	0.369
Estrato	1.981	1.994	-0.013	0.564
Poblacion del municipio	30.193	30.043	0.150	0.225

\*\*\* *p*<0.01, \*\* *p*<0.05, \* *p*<0.1 Poblacion en miles

En este caso, se observa un mismo comportamiento al observado en la tabla de balanceo muestral realizada con tratamiento efectivo, por lo que es plausible creer que si existieran más periodos de tiempo se podría efectuar mejores pruebas en favor de tendencias paralelas. En este caso, debido que ya no se puede hablar de asistencia efectiva, existe la posibilidad de que la decisión de usar o no métodos anticonceptivos pueda depender de algún factor externo al tratamiento, o en este caso a la intención de tratamiento. Por ende, es necesario ser cauteloso con el resultado obtenido. Confiando en que el planteamiento es correcto, el modelo planteado sería el siguiente.

# Primera especificación (Grupo 1)

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 P_{sola_i} + \beta_3 Post_t * P_{sola_i} + \beta X_{i,t} + e_i$$

Segunda especificación (Grupo 2)

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 P_{pareja_i} + \beta_3 Post_t * P_{pareja_i} + \beta X_{i,t} + e_i$$

Tercera especificación (Pooled)

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 P_{pooled_i} + \beta_3 Post_t * P_{pooled_i} + \beta X_{i,t} + e_i$$

c) Estime el efecto para cada uno de los tres grupos de interés (grupo 1, el grupo 2 y efecto combinado) usando la base de datos.

Tabla 1.10 - Efecto de asignacion a tratamiento

	(1)	(2)	(3)
VARIABLES	Grupo 1	Grupo 2	Efecto combinado
Dummy del periodo post tratamiento = 1	0.000733	-0.00840	-0.00108
	(0.00740)	(0.00693)	(0.00360)
Asignado al tratamiento en el grupo 1 = 1	0.0732***		
	(0.00788)		
Post = 1, Asignacion grupo 1 = 1	0.254***		
	(0.0101)		
Asignado al tratamiento en el grupo 2 = 1		0.0585***	
		(0.00801)	
Post = 1, Asignacion grupo 2 = 1		0.259***	
- ·		(0.0106)	
		-	

Asignado al tratamiento en el grupo 1 o 2 = 1			0.0681***
Post = 1, Asignacion grupo 1 o 2 = 1			(0.00497) 0.253***
			(0.00646)
Constant	0.354***	0.361***	0.355***
	(0.00511)	(0.00524)	(0.00253)
Observations	33,042	33,272	100,000
R-squared	0.073	0.067	0.056

Robust standard errors in parentheses \*\*\* p<0.01, \*\* p<0.05, \* p<0.1

Sin embargo y dado que se busca capturar es el efecto del tratamiento efectivo, es decir, haber asistido a más de tres sesiones. Usted se aventura a una metodología que involucra utilizar un diferencias en diferencias instrumentado (DID-IV), esta especificación aprovecha explícitamente la aleatoriedad exógena en una tendencia de exposición para estimar el efecto del tratamiento promedio. Para conocer más sobre su implementación le recomendaron leer el artículo de *Hudson, Hull & Liebersohn (2017)*.

- 3. Dado el anterior contexto responda las siguientes preguntas, para ello utilice el articulo citado anteriormente.
- a) Planteen el modelo de regresión a estimar.

De acuerdo con Hudson, Hull & Liebersohn (2017), la ecuación estructural, la primera etapa y la ecuación reducida son las siguientes.

Primera especificación (Grupo 1)

Ecuación estructural:

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 D_{sola_i} + e_i$$

Primera etapa:

$$D_{sola_i} = \alpha_0 + \alpha_1 Post_t + \alpha_2 Post_t P_{sola_i} + \eta_i$$

Forma reducida:

$$\begin{aligned} Planificaci\'on_{i,t} &= \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 \big(\alpha_0 + \alpha_1 Post_t + \alpha_2 Post_t P_{sola_i} + \eta_i\big) + e_i \\ Planificaci\'on_{i,t} &= \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 \alpha_0 + \beta_2 \alpha_1 Post_t + \beta_2 \alpha_2 Post_t P_{sola_i} + \beta_2 \eta_i \\ &+ e_i \end{aligned}$$

$$Planificaci\'on_{i,t} = \gamma_0 + \gamma_1 Post_t + \phi Post_t P_{sola_i} + \mu_i$$

Donde 
$$\gamma_0 = \beta_0 + \beta_2 \alpha_0$$
,  $\gamma_1 = \beta_1 + \beta_2 \alpha_1$ ,  $\phi = \beta_2 \alpha_2$  y  $\mu_i = \beta_2 \eta_i + e_i$ 

Segunda especificación (Grupo 2)

Ecuación estructural:

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 D_{pareja_i} + e_i$$

Primera etapa:

$$D_{sola_i} = \alpha_0 + \alpha_1 Post_t + \alpha_2 Post_t P_{pareja_i} + \eta_i$$

Forma reducida:

Planificación<sub>i.t</sub>

$$= \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 (\alpha_0 + \alpha_1 Post_t + \alpha_2 Post_t P_{pareja_i} + \eta_i) + e_i$$

Planificación<sub>i,t</sub>

$$= \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 \alpha_0 + \beta_2 \alpha_1 Post_t + \beta_2 \alpha_2 Post_t P_{pareja_i} + \beta_2 \eta_i + e_i$$

$$Planificaci\'{o}n_{i,t} = \gamma_0 + \gamma_1 Post_t + \phi Post_t P_{pareja_i} + \mu_i$$

Donde 
$$\gamma_0=\beta_0+\beta_2\alpha_0$$
,  $\gamma_1=\beta_1+\beta_2\alpha_1$ ,  $\phi=\beta_2\alpha_2$  y  $\mu_i=\beta_2\eta_i+e_i$ 

Tercera especificación (Pooled)

Ecuación estructural:

$$Planificaci\'on_{i,t} = \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 D_{pooled_i} + e_i$$

Primera etapa:

$$D_{sola_i} = \alpha_0 + \alpha_1 Post_t + \alpha_2 Post_t P_{pooled_i} + \eta_i$$

Forma reducida:

 $Planificación_{i,t}$ 

$$=\beta_0+\beta_1 Post_t+\beta_2 \big(\alpha_0+\alpha_1 Post_t+\alpha_2 Post_t P_{pooled_i}+\eta_i\big)+e_i$$

$$\begin{split} Planificaci\'on_{i,t} \\ &= \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 \alpha_0 + \beta_2 \alpha_1 Post_t + \beta_2 \alpha_2 Post_t P_{pooled_i} + \beta_2 \eta_i \\ &+ e_i \\ &Planificaci\'on_{i,t} = \gamma_0 + \gamma_1 Post_t + \phi Post_t P_{pooled_i} + \mu_i \\ \\ \text{Donde } \gamma_0 &= \beta_0 + \beta_2 \alpha_0, \gamma_1 = \beta_1 + \beta_2 \alpha_1, \phi = \beta_2 \alpha_2 \text{ y } \mu_i = \beta_2 \eta_i + e_i \end{split}$$

# b) ¿Cuáles son sus supuestos de identificación? ¿Son estos plausibles?

Como hablamos de un DDIV, es necesario que se cumplan 4 supuestos principales según Hudson, Hull & Liebersohn (2017). La restricción de exclusión, que en este caso sería que el instrumento afecte a la variable dependiente únicamente a través del tratamiento, y que el instrumento solo afecte a las unidades dependientes contemporáneas; esto es decir, que instrumento en periodo t, no afecte los resultados potenciales del periodo t-1. Adicional a estos, se requiere también la existencia de tendencias paralelas en la senda de crecimiento de los resultados potenciales de la variable dependiente. Finalmente, el supuesto de monotonicidad, el cual establece que el efecto del tratamiento solo se observará en el periodo 1. En términos de resultados potenciales: Sea  $S_{it}$  un instrumento dicótomo,  $P(S_{i1}^1 \geq S_{i1}^0) > 1$ .

Así mismo, pensando en las características de un buen instrumento, usar la asignación al tratamiento cumple con las características necesarias. El instrumento es independiente, debido a que se realizó una aleatorización, la cual se corroboró como bien hecha por medio de las tablas de balanceo muestral, y no responde a las características previas de los grupos de tratamiento y de control. En cuanto a relevancia, se espera que este se cumpla debido que un tratamiento efectivo es función de la asignación, quien no es asignado a tratamiento no podrá ser tratado efectivo como alta probabilidad.

Es plausible que se cumplan estos supuestos como resultado de la naturaleza del instrumento y del tratamiento. Por el lado de la restricción de exclusión, debido a que el instrumento es la asignación a alguno de los grupos de tratamiento, la decisión del individuo solo será afectada a través del tratamiento (asistencia a 3 sesiones). Como se intentó probar en el literal a y b, es plausible suponer la existencia de tendencias paralelas. Por construcción del instrumento, se cumple monotonicidad, y debido a que el tratamiento efectivo es función de la asignación a grupos de tratamiento, se espera que se cumpla la condición de relevancia. Finalmente, la aleatorización en la asignación del tratamiento hace plausible suponer que el instrumento es independiente.

c) ¿Qué coeficiente representa su efecto de interés bajo dichos supuestos? Interprete.

El coeficiente de interés corresponde a los correspondientes en la ecuación  $\phi = \beta_2 \alpha_2$ . Así, se busca tener el valor del coeficiente  $\alpha_2$  por medio de la estimación de la primera etapa, y el coeficiente  $\phi$  por medio de la estimación de la ecuación reducida. Luego, el parámetro de interés se observa de la siguiente forma.

$$\beta_2 = \frac{\phi}{\alpha_2} = \frac{E[Y_{i1} - Y_{i0}|Z_i = 1] - E[Y_{i1} - Y_{i0}|Z_i = 0]}{E[S_{i1} - S_{i0}|Z_i = 1] - E[S_{i1} - S_{i0}|Z_i = 0]}$$

En términos de los parámetros del modelo,

$$=\frac{E\left[Planificaci\acute{o}n_{i1}-Planificaci\acute{o}n_{i0}\left|P_{j_{i}}=1\right]-E\left[Planificaci\acute{o}n_{i1}-Planificaci\acute{o}n_{i0}\left|P_{j_{i}}=0\right]\right]}{E\left[D_{j_{i1}}-D_{j_{i0}}\left|P_{j_{i}}=1\right]-E\left[D_{j_{i1}}-D_{j_{i0}}\left|P_{j_{i}}=0\right]\right]}$$

Donde  $j \in (sola, pareja, pooled)$ .

Hudson, Hull & Liebersohn (2017) demuestran que el parámetro de interés  $\beta$  se puede expresar de la siguiente forma.

$$\beta = \sum_{s>0} \omega_s E[Y_{i1}^s - Y_{i1}^{s-1} | S_{i1}^1 \ge s > S_{i0}^0]$$

Donde

$$\omega_{s} = \frac{P(S_{i1}^{1} \ge s > S_{i0}^{0})}{\sum_{r>0} P(S_{i1}^{1} \ge r > S_{i0}^{0})}$$

Luego, el parámetro captura la respuesta causal promedio (average causal response), que no es más que el efecto promedio por pesos ( $\omega$ ) de la respuesta causal a cambios en una unidad en el tratamiento en el periodo 1. En este caso en particular, el coeficiente se interpreta como el efecto causal del programa dato que se ofreció el programa.

d) Implemente la metodología anterior planteada en Stata. Para ello utilice el paquete *xtivreg*, que le permite realizar regresión de variables instrumentales para datos panel. En una tabla para tipo de grupo (grupo 1, grupo 2 y combinado) presente los resultados de la primera etapa, segunda etapa y la forma reducida. Interprete.

Tabla 1.11 - Primera Etapa

	(1)	(2)	(3)
VARIABLES	Grupo 1	Grupo 2	Efecto combinado
Dummy del periodo post	-0.258***	-0.248***	-0.168***
tratamiento			
	(0.00346)	(0.00530)	(0.00236)
Post = $1$ , Asignacion grupo $1 = 1$	0.511***		
	(0.00503)		
Post = 1, Asignacion grupo 2 = 1		0.497***	
		(0.00612)	
Post = 1, Asignacion grupo 1 o $2 = 1$			0.504***
			(0.00317)
Constant	0.258***	0.248***	0.168***
	(0.00346)	(0.00306)	(0.00149)
Observations	33,042	33,272	100,000
R-squared	0.170	0.165	0.202

Robust standard errors in parentheses \*\*\* p<0.01, \*\* p<0.05, \* p<0.1

Tabla 1.13 - Segunda Etapa

1 00 00 11 12 0	14514 1110 00041144 24474			
	(1)	(2)	(3)	
VARIABLES	Grupo 1	Grupo 2	Efecto combinado	
Tratamiento efectivo en el grupo 1	0.392***			
	(0.0101)			
Tratamiento efectivo en el grupo 2		0.378***		
		(0.0103)		
Tratamiento efectivo en el grupo 1 o 2			0.387***	
			(0.00628)	
Constant	0.354***	0.356***	0.354***	
	(0.00365)	(0.00363)	(0.00182)	
	,		•	
Observations	33,042	33,272	100,000	
Number of id_hogar	16,521	16,636	50,000	
			•	

Standard errors in parentheses \*\*\* p<0.01, \*\* p<0.05, \* p<0.1

Tabla 1.12 - Forma Reducida

	(1)	(2)	(3)
VARIABLES	Grupo 1	Grupo 2	Efecto combinado
Dummy del periodo post tratamiento = 1	0.000733	-0.00840	-0.00108

Asignado al tratamiento en el grupo 1 = 1	(0.00749) 0.0732*** (0.00746)	(0.00745)	(0.00371)
Post = 1, Asignacion grupo 1 = 1	0.254*** (0.0106)		
Asignado al tratamiento en el grupo 2 = 1		0.0585*** (0.00745)	
Post = 1, Asignacion grupo 2 = 1		0.259*** (0.0105)	
Asignado al tratamiento en el grupo 1 o 2 = 1		,	0.0681*** (0.00455)
Post = 1, Asignacion grupo 1 o 2 = 1			0.253*** (0.00643)
Constant	0.354*** (0.00530)	0.361*** (0.00526)	0.355*** (0.00262)
Observations R-squared	33,042 0.073	33,272 0.067	100,000 0.056

Standard errors in parentheses \*\*\* p<0.01, \*\* p<0.05, \* p<0.1

### e) Compare con los resultados obtenidos con aquellos en el inciso a) y b).

En este caso, se encuentran efectos positivos en los 3 grupos: 0.392, 0.378 y 0.354 puntos porcentuales respectivamente. Así, se observa un notable orden en el tamaño de los coeficientes de acuerdo con cuál es la especificación que se observe. La primera especificación, tratamiento efectivo, ofrece coeficientes de magnitud 0.505, 0.520 y 0.510 respectivamente. La segunda, asignación a tratamiento, 0.254, 0.259 y 0.253 respectivamente. Así las cosas, se observa que, en cuanto a tamaño, la segunda especificación ofrece los coeficientes de menor magnitud, seguida por la tercera, y finalmente la primera especificación con los coeficiente de mayor magnitud.

Lo anterior es reflejo del problema de identificación que se enfrenta. Debido a que la decisión de asistir a todas las charlas es endógena, se espera que el efecto capturado no refleje el verdadero efecto del programa debido al sesgo existente. Por ello, tiene sentido que el coeficiente asociado a esta especificación sea el mayor. Por el lado de la segunda especificación, no se está estimando un ATE, sino un ITT. Esto significa que no es el efecto causal de aplicar el programa, sino de ofrecer el programa. Por ende, no se captura el efecto real que el programa tuvo sobre las decisiones de uso de métodos anticonceptivos. Finalmente, el método de IV permite identificar el efecto del tratamiento gracias a que se ofreció el tratamiento. Así, se encuentra un efecto causal del tratamiento sobre los que se

ofreció el tratamiento (LATE), y se determina que este tuvo efectos positivos sobre las decisiones de uso de métodos anticonceptivos.

Una de las participantes del programa le hace conocer que factiblemente el efecto de las capacitaciones puede cambiar dependiendo del sexo del capacitador (i.e. quien imparte la información). Esto debido a que existen sesgos de género marcados y sistemáticos que puedan ser decisivos para determinar el efecto del tratamiento en un contexto en donde la sexualidad y planificación femenina siguen siendo un tema tabú. Es así como usted se plantea explorar la heterogeneidad en los efectos del tratamiento según el sexo del capacitador. Suponga que se cumple tendencias paralelas entre el grupo de control y tratamiento en los tres casos de tratamiento (pooled, grupo 1 y grupo 2).

- 3. Para medir lo anterior usted plantea una interacción entre el sexo del capacitador con el estado y el tiempo del tratamiento, es decir, una estimación de triple diferencia. Para ello:
- a) Planteen el modelo de regresión a estimar.

Primera especificación (Grupo 1)

$$\begin{split} Planificaci\'on_{i,t} \\ &= \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 P_{sola_i} + \beta_3 Sexo_{capacitador_i} + \beta_4 Post_t P_{sola_i} \\ &+ \beta_5 Post_t Sexo_{capacitador_i} + \beta_6 P_{sola_i} Sexo_{capacitador_i} \\ &+ \beta_7 Post_t P_{sola_i} Sexo_{capacitador_i} + \beta X_{i,t} + e_i \end{split}$$

Segunda especificación (Grupo 2)

$$\begin{split} Planificaci\'on_{i,t} \\ &= \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 P_{pareja_i} + \beta_3 Sexo_{capacitador_i} \\ &+ \beta_4 Post_t P_{pareja_i} + \beta_5 Post_t Sexo_{capacitador_i} \\ &+ \beta_6 P_{pareja_i} Sexo_{capacitador_i} + \beta_7 Post_t * P_{pareja_i} Sexo_{capacitador_i} \\ &+ \beta X_{i,t} + e_i \end{split}$$

Tercera especificación (Pooled)

$$\begin{split} Planificaci\'on_{i,t} \\ &= \beta_0 + \beta_1 Post_t + \beta_2 P_{pooled_i} + \beta_3 Sexo_{capacitador_i} \\ &+ \beta_4 Post_t P_{pooled_i} + \beta_5 Post_t Sexo_{capacitador_i} \\ &+ \beta_6 P_{pooled_i} Sexo_{capacitador_i} + \beta_7 Post_t P_{pooled_i} Sexo_{capacitador_i} \\ &+ \beta X_{i,t} + e_i \end{split}$$

b) ¿Cuáles son sus supuestos de identificación? ¿Son estos plausibles?

Nuevamente, se debe mantener el supuesto inicial de tendencias paralelas para poder asegurar que se puede capturar el efecto causal del tratamiento. En este caso en particular, debido a la triple interacción, las tendencias deben mantenerse entre los grupos de control y tratamiento, y adicionalmente en el sexo de los capacitadores. Esto es, las tendencias del uso de métodos anticonceptivos entre individuos, al mirar los grupos que fueron atendidos por encuestador hombre y encuestadora mujer, deben ser paralelas. Así, el supuesto se hace más exigente al requerir tendencias paralelas no solo entre grupos de tratamiento y control, sino también entre la característica a observar.

En este caso, existe alta probabilidad de que se cumpla el supuesto como resultado de que las decisiones de uso de anticonceptivos son independientes de la selección del sexo del encuestador. Adicionalmente, debido a que la proporción de encuestadores hombre y mujer es casi del 50/50, la aleatorización en la asignación del encuestador al hogar sería suficiente para garantizar la existencia del supuesto. Y si no se hubiese asignado por aleatorización, aun así, el supuesto se mantendría.

c) ¿Qué coeficiente representa su efecto de interés bajo dichos supuestos? Interprete.

En este caso, el coeficiente que captura el efecto de interés corresponde al  $\beta_7$  en las 3 ecuaciones planteadas. Este coeficiente, captura el efecto de haber sido tratado, y de haber sido encuestado por una mujer, y se interpretaría como el efecto que tiene sobre las unidades tratadas el sexo del encuestador. Así, si existen diferencias significativas, se podría concluir que existen sesgos sociales a causa del tabú de la sexualidad respecto a las mujeres, y poder entender la verdadera incidencia del tratamiento sobre el uso de métodos anticonceptivos. En este caso, el coeficiente se interpreta como el efecto de haber tenido una encuestadora mujer respecto a un encuestador hombre sobre los efectos del tratamiento. Así, se observa si el sexo del encuestador influye sobre el tratamiento.

d) Estime el efecto para cada uno de los tres grupos de interés (grupo 1, el grupo 2 y efecto combinado) usando la base de datos. *Planificación\_DID.dta* e interprete. Inserte el código utilizado.

Tabla 1.14 - Efecto del sexo del encuestador

Tabla 1.14 Liceto del Sexo (	(1)	(2)	(3)
VARIABLES	Grupo 1	Grupo 2	Efecto combinado
Dummy del periodo post tratamiento = 1	-0.00596	0.00528	0.00108
	(0.00956)	(0.0110)	(0.00513)
Sexo del capacitador: 1.mujer, 0.hombre = 1	-0.00909	0.000866	0.00131
	(0.00939)	(0.0111)	(0.00512)
Post = 1, Sexo capacitador = 1	0.0132	-0.0274*	-0.00433
	(0.0138)	(0.0162)	(0.00771)
Asignado al tratamiento en el grupo 1 = 1	0.0660***		
	(0.0112)		
Post = 1, Asignacion grupo 1 = 1	0.269***		
	(0.0141)		
Sexo capacitador = 1, Asignacion grupo 1 = 1	0.0143		
	(0.0141)		
Post = 1, Asignacion grupo 1 = 1, Sexo capacitador = 1	-0.0303		
	(0.0221)		
Asignado al tratamiento en el grupo 2 = 1		0.0549***	
		(0.0121)	
Post = 1, Asignacion grupo 2 = 1		0.250***	
		(0.0170)	
Sexo capacitador = 1, Asignacion grupo 2 = 1		0.00696	
		(0.0167)	
Post = 1, Asignacion grupo 2 = 1, Sexo capacitador = 1		0.0189	
		(0.0241)	
Asignado al tratamiento en el grupo 1 o 2 = 1			0.0655***
D . 4 A			(0.00709)
Post = 1, Asignacion grupo 1 o 2 = 1			0.258***
C			(0.00947)
Sexo capacitador = 1, Asignacion grupo 1 o 2 = 1			0.00509
Doct 1 Asignasian grows 1 - 2 1 Company site day 1			(0.00945)
Post = 1, Asignacion grupo 1 o 2 = 1, Sexo capacitador = 1			-0.00853
Constant	0.358***	0.360***	(0.0139) 0.354***
Constant			
	(0.00747)	(0.00788)	(0.00364)
Observations	33,042	33,272	100,000
R-squared	0.073	0.068	0.056
Rohust standard errors in			0.030

Robust standard errors in parentheses \*\*\* p<0.01, \*\* p<0.05, \* p<0.1

En este caso, se observa que los coeficientes de interés para los 3 grupos el coeficiente de interés no es significativo. Sin embargo, es necesario analizar el signo del coeficiente.

Para el grupo 1, tratamiento a la mujer sola, se observa que si el encuestador es de sexo femenino, la probabilidad de uso de métodos anticonceptivos cae en 0,03 puntos porcentuales. Este resultado resulta muy contraintuitivo, en el sentido de que se esperaría que cuando la mujer es la única responsable en el cuidado de la salud reproductiva, una encuestadora mujer facilitaría el recibimiento de la información, ponerse en su lugar y ofrecer información convincente respecto a los beneficios de los métodos anticonceptivos.

Por el lado del grupo 2, donde se ofrecieron capacitaciones a la pareja, se observa un signo positivo, lo que significa que la probabilidad de uso de métodos anticonceptivos incrementó en 0.024 puntos porcentuales. Se espera que mujeres con acompañamiento de su pareja en la decisión de uso de métodos anticonceptivos sean más propensas a su uso, y que la encuesta sea realizada por una mujer permitiría convencer al hombre de los beneficios de los métodos anticonceptivos de forma más efectiva; una mujer hablando de la necesidad de los anticonceptivos para el bienestar sexual y reproductivo de las mujeres.

Finalmente, el grupo 3 tiene un coeficiente negativo, y significa que el haber recibido a una encuestadora mujer significó una reducción de la probabilidad de uso de métodos anticonceptivos en 0.0085 puntos porcentuales.

# Codigo empleado:

```
qui reg uso post##sexo##P_s if Tipo==1, vce(cluster id_mun)
outreg2 using "${out}\\Punto_1_d_iv.doc", replace ctitle("Grupo 1")
qui reg uso post##sexo##P_pa if Tipo==2, vce(cluster id_mun)
outreg2 using "${out}\\Punto_1_d_iv.doc", ctitle("Grupo 2")
qui reg uso post##sexo##P_po, vce(cluster id_mun)
outreg2 using "${out}\\Punto_1_d_iv.doc", label ctitle("Efecto combinado") ///
title("Tabla 1.14 - Efecto del sexo del encuestador")
```