

Metody Obliczeniowe w Nauce i Technice

Laboratorium II

Maciej Trątnowiecki

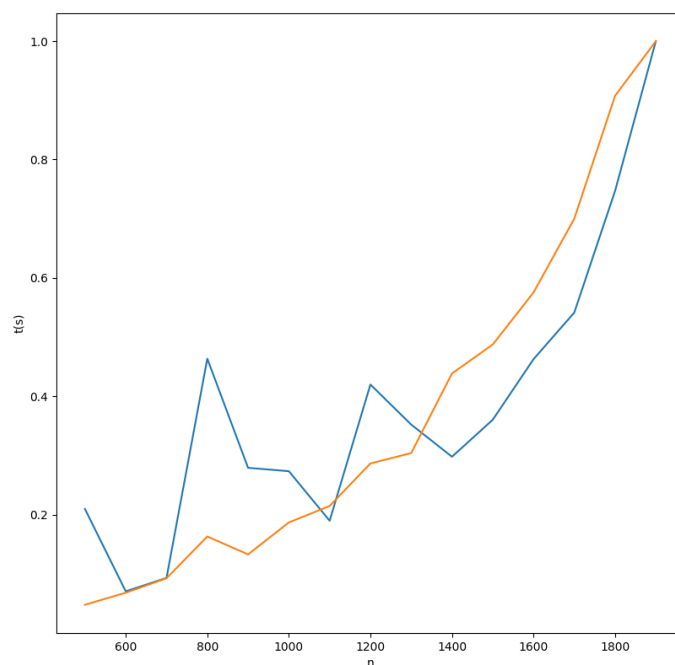
AGH, Semestr Letni, 2020

Metoda Gaussa-Jordana

W ramach rozwiązania zadania zaimplementowałem funkcję rozwiązującą układ równań liniowych metodą Gaussa-Jordana. Zastosowałem normalizację (skalowanie) wartości wierszy i częściowe poszukiwanie elementu wiodącego. Otrzymałem rozwiązanie zwracające poprawne wyniki dla testowanych losowych macierzach. Jednakże moja implementacja w pythonie nie jest równie wydajna co choćby biblioteczna funkcja z pakietu numpy. Dla macierzy o rozmiarach $n \times n$ wykonałem pomiary czasu wykonania, otrzymując następujące wyniki.

n	Czas numpy	Mój czas	Mój czas jako procent numpy
500	0.0716	2.5172	3516%
1000	0.0689	7.6921	11164%
2000	0.1845	38.7065	20979%

Różnica jest zatrważająca, nie jest to jednak dużym zaskoczeniem. Funkcje z pakietu numpy z natury są wydajniejsze od zwykłych funkcji pythonowych. Postanowiłem jednak zbadać wzrost czasu potrzebnego na wykonanie obliczeń w zależności od liczby elementów. Otrzymane wartości znormalizowałem, by móc porównać tempo wzrostu.



(a)

Rysunek 1: Wykres zależności czasu wykonania od rozmiaru układu.

Otrzymana zależność sugeruje, że oba algorytmy działają w porównywalnej złożoności obliczeniowej, różnią się za to zdecydowanie w czasach wykonania.

Faktoryzacja LU

Następnie przygotowałem implementację prostej faktoryzacji LU macierzy, korzystając z algorytmu Gaussa. Zastosowałem przygotowaną wcześniej normalizację macierzy i częściowe poszukiwanie elementu wiodącego. Poprawność faktoryzacji sprawdziłem mnożąc ze sobą wynikowe macierze L i U.

```
Matrix L:
[[ 1. 0. 0. 0. 0.
  0. 0. 0. 0. 0.
  -0.25195747 1. 0. 0. 0.
  0. 0. 0. 0. 0.
  -0.44238561 1.1797859 1. 0. 0.
  0. 0. 0. 0. 0.
  -0.19092242 1.3224534 0.62274488 1. 0.
  0. 0. 0. 0. 0.
  -0.54876512 0.6782174 0.06411079 5.46960828 1.
  0. 0. 0. 0. 0.
  -0.58909559 -0.35460845 -0.34613677 9.97779025 1.85883376
  1. 0. 0. 0. 0.
  0.07749037 0.16776499 -0.0340834 10.89403161 2.11696489
  4.71579682 1. 0. 0. 0.
  0.40344701 -1.2693248 -0.54723951 -11.36712224 -2.112917
  -6.16591064 -1.54137769 1. 0. 0.
  0.97206279 1.6768288 -0.05371565 6.83471656 1.36203798
  8.37040618 2.28387467 -1.63126556 1. 0.
  0.52015193 1.28730525 -0.16455962 1.62542853 0.37523782
  3.55367746 0.95852278 -0.57103274 0.93116249 1.]]

Matrix U:
[[ 0.98728914 -0.39653349 -0.79527545 0.75688783 -0.94968234
  -0.3346223 -0.81891081 -0.0872668 0.03600341 1.
  0. 0.69892282 0.69121943 -0.22180012 0.76072044
  -1.0196162 -0.13620174 -0.43653999 0.20429324 0.31962034
  0. 0. 0. -2.24367666 -0.68811671 -0.86118288
  -0.11720878 0.61211389 -0.57364218 0.67139498 -0.38261823
  0. 0. 0. 0.08767236 -0.8576201
  1.92590954 -0.84594892 0.56331159 -0.81588294 -0.68608676
  0. 0. 0. 0. 4.70897075
  -10.75225879 3.91172123 -2.8061473 4.05753916 5.06571633
  0. 0. 0. 0. 0.
  0.50754527 0.78541722 -1.67144901 0.71386559 -1.58653921
  0. 0. 0. 0. 0.
  0. -2.57632808 7.5059569 -4.01611944 4.33759183
  0. 0. 0. 0. 0.
  0. 0. 1.90476143 -2.19954368 -1.65901901
  0. 0. 0. 0. 0.
  0. 0. 0. 0. -1.13758017 -2.95171815
  0. 0. 0. 0. 0.
  0. 0. 0. 0. 0.83930467]]

LU decomposition correct: True
```

Before decomposition:

```
[[ 0.98728914 -0.39653349 -0.79527545 0.75688783 -0.94968234 -0.3346223
  -0.81891081 -0.0872668 0.03600341 1.
  -0.24875487 0.7988324 0.89159502 -0.41250366 1. -0.93530562
  0.07012895 -0.41455246 0.19522191 0.06766288
  -0.43676251 1. -1.07636731 -1.28462965 0.45643018 -1.17210551
  0.81369935 -1.05006032 0.89648988 -0.44792026
  -0.18849563 1. -0.33129675 -0.77867599 -0.20658434 0.56841036
  -0.48853016 -0.35456374 -0.13448072 -0.69259971
  -0.54178984 0.69162536 0.76137258 -0.1303646 1. -0.73369476
  -0.31902962 -0.01001028 -0.24317943 0.95656748
  -0.58160768 -0.01424781 1. 0.74573179 0.78382316 0.33646435
  -0.06520431 -0.86223762 -0.21060048 0.41415808
  0.0765054 0.08652725 1.0380835 1. 0.70916827 0.41925449
  0.08555159 -0.24048492 -0.93408119 0.24964034
  0.39831885 -1.04714032 0.02959505 -0.03311721 -1.07846632 -1.0795346
  -0.01333096 1. -0.32202346 -1.25990451
  0.95970704 0.78651847 0.50651952 1. 0.95091278 0.73772133
  -0.82095734 -0.71323635 -0.45481701 0.12017433
  0.51354035 0.69346936 0.84536493 0.36391358 1. -0.56789755
  -0.28757392 -0.48314493 -0.74834116 -0.66201069]]
```

(a)

(b)

Rysunek 2: Przykładowy wynik działania programu.

Analiza obwodu elektrycznego

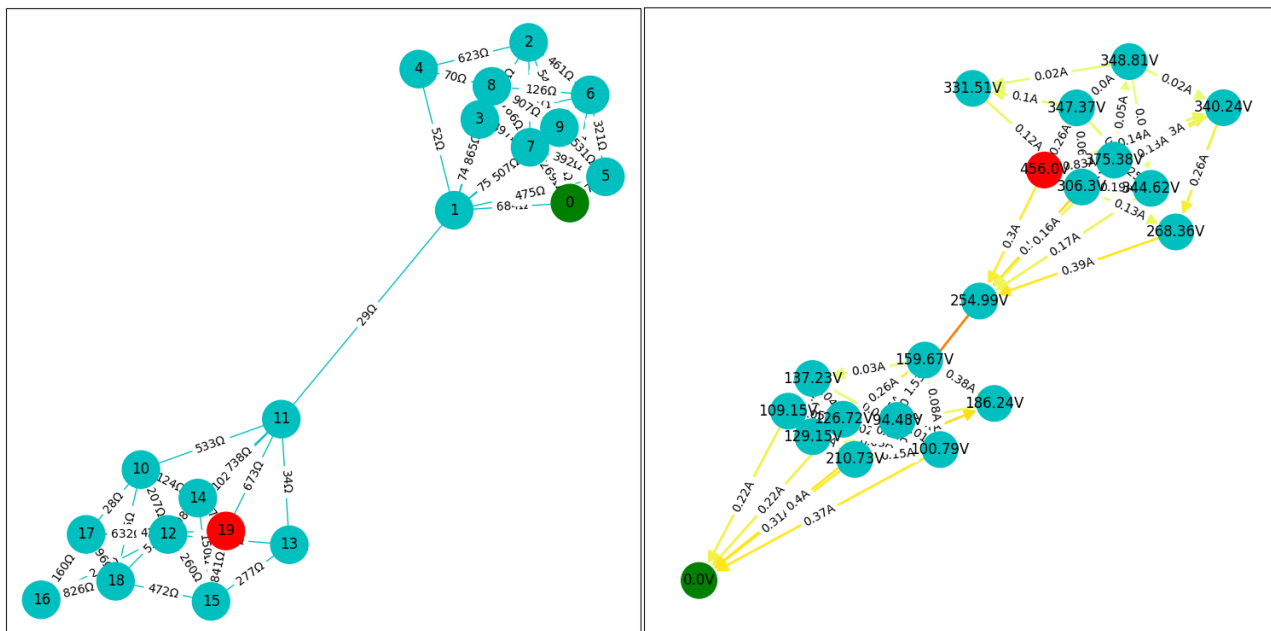
Przygotowałem program analizujący natężenie prądu przepływającego w zadanym obwodzie elektrycznym. Obwód przyjmuje jako graf ważony, nieskierowany o wagach krawędzi oznaczających ich rezystancję. Dodatkowo w grafie wyróżnione zostały dwa węzły, pomiędzy którymi przyłożono znaną siłę elektromotoryczną.

Wynikiem analizy natężeń jest ważony graf skierowany, gdzie wagami krawędzi są natężenia płynące nimi prądu. Dodatkowo w węzłach grafu oznaczam jego napięcie względem wierzchołka źródłowego.

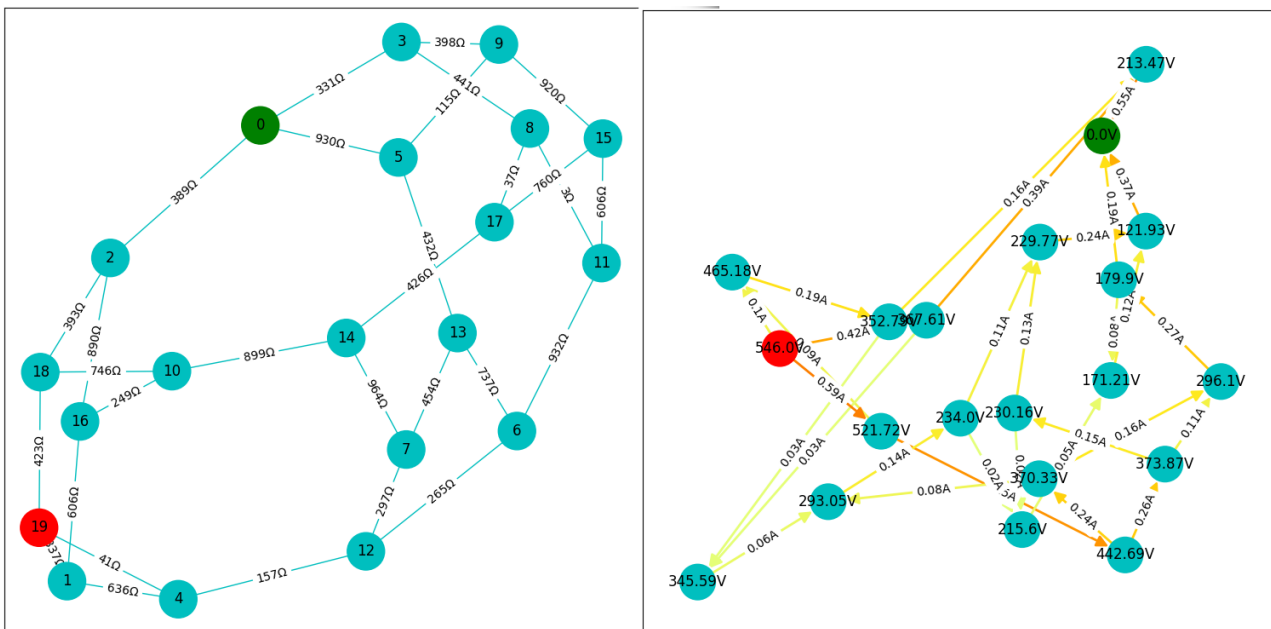
Do implementacji programu wykorzystałem bibliotekę *networkx*, reprezentując powyżej określone struktury jako pochodne klas *nx.Graph* i *nx.DiGraph*. Dodatkowo przygotowałem wizualizację obu grafów przy wykorzystaniu biblioteki *matplotlib*. W analizie natężeń wykorzystałem także funkcję *numpy.linalg.solve* odpowiadającą za rozwiązanie układu równań liniowych.

Zaimplementowałem także funkcję sprawdzającą poprawność uzyskanych wyników. Za poprawny uznaje się graf wynikowy, w którym suma natężeń prądów wychodzących z węzła, jest równa sumie natężeń prądów wchodzących.

Program umożliwia wczytanie układu z pliku, lub wygenerowanie losowego przykładu. Przygotowałem zbiór przykładowych układów dla celów testowych, znajdujących się w folderze *graphs*. Funkcja losująca umożliwia wybór typu generowanego grafu, w tym graf regularny i graf z pojedynczym mostkiem. Ze względu na wydajność funkcji generującej wizualizację, dla grafów o dużej liczbie wierzchołków (rzędu kilku tysięcy) warto ograniczyć się do sprawdzenia poprawności wyniku.



(a) Graf o jednym mostku i 20 wierzchołkach



(b) Graf 3-regularny o 20 wierzchołkach

Rysunek 4: Przykładowy wynik działania programu.

Program zwraca poprawne wyniki dla dużo większych grafów. Czas wykonania obliczeń (bez wizualizacji) dla losowego grafu o 1000 wierzchołków wyniósł 8,6 sekund. Dla grafu Erdosza o tej samej liczbie węzłów 9,2 sekund.