

Maestría en Economía

Economía Aplicada

Prof. Martin A. Rossi Tutores: Paola Llamas y Tomas Pacheco

Problem Set 4: Variables instrumentales

Garcia Ojeda, Juan Hausvirth, Martina Hayduk, Gaspar Salvatierra, Elias Lucas D.

Fecha de entrega: 13 de septiembre de 2024

PROBLEM SET 4: VARIABLES INSTRUMENTALES

GARCIA OJEDA - HAUSVIRTH - HAYDUK - SALVATIERRA

Este trabajo está basado en el paper "Following the Poppy trail: Origins and conse- quences of Mexican drug cartels" (Murphy y Rossi, 2020). En este artículo usan la migración china a principios del siglo XX como una instrumento de la presencia de un cartel en el presente con el objetivo de estudiar si los carteles mejoraron los outcomes socioeconómicos.

1. La variable "chinese presence" toma valor 1 en todos aquellos municipios en los que se reportó que almenos un chino vivía durante el Censo de 1930.

2. Tal como se realiza en el paper, construimos la siguiente tabla que contiene las estadísticas descriptivas de todas las variables disponibles (18 de 24 totales), para los distintos municipios de México, excluyendo a **Distrito Federal** de todas las estimaciones. Esto último ocurre debido a la pérdida de registros de su población en el censo de 1930, lo que afecta significativamente la cobertura de los datos en esa región. En el paper los autores recalcan que no creen que esta pérdida de datos sea sistemática, ya que la mayor parte de los registros originales del resto del país han sobrevivido, por lo que al excluir el Distrito Federal, se aseguran que las estimaciones no se vean sesgadas por la falta de información.

Tabla 1: Resumen de estadísticas descriptivas

Variable	Mean	S.D.	Min	Max
Cartel 2010	0.28	0.45	0	1
Cartel 2005	0.08	0.28	0	1
Chinese presence	0.14	0.347	0	1
Chinese 1930	4.20	35.89	0	1183
IM 2015	0.012	0.99	-2.21	5.02
Impuestos pc mun	141.83	286.32	0.01	6480.58
N index p	2.60	0.35	1	3.65
German presence	0.09	0.29	0	1
Poppy suitability	0.08	0.28	0	1
Distance to U.S. (km)	745.16	260.41	6.68	1349.712
Distance to Mexico City (km)	459.55	375.63	16	2282
Distance to closest port	957.06	264.48	0	1336
Head of state	0.01	0.11	0	1
Population 2015 (000s)	45316.79	129178.82	87	1677678
Surface (km2)	801.12	2110.06	2.21	53256.17
Average temperature	19.82	4.02	10.49	29.08
Average precipitation	89.72	50.84	6.45	338.36
Local population growth (1920-30)	0.22	1.63	-1	54
Population 1930 (000s)	2639.82	7478.08	0	179336
Observations	1982			

Note: All data are at municipality level. Cartel presence 2010 and Cartel presence 2005 are binary variables based on web searches; Chinese population is the number of people born in China and residing in 1930 in a given current municipality; Chinese presence takes the value 1 if Chinese population in 1930 is greater than 0; German presence takes the value 1 if German population in 1930 is greater than 0; Local population growth corresponds to growth in the population in the period 1920 to 1930 in the town that is the head of the municipality today; Head of state is a dummy that takes the value 1 for those municipalities that host the head of state town; Population in 1930 corresponds to the town that is the head of the municipality today; Marginalization is the marginalization index in 2015. Laakso and Taagepera index and Molinar index are from the 2015 election. Per capita tax revenue is for the period 2012–2014. Poppy suitability takes the value of 1 for those municipalities that have climate parameters in the range that FAO considers optimal for poppy (papaver somniferum) cultivation. All distances (in Km) are from the centroid of the municipality.

3. La tabla presentada realiza un análisis de robustez en las diferentes formas de medir la presencia de cárteles en dos distintos periodos, 2005 y 2010. Cada columna presenta los coeficientes estimados de la variable "chinese presence" sobre la presencia de cárteles en dichos intervalos de tiempo. En todas las especificaciones, los modelos incluyen efectos fijos por estado, y las diferencias entre las columnas radican en la inclusión o no de controles, así como en el periodo de tiempo que se considera para la variable dependiente.

En general, se observa que las especificaciones que incluyen controles (columnas 2 y 4) muestran coeficientes de menor magnitud en comparación con aquellas que no los incluyen (columnas 1 y 3). Los controles usados son los siguientes: presencia de alemanes, la idoneidad de la amapola, la temperatura promedio, la precipitación promedio, la superficie, la población en 1930, la distancia a EE. UU., la distancia a la Ciudad de México, la distancia al puerto más cercano y la variable binaria que toma el valor 1 para aquellos municipios que albergan la localidad que es cabecera de estado .Sin embargo, aún después de incluir los controles, los coeficientes siguen siendo estadísticamente significativos, lo que sugiere que la relación entre la presencia china y la presencia de cárteles es robusta a la inclusión de estas variables adicionales.

Además, se destaca que los coeficientes son más altos para las especificaciones del año 2010 (columnas 1 y 2), en comparación con el otro período. Esto sugiere, al igual que en el *paper* original con una amplitud mayor de fechas, un efecto promedio creciente de la presencia china sobre la presencia de cárteles a lo largo del tiempo.

Tabla 2: Robustness check

	(1)	(2)	(3)	(4)
	Cartel presence	Cartel presence	Cartel presence	Cartel presence
	2010	2010	2005	2005
Chinese presence	0.2158***	0.1011**	0.1299***	0.0589**
	(0.0344)	(0.0363)	(0.0242)	(0.0199)
	[0.000]	[0.009]	[0.000]	[0.006]
State dummies	Yes	Yes	Yes	Yes
Controls	No	Yes	No	Yes
Clusters	31	30	31	30
Observations	2439	2161	2440	2162

Note: Standard errors clustered at the state level are shown in parentheses. Wild- bootstrapped p-values are shown in brackets (999 replications). The unit of observation is a municipality. The unit of cluster is a state. All models are estimated using Ordinary Least Squares. The set of controls includes German presence, Poppy suitability, Average temperature, Average precipitation, Surface, Population in 1930, Distance to U.S., Distance to Mexico City, Distance to closest port, and Head of state. *Significant at the 10% level. **Significant at the 5% level. **Significant at the 1% level.

4. Los autores buscan estimar el efecto causal de la presencia de cárteles en variables socioeconómicas. El modelo es:

$$Marginilization_i s = \alpha Cartel Presence_i s + \pi X_i s + \mu_s + \epsilon_i s, \tag{0.1}$$

donde i hace referencia al municipio y s al estado. Marginalization es un índice construído a partir de los siguientes indicadores socioeconómicos: Analfabetismo (porcentaje de analfabetos a los 15 años), Sin primaria (porcentaje de población a los 15 años sin escuela primaria), Ausencia de baño (porcentaje de población sin baño), Ausencia de electricidad (porcentaje de población sin acceso a red eléctrica), Ausencia de agua (porcentaje de población sin acceso a red de agua), Hacinamiento (porcentaje de hogares con algún nivel de hacinamiento), Piso de tierra (porcentaje de ocupantes de viviendas con piso de tierra), Localidades pequeñas (porcentaje de población en localidades con menos de 5000 habitantes), y Salario bajo (porcentaje de fuerza laboral que gana menos de 2 salarios mínimos).

Como la presencia de cárteles es endógena, se instrumenta a la misma con presencia china en 1930 y se estima el modelo 0.1 por 2SLS.

La Tabla 3 es nuestra replicación de la Tabla 7 del paper. La columna 1 no incluye controles. Las columnas 2 a 4 incluyen los siguintes controles: presencia de alemanes, la idoneidad de la amapola, la temperatura promedio, la precipitación promedio, la superficie, la población en 1930, la distancia a EE. UU., la distancia a la Ciudad de México, la distancia al puerto más cercano y la variable binaria que toma el valor 1 para aquellos municipios que albergan la localidad que es cabecera de estado. La columna 3 excluye aquellos municipios con una distancia menor a 100km de la frontera con EE.UU. y la columna 4 excluye al Estado de Sinaloa. Por último, la columna 5 incorpora el crecimiento de la población local.

Podemos notar que los coeficientes estimados indican que la presencia de cárteles en un municipio (instrumentada a partir de la presencia china) disminuye el índice de marginalización aproximadamente 2 desviaciones estándar. Estos resultados son robustos a excluir a los municipios muy cercanos a la frontera con EE.UU., a excluir al Estado de Sinaloa y al controlar por crecimiento poblacional. Todos los coeficientes son significativos al 1%.

Tabla 3: Estimación por IV del efecto de la presencia de cárteles en un indice socioeconómico

(3)	(4)	(5)	
Marginalization	n Marginalization	Marginalization	
-2.799**	-2.420**	-2.382**	
(1.059)	(0.770)	(0.788)	
[0.008]	[0.002]	[0.002]	
5.55	8.27	7.64	
Yes	Yes	Yes	
Yes	Yes	Yes	
30	29	30	
2107	2143	2159	
	2107	2107 2143	

Note: Standard errors clustered at the state level are shown in parentheses. Wild-bootstrapped p-values are shown in brackets (999 replications). The unit of observation is a municipality. The unit of cluster is a state. All models are estimated using Two Stages Least Squares. Cartel presence is instrumented using Chinese presence F-test is the F-test of excluded instruments (p-values are shown in parentheses). In Columns (2) to (4) the set of controls includes German presence, Poppy suitability, Average temperature, Average precipitation, Surface, Population in 1930, Distance to U.S., Distance to Mexico City, Distance to closest port, and Head of state. Column (5) further controls for Local population growth. Column (3) excludes municipalities located more than 100 km from U.S. border. Column (4) excludes municipalities located in the state of Sinaloa. ignificant at the 10 % level. **Significant at the 5 % level. *** Significant at the 1 % level.

Como complemento, los autores estiman la ecuación 0.1 pero para cada uno de los 9 componentes del índice de marginalización como variable dependiente. Los resultados de esta estimación se encuentran en la Tabla 4, que es nuestra replicación de la Tabla 8 del paper.

Las estimaciones indican que la presencia de cárteles está asociada negativamente con 8 de 9 componentes del índice de marginalización, y que solamente 4 coeficientes son estadísticamente significativos. En todos los casos, exceptuando el componente de Ausencia de agua, un aumento de la presencia de cárteles implica en promedio una disminución de cada uno de los componentes del índice. Una mayor presencia de cárteles implica en promedio mayores niveles de alfabetismo y mayores porcentajes de la población con escuela primaria, acceso a red eléctrica y en localidades con más de 5000 habitantes.

Tabla 4: Estimación por IV del efecto de la presencia de cárteles en cada uno de los componentes del índice de marginalización

	(1) (2)		(3) (4)		(5) (6)		(7)	(8)	(9)
	Illiteracy	Without primary	Without toilet	Without electricity	Without water	Overcrowding	Earthen floor	Small localities	Low salary
Cartel presence 2010	-21.771*	-34.344**	-6.100	-4.595	3.271	-19.994*	-7.041	-100.693*	-27.202*
	(8.941)	(12.729)	(4.193)	(2.657)	(7.258)	(9.295)	(7.003)	(39.096)	(10.825)
	[0.015]	[0.007]	[0.146]	[0.084]	[0.652]	[0.031]	[0.315]	[0.010]	[0.012]
State dummies	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes
Controls	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes	Yes
Clusters	30	30	30	30	30	30	30	30	30
Observations	2161	2161	2161	2161	2161	2161	2161	2161	2161

Note: Standard errors clustered at the state level are shown in parentheses. Wild-bootstrapped p-values are shown in brackets (999 replications). The unit of observation is a municipality. The unit of cluster is a state. All models are estimated using Two Sta- ges Least Squares. Cartel presence is instrumented using Chinese presence. The set of controls includes German presence, Poppy suitability, Average temperature, Average precipitation, Surface, Population, Distance to U.S., Distance to Mexico City, Dis- tance to closest port, and Head of state. *Significant at the 10 % level. **Significant at the 5 % level. ***Significant at the 1 % level.

5. No se puede testear la exogeneidad del instrumento. Sin embargo, lo que si es posible es aportar distintos tipos de evidencia que ayuden a hacer los supuestos mas creíbles como pruebas de robustes, pruebas historicas, arugmentos teóricos, etc.

Si supieramos que el instrumento es exógeno, se puede asegurar que la variabilidad de la presencia del cartel explicada por la variabilidad del instrumento es exógena. Sin embargo, toda la presencia del cartel puede ser exógena. Para resolver esto, podemos hacer un test de Hausmann bajo el cual se compare los coeficientes de nuestra segunda etapa con los coeficientes de un metodo de minimos cuadrados ordinarios simple que explique marginalización con la presencia de los carteles. La hipotesis nula del test es que ambos coeficientes son iguales, por lo que aceptar la hipotesis nula equivale a afirmar que la variable presencia de cartel no es endógena; por lo que debería usarse OLS en lugar de IV ya que ambos son consistentes pero el estimador de OLS será más eficiente. Para realizar este test, se asume como cierto el supuesto de exogeneidad del instrumento (no podemos testear un supuesto sin hacer otro).

Los resultados del test de Hausman sobre la especificación básica (columna 2 de la Tabla 3) nos arrojan un p-valor de 0.0036, lo que nos permite rechazar la hipótesis nula a cualquier nivel de significatividad relevante. Por tanto, hay evidencia para afirmar que las estimaciones por OLS y IV son estadísticas diferentes y debemos usar el método de IV debido a la endogeneidad de la presencia de cárteles en el modelo para explicar la marginalización.

6. El principal problema del paper es que la elección de la migración china a principios del siglo XX como instrumento para la presencia de cárteles en el presente plantea dudas sobre la exogeneidad del instrumento. Para que un instrumento sea válido, debe cumplir con relevancia y exogeneidad. La exogeneidad exige que el instrumento no esté correlacionado con los errores de la regresión, es decir, no debe afectar los outcomes socioeconómicos a través de otros canales que no sean la presencia de carteles.

Si las razones que motivaron la migración china están relacionadas con los outcomes socioeconómicos que se intentan estudiar como mejores condiciones económicas o sociales que podrían haber atraído a los inmigrantes chinos, se podría violar la restricción de exclusión y esto generaria sesgo en la estimación de interés.

Mas alla de los esfuerzos de los autores por documentar las razones históricas detrás de la migración china y los controles adicionales incluidos en el modelo, siempre persiste vulnerabilidad respecto a la exogeneidad del instrumento. En particular, los autores incluyen la presencia de inmigrantes alemanes como un control para tratar de capturar aspectos de la variabilidad endógena en los patrones de migración. Si bien este control ayuda a argumentar que las características específicas de la migración china no están influyendo directamente en los outcomes socioeconómicos, sigue siendo posible que la inmigración china haya tenido un impacto propio y único sobre las regiones de destino a través de canales que no están incluidos en la estrategia de identificación.

```
1
   /***************************
   *****
                   Semana 5: Variables Instrumentales
2
                         Universidad de San Andrés
3
                             Economía Aplicada
4
5
   ************************
   *******
   * Gaspar Hayduk; Juan Gabriel García Ojeda; Elias Lucas
   Salvatierra; Martina Hausvirth
7
   *********/
9
   * 0) Set up environment
10
   11
   ========*
   global main "/Users/gasparhayduk/Desktop/Economía Aplicada/PS4"
12
   global input "$main/input"
13
   global output "$main/output"
14
15
   cd "$main"
16
17
   * Abrimos la base de datos:
18
   use "$input/poppy.dta", clear
19
20
21
   * 1) Inciso 1
22
   23
   ==========
24
   * Generamos la variable "Chinese presence" como se especifica en
25
   el paper. Para ello, utilizaremos una dummy que toma valor 0 si
   no existe presencia china dentro del municipio, y 1 en caso
   contrario.
26
27
   gen chinesepresence = 0
   replace chinesepresence =1 if chinos1930hoy > 0
28
29
   * Labeleamos algunas variables:
30
   label var cartel2010 "Cartel presence 2010"
31
   label var cartel2005 "Cartel presence 2005"
32
   label var chinesepresence "Chinese presence"
33
   label var chinos1930hoy "Chinese population"
34
   label var IM 2015 "Marginalization"
35
   label var Impuestos_pc_mun "Per capita tax revenue"
36
   label var n_index_p "Laakso and Taagepera index"
37
   label var dalemanes "German presence"
38
   label var tempopium "Poppy suitability"
39
   label var distancia_km "Distance to U.S. (km)"
40
   label var distkmDF "Distance to Mexico City (km)"
41
   label var mindistcosta "Distance to closest port"
42
   lahal var canactado "Haad of ctata"
```

```
tauet vai tapestaud lieau di state
   label var POB_TOT_2015 "Population in 2015 (in 000)"
44
   label var superficie km "Surface (000 km2)"
45
   label var TempMed Anual "Average temperature (Celsius)"
46
   label var PrecipAnual_med "Average precipitation (mm)"
47
   label var growthperc "Local population growth (1920-30)"
48
   label var pob1930cabec "Population in 1930 (in 000)"
49
50
51
52
53
   * 2) Inciso 2: Estadisticas Descriptivas y dropeo de obs de
   Distrito Federal
55
   ===========
   * Dropeamos Distrito Federal
56
   drop if estado == "Distrito Federal"
57
58
59
   *Luego realizamos la tabla correspondiente.
60
61
   ssc install asdoc
62
63
   asdoc tabstat cartel2010 cartel2005 chinesepresence chinos1930hoy
64
    IM 2015 ///
   Impuestos_pc_mun n_index_p dalemanes tempopium distancia_km
65
   distkmDF mindistcosta ///
   capestado POB TOT 2015 superficie km TempMed Anual
66
   PrecipAnual med growthperc pob1930cabec, ///
   stat(mean sd min max) replace save(Cuadro_1.tex)
67
68
69
70
   * Ejercicio 3
71
   ========*
   *Para este ejercicio replicamos la tabla 5 del paper que
   presenta las 4 formas de medir la presencia de carteles. En
   nuestro caso, contamos únicamente con 2 de las 4 variables
   originales: presencia de carteles en 2010 y en 2005.
74
   *En primer lugar, realizamos las regresiones hechas por MCO, con
   y sin controles, cor errores cluster.
76
77
   * (1) Cartel presence 2010 - Sin controles
78
   eststo clear
79
   eststo: reg cartel2010 chinesepresence i.id_estado, cluster(
80
   id estado)
   * Guardamos la información de esta regresión
81
   estadd local statedummies "Yes"
82
   estadd local controls "No"
83
```

```
estadd local clusters = e(N clust)
84
85
    * (2) Cartel presence 2010 - Con controles
86
    eststo: reg cartel2010 chinesepresence dalemanes tempopium
87
    TempMed Anual PrecipAnual med superficie km pob1930cabec
    distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.id estado, cluster
    (id estado)
    * Guardamos la información de esta regresión
88
    estadd local statedummies "Yes"
89
    estadd local controls "Yes"
90
    estadd local clusters = e(N clust)
91
92
    * (3) Cartel presence 2005 - Sin controles
93
    eststo: reg cartel2005 chinesepresence i.id_estado, cluster(
94
    id estado)
    * Guardamos la información de esta regresión
95
    estadd local statedummies "Yes"
96
    estadd local controls "No"
97
    estadd local clusters = e(N clust)
98
99
    * (4) Cartel presence 2005 - Con controles
100
    eststo: reg cartel2005 chinesepresence dalemanes tempopium
101
    TempMed Anual PrecipAnual med superficie km pob1930cabec
    distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.id estado, cluster
    (id estado)
    * Guardamos la información de esta regresión
102
    estadd local statedummies "Yes"
103
    estadd local controls "Yes"
104
    estadd local clusters = e(N_clust)
105
106
    * Exportar la tabla a LaTeX
107
    esttab using "$output/Cuadro_2.tex", replace ///
108
        se label noobs keep(chinesepresence) ///
109
        cells(b(star fmt(4)) se(par fmt(4)) p(fmt(3) par("[]"))) ///
110
        stats(statedummies controls clusters N, fmt(0 0 0 0) ///
111
        labels("State dummies" "Controls" "Clusters" "Observations"))
112
     ///
113
114
115
116
117
    * 4) Inciso 4: replicacion Tabla 7
118
    119
    ===========
120
    * La ecuacion es: marginalization_i,s = alpha*cartel_presence +
121
    pi*controles + mu_s _ epsilon_i,s. i indexa municipalodad y s
    * se instrumenta cartel_presence con chinese presence in 1930.
122
123
         Especificación 1: sin controles y state dummios
121
```

```
⋆--- LSPECTITCACTOH 1. STH COHELOUES Y STATE UNHIHITES
    eststo clear
125
    eststo: ivregress 2sls IM 2015 (cartel2010 = chinesepresence) i.
126
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
127
    estadd scalar ftest = r(F_eff)
128
129
    estadd local statedummies "Yes"
    estadd local controls "No"
130
    estadd local clusters = e(N clust)
131
132
    *--- Especificacion 2: controles y state dummies. Es la basica
133
    eststo: ivregress 2sls IM_2015 (cartel2010 = chinesepresence)
134
    dalemanes tempopium TempMed_Anual PrecipAnual_med superficie_km
    pob1930cabec distancia_km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
135
    estadd scalar ftest = r(F eff)
136
    estadd local statedummies "Yes"
137
    estadd local controls "Yes"
138
    estadd local clusters = e(N clust)
139
140
    *--- Especificacion 3: especifiacion basica solo para
141
    municipalidades a mas de 100km de la frontera
    eststo: ivregress 2sls IM 2015 (cartel2010 = chinesepresence)
142
    dalemanes tempopium TempMed Anual PrecipAnual med superficie km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado if distancia km>=100, cluster(id estado)
    weakivtest
143
    estadd scalar ftest = r(F eff)
    estadd local statedummies "Yes"
145
    estadd local controls "Yes"
146
    estadd local clusters = e(N clust)
147
148
    *--- Especificacion 4: especificacion basica pero se excluyen
149
    municipalidades de Sinaloa:
    preserve
150
    drop if estado=="Sinaloa"
151
152
    eststo: ivregress 2sls IM 2015 (cartel2010 = chinesepresence)
153
    dalemanes tempopium TempMed_Anual PrecipAnual_med superficie_km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
154
    estadd scalar ftest = r(F_eff)
155
    estadd local statedummies "Yes"
156
    estadd local controls "Yes"
157
    estadd local clusters = e(N clust)
158
159
    restore
160
161
162
    *--- Especificacion 5: controles para crecimiento poblacional
163
```

```
local
    eststo: ivregress 2sls IM 2015 (cartel2010 = chinesepresence)
164
    dalemanes tempopium TempMed_Anual PrecipAnual_med superficie_km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado
    growthperc i.id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
165
    estadd scalar ftest = r(F_eff)
166
    estadd local statedummies "Yes"
167
    estadd local controls "Yes"
168
    estadd local clusters = e(N clust)
169
170
171
    *--- Exportamos resultados:
172
    esttab using "$output/Cuadro 3.tex", se replace label noobs ///
173
    keep(cartel2010) ///
174
    cells(b(star fmt(3)) se(par fmt(3)) p(fmt(3) par(`"["' `"]"')))
175
    stats(ftest statedummies controls clusters N, fmt(2 3 0 0 0) ///
176
    labels("F-test" "State dummies" "Controls" "Clusters"
177
    "Observations"))
178
179
180
    **** Replicacion Tabla 8: ahora la variable dependiente es cada
181
    uno de los componentes del indice de marginalizacion. Todas con
    la especificacion basica.
182
    * Labeleamos los 9 componentes:
183
    label var ANALF_2015 "Illiteracy"
184
    label var SPRIM 2015 "Without primary"
185
    label var OVSDE 2015 "Without toilet"
186
    label var OVSEE_2015 "Without electricity"
187
    label var OVSAE 2015 "Without water"
188
    label var VHAC 2015 "Overcrowding"
189
    label var OVPT_2015 "Earthen floor"
190
    label var PL5000 2015 "Small localities"
191
    label var PO2SM 2015 "Low salary"
192
193
194
195
    * Columna 1: Illiteracy
196
    eststo clear
197
    eststo: ivregress 2sls ANALF_2015 (cartel2010 = chinesepresence)
198
    dalemanes tempopium TempMed Anual PrecipAnual med superficie km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
199
    estadd scalar ftest = r(F eff)
200
    estadd local statedummies "Yes"
201
    estadd local controls "Yes"
202
203
    estadd local clusters = e(N_clust)
201
```

```
204
    * Columna 2: Without primary
205
    eststo: ivregress 2sls SPRIM_2015 (cartel2010 = chinesepresence)
206
    dalemanes tempopium TempMed_Anual PrecipAnual_med superficie_km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
207
    estadd scalar ftest = r(F_eff)
208
    estadd local statedummies "Yes"
209
210
    estadd local controls "Yes"
    estadd local clusters = e(N clust)
211
212
213
    * Columna 3: Without toilet
214
    eststo: ivregress 2sls OVSDE 2015 (cartel2010 = chinesepresence)
215
    dalemanes tempopium TempMed_Anual PrecipAnual_med superficie_km
    pob1930cabec distancia_km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
216
    estadd scalar ftest = r(F_eff)
217
    estadd local statedummies "Yes"
218
    estadd local controls "Yes"
219
    estadd local clusters = e(N clust)
220
221
    * Columna 4: without electricity
222
    eststo: ivregress 2sls OVSEE_2015 (cartel2010 = chinesepresence)
223
    dalemanes tempopium TempMed Anual PrecipAnual med superficie km
    pob1930cabec distancia_km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id_estado, cluster(id_estado)
    weakivtest
224
    estadd scalar ftest = r(F eff)
225
    estadd local statedummies "Yes"
226
    estadd local controls "Yes"
227
    estadd local clusters = e(N clust)
228
229
    * Columna 5: without water
230
    eststo: ivregress 2sls OVSAE 2015 (cartel2010 = chinesepresence)
231
    dalemanes tempopium TempMed_Anual PrecipAnual_med superficie_km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
232
    estadd scalar ftest = r(F_eff)
233
    estadd local statedummies "Yes"
234
    estadd local controls "Yes"
235
236
    estadd local clusters = e(N_clust)
237
    * Columna 6: overcrowding
238
    eststo: ivregress 2sls VHAC_2015 (cartel2010 = chinesepresence)
239
    dalemanes tempopium TempMed Anual PrecipAnual med superficie km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
240
```

```
estadd scalar ftest = r(F eff)
241
    estadd local statedummies "Yes"
242
    estadd local controls "Yes"
243
    estadd local clusters = e(N clust)
244
245
    * Columna 7: earthen floor
246
    eststo: ivregress 2sls OVPT_2015 (cartel2010 = chinesepresence)
247
    dalemanes tempopium TempMed Anual PrecipAnual med superficie km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
248
    estadd scalar ftest = r(F eff)
249
    estadd local statedummies "Yes"
250
    estadd local controls "Yes"
251
    estadd local clusters = e(N clust)
252
253
    * Columna 8: small localities
254
    eststo: ivregress 2sls PL5000 2015 (cartel2010 = chinesepresence)
255
     dalemanes tempopium TempMed Anual PrecipAnual med superficie km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
256
    estadd scalar ftest = r(F eff)
257
    estadd local statedummies "Yes"
258
    estadd local controls "Yes"
259
    estadd local clusters = e(N clust)
260
261
    * Columna 9: low salary
262
    eststo: ivregress 2sls PO2SM_2015 (cartel2010 = chinesepresence)
263
    dalemanes tempopium TempMed Anual PrecipAnual med superficie km
    pob1930cabec distancia km distkmDF mindistcosta capestado i.
    id estado, cluster(id estado)
    weakivtest
264
    estadd scalar ftest = r(F eff)
265
    estadd local statedummies "Yes"
266
267
    estadd local controls "Yes"
    estadd local clusters = e(N clust)
268
269
    *** Exportamos Resultados
270
    esttab using "$output/Cuadro 4.tex", se replace label noobs ///
271
    keep(cartel2010) ///
272
    cells(b(star fmt(3)) se(par fmt(3)) p(fmt(3) par(`"["'`"]"'))) ///
273
    stats(statedummies controls clusters N, fmt(0 0 2 0) ///
274
    labels("State dummies" "Controls" "Clusters" "Observations"))
275
276
277
278
279
    * 4) Inciso 5: ¿Pueden testear la exogeneidad del instrumento?
280
281
    ============
202
```

Page 7 of 8

484

- * Testeamos la exogeneidad de la presencia del cartel sabiendo que el instrumento es exógeno utilizando la especificación básica (segunda columna de la Tabla 7):
- * La hipotesis nula es H0: variable exogena.
- ivregress 2sls IM_2015 (cartel2010 = chinesepresence) dalemanes
 tempopium TempMed_Anual PrecipAnual_med superficie_km
 pob1930cabec distancia_km distkmDF mindistcosta capestado i.
 id estado, cluster(id estado)
- 286 estat endogenous
- *el p-valor es 0.0036, menor a cualquier nivel de significancia, por lo que rechazamos la hipotesis nula de que la variable es exogena.

288

- *estat endogenous performs tests to determine whether endogenous regressors in the model are in fact exogenous (conditional on the instrument being exogenous). If the test statistic is significant, then the variables being tested must be treated as endogenous. This is not the case in our example.
- * with an unadjusted VCE: the Durbin (1954) and Wu-Hausman statistics
- * with a robust VCE, a robust score test (Wooldrigde 1995) and a robust regression—based test

292

- 293 294
- 295
- 296
- 297
- 298