## Solución del problema 8

Los datos del fichero lirios.RData (https://matematicas.uam.es/~joser.berrendero/datos/lirios.RData) corresponden a la longitud y anchura del pétalo y del sépalo de 100 lirios, 50 de ellos correspondientes a la especies versicolor y otros 50 de la especie virginica.

 Considera primero únicamente las dos variables correspondientes al sépalo. Calcula los coeficientes de la función discriminante lineal de Fisher y estima la probabilidad de error de esta regla mediante el riesgo empírico  $\hat{L}_n$  y la tasa de error por validación cruzada  $\hat{L}_n^{ ext{VC}}$  . Compara los valores de estos estimadores con el estimador paramétrico basado en el resultado del problema anterior:

```
1-\Phi(\hat{\Delta}^2/2), donde \hat{\Delta}^2=(\hat{\mu}_0-\hat{\mu}_1)'\hat{\Sigma}^{-1}(\hat{\mu}_0-\hat{\mu}_1)].
```

• Repite el apartado anterior pero considerando las cuatro variables.

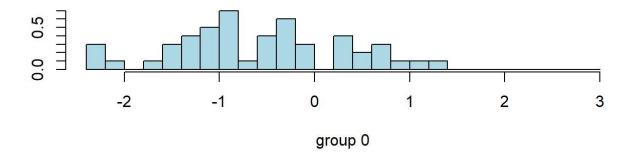
## Carga librerías y prepara los datos

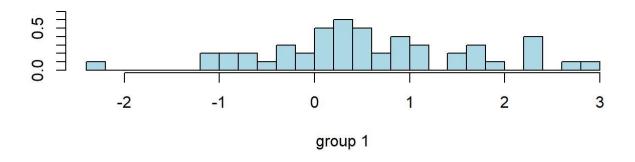
```
library(tidyverse)
library(MASS)
datos <- 'https://matematicas.uam.es/~joser.berrendero/datos/lirios.RData'</pre>
lirios <- data.frame(cbind(lirios, especie = clases))</pre>
glimpse(lirios)
```

```
## Rows: 100
## Columns: 5
## $ Sepal.Length <dbl> 7.0, 6.4, 6.9, 5.5, 6.5, 5.7, 6.3, 4.9, 6.6, 5.2, 5.0, 5.~
## $ Sepal.Width <dbl> 3.2, 3.2, 3.1, 2.3, 2.8, 2.8, 3.3, 2.4, 2.9, 2.7, 2.0, 3.~
## $ Petal.Length <dbl> 4.7, 4.5, 4.9, 4.0, 4.6, 4.5, 4.7, 3.3, 4.6, 3.9, 3.5, 4.~
## $ Petal.Width <dbl> 1.4, 1.5, 1.5, 1.3, 1.5, 1.3, 1.6, 1.0, 1.3, 1.4, 1.0, 1.~
## $ especie
```

## Tasas de error

```
lda lirios <- lda(especie ~ Sepal.Length + Sepal.Width, data = lirios, prior = c(0.5, 0.5))
# Puntuaciones discriminantes
plot(lda lirios, col ='lightblue')
```



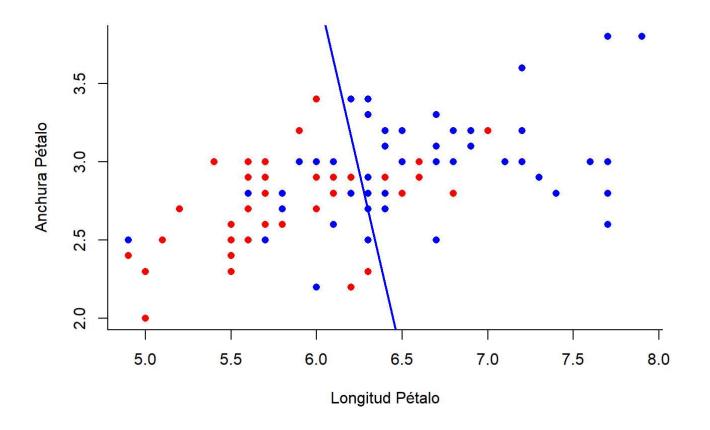


# Error aparente
especie\_pred <- predict(lda\_lirios)\$class
mean(lirios\$especie != especie\_pred)</pre>

## [1] 0.25

# Prob. de error estimada por validacion cruzada
especie\_pred <- lda(especie ~ Sepal.Length + Sepal.Width, data = lirios, prior = c(0.5, 0.5),
CV =TRUE)\$class
mean(lirios\$especie != especie\_pred)</pre>

## [1] 0.27



## Usando expresión teórica

```
# Medias y covarianzas estimadas por grupos
mat1 <- lirios[1:50,1:2]
mat2 <- lirios[51:100,1:2]

mu1 <- colMeans(mat1)
mu2 <- colMeans(mat2)

S1 <- cov(mat1)
S2 <- cov(mat2)

# estimador combinado
n1 = dim(mat1)[1]
n2 = dim(mat2)[1]
Sp = ((n1-1)*S1 + (n2-1)*S2 )/(n1+n2-2)

# Dist Mahalanobis (al cuadrado) entre las medias
distancia = (mu1-mu2) %*% solve(Sp) %*% t(t(mu1-mu2))

# Error Bayes según fórmula
1-pnorm(sqrt(distancia)/2)</pre>
```

```
## [,1]
## [1,] 0.2858654
```