remuestreo

Christian Vásquez Velasco

10/7/2021

```
#data
datos <- readxl::read_xlsx("Cosecha arandano.xlsx", sheet = "Hoja1")</pre>
str(datos)
## tibble [6,745 x 10] (S3: tbl_df/tbl/data.frame)
                          : chr [1:6745] "Biloxi" "Biloxi" "Biloxi" "Biloxi" ...
## $ Variedad
## $ SemCal
                          : num [1:6745] 45 46 47 48 49 25 25 25 26 25 ...
                          : num [1:6745] 71.8 114.8 145 66.9 96.2 ...
## $ KgCosechados
## $ BayasiniciandoaCremas: num [1:6745] 0 0 0 0 29.6 ...
## $ BayasCremas
                    : num [1:6745] 0 0 0 0 0 ...
## $ BayasMaduras
                          : num [1:6745] 0 0 0 0 0 ...
## $ BayasCosechables : num [1:6745] 0 0 0 0 29.6 ...
## $ Hectareas
                         : num [1:6745] 2.72 2.72 2.72 2.72 2.72 2 3.2 3.2 2.46 3.2 ...
## $ Plantasprod
                         : num [1:6745] 8086 8086 8086 8086 8086 ...
                           : num [1:6745] 38 39 27 45 54 20 20 20 44 20 ...
## $ Hcalor
library(dplyr)
##
## Attaching package: 'dplyr'
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##
      filter, lag
## The following objects are masked from 'package:base':
##
       intersect, setdiff, setequal, union
##
datos <- mutate(datos, Kg.ha = KgCosechados/Hectareas)</pre>
datos <- datos %>%
 filter(!Kg.ha %in% "0")
datos \leftarrow datos[,c(7,10,11)]
datos <- na.omit(datos)</pre>
RNGkind(sample.kind = "Rounding")
```

```
## Warning in RNGkind(sample.kind = "Rounding"): non-uniform 'Rounding' sampler
## used
set.seed(100)
datos <- datos[sample(nrow(datos),100,replace = F),]</pre>
## # A tibble: 100 x 3
##
     BayasCosechables Hcalor Kg.ha
##
                <dbl>
                       <dbl> <dbl>
##
  1
                 77.9
                          27 550.
                 30.2
                           2 69.2
                 75.8
                           4 384.
## 3
## 4
                 25.5
                          20 28.4
## 5
                 94.5
                          10 332.
                          58 353.
## 6
                 51.2
## 7
                118.
                          24 591.
                           2 444.
## 8
                91.0
## 9
                131.
                           8 568.
## 10
                 37.6
                           6 60.6
## # ... with 90 more rows
```

Análisis exploratorio y descriptivo

```
library(summarytools)
## Registered S3 method overwritten by 'pryr':
##
    method
    print.bytes Rcpp
summarytools::descr(datos)
## Descriptive Statistics
## datos
## N: 100
##
##
                    BayasCosechables Hcalor
                                             Kg.ha
##
     ______ _____
##
                              80.58
                                      21.82
                                              385.63
              Mean
##
           Std.Dev
                              48.22
                                      21.60
                                              255.97
                                      0.00
                                              28.39
##
               Min
                               0.00
##
                Q1
                              49.81
                                      2.50
                                              151.20
##
            Median
                              77.94 13.50
                                              351.22
##
                QЗ
                             106.21
                                      38.00
                                              558.94
##
               Max
                             212.67
                                      75.00
                                            1126.82
##
                              41.82 17.05
                                              303.79
               MAD
##
               IQR
                              56.14 35.25
                                              397.59
##
                CV
                              0.60
                                      0.99
                                              0.66
##
          Skewness
                               0.56
                                      0.78
                                               0.60
```

```
##
          SE.Skewness
                                      0.24
                                                0.24
                                                           0.24
##
             Kurtosis
                                      0.21
                                               -0.53
                                                          -0.32
                                              100.00
##
              N. Valid
                                    100.00
                                                         100.00
                                    100.00
            Pct.Valid
                                              100.00
                                                         100.00
##
```

 $\#Generando\ gr\'{a}fico\ de\ dispersi\'{o}n\ del\ n\'{u}mero\ de\ bayas\ cosechables\ vs\ los\ Kg\ Cosechados\ por\ hect\'{a}rea\ library(ggplot2)$

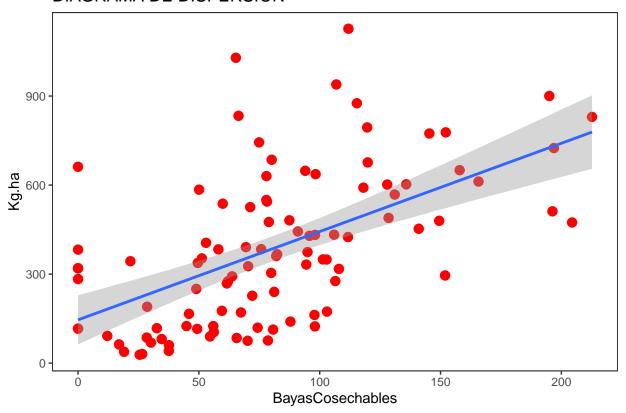
```
## Warning in (function (kind = NULL, normal.kind = NULL, sample.kind = NULL) :
## non-uniform 'Rounding' sampler used
```

```
datos %>%
  ggplot(aes(x=BayasCosechables,y=Kg.ha))+
  geom_point(position = "jitter", size=3, colour="red")+
  labs( title = "DIAGRAMA DE DISPERSIÓN")+
  geom_smooth(method = "lm")+
  theme_test()
```

```
## 'geom_smooth()' using formula 'y ~ x'
```

Warning in (function (kind = NULL, normal.kind = NULL, sample.kind = NULL) :
non-uniform 'Rounding' sampler used

DIAGRAMA DE DISPERSIÓN



En el siguiente gráfico de diagrama de dispersión, se aprecia que las observaciones del número de bayas cosechables vs los Kg Cosechados por hectárea son muy dispersos asi como también se observa que tenemos

valores atipicos, en el número de BayasCosechales aproximadamente igual a 60 se tienen más de 1000 Kg cocechados por hectárea. Pero estos casos con menor número de bayas y una mayor productividad se pueden deber a que el peso promedio de los frutos en esas válvulas (observaciones) es mayor, por un comportamiento agronómico propio de la variedad. Las plantas de determinadas variedades de arándano y la mayoría de cultivos que presentan menor número de frutos, presentan regularmente un mayor peso promedio de frutos.

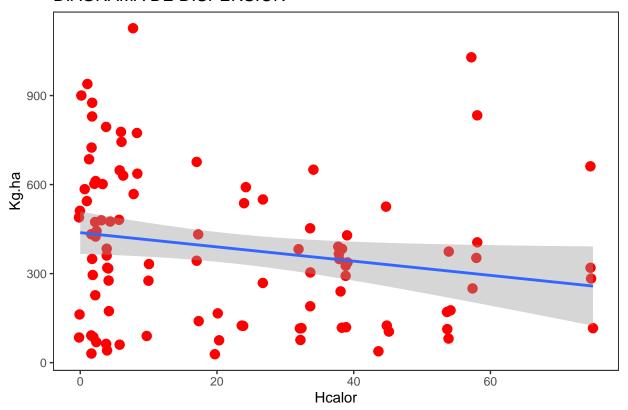
Las observaciones mas altas los puntos se alejan más de la recta, pero podriamos suponer que los datos siguen una distribución lineal. Por otro lado, se puede observar que la dispersión de la respuesta "Y" observada, tiene mayor error con respecto a la media condicional de la recta de regresión, a medida que el valor de x aumenta, lo que sería evidencia de un incumplimiento del supuesto de homocedasticidad.

```
#Generando gráfico de dispersión del número de bayas cosechables vs los Kg Cosechados por hectárea
datos %>%
    ggplot(aes(x=Hcalor,y=Kg.ha))+
    geom_point(position = "jitter", size=3, colour="red")+
    labs( title = "DIAGRAMA DE DISPERSIÓN")+
    geom_smooth(method = "lm")+
    theme_test()

## 'geom_smooth()' using formula 'y ~ x'

## Warning in (function (kind = NULL, normal.kind = NULL, sample.kind = NULL) :
## non-uniform 'Rounding' sampler used
```

DIAGRAMA DE DISPERSIÓN



Se puede observar, que el acumulado de horas de calor (mayores de 24 °C) por semana tienen una relación inversa con los $Kg.ha^-1$ de bayas de arándano registrados por válvula, lo que supone que, a medida que el clima se torne más frío (temporada de otoño - invierto) la productividad del arándano es mayor.

Regresión lineal

```
summary(lm(Kg.ha~BayasCosechables+Hcalor,datos))
```

```
##
## Call:
## lm(formula = Kg.ha ~ BayasCosechables + Hcalor, data = datos)
## Residuals:
               1Q Median
      Min
                               30
                                     Max
## -318.59 -167.46 -39.73 118.38 661.05
## Coefficients:
                   Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
                  112.5071
## (Intercept)
                               60.0894 1.872
                                                0.0642 .
## BayasCosechables 3.1548
                                0.5023
                                        6.281 9.53e-09 ***
## Hcalor
                     0.8662
                                1.1212 0.773 0.4416
## ---
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
## Residual standard error: 213.5 on 97 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.3182, Adjusted R-squared: 0.3042
## F-statistic: 22.64 on 2 and 97 DF, p-value: 8.544e-09
```

Bootstrap

```
boot3<-function(datos,B,estadistico,...){</pre>
  n<-nrow(datos)</pre>
  p<-ncol(datos)
  estaboot<-matrix(0,B,p)</pre>
  for(i in 1:B){
    indices<-sample(1:n,n,T)</pre>
     estaboot[i,]<-estadistico(datos[indices,],...)</pre>
  }
  esboot<-apply(estaboot,2,mean)</pre>
  eeboot<-apply(estaboot,2,sd)</pre>
  return(list(esboot=esboot,eeboot=eeboot))
coefi<-function(datos,y){</pre>
  datos<-as.matrix(datos)</pre>
  betas <-lm(datos[,y]~datos[,-y])$coe
  return(betas)
boot1<-function(datos,B,estadistico,...){</pre>
n<-nrow(datos)</pre>
```

```
p<-ncol(datos)</pre>
  estaboot<-matrix(0,B,p)</pre>
  for(i in 1:B){
    indices<-sample(1:n,n,T)</pre>
    estaboot[i,]<-estadistico(datos[indices,],...)</pre>
  esboot<-mean(estaboot)</pre>
  eeboot<-sd(estaboot)</pre>
  return(list(esboot=esboot,eeboot=eeboot))
}
r2adj <- function(datos, y) {
  datos<-as.matrix(datos)</pre>
  r2adj <- summary(lm(datos[,y]~datos[,-y]))$adj.r.squared</pre>
  return(r2.adj = r2adj)
# coefi(datos,3)
RNGkind(sample.kind="Rounding")
## Warning in RNGkind(sample.kind = "Rounding"): non-uniform 'Rounding' sampler
## used
set.seed(99)
boot3(datos,50,coefi,3)
## $esboot
## [1] 118.9549832 3.1534385
                                    0.4859167
##
## $eeboot
## [1] 48.0906795 0.3733184 1.0592750
boot1(datos, 50, r2adj, 3)
## $esboot
## [1] 0.3033086
##
## $eeboot
## [1] 0.0711541
```

Validación cruzada

```
crossval<-function(datos,K,r,d){
  datos<-as.matrix(datos)
  n<-nrow(datos)
  EVC<-c()</pre>
```

```
resid<-c()
  subm<-floor(n/K)</pre>
  resi<-lm(datos[,d]~datos[,-d])$res
  APE<-sum(resi^2)/n
  for(i in 1:r){
    indices <- sample (n,n)
    azar<-datos[indices,]</pre>
    for(j in 1:K){
      unid<- ((j-1)*subm+1):(subm*j)
      if (j==K)
      {
        unid < -((j-1)*subm+1):n
      datosp<-azar[unid,]</pre>
      datose<-azar[-unid,]</pre>
      ye<-datose[,d]
      xe<-datose[,-d]</pre>
      betas<-lm(ye~xe)$coef
      r2adj <- summary(lm(ye~xe))$adj.r.squared</pre>
      datosp1<-cbind(1,datosp[,-d])</pre>
      estim<-datosp1%*%betas
      resid[j] < -sum((datosp[,d]-estim)^2)
    }
    EVC[i] <-sum(resid)/n</pre>
  }
  EVCP<-mean(EVC)
  cvEVC<-sd(EVC)*100/EVCP
  sesgo<-EVCP-APE
  return(list(betas = betas, r2.adj = r2adj, APE=APE, EVCP=EVCP, cvEVC=cvEVC, sesgo=sesgo))
RNGkind(sample.kind="Rounding")
## Warning in RNGkind(sample.kind = "Rounding"): non-uniform 'Rounding' sampler
## used
set.seed(80)
crossval(datos, 10, 1, 3)
## $betas
##
          (Intercept) xeBayasCosechables
                                                      xeHcalor
##
          101.1063511
                         3.2515176
                                                     0.6110509
##
## $r2.adj
## [1] 0.3495893
## $APE
## [1] 44223.92
## $EVCP
## [1] 46707.31
```

Validación cruzada repetida

```
crossval<-function(datos,K,r,d){</pre>
  datos<-as.matrix(datos)</pre>
  n<-nrow(datos)</pre>
  EVC<-c()
  resid<-c()
  subm<-floor(n/K)</pre>
  resi<-lm(datos[,d]~datos[,-d])$res
  APE<-sum(resi^2)/n
  for(i in 1:r){
    indices<-sample(n,n)</pre>
    azar<-datos[indices,]</pre>
    for(j in 1:K){
      unid<- ((j-1)*subm+1):(subm*j)
      if (j==K)
      {
         unid < -((j-1)*subm+1):n
      datosp<-azar[unid,]</pre>
      datose<-azar[-unid,]</pre>
      ye<-datose[,d]
      xe<-datose[,-d]
      betas<-lm(ye~xe)$coef
      r2adj <- summary(lm(ye~xe))$adj.r.squared</pre>
      datosp1<-cbind(1,datosp[,-d])</pre>
      estim<-datosp1%*%betas
      resid[j]<-sum((datosp[,d]-estim)^2)</pre>
    }
    EVC[i] <-sum(resid)/n</pre>
  EVCP<-mean(EVC)
  cvEVC<-sd(EVC)*100/EVCP
  sesgo<-EVCP-APE
  return(list(betas = betas, r2.adj = r2adj, APE=APE, EVCP=EVCP, cvEVC=cvEVC, sesgo=sesgo))
}
RNGkind(sample.kind="Rounding")
```

Warning in RNGkind(sample.kind = "Rounding"): non-uniform 'Rounding' sampler
used

```
set.seed(80)
crossval(datos, 10,5,3)
## $betas
          (Intercept) xeBayasCosechables
##
                                                     xeHcalor
##
          106.6268053
                                3.2689411
                                                    0.4796198
##
## $r2.adj
## [1] 0.3428871
##
## $APE
## [1] 44223.92
##
## $EVCP
## [1] 46938.86
##
## $cvEVC
## [1] 1.39587
## $sesgo
## [1] 2714.946
```

Jacknife

```
jack2<-function(datos, estadistico,...){</pre>
  n<-nrow(datos)
  estjack<-c()
  for(i in 1:n){
    estjack[i] <-estadistico(datos[-i,],...)</pre>
  }
  esjack<-mean(estjack)</pre>
  eejack<-(n-1)*sd(estjack)/sqrt(n)
  return(list(esjack=esjack,eejack=eejack))
}
coefi1<-function(datos,y){</pre>
  datos<-as.matrix(datos)</pre>
  betas <-lm(datos[,y]~datos[,-y])$coe
  return(Intercepto = betas[1])
}
coefi2<-function(datos,y){</pre>
  datos<-as.matrix(datos)</pre>
  betas <-lm(datos[,y]~datos[,-y])$coe
  return(beta1 = betas[2])
}
coefi3<-function(datos,y){</pre>
  datos<-as.matrix(datos)</pre>
  betas <-lm(datos[,y]~datos[,-y])$coe
```

```
return(beta2 = betas[3])
}
r2adj<-function(datos,y){</pre>
  datos<-as.matrix(datos)</pre>
  r2adj <- summary(lm(datos[,y]~datos[,-y]))$adj.r.squared</pre>
 return(r2.adj = r2adj)
# coefi1(datos,3)
RNGkind(sample.kind="Rounding")
## Warning in RNGkind(sample.kind = "Rounding"): non-uniform 'Rounding' sampler
## used
set.seed(99)
jack2(datos,coefi1,3)
## $esjack
## [1] 112.5046
##
## $eejack
## [1] 53.23454
jack2(datos,coefi2,3)
## $esjack
## [1] 3.154972
##
## $eejack
## [1] 0.426692
jack2(datos,coefi3,3)
## $esjack
## [1] 0.8656901
## $eejack
## [1] 1.264109
jack2(datos,r2adj,3)
## $esjack
## [1] 0.3041685
##
## $eejack
## [1] 0.07615932
```

Resumen General

$M\acute{e}todo$	β_0	β_1	β_2	R^2 ajustado
$Regresion\ lineal$	112.507 ()	3.154()	0.866()	0.304()
Bootstrap	118.954 (48.09)	$3.153 \ (0.37)$	0.485 (1.05)	0.303(0.07)
K - $Fold$ CV	101.106 ()	3.251 ()	0.611 ()	0.349 ()
K - Fold CV Repetido	106.626 ()	3.268~()	0.479~()	0.342 ()
Jacknife	$112.504 \ (53.23)$	3.154 (0.42)	$0.865 \ (1.26)$	$0.304 \ (0.07)$

 $[\]beta_1$ -> Coeficiente de Bayas cosechables

 $[\]beta_2$ -> Coeficiente de Horas de calor