Algorithme de segmentation avancé: Grabcut

Laboratoire 4

Algorithme GrabCut

- Segmentation entre:
 - Objets
 - Arrière-plan





- Annotation d'images (Utile pour l'entraînement Deep Learning)
- Utiliser dans produits commerciaux: Powerpoint

Algorithme itératif

But: Minimiser fonction de coût

$$\min_{S} \lambda |\delta S| + \sum_{p \in S} f(p)$$

Ratio de probabilités

$$f(p) = -log \frac{Pr(I_p|S)}{Pr(I_p|\Omega - S)}$$

 $Pr(I_p|S)$ Probabilité qu'un pixel d'intensité lp appartienne à l'avant-plan (S)

 $Pr(I_p|\Omega-S)$ Probabilité qu'un pixel d'intensité Ip appartienne à l'arrière-plan (Ω - S)

Minimisation de l'énergie

$$\min_{S} \sum_{p \in S} (-logPr(I_p|S)) + \sum_{p \in \Omega - S} (-logPr(I_p|\Omega - S))$$

Probabilité d'appartenance à l'avant-plan

Probabilité d'appartenance à l'arrière-plan







Ajout du terme de la frontière

$$\min_{S} |\lambda| \delta S| + \sum_{p \in S} -log(Pr(I_p|S)) + \sum_{p \in \Omega - S} -log(Pr(I_p|\Omega - S))$$

Mesure la longueur de la frontière recherchée

Favorise des frontières lisses et élimine les petites régions isolées



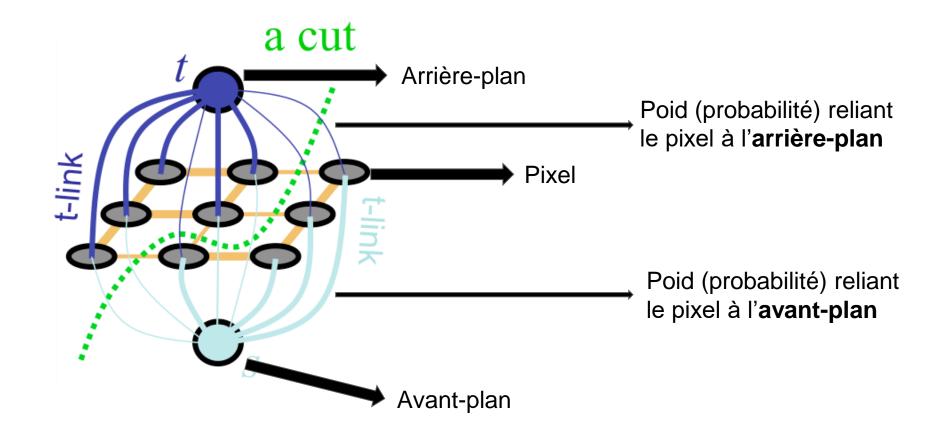
Principe de l'algorithme itératif

À chaque itération:

Coupure de graphes selon le minimum de la fonction d'optimisation

Coupure de graphes == Segmentation

Construction des graphes



Poids des graphes

Poids (probabilité d'appartenance) reliants chaque pixels à l'avant-plan:

Matrice de la même taille que l'image (M x N):

objProbabilitees

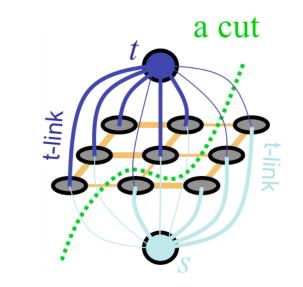
Poids (probabilité d'appartenance) reliants chaque pixels à l'arrière-plan:

Matrice de la même taille que l'image (M x N):

bkgProbabilitees

Coupure des graphes (Segmentation)

En fonction de la chaîne d'arêtes dont la somme des poids est minimale (Énergie):



$$\min_{S} \left[\sum_{p \in S} (-logPr(I_p|S)) \right] +$$

objProbabilitees

Probabilité d'appartenance à l'avant-plan

$\sum_{p \in \Omega - S} (-logPr(I_p | \Omega - S))$

bkgProbabilitees

Probabilité d'appartenance à l'arrière-plan

Coupure de graphes

Fonction fournie:

[masque_seg, ~]= optimizeWithBK(prob_bkg, prob_obj)

Permet d'obtenir la <u>nouvelle segmentation</u> entre l'objet et l'arrière-plan

Jusqu'à la convergence vers la solution optimale

À faire

- 1. Lire, exécuter et comprendre l'implémentation actuelle:
 - Une seule itération de l'algorithme (GrabCut.m)
 - Image en ton de gris seulement (calculerProbabilitésParPixel)

À faire: Prise en compte d'images couleur (RGB)

Modifier calculerProbabiliteParPixel(image, masque_seg):

- Probabilités approximées à partir d'histogrammes
- Implémentation actuelle: Seulement en ton de gris

Taille: Nbins

• Définir et compiler l'histogramme pour chaque canal de couleur

Taille: Nbins x Nbins x Nbins

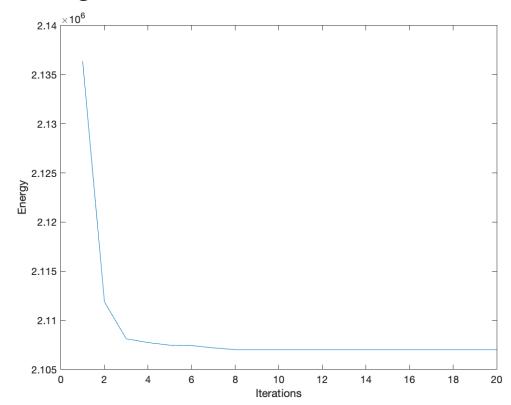
Canal: R G E

À faire - Itération jusqu'à convergence

Modifier *GrabCut.m*:

À chaque itération jusqu'à **convergence**:

- Segmentation Coupure de graphe (optimizeWithBK)
- Comptabilisation de l'énergie (computeEnergy)
- Recalculer les matrices de probabilités à l'aide du nouveau masque de segmentation (calculerProbabilitesParPixel)



À faire - Ajout de contraintes manuelles

Modifier *GrabCut.m*:

- Deux matrices:
 - contraintePousserVersAV: taille M x N
 - contraintePousserVersAR: taille M x N
- Si on veut appliquer des contrainte, saisi des zones de contraintes:

```
[x, y, largeur, hauteur] = getrect()
```

- Assignation d'une grande valeur de pénalité: ex. 109
- Addition des contraintes aux matrices de probabilités

```
objProbabilitees = objProbabilitees + contraintePousserVersAR
bkgProbabilitees = bkgProbabilitees + contraintePousserVersAV
```

À faire - Itération jusqu'à convergence avec contraintes

Nouvelle boucle d'itération jusqu'à **convergence**

Tenir compte des contraintes manuelles saisies:

objProbabilitees = objProbabilitees + contraintePousserVersAR

bkgProbabilitees = bkgProbabilitees + contraintePousserVersAV

