

Muestras probabilísticas

Muestras probabilísticas

Cargamos la librería a utilizar

```
library(TeachingSampling)
```

Creamos el vector de caracteres y definimos su tamaño poblacional y muestral

```
U <- c("Yves", "Ken", "Erik", "Sharon", "Leslie")  
U[1]
```

```
## [1] "Yves"  
N <- length(U)  
N  
  
## [1] 5  
n <- 2  
n  
  
## [1] 2
```

Con la función `support` observamos las posibles muestras de tamaño `n`

```
Support(N,n)
```

```
##      [,1] [,2]  
## [1,]     1    2  
## [2,]     1    3  
## [3,]     1    4  
## [4,]     1    5  
## [5,]     2    3  
## [6,]     2    4  
## [7,]     2    5  
## [8,]     3    4  
## [9,]     3    5  
## [10,]    4    5
```

```
Support(N,n,U)
```

```
##      [,1]      [,2]  
## [1,] "Yves"   "Ken"  
## [2,] "Yves"   "Erik"  
## [3,] "Yves"   "Sharon"  
## [4,] "Yves"   "Leslie"  
## [5,] "Ken"    "Erik"  
## [6,] "Ken"    "Sharon"  
## [7,] "Ken"    "Leslie"  
## [8,] "Erik"   "Sharon"  
## [9,] "Erik"   "Leslie"  
## [10,] "Sharon" "Leslie"
```

Considere el siguiente diseño de muestreo p() tal que asigna las siguientes probabilidades de selección a cada una de las 10 posibles muestras de tamaño 2 del soporte Q de la población U.

```
p <- c(0.13,0.2,0.15,0.1,0.15,0.04,0.02,0.06,0.07,0.08)
```

```
p
```

```
## [1] 0.13 0.20 0.15 0.10 0.15 0.04 0.02 0.06 0.07 0.08
```

Con las siguientes instrucciones verificamos que las propiedades de diseño muestral sean satisfechas.

```
sum(p)
```

```
## [1] 1
```

```
p<0
```

```
## [1] FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE
```

La función Ik(N,n) entrega una matriz que indica la pertenencia o no del elemento en la muestra.

```
Ind <- Ik(N, n)
```

```
Q <- Support(N, n, U)
```

```
data.frame(Q, p, Ind)
```

```
##      X1      X2      p X1.1 X2.1 X3 X4 X5
## 1    Yves    Ken 0.13    1    1  0  0  0
## 2    Yves   Erik 0.20    1    0  1  0  0
## 3    Yves Sharon 0.15    1    0  0  1  0
## 4    Yves Leslie 0.10    1    0  0  0  1
## 5     Ken   Erik 0.15    0    1  1  0  0
## 6     Ken Sharon 0.04    0    1  0  1  0
## 7     Ken Leslie 0.02    0    1  0  0  1
## 8    Erik Sharon 0.06    0    0  1  1  0
## 9    Erik Leslie 0.07    0    0  1  0  1
## 10   Sharon Leslie 0.08    0    0  0  1  1
```

El cálculo de las probabilidades de inclusión se hace muy sencillo al multiplicar las probabilidades de selección con cada una de las variables indicadoras. El resultado se suma por columnas y la salida es un vector de tamaño N = 5 de probabilidades de inclusión.

```
multip <- p * Ind
```

```
colSums(multip)
```

```
## [1] 0.58 0.34 0.48 0.33 0.27
```

Nótese que la suma de probabilidades de inclusión es el tamaño de muestra esperado, en este caso igual a 2.

```
pik <- Pik(p,Ind)
```

```
pik
```

```
##      [,1] [,2] [,3] [,4] [,5]
## [1,] 0.58 0.34 0.48 0.33 0.27
```

```
sum(pik)
```

```
## [1] 2
```

Las probabilidades de inclusión de segundo orden se obtienen de la siguiente manera:

```
pikl <- Pikl(N,n,p)
```

```
pikl
```

```

##      [,1] [,2] [,3] [,4] [,5]
## [1,] 0.58 0.13 0.20 0.15 0.10
## [2,] 0.13 0.34 0.15 0.04 0.02
## [3,] 0.20 0.15 0.48 0.06 0.07
## [4,] 0.15 0.04 0.06 0.33 0.08
## [5,] 0.10 0.02 0.07 0.08 0.27

```

Parámetros y estimadores

Suponga que en nuestra población de ejemplo se quiere estimar el total de la variable y. El valor para cada uno de los elementos de la población es el siguiente:

```

y <- c(32, 34, 46, 89, 35)
ty <- sum(y)
ty

```

```

## [1] 236
ybar <- ty / N
ybar

```

```

## [1] 47.2

```

En el caso del estimador horvitz thompson, si la primera muestra (cuyos elementos son Yves y Ken) hubiese sido seleccionada, el estimador de Horvitz-Thompson arrojaría la siguiente estimación:

```

y.s <- c(32, 34)
pik.s <- c(0.58, 0.34)
HT(y.s, pik.s)

```

```

##      [,1]
## [1,] 155.1724

```

Calcularemos el estimador para todas las muestras posibles

```

all.pik <- Support(N, n, pik)
all.y <- Support(N, n, y)
all.HT <- rep(0, 10)

for(k in 1:10){
  all.HT[k] <- HT(all.y[k,], all.pik[k,])
}

AllSamples = data.frame(Q, p, all.pik, all.y, all.HT)
AllSamples

```

```

##      X1     X2   p X1.1 X2.1 X1.2 X2.2    all.HT
## 1    Yves   Ken 0.13 0.58 0.34    32    34 155.1724
## 2    Yves   Erik 0.20 0.58 0.48    32    46 151.0057
## 3    Yves Sharon 0.15 0.58 0.33    32    89 324.8694
## 4    Yves Leslie 0.10 0.58 0.27    32    35 184.8020
## 5     Ken   Erik 0.15 0.34 0.48    34    46 195.8333
## 6     Ken Sharon 0.04 0.34 0.33    34    89 369.6970
## 7     Ken Leslie 0.02 0.34 0.27    34    35 229.6296
## 8   Erik Sharon 0.06 0.48 0.33    46    89 365.5303
## 9   Erik Leslie 0.07 0.48 0.27    46    35 225.4630

```

```
## 10 Sharon Leslie 0.08 0.33 0.27 89 35 399.3266
```

El vector all.HT contiene las estimaciones Horvitz-Thompson para cada una de las 10 posibles muestras, su esperanza se calcula en R como

```
sum(p * all.HT)
```

```
## [1] 236
```

Muestreo con reemplazo

Mediante el siguiente código obtenemos todas las muestras posibles de tamaño $m = 2$

```
m <- 2
```

```
SupportWR(N, m, ID=FALSE)
```

```
## [,1] [,2]
## [1,] 1 1
## [2,] 1 2
## [3,] 1 3
## [4,] 1 4
## [5,] 1 5
## [6,] 2 2
## [7,] 2 3
## [8,] 2 4
## [9,] 2 5
## [10,] 3 3
## [11,] 3 4
## [12,] 3 5
## [13,] 4 4
## [14,] 4 5
## [15,] 5 5
```

```
SupportWR(N, m, ID=U)
```

```
## [,1] [,2]
## [1,] "Yves" "Yves"
## [2,] "Yves" "Ken"
## [3,] "Yves" "Erik"
## [4,] "Yves" "Sharon"
## [5,] "Yves" "Leslie"
## [6,] "Ken" "Ken"
## [7,] "Ken" "Erik"
## [8,] "Ken" "Sharon"
## [9,] "Ken" "Leslie"
## [10,] "Erik" "Erik"
## [11,] "Erik" "Sharon"
## [12,] "Erik" "Leslie"
## [13,] "Sharon" "Sharon"
## [14,] "Sharon" "Leslie"
## [15,] "Leslie" "Leslie"
```

```
pk <- c(0.25, 0.25, 0.125, 0.125, 0.25)
```

```
QWR <- SupportWR(N, m, ID=U)
```

```
pWR <- p.WR(N, m, pk)
```

```

nkWR <- nk(N, m)
SamplesWR <- data.frame(QWR, pWR, nkWR)

```

Para el estimador de hansen-Hurwitz de cada muestra se tiene

```

all.y <- SupportWR(N, n, y)
all.pk <- SupportWR(N, n, pk)
all.HH <- rep(0, 15)

for(k in 1:15){
  all.HH[k] <- HH(all.y[k,], all.pk[k,])[1,1]
}

AllSamplesWR <- data.frame(QWR, all.pk, pWR, all.y, all.HH)
AllSamplesWR

```

	X1	X2	X1.1	X2.1	pWR	X1.2	X2.2	all.HH
## 1	Yves	Yves	0.250	0.250	0.062500	32	32	128
## 2	Yves	Ken	0.250	0.250	0.125000	32	34	132
## 3	Yves	Erik	0.250	0.125	0.062500	32	46	248
## 4	Yves	Sharon	0.250	0.125	0.062500	32	89	420
## 5	Yves	Leslie	0.250	0.250	0.125000	32	35	134
## 6	Ken	Ken	0.250	0.250	0.062500	34	34	136
## 7	Ken	Erik	0.250	0.125	0.062500	34	46	252
## 8	Ken	Sharon	0.250	0.125	0.062500	34	89	424
## 9	Ken	Leslie	0.250	0.250	0.125000	34	35	138
## 10	Erik	Erik	0.125	0.125	0.015625	46	46	368
## 11	Erik	Sharon	0.125	0.125	0.031250	46	89	540
## 12	Erik	Leslie	0.125	0.250	0.062500	46	35	254
## 13	Sharon	Sharon	0.125	0.125	0.015625	89	89	712
## 14	Sharon	Leslie	0.125	0.250	0.062500	89	35	426
## 15	Leslie	Leslie	0.250	0.250	0.062500	35	35	140