

Optimisation des paramètres fréquentiels du signal d'émission appliquée à l'imagerie de contraste ultrasonore du second harmonique

Sébastien Ménigot, Jean-Marc Girault, Iulian Voicu

▶ To cite this version:

Sébastien Ménigot, Jean-Marc Girault, Iulian Voicu. Optimisation des paramètres fréquentiels du signal d'émission appliquée à l'imagerie de contraste ultrasonore du second harmonique. Innovation and Research in BioMedical engineering, 2012, 33 (3), pp.211-216. 10.1016/j.irbm.2012.03.003 . hal-00702965v2

HAL Id: hal-00702965 https://hal.science/hal-00702965v2

Submitted on 2 Jan 2017

HAL is a multi-disciplinary open access archive for the deposit and dissemination of scientific research documents, whether they are published or not. The documents may come from teaching and research institutions in France or abroad, or from public or private research centers. L'archive ouverte pluridisciplinaire **HAL**, est destinée au dépôt et à la diffusion de documents scientifiques de niveau recherche, publiés ou non, émanant des établissements d'enseignement et de recherche français ou étrangers, des laboratoires publics ou privés.

Optimisation des paramètres fréquentiels du signal d'émission appliquée à l'imagerie de contraste ultrasonore du second harmonique

Optimization of Frequential Parameters of Excitation Applied to Ultrasound Contrast Imaging of Second Harmonic Extraction

Sébastien Ménigot^a, Jean-Marc Girault^a, Iulian Voicu^a

^a Université François Rabelais de Tours, Inserm U 930, UMR-S930 and CNRS ERL 3106, Tours, France

Abstract

Many ultrasound contrast imaging techniques use the nonlinear behavior of contrast agents to enhance the contrast of medical images. They are based on the generation of harmonic frequencies when microbubbles are insonified by ultrasound waves. The frequential parameters of the transmitted ultrasound signal maximize the harmonic power of microbubbles. We propose an adaptive method which seeks automatically the optimal pulse parameters. These parameters allow us to maximise an energetic cost-function. The transmitted signal is composed of two different half-sines truncated, instead of a sinus wave composed of two identical half-sines truncated. With the used simulation model, the method can gives us a gain of 1.3 dB compared with the non-optimized system. Such results are interesting and encourage us to continue in this way. *Mots clés* : Imagerie ultrasonore, microbulle, optimisation, système adaptatif, système boucle fermée.

Résumé

De nombreuses méthodes d'imagerie de contraste ultrasonore utilisent le comportement nonlinéaire des produits de contraste, composés de microbulles, dans le but de réhausser le contraste des images échographiques. Elles sont basées sur l'utilisation des fréquences harmoniques générées par les microbulles lorsque celles-ci sont soumises à une onde ultrasonore. Les paramètres fréquentiels du signal ultrasonore transmis maximisent l'énergie harmonique des microbulles pour optimiser le contraste. Nous proposons une méthode adaptative qui recherche automatiquement les paramètres de l'onde optimale qui maximiseront une fonction de coût énergétique. Le signal d'excitation est défini par deux demi-sinusoïdes tronquées de périodes différentes en comparaison à une sinusoïde où les demi-sinusoïdes tronquées sont identiques. Avec le modèle de simulation utilisé, l'approche procure un gain de 1,3 dB par rapport à un système non optimisé. De tels résultats sont intéressants et nous encouragent à poursuivre cette piste.

Keywords : Adaptive system, closed-loop system, microbubble, optimization, ultrasound imaging.

Web page : http://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S1959031812000620 DOI : 10.1016/j.irbm.2012.03.003

Email addresses: sebastien.menigot@etu.univ-tours.fr (Sébastien Ménigot),

jean-marc.girault@univ-tours.fr (Jean-Marc Girault), iulian.voicu@etu.univ-tours.fr (Iulian Voicu)

1. Introduction / Introduction

Depuis maintenant presque deux décennies de recherche intensive dans le domaine de l'imagerie ultrasonore, les échographes proposent aujourd'hui des images dont la qualité en termes de sensibilité, contraste et résolution, ne cesse d'augmenter. Pour apporter des informations qualitatives complémentaires aux informations physiologiques et pathologiques [1], les cliniciens ont recours à l'injection intraveineuse de produits de contraste ultrasonore à base de microbulles [2]. Ces microbulles possèdent la propriété particulière de générer des composantes harmoniques de l'onde ultrasonore transmise bien plus intenses que celles générées par les tissus mous lorsque le niveau de pression de l'onde émise est faible [3, 4]. Ce phénomène est déjà bien compris puisqu'il s'explique à partir des équations de la dynamique non-linéaire de la microbulle [5]. Cette propriété est à l'origine de l'augmentation du contraste.

Plusieurs méthodes d'imagerie ont été proposées pour essayer d'améliorer le contraste. Certaines sont des post-traitements comme par exemple l'imagerie du second harmonique [6], l'imagerie sous-harmonique [7], l'imagerie superharmonique [8] ou la correction de l'atténuation [9]. D'autres sont des techniques de codage discret ou continu de l'amplitude, de la phase ou encore de la fréquence de l'onde ultrasonore transmise. Elles utilisent les différences des signatures acoustiques nonlinéaires des microbulles et du tissu, comme par exemple l'inversion d'impulsions [10], la modulation d'amplitude [11], la modulation de phase et d'amplitude [12, 13], la soustraction d'impulsions [3, 14] ou l'imagerie harmonique par chirp [4].

Le contraste, communément appelé CTRpour Contrast to Tissue Ratio, défini par l'équation 1, est le rapport entre l'énergie harmonique E_b rétrodiffusée par les microbulles et l'énergie harmonique E_t rétrodiffusée par le

Since now almost two decades of intensive research in the field of ultrasound imaging, ultrasound scanners now offer images whose quality about sensitivity, contrast and resolution, continues to increase. To provide complementary qualitative information to the physiological and pathological information [1], clinicians use the intravenous injection of contrast agents based on microbubble [2]. These microbubbles have the particular property of generating harmonic components of the transmitted ultrasound wave, much more intense than those generated by the soft tissues, when the pressure level of the transmitted wave is low [3, 4]. This phenomenon is already well understood since it can be explained from the equations of the nonlinear microbubble dynamics [5]. This property is at the origin of the increase in contrast.

Several imaging methods have been proposed to try to improve the contrast. Some are post-processing such as, for example, the second harmonic imaging [6], subharmonic imaging [7], superharmonic imaging [8] and attenuation correction [9]. Others are techniques with discrete or continuous coding of the amplitude, phase or frequency of the transmitted ultrasound wave. They use the differences in the nonlinear acoustic signatures of the microbubbles and the tissue, such as the pulse inversion [10], amplitude modulation [11], phase and amplitude modulation [12, 13], pulse subtraction [3, 14] or chirp harmonic imaging [4].

The contrast, commonly called CTR for "Contrast to Tissue Ratio", defined by the equation 1, is the ratio between the harmonic energy E_b backscattered by the microbubbles and the harmonic energy E_t backscattered by tissu [15]:

the tissue [15]:

$$CTR(2f_0) = \frac{E_b(2f_0)}{E_t(2f_0)},$$
(1)

où f_0 est la fréquence centrale d'émission.

Aujourd'hui, le choix de la fréquence d'émission f_0 dépend du constructeur et de l'opérateur. Dans tous les cas, rien ne garantit que la valeur habituellement utilisée soit celle qui procure les meilleures performances. La question qui vient naturellement est alors : « existe-t-il un choix judicieux de la fréquence d'émission qui maximise le critère de contraste comme le CTR? »

La réponse à cette question n'est pas évidente sans une connaissance précise de la problématique. En tout état de cause, ce qui est évident, c'est que la réponse est conditionnée par la sensibilité de la fonction de contraste à maximiser avec le paramètre à faire varier au niveau de l'émission, ici la fréquence. Une étape de vérification de la dépendance de la fréquence et du contraste doit être entreprise théoriquement, en simulation ou expérimentalement.

Une solution analytique de l'optimisation de la réponse d'une microbulle a déjà été proposée par Reddy et Szeri [16]. Cette solution, issue de l'optimisation seule du numérateur du *CTR* ressemble grossièrement à deux demisinusoïdes tronquées (figure 1). Cette solution analytique est intéressante d'un point de vue conceptuel, toutefois elle n'est pas réaliste d'un point de vue pratique puisqu'elle nécessite, pour sa résolution, la connaissance de toutes les caractéristiques physiques du transducteur et du milieu à explorer.

Pour s'affranchir de ces connaissances trop contraignantes, une solution sous-optimale a été proposée récemment à travers des simulations et des expérimentations [17]. Dans ce travail, il a été montré que la fréquence d'émission pouvait être un paramètre de l'excitation pertinent pour optimiser l'énergie harmonique rétrodiffusée par la microbulle. En combinant les travaux [16, 17], il semble de prime abord encore possible d'améliorer le contraste en jouant where f_0 is the center frequency of transmission.

Today, the choice of the transmit frequency f_0 depends on the manufacturer and the operator. In all cases, there is no guarantee that the most commonly used value is the one that provides the best performance. The question that comes naturally is : "is there a judicious choice of the transmit frequency that maximizes the contrast criterion as the CTR?"

The answer to this question is not obvious without a precise knowledge of the problem. In any case, what is obvious is that the response is conditioned by the sensitivity of the contrast function to be maximized with the parameter to be varied at the transmission level, in this case the frequency. A step of checking the dependence of the frequency and the contrast must be undertaken theoretically, in simulation or experimentally.

An analytical solution of the optimization of the microbubble response has already been proposed by Reddy and Szeri [16]. This solution, only resulting from the optimization of the CTR numerator, looks like roughly two truncated half-sines (Fig. ref fig1). This analytical solution is interesting from a conceptual point of view, however it is not realistic from a practical point of view, since it requires, for its resolution, knowledge of all the physical characteristics of the transducer and the medium to be explored .

To overcome this too restrictive knowledge, a suboptimal solution has been proposed recently by simulations and experiments [17]. In this work, it has been shown that the transmit frequency could be a parameter of the relevant excitation to optimize the harmonic energy backscattered by the microbubble. By combining the works [16, 17], it seems still possible to improve the contrast by playing now on two parameters : the truncated half-sine maintenant sur deux paramètres : les périodes de demi-sinusoïdes tronquées T_1 et T_2 représentées en figure 1.

periods T_1 and T_2 represented in Fig. Ref fig1.



FIGURE 1: Un cycle de l'onde optimale calculée analytiquement [16] et un exemple d'un cycle d'une onde sousoptimale de paramètre $f_1 = 1/T_1$ et $f_2 = 1/T_2$. A cycle of optimal wave calculated analytically [16] and an example of suboptimal wave with parameters $f_1 = 1/T_1$ and $f_2 = 1/T_2$.

L'originalité de cette méthode réside ici dans le calcul automatique des paramètres T_1 et T_2 définissant le signal d'excitation quel que soit les conditions d'utilisation. Ce calcul est obtenu par l'ajout d'un bouclage de la sortie sur l'entrée du système d'imagerie existant. Cette boucle fermée qui permet l'optimisation du contraste est assurée par un algorithme simple basé sur le gradient. The originality of this method lies in the automatic calculation of the parameters T_1 and T_2 defining the excitation signal, whatever the conditions of use. This calculation is obtained by adding a feedback of the output to the input of the existing imaging system. This closed loop which allows the optimization of the contrast is ensured by a simple algorithm based on the gradient.

2. Système en boucle ouverte / System in Open Loop

Le système d'imagerie sur lequel notre étude porte est un système d'imagerie de contraste du second harmonique [6]. Le prinThe imaging system on which our study is based is a system of second harmonic contrast imaging [6]. The principle of this imaging syscipe de ce système d'imagerie est décrit en figure 2. Il consiste à transmettre au milieu une onde ultrasonore incidente de fréquence f_0 et à recevoir les harmoniques générées par le milieu exploré à $2f_0$. Il en résulte une meilleure discrimination des microbulles par rapport au tissu, ce qui se traduit par une augmentation du contraste. Détaillons maintenant les différentes fonctions principales du système. tem is described in Fig. 2. It consists in transmitting to the medium an incident ultrasound wave of frequency f_0 and receiving the harmonics generated by the medium explored at $2f_0$. The microbubbles are thus better discriminated in relative to the tissue, which increases in contrast. Let us now describe the main functions of the system.



FIGURE 2: Schéma fonctionnel des simulations. Block diagram of simulations.

2.1. Excitation et réception / Transmission and Reception

Le signal d'excitation $x_k(t)$ (figure 2, point 1) est calculé numériquement avec Matlab® (Mathworks, Natick, Massachusetts, États-Unis d'Amérique). Il est constitué de plusieurs cycles de demi-sinusoïdes (figure 1), modulés par une gaussienne tel que : 286/5000 The excitation signal $x_k(t)$ (Fig. 2, point 1) is computed numerically with Matlab® (Mathworks, Natick, MA, USA). It consists of several cycles of half-sines (Fig. 1), modulated by a Gaussian such as :

$$x_k(t) = A \cdot \exp\left[-\frac{(t-t_0)^2}{\frac{N_c}{(f_{1,k}+f_{2,k})}}\right] w_k(t),$$
(2)

où t est le temps, t_0 est le temps lorsque la gaussienne est maximum, A est l'amplitude, N_c est le nombre de cycles de l'excitation et $f_{1,k} = 1/T_{1,k}$, respectivement $f_{2,k} =$ $1/T_{2,k}$, sont les fréquences de la première demisinusoïde tronquée, respectivement de la seconde demi-sinusoïde tronquée, à l'itération k. Dans le cas d'un système boucle ouverte, l'itération k est toujours la même avec k = 1. Le signal $w_k(t)$ représente le signal composé des deux demi-sinusoïdes tronquées non modulées par la gaussienne et défini par l'équation 3 : where t is the time, t_0 the time when the Gaussian is maximum, A the amplitude, N_c the cycle number of the excitation and $f_{1,k} = 1/T_{1,k}$, respectively $f_{2,k} = 1/T_{2,k}$, are the frequencies of the first truncated half-sine and the second truncated half-sine, respectively at the iteration k. In the case of an open loop system, the iteration k is always the same with k = 1. The signal $w_k(t)$ represents the signal composed of the two truncated half-sines not modulated by the Gaussian and defined by the equation 3 :

$$w_k(t) = w_{1,k}(t) - w_{2,k}(t), \tag{3}$$

où $w_{1,k}(t)$, respectivement $w_{2,k}(t)$ sont les définitions des deux demi-sinusoïdes tronquées décrites dans les équations 4 et 5. where $w_{1,k}(t)$, respectively $w_{2,k}(t)$, are the definitions of the two truncated half-sines described in the equations 4 and 5.

where $\operatorname{Rect}_{T_t}(t-T_c)$ is a rectangle function

energy at the center frequency of the transducer for a pressure level A_0 . The energy of the

transmitted wave E_w is then fixed by adjusting

The reference energy $E_{x_{réf}}$ is defined as the

centred in T_c and with a width of T_l .

$$w_{1,k}(t) = \sin\left(\frac{2\pi t}{T_{1,k}}\right) \cdot \sum_{i=-\infty}^{+\infty} \operatorname{Rect}_{\frac{T_{1,k}}{2}}\left[t - i\frac{T_{1,k}}{4}\right],\tag{4}$$

$$w_{2,k}(t) = \sin\left(\frac{2\pi(t - \frac{T_{1,k}}{2})}{T_{2,k}}\right) \cdot \sum_{i=-\infty}^{+\infty} \operatorname{Rect}_{\frac{T_{2,k}}{2}} \left[t - i\left(\frac{T_{1,k}}{2} + \frac{T_{2,k}}{4}\right)\right],\tag{5}$$

où $\operatorname{Rect}_{T_l}(t - T_c)$ est une fonction rectangle centrée en T_c et de largeur T_l .

L'énergie de référence $E_{x_{réf}}$ est définie comme l'énergie à la fréquence centrale du transducteur pour un niveau de pression A_0 . L'énergie de l'onde transmise E_w est alors fixée en ajustant l'amplitude A du signal :

$$A = \sqrt{\frac{A_0^2 \cdot E_{x_{réf}}}{E_w}}.$$
(6)

the amplitude A of the signal :

Le signal émis à la sortie du transducteur (point 2 en figure 2) est centré autour de f_0 . En réception, le signal rétrodiffusé (point 3 en figure 2) est conjointement filtré par le transducteur et le filtre de réception (point 4 en figure 2) autour de $2f_0$.

2.2. Microbulle / Microbubble

Les produits de contraste ultrasonores sont des microbulles de gaz circulant dans le système vasculaire. Le programme de simulation BubbleSim de Hoff [22] est utilisé pour calculer les variations du rayon d'une microbulle sous l'effet de l'onde ultrasonore. Il résout numériquement l'équation modifiée de Rayleigh-Plesset.

Pour modéliser le comportement moyen d'un nuage de microbulles, nous supposons que la réponse de ce nuage composé de N microbulles est approchée par N fois la réponse d'une seule microbulle. Cette hypothèse, sans doute trop forte puisque les microbulles intéragissent entre elles, est majoritairement considérée par la communauté scientifique puisqu'elle simplifie grandement le modèle. Toutefois, notre objectif étant focalisé sur les propriétés non-linéaires du nuage de microThe signal transmitted at the transducer output (point 2 in Fig. 2) is centred around f_0 . On reception, the backscattered signal (point 3 in Fig. 2) is jointly filtered by the transducer and the reception filter (point 4 in Fig. 2) around $2f_0$.

Ultrasound contrast agents are microbubbles of gas circulating in the vascular system. The BubbleSim simulation program of Hoff [22] is used to calculate variations in the microbubble radius under the effect of the ultrasound wave. It solves numerically the modified equation of Rayleigh-Plesset.

To model the mean behaviour of a microbubble cloud, we assume that the response of this cloud composed of N microbubbles is approximated N times the response of a single microbubble. This hypothesis, probably too strong since the microbubbles interact with each other, is mainly considered by the scientific community since it greatly simplifies the model. However, our objective being focused on the nonlinear properties of the microbubble cloud, the previous hypothesis does not call bulles, l'hypothèse précédente ne remet pas en cause la recherche des paramètres optimaux qui maximisent l'énergie harmonique renvoyée par les microbulles interagissant ou non entre elles.

3. Optimisation du système bouclé / Optimization of the Closed Loop System

Le système en boucle fermée est constitué du système en boucle ouverte auquel une rétroaction est ajoutée. Comme décrit dans [16, 17], la fonction de coût à optimiser est l'énergie harmonique rétrodiffusée par la microbulle telle que :

où E_b est l'énergie harmonique rétrodiffusée par la microbulle. Cette fonction de coût s'appuie principalement sur les hypothèses suivantes, elle doit :

• dépendre des paramètres $f_1 = 1/T_1$ et $f_2 = 1/T_2$;

• être sensible à la présence des microbulles et peu sensible aux tissus non perfusés par les microbulles (ce qui est rendu possible en réduisant le niveau de pression émis);

• être, en absolue, indépendante du modèle de simulations ou des expériences réalisées;

• être convexe dans la gamme des valeurs des paramètres f_1 et f_2 pour accoître la robustesse de l'algorithme.

En supposant la dernière hypothèse validée, un simple algorithme du gradient peut être utilisé [23]. Il est défini par la relation de récurrence suivante : into question the search for optimal parameters which maximize the harmonic energy returned by the microbubbles interacting or not interacting with each other.

The closed loop system consists of the open loop system for which a feedback is added. As described in [16, 17], the cost function to optimize is the harmonic energy backscattered by the microbubble such as :

$$\max_{f_1, f_2} (E_b(f_1, f_2)), \tag{7}$$

where E_b is the harmonic energy backscattered by the microbubble. This cost function is mainly based on the following assumptions :

• depend on the parameters $f_1 = 1/T_1$ and $f_2 = 1/T_2$;

• be sensitive to the microbubble presence and not sensitive to the tissues not perfused by the microbubbles (which is made possible by reducing the pressure level transmitted);

• be, in absolute terms, independent of the simulation model or the experiments carried out;

• be convex in the range of parameter values f_1 and f_2 to increase the algorithm robustness.

Assuming the last hypothesis validated, a simple gradient algorithm can be used [23]. It is defined by the following recursion relation :

$$F_{k+1} = F_k + \mu_k (\nabla E_b), \tag{8}$$

où $F_k = [f_{1,k} \ f_{2,k}]^T$ est le vecteur des paramètres d'optimisation à l'itération k (T est le symbole de la transposée). La fonction $\mu_k = [\mu_{1,k} \ \mu_{2,k}]^T$ gouverne le sens et la vitesse de convergence. Pour n = 1 et m = 2 (ou n = 2et m = 1) sélectionnant les paramètres, $\mu_{n,k}$ est défini par l'équation 9 : where $F_k = [f_{1,k} \ f_{2,k}]^T$ is the vector of the optimization parameters at the iteration k (^T is the symbol of the transpose). The function $\mu_k = [\mu_{1,k} \ \mu_{2,k}]^T$ leads the direction and convergence. For n = 1 and m = 2 (or n = 2 and m = 1) selecting the parameters, $\mu_{n,k}$ is defined by the equation 9:

$$\mu_{n,k} = \begin{cases} \mu_{n,k-1} & \text{si } \nabla_{n,k}(E_b) = \nabla_{n,k-1}(E_b) \\ -\frac{\mu_{n,k-1}}{2} & \text{si } \nabla_{n,k}(E_b) \neq \nabla_{n,k-1}(E_b) \end{cases},$$
(9)

où $\nabla_{n,k}(E_b)$ est le gradient à l'itération k suivant le paramètre n tel que : where $\nabla_{n,k}(E_b)$ is the gradient at the iteration k as a function of the parameter n such as :

$$\nabla_{n,k}(E_b) = \frac{\partial E_b}{\partial f_n} = \frac{E_b(f_{m,k}, f_{n,k}) - E_b(f_{m,k-1}, f_{n,k})}{f_{n,k} - f_{n,k-1}}.$$
(10)

Afin d'évaluer l'apport de notre méthode d'optimisation par rapport à la méthode sans optimisation, le gain G_E est calculé. Ce gain est défini par le rapport entre l'énergie harmonique rétrodiffusée pour une excitation composée de deux demi-sinusoïdes tronquées de fréquences optimales f_1^* et f_2^* et celle obtenue dans le cas standard où le signal est une sinusoïde apodisée de fréquence f_0 : In order to evaluate the contribution of our optimization method in comparison to the method without optimization, the gain G_E is calculated. This gain is defined by the ratio between the backscattered harmonic energy for an excitation composed of two truncated halfsines of optimal frequencies f_1^* and f_2^* , and that obtained in the standard case where the signal is an apodized sine of frequency f_0 :

$$G_E = \frac{E_b(f_1^*, f_2^*)}{E_b(f_0, f_0)}.$$
(11)

4. Résultats / Results

Avant de présenter les résultats, rappelons que l'objectif global est de trouver automatiquement les fréquences f_1^* et f_2^* qui engendre l'énergie harmonique maximum rétrodiffusée par la microbulle. Pour atteindre cet objectif simplement, nous montrons empiriquement que l'énergie harmonique possède un maximum aux fréquences f_1^* et f_2^* . Ensuite, une méthode itérative recherche automatiquement le couple des fréquences qui procure cet optimum.

Dans cette partie, les résultats de simulations que nous présentons ont été obtenus en considérant :

• en émission, un signal émis est filtré autour de $f_0 = 2,1$ MHz avec une bande passante de 60%;

• en réception, un signal mesuré par le transducteur est filtré autour de $2f_0 = 4.2$ MHz avec une bande passante de 30%. Notez que le transducteur est centré autour de 2,9 MHz avec une bande passante de 90%. À titre d'illustration, des exemples de signaux en chacun des points précisés précédemment sont représentés en figure 3. Notez, comme indiqué sur la figure 3, que l'excitation conserve son asymétrie après passage à travers le transducteur d'émission;

Before presenting the results, let us recall that the global objective is to automatically find the frequencies f_1^* and f_2^* which generates the maximum harmonic energy backscattered by the microbubble. To achieve this objective simply, we show empirically that the harmonic energy has a maximum at the frequencies f_1^* and f_2^* . Then, an iterative method automatically searches for both frequencies that provides this optimum.

In this part, the results of simulations that we present have been obtained considering :

• in transmission, a transmitted signal is filtered around $f_0 = 2.1$ MHz with a bandwidth of 60%;

• in reception, a signal measured by the transducer is filtered around $2f_0 = 4.2$ MHz with a bandwidth of 30%. Note that the transducer is centred around 2.9 MHz with a bandwidth of 90%. As an illustration, examples of signals at each of the points specified above are shown in Fig. 3. Note, as shown in Fig. 3, that the excitation retains its asymmetry after passing through the transmit transducer;

• les microbulles que nous avons simulés ont les propriétés de celles utilisées cliniquement. Une monocouche phospholipidique dont le module de cisaillement est de 46 MPa [19] emprisonne de l'hexafluoride de sulfure [18]. Les microbulles ainsi constituées ont un diamètre de 4,5 μ m [20] et une épaisseur de coque de 1 nm [21]. • the microbubbles that we simulated have the properties of those used clinically. A phospholipid monolayer with a shear modulus of 46 MPa [19] imprisons sulphide hexafluoride [18]. The microbubbles thus formed have a diameter of 4.5 μ m [20] and a shell thickness of 1 nm [21].



FIGURE 3: Exemple de signaux aux différents points notés dans le schéma fonctionnel de la figure 2. Signaux transmis avant et après filtrage autour de f_0 et leurs spectres (points 1 et 2) à gauche. Signaux reçus avant et après filtrage autour de $2f_0$ et leurs spectres (points 3 et 4) à droite.

Example of different signals in each point of the figure 2. Transmitted signals before and after filtering centered around f_0 and their corresponding spectra (points 1 and 2) on left. Received signals before and after filtering centered around $2f_0$ and their corresponding spectra (points 3 et 4) on right.

La première simulation, présentée en figure 4, montre l'évolution de l'énergie harmonique de la microbulle en fonction des fréquences d'émission f_1 et f_2 . Ces deux fréquences sont balayées sur une gamme allant de 0,75 à 4,5 MHz par pas de 50 kHz. Chaque The first simulation, presented in Fig. 4, shows the evolution of the microbubble harmonic energy as a function of the transmit frequencies f_1 and f_2 . These two frequencies are scanned over a range from 0.75 to 4.5 MHz in steps of 50 kHz. Each harmonic energy backsénergie harmonique rétrodiffusée par une microbulle est évaluée à partir d'une excitation d'énergie constante composée de 4 pseudopériodes et pour un niveau de pression A_0 de 240 kPa.

À partir de la figure 4, nous observons bien la présence d'un maximum, noté par le point noir en figure 4. L'énergie harmonique maximale de la microbulle est atteinte pour un couple de fréquence où $f_1^* = 3,15$ MHz est différente de $f_2^* = 1,05$ MHz. Le gain G_E est alors de 1,3 dB. Notez que lorsque f_1 est identique à f_2 , l'énergie harmonique de la microbulle est celle sur la droite tracée en noire sur la figure 4. L'énergie harmonique maximale de la microbulle mesurée sur cette droite ($f_1 = f_2 = 1,55$ MHz) est inférieure à celle obtenue pour d'environ pour $f_1 \neq f_2$ d'environ 0,6 dB.

L'énergie maximale de la microbulle est maintenant recherchée automatiquement par l'algorithme du gradient. En figure 5b, l'énergie harmonique de la microbulle est indiquée pour chaque itération. En figure 5a, l'évolution des fréquences f_1 et f_2 au cours des itérations est reportée. Le chemin d'optimisation est également reporté avec la ligne noire en pointillé sur figure 4. Les fréquences f_1 et f_2 convergent vers des valeurs stables au bout d'une dizaine d'itérations. L'énergie harmonique de la microbulle a atteint son maximum pour les fréquences f_1^{\star} et f_2^{\star} . Notez que les valeurs obtenues empiriquement et automatiquement sont identiques. Le même commentaire est à faire pour le gain G_E .

cattered by a microbubble is evaluated from a constant energy excitation composed of 4 pseudo-periods and for a pressure level A_0 of 240 kPa.

From Fig. 4, we observe the presence of a maximum, denoted by the black dot in Fig. 4. The maximum microbubble harmonic energy is reached for a frequency pair where $f_1^* = 3.15$ MHz is different from $f_2^* = 1.05$ MHz. The gain G_E is then 1.3 dB. Note that when f_1 is identical to f_2 , the microbubble harmonic energy is that on the line drawn in black on Fig. 4. The maximum microbubble harmonic energy measured on this line ($f_1 = f_2 = 1.55$ MHz) is less than that obtained for about $f_1 \neq f_2$ of about 0.6 dB.

The maximum microbubble energy is now automatically searched by the gradient algorithm. In Fig. 5b, the microbubble harmonic energy is indicated for each iteration. In Fig. 5a, the evolution of the frequencies f_1 and f_2 during the iterations is reported. The optimization path is also plotted with the dotted black line on Fig. 4. The frequencies f_1 and f_2 converge to stable values after a dozen iterations. The microbubble harmonic energy reached its maximum for the frequencies f_1^* and f_2^* . Note that the values obtained empirically and automatically are identical. The same comment is to be made for the gain G_E .

5. Discussions et conclusion / Discussions and Conclusion

Dans le cadre de l'imagerie du second harmonique, il a été montré en simulation que l'énergie harmonique optimale rétrodiffusée par les microbulles peut être obtenue automatiquement en estimant les paramètres f_1^* et f_2^* . Cette optimisation est obtenue à travers l'ensemble de la chaîne d'imagerie sans les connaissances *a priori* des propriétés du transducteur ou du produit de contraste. Cette optimisation, obtenue par rétroaction, est d'implémentation simple. Elle permet, en quelques itérations, un choix adapté des paramètres In the context of second harmonic imaging, it has been shown in simulation that optimal harmonic energy backscattered by microbubbles can be obtained automatically by estimating the parameters f_1^* and f_2^* . This optimization is obtained through the whole imaging chain without any *a priori* knowledge about the properties of the transducer or of the contrast agent. This optimization, obtained by feedback, is of simple implementation. It allows a suitable choice of the parameters f_1^* and f_2^* in a few iterations. Note that these



FIGURE 4: Simulation de l'énergie harmonique rétrodiffusée par la microbulle en fonction de la fréquence de la première demi-sinusoïde tronquée f_1 et de la seconde demi-sinusoïde tronquée f_2 pour un niveau de pression A_0 de 240 kPa. La ligne noire correspond aux cas où l'excitation est une sinusoïde où les deux demi-sinusoïdes tronquées sont identiques. Le point noir correspond au maximum déterminé empiriquement. La ligne noire en pointillé correspond au chemin de l'optimisation avec les numéros d'itération. L'unité de l'énergie est une unité arbitraire (u.a.) ayant la dimension d'une énergie et sous une échelle logarithmique.

Simulation of harmonic energy backscattered by the microbubble as a function of first half-sine truncated frequency f_1 and second half-sine truncated frequency f_2 for pressure level A_0 of 240 kPa. The black line corresponded to the case where the pulse was a sinus wave where the two half-sines truncated were identical. The black point corresponds to the maximum calculated empirically. The dashed black line corresponded to the optimization with iteration number. The energy unity was an arbitrary unity (u.a.) with a energy dimension and a log scale.

 f_1^* et f_2^* . Notez que ces paramètres, qui nous ont semblé être les plus simples pour décrire la solution optimale obtenue analytiquement, s'avèrent être assez judicieux puisqu'ils impactent la fonction de coût.

Cette fonction de coût est aussi sensible à la présence des microbulles puisqu'elle mesure l'énergie harmonique censée être rétrodiffusée seulement par les microbulles. En pratique, ce critère dépend aussi des harmoniques rétrodifparameters, which seemed to us the simplest to describe the optimal solution obtained analytically, prove to be quite judicious since they impact the function of cost.

This cost function is also sensitive to the microbubble presence, since it measures the harmonic energy supposed to be backscattered only by the microbubbles. In practice, this criterion also depends on harmonics backscat-



FIGURE 5: Simulation de l'optimisation automatique de l'énergie harmonique de la microbulle par recherche itérative des fréquences des deux demi-sinusoïdes tronquées f_1 et f_2 . Le niveau de pression A_0 est de 240 kPa. La ligne en pointillé régulier correspond à l'énergie harmonique de la microbulle maximale lorsque f_1 est égal à f_2 . La ligne en pointillé irrégulier est l'énergie harmonique de la microbulle lorsque le système est non-optimisé tel que $f_1 = f_2 = f_0$. L'unité de l'énergie est une unité arbitraire (u.a.) ayant la dimension d'une énergie et sous une échelle logarithmique.

Simulation of automatic optimization of harmonic energy backscattered by the microbubble by iterative search of frequencies f_1 and f_2 of half-sines truncated. The pressure level A_0 was 240 kPa. The dashed line corresponded to maximal harmonic energy when f_1 was equal to f_2 . The dash-dot line was the harmonic energy when the system was non-optimized such as $f_1 = f_2 = f_0$. The energy unity was an arbitrary unity (u.a.) with a energy dimension and a log scale.

fusées par le tissu. Pour l'instant, le moyen le plus simple pour réduire l'impact des harmoniques tissulaires est de baisser le niveau de pression émis.

De plus, cette fonction de coût est, en absolue, indépendante du modèle de simulation, puisque elle ne prend en compte, de façon itérative, que les mesures des signaux en entrée et en sortie de la chaîne.

Les mesures empiriques de la fonction de coût ont montrées la présence d'un seul maxitered by the tissue. For now, the easiest way to reduce the impact of tissue harmonics is to lower the level of pressure transmitted.

Moreover, this cost function is, in absolute terms, independent of the simulation model, since it only takes into account iteratively the measurements of the input and output signals of the chain.

The empirical measurements of the cost function showed the presence of a single glomum global, ce qui a facilité la recherche automatique de l'optimum. Il est clair qu'en pratique rien ne garantit la convexité de notre fonction de coût, ce problème pouvant être résolu en remplaçant l'algorithme du gradient par un autre algorithme plus robuste. Notez toutefois que lors de notre travail précédent [17], un simple algorithme du gradient avait suffit. Cet algorithme possède une vitesse de convergence qui nous semble adaptée pour des expérimentations. Une implémentation en temps-réel est envisageable puisque le temps de calcul est négligeable. Toutefois, si la vitesse de convergence n'était pas suffisante, d'autres algorithmes, comme par exemple celui de Newton-Raphson, peuvent être utilisés.

Enfin, un inconvénient non négligeable de notre méthode est qu'il faudra disposer d'un générateur de signaux analogique programmable pour réaliser les différentes expérimentations futures. Mais ce problème est en passe d'être résolu puisque les systémiers commencent à proposer de nouvelles générations d'imageur disposant de générateur programmable.

Pour conclure, notre méthode est une version optimisée de l'imagerie du second harmonique. Nous avons montré qu'elle maximise bien automatiquement l'énergie harmonique des microbulles et ceci sans connaissance *a priori*. Le gain obtenu dépend des propriétés du milieu et du système avec lequel il est étudié. Toutefois, dans le but de distinguer uniquement les harmoniques générées par les microbulles, il serait intéressant d'appliquer la méthode à une autre technique d'imagerie, comme l'imagerie par inversion d'impulsions. Ce travail est en cours et semble prometteur. **6. Remerciements / Acknowledgments**

Ce travail a bénéficié du soutien financier de l'Agence Nationale de la Recherche dans le cadre du projet MONITHER (ANR-07-TECSAN-015). bal maximum, which facilitated the automatic search for the optimum. It is clear that in practice nothing guarantees the convexity of our cost function, this problem being solvable by replacing the gradient algorithm by another more robust algorithm. Note, however, that in our previous work [17], a simple gradient algorithm was sufficient. This algorithm possesses a speed of convergence which seems to us suitable for experiments. A realtime implementation is conceivable, since the calculation time is negligible. However, if the rate of convergence was not sufficient, other algorithms, such as Newton-Raphson method, may be used.

Finally, a significant disadvantage of our method is that it will be necessary to have a programmable analogue signal generator to carry out the various future experiments. But this problem is about to be solved since the manufacturers are starting to propose new generations of ultrasound scanner having programmable generator.

To conclude, our method is an optimized version of second harmonic imaging. We have shown that it automatically maximizes the microbubble harmonic energy without knowledge *a priori*. The gain obtained depends on the properties about the medium and about the system with which it is studied. However, in order to distinguish only the harmonics generated by the microbubbles, it would be useful to apply the method to another imaging technique, such as pulse inversion imaging. This work is ongoing and looks promising.

This work benefited from the financial support of the French National Research Agency (ANR) under the MONITHER project (ANR-07-TECSAN-015).

 P. J. A. Frinking, A. Bouakaz, J. Kirkhorn, F. J. Ten Cate, N. de Jong, Ultrasound Contrast Imaging : Current and New Potential Methods, Ultrasound Med. Biol. 26 (6) (2000) 965– 975.

- [2] D. Cosgrove, Ultrasound Contrast Agents : An Overview, European Journal of Radiology 60 (3) (2006) 324–330.
- [3] J. M. G. Borsboom, A. Bouakaz, N. de Jong, Pulse Subtraction Time Delay Imaging Method for Ultrasound Contrast Agent Detection, IEEE Trans. Ultrason., Ferroelectr., Freq. Control 56 (6) (2009) 1151–1158.
- [4] J. M. G. Borsboom, C. T. Chin, N. de Jong, Nonlinear Coded Excitation Method for Ultrasound Contrast Imaging, Ultrasound Med. Biol. 29 (2) (2003) 277–284.
- [5] T. G. Leighton, The Acoustic Bubble, Londres, Royaume-Uni, 1994.
- [6] P. N. Burns, Instrumentation for Contrast Echocardiography, Echocardiography 19 (3) (2002) 241–258.
- [7] F. Forsberg, W. T. Shi, B. B. Goldberg, Subharmonic Imaging of Contrast Agents, Ultrasonics 38 (1-8) (2000) 93–98.
- [8] A. Bouakaz, S. Frigstad, F. J. Ten Cate, N. de Jong, Super Harmonic Imaging : A New Imaging Technique for Improved Contrast Detection, Ultrasound Med. Biol. 28 (1) (2002) 59–68.
- [9] M.-X. Tang, J.-M. Mari, P. N. T. Wells, R. J. Eckersley, Attenuation Correction in Ultrasound Contrast Agent Imaging : Elementary Theory and Preliminary Experimental Evaluation, Ultrasound Med. Biol. 34 (12) (2008) 1998–2008.
- [10] D. H. Simpson, C. T. Chin, P. N. Burns, Pulse Inversion Doppler : A New Method for Detecting Nonlinear Echoes from Microbubble Contrast Agents, IEEE Trans. Ultrason., Ferroelectr., Freq. Control 46 (2) (1999) 372–382.
- [11] G. A. Brock-fisher, M. D. Poland, P. G. Rafter, Means for increasing sensitivity in non-linear ultrasound imaging systems, U.S. Patent 5 577 505 (1996).
- [12] P. Phillips, E. Gardner, Contrast-Agent Detection and Quantification, Eur. Radiol. 14 (2004) 4–10.
- [13] R. J. Eckersley, C. T. Chin, P. N. Burns, Optimising Phase and Amplitude Modulation Schemes for Imaging Microbubble Contrast Agents at Low Acoustic Power, Ultrasound Med. Biol. 31 (2) (2005) 213–219.
- [14] V. Mahue, J. M. Mari, R. J. Eckersley, C. G. Caro, M.-X. Tang, Pulse subtraction Doppler, Physics Procedia 3 (1) (2010) 749–753.
- [15] P. Phukpattaranont, E. S. Ebbini, Post-Beamforming Second-Order Volterra Filter for Pulse-Echo Ultrasonic Imaging, IEEE Trans. Ultrason., Ferroelectr., Freq. Control 50 (8) (2003) 987–1001.
- [16] A. J. Reddy, A. J. Szeri, Optimal Pulse-Inversion Imaging for Microsphere Contrast Agents, Ultrasound Med. Biol. 28 (4) (2002) 483–494.
- [17] S. Ménigot, A. Novell, I. Voicu, A. Bouakaz, J.-M. Girault, Adaptive Contrast Imaging : Transmit Frequency Optimization, Physics Proceedia 3 (1) (2010) 667–676.

- [18] C. Greis, Technology Overview : SonoVue (Bracco, Milan), Eur. Radiol. Suppl. 14 (8) (2004) 11–15.
- [19] H. J. Vos, F. Guidi, E. Boni, P. Tortoli, Method for Microbubble Characterization Using Primary Radiation Force, IEEE Trans. Ultrason., Ferroelectr., Freq. Control 54 (7) (2007) 1333–1345.
- [20] H. J. Vos, F. Guidi, E. Boni, P. Tortoli, Acoustical Investigation of Freely Moving Single Microbubbles, in : Proc. of the IEEE Ultrasonic Symposium, vol. 2, 755–758, 2005.
- [21] K. Chetty, C. A. Sennoga, J. V. Hainal, R. J. Eckersley, E. Stride, P1F-4 High Speed Optical Observations and Simulation Results of Lipid Based Microbubbles at Low Insonation Pressures, in : Proc. IEEE Ultrason. Symp., 1354–1357, 2006.
- [22] L. Hoff, Acoustic Characterization of Contrast Agents for Medical Ultrasound Imaging, Kluwer Academic, Boston, USA, 2001.
- [23] B. Widrow, S. Stearns, Adaptive Signal Processing, Prentice Hall, Englewood Cliffs, New Jersey, USA, 1985.