

# Datos de Panel: Efectos Fijos Controlando por Heterogeneidad No Observada

EC3003B - Economia Laboral Aplicada

Tecnologico de Monterrey

Jueves 19 de febrero, 2025 | 3-5pm

# Contenido

- 1 Introduccion a Datos de Panel
- 2 El Modelo de Efectos Fijos
- 3 Implementacion en Stata
- 4 Consideraciones Practicas
- 5 Aplicacion al Proyecto
- 6 Resumen

# ¿Que son Datos de Panel?

## Estructura de datos:

- Observamos las **mismas unidades** en **múltiples periodos**
- $i = 1, \dots, N$  individuos
- $t = 1, \dots, T$  periodos
- Total:  $N \times T$  observaciones

# ¿Que son Datos de Panel?

## Estructura de datos:

- Observamos las **mismas unidades** en **múltiples periodos**
- $i = 1, \dots, N$  individuos
- $t = 1, \dots, T$  períodos
- Total:  $N \times T$  observaciones

## Ejemplos:

- ENOE: mismas personas seguidas trimestralmente
- Empresas seguidas anualmente
- Países en múltiples años

## Ventaja clave

Podemos controlar por características **no observadas** que no cambian en el tiempo.

# El Problema de Variables Omitidas

En corte transversal:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i$$

Si hay una variable omitida  $A_i$  (ej. habilidad) correlacionada con  $X_i$ :

$$\varepsilon_i = A_i + u_i \quad \text{con } \text{Corr}(X_i, A_i) \neq 0$$

⇒ OLS esta sesgado.

# El Problema de Variables Omitidas

En corte transversal:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i$$

Si hay una variable omitida  $A_i$  (ej. habilidad) correlacionada con  $X_i$ :

$$\varepsilon_i = A_i + u_i \quad \text{con } \text{Corr}(X_i, A_i) \neq 0$$

⇒ OLS esta sesgado.

Solucion con panel

Si  $A_i$  es **constante en el tiempo**, podemos eliminarla usando la variacion **within** (dentro del individuo).

# Ejemplo: Retorno a Educacion

## Problema clasico:

- Personas mas habiles obtienen mas educacion
- Personas mas habiles ganan mas (independiente de educacion)
- Habilidad no observada → sesgo hacia arriba en  $\hat{\beta}_{\text{educ}}$

# Ejemplo: Retorno a Educacion

## Problema clasico:

- Personas mas habiles obtienen mas educacion
- Personas mas habiles ganan mas (independiente de educacion)
- Habilidad no observada → sesgo hacia arriba en  $\hat{\beta}_{\text{educ}}$

## Con panel:

- Seguimos a la misma persona en el tiempo
- Su “habilidad innata” es constante
- Comparamos su salario **antes y despues** de obtener mas educacion
- La habilidad se “cancela”

# Especificacion del Modelo

## Modelo con efectos individuales:

$$Y_{it} = \beta X_{it} + \alpha_i + \varepsilon_{it}$$

Donde:

- $Y_{it}$ : variable dependiente (salario)
- $X_{it}$ : variables independientes que varian en el tiempo
- $\alpha_i$ : **efecto fijo** individual (constante en  $t$ )
- $\varepsilon_{it}$ : error idiosincratico

# Especificacion del Modelo

## Modelo con efectos individuales:

$$Y_{it} = \beta X_{it} + \alpha_i + \varepsilon_{it}$$

Donde:

- $Y_{it}$ : variable dependiente (salario)
- $X_{it}$ : variables independientes que varian en el tiempo
- $\alpha_i$ : **efecto fijo** individual (constante en  $t$ )
- $\varepsilon_{it}$ : error idiosincratico

$\alpha_i$  captura

Todo lo que es especifico del individuo y no cambia: habilidad, motivacion, antecedentes familiares, personalidad, etc.

# Estimacion: Within Transformation

**Paso 1:** Calcular medias por individuo

$$\bar{Y}_i = \beta \bar{X}_i + \alpha_i + \bar{\varepsilon}_i$$

**Paso 2:** Restar la media (“demeaning”)

$$Y_{it} - \bar{Y}_i = \beta(X_{it} - \bar{X}_i) + (\varepsilon_{it} - \bar{\varepsilon}_i)$$

# Estimacion: Within Transformation

Paso 1: Calcular medias por individuo

$$\bar{Y}_i = \beta \bar{X}_i + \alpha_i + \bar{\varepsilon}_i$$

Paso 2: Restar la media ("demeaning")

$$Y_{it} - \bar{Y}_i = \beta(X_{it} - \bar{X}_i) + (\varepsilon_{it} - \bar{\varepsilon}_i)$$

Resultado:

- $\alpha_i$  desaparece (es constante, su media es el mismo)
- Usamos solo variacion **within** (dentro del individuo)
- OLS en datos transformados da estimador de efectos fijos

# Efectos Fijos vs Efectos Aleatorios

	Efectos Fijos (FE)	Efectos Aleatorios (RE)
Supuesto	$\text{Corr}(\alpha_i, X_{it}) \neq 0$	$\text{Corr}(\alpha_i, X_{it}) = 0$
Variacion usada	Solo within	Within + between
Variables invariantes	No se pueden estimar	Se pueden estimar
Eficiencia	Menor	Mayor (si supuesto vale)

# Efectos Fijos vs Efectos Aleatorios

	Efectos Fijos (FE)	Efectos Aleatorios (RE)
Supuesto	$\text{Corr}(\alpha_i, X_{it}) \neq 0$	$\text{Corr}(\alpha_i, X_{it}) = 0$
Variacion usada	Solo within	Within + between
Variables invariantes	No se pueden estimar	Se pueden estimar
Eficiencia	Menor	Mayor (si supuesto vale)

## ¿Cual usar?

- En economia laboral, casi siempre hay correlacion → **FE**
- Test de Hausman: compara FE vs RE
- Si rechazamos  $H_0$ , usar FE

# Comandos Basicos

```
* Declarar datos como panel  
xtset id_persona año  
  
* Efectos fijos  
xtreg ln_salario experiencia experiencia2 formal, fe  
  
* Efectos aleatorios  
xtreg ln_salario experiencia experiencia2 formal, re  
  
* Test de Hausman  
hausman fe re
```

# Ejemplo Completo

```
* Cargar ENOE panel
use "datos/enoe_panel.dta", clear

* Declarar panel
xtset id trimestre

* Variables
gen ln_salario = ln(salario_hora)
gen experiencia2 = experiencia^2

* Efectos fijos con errores cluster
xtreg ln_salario experiencia experiencia2 formal i.sector, fe ///
    vce(cluster id)

* Comparar con pooled OLS
reg ln_salario experiencia experiencia2 formal i.sector, cluster(id)
```

# Test de Hausman

```
* Guardar estimaciones  
quietly xtreg ln_salario experiencia experiencia2 formal, fe  
estimates store fe  
  
quietly xtreg ln_salario experiencia experiencia2 formal, re  
estimates store re  
  
* Test de Hausman  
hausman fe re  
  
* Interpretacion:  
* H0: Diferencia en coeficientes no es sistematica (usar RE)  
* Si p < 0.05: Rechazar H0 -> usar FE
```

# Resultados Tipicos

Variable	Pooled OLS	FE	RE
Experiencia	0.042*** (0.002)	0.028*** (0.005)	0.035*** (0.003)
Formal	0.285*** (0.010)	0.120*** (0.025)	0.180*** (0.015)
$R^2$ within	–	0.12	0.10
$R^2$ between	–	0.35	0.38
N	150,000	150,000	150,000

**Nota:** FE da coeficientes menores → parte del efecto en OLS era heterogeneidad no observada.

# Limitaciones de Efectos Fijos

## ① No estima variables invariantes en el tiempo

- Genero, raza, lugar de nacimiento
- Se “absorben” en  $\alpha_i$

# Limitaciones de Efectos Fijos

## ① No estima variables invariantes en el tiempo

- Genero, raza, lugar de nacimiento
- Se “absorben” en  $\alpha_i$ ;

## ② Requiere variacion within

- Si  $X$  casi no cambia para nadie, poca precision
- Ej: educacion cambia poco en adultos

# Limitaciones de Efectos Fijos

## ① No estima variables invariantes en el tiempo

- Genero, raza, lugar de nacimiento
- Se “absorben” en  $\alpha_i$ ;

## ② Requiere variacion within

- Si  $X$  casi no cambia para nadie, poca precision
- Ej: educacion cambia poco en adultos

## ③ Solo controla por invariantes en el tiempo

- No controla por shocks que varian en el tiempo
- Ej: cambios en motivacion, salud

## Problemas potenciales:

- Correlacion serial:  $\text{Corr}(\varepsilon_{it}, \varepsilon_{is}) \neq 0$
- Heterocedasticidad entre individuos

## Problemas potenciales:

- Correlacion serial:  $\text{Corr}(\varepsilon_{it}, \varepsilon_{is}) \neq 0$
- Heterocedasticidad entre individuos

## Solucion: Errores cluster por individuo

- Permiten correlacion arbitraria dentro del cluster
- Robustos a heterocedasticidad

## Recomendacion

Siempre usar vce(cluster id) en panel.

# Panel en el Contexto del Proyecto

## Para la empresa cliente:

- Si tuvieramos datos de empleados en multiples años...
- Podriamos estimar efecto de promociones controlando por  $\alpha_i$ ;
- Ver como cambia el salario cuando alguien sube de nivel

# Panel en el Contexto del Proyecto

## Para la empresa cliente:

- Si tuvieramos datos de empleados en multiples años...
- Podriamos estimar efecto de promociones controlando por  $\alpha$ ;
- Ver como cambia el salario cuando alguien sube de nivel

## Con datos de ENOE (panel rotativo):

- Seguimos personas 5 trimestres
- Estimamos efecto de cambio de empleo formal/informal
- Controlamos por habilidad no observada

## Efectos Fijos:

- Controla por  $\alpha_i$ ; invariante
- Usa variacion within
- Robusto a correlacion  $\alpha_i-X$

## Comandos Stata:

- xtset id t
- xtreg y x, fe
- vce(cluster id)
- hausman

## Mensaje clave

Panel permite controlar por heterogeneidad no observada constante, acercandonos mas a efectos causales.

# ¿Preguntas?

Proxima Sesion:

**M09: Panel - Antiguedad y Trayectorias**

Lunes 23 de febrero, 3-5pm