## Analisis discriminante

Irma Eunice Martínez de la Cruz

2022-05-02

#### ANALISIS DISCRIMINANTE

### 1.-Se carga la libreria MASS

library(MASS)

#### 2.- Se cargan los datos "cats"

```
Z<-as.data.frame(cats)
head(Z)</pre>
```

### 3.- Se define la matriz de datos de "cats" y la variable

```
x<-Z[,2:3]
y<-Z[,1]
```

### 4.- Definir como n y p el numero de gatos y variables

```
n<-nrow(x)
p<-ncol(x)</pre>
```

#### 5.- Se aplica el Analisis discriminante lineal (LDA)

```
Cross validation (cv): clasificacion optima
lda.cats<-lda(y~.,data=x, CV=TRUE)
```

#### 6.- lda.cats\$class contiene las clasificaciones hechas por CV usando LDA.

### 7.-Creacion de la tabla de clasificaciones buenas y malas

```
table.cats<-table(y,lda.cats$class)
table.cats

##
## y F M
## F 31 16</pre>
```

### 8.-Proporcion de errores

```
mis.cats<- n-sum(y==lda.cats$class)
mis.cats/n</pre>
```

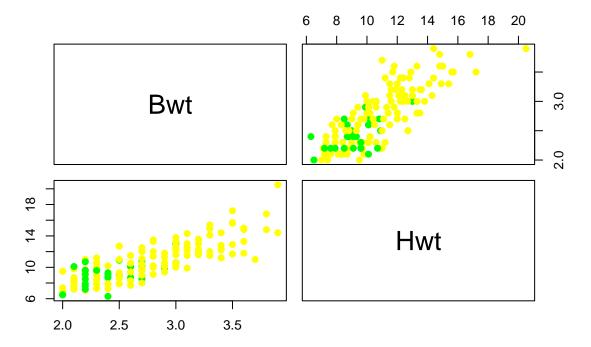
## [1] 0.2083333

M 14 83

## Scater plot

#### Buenas clasificaciones en amarillo y malas en verde

## Buena Clasificacion (Amarillo), Mala Clasificacion (verde)



## Probabilidad de pertenencia a uno de los dos grupos

```
head(lda.cats$posterior)

### F M

## 1 0.7690302 0.2309698

## 2 0.7723092 0.2276908

## 3 0.7832209 0.2167791

## 4 0.7071594 0.2928406

## 5 0.7082562 0.2917438

## 6 0.7113342 0.2886658
```

## Grafico de probabilidades

```
plot(1:n, lda.cats$posterior[,1],
    main="Probabilidades a posterior",
    pch=20, col="cyan",
    xlab="Número de observaciones", ylab="Probabilidades")
points(1:n,lda.cats$posterior[,2],
    pch=20, col="green")
```

# Probabilidades a posterior

