SPRAWOZDANIE Z DRUGIEGO PROJEKTU Z PRZEDMIOTU "SZTUCZNA INTELIGENCJA W AUTOMATYCE"

Numer zadania: 10 Wykonawcy: Daniel Giełdowski Piort Chachuła

Spis treści

1.	\mathbf{Sym}	ulacja procesu
	1.1.	Charakterystyka statyczna
	1.2.	Zbiory danych
2.	Mod	elowanie procesu
	2.1.	Opóźnienie
	2.2.	Dobór liczby neuronów
	2.3.	Model z algorytmu BFGS
	2.4.	Symulacja modelu z algorytmu BFGS
	2.5.	Model z algorytmu najszybszego spadku
	2.6.	Model z algorytmu BFGS z uczeniem bez rekurencji
	2.7.	Symulacja modelu z algorytmu BFGS z uczeniem bez rekurencji
	2.8.	Model metodą najmniejszych kwadratów

1. Symulacja procesu

1.1. Charakterystyka statyczna

Zadany układ opisany jest równaniami:

$$\begin{cases} x_1(k) = -\alpha_1 x_1(k-1) + x_2(k-1) + \beta_1 g_1(u(k-3)) \\ x_2(k) = -\alpha_2 x_1(k-1) + \beta_2 g_1(u(k-3)) \\ y(k) = g_2(x_1(k)) \end{cases}$$
(1.1)

gdzie u-sygnał wejściowy, y-sygnał wyjściowy, x_1, x_2 - zmienne stanu, $\alpha_1=-1,422574, \alpha_2=0,466776, <math>\beta_1=0,017421, \beta_2=0,013521$ oraz

$$g_1(u(k-3)) = \frac{exp(5u(k-3)) - 1}{exp(5u(k-3)) + 1}, \quad g_2(x_1(k)) = 1 - exp(-1.5x_1(k))$$
 (1.2)

Podany punkt pracy układu to $u = y = x_1 = x_2 = 0$, więc w wersji statycznej:

$$\begin{cases} x_1 = -\alpha_1 x_1 + x_2 + \beta_1 g_1(u) \\ x_2 = -\alpha_2 x_1 + \beta_2 g_1(u) \\ y = g_2(x_1) \end{cases}$$
 (1.3)

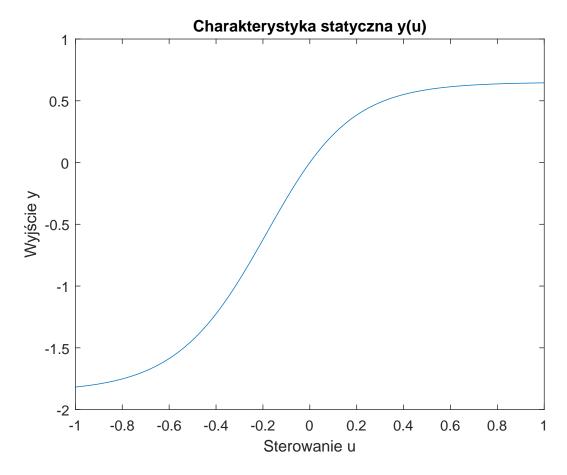
Po przekształceniach:

$$x_1 = \frac{(\beta_1 + \beta_2)g_1(u)}{1 + \alpha_1 + \alpha_2} \tag{1.4}$$

Po podstawieniu równania (1.4) do y otrzymujemy

$$y(u) = g_2(\frac{(\beta_1 + \beta_2)g_1(u)}{1 + \alpha_1 + \alpha_2})$$
(1.5)

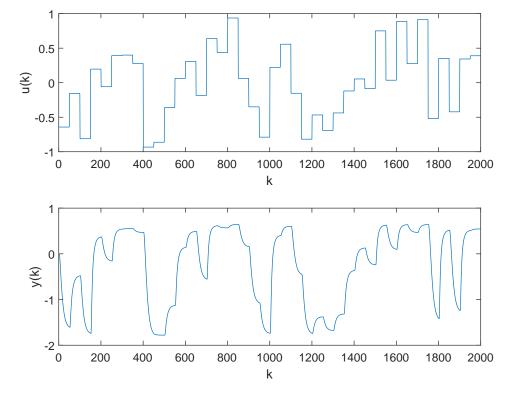
Wykres wyznaczonej charakterystyki statycznej dla zadanego zakresu wartości sterowania $(u^{min}=-1,u^{max}=1)$ przedstawiony został na wykresie 1.1. Wykres został wygenerowany za pomocą skryptu $charakterystyka_statyczna.m.$



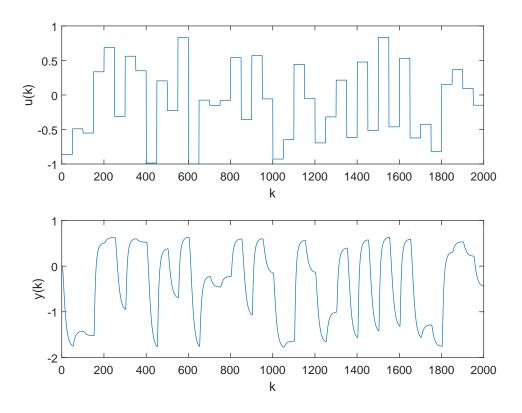
Rys. 1.1. Charakterystyka statyczna procesu

1.2. Zbiory danych

W celu przygotowania do uczenia sieci neuronowych wygenerowaliśmy dwa zbiory danych. Dane zostały wygenerowane poprzez zasymulowanie zadanego procesu dla sygnału sterowania złożonego o wartości zmieniającej się skokowo co 50 próbek. Obydwa zbiory danych mają po 2000 próbek. Zostały one przedstawione na wykresach 1.2 i 1.3. Użyte zostały skrypty: generowanie_danych.m (do wygenerowania danych) oraz wykres_dancyh.m (do narysowania wykresów).



Rys. 1.2. Dane uczące

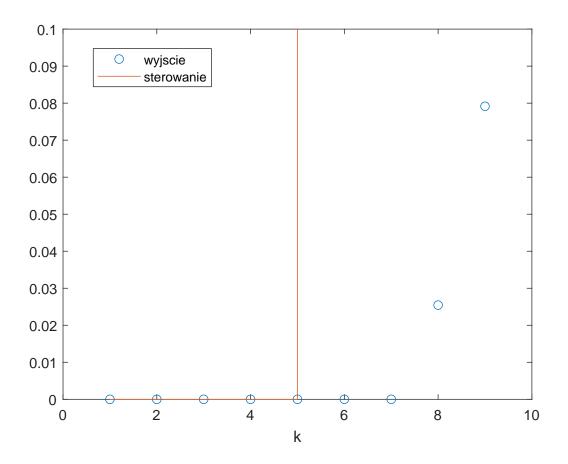


Rys. 1.3. Dane weryfikujące

2. Modelowanie procesu

2.1. Opóźnienie

W celu zdefiniowania opóźnienia τ procesu zasymulowaliśmy go dla pojedynczego skoku sterowania. Wyniki symulacji przedstawione są na wykresie 2.1. Skok sterowania nastąpił w 5 kroku działania programu, natomiast wyjście procesu zmieniło się dopiero w kroku 8. Oznacza to, że poszukiwane przez nas opóźnienie wynosi $\tau=3$. Użyty przez nas skrypt to tauwiz.m.



Rys. 2.1. Wizualizacja opóźnienia procesu

2.2. Dobór liczby neuronów

W celu dobrania odpowiedniej liczby neuronów dla sieci zastosowaliśmy wielokrotne uczenie z użyciem programu sieci.exe. Dla każdej ilości neuronów ukrytych od 1 do 10 dokonaliśmy 5 procesów uczenia za pomocą algorytmu BFGS z wykorzystaniem rekurencji. W tym celu wykorzystaliśmy skrypt modelowanie.m. Najmniejszy uzyskany błąd uczenia wraz ze skojarzonym z nim błędem weryfikacji przedstawiony został w tabeli poniżej. Najmniejszy błąd dla obydwu zbiorów występuje dla 9 neuronów. Ostatecznie jednak zdecydowaliśmy się na użycie sieci z pięcioma neuronami ukrytymi. Powodem tego jest mała poprawa w stosunku do większych ilości neuronów oraz chęć zmniejszenia nakładu obliczeń. Dodatkowo sieci o zbyt dużej ilości neuronów ukrytych mają tendencję do przetrenowywania się, w wyniku którego sieć przystosowuje się nie tyle do procesu co do samych danych uczących.

Liczba neuronów	Błąd uczenia	Błąd weryfikacji
1	3.070626e+01	5.548815e+01
2	4.977413e-01	1.060318e+00
3	3.206039e-01	5.111444e-01
4	1.479096e-01	2.625729e-01
5	8.734595e-02	1.534512e-01
6	7.765994e-02	2.087909e-01
7	2.614618e-02	1.727668e-01
8	1.509561e-02	1.095385e-01
9	1.355132e-02	6.725641e-02
10	2.105601e-02	1.136051e-01

Tab. 2.1. Błędy modelu dla różnej ilości neuronów

2.3. Model z algorytmu BFGS

2.4. Symulacja modelu z algorytmu BFGS

2.5. Model z algorytmu najszybszego spadku

2.6. Model z algorytmu BFGS z uczeniem bez rekurencji

2.7. Symulacja modelu z algorytmu BFGS z uczeniem bez rekurencji

2.8. Model metodą najmniejszych kwadratów