```
# PRUEBAS - PC1 #
#**PARA UNA VARIABLE DICOTÓMICA
##################
#Prueba Binomial#
#################
#Se necesita la cantidad de éxitos
##table: para que arroje la cantidad de TRUE or FALSE de la condición dada
table(resta$Concurrencia>5)
# Prueba de Hipotesis
#Método exacto
#binom.test(cant.éxitos, #obs. totales, val. hipotético(pi0), "g")
#tipo de prueba:
#"t": bilateral(H1:pi!=pi0)
#"l" : unilateral(H1:pi<pi0)
#"g": unilateral(H1:pi>pi0)
binom.test(19,50,0.4,"g")
#Intervalo de confianza
#TIPO DE PRUEBA: Siempre: "t"
```

binom.test(19,50,0.4,"t",0.97)

## #\*\*PARA EVAÑUAR SUPUESTOS

```
#*a)Para determinar la distribución de los datos
#Prueba de Kolmogorov-Smirnov#
#Gráficos opcionales
library(vioplot)
par(mfrow=c(2,1))
boxplot(resta$Monto,col=4)
plot(density(resta$Monto),col=4)
#Gráfico de violín:
par(mfrow=c(1,1))
vioplot(resta$Monto,col=4,horizontal=T)
#Nota: por las curvas es probable de que los datos no se ajusten a una uniforme
#Gráfica de la dist. acumulada empírica
plot.ecdf(resta$Monto,col=3)
###PRUEBA
#ks.test(variable, "dist teórica", como estimarías los parámetros en base a esa dist)
ks.test(resta$Monto,"punif",min(resta$Monto),
    max(resta$Monto))
```

#Prueba Chi Cuadrado de Pearson: Ajuste a la multinomial#

```
tabla<-table(resta$Menú)
prob<-c(1,1,1,1)/4
# Método exacto
library(RVAideMemoire)
#Pasar la tabla inicial a vector
tabla1<-as.vector(tabla)
multinomial.test(tabla1,prob)
# Prueba Chi Cuadrado de Pearson - Ajuste a una dist. teórica#
tabla2<-table(resta$Postres);tabla2
#Gráfico previo:
plot(0:5,tabla2,type="h",col=6,main="Gráfico de líneas")
#Probabilidades
#prob<-dbinom(dimensión de x, máximo valor de x,prob éxito(si no te lo dan se estima))
prob<-dbinom(0:5,5,0.5)
chisq.test(tabla2,p=prob)
#Comentario: esperados menores a 5
res$expected # si tienen valores esperados menores a 5 se agrupan
#Se sumarán los valores de las frecuencias menor a 5 con la siguiente (posición) columna
#Fijarse en la tabla inicial, esos valores se suman
```

```
#La nueva tabla sería:
obs<-c(18,11,9,12)
#Tambipen se suman según la posición hallada antes
probc<-c(prob[1]+prob[2],prob[3],prob[4],prob[5]+prob[6])</pre>
#Aplicar nuevamente la prueba, con las correcciones:
chisq.test(obs,p=probc)
#*b) Para probar normalidad
#Prueba deShapiro Wilk #
#Prueba de Anderson-Darling#
primer<-subset(feria,Dia=="Primer")</pre>
library(goftest)
goftest::ad.test(primer$Tiempo,"pexp",1/mean(primer$Tiempo), estimated = F)
```

```
#Prueba D'Agostino
install.packages("PoweR")
library(PoweR)
#statcompute(Tipo de prueba: 6 (siempre), variable)
statcompute(6, estatura)
########################
#Prueba de Jarque-Bera
install.packages("moments")
library(moments)
jarque.test(estatura)
#*c) Para evaluar aleatoriedad
# Prueba de Rachas
library(tseries)
runs.test(as.factor(primer$Gasto>100))
#*c) Para evaluar simetría
```

```
#Prueba de Triadas #
####################################
# Prueba de simetría
library(lawstat)
#Poner boot=F, para quitar bootstrap
#Prueba MGG (Usar esta!-Máas poderosa)
symmetry.test(resta$Satisfacción,option="MGG",boot=F)
#Prueba Cabilio-Masaro
symmetry.test(resta$Satisfacción,option="CM",boot=F)
#**PARA EVALUAR UN PARÁMETRO DE POSICIÓN
#*#Primero hacer pueba de simetría
#Si existe simetría: Uso Wilcoxon
#No existe simetría: Uso signos
#Prueba de Wilcoxon
#Método exacto (Usar este!)
```

```
library(exactRankTests)
#wilcox.exact(resta$Satisfacción,mu=valor hipotético,alternative="ltipo de prueba")
wilcox.exact(resta$Satisfacción,mu=7,alternative="l")
# Intervalo de confianza
#Siempre: tipo de prueba ="t"
wilcox.exact(resta$Satisfacción,mu=7,alternative="t",
       conf.int=T,conf.level=0.97)
##################
#Prueba de Signos
##################
library(BSDA)
#md=valor hipotético
SIGN.test(resta$Satisfacción,md=7,alternative="l")
#Intervalo de confianza
SIGN.test(resta$Satisfacción,alternative="t",
     conf.level = 0.97)
#**PARA DETECTAR OUTLIERS
##Probamos con Dixon
library(outliers)
dixon.test(resta$Monto)
#No se puede realizar la prueba de Dixon
#porque n>30
```