# Sieć neuronowa jako pomoc w podejmowaniu decyzji inwestycyjnych

Tomasz Guźniczak Paweł Nocoń Hanna Mazurkiewicz GKiO2

# Dokumentacja użytkownika

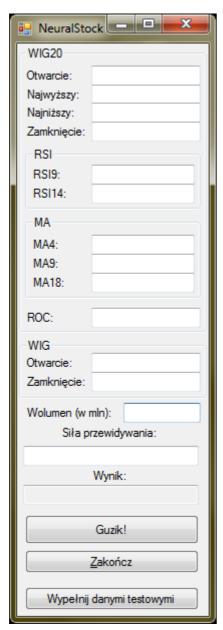
# 1. Informacje ogólne

- 1.1. Autorzy:
  - a) Tomasz Guźniczak
  - b) Paweł Nocoń
  - c) Hanna Mazurkiewicz
- 1.2. Opis programu

Aplikacja ma za zadanie wspomagać podejmowanie decyzji dotyczących inwestycji giełdowych.

# 2. Środowisko programu:

2.1. Interfejs użytkownika



# 2.2. Dane wejściowe

Do odpowiednich pól należy wprowadzić kluczowe wartości indeksów WIG20 i WIG, wartość obrotu na giełdzie i wskaźniki liczone na indeksie WIG20.

Pole "Siła przewidywania" służy do określenia jak bardzo prognozowana zmiana musi odbiegać od 0, aby została zaklasyfikowana jako "Kupuj" lub "Sprzedawaj".

# 2.3. Wyniki

Wynikiem działania programu jest komunikat "Kupuj", "Sprzedawaj" lub "Wstrzymaj się od działań" zależny od wyniku obliczeń.

2.4. Przykłady danych wejściowych i wyników programu



# 3. Sytuacje niepoprawne

# 3.1. Wykaz komunikatów:

a) "Chwilka, sieć w trakcie nauki..." - należy zaczekać aż aplikacja zakończy uczenie sieci neuronowej.

# 3.2. Opis błędów i warunków powstania

- a) "Popraw dane wejściowe!" jedno lub więcej pól nie zostało wypełnione lub jego zawartość nie jest liczbą. Należy skorygować wprowadzone dane.
- b) "Brak pliku "teaching.txt" z danymi uczącymi!" na dysku nie znaleziono pliku "teaching.txt". Należy umieścić plik z danymi uczącymi w folderze z aplikacją i upewnić się, że ma odpowiednią nazwę.
- c) "Błąd w pliku z danymi uczącymi!" plik "teaching.txt" zawierał nieprawidłowe znaki.

# Dokumentacja techniczna

# 1. Struktura programu

- 1.1. Opis plików zewnętrznych:
  - a) "teaching.txt":

Format zapisu:

Struktura dzieli się na linie, w których wartości indeksów giełdowych podane w odpowiedniej kolejności są oddzielone znakiem tabulatora.

Użycie:

Plik zawiera dane wykorzystane do uczenia sieci neuronowej.

- 1.2. Wykaz modułów systemowych i dodanych bibliotek.
  - a) NeuralNetwork główna klasa zawierająca logikę aplikacji
  - b) AForge.Net (AForge.Neuro) biblioteka wspomagająca tworzenie aplikacji wykorzystujących sieci neuronowe.

## 2. Moduł NeuralNetwork

2.1. Przeznaczenie

Główna logika aplikacji. Zawiera metody uczące siec neuronową i pozwalające na wykonanie przewidywania zmian na giełdzie indeksu WIG20.

2.2. Opis metod klasy

Konstruktory publiczne:

• public NeuralNetwork()

Tworzy instancję obiektu z domyślnymi parametrami

• public NeuralNetwork(int alpha, int hidden, double learning, double momentum)

Tworzy instancje obiektu o podanych parametrach.

# Parametry:

int alpha – współczynnik alfa sigmoidy int hidden – ilość neuronów ukrytych double learning – siła uczenia zestawu danych

double momentum – wartość określająca jak silny wpływ na proces uczenia ma poprzedni zestaw danych

# Metody publiczne:

• public void Teach()

Rozpoczyna proces uczenia sieci neuronowej.

• public void PrepareData(string filename)

Wczytuje dane z pliku tekstowego i parsuje je do tablicy.

# Parametry:

string filename – nazwa pliku zawierającego dane uczące

# public double[] Think(double[] input)

Wywołuje funkcję wykonującą obliczenia nauczonej sieci neuronowej.

# Parametry:

double[] input – tablica danych wejściowych algorytmu

#### Zwraca:

double[] – tablica zawierająca dane wyjściowe algorytmu

# • public double Test()

Testuje dokładność algorytmu.

#### Zwraca:

double – współczynnik udanych testów.

# 2.3. Sposób wykorzystania

Po utworzeniu obiektu klasy NeuralNetwork konieczne jest wywołanie metody Teach(), która wykona proces uczenia sieci neuronowej. Dopiero po zakonczeniu tej operacji można wywołać metodę Think(double[]) z parametrem zawierającym odpowiednio przygotowaną tablicę z danymi wejściowymi algorytmu. Zwrócony wynik należy odpowiednio zinterpretować.

# 2.4. Sytuacje niepoprawne

- a) FileNotFoundException brak pliku zawierającego dane uczące
- b) FormatException błąd konwersji zawartości pliku na typ double

# 3. Testy

## 3.1. Metoda Test()

Metoda Test sprawdza wyniki działania algorytmu dla wczytanych wcześniej z pliku danych i zwraca stosunek słusznych przewidywań do całości. Przy ustawieniach domyślnych, które są dobrane tak, aby były jak najbardziej optymalne, wynosi on nawet 86%.

## 4. Wnioski

Moglibyśmy zaoszczędzić mnóstwo czasu, gdybyśmy wcześniej zrozumieli, że dane wejściowe i wyjściowe muszą być zmapowane na odpowiednie wartości (przy użyciu BipolarSigmoidFunction były to wartości z zakresu <-1,1>). Po zrozumieniu tego poszło już z górki. Zgodnie z przewidywaniami najlepsza ilość neuronów ukrytych to połowa lub niewiele więcej neuronów wejściowych. Okazało się też, że momentum lepiej nie ruszać – przynajmniej przy tym problemie. Im większe było momentum, tym mniej pewnym było czy sieć zdoła się w miarę sensownie nauczyć, za to osiągane maksimum trafnych przewidywań było coraz mniejsze. Wynik (86% trafnych przewidywań na danych uczących) pozytywnie nas zaskoczył i nie omieszkamy przetestować działania

programu na danych obecnych – będzie to zapewne nieco uciążliwe, gdyż nie udało nam się znaleźć darmowego źródła danych, ale może nam się uda to kiedyś jakoś obejść – im większa okaże się trafność prawdziwych prognóz, tym nasza motywacja ku temu na pewno będzie rosła.