

```
[anim@pkg]pdftex.code:n=,pdftex.value_forbidden:n=true,luatex.code:n=,luatex.value_forbidden:n=tr
[anim@pkg]
[pdfbase]
[ocgbase]
[anim@user]label.code:n=,label.value_required:n=true,width.code:n=,width.value_required:n=true,heig
[anim@pkg]width.code:n=,width.value_required:n=true,height.code:n=,height.value_required:n=true,t
,buttonfg.value_required:n=true,buttonalpha.tl_gset_x:N=,buttonalpha.value_required:n=true,alttext
[anim@pkg]
```

Wykorzystanie poznanych metod dotyczących analizy zależności liniowej do wybranych danych rzeczywistych

Autorzy

Kacper Budnik 262286
Maciej Karczewski 262282



Politechnika Wrocławska

Wydział Matematyki
21 grudnia 2022

Spis treści

1	Wprowadzenie	2
2	Transformacja danych	2
2.1	Dodanie nowej kolumny	2
2.2	Usunięcie wartości odstających	2
3	Jednowymiarowa analiza	2
3.1	Objętość	2
3.2	Cena	6
4	Analiza zależności między	8
4.1	Estymacja punktowa	9
4.2	Estymacja przedziałowa	9

1 Wprowadzenie

Diamenty są rzadkim minerałem, ale bardzo cennym. Są one czystym węglem i mają wiele zastosowań. Używa się ich przykładowo do aparatury naukowej czy medycznej. Diamenty używa się także w jubilerstwie.

Dane o diamentach pozyskujemy z platformy Kaggle. Nasze dane zawierają 53940 rekordów i pierwsze 7 wierszy wygląda następująco:

	carat	cut	color	clarity	depth	table	price	x	y	z
1	0.23	Ideal	E	SI2	61.5	55	326	3.95	3.98	2.43
2	0.21	Premium	E	SI1	59.8	61	326	3.89	3.84	2.31
3	0.23	Good	E	VS1	56.9	65	327	4.05	4.07	2.31
4	0.29	Premium	I	VS2	62.4	58	334	4.2	4.23	2.63
5	0.31	Good	J	SI2	63.3	58	335	4.34	4.35	2.75
6	0.24	Very Good	J	VVS2	62.8	57	336	3.94	3.96	2.48
7	0.24	Very Good	I	VVS1	62.3	57	336	3.95	3.98	2.47

Tabela 1: Oryginalne dane

Dla naszych danych sprawdzimy liniową zależność ceny ("price") od iloczynu wymiarów diamentu.

2 Transformacja danych

2.1 Dodanie nowej kolumny

Do naszych danych dodamy nową kolumną i nazwiemy ją "V". Nowo kolumna będzie iloczynem wymiarów diamentu (kolumny "x", "y" oraz "z"). Ten iloczyn możemy interpretować jako objętość diamentu z dokładnością do przemnożonej stałej. Nową zmienną będziemy wyjaśniać cenę diamentu.

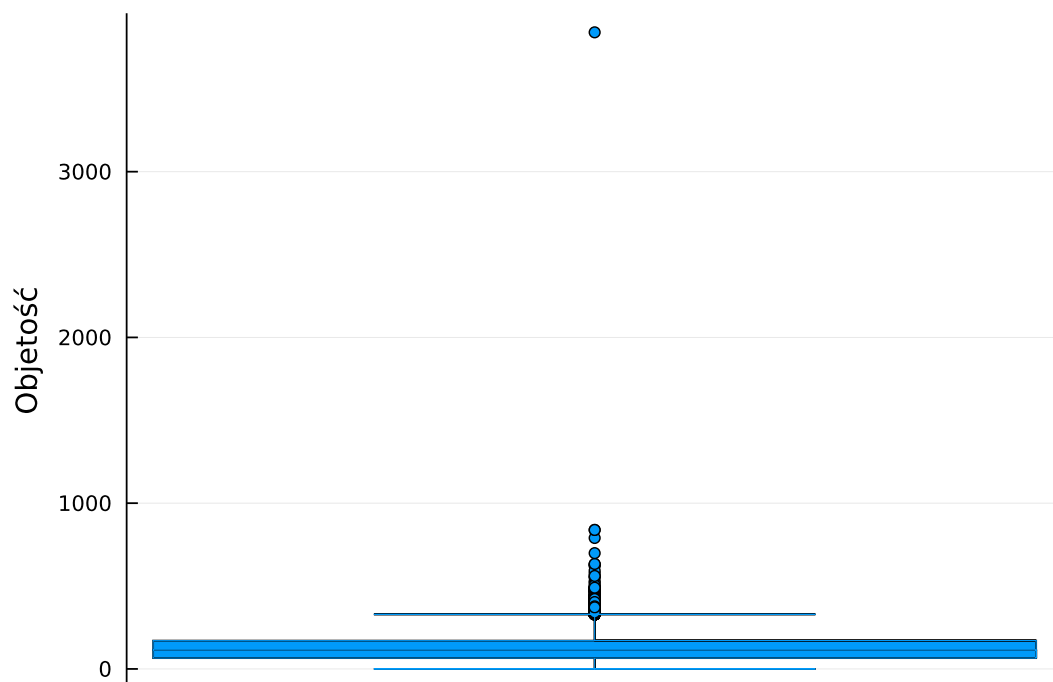
2.2 Usunięcie wartości odstających

W następnym kroku usuniemy 1% najmniejszych cen oraz 10% największych cen. Będziemy usuwać też 1% najmniejszych objętości oraz 5% największych. Ostatecznie usuniemy około 12% danych.

3 Jednowymiarowa analiza

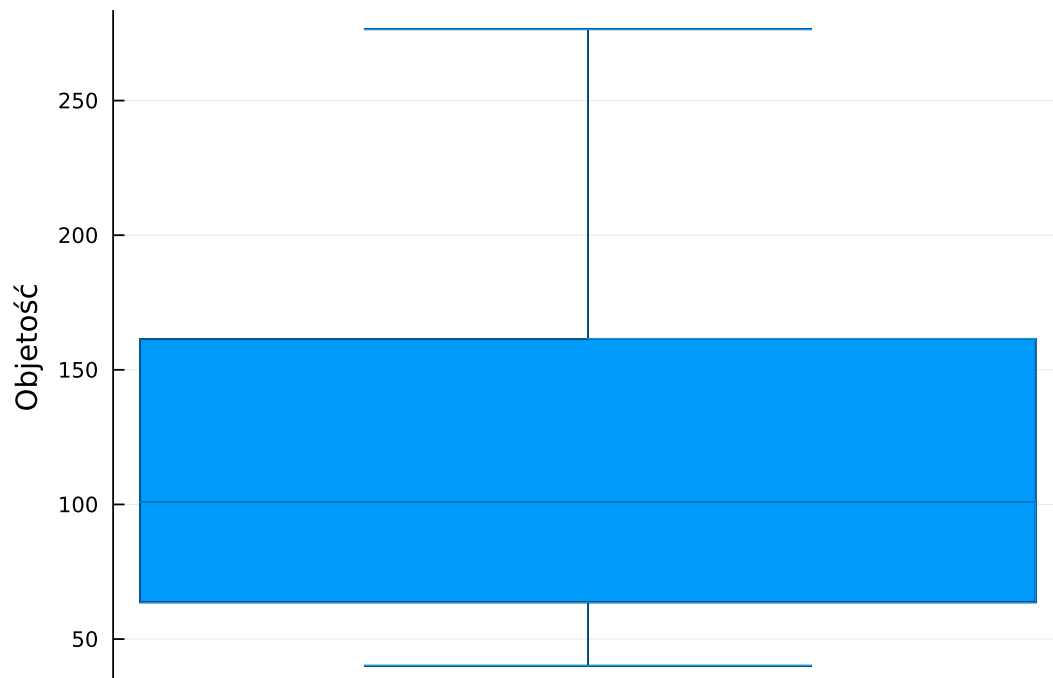
3.1 Objętość

Analizę danych zaczniemy od analizy objętości. Box plot objętości wygląda następująco.



Rysunek 1: Boxplot objętości dla podstawowych danych

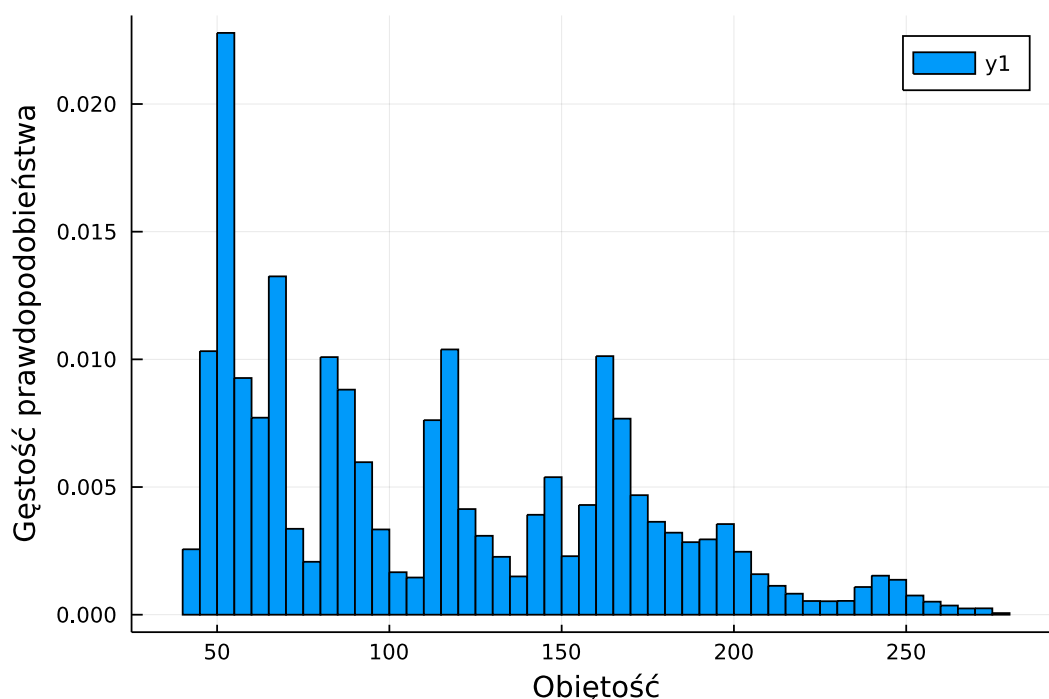
Jak możemy zobaczyć na box plocie to nasze dane mają dużo wartość odstających. Z tego powodu ciężko analizować wykres 1, a także stworzyć poprawny model dlatego pozbędziemy się ich. Gdy usuniemy 1% najmniejszych objętości oraz 5% największych otrzymamy czytelniejszy wykres.



Rysunek 2: Box plot objętości dla oczyszczonych danych

Tutaj nasze dane są o wiele bardziej czytelne. Z wykresu 2 możemy odczytać, że mediana naszych danych wynosi około 100 oraz, że mamy do czynienia z rozkładem prawostronnie skośnym. Widzimy też,

że pierwszy kwantyl wynosi około 60 a trzeci około 160. Zobaczymy teraz jak wygląda rozkład objętości na histogramie.



Rysunek 3: Histogram objętości dla oczyszczonych danych

Jak widzimy na histogramie gęstość na histogramie nie zachowuje się monotonicznie, ciężko stwierdzić jaki rozkład ma objętość. Pomimo tego faktu możemy zauważyć że diamenty dzielą się głównie na 4 grupy. Pierwszą najbardziej liczną jest grupa o iloczynie wymiarów należących do przedziału $[45; 70]$, następną grupą jest o iloczynie należącym do $[80; 100]$. Pozostałymi grupami są iloczyny należące do przedziałów $[110; 120]$ oraz $[160; 170]$.

Zobaczymy teraz jak wyglądają statystyki opisowe dla naszych oczyszczonych danych

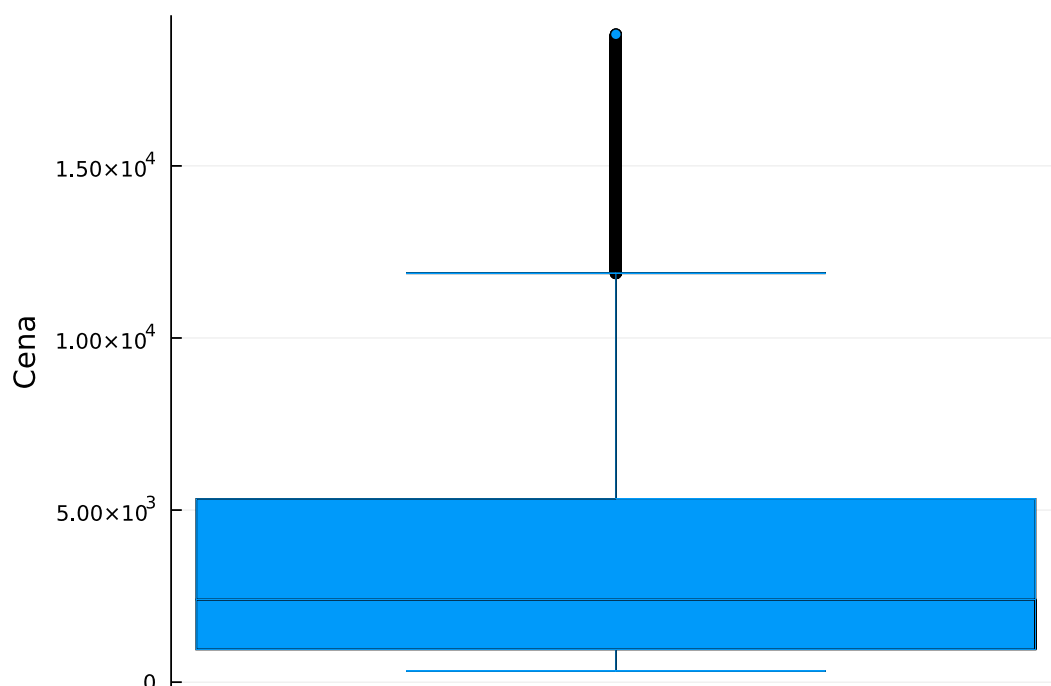
	Średnia	Mediana	Wariancja	Skośność	Kurtoza
V	113.48	100.87	3057.10	0.60	-0.63

Tabela 2: Podstawowe statystyki opisowe dla objętości

Możemy zobaczyć, że średnia jest większa od mediany oraz, że skośność jest dodatnia co sugeruje nam, że rozkład objętości jest prawostronnie skośny co się pokrywa z informacją zawartą na box plocie 2. Kurtoza jest ujemna to znaczy, że rozkład ma ogony węższe niż rozkład normalny czyli jest rozkładem platykurtycznym.

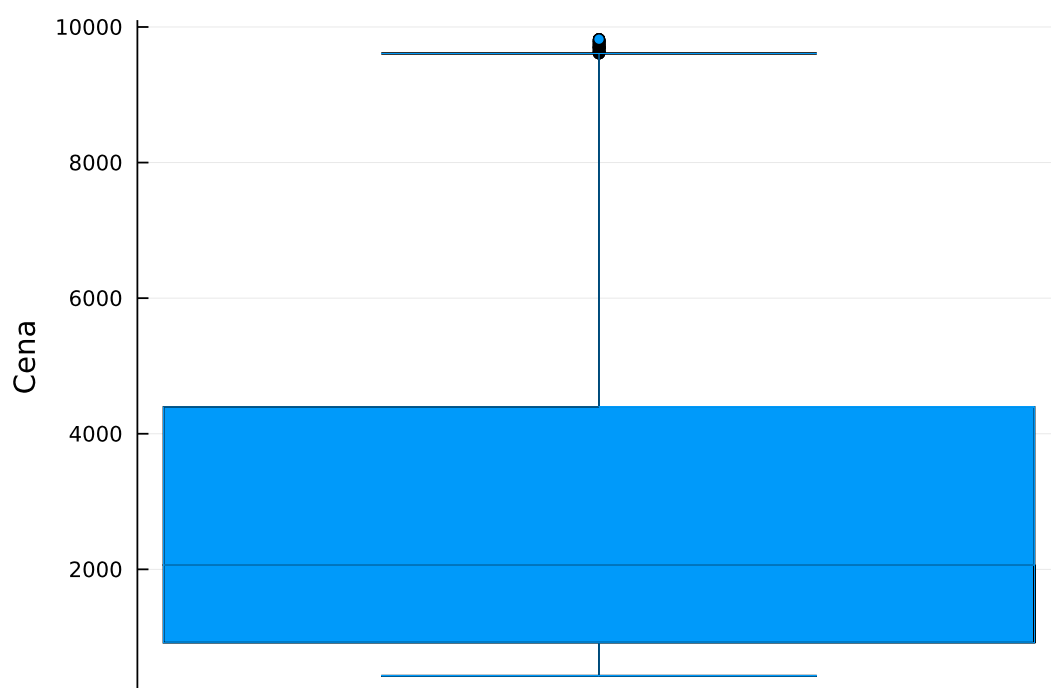
3.2 Cena

Sprawdziliśmy jak wygląda rozkład objętości to teraz sprawdzimy rozkład ceny diamentów. Box Plot dla ceny diamentów bez usunięcia wartości skrajnych wygląda następująco.



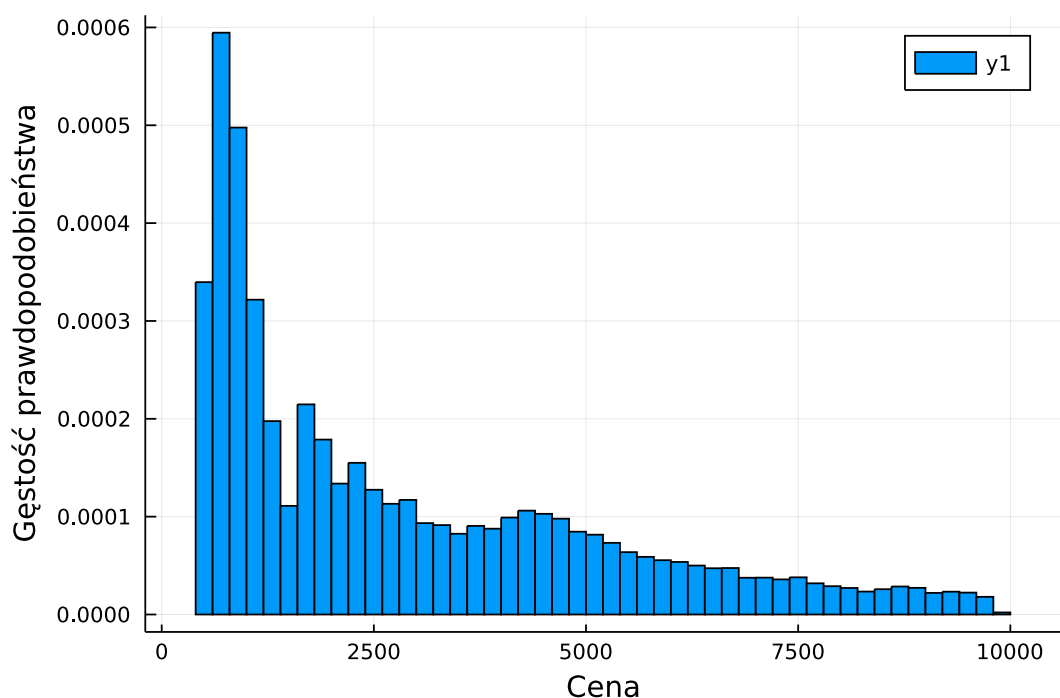
Rysunek 4: Boxplot ceny dla podstawowych danych

Z box plotu możemy odczytać, że ponownie mamy dużo wartości odstających, które przeszkadzają w analizie danych. Właśnie z tego powodu usuniemy 1% najmniejszych cen oraz 10% największych cen. Po usunięciu wartości nasz Box plot wygląda następująco



Rysunek 5: Box plot ceny dla oczyszczonych danych

Po usunięciu danych skrajnych wykres pudełkowy staje się czytelniejszy. Z wykresu możemy odczytać, że mediana cen jest w okolicy 2000 natomiast pierwszy w okolicach 1000 a trzeci w okolicach 4300. Możemy sądzić, że rozkład ceny jest prawostronnie skośny.



Rysunek 6: Histogram ceny diamentów

Z histogramu możemy odczytać, że gęstości prawdopodobieństwa ceny jest prawie monotoniczna. Im większa cena tym na ogół, rzadszy diament. Możemy zobaczyć, że mamy najwięcej diamentów tanich nieprzekraczających 2500. Możemy także zobaczyć większą liczebność diamentów z ceną w okolicach 4000.

Zobaczmy teraz jak wyglądają statystyki opisowe dla naszych oczyszczonych danych

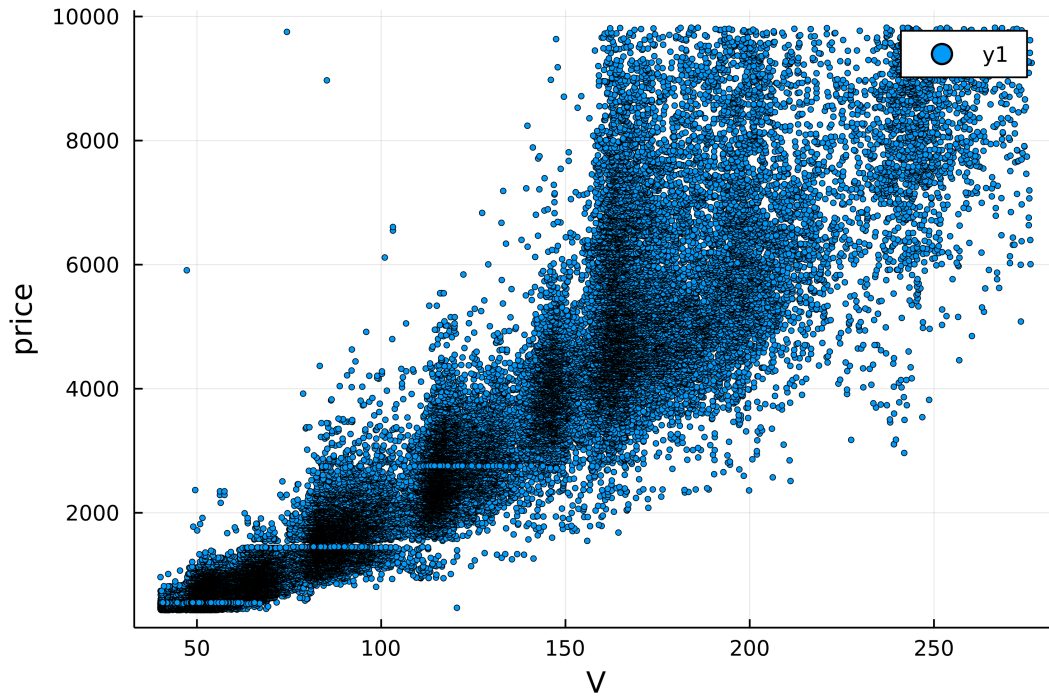
	Średnia	Mediana	Wariancja	Skośność	Kurtoza
Cena	2890.46	2064.0	5.49	1.02	0.10

Tabela 3: Podstawowe statystyki opisowe dla objętości

Możemy zobaczyć, że średnia jest większa od mediany, oraz że skośność jest dodatnia co sugeruje nam, że rozkład objętości jest prawostronnie skośny co się pokrywa za informacją zawartą na box plocie 5. Kurtoza jest dodatnia ale bliska 0 to znaczy, że rozkład ma ogony grubsze niż rozkład normalny lub ma porównywalne do rozkładu normalnego. Zatem jest to rozkład leptokurtyczny lub mezokurtyczny. Wariancja ceny jest znacząco mniejsza niż wariancja objętości 2.

4 Analiza zależności między

Analizujemy zależność między ceną, a objętością. Przyjrzyjmy się zależności naszych danych na wykresie.



Rysunek 7: Wykres cena-objętość

Z wykresu możemy zauważyć silną zależność między naszymi danymi. Z powodu rozłożenia naszych danych zależność ta może być liniowa. W celu określenia tej zależności obliczymy współczynnik korelacji pearsona

$$\rho = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}} \approx 0.93,$$

gdzie x_i, y_i to i -te obserwacje odpowiednio objętości oraz ceny, \bar{x} oznacza średnią z x , a n to rozmiar próby, oznaczeniami tymi będziemy posługiwali się w całym raporcie. Wartość ta jest blisko wartości 1, zatem nasze dane są silnie skorelowane dodatnie oraz liniowo. Dlatego model, którym będziemy opisywać dane będzie miał postać

$$(1) \quad Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \xi_i,$$

gdzie ξ_i jest losowym błędem pomiarowym. Y_i jest zmienną losową, której realizacją jest zaobserwowana wartość y_i . Zgodnie z treścią polecenia zakładamy, że wszystkie zmienne losowe ξ_i są idd. oraz mają rozkład normalny ze średnią 0. Naszym zadaniem będzie estymować wartość \hat{y}_i poprzez estymowanie realizacji zmiennych losowych $\hat{\beta}_0$ oraz $\hat{\beta}_1$.

4.1 Estymacja punktowa

By stworzyć estymator ceny \hat{y} skorzystamy z metody najmniejszych kwadratów. Do estymacji parametrów β_0 oraz β_1 , występujące we wzorze (1), wykorzystamy losowo wybrane 80% naszych danych. Pozostałe 20% posłuży nam w celu sprawdzenia poprawności modelu. Estymowane parametry, w danej realizacji Y , mają wartość

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \approx 39.255 \quad \text{oraz} \quad \hat{\beta}_0 = \bar{y} - \beta_1 \bar{x} \approx -1564.73.$$

Estymowana wartość ceny \hat{y} w modelu (1) będzie miała postać

$$\hat{y}_i = 39.255 \cdot x_i - 1564.73.$$

4.2 Estymacja przedziałowa

W tym przypadku będziemy szukać przedziału do w którym będzie należał nasz Y_i z dużym prawdopodobieństwem. Będziemy chcieli by prawdopodobieństwo to wynosiło $1 - \alpha$. Znany jest fakt, że w modelu (1) zmienna \hat{Y}_i ma poniższe parametry

$$\mathbb{E}\hat{Y}_i = \beta_0 + \beta_1 x_i \quad \text{oraz} \quad \text{Var}\hat{Y}_i = \text{Var}(\xi_1) \left(\frac{1}{n} + \frac{(x_0 - \bar{x})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \right).$$

Jeśli $\text{Var}(\xi_1)$ nie jest znana w jej miejsce wstawiamy jej estymator

$$s^2 = \frac{1}{n-2} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

otrzymując estymator $\text{Var}\hat{Y}_i$ i w tym przypadku zmienna losowa

$$\frac{\hat{Y}_i - \mathbb{E}\hat{Y}_i}{s^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{(x_0 - \bar{x})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \right)}$$

ma rozkład t-studenta z $n - 2$ stopniami swobody. Niech $z_{\alpha/2}$ będzie $1 - \alpha/2$ kwantylem z tego rozkładu. Wtedy możemy napisać, że

$$\mathbb{P} \left(\hat{Y}_0 - z_{\alpha/2} s \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{(x_0 - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \leq Y_0 \leq \hat{Y}_0 + z_{\alpha/2} s \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{(x_0 - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \right) = 1 - \alpha.$$

Zatem naszymi przedziałami ufności dla danej realizacji Y będzie

Temporary page!

\LaTeX was unable to guess the total number of pages correctly. As there was some unprocessed data that should have been added to the final page this extra page has been added to receive it.

If you rerun the document (without altering it) this surplus page will go away, because \LaTeX now knows how many pages to expect for this document.