

# Hidraulikus hálózatok robosztusságának növelése



Előadó: Huzsvár Tamás  
MSc. Képzés, II. évfolyam

Témavezető:  
Wéber Richárd, Dr. Hős Csaba

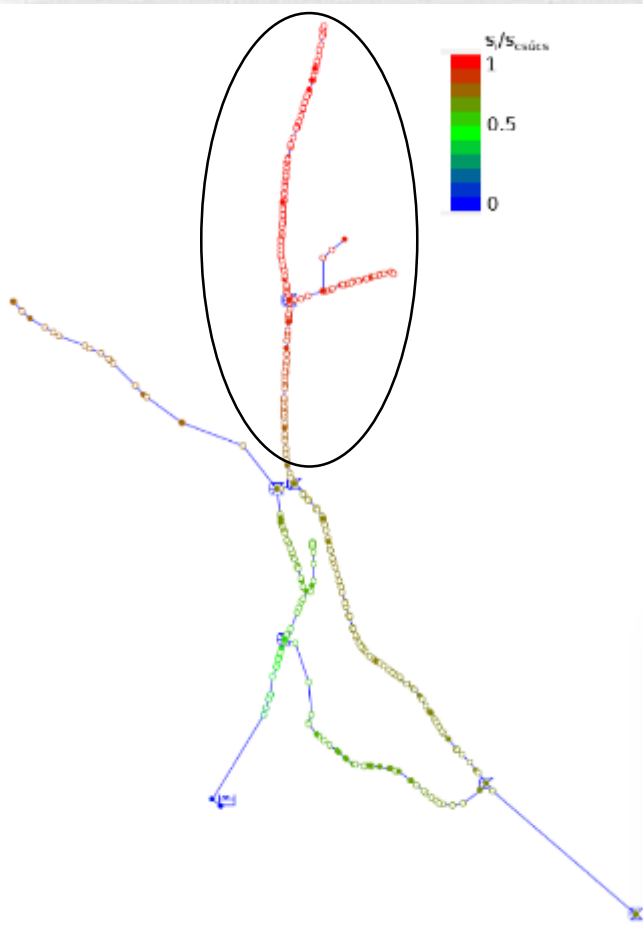
# Az előadás vázlatja

- Célkitűzések
- Hidraulikai modellezés
  - A nyomásérzékenység fogalma
  - A robusztusság fogalma
- A vizsgálati módszer kiválasztása
  - Optimumkereső algoritmusok
  - Trendek feltárása
- Eredmények ismertetése
  - Egy kisközség víziközmű hálózatán
  - Egy kisváros víziközmű hálózatán
- Összefoglalás, kitekintés

# Célkitűzések

## Nyomásérzékenység:

Fogyasztásváltozás hatására  
bekövetkező  
nyomáswingadozások mértéke



## A nagy nyomásérzékenység hátrányai:

### Szolgáltató szemszögéből:

Bevétel kiesés – az  
eladható vízmennyiség  
csökkenése által

### Felhasználó szemszögéből:

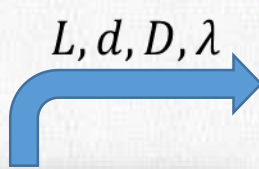
Komfortcsökkenés

→ **Cél:** A hidraulikus hálózat  
fogyasztásváltozásokkal  
szembeni robusztusságának  
növelése egy új csőszakasz  
beépítése által

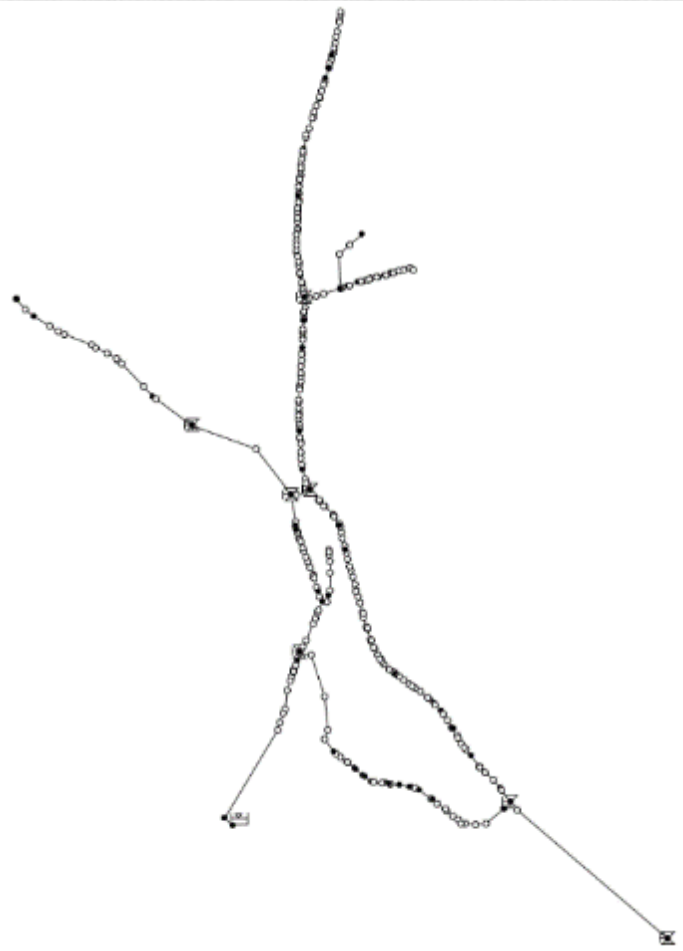
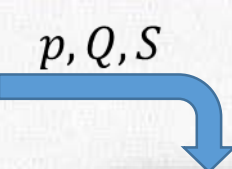


# Hidraulikai modellezés

1D hálózati szimuláció



Staci  
programcsomag

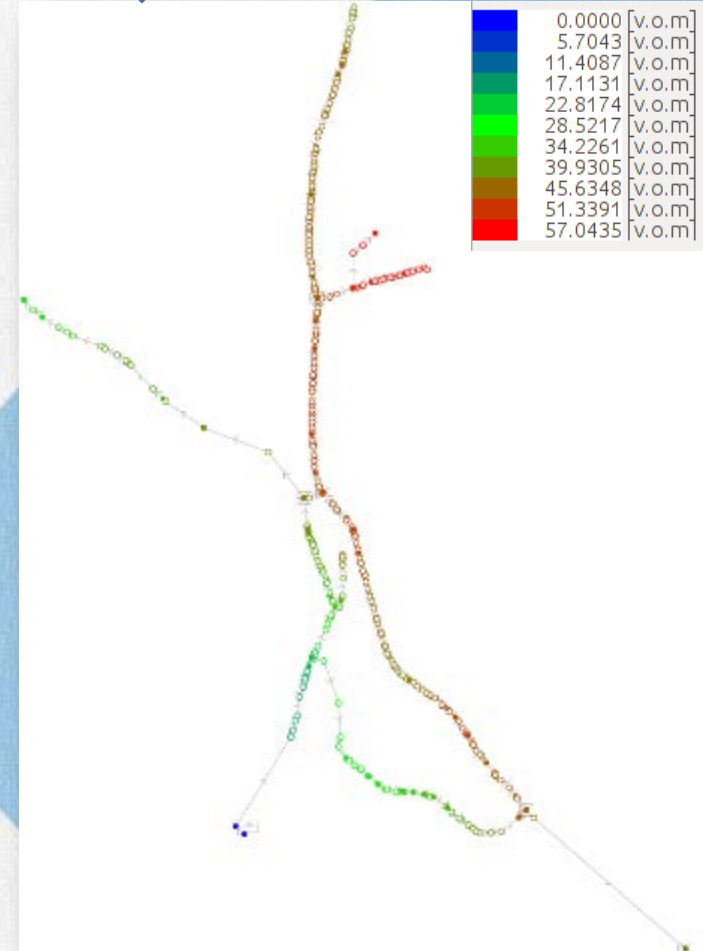


Az egyenletek:

$$\underline{F}(\underline{x}) = \underline{0}$$

Ahol:

$\underline{x}$ - A nyomásokat és  
térfogatáramokat  
tartalmazó vektor



# A nyomásérzékenység fogalma

Az érzékenységi mátrix

$$S_d^p = \left[ \frac{\partial p_i}{\partial d} \right] = \begin{bmatrix} \frac{\partial p_1}{\partial d_1} & \dots & \frac{\partial p_1}{\partial d_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial p_n}{\partial d_1} & \dots & \frac{\partial p_n}{\partial d_n} \end{bmatrix}$$

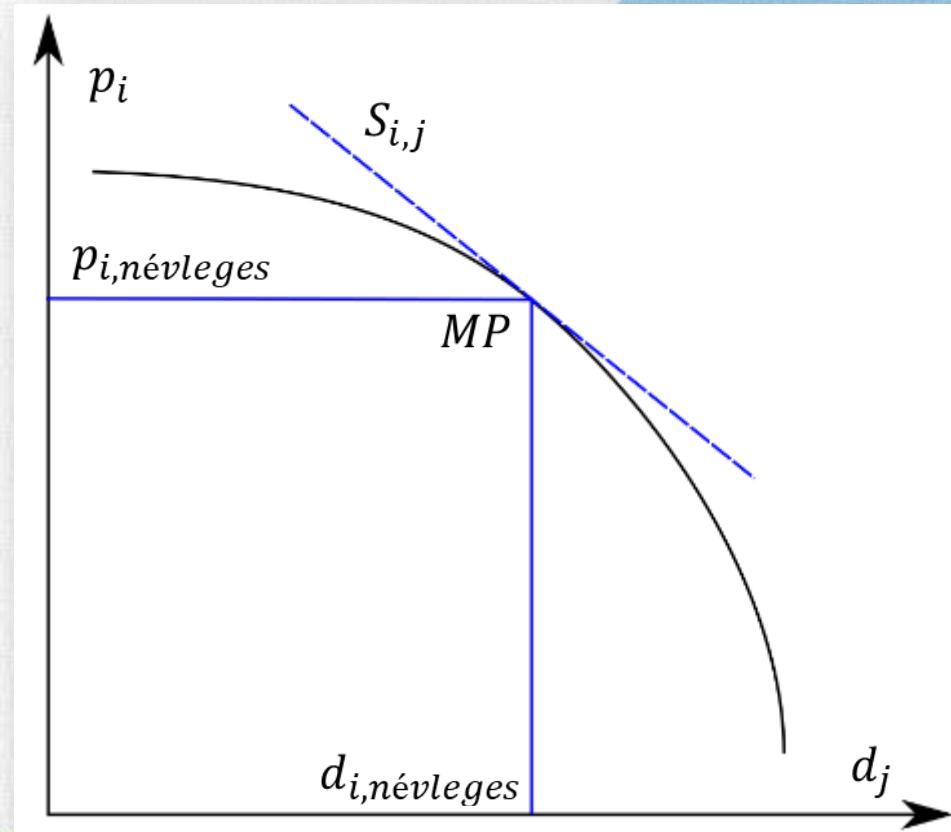
A hidraulikus hálózat leíró egyenletrendszere:

$$\underline{F}(\underline{p}(d), d) = \underline{0}$$

Ahol:

$d$  - fogyasztási paraméter

$\underline{p}$  - nyomások vektora



# A robusztusság fogalma

Lokális érzékenység

$$S_{lokális}^i = \sum_{j=1}^k S_{i,j}$$

Két állapot közötti érzékenységekülönbségre átírva



$$\Delta S_{lokális} = \frac{|S_{lokális}^i - S_{lokális}^j|}{\max(\Delta S_{lokális})} [-]$$

Csúcsérzékenység

$$S_{csúcs} = \max(S_{lokális}^i)$$



$$\Delta S_{csúcs} = \left(1 - \frac{S_{csúcs}^{új}}{S_{csúcs}^{régi}}\right) \cdot 100[\%]$$

Átlagos érzékenység

$$\bar{S} = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^k S_{lokális}^i$$



$$\Delta \bar{S} = \left(1 - \frac{\bar{S}^{új}}{\bar{S}^{régi}}\right) \cdot 100[\%]$$



# Miért nem működik a direkt optimalizáció?

Célfüggvény

$$f(ID_1, ID_2) = \max(\Delta \bar{S})$$



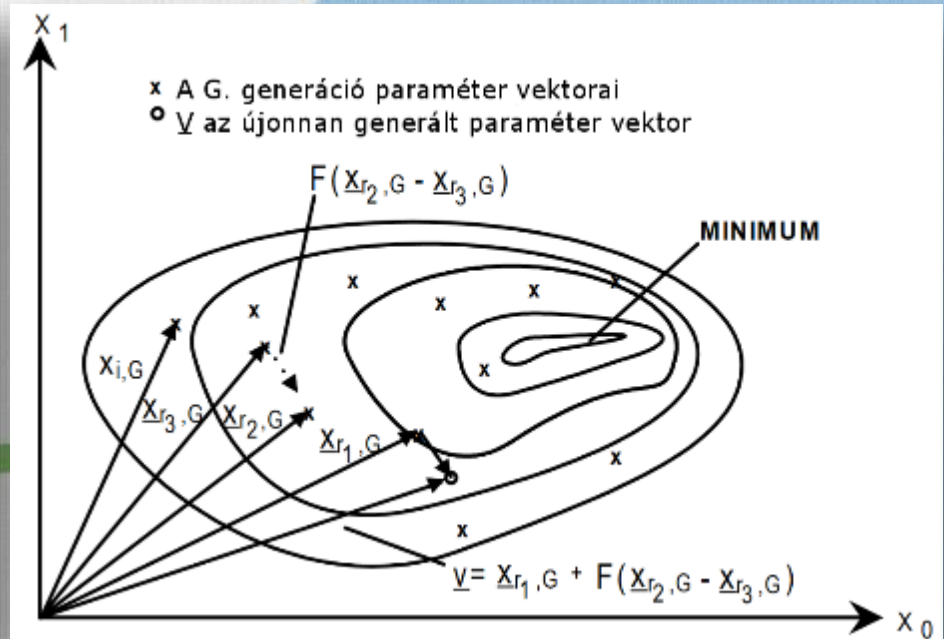
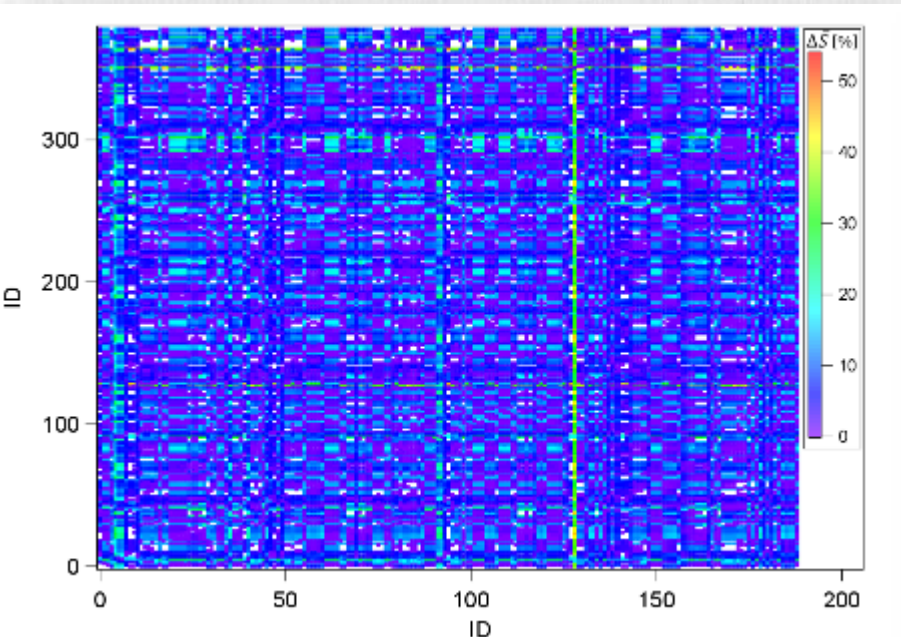
Esetünkben a célfüggvény alakja

Kísérletek globális kereső algoritmusokkal

Differenciális evolúció

Genetikus algoritmus

Tapasztalat: A globális keresők rendkívül érzékenyek a célfüggvény rendezettségére

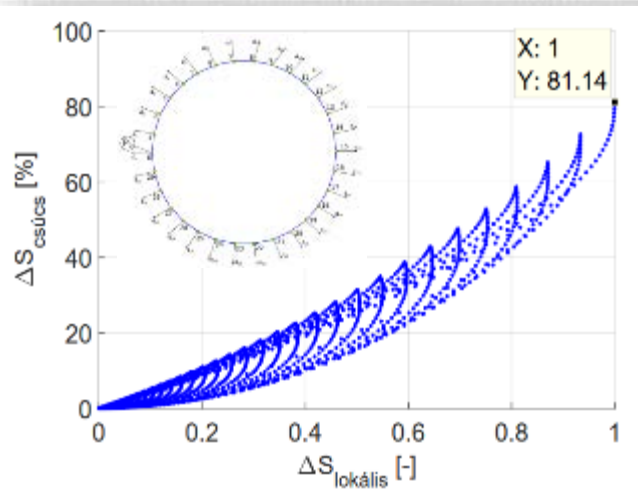


# Trendek feltérképezése

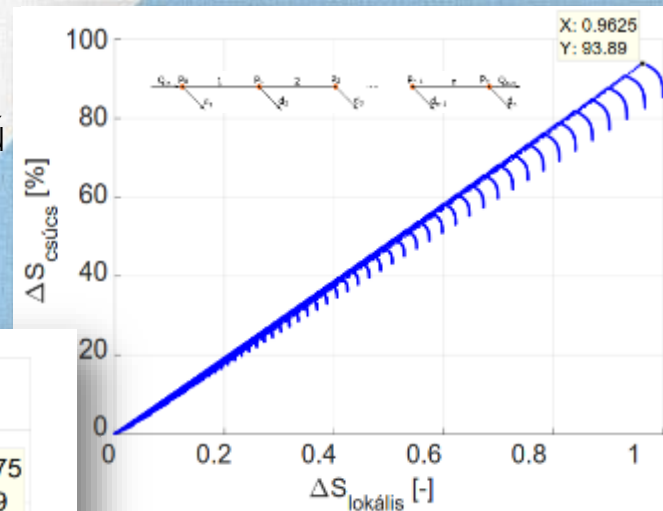
Kiindulási koncepció → Egy szabályos célfüggvény lehetővé tenné a hatékony optimalizációt

*Sejtés:* Az elérhető érzékenységcsökkenés kapcsolatban áll az újonnan bekötött csőszakasz kezdő és végcsomópontjának érzékenységgel

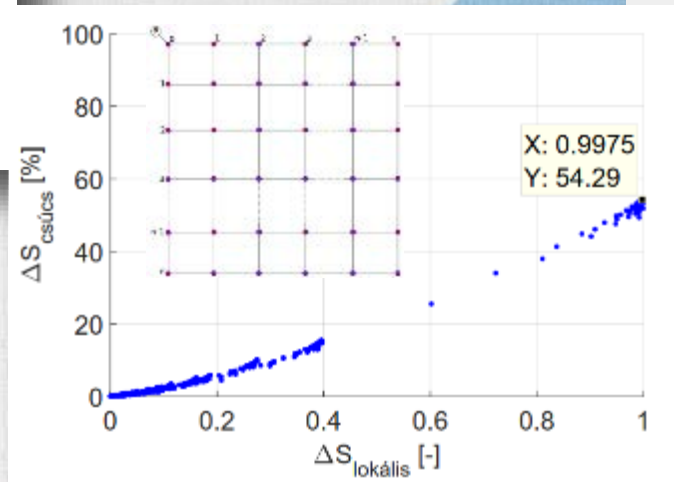
A feltételezés vizsgálata mintahálózaton (kör, lineáris, rács)



Minden csőszakasz egyforma hosszú, átmérőjű és érdekességű, beleértve az újonnan behelyezettet is



Az x tengely kiszámítása „olcsó”, az y tengelyt meghatározni viszont „drága”

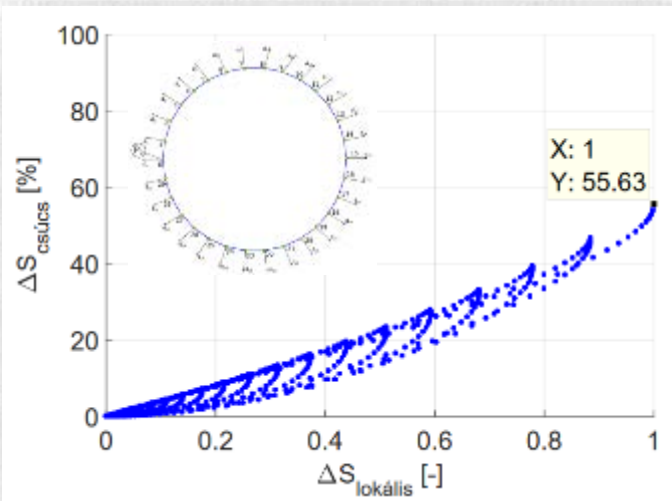


Teljes kiértékelés:  
Az összes lehetséges csökötés által okozott érzékenységcsökkenés kiszámítása

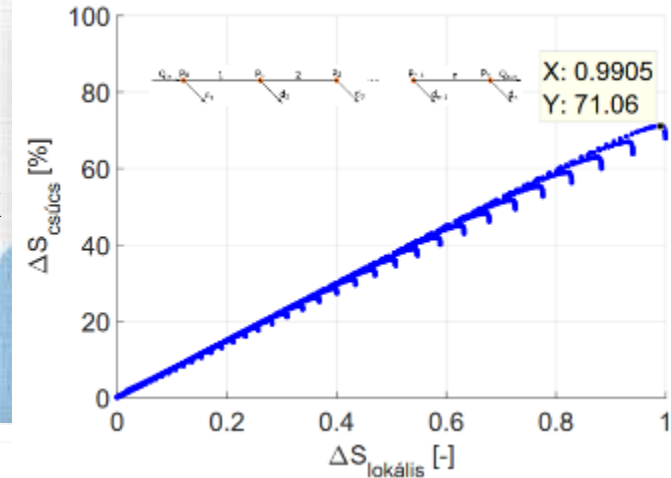
# Trendek feltérképezése

*Hipotézis:* A lehető legnagyobb átlag és csúcsérzékenység csökkenés, a legnagyobb érzékenységekülönbséggel rendelkező csomópontpár összekötése esetén adódik.

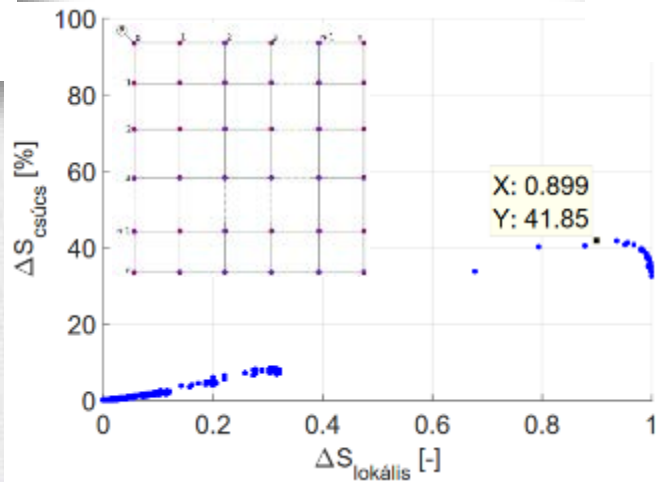
A hipotézis „valósabb” hálózatokon történő ellenőrzése



A csőhossz a csomópontok koordinátái alapján kerül kiszámításra

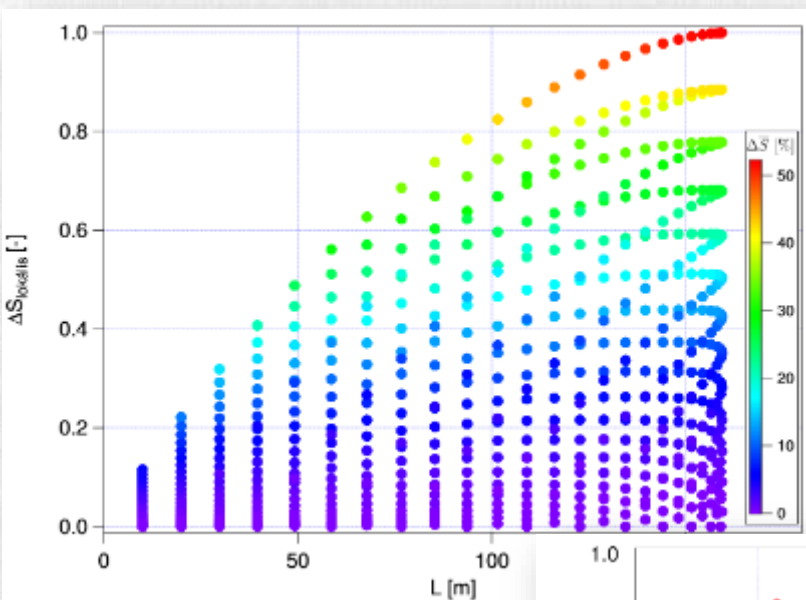


A hipotézis sérül  $\rightarrow$  kiegészítésre szorul, viszont a trend továbbra is megfigyelhető

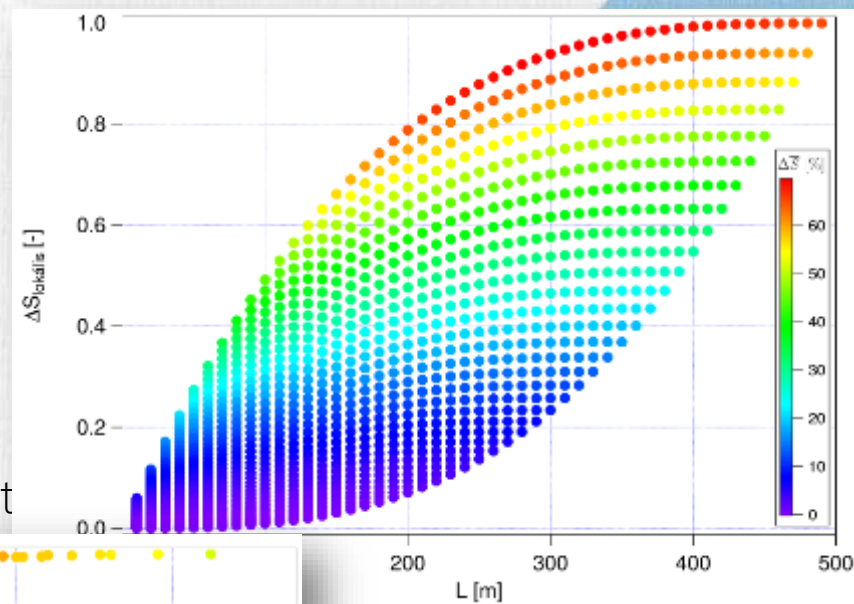


# Átkötés hossz korlátozásának hatása

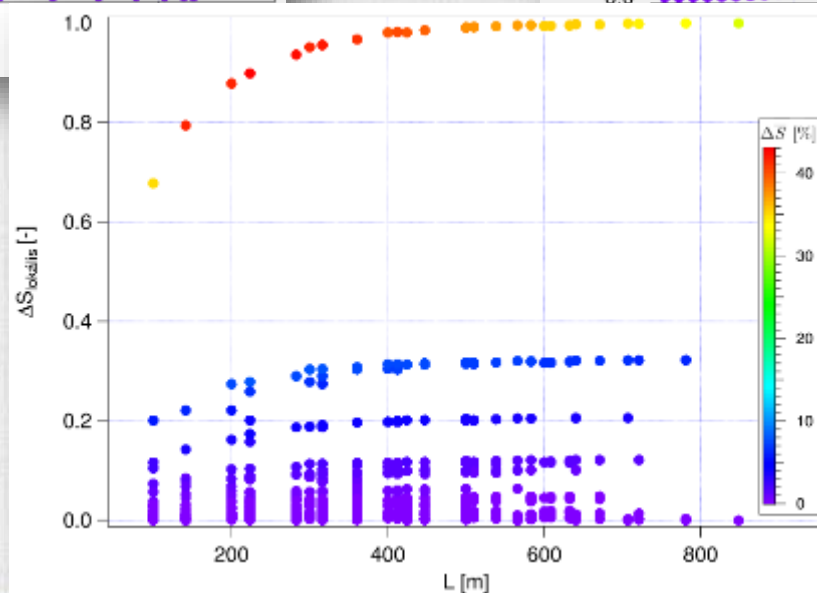
Kör hálózat



Lineáris hálózat



Rács hálózat



A hipotézis felülvizsgálata:  
→ Megkötött hossz  
esetén a hipotézis igaz  
→ A túl hosszú csőkötés  
sem előnyös

Lehetőség egy új  
módszer megalkotására

# Az alkalmazott módszer

Egy kisváros víziközműhálózata

Csomópontok száma: 400 Lakosság: 1000 fő

Egy hálózati érzékenységvizsgálat kiszámítása



A lehetséges csomópontpárok kiválogatása a megengedett maximális csőhossz alapján (minden olyan csomópontpár elvetésre kerül melyek közé egy új csőszakasza bekötése hosszabb csőszakaszt igényel a megengedettnél)

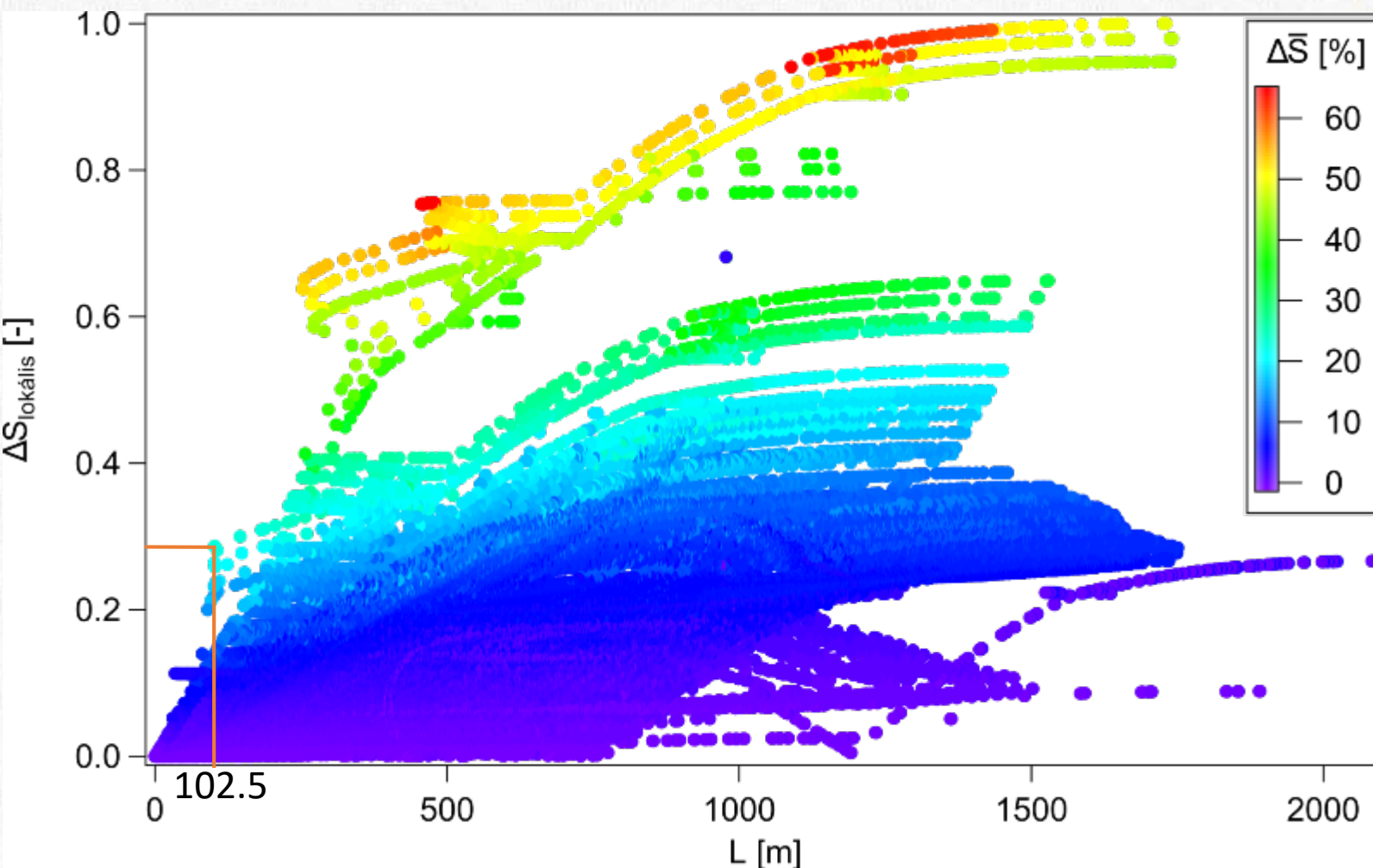


A legnagyobb érzékenységkülönbségű csomópontpárok kiválasztása, a maximális csőhossz környezetében



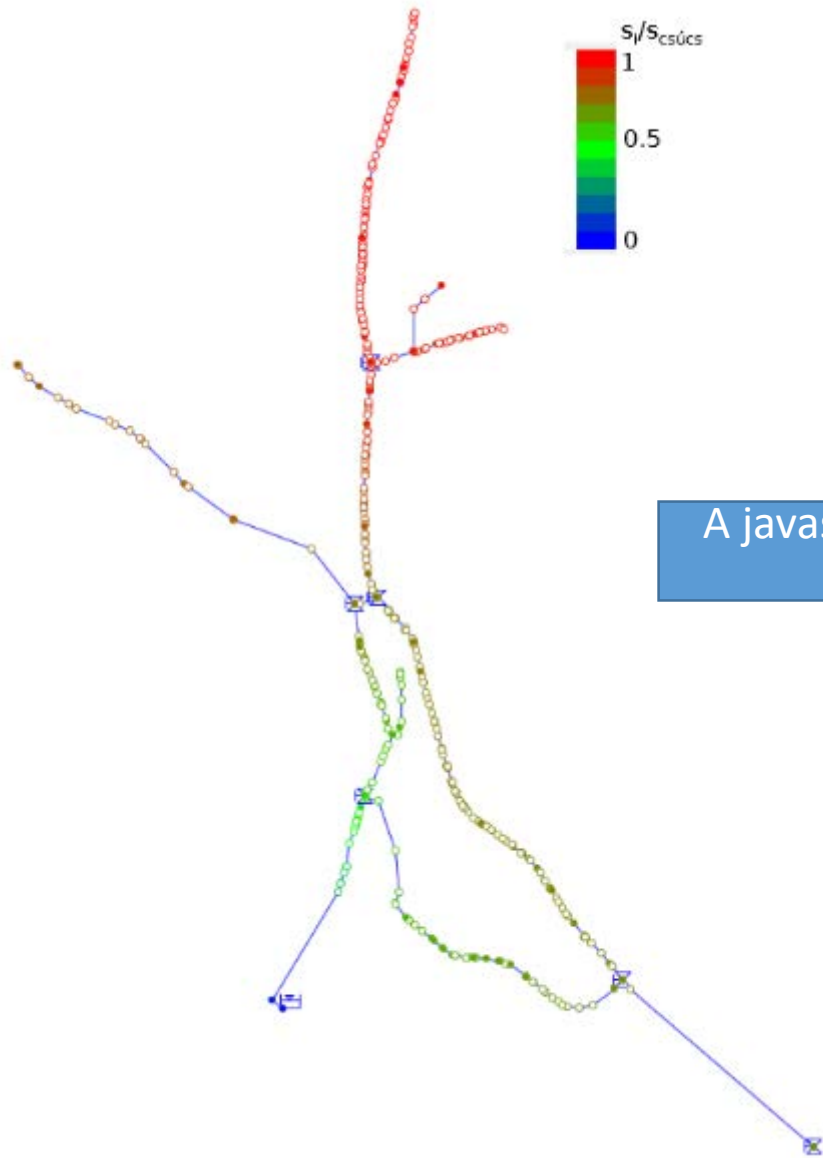
# Egy kisköztség hidraulikus hálózata

A módszer ellenőrzése – teljes kiértékelés

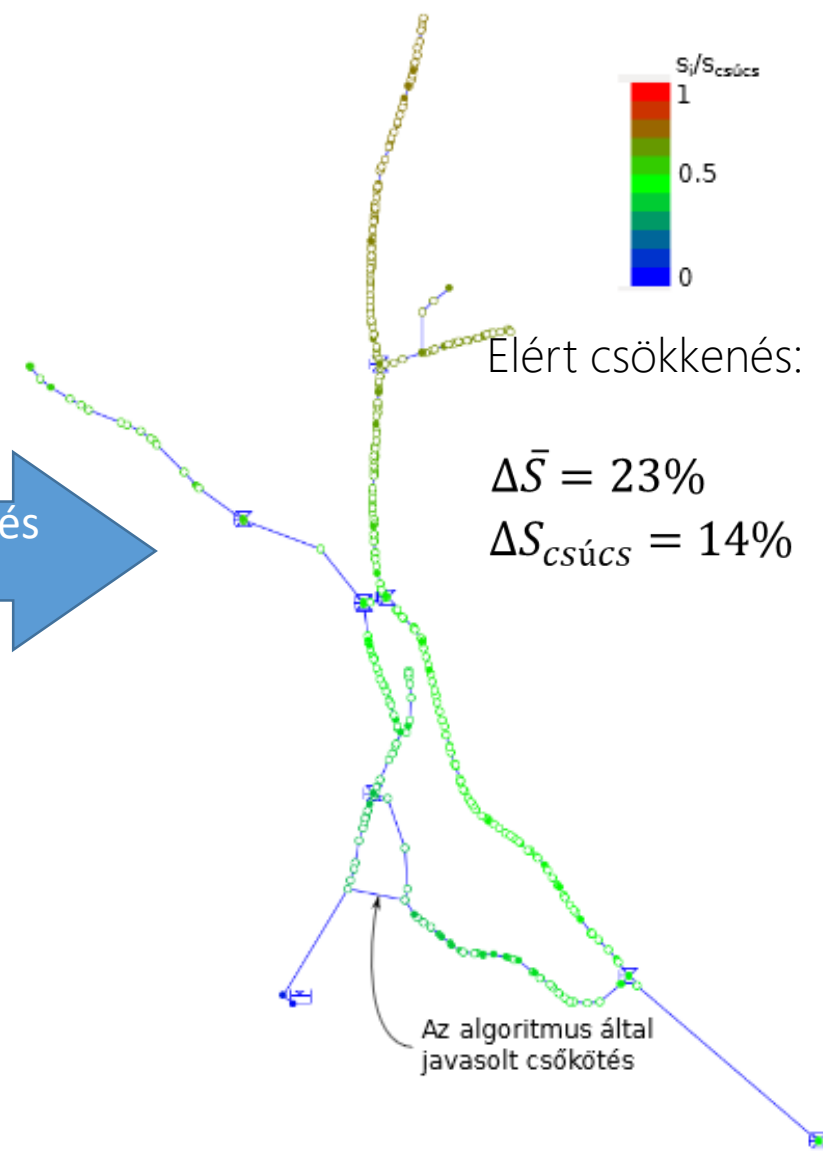


Az algoritmus által talált megoldás:  
 $L = 102,5$  m  
(max 120 m)  
 $\Delta \bar{S} = 23\%$   
 $\Delta S_{\text{csúcs}} = 14\%$   
 $\Delta \bar{S}$  kiszámítása  
~72 óra

# Egy kisköztség hidraulikus hálózata



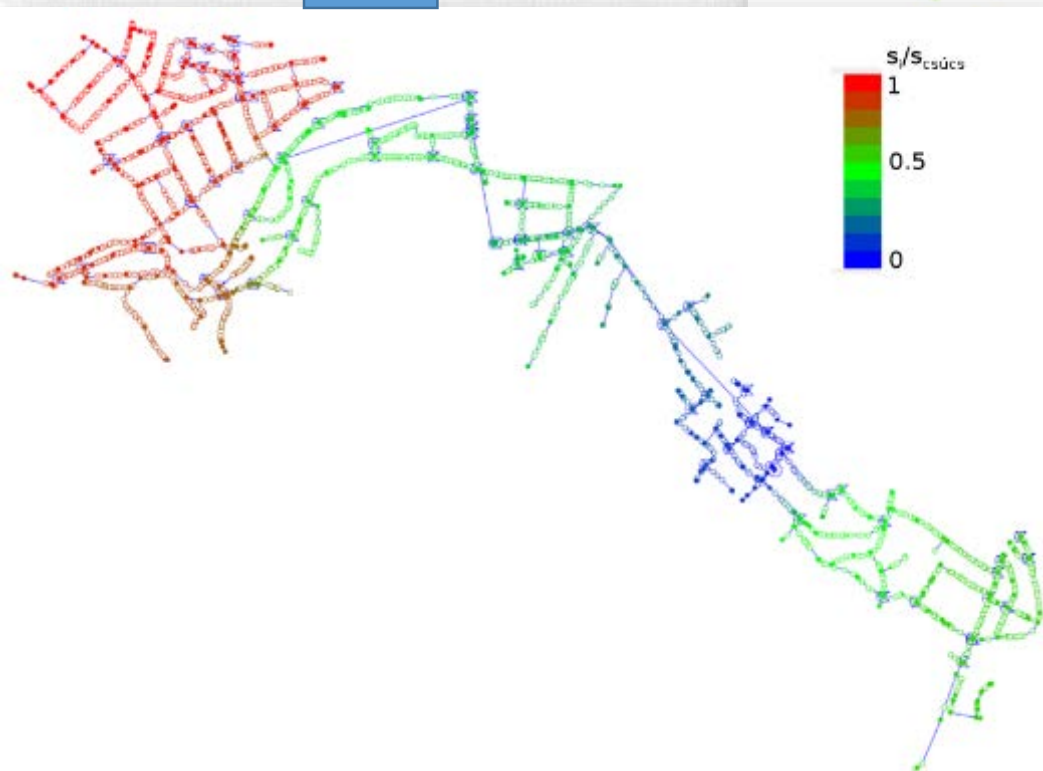
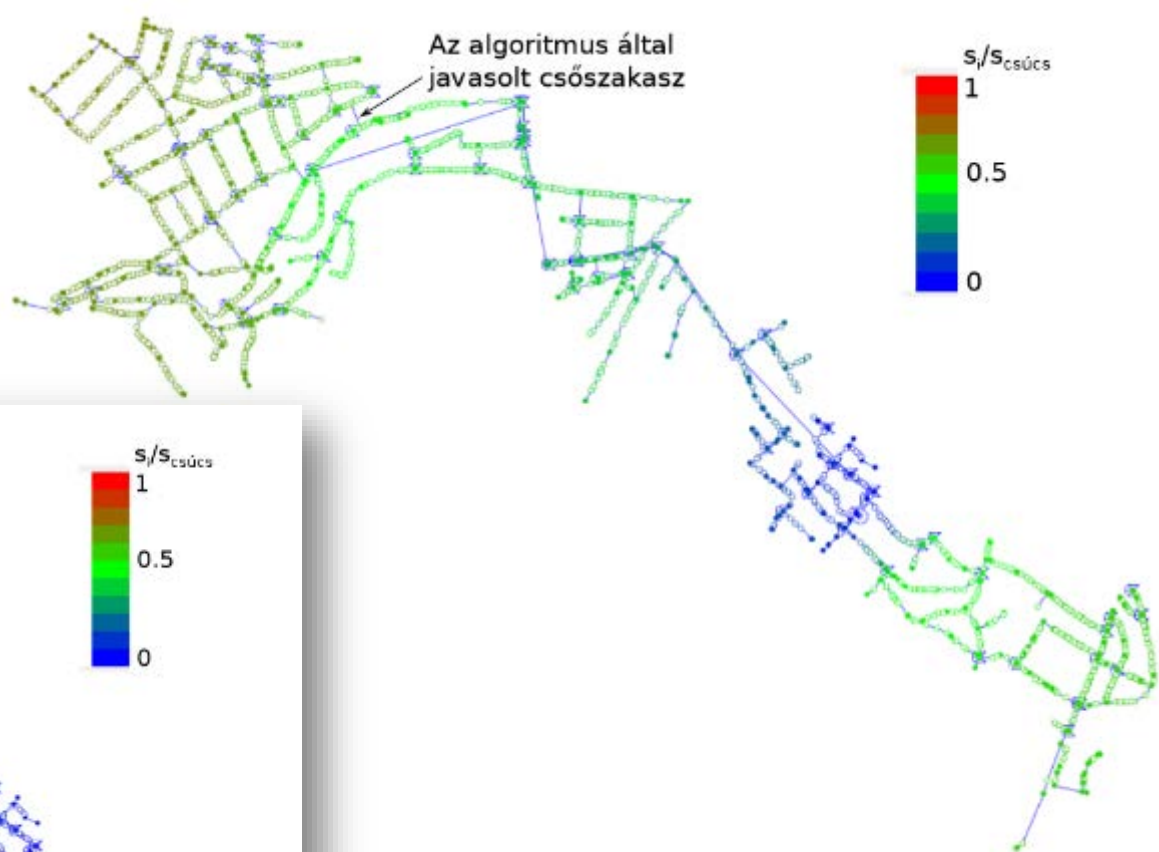
A javasolt csőkötés  
után



# Egy kisváros hidraulikus hálózata

Csomópontok száma: 2700  
A lakosság mérete: 3500 fő

A javasolt  
csökkentés után



Az algoritmus által talált  
megoldás:

$L = 94,5$  m (max 120 m)

$\Delta \bar{S} = 25\%$

$\Delta S_{csúcs} = 28\%$

# Összefoglalás

## Összefoglalás:

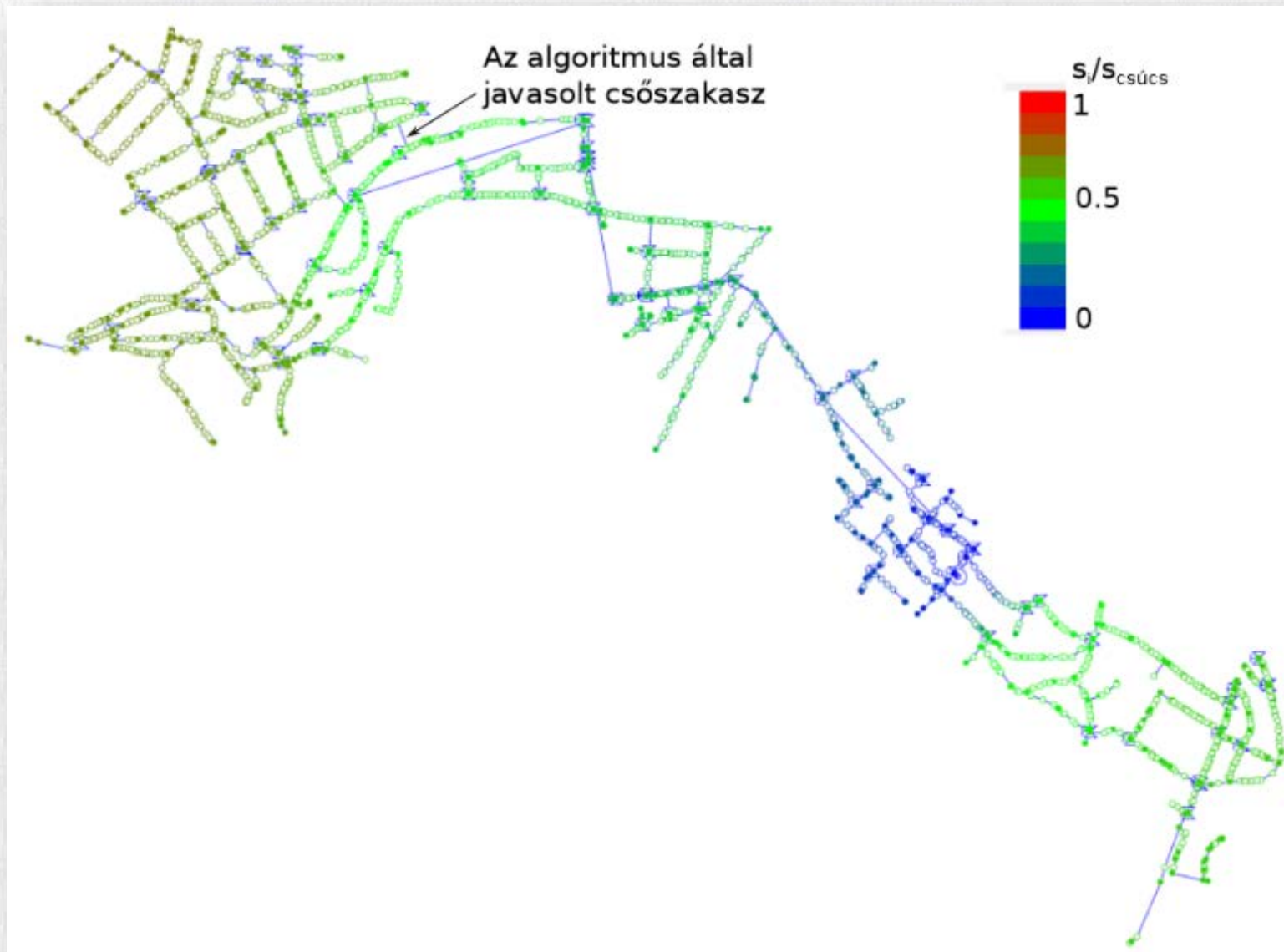
- Trendet fedeztünk fel a csomópontok érzékenységekülönbsége és az elérhető átlagérzékenység csökkenés között
- Új módszert alkottunk, mely a két csomópont egy kiértékelés alapján meghatározható tényezői alapján lehetőséget biztosít azon optimális csőkötés meghatározására, mely adott anyagi ráfordítás (csőhossz korlátozása) mellett a legnagyobb robusztusságnövekedést eredményezi

## A módszer további fejlesztési lehetőségei:

- Tanulmány az anyagi ráfordítás és megtérülési idő kapcsolat meghatározására
- Több csőszakasz behelyezése
- Nagyobb hálózatokon való tesztelése
- Szivattyú jelleggörbék figyelembe vétele



# Köszönöm a megtisztelő figyelmet!





# A differenciális evolúciós algoritmus

A módszer **globális kereső**

Az **alpmódszer** mutánsképzési metódusa

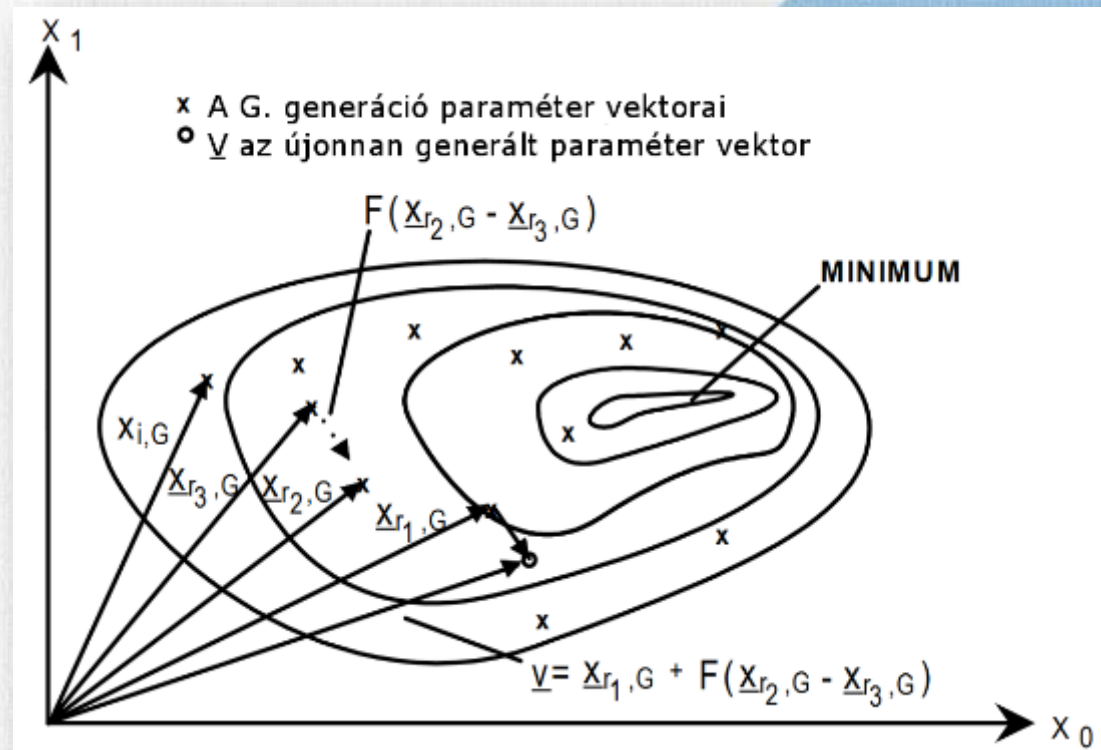
A módszer előnyei:

- A minimumhelyek nem jelentek akadályt a módszer számára
- Nem igényli a függvény gradiensének ismeretét

A módszer hátrányai:

- Lassú konvergencia

**Folytonos optimumkereső**



F - Falánsági faktor

# Az optimumkereső kibővítése

Lényegi változtatás → A mutáns képzés szakaszán

$$V = Elem_1 + F \cdot (Elem_2 - Elem_3)$$

Alapötlet → F értékének változtatása, hogy a jelölt tag minden esetben egész számokkal feltöltött vektorokat eredményezzen.

Radikális diverzitás veszteség  
→ Rossz konvergencia

Rézmegoldás:  
Sztochasztikus  
F paraméter

A futásidő előre haladtával növekvő eséllyel bekövetkező sztochasztikus mutációk  
→ Szabályozott genetikus sodródás

$$V = Elem_1 + F \cdot (Elem_2 - Elem_3)$$

$F = \text{Random}(0,1 \dots 0,99)$   
 $C = \text{Random}(0 \dots 1)$   
Ha  $C > 0,95$  → V vektor egyik elemét bővítjük egy véletlen egész számmal

Javuló, de lassú konvergencia nagyobb keresési tartomány esetén

