

# Haladó algoritmusok, beadandó dokumentáció

Seres Richárd Sándor (DOOHWJ)

## Tartalomjegyzék

1. Feladatok .....	1
2. Képszegmentálás .....	1
3. Gócpontkeresés – GPS adatok szűrésére .....	3
3. Poligonközelítés.....	5

## 1. Feladatok

A három feladat, amelyet elkészítettem az alábbiak voltak:

1. Képszegmentálás – Kmeans algoritmussal
2. Gócpontkeresés (GPS adatok szűrése) –DBScan algoritmussal
3. Poligonközelítés – Hillclimber módszerrel

## 2. Képszegmentálás

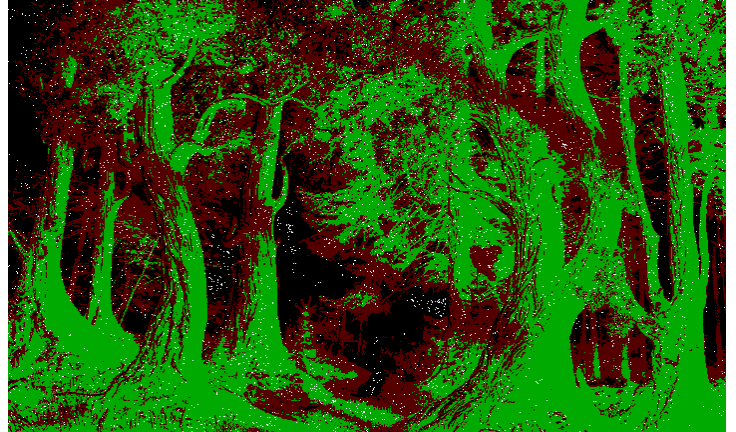
A projekt helye: /kepszegmentalas-kmeans/

A program beolvas egy tetszőleges JPG képet grayscaleli azt. Ezután a kódban megadott számú clusterrel elindul a Kmeans algoritmus.

A Logics.cs-ben található:

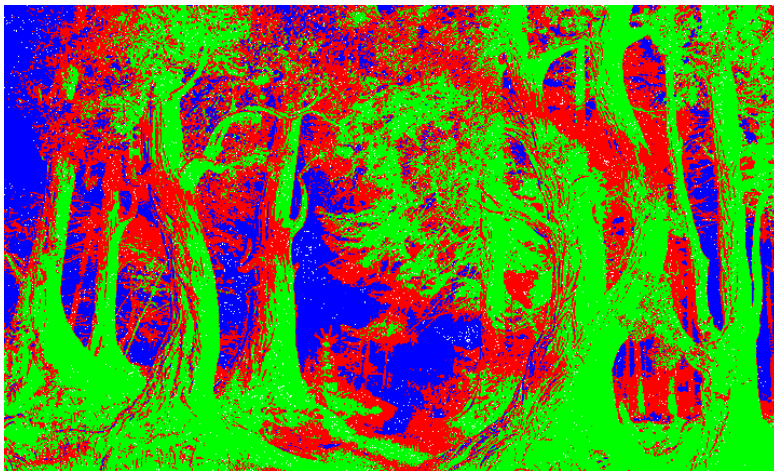
- **int[] hisztogram2** :[256] méretű tömb, itt tárolom az grayscalet értékeket
- **void GrayScale(Bitmap img)**: grayscaleli a kapott képet, és elhelyezi a hisztogramba a kapott értékeket

- **int CalculateDistance(int a, int b):** visszatérési értéként a két pont értéke közti értéket adja meg
- **void KMeans(Bitmap img, int n\_cluster, Bitmap output):** metódus, ahol megtörténik a clusterezés, centroidok random kijelölése, minden elem kijelölése egy random clusterbe, centroidok újraszámítása, oszcilálásra figyelni kell, klaszterek kiírása az output Bitmapbe (további kommentek a kódban)



Baloldalt az eredeti kép látható, jobboldalt a kimenet 3 cluster esetén.

A kimeneti színek közül sokfélét kipróbáltam, hogy a clusterek számának arányában látható legyen a különbség a különböző clusterek között, és egyben rugalmasan lehessen a clusterek darabszámát állítani. Három clusternél az alábbi eredmény látható, itt a kiíratásnál az RGB értékeket ennek megfelelően állítottam be.



### 3. Gócpontkeresés – GPS adatok szűrésére

A projekt helye: /dbscan\_gocpontok/

A DBScan algoritmus alkalmazására kisebb gondolkodás után arra juttottam, hogy jól lehetne szemléltetni az algoritmus hasznosságát, GPS adatok szűrésére. A GPS adatok általában tartalmaznak zajokat, olyan jeleket, amelyek egyértelműen nem validak a többi jel mellett. Ezeknek a zajoknak a szűrésére alkalmaztam a DBScan algoritmust.

Adatok, amelyeket használtam: GeoLife Trajectories 1.3, ingyenesen elérhető

Adatok felépítése:

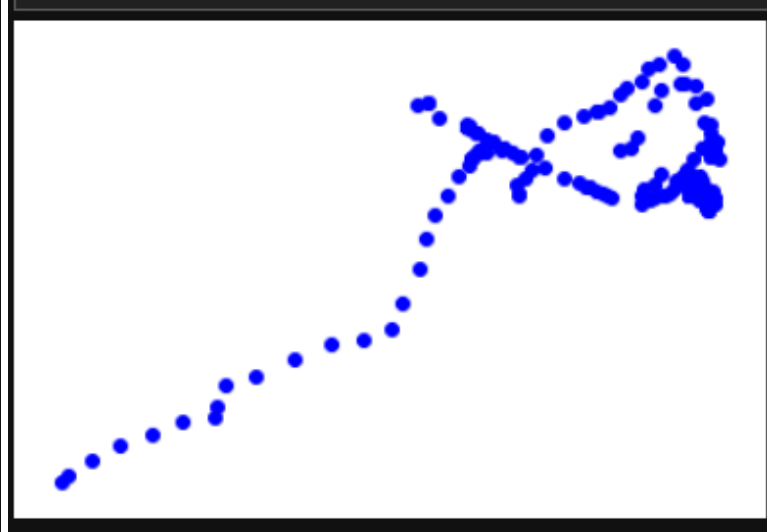
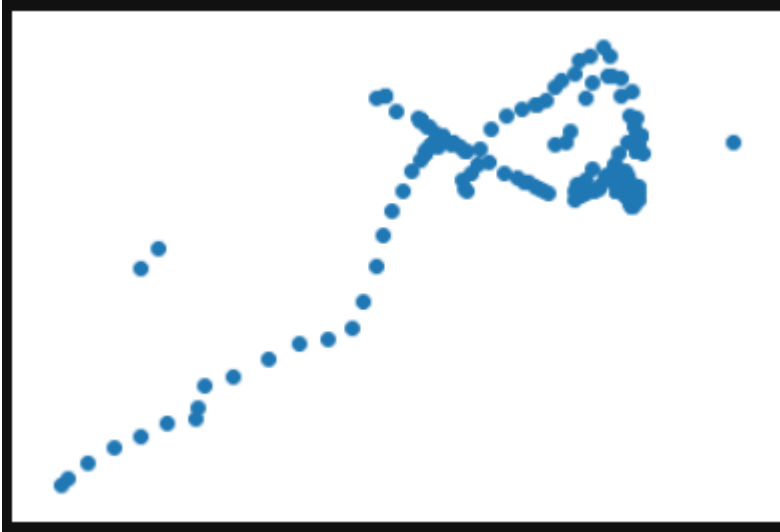
1	Geolife trajectory
2	WGS 84
3	Altitude is in Feet
4	Reserved 3
5	0,2,255,My Track,0,0,2,8421376
6	0
7	40.008304,116.319876,0,492,39745.0902662037,2008-10-24,02:09:59
8	40.008413,116.319962,0,491,39745.0903240741,2008-10-24,02:10:04
9	40.007171,116.319458,0,-46,39745.0903819444,2008-10-24,02:10:09

Az első hat sor irreleváns. A további sorokban pedig az első kettő adatot használok fel. Az első a hosszúság a második pedig a szélesség koordináták.

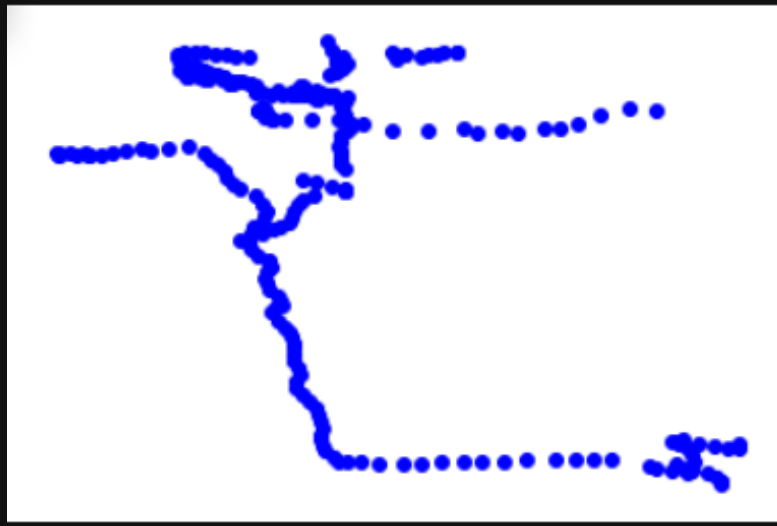
Kódbázis felépítése:

- Program.cs: meghívja a file beolvasást, elindítja a DBScant.
- Coordinate.cs: tartalmazza egy konstruktort, és a decimal x,y propertyket, illetve int key propertyt, amit ellenőrzéshez használtam, a kódban az x koordináta maradt az hosszúság és y a szélesség, de ez nem számít amíg jól jelenítjük meg az értékeket később
- Logic.cs: tartalmazza a DBScan metódushoz szükséges metódusokat
  - **void DBScan(List<Coordinate> points,int minPts, decimal e):** futtatja a DBScan metódust
    - points tartalmazza a feldolgozandó koordinátákat
    - List<List<Coordinate>> p\_cluster: a clusterek listáját tartalmazó lista
    - List<Coordinate> processed\_points: feldolgozott koordináták listája
    - A metódus feldolgozza a pontokat folyamatosan növeli a p\_cluster listát és a végén kiírja ezeket különböző output[i].plt fileokba
  - **bool LegitCheck(List<List<Coordinate>> p\_cluster):** tesztelés során duplikáció checkre használtam
  - **decimal CalculateDistance(Coordinate a, Coordinate b):** kiszámolja a két koordináta közti távolságot, visszaadja decimális értékben
- FileHandler.cs: Tartalmazza az adatok kiírásához szükséges függvényeket
  - **void ReadData(List<Coordinate> points,string path):** beolvas egy file-t és feltölti a megadott Coordinates típusú listát

- **void WriteData(List<Coordinate> points,string path):** kiírja egy Coordinate lista tartalmát a megadott .plt fileba, ugyanazzal a szintaktussal mint ahogy a forrás fileban volt, az első 6 sor nélkül



Egy bemeneti file koordinátái a baloldali formát adják. Itt látható zaj a három látványosan nem a többivel lévő pont. Ennek a bemenetek a szűrése után az a baloldali koordinátákat kapjuk eredményül. Itt látható, hogy kiszűri a program a nem gócpontként megjelölt elemeket. A futás előtt meg kell adni a "minPts" illetve az „e „ értéket.



Itt a baloldali képen ugyancsak látható két nem oda illő pont. A baloldali képen látható a szűrés utáni eredmény. Az arány itt meg is változott, hisz a kimenetben nem volt benne a maradék 2 pont, így azt nem is ábrázolta a matplot.

### 3. Poligonközelítés

A projekt helye: /polygon\_kozelites/polygon

Harmadikként poligon közelítést választottam. Itt a stochastic hillclimber módszert használok a poligon közelítésére. A program beolvassa az input.log file-t. Az input.log file tartalmazza a pontokat, amelyeket közelíteni szeretnénk. A program az output.log fileba írja ki a közelítés eredményét.

Kódbázis felépítése:

- Program.cs: az algoritmus futtatása, input, output fileok nevének megadása, a közelítő poligon csúcsainak a számának a megadása is itt történik.
- FileManagement.cs: tartalmazza a kiíratást és a beolvasást elvégző metódusokat
- Hillclimber.cs:
  - **float CheckDistance(Point p1, Point p2, Point p):**
    - kiszámolja a két pont közti távolságot, visszaadja floatként
  - **float OuterDistanceToBoundary(List<Point> solution, List<Point> points):**
    - minden egyes pontra kiszámolja, hogy milyen messze van a poligontól, ahogy a videóban volt, hasonlóan implementáltam
  - **float LengthOfBoundary(List<Point> solution):**
    - poligon oldalainak a hosszának a meghatározása itt történik
  - **static List<Point> HillClimber(List<Point> points, int p\_count):**
    - maga a sztohasztikus hillclimber method itt fut
    - paraméterként megadjuk a poligon csúcsszámot és a pontokat, amiket közelítünk
    - először legenerálódik egy random megoldás, ez a közelítendő pontok közé egy nagy körben történik
    - penalty változót beállítjuk valamekkora értékre, erre azért van szükség hogy a fitness függvény büntesse a rossz értékeket
    - a program fut amíg a stop feltétel meg nincs
    - miután megoldást talált, megvizsgáljuk, hogy jó megoldás-e, azaz nincs e kilógó pont, elég magas penalty érték megadása esetében nem szokott rossz értéket adni, bent hagytam, hogy a heurisztikus szemlélet látszódjon, hogy nem mindig ad jó megoldást
    -
  - **static bool StopCondition(int stop\_count\_max, ref int stop\_count, ref float p\_fitness, ref float last\_fitness, float stop\_fitness, float stop\_fitness\_diff):**
    - vizsgáljuk azt, hogy ténylegesen történik-e változás, nem csak beragad egy értékre
    - ha túl sokat nem változik akkor leállítjuk, ha viszont a „türelmi időben” talál jobb megoldást akkor reseteljük a stop countert
  - **static List<Point> GenerateRandomChange(List<Point> solution, float e):**
    - random változást generál a pontokban
  - **static float fitness(List<Point> solution, List<Point> points, int penalty):**
    - fitness érték kiszámítása, penalty segítségével

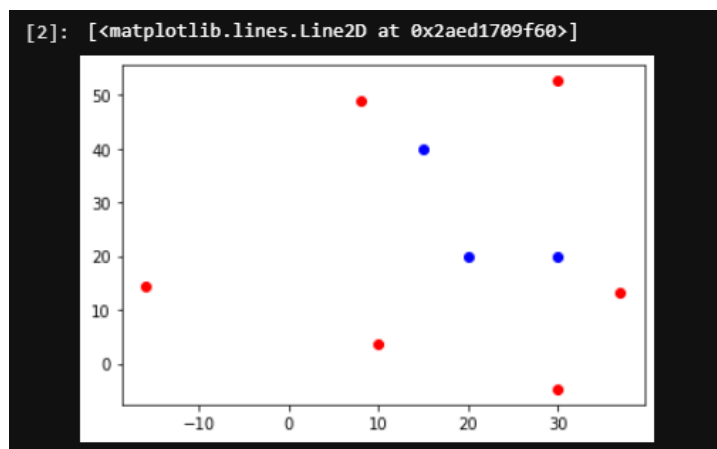
- **static List<Point> GenerateRandomPoints(List<Point> t\_points,int p):**
  - random pontokat generál a közelítendő pontok köré egy nagy körben
- Point.cs
  - x és y koordináták propertyként

Az alábbiakban látható ahogy a program operál.

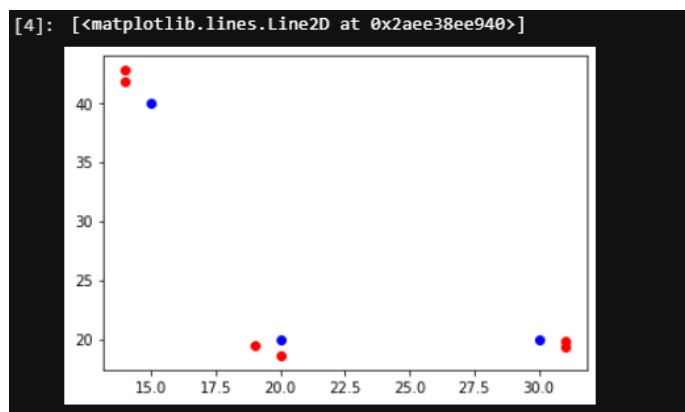
```
Fitness 470,0037    127,5214    99982
Fitness 447,7486    127,5214    99984
Fitness 477,3087    127,5214    99986
Fitness 411,4878    127,5214    99988
Fitness 187,4026    127,5214    99990
Fitness 581,3389    127,5214    99992
Fitness 969,8936    127,5214    99994
Fitness 236,0089    127,5214    99996
Fitness 450,0134    127,5214    99998
Fitness 650,9126    127,5214    100000
DONE SEARCHING
0:-> Jo megoldas
```

Lehet látni a jelenlegi fitness baloldalt, a középső oszlopban a legjobb elért fitness értéket lehet látni, jobb oldalon pedig a stop\_counter értékét ahogy növekszik.

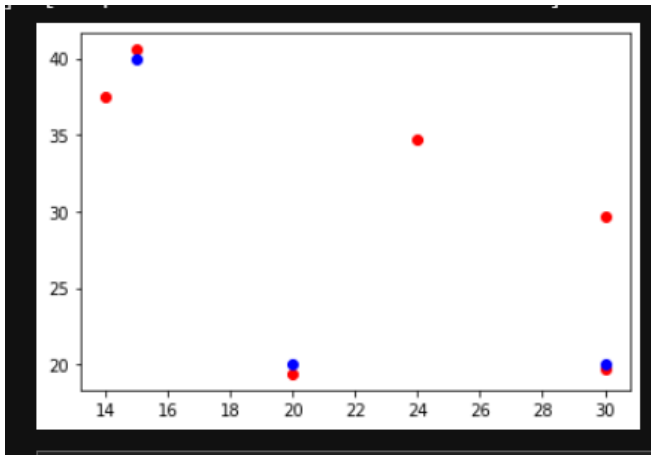
Itt 3 pontot közelítettünk egy 6 csúcsú poligonnal. A megoldás alább látható. Kékkel a közelített pontok, pirossal az eredmény.



Lentebb pedig több futás is látható, ugyanerre a pontokra közelítve.



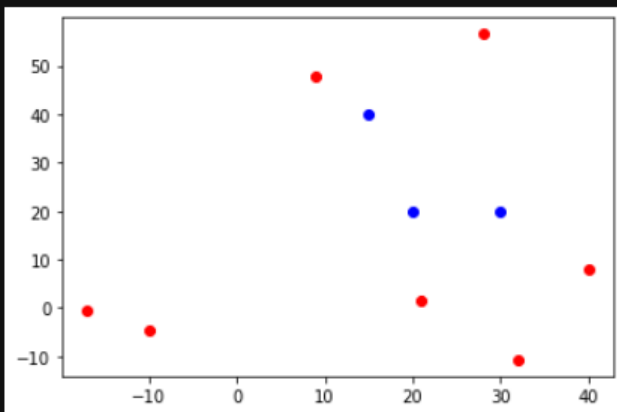
```
Fitness 11569,6    67,57899    99982
Fitness 16283,81    67,57899    99984
Fitness 11482,25    67,57899    99986
Fitness 1140,154    67,57899    99988
Fitness 14207,87    67,57899    99990
Fitness 10137,4    67,57899    99992
Fitness 380,0763    67,57899    99994
Fitness 5502,586    67,57899    99996
Fitness 10024,36    67,57899    99998
Fitness 16784,19    67,57899    100000
DONE SEARCHING
```



```
Fitness 440,0072      60,84604      99988
Fitness 397,0705      60,84604      99990
Fitness 864,1888      60,84604      99992
Fitness 546,5239      60,84604      99994
Fitness 551,7852      60,84604      99996
Fitness 64,03067      60,84604      99998
Fitness 246,5582      60,84604      100000
DONE SEARCHING
0:-> Jo megoldas
```

7 csúccsal közelítése a fentebbi pontoknak.

[24]: [`matplotlib.lines.Line2D` at `0x2aee3dae2e8`]



```
Fitness 490,7408      313,2982      99990
Fitness 478,6832      313,2982      99992
Fitness 493,0009      313,2982      99994
Fitness 1018,931      313,2982      99996
Fitness 576,5446      313,2982      99998
Fitness 642,3146      313,2982      100000
DONE SEARCHING
0:-> Jo megoldas
```