# analisis de outlier

# Table of contents

Analisis de outlier	2
Analisis de outlier	2
Datos anatómicos de gatos domésticos.	2
Descripción: Los pesos del corazón y del cuerpo de muestras de gatos machos y	
hembras utilizados para experimentos con digital. Todos los gatos eran	
adultos y pesaban más de 2 kg. Uso: cats. Formato: Este marco de	
datos contiene las siguientes columnas:	2
Grafica de caja y bigote	3
Grafico de dispersion.	4
Elipsoide de tolerancia basado en la distancia de Mahalanobis.	5

#### Analisis de outlier

### Analisis de outlier

Datos anatómicos de gatos domésticos.

Descripción: Los pesos del corazón y del cuerpo de muestras de gatos machos y hembras utilizados para experimentos con digital. Todos los gatos eran adultos y pesaban más de 2 kg. Uso: cats. Formato: Este marco de datos contiene las siguientes columnas:

Sex: sexo: Factor con niveles "F" y "M".

Bwt: peso corporal en kg.

Hwt: peso del corazón en g.

```
library(MASS)
  data("cats")
  head(cats)
 Sex Bwt Hwt
1
  F 2.0 7.0
2 F 2.0 7.4
3 F 2.0 9.5
4 F 2.1 7.2
5 F 2.1 7.3
6 F 2.1 7.6
  datos = data.frame(peso_corporal=log(cats$Bwt),
                     peso_corazon=log(cats$Hwt))
  head(datos, 10)
  peso_corporal peso_corazon
      0.6931472 1.945910
1
2
      0.6931472
                    2.001480
3
      0.6931472
                   2.251292
      0.7419373 1.974081
0.7419373 1.987874
5
```

```
6 0.7419373 2.028148
7 0.7419373 2.091864
8 0.7419373 2.104134
9 0.7419373 2.116256
10 0.7419373 2.140066
```

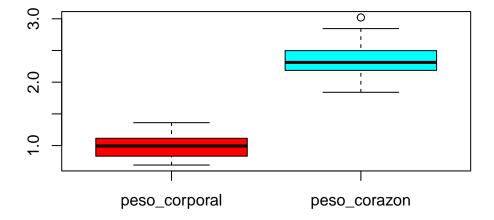
## summary(datos)

peso_corpora	l pe	peso_corazon					
Min. :0.69	31 Min	:1.841					
1st Qu.:0.83	29 1st	Qu.:2.192					
Median:0.99	33 Med	ian :2.313					
Mean :0.98	66 Mea	n :2.339					
3rd Qu.:1.10	68 3rd	Qu.:2.495					
Max. :1.36	10 Max	: :3.020					

## Grafica de caja y bigote.

```
boxplot(datos ,main= "Datos anatomicos de gatos domesticos", col = rainbow(ncol(datos)))
```

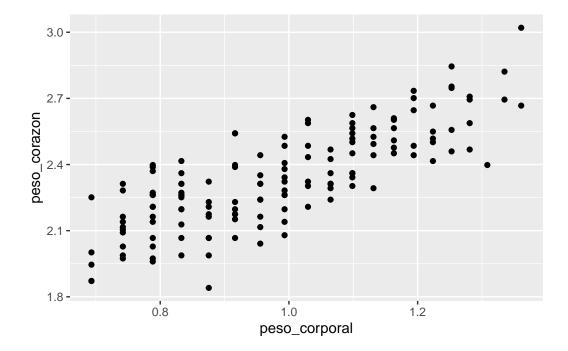
# Datos anatomicos de gatos domesticos



En el diagrama de cajas y bigotes se observa que solamente hay un valor atípico univariado en el peso del corazón, en todo lo demás no hay valores atípicos, pero hace falta ver si hay valores atípicos en el entorno multivariante.

#### Grafico de dispersion.

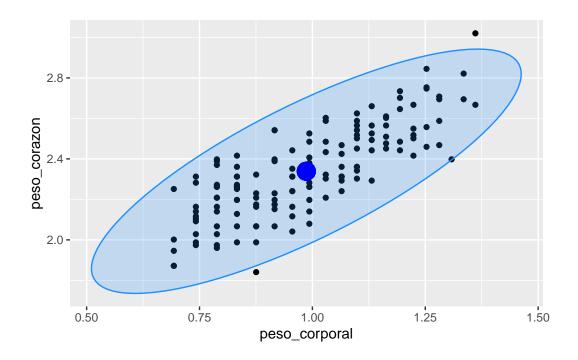
```
library(ggplot2)
attach(datos)
ggplot(datos, aes(x=peso_corporal, y=peso_corazon))+ geom_point()
```



Al crear el grafico de dispersión se puede observar que hay dos valores atípicos multivariados. Pero no están tan separados de los demás datos por lo que debemos detectar los valores atípicos estimando correctamente la estructura de covarianza.

#### Elipsoide de tolerancia basado en la distancia de Mahalanobis.

Warning in geom\_point(aes(x = cats.clcenter[1], y = cats.clcenter[2]), color = "blue", : All
i Please consider using `annotate()` or provide this layer with data containing
a single row.



Se observa que hay dos datos que son atipicos en la grafica, esto se debe a que hay dos especies de gatos que tienen medidas diferentes a los demas.

```
library(robustbase)
  cats.mcd=covMcd(datos)
  cats.mcd
Minimum Covariance Determinant (MCD) estimator approximation.
Method: Fast MCD(alpha=0.5 ==> h=73); nsamp = 500; (n,k)mini = (300,5)
Call:
covMcd(x = datos)
Log(Det.): -9.444
Robust Estimate of Location:
peso_corporal
                peso_corazon
       0.9828
                      2.3340
Robust Estimate of Covariance:
               peso_corporal peso_corazon
peso_corporal
                     0.03292
                                   0.03151
                     0.03151
                                   0.04812
peso_corazon
```

```
cats.mcd$center #Estimación robusta de ubicación
peso_corporal peso_corazon
    0.9828105
                  2.3340114
  cats.mcd$cov
              peso_corporal peso_corazon
peso_corporal
                 0.03292397
                              0.03151348
peso_corazon
                 0.03151348
                              0.04811881
  #Construimos el elipsoide de tolerancia robusto.
  ellipse.mcd=data.frame(ellipse(center=cats.mcd$center,
                                  shape=cats.mcd$cov,
                                  radius=radio,
                                  segments=100,draw=FALSE))
  colnames(ellipse.mcd)=colnames(datos)
  fig2 = ggplot(data=datos,mapping=aes(x=peso_corporal, y=peso_corazon),
                label=row.names(datos))+geom_point()+
    geom_polygon(data=ellipse.cl, color= "dodgerblue",fill= "dodgerblue",
                  alpha=0.2)+geom_point(aes(x=cats.clcenter[1],
                                            y= cats.clcenter[2]),
                                        color="blue", size=6)+
    geom_polygon(data=ellipse.mcd,color= "red", fill= "red",alpha=0.3)+
    geom_point(aes(x=cats.mcd$center[1], y=
                      cats.mcd$center[2]),color="red", size=6)
  library(ggrepel)
  fig2 + geom_label_repel(aes(label= row.names(datos)), size= 3,
                           box.padding=0.5,point.padding = 0.3,
                           segment.color = 'grey50')+theme_classic()
Warning in geom_point(aes(x = cats.clcenter[1], y = cats.clcenter[2]), color = "blue", : All
```

i Please consider using `annotate()` or provide this layer with data containing

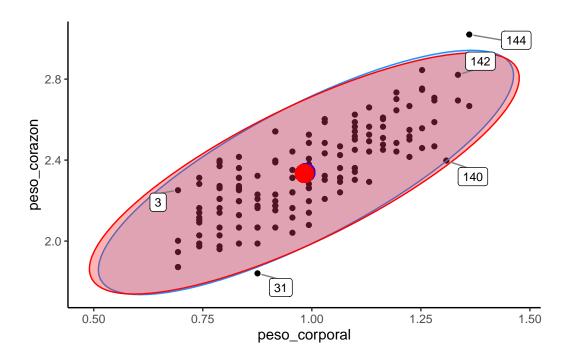
i Please consider using `annotate()` or provide this layer with data containing

Warning in  $geom_point(aes(x = cats.mcd\$center[1], y = cats.mcd\$center[2]), : All aesthetics is$ 

a single row.

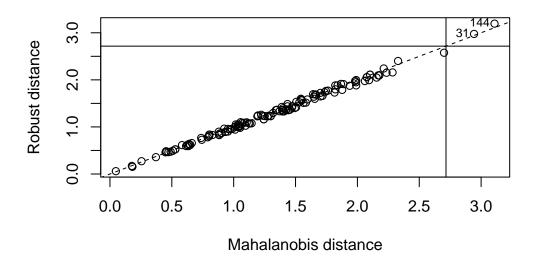
a single row.

Warning: ggrepel: 139 unlabeled data points (too many overlaps). Consider increasing max.overlaps



plot(cats.mcd, which="dd")

# **Distance-Distance Plot**



row.names.data.frame(cats)

[1]	"1"	"2"	"3"	"4"	"5"	"6"	"7"	"8"	"9"	"10"	"11"	"12"
[13]	"13"	"14"	"15"	"16"	"17"	"18"	"19"	"20"	"21"	"22"	"23"	"24"
[25]	"25"	"26"	"27"	"28"	"29"	"30"	"31"	"32"	"33"	"34"	"35"	"36"
[37]	"37"	"38"	"39"	"40"	"41"	"42"	"43"	"44"	"45"	"46"	"47"	"48"
[49]	"49"	"50"	"51"	"52"	"53"	"54"	"55"	"56"	"57"	"58"	"59"	"60"
[61]	"61"	"62"	"63"	"64"	"65"	"66"	"67"	"68"	"69"	"70"	"71"	"72"
[73]	"73"	"74"	"75"	"76"	"77"	"78"	"79"	"80"	"81"	"82"	"83"	"84"
[85]	"85"	"86"	"87"	"88"	"89"	"90"	"91"	"92"	"93"	"94"	"95"	"96"
[97]	"97"	"98"	"99"	"100"	"101"	"102"	"103"	"104"	"105"	"106"	"107"	"108"
[109]	"109"	"110"	"111"	"112"	"113"	"114"	"115"	"116"	"117"	"118"	"119"	"120"
[121]	"121"	"122"	"123"	"124"	"125"	"126"	"127"	"128"	"129"	"130"	"131"	"132"
[133]	"133"	"134"	"135"	"136"	"137"	"138"	"139"	"140"	"141"	"142"	"143"	"144"

Se observa que los dos datos atipicos son el 31 y 144.

Se ve que todos los datos van siguiendo una linea pero los datos atipicos estan muy alejados de los demas , si siguen la misma linea , pero mucho mas arriba.