

Actividad 11

Oskar Arturo Gamboa Reyes

2024-09-03

Problema 1

Leer datos

```
M=read.csv("Estatura-peso_HyM.csv")

MM = subset(M,M$Sexo=="M")
MH = subset(M,M$Sexo=="H")
M1=data.frame(MH$Estatura,MH$Peso,MM$Estatura,MM$Peso)
```

`head(M1)`

##	MH.Estatura	MH.Peso	MM.Estatura	MM.Peso
## 1	1.61	72.21	1.53	50.07
## 2	1.61	65.71	1.60	59.78
## 3	1.70	75.08	1.54	50.66
## 4	1.65	68.55	1.58	56.96
## 5	1.72	70.77	1.61	51.03
## 6	1.63	77.18	1.57	64.27

Correlación

`cor(M1)`

##	MH.Estatura	MH.Peso	MM.Estatura	MM.Peso
## MH.Estatura	1.0000000000	0.846834792	0.0005540612	0.04724872
## MH.Peso	0.8468347920	1.0000000000	0.0035132246	0.02154907
## MM.Estatura	0.0005540612	0.003513225	1.0000000000	0.52449621
## MM.Peso	0.0472487231	0.021549075	0.5244962115	1.00000000

Se observa que hay una alta correlacion entre el peso y la altura de los hombres con 0.84, aunque menor tambien se observa bastante correlacion entre el peso y la altura de las mujeres con 0.52.

Medidas para analizar

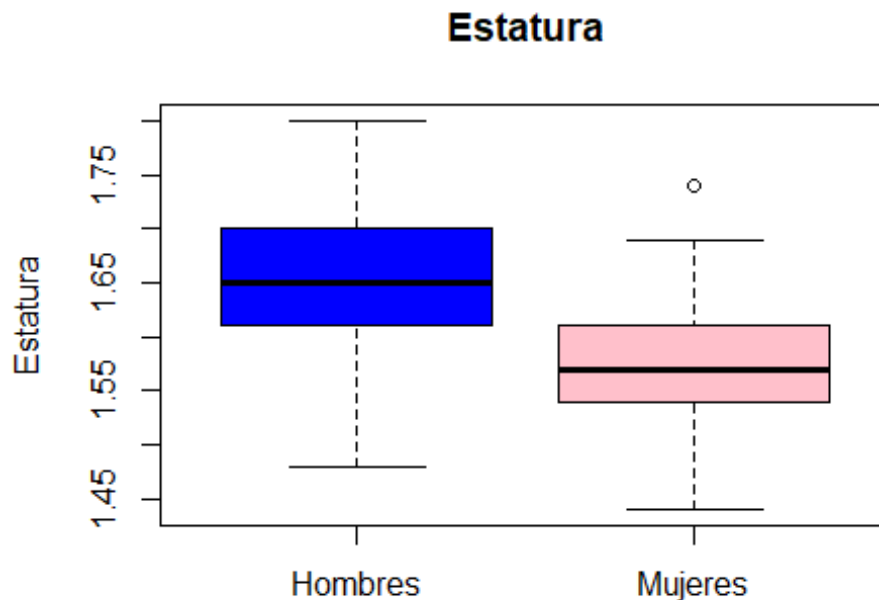
```
n=4 #número de variables
d=matrix(NA,ncol=7,nrow=n)
for(i in 1:n){
  d[i,]<-c(as.numeric(summary(M1[,i])),sd(M1[,i]))
}
m=as.data.frame(d)
```

```
row.names(m)=c("H-Estatura", "H-Peso", "M-Estatura", "M-Peso")
names(m)=c("Minimo", "Q1", "Mediana", "Media", "Q3", "Máximo", "Desv Est")
m
```

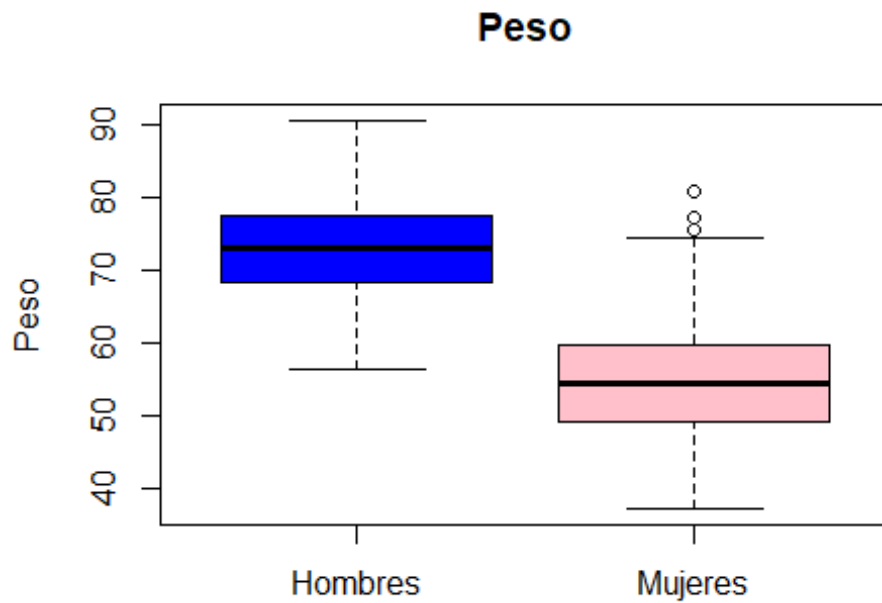
##		Minimo	Q1	Mediana	Media	Q3	Máximo	Desv Est
##	H-Estatura	1.48	1.6100	1.650	1.653727	1.7000	1.80	0.06173088
##	H-Peso	56.43	68.2575	72.975	72.857682	77.5225	90.49	6.90035408
##	M-Estatura	1.44	1.5400	1.570	1.572955	1.6100	1.74	0.05036758
##	M-Peso	37.39	49.3550	54.485	55.083409	59.7950	80.87	7.79278074

Gráficas para datos

```
boxplot(M$Estatura~M$Sexo, ylab="Estatura", xlab="", col=c("blue", "pink"),
names=c("Hombres", "Mujeres"), main="Estatura")
```



```
boxplot(M$Peso~M$Sexo, ylab="Peso", xlab="", names=c("Hombres", "Mujeres"),
col=c("blue", "pink"), main="Peso")
```



Rectas de mejor

ajuste

Dos rectas

```
Modelo1H = lm(Peso~Estatura, MH)
Modelo1H

##
## Call:
## lm(formula = Peso ~ Estatura, data = MH)
##
## Coefficients:
## (Intercept)      Estatura
##      -83.68         94.66

Modelo1M = lm(Peso~Estatura, MM)
Modelo1M

##
## Call:
## lm(formula = Peso ~ Estatura, data = MM)
##
## Coefficients:
## (Intercept)      Estatura
##      -72.56         81.15
```

Hipótesis:

- $H_0: \beta_1 = 0$
- $H_1: \beta_1 \neq 0$

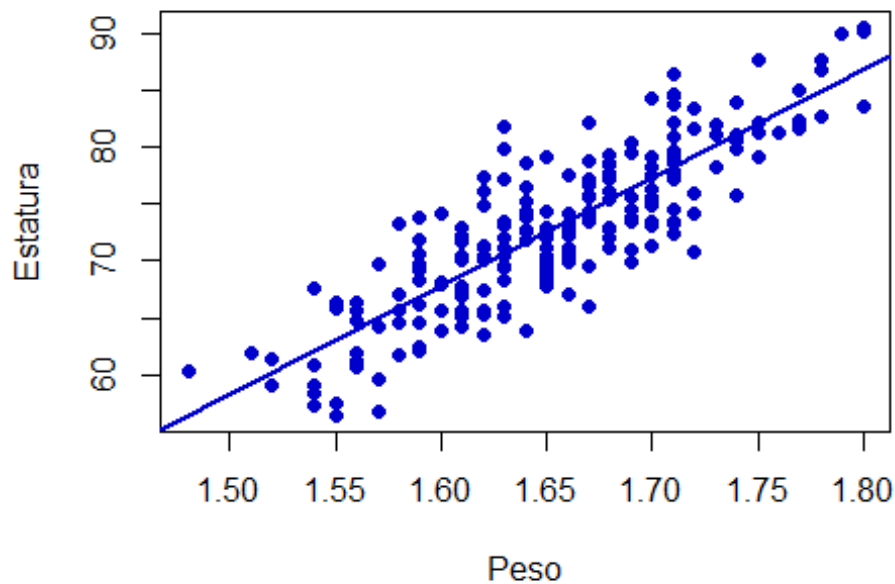
Hombres

```
summary(Modelo1H)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = Peso ~ Estatura, data = MH)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -8.3881 -2.6073 -0.0665  2.4421 11.1883
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)  -83.685      6.663   -12.56  <2e-16 ***
## Estatura      94.660      4.027    23.51  <2e-16 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 3.678 on 218 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.7171, Adjusted R-squared:  0.7158
## F-statistic: 552.7 on 1 and 218 DF,  p-value: < 2.2e-16

plot(MH$Estatura,MH$Peso, col="blue3", main="Estatura vs Peso Hombres",
ylab="Estatura", xlab = "Peso",pch=19)
abline(lm(Peso~Estatura, MH), col="blue3",lwd=2)
```

Estatura vs Peso Hombres



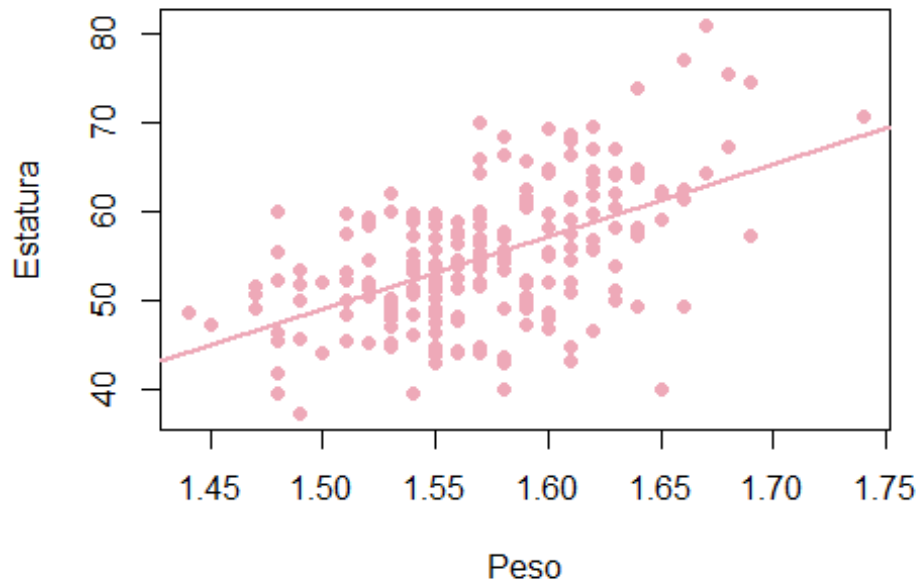
Mujeres

```
summary(Modelo1M)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = Peso ~ Estatura, data = MM)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -21.3256  -4.1942   0.4004   4.2724  17.9114
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)  -72.560     14.041  -5.168 5.34e-07 ***
## Estatura      81.149      8.922   9.096  < 2e-16 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 6.65 on 218 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.2751, Adjusted R-squared:  0.2718
## F-statistic: 82.73 on 1 and 218 DF, p-value: < 2.2e-16

plot(MM$Estatura,MM$Peso, col="pink2", main="Estatura vs Peso Mujeres",
ylab="Estatura", xlab = "Peso", pch=19)
abline(lm(Peso~Estatura, MM), col="pink2", lwd=2)
```

Estatura vs Peso Mujeres



Un modelo

```
Modelo2 = lm(Peso~Estatura+Sexo, M)
Modelo2

##
## Call:
## lm(formula = Peso ~ Estatura + Sexo, data = M)
##
## Coefficients:
## (Intercept)      Estatura      SexoM
##      -74.75         89.26        -10.56

summary(Modelo2)

##
## Call:
## lm(formula = Peso ~ Estatura + Sexo, data = M)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -21.9505  -3.2491   0.0489   3.2880  17.1243
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)  -74.7546     7.5555  -9.894  <2e-16 ***
## Estatura      89.2604     4.5635  19.560  <2e-16 ***
## SexoM        -10.5645     0.6317 -16.724  <2e-16 ***
## ---
```

```
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 5.381 on 437 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.7837, Adjusted R-squared:  0.7827
## F-statistic: 791.5 on 2 and 437 DF,  p-value: < 2.2e-16
```

A 0.05 si es significativo y los modelos quedarían:

Hombre:

Peso = -74.7546 + 89.2604E

Mujeres:

Peso = -85.3191 + 89.2604E

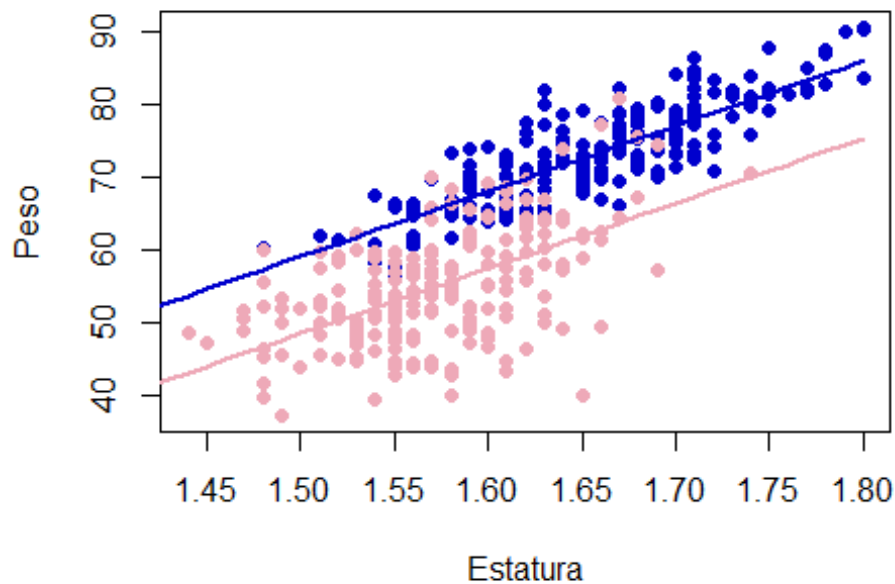
```
b0 = Modelo2$coefficients[1]
b1 = Modelo2$coefficients[2]
b2 = Modelo2$coefficients[3]

Ym = function(x){b0+b2+b1*x}
Yh = function(x){b0+b1*x}

colores = c("blue3", "pink2")

plot(M$Estatura, M$Peso, col = colores[factor(M$Sexo)], pch=19, xlab =
"Estatura", ylab = "Peso")

x= seq(1.40,1.80,0.01)
lines(x, Ym(x), col="pink2",lwd=2)
lines(x, Yh(x), col="blue3",lwd=2)
```



Modelo con interacción

Hipótesis:

- $H_0: \beta_1 = 0$
- $H_1: \beta_1 \neq 0$

```
Modelo3 = lm(Peso~Estatura*Sexo, M)
```

```
Modelo3
```

```
##
```

```
## Call:
```

```
## lm(formula = Peso ~ Estatura * Sexo, data = M)
```

```
##
```

```
## Coefficients:
```

	Estatura	SexoM	Estatura:SexoM
(Intercept)			
##	-83.68	94.66	11.12
			-13.51

$$\text{Peso} = -83.6845 + 94.6602\text{Estatura} + 11.1241\text{SexoM} - 13.5111(\text{Estatura} * \text{SexoM})$$

```
summary(Modelo3)
```

```
##
```

```
## Call:
```

```
## lm(formula = Peso ~ Estatura * Sexo, data = M)
```

```
##
```

```
## Residuals:
```



```
##      Min      1Q   Median      3Q      Max
## -21.3256 -3.1107   0.0204   3.2691  17.9114
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)    -83.685      9.735   -8.597  <2e-16 ***
## Estatura       94.660      5.882   16.092  <2e-16 ***
## SexoM          11.124     14.950    0.744    0.457
## Estatura:SexoM  -13.511      9.305   -1.452    0.147
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 5.374 on 436 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.7847, Adjusted R-squared:  0.7832
## F-statistic: 529.7 on 3 and 436 DF,  p-value: < 2.2e-16

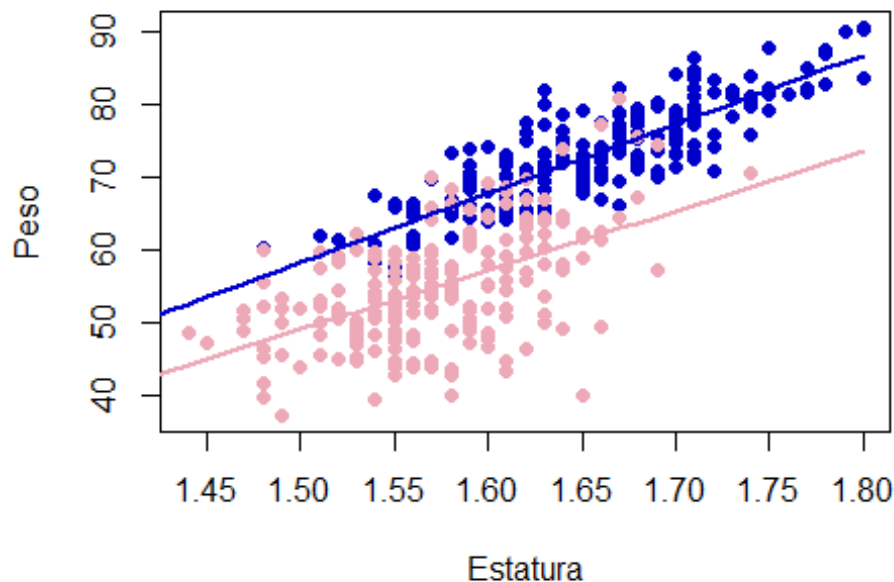
b0 = Modelo3$coefficients[1]
b1 = Modelo3$coefficients[2]
b2 = Modelo3$coefficients[3]
b3 = Modelo3$coefficients[4]

Yh = function(x){b0+b1*x}
Ym = function(x){b0+b1*x+b2+b3*x}

colores = c("blue3", "pink2")

plot(M$Estatura, M$Peso, col = colores[factor(M$Sexo)], pch=19, xlab =
"Estatura", ylab = "Peso")

x= seq(1.40,1.80,0.01)
lines(x, Ym(x), col="pink2",lwd=2)
lines(x, Yh(x), col="blue3",lwd=2)
```



Conclusión

¿Qué información proporciona β_0 sobre la relación entre la estatura y el peso de hombres y mujeres? Interpreta y compara entre este modelo con los 3 modelos anteriores.

Esta beta nos describe la magnitud inicial del modelo, en el contexto del problema no tiene mucho sentido ya que una altura de 0 es imposible, sin embargo si describe un valor inicial del peso que afecta a toda la población. Todos los modelos tienen una beta 0 similar, ya que lo que afectan estos modelos es principalmente la pendiente.

¿Cómo interpretas β_i en la relación entre la estatura y el peso de hombres y mujeres? Interpreta y compara entre este modelo con los 3 modelos anteriores.

Estos describen la pendiente de nuestra función, podemos ver que hay una relación diferente entre el peso y estatura de los hombres y de las mujeres, en el modelo anterior esto no se tomaba en cuenta, lo que hacía a nuestro modelo menos significativo. Los primeros dos modelos se ajustan de la misma manera que el último, ya que fueron hechos independientemente.

Indica cuál(es) de los modelos probados para la relación entre peso y estatura entre hombres y mujeres consideras que es más apropiado y explica por qué.

Podemos notar que el modelo que toma en cuenta la interacción es un mejor modelo que describe mejor el comportamiento de los datos, ya que ahora si existe una variación entre las pendientes de las gráficas que se ajustan dependiendo a sus datos dependiendo de la

variable sexo. Los dos primeros modelos explican bien el comportamiento pero estan independientes por loq ue no nos dejan apreciar las diferencias entre los seoxs. El último modelo es mejor.