

M2-Images

Intégration numérique et Monte Carlo

J.C. Iehl

October 27, 2010

Intégration numérique

de manière générale :

$$I = \int_{x \in D} f(x) d\mu$$

estimateur Monte Carlo :

$$\hat{I} = \frac{|D|}{N} \sum_{k=1}^N f(x_k)$$

avec x variable aléatoire uniforme.

Intégration numérique : pourquoi ça marche ?

basé sur l'espérance (probabilités) :

espérance de x , noté

$$E(x) \approx \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N x_k$$

espérance de $f(x)$, noté

$$E(f(x)) \approx \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N f(x_k)$$

avec x variable aléatoire uniforme.

Intégration numérique : comment ça marche ?

espérance de $f(x)$:

$$E(f(x)) = \int_{x \in D} f(x) pdf(x) d\mu \approx \frac{|D|}{N} \sum_{k=1}^N f(x_k)$$

avec x variable aléatoire "décrite" par $pdf(x)$, une densité de probabilité. $pdf(x) = \frac{1}{|D|}$, pour une variable aléatoire uniforme.

Intégration numérique : comment ça marche ?

on veut calculer : $I = \int_{x \in D} f(x) d\mu$

en utilisant $E(f(x)) = \int_{x \in D} f(x) pdf(x) d\mu \dots$

posons $g(x) = f(x)/pdf(x)$:

$$E(g(x)) = \int_{x \in D} g(x) pdf(x) d\mu = \int_{x \in D} \frac{f(x)}{pdf(x)} pdf(x) d\mu \equiv I$$

$$E(g(x)) \approx \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N g(x_k) = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \frac{f(x_k)}{pdf(x_k)} \equiv I$$

Intégration numérique : exemple

éclairage direct :

on veut connaître : $I = \int_{\vec{\omega} \in \Omega_s} L_i(p, \vec{\omega})(...) d\omega,$

à la place on calcule : $J = \int_{\vec{\omega} \in \Omega_s} \frac{L_i(p, \vec{\omega})(...)}{pdf(\vec{\omega})} d\omega,$

$$I = E(J) = \int_{\vec{\omega} \in \Omega_s} \frac{L_i(p, \vec{\omega})(...)}{pdf(\vec{\omega})} pdf(\vec{\omega}) d\omega$$

$$I = E(J) \approx \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \frac{L_i(p, \vec{\omega}_k)(...)}{\frac{1}{|\Omega_s|}}$$

et $pdf(\vec{\omega}) = \frac{1}{|\Omega_s|}$, les échantillons $\vec{\omega}_k$ sont tirés uniformément dans l'ensemble de directions Ω_s .

Intégration numérique : exemple

éclairage indirect :

- ▶ calculer l'énergie incidente sur les autres directions ...
- ▶ $I = \int_{\vec{\omega} \in \Omega} L_i(p, \vec{\omega})(...) d\omega,$
- ▶ avec $\Omega = \Omega^+ - \Omega_S$

$$I = E(J) \approx \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N \frac{L_i(p, \vec{\omega}_k)(...)}{\frac{1}{|\Omega|}}$$

et $pdf(\vec{\omega}) = \frac{1}{|\Omega|}$, les échantillons $\vec{\omega}_k$ sont tirés uniformément dans l'ensemble de directions Ω .

et alors ?

c'est la même chose ?

- ▶ l'intégrale est la même, la méthode de calcul aussi, ...
- ▶ qu'est ce qui change ?

on ne "travaille" pas sur le même ensemble de directions.

Exemple :



Exemple :



et alors ?

quelle est la qualité de l'estimation ?

- ▶ elle varie en fonction de N ,
- ▶ elle varie avec $pdf(\vec{\omega})$.

pourquoi ?

Monte Carlo

l'estimateur \hat{I} n'est qu'une approximation de I :

- ▶ quelle est sa qualité ?
- ▶ comment l'améliorer ?

Convergence

on peut montrer que \hat{I} converge vers I en $O(\sqrt{N})$.

conclusion :

pour une solution 2 fois plus précise, il faut 4 fois plus d'échantillons.

Variance

on mesure la qualité de \hat{I} en estimant sa *variance* :

$$V(x) = E([x - E(x)]^2) = E(x^2) - [E(x)]^2$$

plus la variance est importante, plus il y a de bruit dans les images.

Faire mieux ...

2 solutions :

- ▶ augmenter le nombre d'échantillons,
- ▶ *réduire la variance*, sans augmenter le nombre d'échantillons ?

Réduction de variance

intuition :

pour N échantillons, la qualité de \hat{I} dépend de la manière de choisir les échantillons ...

c'est à dire de la densité de x : $pdf(x)$.

mieux choisir les échantillons :

- ▶ solution de base : $pdf(x) = \text{constante}$,
- ▶ meilleure solution : choisir une pdf (à peu près) proportionnelle à la fonction intégrée ?

Choisir une pdf

choisir une pdf (à peu près) proportionnelle :

$$\frac{1}{pdf(\vec{\omega})} L_i(p, \vec{\omega}) f_r(p, \vec{\omega} \rightarrow \vec{\omega}_r) |\cos \theta|$$

- ▶ $L_i(p, \vec{\omega})$?
- ▶ $f_r(p, \vec{\omega} \rightarrow \vec{\omega}_r)$?
- ▶ $\cos \theta$?
- ▶ le produit des 3 ?

Choisir une pdf

- ▶ $L_i(p, \vec{\omega})$?
- ▶ $f_r(p, \vec{\omega} \rightarrow \vec{\omega}_r)$: connaissant $\vec{\omega}_r$, se réduit à $k_d + k_s \cdot \cos^m \theta_h$,
- ▶ $\cos \theta$: le plus simple,
- ▶ le produit des 3 : le plus compliqué, mais *serait* le plus efficace.

Densité de probabilité et probabilité

définition :

$$\mathbb{P}(x < b) = \int_{-\infty}^b pdf(t) dt$$

$$\mathbb{P}(a < x < b) = \mathbb{P}(x < b) - \mathbb{P}(x < a) = \int_a^b pdf(t) dt$$

ou \mathbb{P} est la probabilité de la variable aléatoire x , et $pdf(x)$ est sa dérivée, la densité de probabilité de x .

remarque :

l'équivalent discret d'une densité de probabilité est un histogramme.

Densité de probabilité

propriétés :

$$\int pdf(t) dt = 1$$

$$pdf(t) > 0, \text{ pour tout } t$$

- ▶ pour une variable aléatoire uniforme x , $pdf(x) = \text{constante}$, pas de préférences dans le choix des valeurs.
- ▶ sinon, $pdf(x)$ prend une valeur plus importante pour indiquer les valeurs "préférées".

Utiliser $\cos \theta$ comme pdf

- ▶ la pdf doit être positive, pour les valeurs utilisées,
- ▶ la pdf doit être normalisée, pour les valeurs utilisées :

$$\int_{\vec{\omega} \in \Omega} pdf(\vec{\omega}) d\omega = 1$$

$\cos \theta$ est bien positif pour $0 < \theta < \pi/2$,
constante de normalisation k telle que :

$$\frac{1}{k} \int_{\vec{\omega} \in \Omega} \cos \theta d\omega = 1$$

Utiliser $\cos \theta$ comme pdf

$$k = \int_{\vec{\omega} \in \Omega} \cos \theta d\omega$$

en coordonnées polaires (θ, ϕ) on a : $d\omega = \sin \theta d\theta d\phi$
d'où :

$$k = \int_{\phi=0}^{2\pi} d\phi \int_{\theta=0}^{\pi/2} \cos \theta \sin \theta d\theta = \pi$$

$$pdf(\vec{\omega}) = \frac{\cos \theta}{k} = \frac{\cos \theta}{\pi}$$

cf. "Global Illumination Compendium", eq 30, 35.

Utiliser $\cos^m \theta$ comme pdf

même démarche :

- ▶ $\cos^m \theta$ est bien positif pour $0 < \theta < \pi/2$,
- ▶ $k = \int_{\Omega} \cos^m \theta d\omega = \frac{2\pi}{m+1}$,

$$pdf(\vec{\omega}) = \frac{\cos^m \theta}{k} = \frac{m+1}{2\pi} \cos^m \theta$$

cf. "Global Illumination Compendium", eq 30, 36.

et alors ?

selon la *pdf* choisie, on peut simplifier au moins un terme :

$$\frac{1}{pdf(\vec{\omega})} L_i(p, \vec{\omega}) f_r(p, \vec{\omega} \rightarrow \vec{\omega}_r) |\cos \theta|$$

avec $pdf(\vec{\omega}) = \cos \theta / \pi$:

$$\pi L_i(p, \vec{\omega}) f_r(p, \vec{\omega} \rightarrow \vec{\omega}_r)$$

générer des échantillons (des directions) $\vec{\omega} \propto \cos \theta / \pi$?