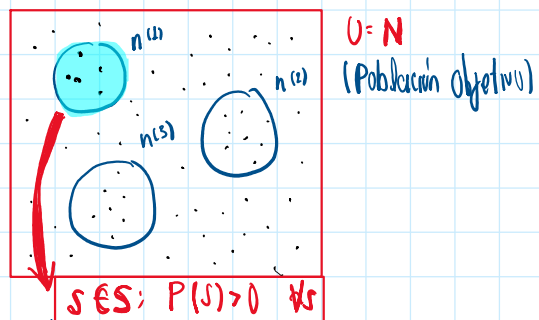


1. Determine el valor de verdad de las siguientes afirmaciones.

- (a) En el muestreo probabilístico se puede definir el número de muestras posibles que pueden seleccionarse de una población con una probabilidad $P(s) > 0; \forall s$ preestablecida mediante un mecanismo adecuado. **Verdadero**
- (b) El diseño de una investigación por muestreo implica un **proceso ordenado**, de tal forma que se cumple (1). Determinación de las mediciones; (2). Determinación del diseño muestral; (3). Planeación análisis estadístico; (4). Planeación trabajo de campo. **Falso**
- (c) **Un marco muestral debe listar todas las unidades de la población objetivo sin incluir unidades ajenas. Incluye un código único de identificación, organización sistemática y con información relevante.** **Verdadero**
- (d) Una buena muestra es una **muestra representativa**, que reproduce las características de interés que existen en la población de la forma más cercana posible. **Verdadero**



Orden lógico:

- (1). Determinación mecanismo
- (2). Determinación del diseño muestral
- (3). Planeación trabajo campo.
- (4). Planeación análisis estadístico.

Homogeneidad de la población

Respecto a una característica de interés

DIRECTORIO	SECUENCIA_P	ORDEN_x	CAR	SEC	CONS	REC	I. HOGAR
7910114	1	1	1	1	1	1	29795.3
7910115	1	1	1	0	1	0	189185.
7910119	1	1	1	0	1	1	1372884
7910120	1	1	1	0	1	1	1288338
7910121	1	1	1	0	1	1	1608499
7910122	1	1	1	0	1	0	2617299
7910123	1	1	1	0	1	1	1785715
7910125	1	1	0	1	1	0	2948595
7910126	1	1	1	0	1	1	1465174

- (e) En el muestreo aleatorio simple sin reemplazo, la probabilidad de seleccionar cualquier unidad es n/N , donde, n , el tamaño muestral, no influye en la precisión de las estimaciones. **Falso**

- (f) Las muestras de conveniencia carecen de **s sesgo de selección**, esto es, cuando alguna parte de la población objetivo no está representada en la muestra. **Falso**
- (g) La varianza poblacional σ^2 puede ser estimada a partir del estimador sesgado S^2 , que considera un **factor de corrección por población finita**.

Varianza muestral: $S^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}{n-1}; \bar{Y} = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n}$

$\sigma^2 = \text{Var}(\hat{\theta})$; $\hat{\sigma}^2 = \text{Var}(\hat{\theta})$: **Factor de corrección por población finita:** $(1 - \frac{n}{N}) : (\frac{N-n}{N})$

$\hat{\sigma}^2 = (\frac{N-n}{N}) S^2$

(1). Observación: ¿Es homogénea la muestra?

Si, en esta ocasión la muestra es homogénea, de forma que puede aplicarse un MAU, puesto que los hogares comparten características similares (ingreso).

2. Estime el ingreso total de los hogares τ , así como el ingreso promedio percibido μ . Calcule los correspondientes intervalos de confianza. Interprete estos resultados.

$\tau = \sum_{i=1}^N Y_i$; Y_i : Ingreso del i-ésimo hogar $\hat{\tau} \rightarrow \tau$: $\hat{\tau} = \sum_{i=1}^n Y_i$

$\mu = \frac{\sum_{i=1}^N Y_i}{N}$; $\hat{\mu} = \bar{Y} = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n}$: **Estructura general:** $\hat{\theta} \pm t_{\alpha/2, n-1} \cdot \sqrt{\text{Var}(\hat{\theta})}$; $\hat{\theta} \pm Z_{\alpha/2} \cdot \sqrt{\text{Var}(\hat{\theta})}$

$\tau = N\mu$; $\hat{\tau} = N\bar{Y}$

Parámetro a estimar	Varianza estimada del estimador	Intervalo de confianza del $(1 - \alpha)100\%$
μ	$\hat{V}(\bar{Y}) = (\frac{N-n}{N}) \frac{S^2}{n}$	$\bar{Y} \pm t_{\alpha/2, n-1} \sqrt{\hat{V}(\bar{Y})}$

```
#####
# Función para estimación
#####
estimar_parametro <- function(muestra, N, parametro, intervalo = FALSE, confianza = 0.95){
```

Lo que se quiere estimar: "tau", "mu", "sigma^2", "sigma"

μ	$\hat{V}(\bar{Y}) = \left(\frac{N-n}{N}\right) \frac{S^2}{n}$	$\bar{Y} \pm t_{\alpha/2, n-1} \sqrt{\hat{V}(\bar{Y})}$
τ	$\hat{V}(\hat{\tau}) = N^2 \hat{V}(\bar{Y})$	$N\bar{Y} \pm t_{\alpha/2, n-1} N \sqrt{\hat{V}(\bar{Y})}$
p	$\hat{V}(\hat{p}) = \left(\frac{N-n}{N}\right) \frac{\hat{p}\hat{q}}{n-1}$	$\hat{p} \pm t_{\alpha/2, n-1} \sqrt{\hat{V}(\hat{p})}$
A	$\hat{V}(\hat{A}) = N^2 \hat{V}(\hat{p})$	$N\hat{p} \pm t_{\alpha/2, n-1} N \sqrt{\hat{V}(\hat{p})}$

Lo que se quiere mostrar
 Tamaño poblacional
 "tau", "mu"
 "p", "A"
 se puede cambiar
 TRUE
 Clase objeto: Almacenar resultados

```
> obj_tau <- estimar_parametro(ingreso_muestra, N, parametro = "tau", intervalo = TRUE, confianza = 0.95)
> obj_tau
$Estimador
[1] 170952118135
$Varianza
[1] 3.585226e+17
$IC
[1] 169778271008 172125965261
```

10: Con una confianza del 95%, se puede determinar que el ingreso total de los hogares comprendidos en la ecu del año 2023 está dado entre (1) y (2) en COP.

```
> obj_mu <- estimar_parametro(ingreso_muestra, N, parametro = "mu", intervalo = TRUE, confianza = 0.95)
> obj_mu
$Estimador
[1] 2085774
$Varianza
[1] 53370599
$IC
[1] 2071452 2100096
```

Con una confianza del 95%, se puede determinar que el ingreso promedio de los hogares comprendidos en la ecu del año 2023 está dado entre (1) y (2) en COP.

3. Estime el total de hogares que poseen automóvil A, así como la proporción de hogares que se perciben como seguros p. Calcule los correspondientes intervalos de confianza. Interprete estos resultados.

$$Y_i = \begin{cases} 1, \\ 0, \end{cases}$$

$$Y_i \sim \text{Ber}(p) : \text{Var}(Y_i) = p(1-p) \\ E[Y_i] = p$$

$$\hat{p} = \sum_{i=1}^n \frac{Y_i}{n} ; \hat{A} = \sum_{i=1}^n Y_i$$

$$\hat{\theta} \pm t_{\alpha/2, n-1} \cdot \sqrt{\text{Var}(\hat{\theta})} : \hat{\theta} \pm z_{\alpha/2} \cdot \sqrt{\text{Var}(\hat{\theta})}$$

```
> obj_p
$Estimador
[1] 0.1436
$Varianza
[1] 2.309997e-05
$IC
[1] 0.1341777 0.1530223
```

```
> obj_A
$Estimador
[1] 74994.32
$Varianza
[1] 98137.46
$IC
[1] 74380.17 75608.46
```

```
> carro_poblacion
# A tibble: 2 x 2
  CAR Total
<int> <int>
1 0 6903
2 1 75058
```

```
> seguro_poblacion
# A tibble: 2 x 3
  SEC Total proporción
<int> <int> <dbl>
1 0 69440 0.847
2 1 12521 0.153
```

4. Determine el tamaño de muestra mínimo necesario para estimar la proporción de personas que poseen propiedad recreativa con un límite para el error de estimación del 2% y una confianza del 95%.

Parámetro Tamaño de muestra

p

$$n = \frac{Np(1-p)}{(N-1)D + p(1-p)}$$

$$D = \frac{\delta^2}{z_{\alpha/2}^2}$$

Para N muy grande:

$$n_0 = \frac{p(1-p)}{D}$$

$$n_{\max} = \frac{1}{4D} \text{ (cuando } p = 1/2)$$

Probabilidad
 Muestra con
 Distribución normal estándar

Vamos a suponer que p viene de una estimación de la población.

```
> # CUARTO PUNTO
> #
> objeto_prec <- estimar_parametro(muestra$REC, 81961, parametro = "p")
> p_rec <- objeto_prec$Estimador
> N <- 81961
> D <- ((0.02)^2 / qnorm(0.95, lower.tail = FALSE)^2)
> n <- (N * p_rec * (1 - p_rec)) / ((N - 1) * D + p_rec * (1 - p_rec))
> n
[1] 530.4565
```

El tamaño mínimo obtenido para la estimación de la proporción de hogares que poseen propiedad recreativa, con un 95% de confianza y un error de estimación del 2%.

n ; nrod = 531

que poseen propiedad recreativa, con
un 95% de confianza y un
error de estimación del 2% es de 331 hogares.