## Biometría

### Distribuciones muestrales

## ¿Qué tienen en común estos ejemplos?

## Banco de semillas de un pastizal uruguayo bajo diferentes condiciones de pastoreo

FEDERICO HARETCHE & CLAUDIA RODRÍGUEZ 

Ecología Austral 16:000-000. Diciembre 2006

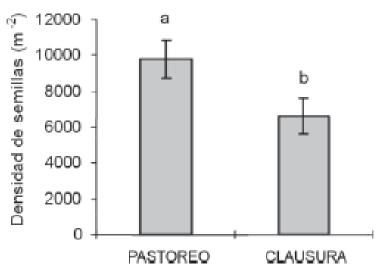


Figura 1. Densidad del banco de semillas (semillas/ $m^2 \pm EE$ ) de un pastizal uruguayo bajo condiciones de pastoreo y exclusión del ganado. Letras distintas encima de las barras indican diferencias significativas (p < 0.05).

Las elecciones presidenciales: encuesta e

ELISA CARRIO

11.7%

Buenos Aires, domingo 30 de septiembre de 2007

#### **FICHA TECNICA**

Universo: personas residentes en el territorio argentino, en hogares particulares en centros urbanos de más de 2000 habitantes, mayores de 18 años, en condiciones de votar

CRISTINA KIRCHNER

39 20%

- Tipo de encuesta: domiciliaria por muestreo y telefónica con el sistema CATI for Windows
- Tamaño de la muestra: 1329 casos; 1069 domiciliarios y 260 telefónicos
- Error estadístico: +/- 2,68% para un nivel de confianza del 95%

de septiembre de 2007

ROBERTO LAVAGNA

7.9%

### Inferencia estadística

Población o universo es el conjunto de todas las unidades de interés. Normalmente es demasiado grande para poder abarcarla. El estudio de toda la población se denomina censo.





 Muestra es un subconjunto suyo al que tenemos acceso y sobre el que realmente hacemos las observaciones (mediciones)

n



La inferencia estadística consiste en **generalizar** las conclusiones extraídas de una **muestra** sobre la **población** 



## Parámetros y estimadores

- Parámetro: Es una cantidad numérica calculada sobre la población
- Estimador: Es una cantidad numérica calculada sobre la muestra

¿Y en los ejemplos?



- Población
- Parámetro



- Muestra
- Estimador

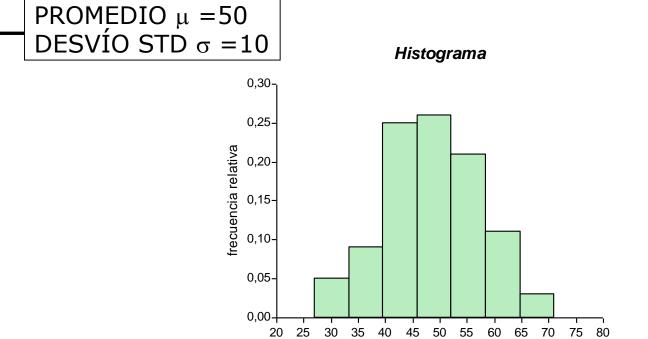
Pero ¿y cómo generalizamos? ¿podemos equivocarnos? Necesitamos manejar probabilidades

## Una situación supuesta

### **POBLACIÓN**

41	44	34	42	53
54	41	61	44	44
52	59	36	57	61
60	53	54	43	48
57	43	51	51	52
32	45	55	36	47
49	42	38	71	46
54	27	55	45	42
46	45	58	53	43
42	54	44	39	49
62	54	36	61	59
57	43	63	47	49
32	56	44	44	53
49	45	52	58	59
42	67	58	32	39
48	37	49	47	64
52	33	35	51	41
45	47	46	55	42
43	50	61	47	67
57	49	57	52	47

- Contamos con una población integrada por 100 individuos; es decir N=100
- La media de la población es 50; es decir µ=50
- La variabilidad de la población es de 10; es decir σ = 10

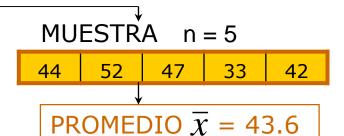


Х

## Y si sacamos una muestra?

### **POBLACIÓN**

41	44	34	42	53
54	41	61	44	44
52	59	36	57	61
60	53	54	43	48
57	43	51	51	52
32	45	55	36	47
49	42	38	71	46
54	27	55	45	42
46	45	58	53	43
42	54	44	39	49
62	54	36	61	59
57	43	63	47	49
32	56	44	44	53
49	45	52	58	59
42	67	58	32	39
48	37	49	47	64
52	33	35	51	41
45	47	46	55	42
43	50	61	47	67
57	49	57	52	47



- ☐ El promedio de la muestra no coincide con el de la población…
- □ La diferencia entre el valor muestral y el poblacional se denomina error muestral. En este caso, EM=43.6-50= -6.4
- ☐ Es el costo que pagamos por no haber efectuado un censo

PROMEDIO  $\mu = 50$ DESVÍO STD  $\sigma = 10$ 

## Y si sacamos otra muestra?

### **POBLACIÓN**

41	44	34	42	53
54	41	61	44	44
52	59	36	57	61
60	53	54	43	48
57	43	51	51	52
32	45	55	36	47
49	42	38	71	46
54	27	55	45	42
46	45	58	53	43
42	54	44	39	49
62	54	36	61	59
57	43	63	47	49
32	56	44	44	53
49	45	52	58	59
42	67	58	32	39
48	37	49	47	64
52	33	35	51	41
45	47	46	55	42
43	50	61	47	67
57	49	57	52	47

MUESTRA 45 38

PROMEDIO  $\bar{\chi} = 52.4$ 

EM=52.4-50=2.4

Los parámetros se calculan sobre los N valores de la población, por lo tanto no cambian a menos que cambie la población, son constantes.

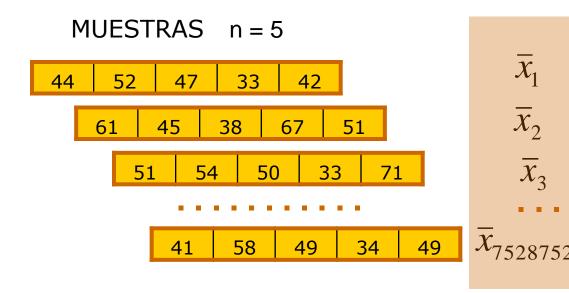
Los estimadores se calculan sobre n valores muestrales, por lo tanto varían de muestra en muestra y por lo tanto son variables aleatorias.

PROMEDIO  $\mu = 50$ DESVÍO STD  $\sigma = 10$ 

### **POBLACIÓN**

41	44	34	42	53
54	41	61	44	44
52	59	36	57	61
60	53	54	43	48
57	43	51	51	52
32	45	55	36	47
49	42	38	71	46
54	27	55	45	42
46	45	58	53	43
42	54	44	39	49
62	54	36	61	59
57	43	63	47	49
32	56	44	44	53
49	45	52	58	59
42	67	58	32	39
48	37	49	47	64
52	33	35	51	41
45	47	46	55	42
43	50	61	47	67
57	49	57	52	47

Si repitiésemos este proceso muchas veces, ¿Qué comportamiento esperaríamos para los 75.287.520 promedios muestrales posibles?



PROMEDIO  $\mu$  =50 DESVÍO STD  $\sigma$  =10

### Distribuciones muestrales

**Definición**: La distribución muestral de un estimador es la distribución de probabilidades de todos los posibles valores de un estimador que se pueden obtener extrayendo infinitas muestras aleatorias de tamaño n de la población.

La distribución de un estimador, como la de cualquier variable
aleatoria, se pueden caracterizar por:

- □ tendencia central
- □ variabilidad
- función de probabilidad

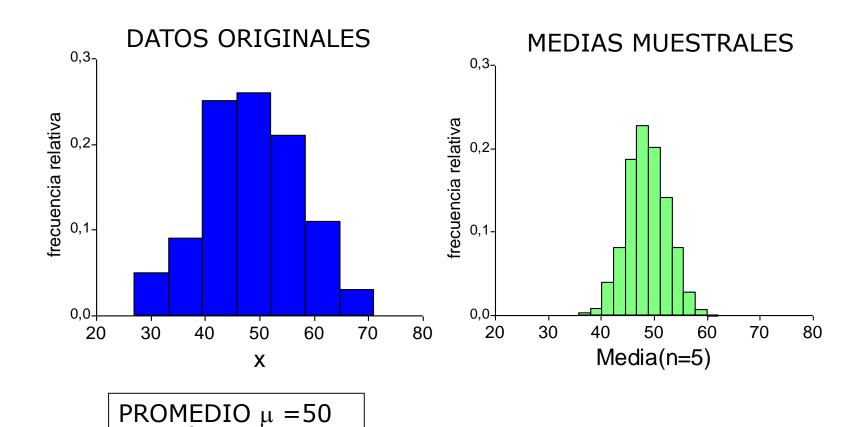
Las distribuciones muestrales de los estimadores pueden ser:

- aproximadas mediante técnicas de simulación
- derivadas matemáticamente

### Volviendo al ejemplo

## Distribución muestral de $\bar{x}$

DESVÍO ST $\dot{D}$   $\sigma = 10$ 



10

## Distribución muestral de $\bar{x}$

¿Y si promediamos todas las medias muestrales?

$$\mu_{\bar{x}} = \mu$$

ESTIMADOR INSESGADO

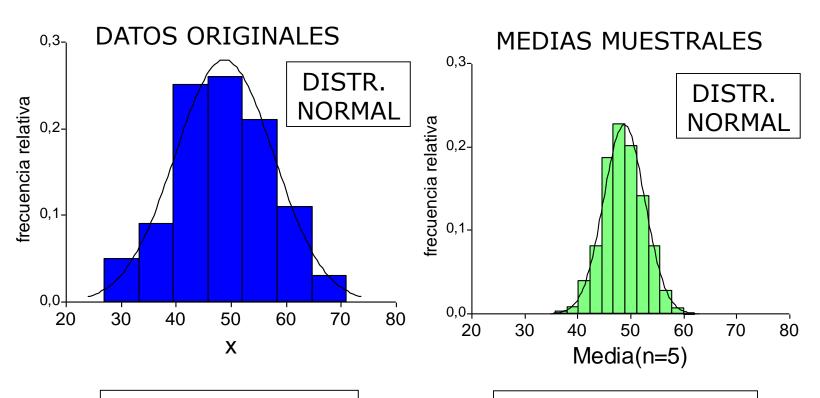
¿Cuál será la variabilidad de las medias muestrales?

$$\sigma_{\bar{x}} = \sigma/\sqrt{n}$$

El desvío estándar de un estimador se conoce como error estándar y da idea de la precisión en la estimación

## Distribución muestral de $\overline{X}$

¿Cuál será la distribución de probabilidades de  $\overline{\chi}$  ?

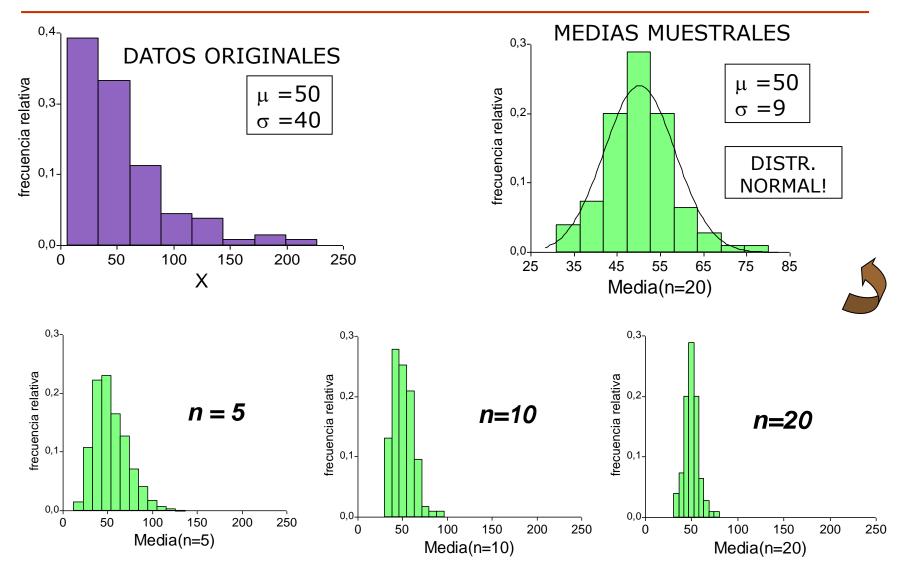


PROMEDIO  $\mu = 50$ DESVÍO STD  $\sigma = 10$ 

PROMEDIO  $\mu_{\bar{x}} = 50$ ERROR STD  $\sigma_{\bar{x}} = 4.5$ 

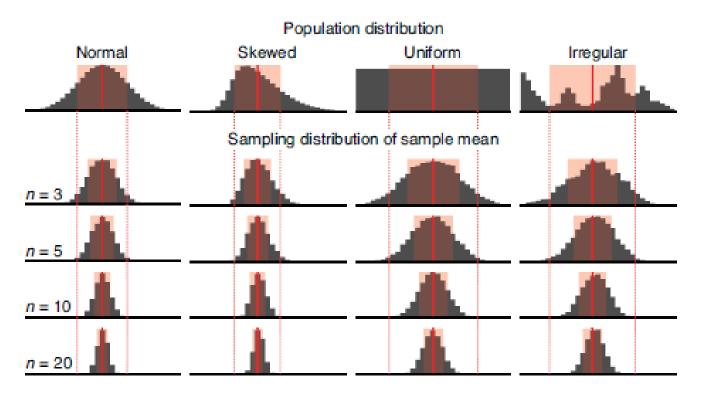
12

## ¿Y si los datos originales no siguen una distribución normal?



## ¿Y si los datos originales no siguen una distribución normal?

De cada distribución se extrajeron 10000 muestras del tamaño indicado, se calculó la media y se construyó la distribución muestral



### Teorema central del límite

Si de una población con distribución **no normal o desconocida** con media  $\mu$  y desvío estándar  $\sigma$  se extraen infinitas muestras aleatorias de tamaño n y a cada una de ellas se le calcula el promedio  $\overline{x}$ , se demuestra que éste se comporta según una **distribución normal** si n es **lo suficientemente grande** 

# ¿A qué consideramos un n "lo suficientemente grande"?

- floor Si la variable original es **normal**, entonces  $\overline{\chi}$  será normal, para cualquier n
- Si la variable original es aproximadamenţe simétrica y unimodal, entonces  $\overline{X}$  tenderá a una distribución aproximadamente normal para n relativamente bajos
- floor Si la variable original es marcadamente **asimétrica**, entonces n deberá ser de mayor para que la distribución de  $\overline{\chi}$  sea normal

## Algo para pensar...

 Una media muestral puede ser considerada como la suma de n variables aleatorias:

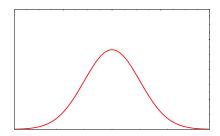
 $\bar{x} = \frac{1}{n}(x_1 + x_2 + \dots + x_n)$ 

- Por lo que el Teorema central del límite podría enunciarse: "Si se suman n variables aleatorias e independientes, la suma de dichas variables seguirá una distribución normal siempre y cuando n sea lo suficientemente grande"
- Cuando una variable (como la altura) es el resultado de la acción de muchos factores (variables), genéticos o ambientales, dicha variable seguirá una distribución normal
- En cambio, cuando es el resultado del efecto de un único o principal factor, la distribución tenderá a ser asimétrica o bimodal

### En resumen:

### Distribución muestral de $\bar{x}$ cuando $\sigma$ es conocido

- 1. La media de  $\,\overline{\chi}\,$  es:  $\mu_{\overline{\chi}}=\mu$
- 2. El desvío estándar de  $\bar{x}$  (ES) es:  $\sigma_{\bar{x}} = \sigma/\sqrt{n}$
- 3. Si el tamaño de la muestra es lo suficientemente grande o x es normal, la distribución de  $\overline{x}$  es normal



Por lo tanto es posible calcular probabilidades utilizando:

$$z = \frac{\overline{x} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}}$$

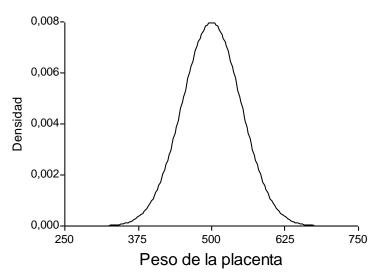
### Es útil conocer la distribución de un estimador?

Nos permite calcular probabilidades ⇒ **es la clave para hacer** inferencia!

### Por ejemplo:

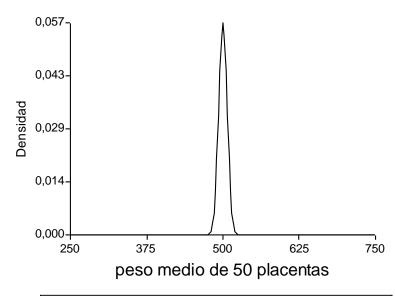
- Se sabe que el peso de la placenta de embarazos normales a término sigue una distribución normal con un promedio de 500g y un desvío estándar de 50g.
- Se determinó el peso de la placenta en 50 partos a término de madres fumadoras elegidas al azar y se obtuvo un promedio de 480g.
- ¿Cuál es la probabilidad de que la media muestral sea de 480g o menor?

### **DATOS ORIGINALES**



PROMEDIO  $\mu = 500$  DESVÍO STD  $\sigma = 50$ 

#### MEDIAS MUESTRALES



PROMEDIO 
$$\mu_{\bar{x}} = 500$$
  
ERROR STD  $\sigma_{\bar{x}} = 50/\sqrt{50} = 7$ 

$$P(\bar{x} < 480) = F(2.86) = 0.002$$

$$z = \frac{\overline{x} - \mu}{\sigma_{\overline{x}}} = \frac{480 - 500}{7} = 2.86$$

## ¿Qué necesitamos para hacer inferencia?

- una muestra aleatoria
- observaciones independientes
- un tamaño de muestra lo suficientemente grande

## Algunas dudas que surgen...

- ¿es necesario sacar muchas (infinitas) muestras para poder aplicar el TCL?
- ¿A mayor n más cerca del parámetro estará mi estimador?
- □ ¿A mayor n menor variabilidad de los datos?

# Distribución muestral de $\bar{x}$ cuando el desvío estándar poblacional es desconocido

- En la práctica es habitual que TODOS los parámetros poblacionales son desconocidos, es decir que ni el promedio μ ni el desvío estándar poblacional σ son conocidos!
- □ Como se desconoce  $\sigma$  se utiliza su estimador  $s \to mayor$  incertidumbre
- lacksquare No es correcto utilizar la distribución **normal** para  $\overline{\chi}$

Se demuestra que la media muestral en estos casos ajusta a una distribución conocida como t de Student

$$t_{GL} = \frac{\overline{x} - \mu}{s / \sqrt{n}}$$

### Distribución t de Student

- □ Tiene forma acampanada como la normal estándar, pero su dispersión es mayor (es más aplanada). Esto se debe a que al desconocer  $\sigma$  hay mayor incertidumbre
- $\square$  Es simétrica con respecto al cero, es decir que  $\mu=0$
- No se trata de una única curva, sino de infinitas curvas, cada una caracterizada por un parámetro denominado grados de libertad (GL)
- Los GL indican la cantidad de datos independientes, es decir el número de observaciones de la variable menos

 $\mathbf{t}_{\infty} = \mathbf{N} (0,1)$ 

el número de restricciones que verifican

- Los GL dependen del tamaño de la muestra y en este caso valen *n-1*
- A medida que aumentan los GL
   más se asemeja a la normal estándar
   (porque s converge a σ)

# Distribución muestral de $\bar{x}$ cuando no se conoce $\sigma$

- 1. La media de  $\,\overline{\chi}\,$  es:  $\,\mu_{\scriptscriptstyle\overline{\chi}}=\mu\,$
- 2. El desvío estándar (ES) de  $\overline{\chi}$  es:  $\sigma_{\overline{x}} = s/\sqrt{n}$
- 3. Si el tamaño de la muestra es lo suficientemente grande o x es normal, la distribución de  $\overline{X}$  es t de Student, con n-1 grados de libertad Por lo tanto es posible calcular probabilidades utilizando:

$$t_{n-1} = \frac{\overline{x} - \mu}{s / \sqrt{n}}$$

## Propiedades de un buen estimador

Insesgado: Un estimador es insesgado cuando la esperanza del estimador es igual al valor del parámetro que se desea estimar. O sea:

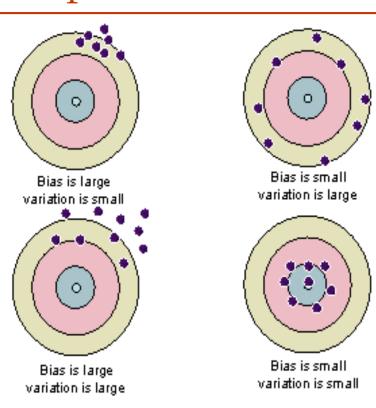
$$\mu_{(\hat{\theta})} = \theta$$

$$s^{2} = \frac{\sum (x - \overline{x})^{2}}{n - 1}$$
 es un estimador insesgado de  $\sigma^{2}$ 

$$s^2 = \frac{\sum (x - \overline{x})^2}{n}$$
 no lo es

 Consistente: A medida que el tamaño de la muestra aumenta el estimador debe tender al valor del parámetro y su variancia debe tender a cero

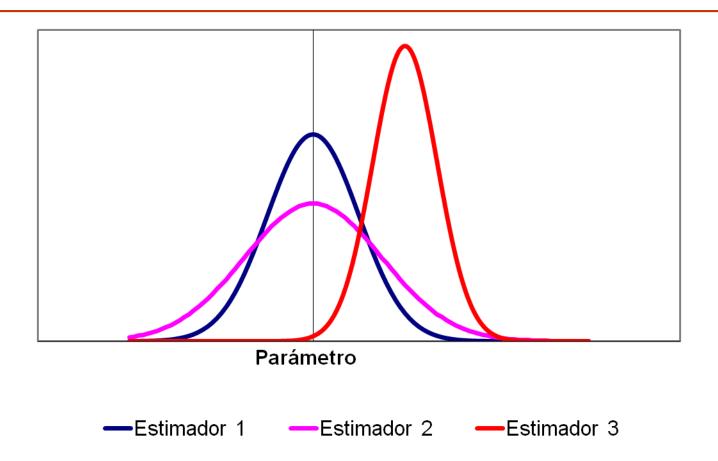
## Propiedades de un buen estimador



•Insesgado: significa que el promedio del estimador es igual al parámetro (no sobre ni subestima sistemáticamente al parámetro)

 De los estimadores insesgados, se prefieren aquellos con menor variabilidad (más consistentes)

### Distribución de 3 estimadores



¿Cuál es el mejor estimador?