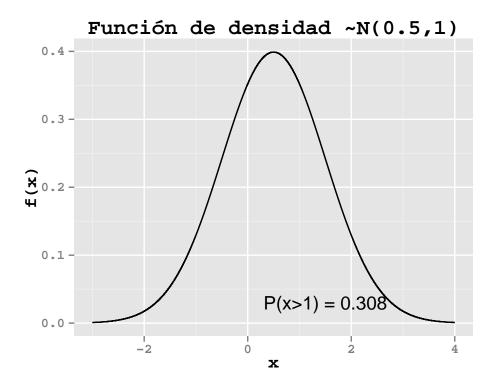
## Tarea 1 Análisis y Diseño de Experimentos

Alexandro Mayoral, Daniela Chávez y Gerardo Vazquez15/04/2015

**Problema 1** Considere una variable aleatoria  $X \sim N(0.5,1)$  determine la probabilidad de que X > 1. Elabore la gráfica correspondiente.

```
# Obtenemos la probailidad de que X > 1
pnorm(1, mean = 0.5, sd = sqrt(1), lower.tail = F)
## [1] 0.3085
```

A continuación observamos la gráfica:

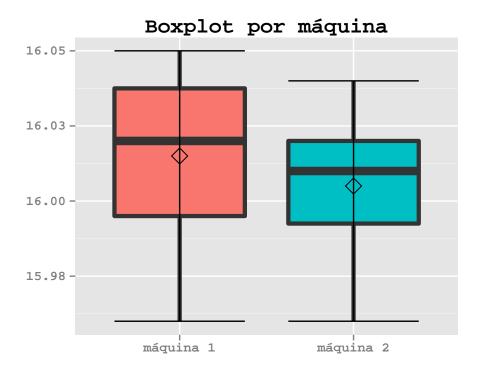


**Problema 2** Se utilizan dos máquinas para llenar botellas de plástico con un volumen neto de 16 onzas. El proceso de llenado se puede suponer normal. Los ingenieros del departamento de calidad sospechan que las dos máquinas llenan a diferente volumen, por lo que se realizó un experimento tomando una muestra al azar de 10 botellas llenadas por cada una de las dos máquinas.

máquina 1		máquina 2		
16.03	16.01	16.02	16.03	
16.04	15.96	15.97	16.04	
16.05	15.98	15.96	16.02	
16.05	16.02	16.01	16.01	
16.02	15.99	15.99	16.00	

- a) Pruebe la hipótesis de que el promedio de llenado de las dos máquinas es el mismo vs. es diferente. Use  $\alpha=0.05$ . Primero suponiendo que las varianzas son homogéneas y después suponiendo que no son homogéneas.
- b) Calcule un intervalo del 95% de confianza para la diferencia de las medias de volumen de llenado de las méquinas.

Veamos un boxplot de los datos por máquina:



```
# Cálculo de las medias
colMeans(datos)
## maquina1 maquina2
      16.02
               16.00
# Cálculo de la diferencia de medias
dif <- as.numeric(colMeans(datos)[1] - colMeans(datos)[2])</pre>
S2_1 <- var(datos[, 1])
S2_2 <- var(datos[, 2])</pre>
S2_p \leftarrow ((n1 - 1) * S2_1 + (n2 - 1) * S2_2) / (n1 + n2 - 2)
t_0 \leftarrow dif/(sqrt(S2_p*(1/n1 + 1/n2))); t_0
## [1] 0.7989
# Región de rechazo
alpha <- 0.05
gl <- n1 + n2 - 2
t \leftarrow qt(1 - (alpha/2), gl)
# P-value de 2 colas
pt(t_0, gl, lower.tail = FALSE) * 2
## [1] 0.4347
# Método corto
t.test(datos[, 1], datos[, 2])
##
##
    Welch Two Sample t-test
##
## data: x and datos[, 2]
## t = 0.7989, df = 17.49, p-value = 0.435
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -0.01635 0.03635
## sample estimates:
## mean of x mean of y
   16.02 16.00
```

Por lo que bajo la hipótesis  $H_0: \mu_1 = \mu_2(t=0.7989, p>0.05)$  y asumiendo varianzas iguales, no existe evidencia significativa para rechazar que el promedio del llenado de botellas de la máquina 1 y 2 son iguales. Ahora veamos el caso cuando no consideramos que las varianzas son homogéneas.

```
# Bajo el supuesto de varianzas diferentes:
# Método largo
# t welch
tw <- dif / (sqrt(S2_1/n1 + S2_2/n2)); tw
## [1] 0.7989
#región de rechazo
gl_tw \leftarrow (S2_1/n1 + S2_2/n2)**2 / (((S2_1/n1)**2/(n1 - 1)) + ((S2_2/n2)**2/(n2-1)))
t2 <- qt(1-(alpha/2), gl_tw); t2
## [1] 2.105
# P-value
pt(tw, gl_tw, lower.tail = FALSE) * 2
## [1] 0.435
# Método Corto
t.test(datos[, 1], datos[, 2], var.equal=F)
##
##
   Welch Two Sample t-test
##
## data: x and datos[, 2]
## t = 0.7989, df = 17.49, p-value = 0.435
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -0.01635 0.03635
## sample estimates:
## mean of x mean of y
  16.02 16.00
##
```

Por lo qué observamos que tampoco existe evidencia para rechazar la hipótesis nula  $(H_0: \mu_1 = \mu_2(t = 0.7989, p > 0.05))$ , asumiendo que se tienen varianzas distintas. A continuación mostramos la prueba F para evaluar la exitencia de homocedasticidad

```
var.test(datos[, 1], datos[, 2])

##

## F test to compare two variances

##

## data: datos[, 1] and datos[, 2]

## F = 1.41, num df = 9, denom df = 9, p-value = 0.6168

## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

## 95 percent confidence interval:

## 0.3503 5.6777
```

```
## sample estimates:
## ratio of variances
## 1.41
```

Por lo que no hay evidencia para rechazar la hipótesis de homocedasticidad a un nivel de significancia del 0.05.

Ahora calculamos los intervalos del 95% de confianza para la diferencia de medias:

```
# Bajo el supuesto de homocedasticidad
ic_vi <- cbind(dif - t * sqrt(S2_p*(1/n1 + 1/n2)),</pre>
               dif + t * sqrt(S2_p*(1/n1 + 1/n2)))
colnames(ic_vi) <- cbind("límite inferior","límite superior");ic_vi</pre>
##
        límite inferior límite superior
## [1,]
                -0.0163
                                  0.0363
# Amplitud del intervalo
diff(as.vector(ic_vi))
## [1] 0.05259
# Bajo el supuesto de no homocedasticidad
ic_vd <- cbind(dif - t2 * sqrt(S2_1/n1 + S2_2/n2),
               dif + t2 * sqrt(S2_1/n1 + S2_2/n2))
colnames(ic_vd) <- cbind("limite inferior","limite superior");ic_vd</pre>
##
        límite inferior límite superior
## [1,]
               -0.01635
                                 0.03635
# Amplitud del intervalo
diff(as.vector(ic_vd))
## [1] 0.0527
```

Por lo anterior vemos que el intervalo bajo el supuesto de homocedasticidad es más pequeño, además ambos intervalos contienen al cero, por lo que tenemos una confianza del 95% de que no existe diferencia en el promedio de llenado de botellas en ambas máquinas. Es importante también mencionar que uno de los puestos que se usó al realizar los contrastes de hipótesis fue el de normalidad de los datos, por lo qué se debería aplicar una prueba para evaluar este supuesto.

**Problema 3** Considere un diseño de experimento unifactorial (efectos fijos) de 4 tratamientos donde se tienen un total de 24 unidades experimentales y conteste lo siguiente:

• Complete la siguiente tabla ANOVA:

$\mathbf{FV}$	g.l.	S.C.	C.M.	F
Modelo				0.5655
Error			16.02	
Total				•

La tabla la podemos completar de la siguiente forma:

$\mathbf{FV}$	g.l.	S.C.	C.M.	${f F}$
Modelo	t - 1 = 4 - 1 = 3	SSt = CMt * (t - 1) = 27.178	CMt = F * CME = 9.059	F = CMt / CME = 0.5655
Error	n - t = 96 - 4 = 92	SSE = CME * (n - t) = 16.02 * 92 = 1473.84	CME = 16.02	
Total	n - 1 = 96 -1 = 95	SStotal = SSt + SSE		•

• Determine el valor  $\hat{\sigma^2}$ 

De la tabla sabemos que  $CME = \hat{\sigma^2} = 16.02$ 

• Con  $\alpha = 0.05$  se rechaza o no la hipótesis de igualdad de medias?

```
alpha <- 0.05

qf(1 - alpha, df1= 3, df2 = 92)

## [1] 2.704
```

Entonces sabemo que valores grandes de F llevan a rechazar la hipótesis de nula de igualdad de medias, pero como  $F = 0.5655 < F_{t-1,n-t}^{0.05} = 2.704$ ) no tenemos evidencia para rechzar la hipótesis nula a una significancia del 5%.

• Con  $\alpha = 0.01$  se rechaza o no la hipótesis de igualdad de medias?

```
alpha <- 0.01
qf(1 - alpha, df1= 3, df2 = 92)
## [1] 4.002
```

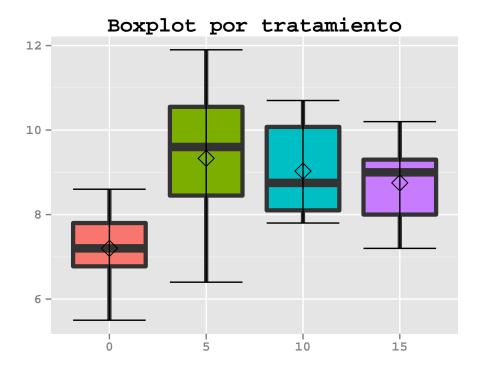
En este caso  $F = 0.5655 < F_{t-1,n-t}^{0.05} = 4.002$ ) por lo que tampoco tenemos evidencia para rechazar la hipótesis nula a una significancia del 5%.

**Problema 4** En un diseño de experimetos unifactorial de efectos fijos completamente al azar, se tiene 5 tratamientos con 5 repeticiones cada uno. El estadistico de prueba  $F_0$  es igual a 3.5. Elabore la gráfica que muestre las regiones de rechazo con  $\alpha = 0.05$  y con  $\alpha = 0.01$ ; ubique la posición del estadistico  $F_0$ , analice y concluya si existe evidencia para determinar la igualdad de medias de los tratamientos (tanto para  $\alpha = 0.05$  como para  $\alpha = 0.01$ ).

**Problema 5** Los siguiente datos muestran las medidas de hemoglobina (gramos por 100ml) en la sangre de 40 ejemplares de una especie de truchas marrones. Las truchas se haían dividido al azar en cuatro grupos de 10 y cada grupo se había asignado, también al azar, a un criadero de cuatro diferentes. En cada criadero se añadía a la dieta de los peces una cantidad distinta de sulfamerazina por cada cien libras de comida. En concreto: 0, 5, 10 y 15 gramos. Las mediciones de hemoglobina se tomaron después de 35 días.

Se pide que:

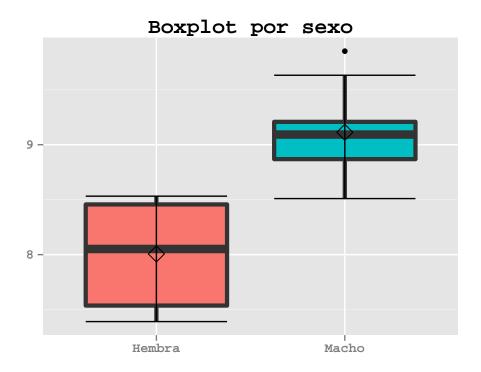
- Elabore el modelo de diseño de experimentos correspondiente, haciendo explícitos los elementos que lo componen (variable respuesta, factores, supuestos, unidad experimental, ... etc.)
- Elabore la gráfica de caja tratamientos-hemgoglobina, analícela y determine si existe evidencia visual para determinar la igualdad de medias de los tratamientos.



- Construya la tabla ANOVA, analícela y concluya ( $\alpha = 0.05$ )
- Determine qué tratamientos tienen efectos estadísticamente iguales
- Construya las gráficas de los residuos necesarias para verificar los supuestos de homocedasticidad y normalidad. Utilice la prueba de Bartlett para verificar el supuesto de homogeneidad de varianzas

**Problema 6** Un estudio veterinario busca determinar si el sexo tiene efecto en ele peso de los perros, para este estudio se cuenta con lote de 20 perros schnauzer adultos con los siguientes datos: Se pide que:

- Elabore el modelo de diseño de experimentos correspondiente, haciendo explicítos los elementos que lo componen (variable respuesta, factores, supuestos, unidad experimental, ..., etc.)
- Elaborela gráfica de tratamientos-peso, analícela y determine si existe evidencia visual para determinar la igualda de los tratamientos



- Construya la tabla ANOVA, analícela y concluya ( $\alpha = 0.05$ )
- Determine qué tratamientos tienen efectos estadísticamente iguales
- Construya las gráficas de los residuos necesarias para verificar los supuestos de homocedasticidad y normalidad. Utilice la prueba de Bartlett para verificar el supuesto de homogeneidad de varianzas

**Problema 7** Utilizando los datos *KenyaFinches* contenidos en la librería *abd* del programa R, determine si la subespecie de los pinzones es un factor determinante en la longitud del pico de los pinzones.

Se pide que:

- Elabore el modelo de diseño de experimentos correspondiente, haciendo explicítos los elementos que lo componen (variable respuesta, factores, supuestos, unidad experimental, ..., etc.)
- Elaborela gráfica de tratamientos-peso, analícela y determine si existe evidencia visual para determinar la igualda de los tratamientos
  - Construya la tabla ANOVA, analícela y concluya ( $\alpha = 0.05$ )
  - Determine qué tratamientos tienen efectos estadísticamente iguales
  - Construya las gráficas de los residuos necesarias para verificar los supuestos de homocedasticidad y normalidad. Utilice la prueba de Bartlett para verificar el supuesto de homogeneidad de varianzas