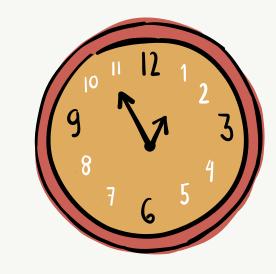


### Microeconometría - Clase 5

# Diferencias en Diferencias





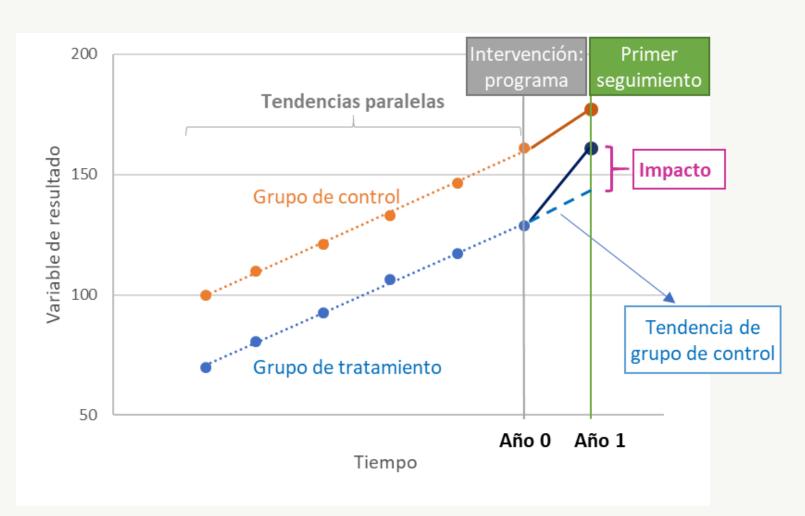


Imagen de: https://www.caf.com/es/actualidad/noticias/2020/02/nota-metodologica-como-implementar-diferencias-en-diferencias-para-medir-impacto/

**Emily Saavedra** 

Carolina Saavedra



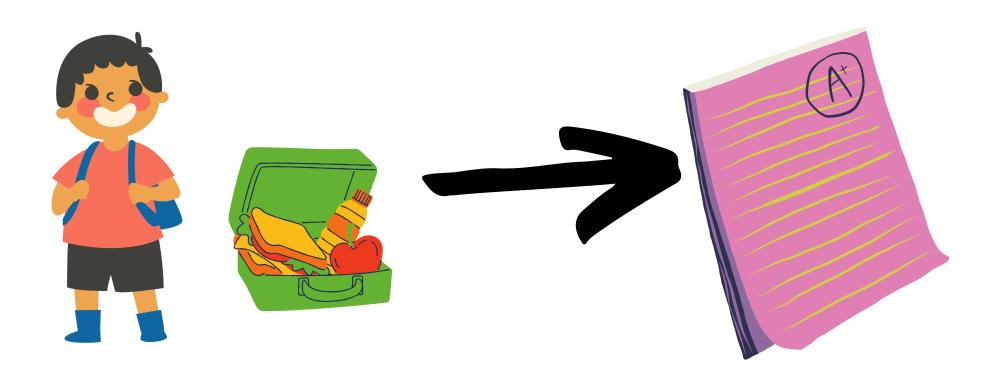






Nos permite ver el efecto de un programa determinado sobre la variable de interés.





## **Qaliwarma**

Evaluar el impacto de brindar menús o alimentos nutritivos a estudiandes de escuelas públicas sobre el rendimiento escolar.









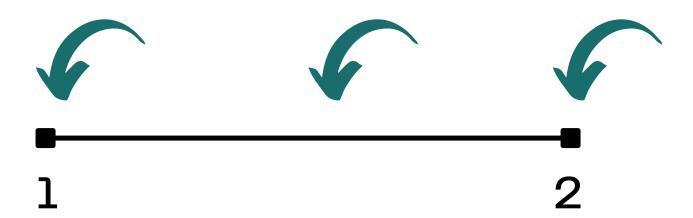




### Beca 18

Brindar becas y créditos educativos a jóvenes de bajos recursos para que en un futuro tengan la oportunidad de tener un trabajo y un mejor salario.

Consideremos t={1,2} donde 1 representa el pre-programa y 2 post-programa.

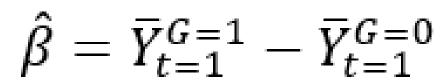


Tenemos que D = (G=0, G=1) donde O representa al grupo de control y 1 al grupo de tratamiento.



Tenemos **Yigt** que representa al hogar (i), dentro de un grupo(g) en un año determinado t.

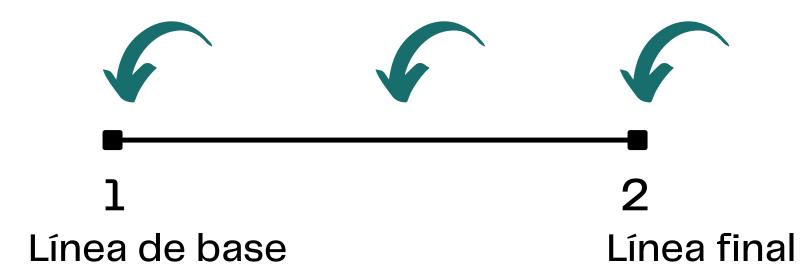






Diferencias previas entre el grupo de control y tratamiento





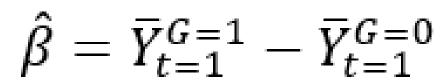
$$\hat{\gamma} = \bar{Y}_{t=2}^{G=0} - \bar{Y}_{t=1}^{G=0}$$



Cambio temporal entre el grupo de control (incluso en ausencia del programa)

CONTRAFACTUAL

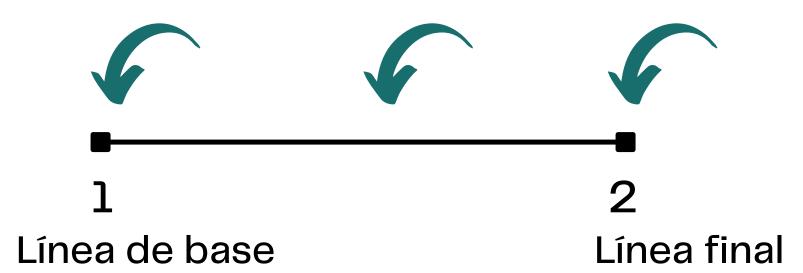
#### Implementación





Diferencias previas entre el grupo de control y tratamiento





$$\hat{\gamma} = \bar{Y}_{t=2}^{G=0} - \bar{Y}_{t=1}^{G=0}$$



#### CONTRAFACTUAL



Es el cambio temporal de quiénes no recibieron el programa

Con un estimador de diferencias en diferencias podemos estimar el efecto del programa:

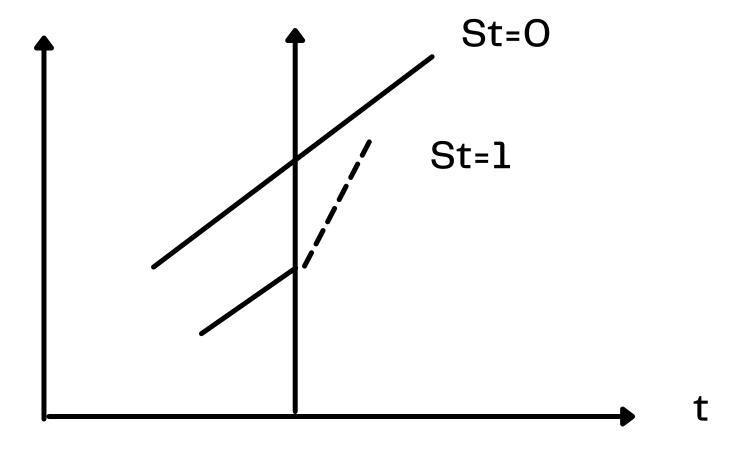
$$\hat{\delta} = (\bar{Y}_{t=2}^{G=1} - \bar{Y}_{t=1}^{G=1}) - (\bar{Y}_{t=2}^{G=0} - \bar{Y}_{t=1}^{G=0})$$



Si no restara el segundo término, estaría estimando el impacto del programa más el cambio temporal.

Supuesto de tendencias paralelas: El grupo de control y tratamiento tienen la misma pendiente:



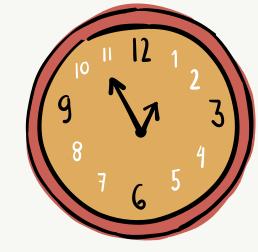


Antes del programa sus tendencias deben ser paralelas



## Microeconometría - Clase 5

# Modelos de elección discreta







**Emily Saavedra** 





# Modelos Probit y Logit

El modelo más sencillo de elección binaria es el **modelo de probabilidad lineal**. Sin embargo, los problemas de utilizarlo son dos:

- Las probabilidades obtenidas pueden ser menores a cero o mayores a uno,
- El efecto parcial permanece siempre constante.



Máxima verosimilitud Mínimos cuadrados no lineales

## **Modelo Probit**

En el modelo Probit, la probabilidad de éxito se evalúa en la función  $G(z)=\Phi(z)$  donde:

$$P(y = 1|x) = \Phi(\beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_k x_k)$$



$$\Phi(z) = \int_{-\infty}^{z} \left(\frac{1}{2\pi}\right)^{1/2} exp\left\{\frac{-u^2}{2}\right\} du$$

Imagen de: ECONOMIPEDIA

# Modelo Logit

En el modelo Logit, la probabilidad de éxito se evalúa en la función G(z)=/\(z) donde:

$$P(y = 1|x) = \Lambda(\beta_0 + \beta_1 x_1 + ... + \beta_k x_k)$$



$$\Lambda(z) = \frac{exp(z)}{1 + exp(z)}$$

Imagen de: ECONOMIPEDIA

# Adicionales

#### Libros de referencia

- Angrist, J. D., & Pischke, J.-S. (2015). Mastering 'metrics: The path from cause to effect. Princeton University Press.
- Wooldridge, J. M. (2009). Introducción a la econometría: Un enfoque moderno (4ª ed.).
- https://statologos.jaol.net/sesgo-devariable-omitida/

#### Correo electrónico

carolinasaavedra01@gmail.com esaavedrasolano@gmail.com

#### **GitHub**

Caro9926 y Emilyliz

