

# Taller 2 Regresión lineal Multiple

Andrés Felipe Palomino - David Stiven Rojas

2023-04-21

## 1 Introducción

La base de datos "yarn" obtenida de la librería (PLS) contiene información sobre espectros NIR y mediciones de densidad de hilos de PET, consta de 28 individuos (hilos de PET), 268 variables predictoras (NIRS) y una variable de respuesta (densidad). Se ajustará un modelo lineal múltiple para estimar la densidad del hilo PET, mediante mediciones NIR

```
#Importación de librerías necesarias
library(car)
library(MASS)
library(xtable)
library(lmtest)
library(readxl)
library(lmridge)
library(pls)
```

### 1.1 Base de datos

En la siguiente tabla se encuentra un encabezado de la base de datos que se trabajara, esta consta de 30 covariables predictoras, las cuales estarán desde NIR1 hasta NIR30. De primera mano se observa que los valores de los NIR disminuyen a medida que la covariable aumenta

```
X <- data.frame(matrix(c(yarn$NIR[,1:30],yarn$density),nrow =28, ncol= 31))
colnames(X) <- c(paste("NIR",1:30),"density")

xtable(head(X[,1:11]))
```

% latex table generated in R 4.3.0 by xtable 1.8-4 package % Sat Apr 29 13:32:52 2023

	NIR 1	NIR 2	NIR 3	NIR 4	NIR 5	NIR 6	NIR 7	NIR 8	NIR 9	NIR 10	NIR 11
1	3.07	3.09	3.11	3.10	3.00	2.83	2.62	2.40	2.19	2.01	1.84
2	3.07	3.09	3.10	3.07	2.98	2.84	2.68	2.51	2.35	2.22	2.12
3	3.08	3.10	3.09	3.03	2.88	2.69	2.48	2.27	2.08	1.92	1.77
4	3.08	3.10	3.10	3.07	2.99	2.87	2.74	2.61	2.50	2.42	2.38
5	3.10	3.10	3.08	3.02	2.89	2.72	2.54	2.38	2.24	2.13	2.05
6	3.08	3.08	3.05	2.93	2.73	2.51	2.29	2.10	1.93	1.79	1.67

```
xtable(head(X[,12:21]))
```

% latex table generated in R 4.3.0 by xtable 1.8-4 package % Sat Apr 29 13:32:52 2023

	NIR 12	NIR 13	NIR 14	NIR 15	NIR 16	NIR 17	NIR 18	NIR 19	NIR 20	NIR 21
1	1.69	1.58	1.50	1.44	1.34	1.22	1.14	1.12	1.13	1.16
2	2.04	1.98	1.96	1.94	1.89	1.82	1.75	1.71	1.68	1.65
3	1.65	1.55	1.49	1.44	1.35	1.26	1.20	1.18	1.19	1.21
4	2.35	2.35	2.37	2.40	2.40	2.38	2.33	2.28	2.21	2.11
5	1.99	1.95	1.94	1.93	1.90	1.85	1.80	1.76	1.73	1.68
6	1.56	1.48	1.43	1.39	1.32	1.25	1.20	1.19	1.19	1.19

```
xtable(head(X[,22:31]))
```

% latex table generated in R 4.3.0 by xtable 1.8-4 package % Sat Apr 29 13:32:52 2023

	NIR 22	NIR 23	NIR 24	NIR 25	NIR 26	NIR 27	NIR 28	NIR 29	NIR 30	density
1	1.16	1.15	1.15	1.13	1.07	1.02	1.01	1.03	1.08	100.00
2	1.58	1.51	1.45	1.38	1.29	1.20	1.15	1.13	1.14	80.22
3	1.20	1.18	1.17	1.15	1.10	1.07	1.06	1.08	1.12	79.49
4	1.98	1.85	1.75	1.63	1.51	1.40	1.30	1.23	1.20	60.80
5	1.60	1.52	1.46	1.39	1.31	1.24	1.19	1.16	1.17	59.97
6	1.18	1.15	1.14	1.12	1.09	1.06	1.06	1.07	1.11	60.48

## 1.2 Selección de variables

En el proceso de selección de variables se procede a ajustar todos los posibles modelos  $2^{26}$ , del cual se observa el  $R^2_{adj}$ , el AIC y el BIC y además se realiza la Regresión de LASSO para identificar las posibles variables que tengan un aporte poco relevante. Luego se ajustará el modelo con las variables que tengan buenos indicadores y además que permita corregir supuestos y multicolinealidad

## 2 Todos los posibles modelos

Con la función `ols_step_all_possible()` de la librería `olsrr` es posible ajustar todos los posibles modelos y determinar el mejor bajo diferentes criterios. Para ajustar todos los posibles modelos es necesario tener los suficientes grados de libertad para calcular las estimaciones. Por ende no se tomarán las 30 variables, sino que se tomarán las 26 que tengan mejor correlación con la variable `density`.

```
library(olsrr)
```