

Bevezetés az aktív kontúr modellbe

Knoch Júlia

Eötvös Loránd Tudományegyetem

2024. április 24.

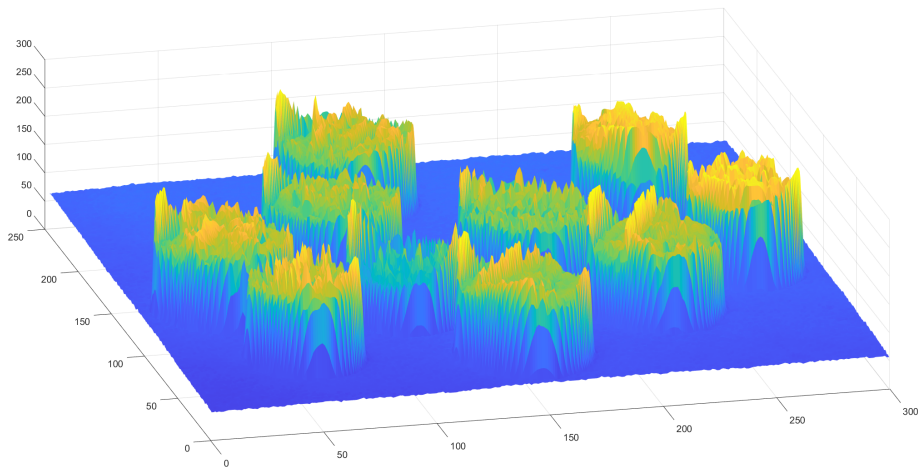
Képszegmentálás: hogyan kezdünk neki?

Első ötlet: keressük meg az éleket!

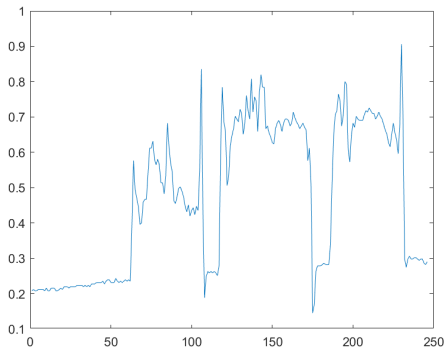
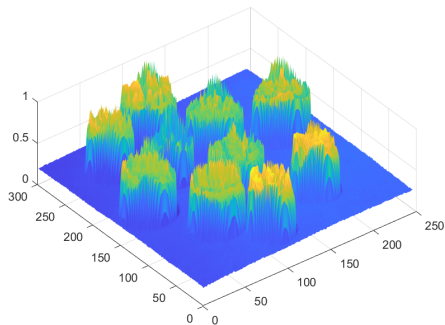


Képszegmentálás: hogyan kezdünk neki?

Első ötlet: keressük meg az éleket!

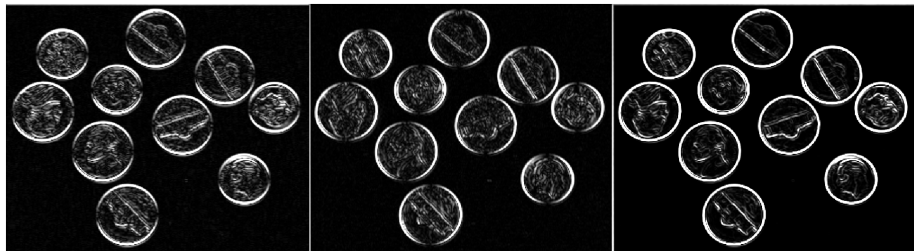


Képszegmentálás: hogyan kezdjük neki?



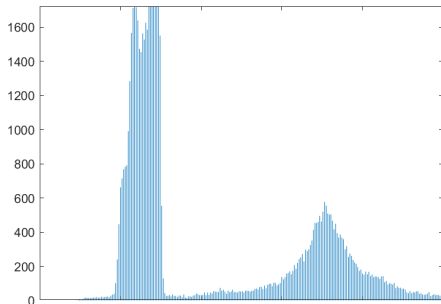
Ott vannak élek, ahol a deriváltak nagyok -> Derivált szűrők alkalmazása

Képszegmentálás: hogyan kezdünk neki?

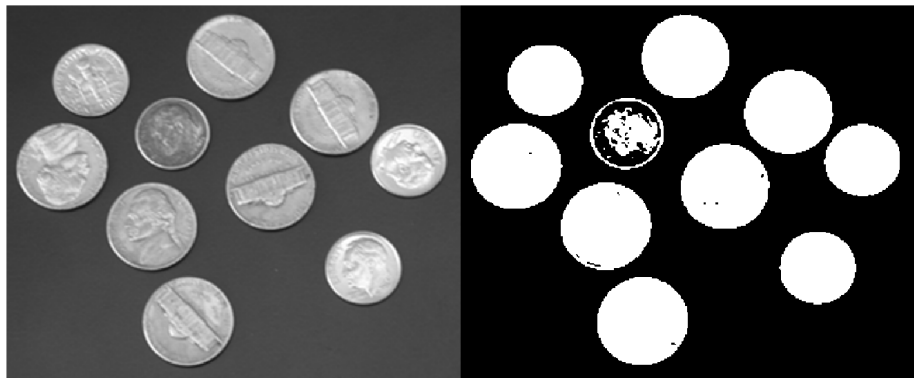


Képszegmentálás: hogyan kezdünk neki?

Második ötlet: próbáljuk meg szétválasztani két csoportra a pixeleket az intenzitás alapján -> Otsu és egyéb küszöbölési technikák

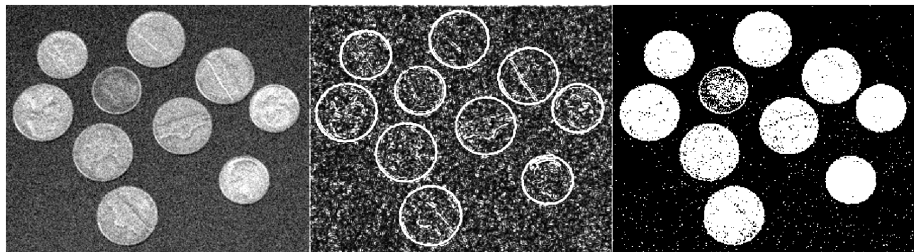


Képszegmentálás: hogyan kezdünk neki?



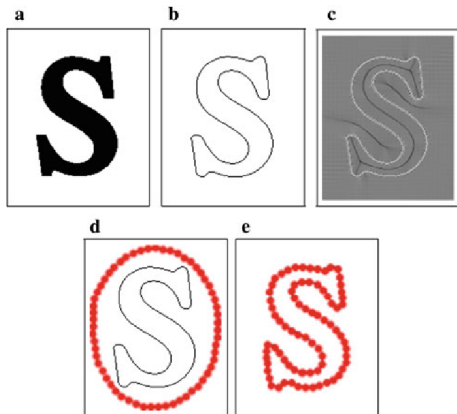
Fő problémák

- A megtalált él/terület nem feltétlenül folytonos
- Egyéb élek bezavarnak
- Zajos képeken nem jól működik

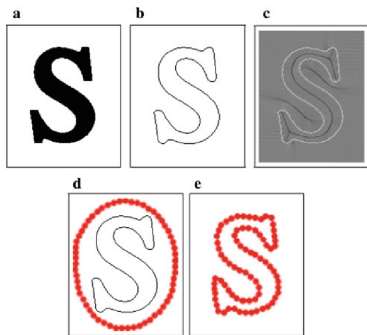


Az Aktív Kontúr Modell alapötlete

- 1 Keressük az élet rögtön egy folytonos, sima kontúrként
- 2 A képből készítsünk egy energiamezőt, aminek a keresett pontok mentén van minimuma



Az Aktív Kontúr Modell alapötlete[3]



Azt kell megkeresnünk, hogy az $\int_0^1 E_{out}(v(s))ds$ integrál milyen $v(s)$ görbe mentén veszi fel a minimumát

Vizont a görbe tulajdonságaihoz is rendelnünk kell valamilyen mérőszámot, hogy tudjuk befolyásolni, milyen alakot vesz fel:

$$E_{sum} = \int_0^1 E_{int}(v(s)) + E_{out}(v(s))ds$$

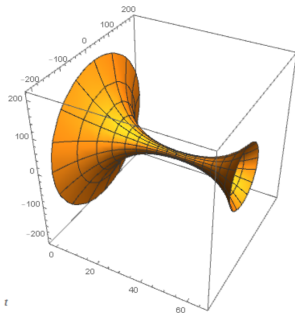
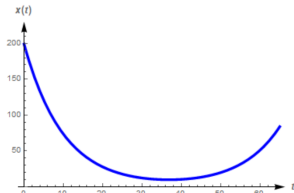
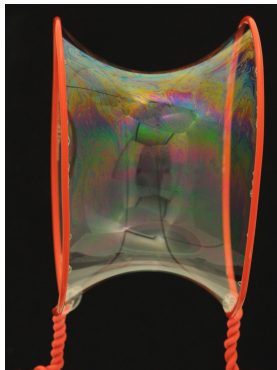
A probléma legegyszerűbb verziója: Milyen alakot vesz fel egy lelógó lánc homogén gravitációs térben?

- A potenciális energia egy tömegpontra: $E = mgh$
- A lánc teljes energiájához ívhossz mentén összegezni kell a potenciális energiát

$$\begin{aligned} E_{sum} &= \int_0^1 e_{pot} ds = \int_{x_0}^{x_1} \rho g y(x) \sqrt{1 + (y'(x))^2} dx \\ &= \rho g \int_{x_0}^{x_1} y(x) \sqrt{1 + (y'(x))^2} dx \end{aligned}$$

(Kellenek hozzá még egyéb határfeltételek)

Egy még egyszerűbb feladat: minimális felület meghatározása



A minimális forgásfelület:

$$A = 2\pi \cdot \int_{x_0}^{x_1} y ds = \int_{x_0}^{x_1} y(x) \sqrt{1 + (y'(x))^2} dx$$

Hogyan lehet meghatározni, hogy egy ilyen

$S[y(x)] = \int L(y(x), y'(x), x) dx$ funkcionál mely $y(x)$ függvényre veszi fel a minimumát?

A variációszámítás alapfeladata

Azt keressük, hogy az alábbi S funkcionálnak milyen $y(x)$ függvény mellett van szélsőértéke.

$$S[y(x)] = \int_{x_0}^{x_1} L(y(x), y'(x), x) dx$$

Variációs derivált:

$$\frac{\delta S}{\delta y} := \frac{\partial L}{\partial y} - \frac{d}{dx} \frac{\partial L}{\partial y'}$$

Állítás:

$$S\text{-nek } y(x) \text{ helyen szélsőértéke van} \implies \frac{\delta S}{\delta y} = 0$$

(Euler-Lagrange egyenlet)

Kiegészítés az Euler-Lagrange egyenlethez

Ha L y'' -től is függ, azaz

$$S[y(x)] = \int_{x_0}^{x_1} L(y(x), y'(x), y''(x), x) dx,$$

az Euler-Lagrange egyenlet az alábbi alakra módosul:

$$\frac{\partial L}{\partial y} - \left(\frac{\partial L}{\partial y'} \right)' + \left(\frac{\partial L}{\partial y''} \right)'' = 0$$

Továbbá ha az y vektormennyiség, akkor az Euler-Lagrange egyenlet minden y_k -ra külön-külön teljesül:

$$\frac{\partial L}{\partial y_k} - \left(\frac{\partial L}{\partial y'_k} \right)' + \left(\frac{\partial L}{\partial y''_k} \right)'' = 0$$

Az energiánk az alábbi volt:

$$E_{sum} = \int (E_{int} + E_{out}) ds$$

E_{int} modellezhető fizikai példákból:

Legyen a rugalmas szál egy paraméterezése $\mathbf{v}(s) = (x(s), y(s))$, $s \in [0, 1]$, ekkor a belső energia közelítése egy adott :

$$E_{int}(s) = \frac{1}{2} \left(\alpha |\mathbf{v}'(s)|^2 + \beta |\mathbf{v}''(s)|^2 \right)$$

A teljes funkcionál:

$$S[\mathbf{v}(s)] = \int_0^1 \left(E_{out}(s) + \frac{1}{2} \left(\alpha |\mathbf{v}'(s)|^2 + \beta |\mathbf{v}''(s)|^2 \right) \right) ds$$

A teljes funkcionál:

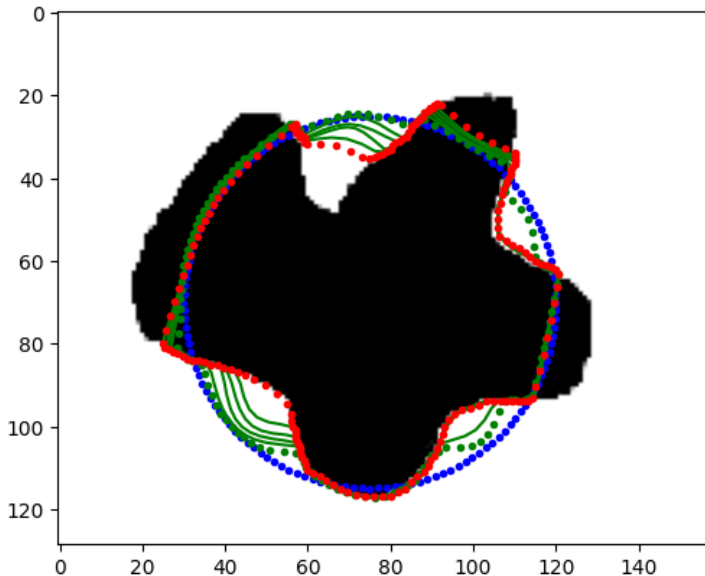
$$S[\mathbf{v}(s)] = \int_0^1 \left(E_{out}(s) + \frac{1}{2} \left(\alpha |\mathbf{v}'(s)|^2 + \beta |\mathbf{v}''(s)|^2 \right) \right) ds$$

Ebből az Euler-Lagrange egyenletek:

$$\alpha x'' - \beta x'''' + \frac{\partial E_{out}(x, y)}{\partial x} = 0$$
$$\alpha y'' - \beta y'''' + \frac{\partial E_{out}(x, y)}{\partial y} = 0$$

1. változat: potenciális energia előállítása éldetektálásból

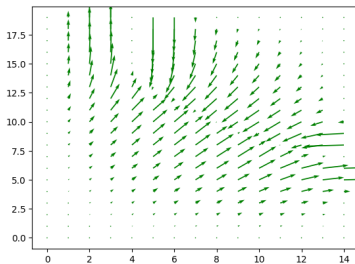
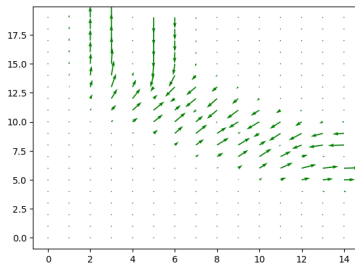




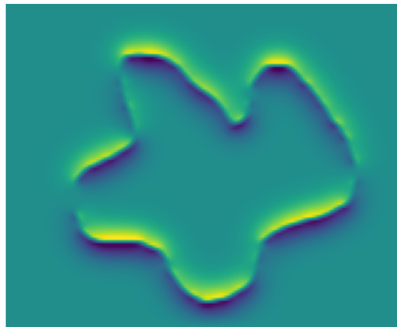
Erőtér előállítás: Gradient Vector Flow[5]

Kiindulás: az előző módszer $\mathbf{F}_0(x, y)$ erőtere.

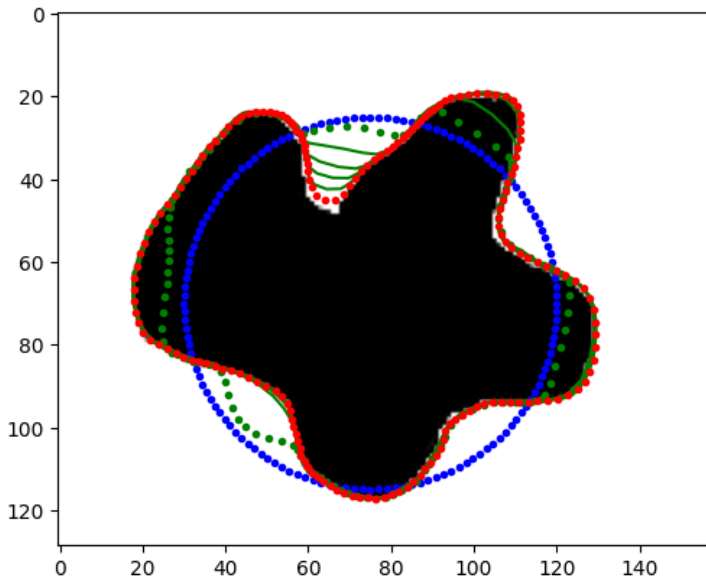
$$\epsilon = \int \int \mu \left(\left(\frac{dF_X(x, y)}{dx} \right)^2 + \left(\frac{dF_X(x, y)}{dy} \right)^2 + \left(\frac{dF_Y(x, y)}{dx} \right)^2 + \left(\frac{dF_Y(x, y)}{dy} \right)^2 \right) + |\mathbf{F}_0(x, y)|^2 |\mathbf{F}(x, y) - \mathbf{F}_0(x, y)|^2 dx dy$$



Éldetektálás vs GVF



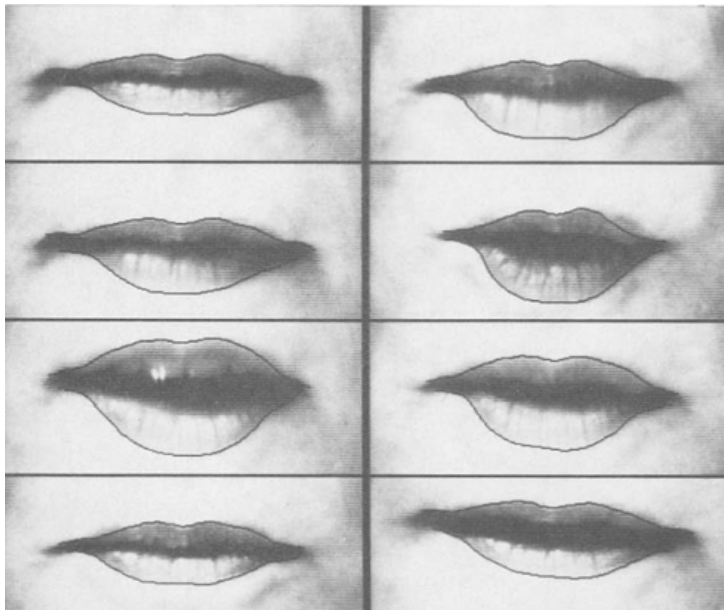
Megoldás GVF-val

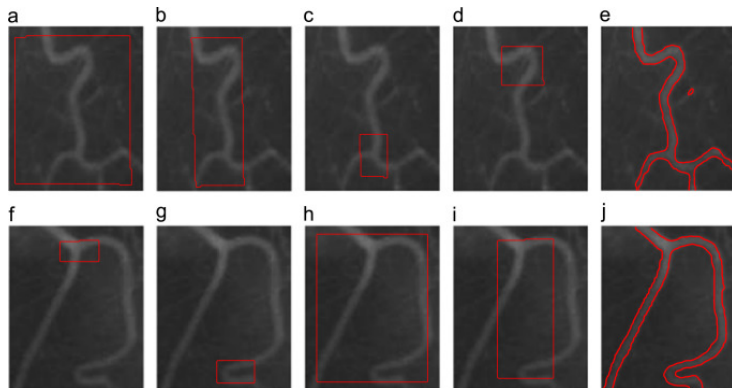


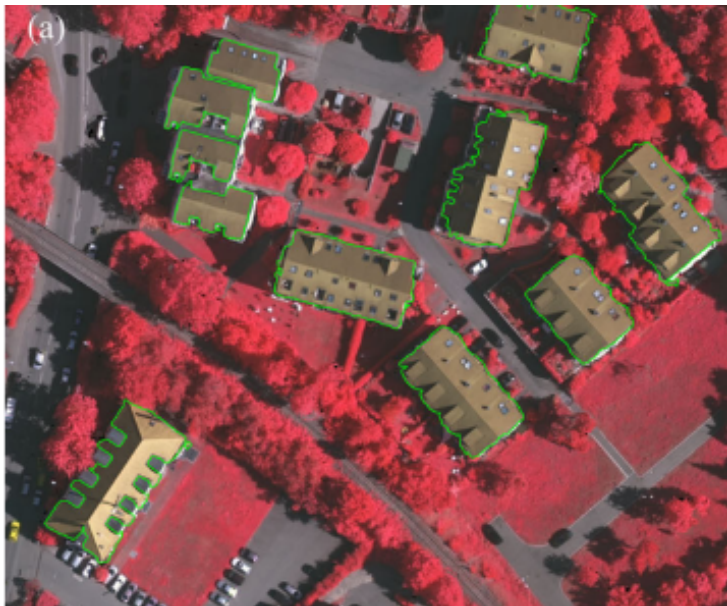
Mumford-Shah funkcionál[4]

$$E = \alpha \int_{\Omega} (I(x) - I_{approx}(x))^2 dx + \beta \int_{\Omega \setminus \Gamma} |\nabla I_{approx}|^2 dx + \gamma \int_{\Gamma} ds$$

ACM felhasználása[3]







- [1] Zeynep Akbulut és tsai. „Automatic building extraction from image and LiDAR data with active contour segmentation”. *Journal of the Indian Society of Remote Sensing* 46 (2018), 2057–2068. old.
- [2] Györgyi Géza. *Elméleti mechanika előadások*. URL: http://glu.elte.hu/~gyorgyi/teaching/Elmeleti_Mechanika/jegyzet/emjegyzet.pdf.
- [3] Michael Kass, Andrew Witkin és Demetri Terzopoulos. „Snakes: Active contour models”. *International journal of computer vision* 1.4 (1988), 321–331. old.
- [4] Andy Tsai, Anthony Yezzi és Alan S Willsky. „Curve evolution implementation of the Mumford-Shah functional for image segmentation, denoising, interpolation, and magnification”. *IEEE transactions on Image Processing* 10.8 (2001), 1169–1186. old.

- [5] Chenyang Xu és Jerry L Prince. „Gradient vector flow: A new external force for snakes”. *Proceedings of IEEE computer society conference on computer vision and pattern recognition*. IEEE. 1997, 66–71. old.
- [6] Sanping Zhou és tsai. „Active contour model based on local and global intensity information for medical image segmentation”. *Neurocomputing* 186 (2016), 107–118. old.