Лабораторна робота №2

A. Виконати чистку dataset

Що було зроблено:

- 1. Перевірка на пропущені дані. (Їх не було)
- 2. Зміна типу даних деяких колонок на factor, бо там можливі тільки два значення.
- 3. Змінили назви деяких колонок на більш зручні.

Було побудовано модель, яка показувала залежність ціни на будинок в Індії з п'ятьма різними факторами. А також ми перевірили правильність проведених розрахунків за допомогою cbind. Коефіцієнти зійшлись, тому все було побудовано правильно.

```
X <- cbind(1, x1,x2,x3,x4,x5)</pre>
beta <- solve(t(X) %*% X) %*% t(X) %*% Y
beta
modA11
data <- read.csv("train.csv")
#### (A) ####
# Перевіряємо чи є пропущені дані. Їх немає.
sum(is.na(data))
summary(data)
# Змінюємо тип у деяких даних на factor, оскільки вони мають тільки 2 можливих значення
data$UNDER_CONSTRUCTION <- as.factor(data$UNDER_CONSTRUCTION)</pre>
summary(data$UNDER_CONSTRUCTION)
data$BHK_OR_RK <- as.factor(data$BHK_OR_RK)
summary(data$BHK_OR_RK)
data$READY_TO_MOVE <- as.factor(data$READY_TO_MOVE)</pre>
summary(data$READY_TO_MOVE)
data$RESALE <- as.factor(data$RESALE)</pre>
summary(data$RESALE)
# Змінюємо назви колонок для зручноті
colnames(data)[colnames(data)=="TARGET.PRICE_IN_LACS."] <- "PRICE"
colnames(data)[colnames(data)=="BHK_NO."] <- "BHK_NO"
# Залежна змінна PRICE
Y <- data$PRICE
# Незалежні
x1 <- data$RERA
x2 <- data$BHK_NO
x3 <- data$SQUARE_FT
x4 <- data$LONGITUDE
x5 <- data$LATITUDE
# Будуємо модель з 5-ма незалежними змінними
modAll \leftarrow lm(Y \sim x1 + x2 + x3 + x4 + x5)
summary(modAll)
```

В. Побудуйте однофакторні лінійні моделі Було побудовано п'ять однофакторних моделей.

```
#### (B) ####

# Будуємо однофакторні лінійні моделі за 5-ма факторами

mod1 <- lm(Y~x1)
summary(mod1)

mod2 <- lm(Y~x2)
summary(mod2)

mod3 <- lm(Y~x3)
summary(mod3)

mod4 <- lm(Y~x4)
summary(mod4)

mod5 <- lm(Y~x5)
summary(mod5)
```

С. Визначте кращу модель за R^2

Оцінено отримані моделі. Судячи з наведених нижче результатів, виявилось, що найкращою моделлю є модель №3 через найбільше значення R^2

№1

```
> mod1 <- lm(Y~x1)
> summary(mod1)
call:
lm(formula = Y \sim x1)
Residuals:
Min 1Q Median 3Q Max
-207.0 -96.6 -67.6 -27.6 29887.4
Coefficients:
           Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 112.567 4.624 24.34 <2e-16 ***
                        8.201 11.63 <2e-16 ***
             95.408
x1
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 655.4 on 29449 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.004575, Adjusted R-squared: 0.004541
F-statistic: 135.3 on 1 and 29449 DF, p-value: < 2.2e-16
```

No2

```
> mod2 <- lm(Y\sim x2)
> summary(mod2)
call:
lm(formula = Y \sim x2)
Residuals:
           1Q Median 3Q Max
   Min
-1605.0 -98.9 -65.0 -10.0 29806.1
Coefficients:
           Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) -57.815 11.028 -5.243 1.59e-07 ***
                        4.327 19.391 < 2e-16 ***
x2
            83.901
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 652.7 on 29449 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.01261, Adjusted R-squared: 0.01257
F-statistic: 376 on 1 and 29449 DF, p-value: < 2.2e-16
№3
> mod3 <- lm(Y\sim x3)
> summary(mod3)
call:
lm(formula = Y \sim x3)
Residuals:
Min 1Q Median 3Q Max -7552.8 -102.3 -78.4 -40.2 13640.4
Coefficients:
            Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 1.401e+02 3.504e+00 40.0 <2e-16 ***
           1.391e-04 1.843e-06
                                  75.5 <2e-16 ***
x3
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Residual standard error: 601.3 on 29449 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.1622, Adjusted R-squared: 0.1621
F-statistic: 5700 on 1 and 29449 DF, p-value: < 2.2e-16
```

No4

```
> mod4 <- lm(Y\sim x4)
   > summary(mod4)
   call:
   lm(formula = Y \sim x4)
   Residuals:
    Min 1Q Median 3Q Max
-269.3 -105.3 -78.3 -33.4 29829.8
   Coefficients:
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
   x4
   Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
   Residual standard error: 656.6 on 29449 degrees of freedom
   Multiple R-squared: 0.000968, Adjusted R-squared: 0.000934
   F-statistic: 28.53 on 1 and 29449 DF, p-value: 9.279e-08
  No5
   > mod5 <- lm(Y\sim x5)
   > summary(mod5)
   call:
   lm(formula = Y \sim x5)
   Residuals:
    Min 1Q Median 3Q Max
-345.8 -104.0 -80.3 -37.2 29857.9
   Coefficients:
              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
   (Intercept) 225.3832 28.1158 8.016 1.13e-15 *** x5 -1.0735 0.3625 -2.961 0.00307 **
   Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
   Residual standard error: 656.8 on 29449 degrees of freedom
   Multiple R-squared: 0.0002977, Adjusted R-squared: 0.0002637
   F-statistic: 8.769 on 1 and 29449 DF, p-value: 0.003066

    D. Зробіть прогноз на наступний період. Опишіть для яких змінних і

   які значення беруться для прогнозу
   Для прогнозування ціни на житло ми використали отримані
   коефіцієнти та отримали формулу для знаходження прогнозу.
   Щодо даних, які ми взяли:
   ВНК NO - кількість
   SQUARE FT – площа житла.
   LONGITUDE - довжина
  LATITUDE – ширина
  Що ж до X, ми взяли приблизно середні значення з таблиці.
```

```
#### (D) ####
# формула знаходження прогнозу
# Y = 101.8 * X1 + 85 * X2 + 0.0002 * X3 - 4.8 * X4 - 1.5 * X5

# Для прогнозу візьмемо такі значення:
# X1 (RERA) = 1 |
# X2 (BHK_NO) = 3
# X3 (SQUARE_FT) = 1300
# X4 (LONGITUDE) = 25
# X5 (LATITUDE) = 77

Y_predict <- 101.8 * 1 + 85 * 3 + 0.0002 * 1300 - 4.8 * 25 - 1.5 * 77

Y_predict
# Y_predict = 121.56
```

Е. Опишіть ваші дії, припущення та висновки.

Підсумовуючи, ми:

- Редагували нашу таблицю, зробивши її більш зручною як для читання, так і для побудови моделей.
- Зробили моделі для того, щоб зробити висновки щодо залежності ціни на житло від п'яти числових змінних з нашої таблиці.
- Спрогнозували ціну на житло з заданими нами характеристиками. При виконанні роботи ми дійшли таких висновків: від площі житла залежить не так багато, однак від кількості кімнат та розташування житлового приміщення сильно залежить кінцева ціна.