

# ESTIMACIÓN

## ESTIMACIÓN PUNTUAL

M<sup>a</sup> Eugenia Cruces, Salvador J. Molina y M<sup>a</sup> Dolores  
Sarrión

UNIVERSIDAD DE MÁLAGA  
Departamento de Estadística y Econometría  
*Parcialmente financiado a través del PIE13-024 (UMA).*

6 de julio de 2014

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

## 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.

### ● Introducción

#### ● Propiedades de los estimadores

- Insegadez
- Eficiencia relativa
- Eficiencia
- Error Cuadrático Medio (ECM)
- Suficiencia

#### ● Propiedades de tipo asintótico

- Insegadez asintótica
- Consistencia
- Consistencia en media cuadrática
- Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica



# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

## 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.

- **Introducción**
- Propiedades de los estimadores
  - Insesgadez
  - Eficiencia relativa
  - Eficiencia
  - Error Cuadrático Medio (ECM)
  - Suficiencia
- Propiedades de tipo asintótico
  - Insesgadez asintótica
  - Consistencia
  - Consistencia en media cuadrática
  - Normalidad asintótica

# CONTEXTO

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# CONTEXTO

Una v.a.  $X$  con densidad  $f(x, \theta)$ , que identificamos con la población

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA



# CONTEXTO

Una v.a.  $X$  con densidad  $f(x, \theta)$ , que identificamos con la población

$\theta$  parámetro desconocido

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# CONTEXTO

Una v.a.  $X$  con densidad  $f(x, \theta)$ , que identificamos con la población

$\theta$  parámetro desconocido

$X_1, \dots, X_n$  una m.a.s. de la población ( $X$ )

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

## CONTEXTO

Una v.a.  $X$  con densidad  $f(x, \theta)$ , que identificamos con la población

$\theta$  parámetro desconocido

$X_1, \dots, X_n$  una m.a.s. de la población ( $X$ )

Problema

Extraer información sobre  $\theta$  a partir de la muestra

# CONCEPTOS BÁSICOS

Un **Estimador** de un parámetro poblacional desconocido es:

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

## CONCEPTOS BÁSICOS

Un **Estimador** de un parámetro poblacional desconocido es:

- Una variable aleatoria que resume la información contenida en la muestra.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# CONCEPTOS BÁSICOS

Un **Estimador** de un parámetro poblacional desconocido es:

- Una variable aleatoria que resume la información contenida en la muestra.
  - **Estimador**  $\equiv$  **Estadístico**

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# CONCEPTOS BÁSICOS

Un **Estimador** de un parámetro poblacional desconocido es:

- Una variable aleatoria que resume la información contenida en la muestra.
  - **Estimador**  $\equiv$  **Estadístico**
- En cada muestra observada el **estimador** toma un valor numérico.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# CONCEPTOS BÁSICOS

Un **Estimador** de un parámetro poblacional desconocido es:

- Una variable aleatoria que resume la información contenida en la muestra.
  - **Estimador**  $\equiv$  **Estadístico**
- En cada muestra observada el **estimador** toma un valor numérico.
  - El **valor numérico del estimador** en una muestra observada es una **estimación** del parámetro desconocido.



# CONCEPTOS BÁSICOS

Para estimar un parámetro se pueden utilizar distintos estimadores.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

## CONCEPTOS BÁSICOS

Para estimar un parámetro se pueden utilizar distintos estimadores.

- ¿Cuál es el mejor?

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# CONCEPTOS BÁSICOS

Para estimar un parámetro se pueden utilizar distintos estimadores.

- ¿Cuál es el mejor?
- ¿Qué criterio seguimos para elegir a uno en detrimento de los demás?

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# CONCEPTOS BÁSICOS

Para estimar un parámetro se pueden utilizar distintos estimadores.

- ¿Cuál es el mejor?
- ¿Qué criterio seguimos para elegir a uno en detrimento de los demás?
  - No existe un criterio único que permita decidir cuál es el mejor en todas las circunstancias.

# CONCEPTOS BÁSICOS

Para estimar un parámetro se pueden utilizar distintos estimadores.

- ¿Cuál es el mejor?
- ¿Qué criterio seguimos para elegir a uno en detrimento de los demás?
  - No existe un criterio único que permita decidir cuál es el mejor en todas las circunstancias.
- La elección se basa en el análisis de ciertas propiedades que consideramos deseables para los "buenos estimadores".

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# PROPIEDADES

Entre las propiedades que se consideran deseables destacamos:

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# PROPIEDADES

Entre las propiedades que se consideran deseables destacamos:

- INSESGADEZ

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA



# PROPIEDADES

Entre las propiedades que se consideran deseables destacamos:

- INSESGADEZ
- EFICIENCIA

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# PROPIEDADES

Entre las propiedades que se consideran deseables destacamos:

- INSESGADEZ
- EFICIENCIA
- CONSISTENCIA EN MEDIA CUADRÁTICA

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

## 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.

- Introducción
- Propiedades de los estimadores
  - Insesgadez
  - Eficiencia relativa
  - Eficiencia
  - Error Cuadrático Medio (ECM)
  - Suficiencia
- Propiedades de tipo asintótico
  - Insesgadez asintótica
  - Consistencia
  - Consistencia en media cuadrática
  - Normalidad asintótica

# INSESGADEZ

Insesgadez

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# INSESGADEZ

## Insesgadez

Un estimador  $\hat{\theta}$  es **insesgado** para estimar el parámetro  $\theta$  si

$$E[\hat{\theta}] = \theta, \quad \theta \in \Omega.$$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# INSESGADEZ

## Insesgadez

Un estimador  $\hat{\theta}$  es **insesgado** para estimar el parámetro  $\theta$  si

$$E[\hat{\theta}] = \theta, \quad \theta \in \Omega.$$

Fijado el problema de estimación,

- $\Omega =$  Valores admisibles para el parámetro.

# INSESGADEZ

## Insesgadez

Un estimador  $\hat{\theta}$  es **insesgado** para estimar el parámetro  $\theta$  si

$$E[\hat{\theta}] = \theta, \quad \theta \in \Omega.$$

Fijado el problema de estimación,

- $\Omega$  = Valores admisibles para el parámetro.

$$E[\hat{\theta}] - \theta$$

# INSESGADEZ

## Insesgadez

Un estimador  $\hat{\theta}$  es **insesgado** para estimar el parámetro  $\theta$  si

$$E[\hat{\theta}] = \theta, \quad \theta \in \Omega.$$

Fijado el problema de estimación,

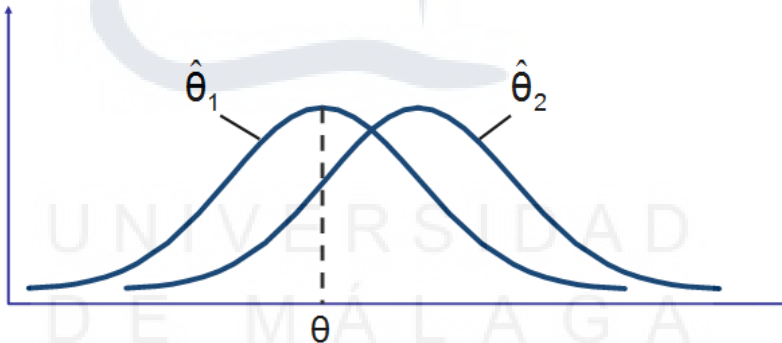
- $\Omega$  = Valores admisibles para el parámetro.

$$E[\hat{\theta}] - \theta \equiv \text{Sesgo}(\hat{\theta}).$$



# Estimación puntual: Propiedades

$\hat{\theta}_1$  es insesgado para  $\theta$  y  $\hat{\theta}_2$  es sesgado para  $\theta$



# Estimación puntual: Propiedades



UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

- La **media muestral** es un estimador **insesgado** de la **media poblacional**
  - $\bar{X} \longleftrightarrow$  Media muestral
  - $\mu \longleftrightarrow$  Media poblacional
  - $E[X] = \mu$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

- La **media muestral** es un estimador **insesgado** de la **media poblacional**
  - $\bar{X} \longleftrightarrow$  Media muestral
  - $\mu \longleftrightarrow$  Media poblacional
  - $E[\bar{X}] = \mu$
- La **proporción muestral** es un estimador **insesgado** de la **proporción poblacional**
  - $\hat{P} \longleftrightarrow$  Proporción muestral
  - $p \longleftrightarrow$  Proporción poblacional
  - $E[\hat{P}] = p$

# Estimación puntual: Propiedades

- La **varianza muestral** es un estimador **sesgado** de la **varianza poblacional**
  - $S^2 \longleftrightarrow$  Varianza muestral
  - $\sigma^2 \longleftrightarrow$  Varianza poblacional
  - $E[S^2] = \frac{n-1}{n}\sigma^2 \neq \sigma^2$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

- La **varianza muestral** es un estimador **sesgado** de la **varianza poblacional**
  - $S^2 \longleftrightarrow$  Varianza muestral
  - $\sigma^2 \longleftrightarrow$  Varianza poblacional
  - $E[S^2] = \frac{n-1}{n}\sigma^2 \neq \sigma^2$
- La **cuasivarianza muestral** es un estimador **insesgado** de la **varianza poblacional**
  - $\hat{S}^2 \longleftrightarrow$  Cuasivarianza muestral
  - $\sigma^2 \longleftrightarrow$  Varianza poblacional
  - $E[\hat{S}^2] = \sigma^2$

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

## 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.

- Introducción
- **Propiedades de los estimadores**
  - Insesgadez
  - **Eficiencia relativa**
  - Eficiencia
  - Error Cuadrático Medio (ECM)
  - Suficiencia
- Propiedades de tipo asintótico
  - Insesgadez asintótica
  - Consistencia
  - Consistencia en media cuadrática
  - Normalidad asintótica

# Estimación puntual: Propiedades

Entre varios estimadores insesgados es preferible el que tiene menor varianza.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA



# Estimación puntual: Propiedades

Entre varios estimadores insesgados es preferible el que tiene menor varianza. **Pero, no siempre hay uno!!!**

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

Entre varios estimadores insesgados es preferible el que tiene menor varianza. **Pero, no siempre hay uno!!!**

## Eficiencia relativa

$\hat{\theta}_1$  y  $\hat{\theta}_2$  dos estimadores insesgados para  $\theta$ ,  $\theta \in \Omega$ .

$\hat{\theta}_1$  es más eficiente que  $\hat{\theta}_2$  si,

# Estimación puntual: Propiedades

Entre varios estimadores insesgados es preferible el que tiene menor varianza. **Pero, no siempre hay uno!!!**

## Eficiencia relativa

$\hat{\theta}_1$  y  $\hat{\theta}_2$  dos estimadores insesgados para  $\theta$ ,  $\theta \in \Omega$ .

$\hat{\theta}_1$  es más eficiente que  $\hat{\theta}_2$  si, para todo  $\theta \in \Omega$ ,

$$\text{Var}(\hat{\theta}_1) \leq \text{Var}(\hat{\theta}_2),$$

# Estimación puntual: Propiedades

Entre varios estimadores insesgados es preferible el que tiene menor varianza. **Pero, no siempre hay uno!!!**

## Eficiencia relativa

$\hat{\theta}_1$  y  $\hat{\theta}_2$  dos estimadores insesgados para  $\theta$ ,  $\theta \in \Omega$ .

$\hat{\theta}_1$  es más eficiente que  $\hat{\theta}_2$  si, para todo  $\theta \in \Omega$ ,

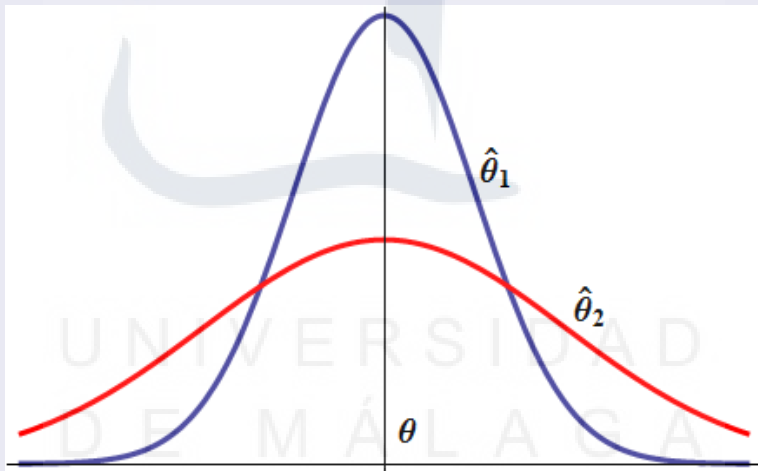
$$\text{Var}(\hat{\theta}_1) \leq \text{Var}(\hat{\theta}_2),$$

siendo

$$\text{Var}(\hat{\theta}_1) < \text{Var}(\hat{\theta}_2),$$

para algún  $\theta_0 \in \Omega$ .

$E[\hat{\theta}_1] = E[\hat{\theta}_2] = \theta$ , pero  $Var(\hat{\theta}_1) < Var(\hat{\theta}_2)$ , luego  $\hat{\theta}_1$  es mejor que  $\hat{\theta}_2$



# Estimación puntual: Propiedades

## Eficiencia relativa

$\hat{\theta}_1$  y  $\hat{\theta}_2$  dos estimadores insesgados para  $\theta$ ,  $\theta \in \Omega$ .

- Eficiencia relativa de  $\hat{\theta}_1$  frente a  $\hat{\theta}_2 = \frac{\text{Var}(\hat{\theta}_2)}{\text{Var}(\hat{\theta}_1)}$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - **Eficiencia**
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# Estimación puntual: Propiedades

$\hat{\theta}$  estimador insesgado para el parámetro  $\theta$ ,  $\theta \in \Omega$ .

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA



# Estimación puntual: Propiedades

$\hat{\theta}$  estimador insesgado para el parámetro  $\theta$ ,  $\theta \in \Omega$ .

## Eficiencia

$\hat{\theta}$  es eficiente para  $\theta$  si, para cualquier otro  $\hat{\theta}_i$  insesgado para  $\theta$ ,

$$\text{Var}(\hat{\theta}) \leq \text{Var}(\hat{\theta}_i), \quad \text{para todo } \theta \in \Omega.$$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

$\hat{\theta}$  estimador insesgado para el parámetro  $\theta$ ,  $\theta \in \Omega$ .

## Eficiencia

$\hat{\theta}$  es eficiente para  $\theta$  si, para cualquier otro  $\hat{\theta}_i$  insesgado para  $\theta$ ,

$$\text{Var}(\hat{\theta}) \leq \text{Var}(\hat{\theta}_i), \quad \text{para todo } \theta \in \Omega.$$

El estimador eficiente es el óptimo, con el criterio de mínima varianza, en la clase de los estimadores insesgados

## Acotación de Frechet-Cramer-Rao

Si  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  es un estimador insesgado para el parámetro  $\theta$ , entonces, bajo ciertas condiciones de regularidad,

$$\text{Var}(\hat{\theta}) \geq \frac{1}{nE \left[ \left( \frac{\partial \ln f(X; \theta)}{\partial \theta} \right)^2 \right]},$$

siendo  $f(x; \theta)$  la función de densidad de la variable aleatoria  $X$ .

## Acotación de Frechet-Cramer-Rao

Si  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  es un estimador insesgado para el parámetro  $\theta$ , entonces, bajo ciertas condiciones de regularidad,

$$\text{Var}(\hat{\theta}) \geq \frac{1}{nE \left[ \left( \frac{\partial \ln f(X; \theta)}{\partial \theta} \right)^2 \right]},$$

siendo  $f(x; \theta)$  la función de densidad de la variable aleatoria  $X$ .

Si la varianza de un estimador insesgado es igual a la cota, entonces el estimador es eficiente.

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

## 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.

- Introducción
- Propiedades de los estimadores
  - Insesgadez
  - Eficiencia relativa
  - Eficiencia
  - Error Cuadrático Medio (ECM)
  - Suficiencia
- Propiedades de tipo asintótico
  - Insesgadez asintótica
  - Consistencia
  - Consistencia en media cuadrática
  - Normalidad asintótica

# Estimación puntual: Propiedades

En general, el criterio de óptimo análogo al de mínima varianza para los insesgados es el de

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

En general, el criterio de óptimo análogo al de mínima varianza para los insesgados es el de

**MÍNIMO ECM**

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

En general, el criterio de óptimo análogo al de mínima varianza para los insesgados es el de

**MÍNIMO ECM**

Pero, ¿cómo se define el ECM?

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA



# Estimación puntual: Propiedades

En general, el criterio de óptimo análogo al de mínima varianza para los insesgados es el de

## MÍNIMO ECM

Pero, ¿cómo se define el ECM?

### Definición

*Para un estimador,  $\hat{\theta}$ , de un parámetro  $\theta$  se define su error cuadrático medio,  $ECM(\hat{\theta})$ , como*

$$ECM(\hat{\theta}) = E \left[ (\hat{\theta} - \theta)^2 \right]$$

# Estimación puntual: Propiedades

$$ECM(\hat{\theta}) = E \left[ (\hat{\theta} - \theta)^2 \right]$$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

$$ECM(\hat{\theta}) = E \left[ (\hat{\theta} - \theta)^2 \right]$$

Cuantifica la dispersión de la distribución del estimador con respecto al parámetro que se pretende estimar.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

$$ECM(\hat{\theta}) = E \left[ (\hat{\theta} - \theta)^2 \right]$$

Quantifica la dispersión de la distribución del estimador con respecto al parámetro que se pretende estimar.

**El estimador será tanto mejor cuanto menor sea esa dispersión**

Eso significa que las diferencias entre el parámetro y las estimaciones que el estimador proporciona (los valores del estimador) son “pequeñas”.

# Estimación puntual: Propiedades

$$ECM(\hat{\theta}) = E \left[ (\hat{\theta} - \theta)^2 \right]$$

Quantifica la dispersión de la distribución del estimador con respecto al parámetro que se pretende estimar.

**El estimador será tanto mejor cuanto menor sea esa dispersión**

Eso significa que las diferencias entre el parámetro y las estimaciones que el estimador proporciona (los valores del estimador) son “pequeñas”.

**El estimador ÓPTIMO con este criterio es el de menor ECM.**

# Estimación puntual: Propiedades

El error cuadrático medio de un estimador y su varianza están relacionados:

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

El error cuadrático medio de un estimador y su varianza están relacionados:

Si  $\hat{\theta}$  es un estimador del parámetro  $\theta$ , entonces

$$ECM(\hat{\theta}) = \text{Var}(\hat{\theta}) + (E[\hat{\theta}] - \theta)^2.$$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

El error cuadrático medio de un estimador y su varianza están relacionados:

Si  $\hat{\theta}$  es un estimador del parámetro  $\theta$ , entonces

$$ECM(\hat{\theta}) = Var(\hat{\theta}) + (E[\hat{\theta}] - \theta)^2.$$

- Si el estimador es insesgado, su error cuadrático medio y su varianza son iguales.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA



# Estimación puntual: Propiedades

El error cuadrático medio de un estimador y su varianza están relacionados:

Si  $\hat{\theta}$  es un estimador del parámetro  $\theta$ , entonces

$$ECM(\hat{\theta}) = Var(\hat{\theta}) + (E[\hat{\theta}] - \theta)^2.$$

- Si el estimador es insesgado, su error cuadrático medio y su varianza son iguales.
- Si un estimador insesgado tiene menor varianza que uno sesgado, con el criterio del ECM es preferible el insesgado.

# Estimación puntual: Propiedades

El error cuadrático medio de un estimador y su varianza están relacionados:

Si  $\hat{\theta}$  es un estimador del parámetro  $\theta$ , entonces

$$ECM(\hat{\theta}) = Var(\hat{\theta}) + (E[\hat{\theta}] - \theta)^2.$$

- Si el estimador es insesgado, su error cuadrático medio y su varianza son iguales.
- Si un estimador insesgado tiene menor varianza que uno sesgado, con el criterio del ECM es preferible el insesgado.
- El estimador eficiente es, para la clase de estimadores insesgados, ÓPTIMO con el criterio basado en el ECM.

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - **Propiedades de los estimadores**
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - **Suficiencia**
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# Estimación puntual: Propiedades

## SUFICIENCIA

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

## SUFICIENCIA

### Definición

*Un estimador  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  es suficiente para un parámetro  $\theta$  si, y sólo si, la distribución de la muestra condicionada por el estimador no depende del parámetro.*

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

## SUFICIENCIA

### Definición

*Un estimador  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  es suficiente para un parámetro  $\theta$  si, y sólo si, la distribución de la muestra condicionada por el estimador no depende del parámetro.*

### EJEMPLO

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

## SUFICIENCIA

### Definición

*Un estimador  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  es suficiente para un parámetro  $\theta$  si, y sólo si, la distribución de la muestra condicionada por el estimador no depende del parámetro.*

### EJEMPLO

#### Ejemplo

*Si  $(X_1, \dots, X_n)$  es una m.a.s. de  $X \sim B(p)$ , el total muestral  $(T = X_1 + \dots + X_n)$  es suficiente para  $p$ .*

# Estimación puntual: Propiedades

## Caracterización de la suficiencia (Neyman)

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA



# Estimación puntual: Propiedades

## Caracterización de la suficiencia (Neyman)

### Teorema

$\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  es suficiente para un parámetro  $\theta$  si, y sólo si, la función de densidad de la muestra,  $f(x_1, \dots, x_n; \theta)$  se puede factorizar del siguiente modo

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades

## Caracterización de la suficiencia (Neyman)

### Teorema

$\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  es suficiente para un parámetro  $\theta$  si, y sólo si, la función de densidad de la muestra,  $f(x_1, \dots, x_n; \theta)$  se puede factorizar del siguiente modo

$$f(x_1, \dots, x_n; \theta) = g(\hat{\theta}(x_1, \dots, x_n), \theta) \cdot h(x_1, \dots, x_n),$$

donde  $h$  es independiente de  $\theta$ .

# Estimación puntual: Propiedades

## Caracterización de la suficiencia (Neyman)

### Teorema

$\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$  es suficiente para un parámetro  $\theta$  si, y sólo si, la función de densidad de la muestra,  $f(x_1, \dots, x_n; \theta)$  se puede factorizar del siguiente modo

$$f(x_1, \dots, x_n; \theta) = g(\hat{\theta}(x_1, \dots, x_n), \theta) \cdot h(x_1, \dots, x_n),$$

donde  $h$  es independiente de  $\theta$ .

### EJEMPLO

#### Ejemplo

Si  $(X_1, \dots, X_n)$  es una m.a.s. de  $X \sim N(\mu, 1)$  la media muestral

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 **Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.**
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - **Propiedades de tipo asintótico**
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

Entre las **propiedades de tipo asintótico** (muestras de tamaño grande) destacamos:

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

Entre las **propiedades de tipo asintótico** (muestras de tamaño grande) destacamos:

- **Insegadez asintótica**

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

Entre las **propiedades de tipo asintótico** (muestras de tamaño grande) destacamos:

- **Insegadez asintótica**
- **Consistencia en media cuadrática**

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica



# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

- $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  estimador.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

- $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  estimador.
- Al hacer variar el tamaño de la muestra, el estimador puede verse como:
  - Una sucesión de estimadores  $\equiv \{\hat{\theta}_n\}$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

- $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  estimador.
- Al hacer variar el tamaño de la muestra, el estimador puede verse como:
  - Una sucesión de estimadores  $\equiv \{\hat{\theta}_n\}$

## Insesgadez asintótica

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es **asintóticamente insesgado** para  $\theta$  si

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

- $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  estimador.
- Al hacer variar el tamaño de la muestra, el estimador puede verse como:
  - Una sucesión de estimadores  $\equiv \{\hat{\theta}_n\}$

## Insesgadez asintótica

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es **asintóticamente insesgado** para  $\theta$  si

- Al aumentar el tamaño de muestra el sesgo tiende a cero.

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

- $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  estimador.
- Al hacer variar el tamaño de la muestra, el estimador puede verse como:
  - Una sucesión de estimadores  $\equiv \{\hat{\theta}_n\}$

## Insesgadez asintótica

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es **asintóticamente insesgado** para  $\theta$  si

- Al aumentar el tamaño de muestra el sesgo tiende a cero.

$$\bullet E[S^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \sigma^2$$

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## CONSISTENCIA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente para  $\theta$  si converge en probabilidad a  $\theta$ . Es decir,

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## CONSISTENCIA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente para  $\theta$  si converge en probabilidad a  $\theta$ . Es decir,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon) = 1, \text{ para todo } \varepsilon > 0.$$

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA



# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## CONSISTENCIA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente para  $\theta$  si converge en probabilidad a  $\theta$ . Es decir,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon) = 1, \text{ para todo } \varepsilon > 0.$$

La consistencia del estimador garantiza que tomando una muestra suficientemente grande con la estimación no nos desviamos mucho del parámetro que se pretende estimar.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## CONSISTENCIA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente para  $\theta$  si converge en probabilidad a  $\theta$ . Es decir,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon) = 1, \text{ para todo } \varepsilon > 0.$$

La consistencia del estimador garantiza que tomando una muestra suficientemente grande con la estimación no nos desviamos mucho del parámetro que se pretende estimar.

- La media muestral es un estimador consistente de la media poblacional

# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## Consistencia en media cuadrática

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente en media cuadrática para  $\theta$  si

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## Consistencia en media cuadrática

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente en media cuadrática para  $\theta$  si

- Es asintóticamente insesgado.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## Consistencia en media cuadrática

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente en media cuadrática para  $\theta$  si

- Es asintóticamente insesgado.
- Su varianza tiende a cero al aumentar el tamaño de muestra.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## Consistencia en media cuadrática

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente en media cuadrática para  $\theta$  si

- Es asintóticamente insesgado.
- Su varianza tiende a cero al aumentar el tamaño de muestra.

La consistencia en media cuadrática del estimador garantiza la consistencia.

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## Consistencia en media cuadrática

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es consistente en media cuadrática para  $\theta$  si

- Es asintóticamente insesgado.
- Su varianza tiende a cero al aumentar el tamaño de muestra.

La consistencia en media cuadrática del estimador garantiza la consistencia.

- La media muestral es un estimador consistente de la media poblacional



# ESTIMACIÓN PUNTUAL

- 1 Estimación Puntual. Propiedades de los Estimadores.
  - Introducción
  - Propiedades de los estimadores
    - Insesgadez
    - Eficiencia relativa
    - Eficiencia
    - Error Cuadrático Medio (ECM)
    - Suficiencia
  - Propiedades de tipo asintótico
    - Insesgadez asintótica
    - Consistencia
    - Consistencia en media cuadrática
    - Normalidad asintótica

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## NORMALIDAD ASINTÓTICA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es asintóticamente normal para  $\theta$  si converge en distribución a la distribución normal.

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## NORMALIDAD ASINTÓTICA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es asintóticamente normal para  $\theta$  si converge en distribución a la distribución normal. Es decir,

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## NORMALIDAD ASINTÓTICA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es asintóticamente normal para  $\theta$  si converge en distribución a la distribución normal. Es decir,

- Si  $\Phi$  es la función de distribución de la distribución  $N(0, 1)$  y  $F_n$  es la función de distribución de

UNIVERSIDAD  
DE MÁLAGA

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## NORMALIDAD ASINTÓTICA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es asintóticamente normal para  $\theta$  si converge en distribución a la distribución normal. Es decir,

- Si  $\Phi$  es la función de distribución de la distribución  $N(0, 1)$  y  $F_n$  es la función de distribución de

$$\frac{\hat{\theta}_n - E[\hat{\theta}_n]}{\sqrt{\text{Var}(\hat{\theta}_n)}},$$

entonces

# Estimación puntual: Propiedades asintóticas

## NORMALIDAD ASINTÓTICA

El estimador  $\hat{\theta}_n$  es asintóticamente normal para  $\theta$  si converge en distribución a la distribución normal. Es decir,

- Si  $\Phi$  es la función de distribución de la distribución  $N(0, 1)$  y  $F_n$  es la función de distribución de

$$\frac{\hat{\theta}_n - E[\hat{\theta}_n]}{\sqrt{\text{Var}(\hat{\theta}_n)}},$$

entonces

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = \Phi(x), \text{ para todo } x.$$