

Sieć Miejsc

Szymon Talaga

06.01.2015

Raport ten przedstawia analize właściwości strukturalnych sieci relacji pomiędzy miejscami.

Wczytanie danych, funkcji i pakietów:

```
library(dplyr)
library(lattice)
library(latticeExtra)
library(psych)
library(igraph)
library(reshape2)
library(doBy)
source("../Places/PlacesHelper.R")
source("../HelperFunctionsMisc/ComputingMisc.R")
source("../Networks/NetworkMethods.R")

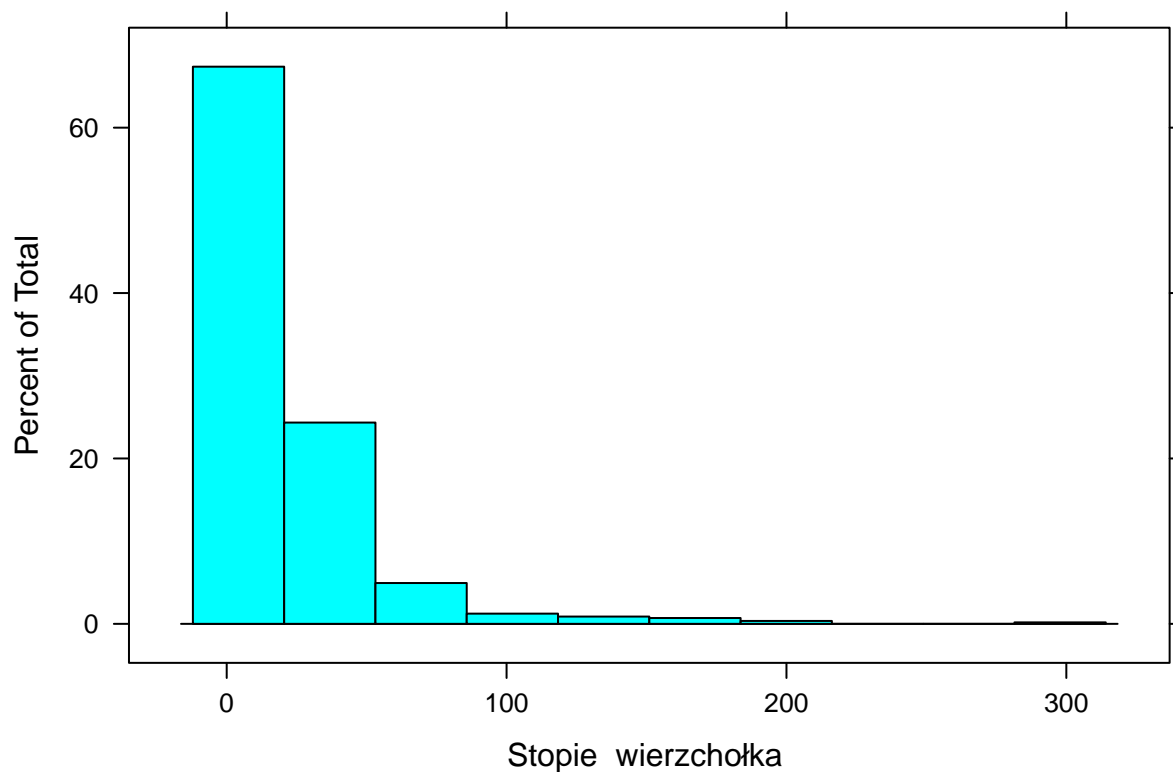
load("../Networks/IncidenceMatrix.RData")
load("../Places/PlaceData.RData")
AM = t(AM) %*% AM
```

Stworzenie grafu sieci:

```
Gp = graph.adjacency(AM, mode="undirected", weighted=TRUE, diag=FALSE, add.rownames=TRUE)
```

Rozkład stopni wierzchołków:

```
dd = degree(Gp) # maybe it is scale-free?
Pdat$connections = dd
histogram(Pdat$connections, xlab="Stopień wierzchołka")
```



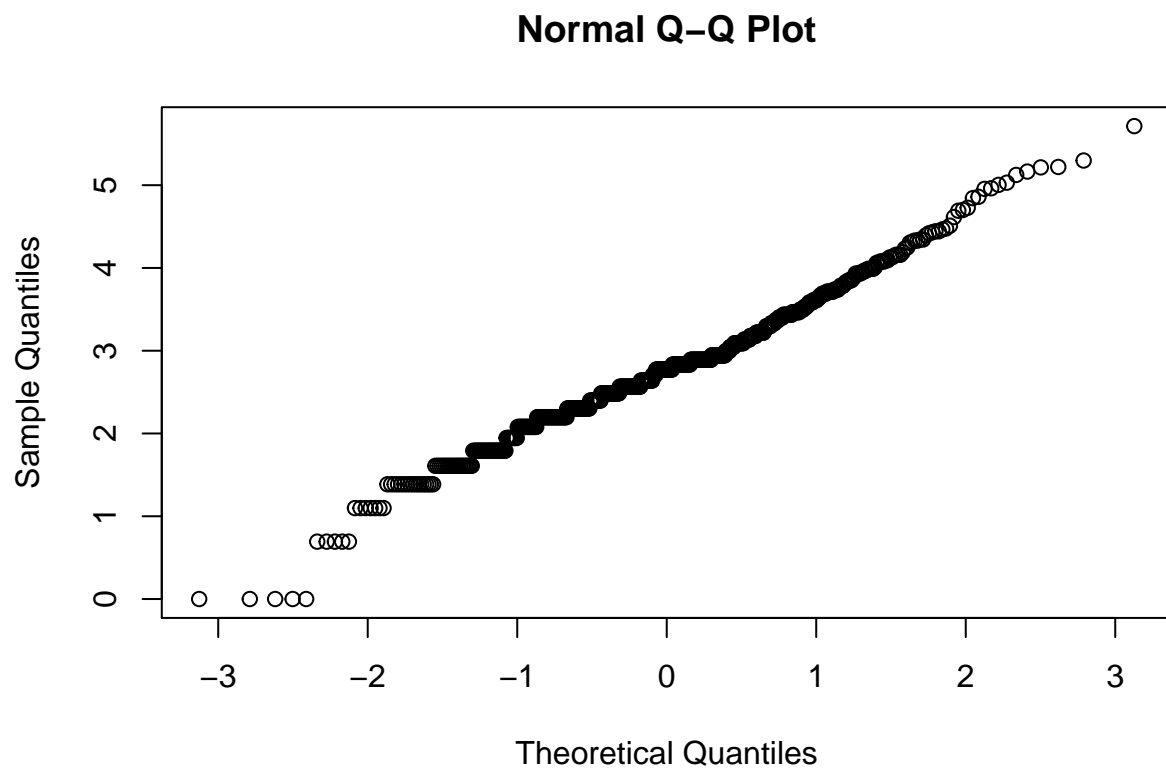
Jak widać rozkład jest mocno skośny, ale nie jest pewne czy można mówić o jego potęgowości. Warto przeprowadzić test:

```
fit = power.law.fit(Pdat$connections, xmin=1, implementation="plfit")
fit
```

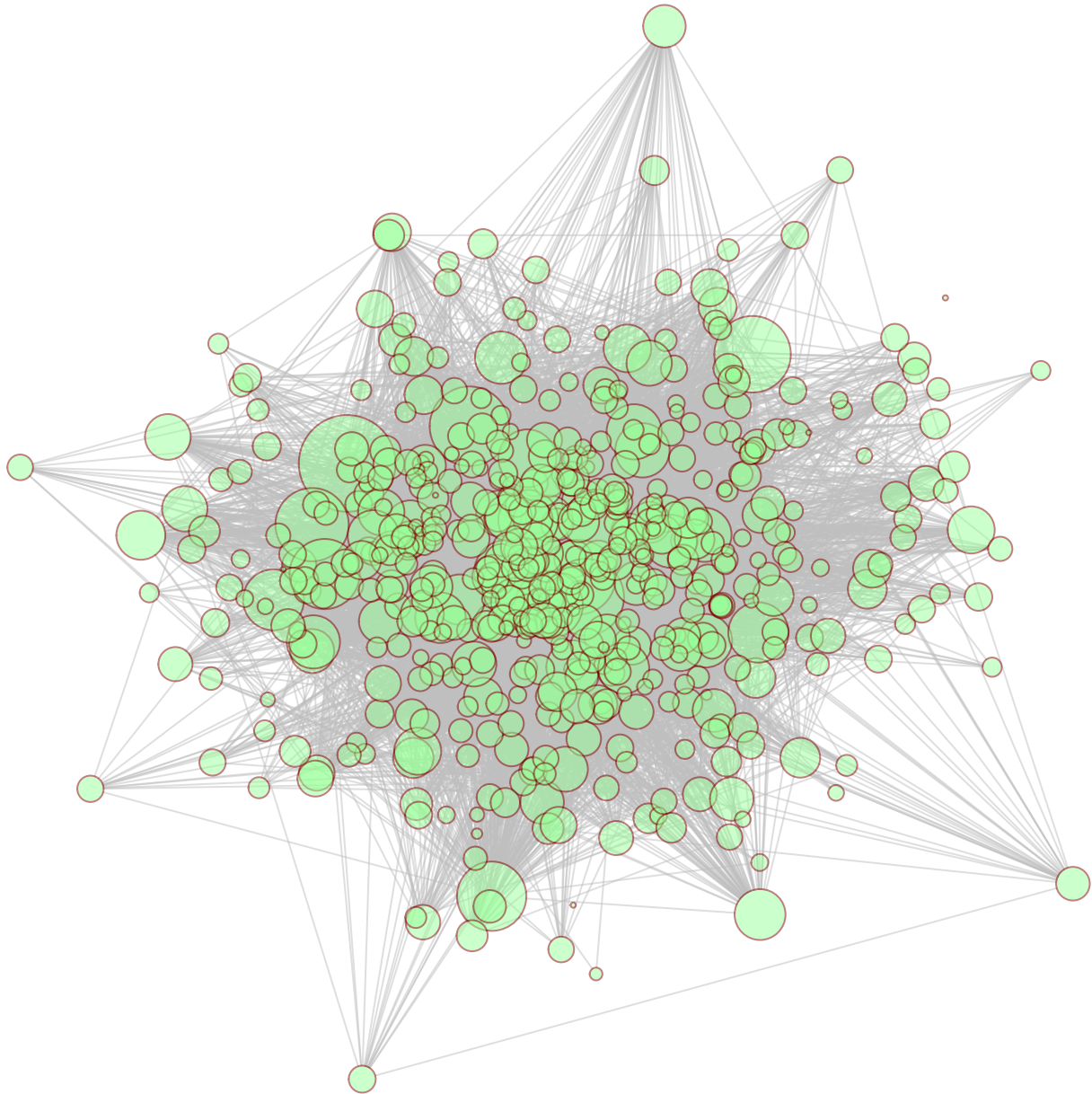
```
## $continuous
## [1] FALSE
##
## $alpha
## [1] 2
##
## $xmin
## [1] 1
##
## $logLik
## [1] -3329.364
##
## $KS.stat
## [1] 0.7764838
##
## $KS.p
## [1] 0
```

Jak widać rozkład nie jest potęgowy. Nie zmienia to jednak faktu, że jest silnie skośny. Co więcej analiza wykresu kwantylowego wskazuje, że w tym przypadku mamy raczej do czynienia z rozkładem lognormalnym:

```
qqnorm(log(Pdat$connections+1))
```



Wizualizacja sieci:



Widać wyraźnie, że w tym przypadku występuje o wiele więcej słabo połączonych obiektów, niż miało to miejsce w przypadku sieci połączeń między respondentami.

Współczynnik gronowania:

```
trans.g = transitivity(Gp, type="global")
```

Jak widać w tym przypadku jest on o wiele niższy.

Analiza społeczności w sieci:

```
comm = edge.betweenness.community(Gp, weights=E(Gp)$weights, directed=FALSE)
Pdat$netcomm = comm$membership
table(Pdat$netcomm)
```

```
##
```

```
## 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18
## 250 14 1 1 4 1 1 1 1 1 1 1 1 1 11 8 1 4
## 19 20 21 22 23 24 25 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35 36
## 1 1 1 2 2 1 1 1 3 1 1 1 1 1 1 1 1 1
## 37 38 39 40 41 42 43 44 45 46 47 48 49 50 51 52 53 54
## 1 1 1 1 1 1 1 1 7 1 6 1 2 1 1 1 1 1
## 55 56 57 58 59 60 61 62 63 64 65 66 67 68 69 70 71 72
## 4 1 1 1 1 1 1 6 1 1 10 2 1 1 1 1 4 1
## 73 74 75 76 77 78 79 80 81 82 83 84 85 86 87 88 89 90
## 1 3 2 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1
## 91 92 93 94 95 96 97 98 99 100 101 102 103 104 105 106 107 108
## 1 6 2 1 1 1 1 1 1 1 2 1 1 4 1 3 3 1
## 109 110 111 112 113 114 115 116 117 118 119 120 121 122 123 124 125 126
## 1 1 1 6 1 1 1 1 1 1 1 1 3 1 1 1 1 2
## 127 128 129 130 131 132 133 134 135 136 137 138 139 140 141 142 143 144
## 1 1 1 5 2 1 1 1 1 1 1 1 2 1 1 1 1 1
## 145 146 147 148 149 150 151 152 153 154 155 156 157 158 159 160 161 162
## 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 2 8 1 1 1
## 163 164 165 166 167 168 169 170 171 172 173 174 175 176 177 178 179 180
## 1 1 1 2 1 1 1 1 1 1 6 2 1 1 1 1 1 1
## 181 182 183 184 185 186 187 188 189 190 191 192 193 194 195 196
## 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 4 1
```

Jak widać w tym przypadku sytuacja jest podobna - jedno skupienie dominuje. Nie jest jednak ona tak wyraźna, jak poprzednio, dlatego nie będzie dalej analizowana.

Zaist tego warto zwrócić uwagę na asortatywność tej sieci:

```
assortativity.degree(Gp)
```

```
## [1] -0.149882
```

Jak widać charakteryzuje się ona delikatną dysasortatywnością. Do sprawdzenia jej istności konieczne będzie zastosowanie testu permutacyjnego.

Test permutacyjny:

```
set.seed(1111) # ustawienie ziarna generatora liczb losowych
permtest(AM, n=1000, FUN=assortativity.degree)
```

```
##          5%          95%
## -0.1297182 -0.1153456
```

Jak widać, w przypadku sieci o takim rozkładzie stopni wierzchołków jak ten (lognormalnym) jest cechą strukturalną i nie wynika ze szczególnych właściwości tej konkretnej sieci.