Testy statystyczne

Karolina Popiołek

2024-08-09

1. Dane

W niniejszym raporcie będę pracować na zbiorze danych "mtcars", który obejmuje informacje odnośnie poszczególnych modeli samochodów. Próba składa się z 32 obserwacji. Poniżej znajduje się podgląd zbioru.

```
data(mtcars)
head(mtcars)
```

```
##
                   mpg cyl disp hp drat
                                         wt qsec vs am gear carb
## Mazda RX4
                  21.0 6 160 110 3.90 2.620 16.46 0
                  21.0 6 160 110 3.90 2.875 17.02 0 1
## Mazda RX4 Wag
                                                             4
## Datsun 710
                 22.8 4 108 93 3.85 2.320 18.61 1 1
## Hornet 4 Drive
                  21.4 6 258 110 3.08 3.215 19.44 1 0
                                                         3
## Hornet Sportabout 18.7 8 360 175 3.15 3.440 17.02 0 0
                                                       3
                                                             2
                  18.1 6 225 105 2.76 3.460 20.22 1 0
                                                             1
## Valiant
```

2. Badanie zależności zużycia paliwa (mpg) od masy samochodu (wt) i mocy silnika (hp)

```
mpg = B0 + B1 * wt + B2 * hp + \epsilon
```

Założenia klasycznej regresji liniowej:

- 1. Normalność rozkładu składnika losowego
- 2. Liniowość
- 3. Homoskedastyczność (stałość wariancji składnika losowego)
- 4. Brak autokorelacji: Składnik losowy

```
model <- lm(mpg ~ wt + hp, data = mtcars)
summary(model)</pre>
```

```
##
## Call:
## lm(formula = mpg ~ wt + hp, data = mtcars)
## Residuals:
##
      Min
              10 Median
                            30
  -3.941 -1.600 -0.182 1.050 5.854
##
## Coefficients:
##
               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept) 37.22727    1.59879    23.285    < 2e-16 ***
               -3.87783
                           0.63273 -6.129 1.12e-06 ***
               -0.03177
                           0.00903 -3.519 0.00145 **
## hp
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 2.593 on 29 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.8268, Adjusted R-squared: 0.8148
## F-statistic: 69.21 on 2 and 29 DF, p-value: 9.109e-12
```

Wnioski:

- Wzrost masy samochodu o jedną jednostkę prowadzi do spadku zużycia paliwa średnio o 3.88, przy założeniu stałości mocy silnika.
- Wzrost mocy silnika o jedną jednostkę prowadzi do spadku zużycia paliwa średnio o 0.032, przy założeniu stałości masy pojazdu.
- 3. Obie zmienne mają znaczący wpływ na zmienną mpg, a zatem zmiana masy samochodu i zmiana mocy silnika są silnie związane z zużyciem paliwa.
- 4. Wysoka wartość statystyki F i bardzo niskie p-value wskazują na to, że model jest istotny statystycznie.

2. Testy statystyczne

2.1. Testy normalności Shapiro-Wilka i Jarque-Bera

Sprawdzam, czy próbka pochodzi z rozkładu normalnego. Przy obu testach stawiam następujące hipotezy:

H0: Rozkład jest normalny H1: Rozkład nie jest normalny

```
##
## Shapiro-Wilk normality test
##
## data: residuals(model)
## W = 0.92792, p-value = 0.03427
```

```
jarque.bera.test(residuals(model))

##
## Jarque Bera Test
```

```
## Jarque Bera Test
##
## data: residuals(model)
## X-squared = 4.0462, df = 2, p-value = 0.1322
```

Interpretacja Shapiro-Wilka: p-value < 0,05, a zatem na poziomie istotności 0,05 odrzucamy H0 i zakładamy, że model nie ma rozkładu normalnego.

Interpretacja Jarque-Bera: p=value > 0,05, a zatem nie ma podstaw do odrzucania H0 i zakładamy, że nie występują istotne odchylenia od normalności.

Rozbieżność wynika z faktu, iż test Shapiro-Wilka jest bardziej czuły niż test Jarque-Bera, zwłaszcza przy małych próbach. Decyduję się kontynuować analizę, mając na uwadze, że rozkład nie jest idealnie normalny.

2.2. Test homoskedastyczności - Test Breuscha-Pagana

W celu sprawdzenia homoskedastyczności stawiam następujące hipotezy: H0: Wariancja reszt jest stała H1: Wariancja reszt nie jest stała

```
##
## studentized Breusch-Pagan test
##
## data: model
## BP = 0.88072, df = 2, p-value = 0.6438
```

Interpretacja: p-value > 0.05, a zatem nie ma podstaw do odrzucenia hipotezy zerowej o braku heteroskedastyczności (zakładamy, że wariancja jest stała).

2.3. Test autokorelacji Durbina-Watsona

Założenia: H0: Autokorekacja reszt nie występuje H1: Występuje autokorelacja reszt

```
##
## Durbin-Watson test
##
## data: model
## DW = 1.3624, p-value = 0.02061
## alternative hypothesis: true autocorrelation is greater than 0
```

Interpretacja: Ponieważ statystyka D-W < 2 istnieje możliwość występowania dodatniej autokorelacji. Z uwagi na wartość pvalue, która jest mniejsza niż poziom ufności 0,05, mamy podstawy do odrzucenia hipotezy zerowej i przyjęcia, że istnieje dodatnia autokorelacja, a więc reszty mogą być ze sobą skorelowane. W związku z tym nie zostało spełnione jedno z założeń regresji liniowej, więc model odrzucamy jako nieprawidłowy.