

EVALUACIÓN DE IMPACTO - TALLER 5

SANCHEZ, JUAN GUILLERMO Y VIÁFARA MORALES, JORGE ELIECER

2025-10-25

```
knitr::opts_chunk$set(  
  echo = TRUE,  
  warning = FALSE,  
  message = FALSE,  
  fig.align = "center",  
  fig.pos = "H",  
  results = 'asis'  
)  
  
# Configurar opciones  
options(modelsummary_factory_default = "gt")  
options(kableExtra.latex.load_packages = FALSE)
```

Introducción

En su artículo “Islamic Rule and the Empowerment of the Poor and Pious”, Meyersson (2014) investiga si la llegada al poder por parte del Partido Islámico tiene algún efecto sobre el empoderamiento de las mujeres en Turquía. Para esto, implementa la metodología de Regresión Discontinua, explotando información de: (1) elecciones locales de alcalde en Turquía del año 1994 y (2) mujeres con educación secundaria completa en el año 2000. Concretamente, estima por MCO la siguiente ecuación

$$y_i = \alpha + \beta m_i + f(x_i) + \varepsilon_i \quad (1)$$

Donde:

- y_i es la proporción de mujeres entre 15 y 20 años con educación secundaria completa en el año 2000.
- x_i es el margen de votos con el que ganó o perdió el candidato del partido islámico.
- $f(\cdot)$ es un polinomio de grado n de la variable x_i .
- m_i es una dicótoma que toma el valor de uno si $x_i \geq 0$, es decir, si el alcalde que llegó al poder en 1994 era del partido Islámico.
- ε_i es el término del error. La ecuación es estimada en un vecindario alrededor del corte, el cual, en este caso, es cero.

En este taller, ustedes realizarán algunas de las estimaciones hechas por el autor e interpretarán los resultados. Para esto, deben usar una submuestra aleatoria de la base de datos `turquia.dta`. Así, justo después de abrir la base de datos – i.e., la base completa, deben eliminar aleatoriamente el 5% de las observaciones y usar la base restante. La semilla que deben usar para que sus resultados sean replicables es su código de estudiante.

Como su solución a este conjunto de problemas, proporcione un documento PDF con sus respuestas y el `do` file (u otro programa) que usó para resolverlo. Se recomienda tener respuestas tan breves como sea posible. Ciertas preguntas, sobre todo aquellas que preguntan por su opinión, pueden no tener una única respuesta correcta. Así, lo importante es que argumenten de manera coherente. No seguir estas instrucciones básicas resultará en penalizaciones en su calificación.

Primer Punto

1. ¿Por qué el autor usa la metodología de Regresión Discontinua para identificar los efectos de interés? ¿Cuál es la intuición detrás? ¿Cuál es el supuesto de identificación?

Solución Primer Punto

- a) ¿Por qué el autor usa la metodología de Regresión Discontinua para identificar los efectos de interés?

Respuesta: El autor usa la metodología de Regresión Discontinua (RD) porque quiere identificar el impacto causal local de las leyes o políticas islámicas en términos de resultados de la educación a nivel municipal, haciendo una distinción entre ganar o perder las elecciones por parte del partido islámico.

Es decir, los municipios que eligen partidos islámicos suelen ser pobres y conservadores, lo que genera correlaciones negativas en los modelos lineales sin controles.

- b) ¿Cuál es la intuición detrás?

Respuesta: El diseño de un RD permite establecer un punto de corte (Umbral) $c = 0$ de acuerdo con el índice de elegibilidad m_i .

- c) ¿Cuál es el supuesto de identificación?

Respuesta: Las características observables y no observables varían levemente alrededor del umbral. Además, no hay manipulación de la variable de asignación x_i alrededor del umbral.

Segundo Punto

2. Para cada género, presenten en una tabla los resultados de estimar las siguientes especificaciones

Generalidades de R

```
#Limpiar la consola
cat("\f")
```

```

#Limpiar el Global Environment
rm(list = ls())

#Incluir las librerias
if(!require(pacman)) install.packages("pacman") ; require(pacman)
p_load(haven, #Leer archivos .dta
       dplyr, #Manipular datos
       stargazer, #Visualizar tablas de regresión
       fixest, #Calcular los efectos fijos
       plm, #Datos de panel
       knitr, #Visualizar tablas adicionales
       ivreg, #Regresiones por variables instrumentales
       broom, #Extraer resultados de regresiones
       AER, #Regresiones por variables instrumentales
       sandwich, #Errores estándar robustos
       lmtest, #Pruebas estadísticas
       kableExtra, #Tablas avanzadas
       tidyverse, #Conjunto de paquetes para ciencia de datos
       modelsummary, #Resumir modelos
       ggplot2, #Gráficos
       rddensity #Test de McCrary
)

```

Transformación de datos en R

```

# Definir URL del repositorio
github_url <- "https://raw.githubusercontent.com/GeorgeWton1986/Eva_impacto_T5/main"
# Cargar datos
BD_0 <- read_dta(paste0(github_url, "/Data/turquia.dta"))

# Ver estructura de los datos
#glimpse(BD_0)
#head(BD_0)

# Verificar los nombres de la columnas
colnames(BD_0)

```

```

[1] "id" "prov" "prov_num" "ilmvsm1994"
[5] "hischshr1520f" "i98" "ageshr19" "ageshr60"
[9] "buyuk" "hischshr1520m" "i89" "lpop1994"
[13] "merkezi" "merkezp" "partycount" "sexr"
[17] "shhs" "subbuyuk" "vshr_islam1994"

```

```

# Incluir la semilla con mi código de estudiante
set.seed(202415176)

# Eliminar aleatoriamente el 5% de las observaciones
BD_1 <- BD_0 %>% sample_frac(0.95)

# Incluir la variable dicotoma, si gano el partido Islamico en 1994

```

```
BD_1 <- BD_1 %>%
  mutate(
    islamic_mayor_1994 = ifelse(ilmvsm1994 >= 0, 1, 0)
  )

# Verificar dimensiones
cat("Observaciones después de eliminar 5%:", nrow(BD_1), "\n")
```

Observaciones después de eliminar 5%: 2498

```
# Valor de la banda optimo
h_hat <- 0.24

# Submuestra 1
BD_h <- BD_1 %>%
  filter(abs(ilmvsm1994) <= h_hat)

# Submuestra 2
BD_h2 <- BD_1 %>%
  filter(abs(ilmvsm1994) <= h_hat/2)

cat("Observaciones completa:", nrow(BD_1), "\n")
```

Observaciones completa: 2498

```
cat("Observaciones en submuestra h=0,24:", nrow(BD_h), "\n")
```

Observaciones en submuestra h=0,24: 970

```
cat("Observaciones en submuestra h/2=0,12:", nrow(BD_h2), "\n")
```

Observaciones en submuestra h/2=0,12: 563

```
#Controles

controles <- c("vshr_islam1994", "partycount", "lpop1994",
              "ageshr19", "ageshr60", "sexr", "shhs",
              "merkezi", "merkezp", "buyuk", "subbuyuk")

#Incluir los controles a la base principal

controles_disponibles <- controles[controles %in% colnames(BD_1)]
cat("Controles disponibles:", paste(controles_disponibles, collapse=", "), "\n")
```

Controles disponibles: vshr_islam1994, partycount, lpop1994, ageshr19, ageshr60, sexr, shhs, merkezi, merkezp, buyuk, subbuyuk

Respuesta: A continuación, presentamos el desarrollo de los modelos.

Solución Segundo Punto

a) Ecuación principal, para toda la muestra, sin incluir controles.

```
# Modelo a

# Caso mujeres

modelo_2m_a <- feols(
  hischshr1520f ~ islamic_mayor_1994,
  data = BD_1,
  cluster = ~prov
)

# Caso hombre

modelo_2h_a <- feols(
  hischshr1520m ~ islamic_mayor_1994,
  data = BD_1,
  cluster = ~prov
)
```

b) Ecuación principal, para toda la muestra, con controles.

```
# Modelo b

# formula compacta con controles mujeres

formula_m_b <- as.formula(paste(
  "hischshr1520f ~ islamic_mayor_1994 + ilmvsm1994 + ilmvsm1994:islamic_mayor_1994 +",
  paste(controles_disponibles, collapse = " + ")
))

# Especificación completa con controles mujeres

modelo_2m_b <- feols(
  formula_m_b,
  data = BD_1,
  cluster = ~prov
)

# formula compacta con controles hombre

formula_h_b <- as.formula(paste(
  "hischshr1520m ~ islamic_mayor_1994 + ilmvsm1994 + ilmvsm1994:islamic_mayor_1994 +",
  paste(controles_disponibles, collapse = " + ")
))

# Especificación completa con controles hombres

modelo_2h_b <- feols(
  formula_h_b,
  data = BD_1,
```

```
cluster = ~prov
)
```

c) Ecuación principal, para la submuestra a \hat{h} unidades alrededor del corte, con controles.

```
# Modelo c

# Especificación con submuestra  $\hat{h} = 0,24$  mujeres

modelo_2m_c <- feols(
  formula_m_b,
  data = BD_h,
  cluster = ~prov
)

# Especificación con submuestra  $\hat{h} = 0,24$  hombres

modelo_2h_c <- feols(
  formula_h_b,
  data = BD_h,
  cluster = ~prov
)
```

d) Ecuación principal, para la submuestra a $\hat{h}/2$ unidades alrededor del corte, con controles.

donde $\hat{h} = 0,24$ es el ancho de banda óptimo estimado por los autores. Para las especificaciones con controles, supongan que:

$$f(x_i) = \gamma x_i + \delta x_i \times m_i \quad (2)$$

Es decir, un polinomio de grado uno con pendiente distinta a cada lado del corte. Para las especificaciones sin controles, no incluyan ningún polinomio. Todas las especificaciones deben usar errores estándar clúster a nivel de provincia.

```
# Modelo d

# Especificación con submuestra  $\hat{h}/2 = 0,12$  mujeres

modelo_2m_d <- feols(
  formula_m_b,
  data = BD_h2,
  cluster = ~prov
)

# Especificación con submuestra  $\hat{h}/2 = 0,12$  hombres

modelo_2h_d <- feols(
  formula_h_b,
  data = BD_h2,
  cluster = ~prov
)
```

A continuación, se presenta la tabla de resultados.

Tabla de resultados para mujeres entre 15 y 20 años educadas hasta secundaria.

#Tabla 1 Efecto en la educación de las mujeres

```
etable(
  modelo_2m_a, modelo_2m_b, modelo_2m_c, modelo_2m_d,
  tex = TRUE,
  title = "Efecto de Gobierno Islámico en Educación Femenina",
  headers = c("(a)", "(b)", "(c)", "(d)"),
  dict = c("islamic_mayor_1994" = "Islamic Mayor 1994"),
  keep = "Islamic",
  extralines = list(
    "Controles" = c("No", "Sí", "Sí", "Sí"),
    "Muestra" = c("Completa", "Completa", "h=0.24", "h=0.12"),
    "Polinomio flexible" = c("No", "Sí", "Sí", "Sí")
  ),
  notes = "Nota: Errores estándar clustered por provincia entre paréntesis.",
  fontsize = "small",
  digits = 4,
  digits.stats = 1
)
```

Table 1: Efecto de Gobierno Islámico en Educación Femenina

Dependent Variable:	hischshr1520f			
	(a)	(b)	(c)	(d)
Model:	(1)	(2)	(3)	(4)
<i>Variables</i>				
Islamic Mayor 1994	-0.0273*** (0.0060)	0.0129* (0.0073)	0.0251*** (0.0075)	0.0297** (0.0113)
Islamic Mayor 1994 × ilmvsml1994		-0.0452 (0.0434)	-0.1233* (0.0679)	0.0979 (0.1502)
Controles	No	Sí	Sí	Sí
Muestra	Completa	Completa	h=0.24	h=0.12
Polinomio flexible	No	Sí	Sí	Sí
<i>Fit statistics</i>				
Observations	2,498	2,498	970	563
R ²	0.009	0.4	0.6	0.5
Adjusted R ²	0.008	0.4	0.6	0.5

Clustered (prov) standard-errors in parentheses

*Signif. Codes: ***: 0.01, **: 0.05, *: 0.1*

Nota: Errores estándar clustered por provincia entre paréntesis.

Resultado del efecto en la educación de los hombres:

#Tabla 2 Efecto en la educación de la hombres

```
etable(
  modelo_2h_a, modelo_2h_b, modelo_2h_c, modelo_2h_d,
  tex = TRUE,
```

```

title = "Efecto de Gobierno Islámico en Educación Masculina",
headers = c("(a)", "(b)", "(c)", "(d)"),
dict = c("islamic_mayor_1994" = "Islamic Mayor 1994"),
keep = "Islamic",
extralines = list(
  "Controles" = c("No", "Sí", "Sí", "Sí"),
  "Muestra" = c("Completa", "Completa", "h=0.24", "h=0.12")
),
notes = "Nota: Errores estándar clustered por provincia entre paréntesis.",
fontsize = "small",
digits = 4,
digits.stats = 1
)

```

Table 2: Efecto de Gobierno Islámico en Educación Masculina

Dependent Variable:	hischshr1520m			
	(a)	(b)	(c)	(d)
Model:	(1)	(2)	(3)	(4)
<i>Variables</i>				
Islamic Mayor 1994	0.3559 (0.5529)	0.9269 (0.6926)	0.9433 (0.7826)	2.151* (1.108)
Islamic Mayor 1994 × ilmvs1994		-6.125** (2.871)	-7.357 (7.234)	-17.40 (15.73)
Controles	No	Sí	Sí	Sí
Muestra	Completa	Completa	h=0.24	h=0.12
<i>Fit statistics</i>				
Observations	2,498	2,498	970	563
R ²	0.0002	0.2	0.3	0.3
Adjusted R ²	-0.0002	0.2	0.3	0.3

Clustered (prov) standard-errors in parentheses

*Signif. Codes: ***: 0.01, **: 0.05, *: 0.1*

Nota: Errores estándar clustered por provincia entre paréntesis.

Tercer Punto

3. A partir de los resultados encontrados en el anterior punto, respondan:

Solución tercer Punto

a) ¿Por qué cambian los coeficientes entre especificaciones?

Respuesta: Los cambios en los coeficientes obedecen a la inclusión o no de controles, al tamaño de la muestra (amplitud de la banda) y cada uno de los modelos tienen diferentes problemas de identificación. Veamos:

Modelo a Sin controles: El coeficiente estimado (-0.027)*** presenta una correlación entre la variable educación secundaria en niñas entre los 15 y 20 años y la variable dicotómica que representa la victoria del partido islámico en las elecciones de 1994. Por lo tanto, el coeficiente puede estar sesgado, por omisión de variables y no puede ser interpretados como un efecto causal.

Modelo b Con controles: El coeficiente estimado $(0.012)^*$ se ajusta al incluir las variables de control, a tal punto que el signo del coeficiente cambio respecto del modelo a. Además, el ajuste de la especificación permitió que los sesgos de selección se redujeran por los controles. No obstante, los municipios son dispares entre sí.

Modelo c $h=0.24$: El coeficiente estimado $(0.025)^{***}$ tiene una especificación con controles y una amplitud de banda de 0.24, indicando que se realiza una comparación entre los municipios más cercanos al umbral ($c = 0$), asegurando así, que la selección es casi aleatoria. Por lo tanto, se puede establecer que se minimiza el sesgo y este coeficiente puede ser interpretado como un efecto causal local (LATE).

Modelo d $h=0.12$: El coeficiente estimado $(0.029)^{**}$ fue calculado con una especificación con controles y una amplitud de banda de 0.12, estas características disminuyen en número de observaciones y generan homogeneidad en la muestra de municipios que se están comparando al rededor del umbral ($c = 0$). Sin embargo, la disminución en el número de observaciones puede aumentar la varianza del estimador. Ahora, en términos generales, el coeficiente tiene un valor cercano al modelo c, que puede sugerir una validación por robustez.

b) ¿Cuál parece ser el impacto de la llegada al poder del Partido Islámico para las mujeres?

Respuesta: De conformidad con la tabla 1 columna 3 $(0.025)^{***}$, el efecto de la llegada al poder del Partido Islámico para las mujeres entre 15 y 20 años con secundaria completa, es positivo y significativo al 1%. Entonces, su interpretación sería la siguiente: La llegada de un alcalde islámico en 1994, incrementó en promedio 2.5 puntos porcentuales la proporción de mujeres entre 15 y 20 años con educación secundaria completa en el año 2000, en los municipios cercanos al umbral de victoria electoral. En términos relativos, se puede establecer que fue de $2.5/16.3=15.34\%$ (Proporción promedio de mujeres con secundaria completa en 2000). Los resultados obtenidos por Meyersson son aproximadamente del 20%, esto valida el resultado obtenido.

¿Parece ser este impacto robusto a las especificaciones?

Respuesta: Si, el impacto es robusto cuando se comparan las columnas 3 y 4 de la tabla 1, entendiendo que los coeficientes son positivos y sus significancias estadísticas varían entre el 1% y el 5%. Puede existir otra manera de comparación frente a la columna 1, donde la especificación genera una correlación y el estimado es negativo. En conclusión, el cambio del signo entre los modelos confirma el efecto causal robusto.

Cuarto Punto

4. Finalmente, presenten evidencia a favor (o en contra) del supuesto de identificación. Para esto,

Solución cuarto Punto

a) Presenten en una gráfica la distribución kernel o el histograma de la variable de asignación x_i . ¿Parece haber manipulación?

```
# Figura 1 Histograma con 99 bins
p1 <- ggplot(BD_1, aes(x = ilmvsm1994)) +
  geom_histogram(bins = 99, fill = "steelblue", color = "black", alpha = 0.7) +
  geom_vline(xintercept = 0, linetype = "dashed", color = "red", size = 1.2) +
  labs(
    title = "Figura 1: Test de Manipulación - Distribución del Margen de Victoria",
    subtitle = "McCrary (2008) Density Test",
    x = "Margen de victoria del partido islámico (ilmvsm1994)",
    y = "Frecuencia",
    caption = "Nota: Si hay salto en x=0 → evidencia de manipulación"
```

```

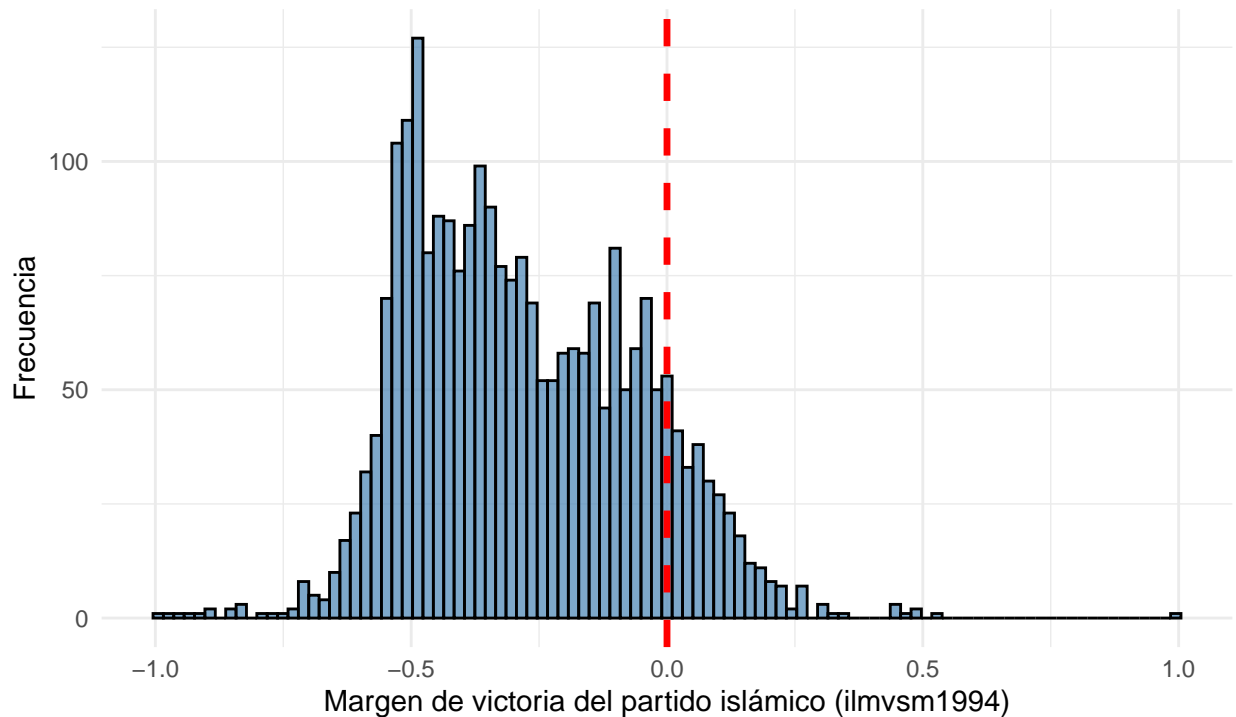
) +
theme_minimal() +
theme(
  plot.title = element_text(hjust = 0.5, face = "bold"),
  plot.subtitle = element_text(hjust = 0.5)
)

print(p1)

```

Figura 1: Test de Manipulación – Distribución del Margen de Victoria

McCrary (2008) Density Test



Nota: Si hay salto en $x=0$ → evidencia de manipulación

```

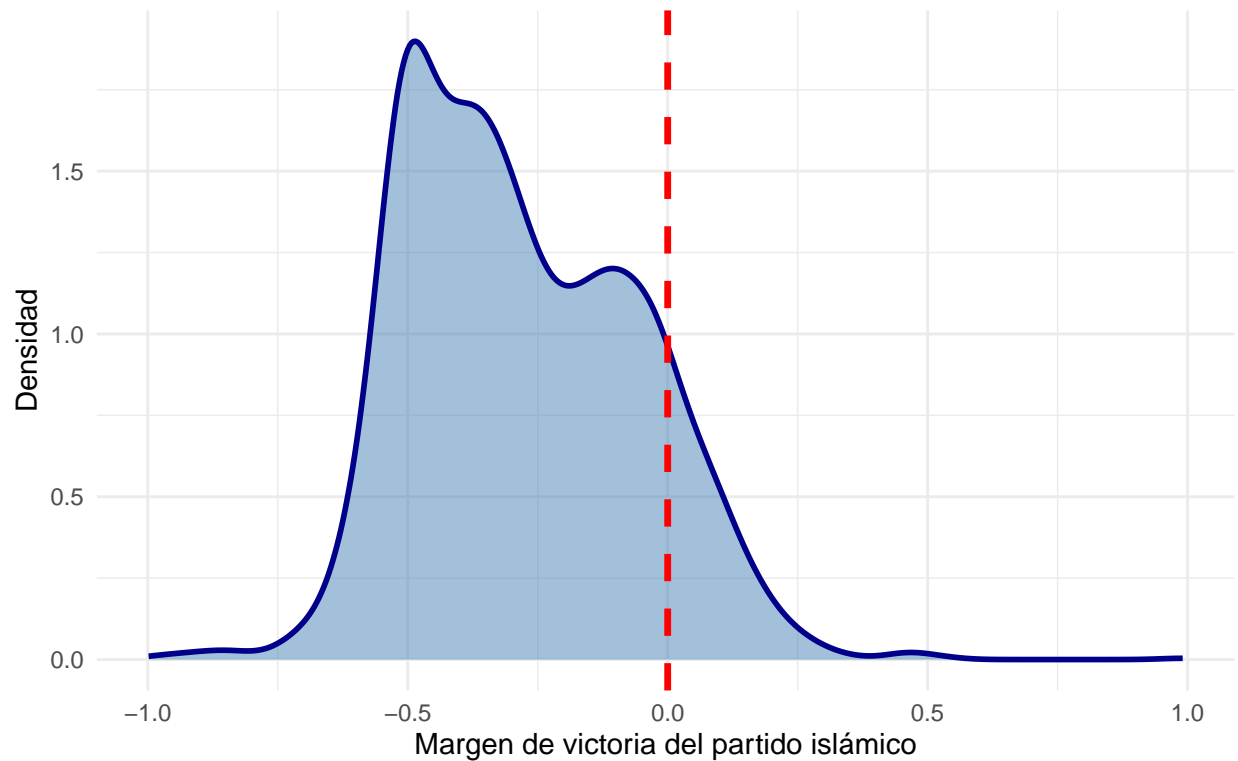
ggsave("figura1_manipulacion.png", width = 10, height = 6)

# Figura 2 Densidad kernel
p2 <- ggplot(BD_1, aes(x = ilmvsm1994)) +
  geom_density(fill = "steelblue", alpha = 0.5, color = "darkblue", size = 1) +
  geom_vline(xintercept = 0, linetype = "dashed", color = "red", size = 1.2) +
  labs(
    title = "Figura 2: Densidad Kernel del Margen de Victoria",
    x = "Margen de victoria del partido islámico",
    y = "Densidad",
    caption = "Nota: Si hay salto en  $x=0$  → evidencia de manipulación"
  ) +
  theme_minimal() +
  theme(
    plot.title = element_text(hjust = 0.5, face = "bold"),
    plot.subtitle = element_text(hjust = 0.5)
  )

```

```
)  
print(p2)
```

Figura 2: Densidad Kernel del Margen de Victoria



Nota: Si hay salto en $x=0$ → evidencia de manipulación

```
ggsave("figura2_densidad_Kernel.png", width = 10, height = 6)
```

```
# Test formal  
density_test <- rddensity(  
  X = BD_1$ilmvsm1994,  
  c = 0,  
  p = 2,           # Polinomio local orden 2  
  q = 3,           # Bias correction orden 3  
  kernel = "triangular",  
  fitselect = "unrestricted"  
)  
  
# Mostrar resumen  
summary(density_test)
```

Manipulation testing using local polynomial density estimation.

Number of obs = 2498 Model = unrestricted Kernel = triangular BW method = estimated VCE method = jackknife

c = 0 Left of c Right of c
Number of obs 2199 299

Eff. Number of obs 866 286

Order est. (p) 2 2

Order bias (q) 3 3

BW est. (h) 0.293 0.285

Method T P > |T|

Robust -1.2443 0.2134

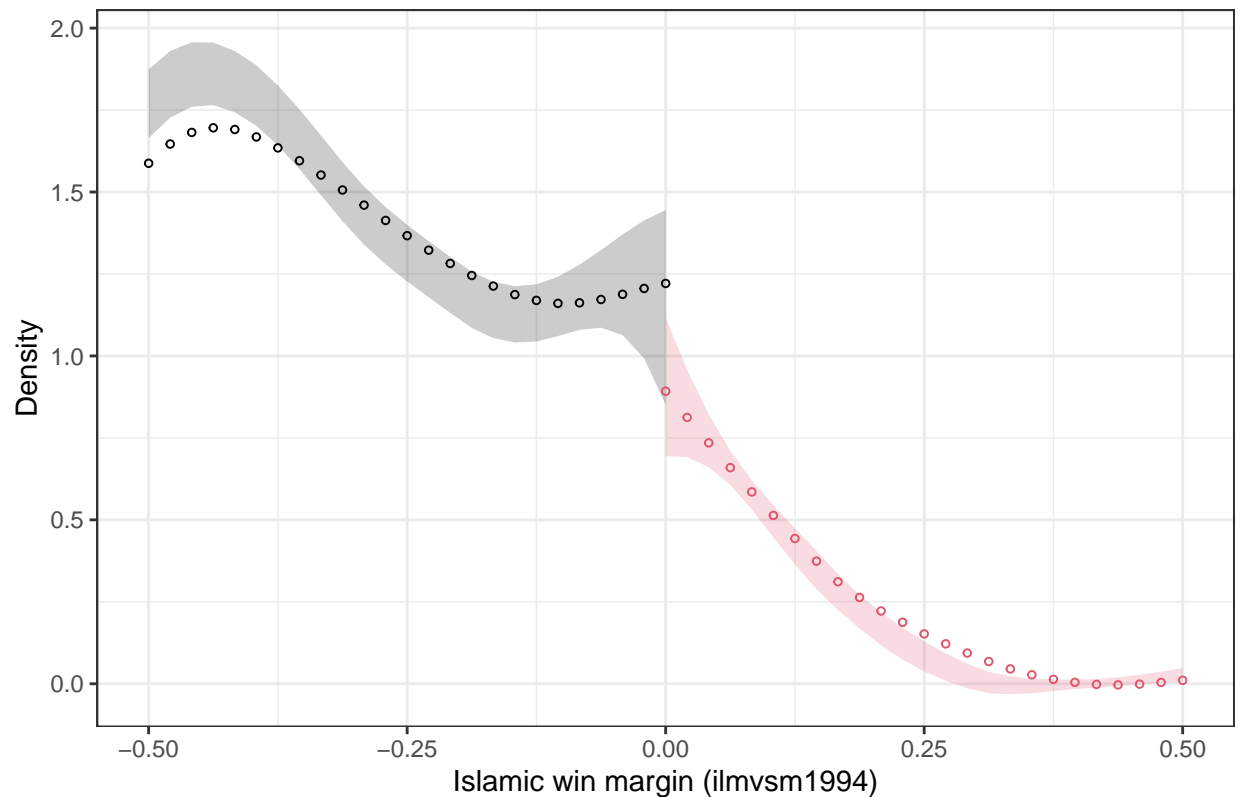
P-values of binomial tests (H0: $p=0.5$).

Window Length / 2 = c P>|T| 0.009 20 24 0.6516 0.017 40 47 0.5203 0.026 68 61 0.5975 0.035 91 77 0.3159
0.044 125 93 0.0355 0.052 148 105 0.0082 0.061 176 123 0.0026 0.070 201 139 0.0009 0.079 220 151 0.0004
0.087 246 164 0.0001

```
# Extraer resultados clave
test_stat <- density_test$test$t_jk
pvalue <- density_test$test$p_jk
bandwidth_izq <- density_test$h$left
bandwidth_der <- density_test$h$right

# Crear el objeto con histograma para obtener los datos
rdplot_obj <- rdplotdensity(
  rdd = density_test,
  X = BD_1$ilmvsm1994,
  plotRange = c(-0.5, 0.5),
  plotN = 25,
  plotGrid = c("es", "qs"),
  type = "points",
  CIshade = 0.2,
  hist = FALSE,
  histBreaks = NULL,
  histFillCol = "gray90",
  histLineCol = "white",
  title = "Figura 3: Test de McCrary",
  xlabel = "Islamic win margin (ilmvsm1994)",
  ylabel = "Density"
)
```

Figura 3: Test de McCrary



```
dev.copy(png, "figura3_Test_mccrary.png", width = 2400, height = 1800, res = 300)
```

```
quartz__off__screen 3
```

```
dev.off()
```

pdf 2

Respuesta: A partir de los resultados observados en el figura 1 (Histograma) y la figura 2 (Densidad de Kernel), no se observa un salto en la distribución de la variable x_i (ilmvsm1994) - es el margen de votos con el que ganó o perdió el candidato del partido islámico-. Información que concuerda con el Autor Meyersson, quien no encuentra evidencia de manipulación en la variable de asignación alrededor del umbral ($c = 0$).

Adicional, se realizó el test de McCrary (2008) para verificar estadísticamente la existencia de manipulación por lo partidos políticos. El resultado obtenido fue: $T = -1.24$ con un p-valor de 0.213, lo cual indica que no es significativo al 10%. Por lo tanto, no se rechaza la hipótesis nula de no manipulación en la variable de asignación alrededor del umbral ($c = 0$).

- b) En una tabla presenten los resultados de estimar la ecuación de interés, sin controles, pero incluyendo $f(x_i)$, tomando como variables dependientes: i) la elección de un alcalde del partido Islámico en 1984 ($i89$) y ii) el logaritmo de la población en 1994 ($lpop1994$). Para esto, usen únicamente la muestra de elecciones alrededor del ancho de banda óptimo. Dados sus resultados, ¿parece haber continuidad en estas variables?

```

# Test 1: Islamic mayor 1989
test_i89 <- feols(
  i89 ~ islamic_mayor_1994 + ilmvs1994 + ilmvs1994:islamic_mayor_1994,
  data = BD_h,
  cluster = ~prov
)

# Test 2: Log población 1994
test_lpop <- feols(
  lpop1994 ~ islamic_mayor_1994 + ilmvs1994 + ilmvs1994:islamic_mayor_1994,
  data = BD_h,
  cluster = ~prov
)

# Extraer p-values
pval_i89 <- summary(test_i89)$coeftable["islamic_mayor_1994", "Pr(>|t|)"]
pval_lpop <- summary(test_lpop)$coeftable["islamic_mayor_1994", "Pr(>|t|)"]

# Tabla 3 Tests de Balance

etable(
  test_i89, test_lpop,
  tex = TRUE,
  title = "Tests de Balance con P-valores",
  headers = c("Islamic 1989", "Log Población 1994"),
  dict = c("islamic_mayor_1994" = "Islamic Mayor 1994"),
  keep = "Islamic",
  extralines = list(
    "P-value" = c(sprintf("%.4f", pval_i89), sprintf("%.4f", pval_lpop)),
    "Balanceado?" = c(
      ifelse(pval_i89 > 0.10, "Sí", "No"),
      ifelse(pval_lpop > 0.10, "Sí", "No")
    )
  )
),
digits = 4
)

```

Respuesta: A partir de los resultados presentados en la tabla 3 (Tests de Balance), se realiza un prueba de hipótesis para cada una de las variables dependientes:

-Ho: No hay discontinuidad con alcalde islámico 5 años atrás. El p-valor es mayor a 0.10, por lo tanto, no se rechaza Ho. Los municipios que estan cerca al umbral son similares en términos de la variable *i89*.

-Ho: No hay discontinuidad en tamaño poblacional. El p-valor es mayor a 0.10, por lo tanto, no se rechaza Ho. Los municipios pequeños o grandes tienen igual probabilidad de estar cerca del umbral.

En conclusión, no hay evidencia de discontinuidad en las variables analizadas en el tabla 3, toda vez las pruebas de hipótesis resultaron en No rechazo de la Ho. En consecuencia la Regresión Discontinua (RD) identifica el efecto causal local (LATE) de manera valida alrededor del umbral ($c = 0$).

c) Dados sus resultados en los incisos a y b, ¿es plausible el supuesto de identificación? Expliquen por qué.

Respuesta: El supuesto de identificación para una RD, se basa en la manipulación y el test de balance. Luego de corroborar estas mediciones que se resolvieron en los puntos a y b, se puede concluir que el supuesto de identificación es plausible, ya que:

Table 3: Tests de Balance con P-valores

Dependent Variables:	i89	lpop1994
	Islamic 1989	Log Población 1994
Model:	(1)	(2)
<i>Variables</i>		
Islamic Mayor 1994	0.0033 (0.0473)	0.0363 (0.1565)
Islamic Mayor 1994 \times ilmvsml994	0.1189 (0.4247)	2.753 (1.953)
P-value	0.9450	0.8173
Balanceado?	Sí	Sí
<i>Fit statistics</i>		
Observations	719	970
R ²	0.03757	0.00328
Adjusted R ²	0.03353	0.00018

Clustered (prov) standard-errors in parentheses

*Signif. Codes: ***: 0.01, **: 0.05, *: 0.1*

1. No existe evidencia de manipulación, la distribución es continua en el umbral ($c = 0$). Esto sugiere que los candidatos no pudieron controlar los resultados electorales.
2. Balanceo, la características previas al tratamiento (elección de alcalde islámico en 1989 y tamaño poblacional en 1994) no presentan discontinuidad en el umbral ($c = 0$). Esto indica que los municipios cercanos al umbral son comparables.