

Taller 2 entrega problema en grupo. MAT3 (estadística) GIN2 2020-2021 - Estadística inferencial mayo 2021.

nombre1, apellido1_1 apellido1_22; nombre2, apellido2_1 apellido2_2;...

Contenidos

1 Taller 2 evaluable. Entrega de problemas	1
1.1 Problema 1	1
1.2 Problema 2	2
1.3 Problema 3	3
1.4 Problema 4	4

1 Taller 2 evaluable. Entrega de problemas

Taller en grupo entregad las soluciones en .Rmd y .html o .pdf. o escribirlas de forma manual y escanear el resultado, en un solo fichero. Cada apartado vale 1 punto en total hay 15 puntos y se pondera la 10 puntos.

1.1 Problema 1

- Consideremos la siguiente muestra aleatoria simple de una v.a. continua X : $-3, -2, -1, 0, 0, 1, 2, 3, 4$ de tamaño $n = 9$. Calcular, en esta muestra, el error estándar de estadístico media aritmética de la muestra.
- Consideremos la siguiente muestra aleatoria simple de tamaño $n = 10$ de una v.a. X con distribución $Ber(p)$: $1, 0, 1, 0, 1, 1, 1, 1, 1, 0$ Calcular, en esta muestra, el estadístico proporción muestral y su error estándar.
- Suponiendo que la población es normal calcular un intervalo de confianza del 95% para μ_X .
- Suponiendo que la población es normal calcular un intervalo de confianza del 95% para σ_X^2 .

Ayuda de R, acabad vosotros los cálculos

```
muestra1=c(-3,-2,-1,0,0,1,2,3,4)
mean(muestra1)
```

```
## [1] 0.4444444
```

```
sum(muestra1)
```

```
## [1] 4
```

```
sum(muestra1^2)
```

```
## [1] 44
```

```
n=length(muestra1)
n
```

```
## [1] 9
```

```
muestra2=c(1,0,1,0,1,1,1,1,1,0)
table(muestra2)
```

```
## muestra2
## 0 1
## 3 7

length(muestra2)

## [1] 10
```

1.1.1 Solución

1.2 Problema 2

Queremos comparar los rendimientos medidos en consumo de CPU de dos configuraciones (C1 y C2) de un servidor de datos tienen una media similar, de hecho queremos tener evidencia contra que el rendimiento medio del servidor C1 es superior al del servidor C2. No conocemos σ_1 y σ_2 . Disponemos de dos muestras independientes de consumo por hora realizados para cada configuración C1 y C2, de tamaños $n_1 = n_2 = 100$, respectivamente.

Para bajarlos utilizad la dirección de los ficheros `raw` que se muestran en el siguiente código

```
C1=read.csv(
  "https://raw.githubusercontent.com/joanby/estadistica-inferencial/master/datasets/C1.csv",
  header=TRUE)$time
C2=read.csv(
  "https://raw.githubusercontent.com/joanby/estadistica-inferencial/master/datasets/C2.csv",
  header=TRUE)$time

n1=length(na.omit(C1))
n1

## [1] 100

n2=length(na.omit(C2))
n2

## [1] 100

media.muestra1=mean(C1,na.rm=TRUE)
media.muestra1

## [1] 38.5841

media.muestra2=mean(C2,na.rm=TRUE)
media.muestra2

## [1] 33.7953

desv.tip.muestra1=sd(C1,na.rm=TRUE)
desv.tip.muestra1

## [1] 3.014567

desv.tip.muestra2=sd(C2,na.rm=TRUE)
desv.tip.muestra2

## [1] 6.727062
```

Calculamos las medias y las desviaciones típicas muestrales de los tiempos empleados para cada muestra. Los datos obtenidos se resumen en la siguiente tabla:

$$\begin{array}{rcl} n_1 & = & 100, \quad n_2 = 100 \\ \bar{x}_1 & = & 38.5841, \quad \bar{x}_2 = 33.7953 \\ \tilde{s}_1 & = & 3.014567, \quad \tilde{s}_2 = 6.7270621 \end{array}$$

Se pide:

- Comentad brevemente el código de R explicando que hace cada instrucción.
- Contrastad si hay evidencia de que los rendimientos medios son distintas entre los dos grupos. En dos casos considerando las varianzas desconocidas pero iguales o desconocidas pero distintas. Tenéis que hacer el contraste de forma manual y con funciones de R y resolver el contraste con el p -valor.
- Calculad e interpretad los intervalos de confianza BILATERALES al nivel de confianza del 95% para la diferencia de medias de los rendimientos en los casos anteriores.
- Comprobad con el test de Fisher y el de Levene si las varianzas de las dos muestras son iguales contra que son distintas. Tenéis que resolver el test de Fisher con R y de forma manual y el test de Levene con R y decidir utilizando el p -valor.

1.2.1 Solución

1.3 Problema 3

Se prueba la misma implementación de un algoritmo para reconocer caras de la base de datos de una empresa con dos diferentes tipos de cámaras.

Para ello $n = 100$ trabajadores pasan por cada una de las cámaras 1 vez.

Los resultados se pueden cargar con el siguiente código.

```
caras=read.csv(
  "https://raw.githubusercontent.com/joanby/estadistica-inferencial/master/datasets/caras.csv",
  header=TRUE)
str(caras)

## 'data.frame': 100 obs. of 3 variables:
## $ empleado: int 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
## $ aciertoA: int 0 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
## $ aciertoB: int 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...

table(caras$aciertoA,caras$aciertoB)

##
##      0  1
## 0  0 12
## 1  1 87
```

Donde `empleado` es la variable el identificador del empleado y `aciertoA` y `aciertoB` valen 1 si se acierta la identidad y 0 si se falla para el mismo empleado en cada una de las cámaras.

Se pide:

- Cargad los datos desde el servidor y calcular el tamaño de las muestras y la proporción de aciertos de cada muestra.
- Contrastad si hay evidencia de que las proporciones de aciertos con la cámara A son iguales que las del algoritmo con la cámara . Definid bien las hipótesis y las condiciones del contraste. Resolver el contraste de forma manual utilizando R solo como calculadora y resolver el contraste con el p -valor (calculado con R).
- Resolver el contraste con funciones de R.
- Calcular un intervalo de confianza bilateral para la diferencia de las proporciones al nivel de confianza del 95% con R y de forma manual utilizando R como calculadora y para calcular los cuantiles.

1.3.1 Solución

1.4 Problema 4

El encargado de calidad piensa que X = número de quejas de clientes por día en las oficinas de atención al cliente de una determinada zona de una ciudad sigue una ley $Po(\lambda = 5)$. Para comprobarlo toma una muestra de $n = 100$ días:

```
quejas=read.csv(
  "https://raw.githubusercontent.com/joanby/estadistica-inferencial/master/datasets/quejas.csv",
  header=TRUE)
str(quejas)

## 'data.frame': 100 obs. of 1 variable:
## $ Num_quejas: int 4 6 4 2 6 2 7 10 7 4 ...

ni=c(0,table(quejas))
names(ni)[1]="0"
ni

## 0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11
## 0 1 8 11 16 16 14 14 11 4 4 1

n=sum(ni)
n

## [1] 100

pi=c(dpois(0:10,lambda=5),1-sum(dpois(0:10,lambda=5)))
names(pi)=c(paste0("Prob(X=",0:10,"),""),"Prob(X>=11)")
pi

## Prob(X=0) Prob(X=1) Prob(X=2) Prob(X=3) Prob(X=4) Prob(X=5)
## 0.006737947 0.033689735 0.084224337 0.140373896 0.175467370 0.175467370
## Prob(X=6) Prob(X=7) Prob(X=8) Prob(X=9) Prob(X=10) Prob(X>=11)
## 0.146222808 0.104444863 0.065278039 0.036265577 0.018132789 0.013695269

sum(pi)

## [1] 1

ei=n*pi
ei

## Prob(X=0) Prob(X=1) Prob(X=2) Prob(X=3) Prob(X=4) Prob(X=5)
## 0.6737947 3.3689735 8.4224337 14.0373896 17.5467370 17.5467370
## Prob(X=6) Prob(X=7) Prob(X=8) Prob(X=9) Prob(X=10) Prob(X>=11)
## 14.6222808 10.4444863 6.5278039 3.6265577 1.8132789 1.3695269

ei>5

## Prob(X=0) Prob(X=1) Prob(X=2) Prob(X=3) Prob(X=4) Prob(X=5)
## FALSE FALSE TRUE TRUE TRUE TRUE
## Prob(X=6) Prob(X=7) Prob(X=8) Prob(X=9) Prob(X=10) Prob(X>=11)
## TRUE TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE

# no se cumple la condición para el test chi^2
#hay que agrupar los 3 primeros y los 3 últimos
# test chi^2 sin agrupar...
chi0=sum((ei-ni)^2/ei)
chi0
```

```
## [1] 10.36668
```

```
k=12# clases dce 0 a mayor o igual 11  
k=12# clases de 0 a 11  
pchisq(chi0,df=k-1,lower.tail=FALSE)
```

```
## [1] 0.4977365
```

Se pide:

- Plantead un contraste de bondad de ajuste χ^2 H_0 : los datos siguen una distribución $Po(\lambda = 5)$. Calculas las probabilidades y frecuencias esperadas utilizando los datos del código anterior.
- Reagrupar los datos y resolver el test manualmente pero usando R para el cálculo del p -valor. Resolver el contraste
- Resolver el contraste con la función adecuada de R.

1.4.1 Solución