

Laboratorium 10 - Równania różniczkowe zwyczajne – część II

Dawid Żak

Szymon Hołysz

2025-06-04

Table of contents

Definicja układu równań Lotki-Volterry	1
Jawna Metoda Eulera	1
Niejawna Metoda Eulera	1
Półjawna Metoda Eulera	1
Metoda Rungego-Kutty czwartego rzędu (RK4)	2
Wykresy liczebności populacji w zależności od czasu	2
Portret fazowy	3
Funkcja kosztu oparta na funkcji wiarygodności (Poisson-like)	6

Definicja układu równań Lotki-Volterry

Jawna Metoda Eulera

Niejawna Metoda Eulera

Wymaga rozwiązania nieliniowego układu równań w każdym kroku. Użyjemy `fsolve`.

Półjawna Metoda Eulera

Użyjemy wersji: $x_{n+1} = x_n + h_n f(x_n, y_{n+1})$ $y_{n+1} = y_n + h_n g(x_n, y_{n+1})$

Z drugiego równania możemy wyliczyć y_{n+1} (jeśli y_n i $g(x_n, y_{n+1})$ są odpowiednie), a potem x_{n+1} .

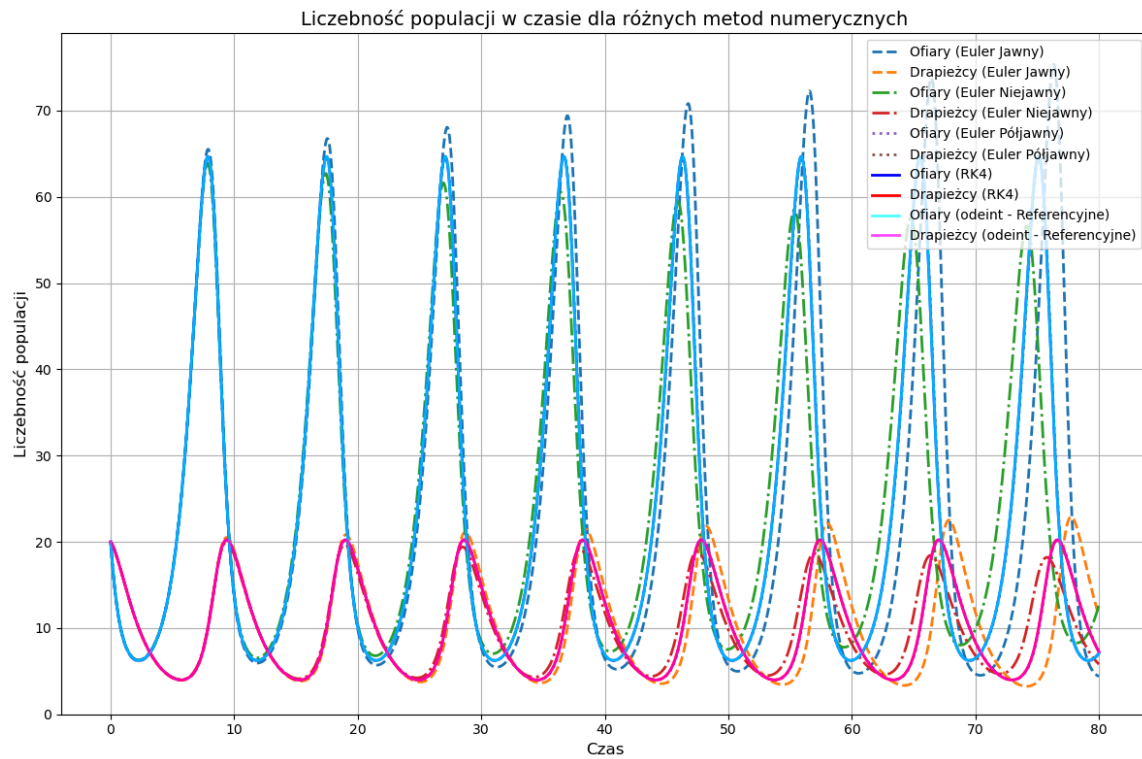
Model Lotki-Volterry: $x_{n+1} = x_n + h_n \cdot x_n(\alpha_1 - \beta_1 y_{n+1})$ $y_{n+1} = y_n + h_n \cdot y_{n+1}(-\alpha_2 + \beta_2 x_n)$

Z drugiego równania: $y_{n+1}(1 - h_n(-\alpha_2 + \beta_2 x_n)) = y_n$ $y_{n+1} = y_n / (1 + h_n \alpha_2 - h_n \beta_2 x_n)$

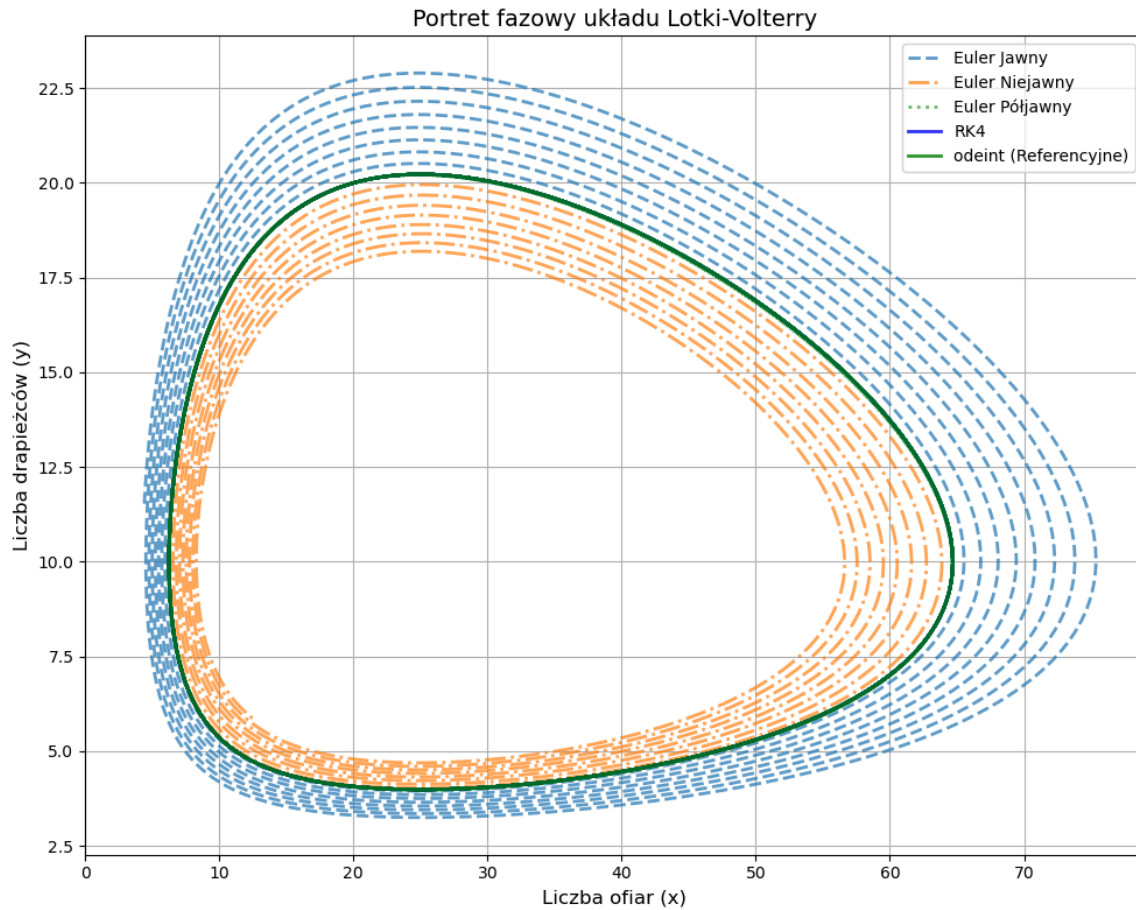
A potem x_{n+1} : $x_{n+1} = x_n + h_n \cdot x_n(\alpha_1 - \beta_1 y_{n+1})$

Metoda Rungego-Kutty czwartego rzędu (RK4)

Wykresy liczebności populacji w zależności od czasu



Portret fazowy



Portret fazowy składa się z krzywych, które reprezentują różne warunki początkowe. Są one zamknięte, ponieważ zmiany liczebności zwierząt zachodzą cyklicznie. Zmiany można podzielić na etapy:

- Kiedy liczba ofiar jest wysoka, drapieżcy mają dużo pożywienia, ich populacja rośnie, a populacja ofiar maleje z powodu zwiększonego drapieżnictwa.
- Kiedy liczba ofiar spada, drapieżcy mają mniej pożywienia, ich populacja maleje, co pozwala populacji ofiar się odbudować.
- Wzrost liczby ofiar ponownie prowadzi do wzrostu liczby drapieżców, zamykając cykl.

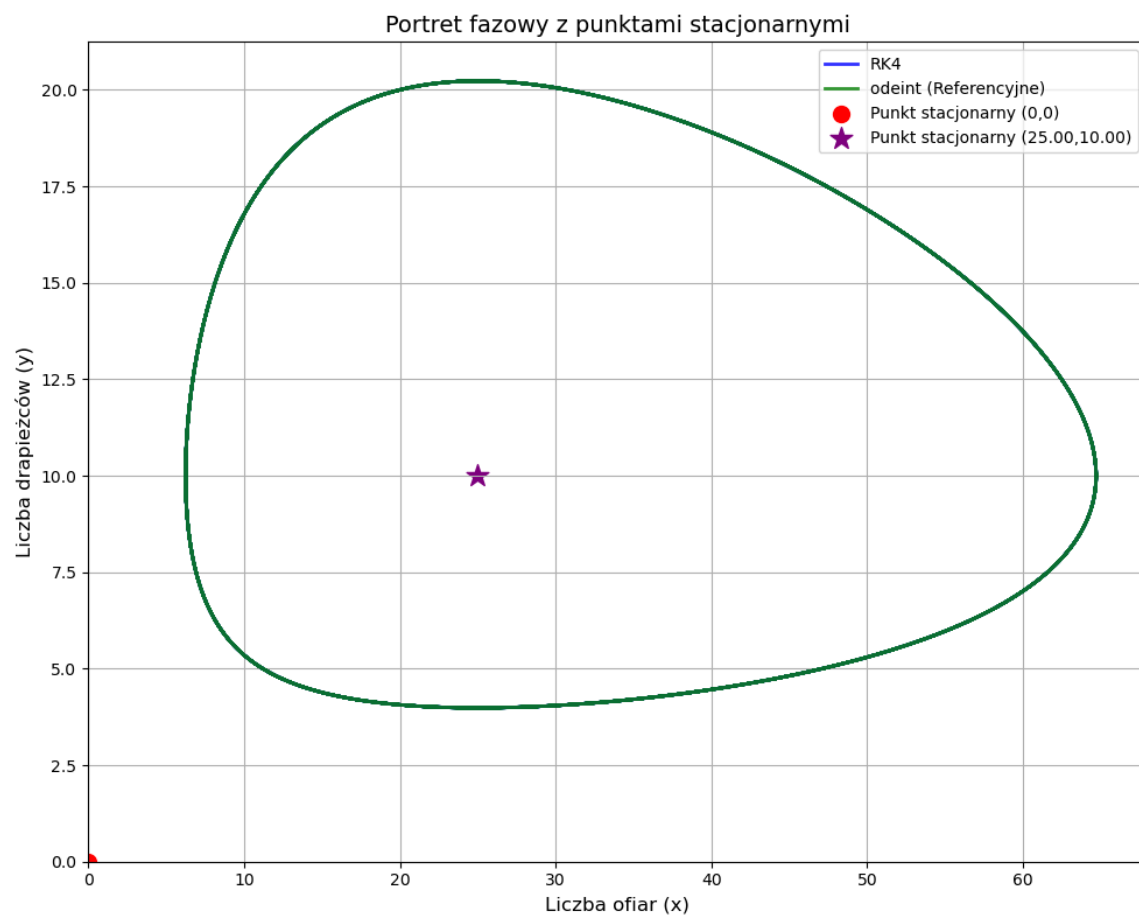
Punkt centralny jest punktem równowagi, w którym potencjalnie liczby osobników nie zmieniałyby się.

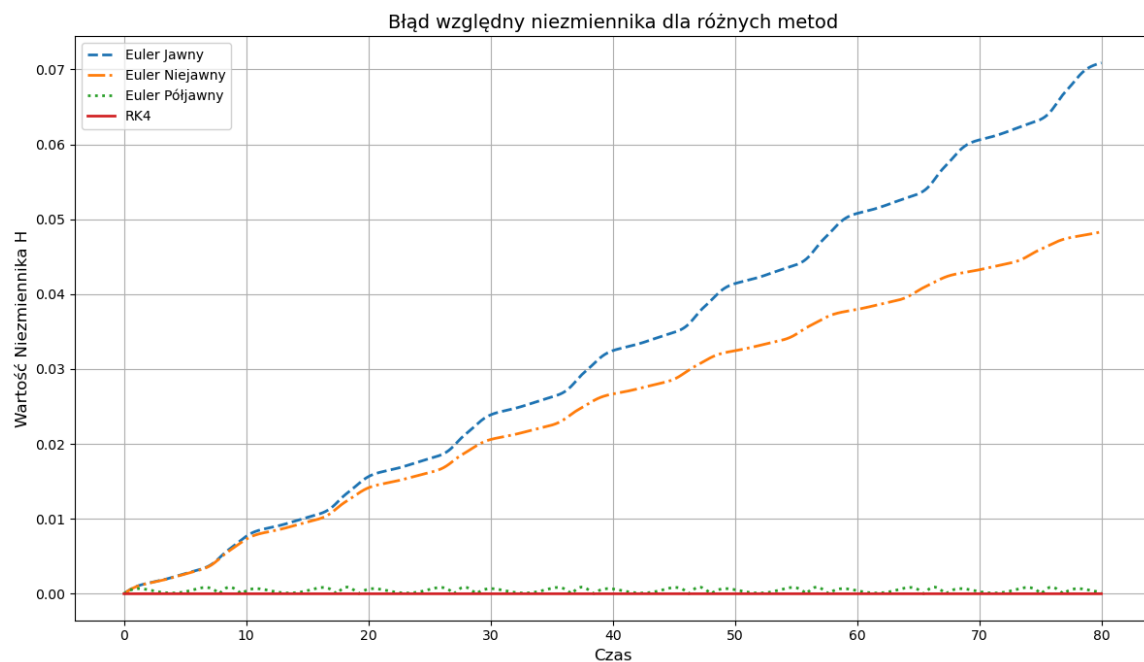
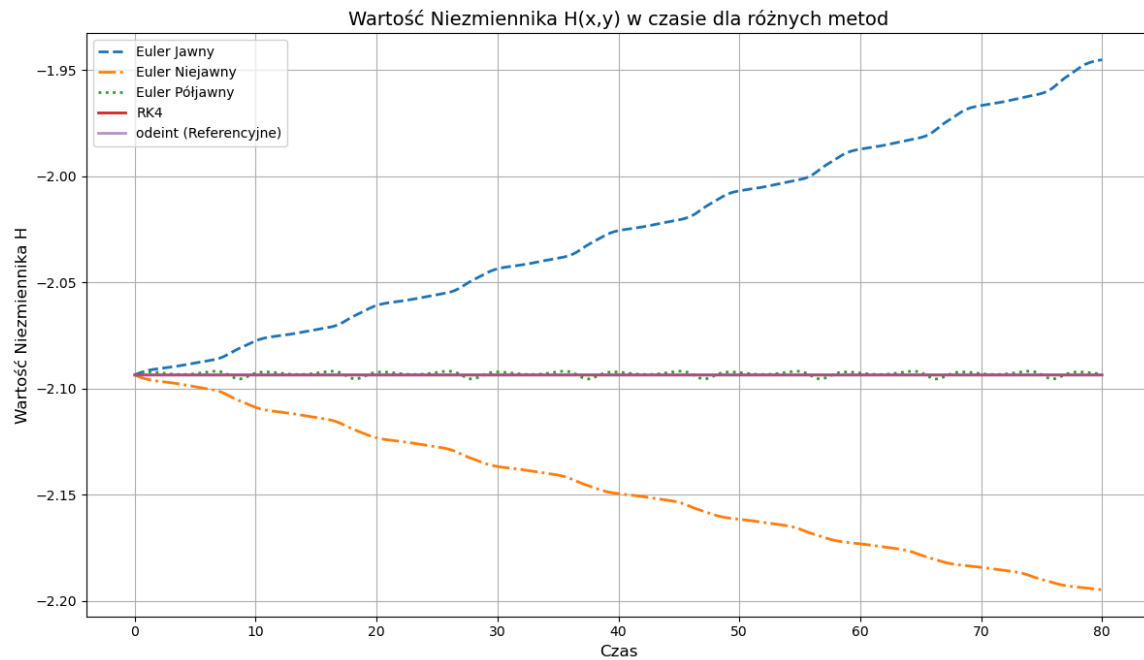
Rozwiązujemy układ równań: $x(\alpha_1 - \beta_1 * y) = 0$ $y(-\alpha_2 + \beta_2 * x) = 0$

Rozwiązanie punktów stacjonarnych:
Punkt stacjonarny 1: (0, 0)

Punkt stacjonarny 2: (25.00, 10.00)

Dla podanych parametrów: $x_{eq} = 0.5/0.02 = 25.00$, $y_{eq} = 1/0.1 = 10.00$





Analiza zachowania niezmiennika: W teorii, dla dokładnego rozwiązania analitycznego modelu Lotki-Volterry, wartość niezmiennika $H(x, y)$ powinna być stała w czasie. W praktyce, metody numeryczne wprowadzają błędy, które powodują dryf tej wartości.

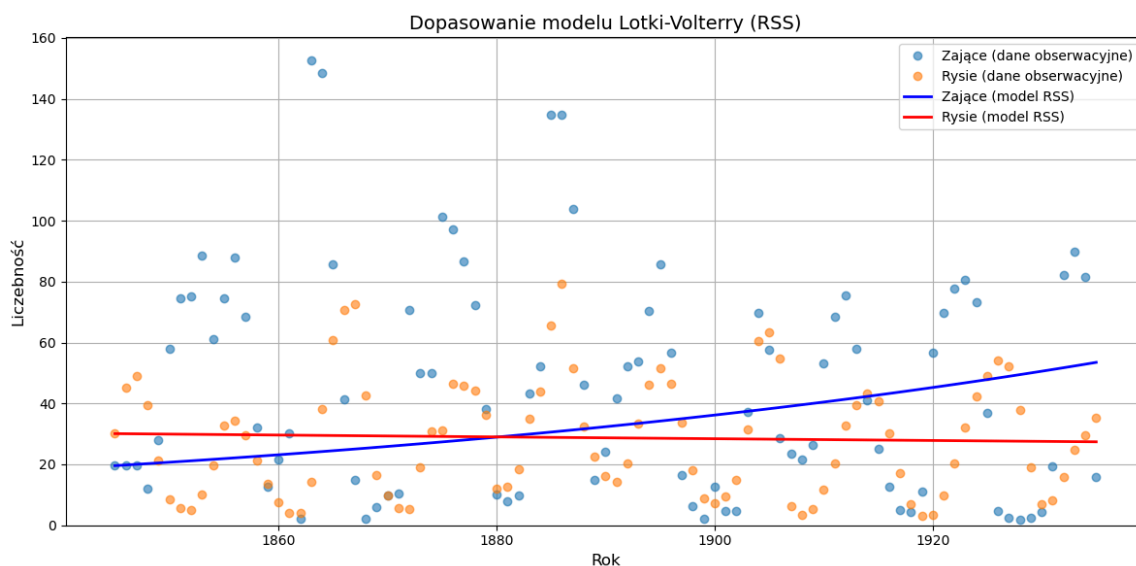
- Metoda Eulera Jawna: Wykazuje największy dryf niezmiennika, co świadczy o jej niższej dokładności i braku zachowania objętości w przestrzeni fazowej. Niezmiennik zwykle rośnie lub maleje monotonicznie.
- Metoda Eulera Niejawna/Półjawna: Mogą wykazywać lepsze zachowanie niezmiennika w pewnych reżimach, ale nadal nie są doskonałe. Półjawna metoda Eulera często zachowuje się lepiej niż jawna.
- Metoda RK4: Zdecydowanie najlepiej zachowuje wartość niezmiennika, wykazując jedynie niewielkie oscylacje wokół średniej wartości. Jest to oczekiwane, ponieważ RK4 jest metodą wyższego rzędu, która ma mniejszy błąd lokalny.

Ogólnie, stopień, w jakim niezmiennik jest zachowany, jest dobrym wskaźnikiem dokładności i stabilności metody numerycznej.

```
<>:3: SyntaxWarning: invalid escape sequence '\s'
<>:3: SyntaxWarning: invalid escape sequence '\s'
/var/folders/h3/3x1lb4qj61b0qgxrypy_9xq40000gn/T/
ipykernel_49858/2702461176.py:3: SyntaxWarning: invalid escape sequence '\s'
  "LynxHare.txt", sep="\s+", header=None, names=["Year", "Hare", "Lynx"]
```

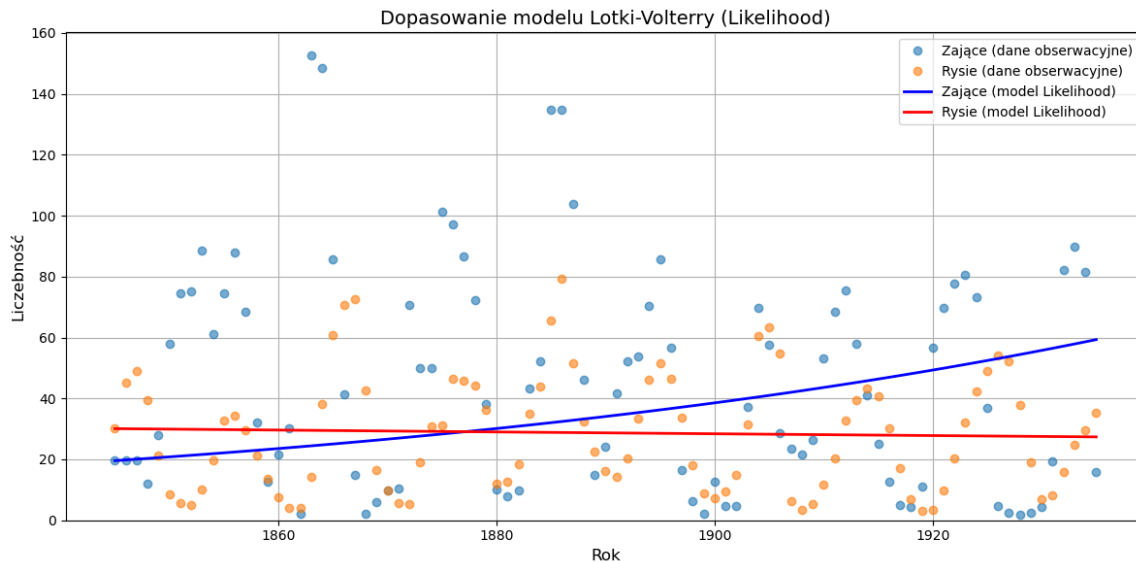
Funkcja kosztu: Suma Kwadratów Reszt (RSS)

```
Minimalizacja funkcji kosztu: Suma Kwadratów Reszt (RSS)
Optimization terminated successfully.
  Current function value: 181370.403846
  Iterations: 247
  Function evaluations: 414
Oszacowane parametry (RSS):  $\alpha_1=1.1166$ ,  $\alpha_2=0.1036$ ,  $\beta_1=-0.0028$ ,  $\beta_2=-0.0001$ 
```



Funkcja kosztu oparta na funkcji wiarygodności (Poisson-like)

Minimalizacja funkcji kosztu: Oparta na funkcji wiarygodności (Poisson-like)
 Optimization terminated successfully.
 Current function value: -17213.491496
 Iterations: 172
 Function evaluations: 298
 Oszacowane parametry (Likelihood): $\alpha_1=1.2317$, $\alpha_2=0.1048$, $\beta_1=-0.0371$, $\beta_2=-0.0004$



--- Podsumowanie Oszacowanych Parametrów ---

Parametry początkowe (domyślne):

$\alpha_1 = 1.0000$, $\alpha_2 = 0.5000$, $\beta_1 = 0.1000$, $\beta_2 = 0.0200$

Oszacowane parametry (metoda RSS):

$\alpha_1 = 1.1166$, $\alpha_2 = 0.1036$, $\beta_1 = -0.0028$, $\beta_2 = -0.0001$

Wartość funkcji kosztu (RSS): 181370.4038

Oszacowane parametry (metoda Likelihood):

$\alpha_1 = 1.2317$, $\alpha_2 = 0.1048$, $\beta_1 = -0.0371$, $\beta_2 = -0.0004$

Wartość funkcji kosztu (Likelihood): -17213.4915

Wizualizacje powyżej pokazują, jak dobrze modele dopasowały się do danych. Wartości parametrów mogą się różnić w zależności od wybranej funkcji kosztu oraz początkowego zgadnięcia.