Solving the interior problem of computed tomography using a priori knowledge

Kévin Polisano

A partir d'un article de M. Courdurier, F. Noo, M. Defrise & H. Kudo

17 décembre 2012





- Introduction
- 2 Unicité de la fonction d'atténuation
- 3 Reconstruction : etude de la stabilité
- Simulation numérique

Contents

- Introduction
- 2 Unicité de la fonction d'atténuation
- Reconstruction : etude de la stabilité
- Simulation numérique

Introduction

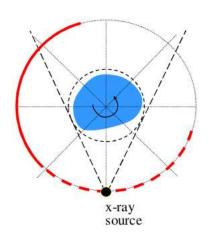
Les trois classes de troncatures

Toutes les lignes intégrales mesurées ⇒ reconstruction exacte et stable. Si un certains nombre de mesures manquent (données tronquées) alors :

Différents problèmes

- Problème d'angle limite
- Problème extérieur
- Problème intérieur

Introduction Problème d'angle limité

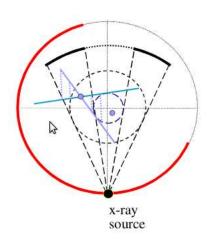


Reconstruction

- En théorie exacte
- Non stable

Introduction

Problème extérieur

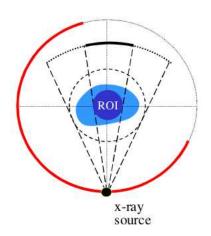


Reconstruction

- En théorie exacte
- Non stable

Introduction

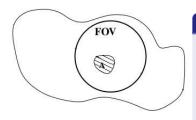
Problème intérieur



Reconstruction

- En théorie impossible, non unicité
- Non stable
- Sauf discontinuités

Sujet d'étude Problème intérieur

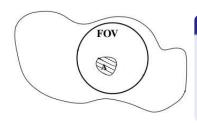


Hypothèses

- Transformée de Radon pour toute ligne traversant la $FOV = \{x \in \mathbb{R}^2, |x| < a\}$
- FOV inclus strictement dans l'objet
- Support de la fonction d'atténuation connu
- Valeur connue dans une sous-région A de la FOV



Sujet d'étude Problème intérieur



Résultats

- Unicité retrouvée
- Analyse de la stabilité
- Quantifier l'exactitude de la reconstruction

Contents

- Introduction
- 2 Unicité de la fonction d'atténuation
- Reconstruction : etude de la stabilité
- Simulation numérique

Transformée de Hilbert 1D

Transformée de Hilbert 1D

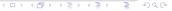
La transformée de Hilbert d'une fonction $f \in \mathcal{C}^{\sigma}(\mathbb{R})$ est définie comme :

$$Hf(y) = \frac{1}{\pi} v.p \int_{\mathbb{R}} \frac{f(x)}{x - y} dx$$

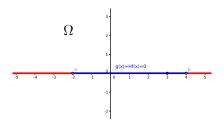
$$Hf(y) = \frac{1}{\pi} \lim_{\epsilon \to 0} \left[\int_{-\infty}^{y-\epsilon} \frac{f(x)}{x-y} dx + \int_{y+\epsilon}^{+\infty} \frac{f(x)}{x-y} dx \right]$$

Lemme

Si f(x) = 0 et Hf(x) = 0 pour tout $x \in (a, b) \subset \mathbb{R}$ alors f est identiquement nulle sur \mathbb{R}



Passage aux complexes



Passage aux complexes

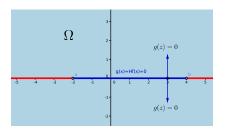
•
$$\Omega = \mathbb{C} \setminus (-\infty, a) \cup (b, +\infty)$$

•
$$g(z) = \frac{1}{\pi} \left[\int_{-\infty}^{a} \frac{f(x)}{x-z} dx + \int_{b}^{+\infty} \frac{f(x)}{x-z} dx \right]$$

•
$$g(x) = Hf(x) = 0 \text{ sur } (a, b)$$



Prolongement analytique

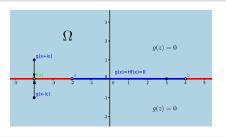


Prolongement analytique

- $g = \underline{0}$ sur (a, b), g et $\underline{0}$ analytiques
- (a, b) ouvert convexe de Ω
- D'où g(z) = 0 sur tout Ω



Formule de Plemelj-Sokhotski



Formule de Plemelj-Sokhotski

•
$$\forall x \in \mathbb{R} \setminus [a, b]$$
 $\lim_{y \to 0^+} g(x + iy) - \lim_{y \to 0^-} g(x + iy) = \frac{1}{2i} f(x)$

- D'où f = 0 sur $(-\infty, a) \cup (b, +\infty)$
- Conclusion : f = 0 sur tout \mathbb{R}



Unicité de la fonction d'atténuation Transformée de Hilbert 1D

Corollaire

Si f et Hf sont connues sur $(a,b)\subset\mathbb{R}$ alors f est déterminée de manière unique sur \mathbb{R}

Preuve : Si f_1 et f_2 sont telles que $f_{1|(a,b)} = f_{2|(a,b)} = f_{|(a,b)}$ alors $g = f_1 - f_2 = 0$ sur (a,b) et par linéarité de la transformée de Hilbert $Hg = Hf_1 - Hf_2 = 0$ sur (a,b). D'après le lemme g = 0 sur \mathbb{R} d'où $f_1 = f_2$.

Transformée de Hilbert

Transformée de Hilbert 2D

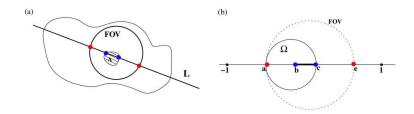
La transformée de Hilbert d'une fonction $\mu \in \mathcal{C}_0^{\infty}(\mathbb{R}^2)$ dans la direction du vecteur $\eta \in \mathbb{R}^2$ est définie comme :

$$H_{\eta}f(x) = -\frac{1}{\pi}v.p\int_{\mathbb{R}}\frac{\mu(x-t\eta)}{t}dt$$

Lien entre transformée de Radon et Hilbert

$$\frac{1}{2\pi} \int_{\alpha_0 - \frac{\pi}{2}}^{\alpha_0 + \frac{\pi}{2}} \left[\frac{\partial}{\partial s} R\mu(s, \alpha) \right]_{s = x\dot{\theta}(\alpha)} = H_{\theta_0}\mu(x)$$

Unicité de la fonction d'atténuation Réduction du problème en 1D



 $L = \{x_0 + t\eta\}, \ f(t) := \mu(x_0 + t\eta) \ \text{restriction de } \mu \ \text{à} \ L.$ On a la relation $Hf(t_0) = H_\eta \mu(x_0 + t_0\eta)$. Si $x_0 + t_0\eta \in FOV$ alors $Hf(t_0)$ peut être calculé à partir des données. Donc Hf(t) connu sur (a,e) et f(t) connu sur $(b,c) \subset (a,e)$, on en conclue que f uniquement déterminée sur \mathbb{R} .

Contents

- Introduction
- Unicité de la fonction d'atténuation
- Reconstruction : etude de la stabilité
- Simulation numérique

Inversion de la transformée de Hilbert tronquée

$$\sqrt{1-x^2}f(x) = C + \frac{1}{\pi}v.p \int_{-1}^{1} \frac{Hf(y)}{x-y} \sqrt{1-y^2} dy$$

$$h_1(x) = C + \frac{1}{\pi} \int_{a}^{a} \frac{e^{Hf(y)}}{x - y} \sqrt{1 - y^2} dy, \ C = \frac{1}{\pi} \int_{\mathbb{R}} f(x) dx.$$

$$h_2(x) = \frac{1}{\tau(x)} \frac{1}{\pi} \left[\int_{-1}^{a} \frac{Hf(y)}{x - y} \sqrt{1 - y^2} dy + \int_{e}^{1} \frac{Hf(y)}{x - y} \sqrt{1 - y^2} dy \right]$$

$$\sqrt{1-x^2}f(x) = h_1(x) + \tau(x)h_2(x)$$



Erreurs de mesures dues au bruit

Bruit affecte les données mesurées

•
$$G_m(x) \stackrel{\text{def}}{\equiv} \frac{1}{2\pi} \int_{\alpha_0 - \pi/2}^{\alpha_0 + \pi/2} \left[\frac{\partial}{\partial s} R_m \mu(s, \alpha) \right]_{s = x \cdot \theta(\alpha)} d\alpha \neq H_{\theta_0} \mu(x)$$

- $g_m(t) \neq Hf(t)$
- Erreurs de mesures reportées dans h_1

Hypothèse : erreur sur h_1 bornée

Hypothèse sur l'erreur de h_1

$$\forall x \in (a, e), \ |\underbrace{h_{1,r}(x) - h_1(x)}_{h_{1,err}(x)}| < \epsilon E(x), \ E(x) \leqslant 1, \forall x \in (b, c)$$

Borner l'erreur sur f_r

- $\bullet \ f_{err}(x) = f_r(x) f(x)$
- $\sqrt{1-x^2}f_{err}(x) = h_{1,err}(x) + \tau(x)h_{2,err}(x)$
- Borner $|f_{err}(x)|$ revient à borner $|h_{2,err}(x)|$



Reconstruction : etude de la stabilité Borne d'erreur de h_2 sur (b,c)

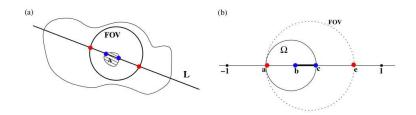
Borne d'erreur de h_2 sur (b, c)

•
$$f_{err}(x) = f_r(x) - f(x) = 0 \text{ sur } (b, c)$$

•
$$\sqrt{1-x^2}f_{err}(x) = h_{1,err}(x) + \tau(x)h_{2,err}(x) = 0 \Rightarrow$$

•
$$\forall x \in (b, c), |h_{2,err}(x)| = \left|\frac{h_{1,err}(x)}{\tau(x)}\right| < \frac{\epsilon}{|\tau(x)|}$$

Borne d'erreur de h_2 sur (a, b)



Résultat sur (a, b) en passant aux complexes

- $h_{2,err}(z)$ sur $\mathbb{C}\setminus((-1,a)\cup(e,1))$
- Ω : disque de diamètre (a,c) ôté de $D=(b,c)\subset\partial\Omega$
- Objectif: Borner $|h_{2,err}(z)| \text{ sur } \Omega$

Principe de Nevanlina

• f(z) analytique sur $\Omega \subset \mathbb{C}$, $D \subset \partial \Omega$ telle que

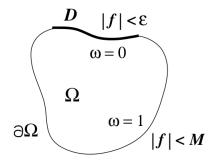
$$|f(z)| \leqslant \begin{cases} \varepsilon & z \in D \\ M & z \in \partial \Omega \setminus D \end{cases}$$

 \bullet ω harmonique sur Ω telle que

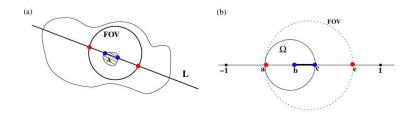
$$w(z) = \begin{cases} 0 & z \in D \\ 1 & z \in \partial \Omega \backslash D \end{cases}$$

$$|f(z)| \leqslant M\left(\frac{\varepsilon}{M}\right)^{1-\omega(z)}, \quad \forall z \in \Omega$$

Reconstruction : etude de la stabilité Principe de Nevanlina



Borner l'erreur de $h_{2,err}(z)$ sur la frontière de Ω



Borne d'erreur de $h_{2,err}(z)$ sur D=(b,c)

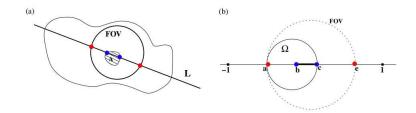
•
$$\tau(z) = \kappa + \int_{-1}^{a} \frac{1}{z-y} dy$$

•
$$\tau(x) = \kappa + \ln\left(\frac{x+1}{x-a}\right)$$
 minimum en $x = c$

$$\bullet \ \forall x \in (b,c), |h_{2,err}(x)| < \frac{\epsilon}{|\tau(x)|} \leqslant \frac{\epsilon}{\kappa + \ln\left(\frac{c+1}{c-a}\right)}$$



Borner l'erreur de $h_{2,err}(z)$ sur la frontière de Ω

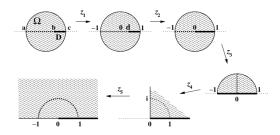


Borne d'erreur de $h_{2,err}(z)$ sur $\partial \Omega \backslash D$

•
$$\frac{1}{\pi}\sqrt{1-x^2}|Hf(x)| \leqslant \begin{cases} M_1/2 & x \in (-1,a) \\ M_2/2 & x \in (e,1) \end{cases}$$

•
$$|h_{2,err}(z)| < \sqrt{2}M_1 \text{ pour } z \in \partial \Omega \backslash D$$

Construction d'une fonction harmonique sur la frontière de Ω



Construction de ω sur $\partial\Omega$

•
$$w_H(re^{i\beta}) = \beta/\pi$$
, $w(z) = w_H(z_5 \circ z_4 \circ z_3 \circ z_2 \circ z_1(z))$

•
$$\omega(x) = \frac{4}{\pi} \arctan \sqrt{\frac{2(b-x)(c-a)}{(c-a)^2 - (2b-a-c)(2x-a-c)}}$$

Borne d'erreur de $|h_{2,err}(z)|$ sur tout Ω

Borne d'erreur de $|h_{2,err}(z)|$ sur la frontière $\partial\Omega$

$$|h_{2,err}(z)| \leqslant \begin{cases} \frac{\epsilon}{\kappa + \ln\left(\frac{c+1}{c-a}\right)} \equiv \varepsilon \quad z \in D \\ M_1/2 \equiv M \quad z \in \partial \Omega \backslash D \end{cases}$$

Borne d'erreur de $|h_{2,err}(z)|$ sur tout Ω

$$|h_{2,err}(z)| \leqslant M \left(\frac{\varepsilon}{M}\right)^{1-\omega(x)} \quad \forall z \in \Omega$$

Borne d'erreur de la reconstruction f_r

$$egin{array}{ll} \sqrt{1-x^2}|f_{ ext{err}}(x)| & \leqslant & |h_{1,r}(x)|+| au(x)||h_{2, ext{err}}(x)| \ & < & \epsilon E(x)+| au(x)|M\left(rac{arepsilon}{M}
ight)^{1-\omega(x)} \end{array}$$

Borne d'erreur de $|f_{err}(x)|$ sur (a, b)

$$\sqrt{1-x^2}|f_r(x)-f(x)|$$

<

$$\epsilon E(x) + \sqrt{2}M_1\left(\kappa + \ln\left(\frac{x+1}{x-a}\right)\right)\left(\frac{\epsilon}{\sqrt{2}M_1\left(\kappa + \ln\left(\frac{c+1}{c-a}\right)\right)}\right)^{1-\omega(x)}$$



Reconstruction : etude de la stabilité Comportement de l'erreur de la reconstruction f_r

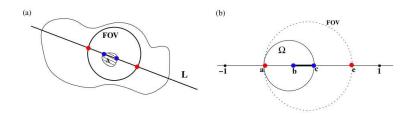
Comportement de l'erreur $|f_{err}(x)|$ sur (a, b)

•
$$|f_{err}(x)| \leqslant K(x)\epsilon^{\delta(x)}, \quad \delta(x) = 1 - \omega(x)$$

•
$$\lim_{x \to b} \delta(x) = 1$$
 et $\lim_{x \to a} \delta(x) = 0$

•
$$\lim_{x \to b} K(x) = \frac{\kappa + \ln\left(\frac{b+1}{b-a}\right)}{\left(\kappa + \ln\left(\frac{c+1}{c-a}\right)\right)} < +\infty$$
 et $\lim_{x \to a} K(x) = +\infty$

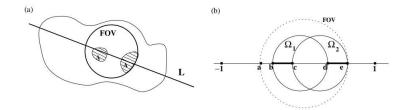
Reconstruction : etude de la stabilité Zones de stabilité



Zones de stabilité

- En 1D : reconstruction stable au voisinage de b et instable en s'éloignant vers a
- En 2D : reconstruction stable autour de la région A de densité connue, et instable en s'éloignant dans la FOV vers les régions de mesures incomplètes

Zones de stabilité pour 2 régions connues



Zones de stabilité

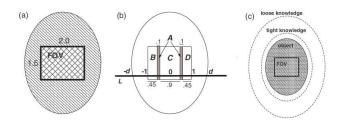
Reconstruction stable autour des deux régions A de densité connue **ET** entre ces deux régions. De même instable en s'éloignant dans la FOV vers les régions de mesures incomplètes

Contents

- Introduction
- Unicité de la fonction d'atténuation
- Reconstruction : etude de la stabilité
- 4 Simulation numérique

Simulation numérique

Reconstruction par projection sur des convexes



$$E_{1} \equiv \{\tilde{f} \in L^{2}(\mathbb{R}), \ \tilde{f}(x) = f(x) \ \forall x \in (-0.55, -0.45) \cup (0.45, 0.5)\}$$

$$E_{2} \equiv \{\tilde{f} \in L^{2}(\mathbb{R}), \ \tilde{f}(x) = 0 \ \forall x \notin (-d_{i}, d_{i})\}$$

$$E_{3} \equiv \{\tilde{f} \in L^{2}(\mathbb{R}), \ f \geqslant 0\}$$

$$E_{4} \equiv \{\tilde{f} \in L^{2}(\mathbb{R}), \ |H\tilde{f}(x) - g_{m}(x)| \leqslant \epsilon \ \forall x \in (-1, 1)\}$$

$$E_{5} \equiv \{\tilde{f} \in L^{2}(\mathbb{R}), \ \int_{-d_{i}}^{d_{i}} \tilde{f}(x) dx = R_{m} \mu(s, \frac{\pi}{2})\}$$

Simulation numérique Sans considération de sous régions connues



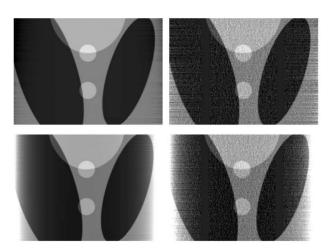


Recherche de f_r dans l'intersection $\cap E_i \setminus E_1$

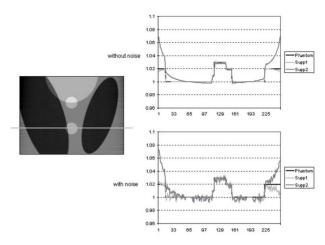
Sans tenir des comptes des régions *A* connues on observe de nombreux artefact

Simulation numérique

Avec considération de sous régions connues



Simulation numérique Visualisation d'un profil



Simulation numérique Exemples d'applications

Exemples d'applications

- Examens du coeur, couplés à d'autres techniques d'imagerie
- Répétition de scan, évolution locale

Questions?

