INP-ENSEEIHT 1ère année SN

TP2 – Estimation de paramètres

Description des données

Les données utilisées dans ce TP sont une séquence réelle de n=10 images d'une flamme de bougie, auxquelles sont appliquées une certain nombre de prétraitements : après seuillage, chaque image de flamme (cf. figure 1-a) fournit une image binaire (cf. figure 1-b) dans laquelle la silhouette de la flamme est détectée. Après normalisation, toutes les silhouettes ont une même hauteur égale à 1. Enfin, ces silhouettes sont tournées d'un quart de tour vers la droite (cf. figure 1-c).

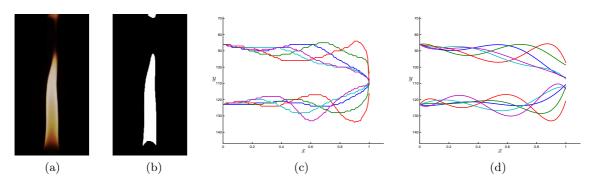


FIGURE 1 – (a) Une des n=10 images de la séquence réelle. (b) Détection de la silhouette par seuillage. (c) Silhouettes de la séquence d'images, après normalisation et rotation d'un quart de tour vers la droite. (d) Modélisation des silhouettes par des paires de courbes de Bézier.

Lancez le script données, qui charge deux matrices bord_inf et bord_sup de taille $p \times n$, où p = 101 désigne le nombre de points de chaque bord de chaque flamme, de telle sorte que bord_inf(i,j) et bord_sup(i,j), avec $(i,j) \in \{1,\ldots,p\} \times \{1,\ldots,n\}$, contiennent les ordonnées des bords inférieur et supérieur de la $j^{\text{ème}}$ silhouette, à l'abscisse $x_i = \frac{i-1}{p-1} \in [0,1]$. La figure 1-c montre que ces silhouettes ont toutes la même base, c'est-à-dire que les ordonnées bord_inf(1,j) et bord_sup(1,j) ne dépendent pas de j et valent, respectivement, 123 et 86.

Description du modèle

Chaque bord de chaque silhouette peut être modélisé par une courbe de Bézier de degré d, entièrement définie par d+1 points de contrôle, dont les abscisses $\alpha_k = k/d$, $k \in \{0, \dots, d\}$, sont équiréparties dans l'intervalle [0, 1]. Les points de contrôle sont notés $P_k^j = (\alpha_k, \beta_k^j)$ pour le bord inférieur de la $j^{\rm ème}$ silhouette, et $Q_k^j = (\alpha_k, \gamma_k^j)$ pour son bord supérieur. Les ordonnées $\beta_0^j = 123$ et $\gamma_0^j = 86$ étant indépendantes de j, sont notées β_0 et γ_0 . Les bords de la silhouette numéro j sont donc modélisés par les courbes de Bézier suivantes :

$$\begin{cases}
y_i = f_{\inf}(x_i) = \beta_0 B_0^d(x_i) + \sum_{k=1}^d \beta_k^j B_k^d(x_i) \\
y_i = f_{\sup}(x_i) = \gamma_0 B_0^d(x_i) + \sum_{k=1}^d \gamma_k^j B_k^d(x_i)
\end{cases}, \quad \forall i \in \{1, \dots, p\} \tag{1}$$

Dans ces expressions, les fonctions $B_k^d, k \in \{0, \dots, d\}$, appelées polynômes de Bernstein, sont définies par :

$$B_k^d(x_i) = \begin{pmatrix} d \\ k \end{pmatrix} x_i^k (1 - x_i)^{d-k}$$
 (2)

où $\binom{d}{k}$, nombre de combinaisons de k objets parmi d, se calcule avec la fonction nchoosek de Matlab.

INP-ENSEEIHT 1^{ère} année SN

Exercice 1 : estimation des paramètres de courbes de Bézier

Modéliser la silhouette numéro j consiste à estimer les d paramètres $\beta^j = [\beta_1^j, \dots, \beta_d^j]$ du bord inférieur et les d paramètres $\gamma^j = [\gamma_1^j, \dots, \gamma_d^j]$ du bord supérieur, les ordonnées de ces bords étant stockées dans les matrices bord_inf et bord_sup. Les paramètres à estimer sont donc le degré d, commun à l'ensemble des courbes de Bézier, et les vecteurs β^j et γ^j . Ce problème d'estimation étant linéaire en β^j et γ^j , mais non linéaire en d, il semble raisonnable de faire une hypothèse sur la valeur du degré d et d'estimer seulement β^j et γ^j .

Établissez (sur papier) les expressions des matrices \mathbf{A}_{\inf}^j et \mathbf{A}_{\sup}^j et des vecteurs \mathbf{B}_{\inf}^j et \mathbf{B}_{\sup}^j caractérisant les systèmes linéaires suivants, qui traduisent le fait que chacune des courbes de Bézier recherchées doit passer par p points d'abscisses x_i , $i \in \{1, \ldots, p\}$, dont les ordonnées $f_{\inf}(x_i)$ pour le bord inférieur, $f_{\sup}(x_i)$ pour le bord supérieur, sont données en (1):

$$\begin{cases}
\mathbf{A}_{\text{inf}}^{j} [\beta_{1}^{j}, \dots, \beta_{d}^{j}]^{\top} = \mathbf{B}_{\text{inf}}^{j} \\
\mathbf{A}_{\text{sup}}^{j} [\gamma_{1}^{j}, \dots, \gamma_{d}^{j}]^{\top} = \mathbf{B}_{\text{sup}}^{j}
\end{cases}$$
(3)

Le nombre d'inconnues de ces équations est égal à d, et non pas à d+1, car β_0 et γ_0 sont supposés connus.

Écrivez la fonction bezier, afin de pouvoir calculer les expressions (1) des ordonnées $f_{\inf}(x_i)$ et $f_{\sup}(x_i)$. Écrivez également la fonction moindres_carres, appelée par le script exercice_1, censée retourner la solution approchée des équations (3), au sens des moindres carrés, en utilisant l'une des méthodes présentées en cours (pseudo-inverse, SVD ou factorisation QR). Testez différentes valeurs de d entre 2 et 20. Dans la suite du TP, choisissez pour d la valeur 5, qui constitue un bon compromis entre ces valeurs extrêmes.

Exercice 2 : estimation de paires de courbes de Bézier

La figure 1-d montre que les modélisations correspondant aux silhouettes de la figure 1-c ne sont pas fermées au niveau du sommet. Pour que les deux courbes de Bézier se rejoignent au sommet de la flamme, il faut les coupler, c'est-à-dire faire en sorte que le point de contrôle situé à l'abscisse $x_p = 1$ soit commun aux deux courbes. Il faut donc reformuler le problème (3) sous la forme d'un système linéaire unique à 2d-1 paramètres:

$$\mathbf{A}^{j} \left[\beta_{1}^{j}, \dots, \beta_{d-1}^{j}, \gamma_{1}^{j}, \dots, \gamma_{d-1}^{j}, \epsilon^{j} \right]^{\top} = \mathbf{B}^{j}$$

$$(4)$$

où le paramètre ϵ^j est égal à l'ordonnée du sommet de la flamme, c'est-à-dire que $\epsilon^j=\beta^j_d=\gamma^j_d$.

Après avoir établi (sur papier) les expressions des matrices \mathbf{A}^j et des vecteurs \mathbf{B}^j définissant le système (4), écrivez la fonction moindres_carres_paire, appelée par le script exercice_2, censée retourner sa solution approchée, au sens des moindres carrés.

Exercice 3 : application à la réalité virtuelle

L'analyse précédente permet de caractériser la silhouette d'une flamme de bougie par 2d-1 paramètres. Pour simuler de nouvelles silhouettes, on peut modéliser l'ordonnée de chaque point de contrôle par une loi normale, puis utiliser les lois estimées pour tirer aléatoirement de nouveaux points de contrôle.

Écrivez la fonction estimation_lois, appelée par le script exercice_3, qui permet d'estimer la moyenne et l'écart-type de l'ordonnée de chaque point de contrôle, considérée comme une variable aléatoire.

Écrivez la fonction tirage_aleatoire, également appelée par le script exercice_3, qui tire des valeurs aléatoires pour les paramètres $[\beta_1, \ldots, \beta_{d-1}, \gamma_1, \ldots, \gamma_{d-1}, \epsilon]$, à l'aide des paramètres de lois normales précédemment estimés et de la fonction randn.

Lancez enfin le script simulation_flamme, qui constitue un exemple d'application de l'estimation de paramètres à la synthèse d'images, également appelée réalité virtuelle.