

**Aclaraciones:**

- El TP se puede hacer **individualmente o de a dos**.
- Los razonamientos y cálculos realizados se pueden presentar en una hoja (prolijamente) o en Latex. Se debe enviar también el script de R que usaron para resolver la parte de programación y algún archivo que contenga el gráfico del último item (con su interpretación).
- Se puede usar cualquier material, incluyendo lo visto en clase, Google, Wikipedia, el help de R, etc.
- La fecha límite de entrega es el **jueves 13 de octubre**.

Supongamos que tenemos  $X_1, \dots, X_n$  una muestra aleatoria de una distribución  $N(0, \sigma^2)$  con  $\sigma^2$  desconocido. Nos interesa estimar  $\sigma^4$ .

1. Usando algún método visto en clase, hallar un estimador  $\delta = \delta(X_1, \dots, X_n)$  IMVU para  $\sigma^4$ .
2. Hallar la esperanza y la varianza de  $\delta$  (en función de  $\sigma^2$ ). Decidir si dicho estimador es consistente y, en caso afirmativo, decidir si esa consistencia es fuerte o débil.  
*Sugerencia:* Probar y usar que

$$\sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \sigma^2 \chi_n^2.$$

3. Hallar la distribución asintótica de  $\delta$ .
4. Supongamos que  $n = 12$  y que la muestra observada es

3.87 4.37 -0.59 -2.31 2.74 -4.93 -4.41 0.63 2.89 14.70 -6.16 -5.56.

Queremos tener distintas estimaciones para la varianza de  $\delta$  (que de ahora en más llamaremos  $v$ ) en este caso.

- (a) Estimar  $\sigma^2$  (usando un estimador IMVU para este parámetro) y estimar  $v$  usando el item 2.
- (b) Estimar  $v$  usando la distribución asintótica de  $\delta$  hallada en el punto 3. Si necesita estimar a una función  $g(\sigma^2)$ , hágalo tomando  $g(\hat{\sigma}^2)$  donde  $\hat{\sigma}^2$  es el estimador IMVU de  $\sigma^2$ .
- (c) Estimar  $v$  haciendo un Bootstrap no paramétrico de los datos (es decir, remuestreando de la distribución empírica  $F_n$ ). Antes de generar las muestras Bootstrap, fijar la semilla usando la función `set.seed()`. Fijar esta semilla fija la “aleatoriedad” con la que se generan los datos y de esta forma se puede replicar la simulación.
- (d) Estimar  $v$  haciendo un Bootstrap paramétrico (es decir, generando nuevas muestras de tamaño  $n$  con distribución  $N(0, \hat{\sigma}^2)$ ). Al igual que en el item anterior, fije la semilla con las que genera las muestras Bootstrap.

5. Vamos a realizar el siguiente estudio de simulación: suponemos que el  $\sigma^2$  real que genera los datos es igual a 1 y para cada uno de los valores de  $n = 10, 30, 80, 150, 300$  hacemos lo siguiente:
- (a) Hallar la varianza exacta de  $\delta$  cuando  $\sigma^2$  es igual a 1.
  - (b) Generar una muestra de tamaño  $n$  de una distribución  $N(0, 1)$ . Usando esta muestra, hacer las mismas cuatro estimaciones de  $v$  que hicimos en el ítem 4.
  - (c) Repetir el ítem anterior 1000 veces, obteniendo así 1000 realizaciones para cada uno de los cuatro estimadores de  $v$ . Fijar la semilla que genera las 1000 muestras de tamaño  $n$ .
  - (d) Para cada uno de los cuatro métodos, hacer un histograma de las 1000 realizaciones obtenidas. ¿Qué estima este histograma?
  - (e) Usando las 1000 repeticiones para cada método y el valor exacto de  $v$  hallado en 5a, estimar el error cuadrático medio (ECM) para cada uno de los cuatro métodos.
  - (f) Poner en un mismo gráfico y en función de  $n$  los valores estimados de los ECM de los cuatro métodos. En base al gráfico, decidir cual de los cuatro métodos usaría.

6. Queremos ver como funcionan los estimadores de  $v$  propuestos cuando el modelo especificado es incorrecto. Nos restringimos a un caso donde los elementos de la muestra siguen una distribución mezcla de normales

$$X = WY + (1 - W)Z$$

donde  $W \sim Ber(\frac{1}{2})$ ,  $Y \sim \mathcal{N}(1, 1)$  y  $Z \sim \mathcal{N}(-1, 1)$  todas independientes.

- (a) Calcular  $\mathbb{E}(X)$ . Realizar un histograma para  $n = 2000$  observaciones de  $X$ .
- (b) Se quiere obtener el valor exacto de  $v$  para muestras de tamaños  $n = 10, 20, 30, 80, 150, 300$ . Como la cuenta teórica es complicada vamos estimarlo con una simulación de Monte-Carlo. Para hacer esto calcular  $\delta$  sobre  $N = 10000$  muestras de tamaño  $n$  y obtener su varianza muestral.
- (c) Haga las mismas estimaciones que en el punto 5 generando los datos bajo este modelo. Utilice como valor de  $v$  verdadero los obtenidos en el item anterior.
- (d) Haga una tabla con los errores cuadraticos medios estimados para cada método y valor de  $n$ . Que método elegiría?