Taller 2 entrega problema en grupo. MAT3 (estadística) GIN2 2020-2021 - Estadística inferencial mayo 2921.

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

Contenidos

1	aller 2 evaluable. Entrega de problemas	1
	1 Problema 1	1
	2 Problema 2	2
	3 Problema 3	3
	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

- a. 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.
- b. Consideremos la siguiente muestra aleatoria simple de tamaño n=10 de una v.a. X con distribución Ber(p): 1,0,1,0,1,1,1,1,0 Calcular, en esta muestra, el estadístico proporción muestral y su error estándar.
- c. Suponiendo que la población es normal calcular un intervalo de confianza del 95% para μ_X .
- d. 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 del 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))
## [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:

```
n_1 = 100, n_2 = 100

\overline{x}_1 = 38.5841, \overline{x}_2 = 33.7953

\tilde{s}_1 = 3.014567, \tilde{s}_2 = 6.7270621
```

Se pide:

- a. Comentad brevemente el código de R explicando que hace cada instrucción.
- b. 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 contrate con el p-valor.
- c. Calculad e interpretar los intervalos de confianza BILATERALES al nivel de confianza del 95% para la diferencia de medias de los rendimientos en los casos anteriores.
- d. Comprobad con el test de Fisher y el de Levene si las varianza de las dos muestras son iguales contra que son distintas. Tenéis que resolver el test de Fisher con ${\tt R}$ y de forma manual y el test de Levene con ${\tt R}$ y decidir utilizando el p-valor.

1.2.1 Solución

1.3 Problema 3

Se prueba la misma implementación de una algoritmo para reconocer caras de la base de datos de una empresa con dos diferente 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:
                    1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
   $ empleado: int
   $ aciertoA: int
                     0 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
   $ aciertoB: int 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
table(caras$aciertoA, caras$aciertoB)
##
##
        0
          1
##
     0
       0 12
```

Donde empleadop 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:

- a. Cargad los datos desde el servidos y calcular el tamaño de las muestras y la proporción de aciertos de cada muestra.
- b. Contrastad si hay evidencia de que las 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).
- c. Resolver el contraste con funciones de R.
- d. Calcular un intervalo de confianza bilateral para la diferencia de la 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
##
          2 3 4 5 6 7 8
                               9 10 11
         8 11 16 16 14 14 11
n=sum(ni)
## [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)")
##
     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=9) Prob(X=10) Prob(X>=11)
                              Prob(X=8)
## 0.146222808 0.104444863 0.065278039 0.036265577 0.018132789 0.013695269
sum(pi)
## [1] 1
ei=n*pi
еi
##
     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
                                                                   1.3695269
##
                                          3.6265577
                                                      1.8132789
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
                                                           FALSE
##
                      TRUE
                                              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
pchisq(chi0,df=k-1,lower.tail=FALSE)
```

[1] 0.4977365

Se pide:

- a. 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.
- b. Reagrupar los datos y resolver el test manualmente pero usando R
 para el cálculo del p-valor. Resolver el contraste
- c. Resolver el contraste con la función adecuada de R.

1.4.1 Solución