

# Métodos de Investigación - SIGLA PENDIENTE

*Statistics: "science dealing with data about the condition of a state or community"*

---

Gottfried Aschenwall, 1770

Universidad de O'Higgins  
Instituto de Ciencias Sociales  
Rancagua, Chile

Última actualización: August 18, 2020.  
Descarga la última versión [aquí](#).

## *Aspectos Logísticos*

**Profesor:** Héctor Bahamonde, PhD.  
e: [hector.bahamonde@uoh.cl](mailto:hector.bahamonde@uoh.cl)  
w: [www.HectorBahamonde.com](http://www.HectorBahamonde.com)  
Zoom ID: 951-326-1038.  
**Office Hours (Zoom):** Toma una hora [aquí](#).

**Hora de cátedra:** Pending.  
**Lugar de cátedra:** Zoom (no hay clases presenciales este semestre).

**Acceso a materiales del curso:** Pending.

**Ayudante de cátedra (TA):** Gonzalo Barría.  
e: [gonzalo.barría@uoh.cl](mailto:gonzalo.barría@uoh.cl)  
Zoom ID: 988-891-7227.  
**TA Bio:** Gonzalo Barría es Cientista Político (PUC) y Magíster en Ciencia Política (PUC).  
**Hora de ayudantía:** On-demand.  
**Lugar de ayudantía:** Zoom (no hay ayudantías presenciales este semestre).

**Carrera:** Administración Pública.  
**Eje de Formación:** PENDIENTE.  
**Semestre/Año:** Sexto Semestre/2020.  
**Pre-requisitos:** PENDIENTE.  
**SCT:** 6.  
**Horas semanales:** Cátedra (45-60 minutos vía Zoom), Ayudantía (45-60 minutos vía Zoom).  
**Semanas:** 12.

*Motivación: ¿Por qué tomar este curso?*

*¿Qué efecto tiene la educación sobre los ingresos? ¿Cómo podemos evaluar los efectos de una reforma educacional?  
¿La legalización de las drogas aumenta su consumo? ¿Qué candidato/a ganaría la elección presidencial si ésta fuera*

*mañana?*

Las entidades públicas guían sus decisiones estratégicas en base a información cuantificable, i.e. datos. Esto ha tomado incluso más importancia en la actualidad, donde ha habido una digitalización de los datos sociales. Es fundamental que los científicos sociales en general sepan cómo usar estos datos. Aún más, el quehacer social en general, está constantemente produciendo datos. Cada vez que usas *Twitter*, pides un *Uber*, envías un e-mail, votas, respondes una encuesta, estás produciendo datos sociales. Piensa en lo siguiente: si bien es cierto que hace unos diez años atrás *faltaban* datos, hoy en día los datos *sobran*. El desafío actual consiste en saber cómo analizarlos correctamente, y así ayudar a los tomadores de decisiones. Esto es importante. Mañana tu podrías ser un/a analista en una de las decenas de Departamentos de Estudios repartidas en la administración del Estado. **Este curso te prepara para ese mundo** (incluyendo el mundo de la consultoría).

Aunque lo que aprenderemos es altamente numérico y matemático, no te confundas. Estos métodos no son infalibles, y no nos contarán “la verdad” (si es que algo así existiera). Aún necesitas ser muy crítico(a). Como verás, **la estadística inferencial (que es el objeto de este curso) es un arte, no una ciencia**. Los números nos sugerirán ciertas ideas, pero aun así nuestro trabajo será *interpretar* estos resultados. No seas obediente. Se crítico/a y auto-crítico/a. Sospecha de tus propios resultados y el de los demás. Mal que mal, estaremos haciendo **inferencias** (no *certezas*) estadísticas. Como veremos, el fantasma de este semestre se llamará *incertidumbre*.

Este curso considera un énfasis especial en la *causalidad*. La *inferencia causal* ha llegado para quedarse en las ciencias sociales. ¿Bajo qué condiciones podemos decir que X *causa* Y? Más que una cuestión matemática, la causalidad toca en muchos aspectos la filosofía de las ciencias. Este semestre aprenderemos qué relación tiene la experimentación con la causalidad, cómo podemos hacer experimentos en ciencias sociales, y cómo podemos emular un experimento (usando ciertos métodos estadísticos) cuando no podemos ni debemos hacer uno.

Honestamente, espero que este curso cautive tu atención, y simiente tu curiosidad intelectual, sobre todo, mostrándote que nuestro objeto de estudio (la sociedad) es apasionante.

*Bienvenid@s!*

### *Propósito Formativo*

El objetivo de este curso es introducir al/la alumno/a a los métodos econométricos básicos para el análisis de datos. El curso avanza progresivamente en distintos tópicos en regresión lineal y métodos no lineales. La principal característica es la introducción a modelos de regresión lineal para en cursos más avanzados estudiar otro tipo de estimaciones.

### *Objetivos Generales del Curso*

El gran objetivo de este curso, es poder generar en la/el estudiante la capacidad de razonamiento crítico, desde un punto de vista empírico.

El lenguaje que aprenderemos este semestre será R, el lenguaje de programación más usado en las ciencias sociales. Esto tiene varias ventajas. R es gratis y corre en todas las plataformas disponibles. Segundo, es un lenguaje orientado a “objetos”. Esto significa—tercero—que fuerza al/la estudiante a realmente pensar en el proceso matemático/estadístico detrás del análisis que se está haciendo. Al contrario de otros *softwares* estadísticos como SPSS y Stata, donde el/la usuario(a) simplemente aprieta botones sin saber lo que ocurre realmente, R necesita que le digamos exactamente qué hacer. Y eso es lo que aprenderemos

este semestre. Cuarto, si sabes R, te será absolutamente fácil aprender Stata (o SPSS).

Este curso está dividido en cuatro grandes unidades. Cada unidad tiene sus diferentes evaluaciones.

1. Funciones básicas en R.
2. Estadística descriptiva en R.
3. Introducción a modelos lineales en R.
4. Inferencia causal en R.

### *Objetivos Específicos del Curso*

1. Lograr establecer una pregunta política/social y un método de identificación que permita verificar la hipótesis de forma causal.
  2. Poder *testear* hipótesis y tener las herramientas para analizar políticas de forma crítica.
  3. Entender las limitaciones de los trabajos empíricos y los *trade offs* existentes al establecer supuestos.
- 📖 Se espera que los estudiantes hagan sus respectivas lecturas *antes* de cada clase para poder participar en el debate crítico que haremos en cada una de ellas. También se espera que los/las estudiantes hagan los ejercicios prácticos clase a clase.

### *Instalación de R*

Primero, instala R desde el [sitio Web](#) oficial. Click en “CRAN” (extremo superior izquierdo). Selecciona cualquier *mirror*. Por ejemplo, bájalo desde el *o-Cloud*. Después, baja la interfaz más utilizada, llamada R-Studio. Para esto, anda al [sitio Web](#) oficial, después *Download R-Studio, FREE*, selecciona la versión que sea compatible con tu sistema operativo (Windows, Mac, Ubuntu).

### *Política sobre Trabajo Cooperativo*

Este es un curso práctico. Espero que pases muchas horas frente a la pantalla de tu computador personal. **Yo recomiendo el trabajo cooperativo.** Es saludable que consultes con tus compañeros/as de curso, y que traten, en la medida de lo posible, de encontrar las soluciones en conjunto. Sin embargo, salvo por el examen final y la presentación final (más sobre esto abajo), todos los trabajos (y sus evaluaciones) serán individuales.

### *Evaluaciones*

1. **Lecturas y Participación** : 15%.  
El TA y yo asumiremos durante todo el semestre que has leído. Nosotros empleamos un método de clases interactivo, pero este método necesita de tu participación activa en clases.  
  
Si no puedes asistir a la clase sincrónica, existirán opciones para dejar entradas en la sección *Foro* de uCampus.
2. **“Ejercicios Prácticos Chicos” en clases (vía Zoom):** 5% cada uno, 25% en total.
  - (a) Funciones básicas en R: #1, #2. Total= 10%.
  - (b) Estadística descriptiva en R: #3. Total= 5%.

(c) Introducción a modelos lineales en R: #4, #5. Total= 10%.

Tendrás 3 días corridos para entregar estos trabajos via uCampus.

- ☞ Es importante que estas líneas corran bien: el usuario (yo) tiene que ser capaz de ver cómo R ejecuta cada línea, sin estancarse.
- ☞ Es importante que vayas guiando al usuario (yo) sobre tu raciocinio. Asegúrate de comentar (usando el símbolo #).

3. **“Tareas grandes” para la casa, una por unidad:** 10% cada uno, 40% en total. Se borra la nota más baja (30% en total final).

- (a) Funciones básicas en R: 10%.
- (b) Estadística descriptiva en R: 10%.
- (c) Introducción a modelos lineales en R: 10%.
- (d) Introducción a la inferencia causal en R: 10%.

En estos ejercicios deberás resolver un problema práctico. Según lo estipula el programa, recibirás una base de datos, y una serie de preguntas de carácter aplicado. El producto (i.e. lo que tienes que entregar), será un *script* de R. Un *script* es un texto que contiene líneas de programación (de R), que al ser ejecutadas, me llevarán a tu respuesta. El plazo para entregar el *script* de una semana una vez recibidas las instrucciones. Se entrega vía uCampus.

☞ **Aunque no es necesario, sí puedes ocupar recursos externos, como Internet.**

- ☞ Es importante que estas líneas corran bien: el usuario (yo) tiene que ser capaz de ver como R ejecuta cada línea, sin “estancarse”.
- ☞ Es importante que vayas guiando al usuario (yo) sobre tu raciocinio. Asegúrate de comentar (usando el símbolo #).

4. **Un examen final obligatorio/no-eximible (20%) y una presentación final (10%, vía Zoom):** 30% en total.

En este curso, la actividad final es un examen final (20%) que tiene formato de trabajo grupal. Usando una base de datos, tú y tu grupo deberán responder una serie de preguntas. El producto final (i.e. lo que debes entregar) consiste en un *script* de R. La nota es grupal (i.e. todo el grupo recibirá la misma nota). **Los grupos serán de 2 personas.**

El paper (*script*) se puede entregar antes, pero una vez cerrado el plazo, no se recibirán trabajos. Los *scripts* que se entreguen tarde o vía *email* tendrán un 1 (sin opción a reclamo). **No hay excepciones.**

En un formato muy parecido a una conferencia académica (virtual, no presencial), tendrás (junto a tu grupo) que presentar los principales hallazgos (10%). Todos/as presentan. Cada presentación debe durar no menos de 15 minutos, pero nunca más de 20 minutos. Las presentaciones se realizarán virtualmente (i.e. vía Zoom) el último día de clases. Tendrás que ocupar *slides* (“Power Point”). Para tales efectos, tendrás que compartir pantalla desde tu casa, y hacer tu presentación de esa manera.

Les recomiendo “verme” (vía Zoom) en [mis office hours](#) antes del plazo de entrega. Si quieres, [envíame un email](#) con tu borrador, y yo te devolveré comentarios. Vélo como una pre-corrección. Esto es voluntario. También puedes contactar al/la TA. **No se procesarán preguntas durante fines de semana, y/o festivos.**

En resumen:

|  | Porcentaje | Porcentaje Acumulado |
|--|------------|----------------------|
| Participación (cátedra, foro uCampus y ayudantía)            | 15%        | 15%                  |
| Evaluación práctica “chica” (taller en clases, vía Zoom): #1 | 5%         | 20%                  |
| Evaluación práctica “chica” (taller en clases, vía Zoom): #2 | 5%         | 25%                  |
| Evaluación práctica “chica” (taller en clases, vía Zoom): #3 | 5%         | 30%                  |
| Evaluación práctica “chica” (taller en clases, vía Zoom): #4 | 5%         | 35%                  |
| Evaluación práctica “chica” (taller en clases, vía Zoom): #5 | 5%         | 40%                  |
| Tarea práctica “grande” para la casa: #1                     | 10%        | 50%                  |
| Tarea práctica “grande” para la casa: #2                     | 10%        | 60%                  |
| Tarea práctica “grande” para la casa: #3                     | 10%        | 70%                  |
| Tarea práctica “grande” para la casa: #4                     | 10%        | 80-10=70%            |
| “Examen” final grupal  | 20%        | 90%                  |
| Presentación grupal  | 10%        | 100%                 |

### Ayudantía

Las ayudantías se harán por *Zoom*. Y se harán a pedido de los ayudantes. Pero en general, espera tener al menos dos ayudantías al mes.

### Textos Mínimos

- Guido Imbens and Donald Rubin (1998). *Causal Inference for Statistics, Social, and Biomedical Sciences*.
- Joshua Angrist and Jorn-Steffen Pischke (2009). *Mostly Harmless Econometrics: An Empiricist's Companion*.
- Jeffrey Wooldridge (2010). *Introducción a la Econometría. Un Enfoque Moderno*.
- Urdinez y Cruz (2019). *AnalizaR Datos Políticos*.
- Krishnan Namboodiri (1984). *Matrix Algebra, an Introduction*.

### Textos Recomendados

- Paul Rosenbaum (2010). *Design of Observational Studies*.
- James Monogan (2015). *Political Analysis Using R*.

📖 También se considerarán algunos *papers*. Estos estarán señalados en las fechas indicadas y en la sección de Bibliografía.

### Calendario

#### 1. Funciones básicas en R

##### • Clase #1

- Introducciones: programa de curso, requerimientos, expectativas, etc.
- *Qué es R?* Instalación de R y RStudio.
- *Qué es Stata?*
- **Lecturas:**
  - ◊ Wooldridge (2010): Cap. 1.

◇ Urdinez and Cruz (2019): Cap. 2.

- **Clase #2**

- Funciones básicas: promedio, `help()`, operadores, tipos de objetos (*character*, *arrays*, fechas, listas, *dataframes*).
- Cargando bases de datos (I): formatos, etiquetas, tipos de variables, descripción básica.
- **Lecturas:**
  - ◇ Urdinez and Cruz (2019): Cap. 5.

- **Clase #3**

- Cargando bases de datos (II): transformaciones, creación de nuevas variables.
- Manipulando bases de datos: generación de matrices y *dataframes*, `merge`, `append`. Logs.

- **Clase #4**

- Visualización de datos (I): *bar plots* (variable categórica/continua, categórica/categórica), *scatter plots*, histogramas, *time series plots*.
- **Lecturas:**
  - ◇ Urdinez and Cruz (2019): Cap. 4.

- **Clase #5**

- Visualización de datos (II): *plots* más complejos (por categorías), mapas.
- **Lecturas:**
  - ◇ Urdinez and Cruz (2019): Cap. 15.

## 2. Estadística descriptiva en R

- **Clase #6**

- Estadística descriptiva (I): Teoría de probabilidades: distribuciones, varianza.

- **Clase #7**

- Estadística descriptiva (II): binomial, normal, otras; simulación.

## 3. Introducción a modelos lineales en R

- **Clase #8**

- Introducción a modelos lineales: *Qué es OLS?*
- **Lecturas:**
  - ◇ Wooldridge (2010): 2.1—2.2.

- **Clase #9**

- La mecánica detrás del OLS (II): matrices en R.
- **Lecturas:**
  - ◇ Namboodiri (1984): Caps. 1 y 2.

- **Clase #10**

- Coeficientes.
- **Lecturas:**
  - ◇ Wooldridge (2010): Caps. 3.1—3.2.

- **Clase #11**
  - Error, residual y  $\epsilon_i$ .
- **Clase #12**
  - Intervalos de confianza.
  - **Lecturas:**
    - ◊ Wooldridge (2010): Cap. 4.3.
- **Clase #13**
  - Test de hipótesis (*t test*), errores Tipo I y II, significación estadística (*p-values*).
  - **Lecturas:**
    - ◊ Wooldridge (2010): Cap. 4.2.
- **Clase #14**
  - Propiedades numéricas del OLS, Gauss-Markov, sesgo de variable omitida.
  - **Lecturas:**
    - ◊ Wooldridge (2010): pp. 89—94, 102—104.
- **Clase #15**
  - *Goodness of fit*, “coeficiente de determinación” ( $r^2$ ), predicción.
  - **Lecturas:**
    - ◊ Wooldridge (2010): pp. 40—41, Cap. 6.3.
    - ◊ Gary King (1986). *How Not to Lie With Statistics: Avoiding Common Mistakes in Quantitative Political Science*. American Journal of Political Science, 30(3): 666—687.
- **Clase #16**
  - Problemas y *post-estimation*: multicolinealidad perfecta, heteroskedasticidad, no linealidad, *outliers*, no normalidad de residuos, auto-correlación.
  - **Lecturas:**
    - ◊ Wooldridge (2010): Caps. 8 y 9.5.

#### 4. Inferencia causal en R

- **Clase #17**
  - Inferencia Causal: El *Problema Fundamental* en Inferencia Causal, el Supuesto de la “Ignorabilidad” y el “*Potential Outcomes Framework*”.
  - **Lecturas:**
    - ◊ Imbens and Rubin (2015): Ch. 1.
- **Clase #18**
  - Variables instrumentales y *two-stage least squares*.
  - **Lecturas:**
    - ◊ Angrist and Pischke (2009): 4.1—4.2.
- **Clase #19**
  - Regression discontinuity designs: *Sharp Designs*.
  - **Lecturas:**
    - ◊ Angrist and Pischke (2009): 6—6.1.

- **Clase #20**

- Regression discontinuity designs: *Fuzzy Designs*.
- **Lecturas:**
  - ◊ Angrist and Pischke (2009): 6.2.

- **Clase #21**

- Incorporando el elemento *tiempo*: fixed effects, differences-in-differences.
- **Lecturas:**
  - ◊ Angrist and Pischke (2009): Ch. 5.



## References

- Angrist, Joshua, and Jorn-Steffen Pischke. 2009. *Mostly Harmless Econometrics: An Empiricist's Companion*. 392. Princeton University Press.
- Imbens, Guido, and Donald Rubin. 2015. *Causal Inference for Statistics, Social, and Biomedical Sciences*. Cambridge University Press.
- Monogan, James. 2015. *Political Analysis Using R*. Springer.
- Namboodiri, Krishnan. 1984. *Matrix Algebra: An Introduction*, 1–99. Sage.
- Rosenbaum, Paul. 2010. *Design of Observational Studies*. Springer Series in Statistics. Springer New York.
- Urdinez, Francisco, and Andrés Cruz. 2019. *AnalizaR Datos Políticos*. Edited by Francisco Urdinez and Andrés Cruz. <https://arcruzo.github.io/libroadp/>.
- Wooldridge, Jeffrey. 2010. *Introducción a la Econometría. Un Enfoque Moderno*. 4th. Cengage Learning.