# 全乳房超音波画像における3次元的情報に基づいた

# 腫瘤像の自動検出法の開発

石原 福太郎 補 福岡 大輔 \* 材松 千左子 常 武史 \*

高田 悦雄<sup>†††</sup> 遠藤 登喜子<sup>††††</sup> 森田 孝子<sup>†††††</sup> 藤田 広志<sup>†</sup>

\*岐阜大学大学院医学系研究科知能イメージ情報分野 〒501-1194 岐阜県岐阜市柳戸 1-1

\*\*岐阜大学教育学部技術教育講座 〒501-1194 岐阜県岐阜市柳戸 1-1

\*\*\*独協医科大学超音波センター 〒321-0293 栃木県下都賀郡壬生町北小林 880

\*\*\*\*国立病院機構名古屋医療センター放射線科 〒460-0001 愛知県名古屋市中区三ノ丸 4-1-1 \*\*\*\*\*中日病院乳腺科 〒460-0002 愛知県名古屋市中区丸の内 3-12-3

E-mail: † ishihara@fjt.info.gifu-u.ac.jp

**あらまし** 集団検診では受診者の数が多く大量の画像データが撮影されるため、医師の読影負担が大きくなり 病変の見落としの可能性が高くなることが予想される.本研究では、全乳房超音波画像を対象に、医師の読影 負担の軽減を目的とした腫瘤像の自動検出法を提案する.まず、処理対象となる乳房領域を抽出した.次に、 腫瘤像は周辺の乳腺組織よりも低濃度に描画される傾向があることから、注目画素と周辺画素における相対的 な濃淡差を算出し、候補領域を決定した.最後に、候補領域から特徴量を抽出し、偽陽性を削除することで腫 瘤像を検出した.本手法を53乳房59個の腫瘤で評価した結果、78.0%(46/59)の腫瘤の検出に成功した. **キーワード** 全乳房超音波画像、腫瘤検出、コンピュータ支援診断

# Development of an automated mass detection technique based on 3D features in whole-breast ultrasound images

Fukutaro ISHIHARA<sup>†</sup> Daisuke FUKUOKA<sup>††</sup> Chisako MURAMATSU<sup>†</sup> Takeshi HARA<sup>†</sup>

Etsuo TAKADA<sup>†††</sup> Tokiko ENDO<sup>†††††</sup> Takako MORITA<sup>†††††</sup> Hiroshi FUJITA<sup>†</sup>

<sup>†</sup> Dept. of Intelligent Image Information, Graduate School of Medicine, Gifu-University, 1-1 Yanagido, Gifu-shi, 501-1194 Japan

† † Technology Education, Faculty of Education, Gifu University 1-1 Yanagido, Gifu-shi, 501-1193 Japan

† † † Center of Medical Ultrasonics, Dokkyo Medical University, 880 Kitakobayashi, Mibu-cho, Shimotsuga-gun,

321-0293 Japan

† † † † Dept. of Radiology, National Hospital Organization Nagoya Medical Center, 4-1-1 Sannomaru, Naka-ku, Nagoya-shi, 460-0001 Japan

† † † † † Dept. of Marmmary Gland, Chunichi Hospital, 3-12-3 Marunouchi, Naka-ku, Nagoya-shi, 460-0002 Japan

E-mail: † ishihara@fjt.info.gifu-u.ac.jp

**Abstract** In breast cancer screening, a large amount of data is acquired from many patients. Therefore radiologists may overlook lesions under the reading overload. This paper proposes an automated mass detection technique to reduce the reading overload in whole-breast ultrasound images. First, we extract breast regions. Second, because masses tend to have lower density than mammary glands, we calculate pixel values relative to the neighboring pixels, and extract candidate mass regions. Finally, we extract features from candidate mass regions and remove false positives. The proposed method was applied to 59 clinical cases, and achieved 78.0% of sensitivity.

Keywords whole-breast ultrasound Images, Mass detection, Computer-aided diagnosis

### 1. はじめに

乳がんは日本人女性におけるがんの罹患率の第1位 となっている[1]. このため、乳がんの早期発見は重要 な課題であり、本邦では乳房X線検査だけでなく超音 波検査による検診も行われている.

乳がん検診における超音波への高い期待のもと,乳 腺に特化した撮影装置の開発や商品化も進められて おり,近年では乳房全体をスキャンすることができる 全乳房超音波スキャナの開発も行われている.高田ら は機械式の全乳房超音波スキャナ ASU-1004を開発し ている[2,3].このスキャナは乳房全体を三回に分けて 走査する水浸式の自動スキャナである.

一方で,集団検診では受診者の数が多く,大量の画 像データが撮影される.また,先に述べたような全乳 房超音波スキャナのように,画像データの大規模化す る傾向にある.そのため,これらの画像を読影する医 師の負担が大きく,病変の見落としが起こる可能性が 高くなることが予想される.そこで,集団検診用の全 乳房超音波画像を対象に,医師の読影負担の軽減を目 的としたコンピュータ支援診断システムの開発が行 われている.

先行研究として、池戸らは腫瘤像の縦のエッジに着 目した検出法について報告を行っている[4].しかし、 腫瘤像には必ず縦のエッジが検出されるわけではな いため、未検出となる症例も存在した.

そこで本研究では, 腫瘤像が周辺の乳腺組織よりも 低濃度に描画される傾向を利用し, 3 次元的に周辺領 域よりも低濃度な領域を抽出することで腫瘤像を検 出する手法を提案する.

#### 2. 対象画像

#### 2.1. 撮影装置

本研究では、アロカ社製の超音波診断装置 Prosound-II SSD-5500 と集団検診用全乳房超音波ス キャナASU-1004により撮影された乳腺超音波画像を 用いた.ASU-1004は幅 60mmの術中用T型リニアプ ローブ(周波数 7.5MHz)を搭載した水浸式のスキャ ナである.被検者の体位は、前傾姿勢(お辞儀した状態)で片側乳房メンブレンの上に載せた状態となる. 撮影方法は 160mm×160mm の範囲でプローブを水槽 内で機械的に1往復半(3パス)、各パス1cm ずつオ ーバーラップしながら撮影される.撮影された画像は 8bit グレースケールの DICOM 形式で保存される.全 乳房画像は画像処理を利用して各パスの画像を合成 することにより得られる[5].

# 2.2. データベース

本研究で使用する画像の概要を図1に示す.画像サ



図1 全乳房超音波画像と座標系の定義

イズは 688×480 ピクセルの約 160 スライスで構成さ れている.また、本研究では臨床で撮影された 53 乳 房の画像を用いた.このデータベースはすべて異常乳 房で構成され、全部で 59 個の腫瘤(がん 22 個、線維 腺腫 13 個、のう胞 24 個)が含まれている.これらは 超音波診断の経験豊富な医師により診断されたもの である.腫瘤の実効直径は 5.2 mm から 17.7mm で、 平均は 9.3mm であった.

# 3. 手法

# 3.1. 概要

全乳房超音波画像では腫瘤像は周辺の乳腺組織よ りも低濃度に描画される傾向がある.そこで,注目画 素と周辺画素における相対的な濃淡差を調べることに より,腫瘤候補領域を決定した.腫瘤検出処理は大き く5つのステップから構成される.処理の流れを図2 に示す.

#### 3.2. 前処理

本研究では、3 次元的な特徴を抽出することによっ て腫瘤の検出を行っている.そのため、線形補間によ って画像を空間分解能が 0.5mm/pixel の等方ボクセル に変換して処理を行った.変更後の画像サイズは、320



図2 手法の手順

×223 ピクセルの 320 スライスである.

超音波画像は音の干渉により発生するスペックル ノイズを多く含んでいる.また,超音波検診装置のゲ インの調整機能により,画像の濃度が様々に変化する. そのため効率よく腫瘤検出を行うためには,これらの ノイズの低減や画像濃度の正規化が重要である.本研 究では,メディアンフィルタとヒステリシス平滑化処 理を用いてノイズを軽減し,異方性拡散フィルタ処理 により周辺画素との揺らぎを軽減した.最後にヒスト グラム平坦化処理により画像濃度の正規化を行った. これらの前処理後の画像を前処理画像 Pと定義し,例 を図4(b)に示す.

# 3.3. 乳房領域の抽出

まず,前処理画像 P から乳房の構造を認識するため に,初期乳房領域・皮膚領域・乳頭領域の抽出を行い, 初期乳房領域から皮膚領域と乳頭領域を省くことで乳 房領域画像を作成した.

乳房領域は背景成分よりも明らかに高濃度である ため、濃度のしきい値処理により皮膚や乳頭を含む初 期乳房領域を抽出した.しきい値は経験的に決定した 40を用いた.ただし、のう胞のような無エコーな病変 が初期乳房領域から削除されている可能性があるため、 濃度のしきい値処理後に穴埋め処理を適用し、このよ うな無エコー領域も初期乳房領域とした.さらに、メ ンブレンを誤抽出している可能性もあるため、X-Y面 とZ-Y面ごとに面積の小さい領域を削除し最終的な初 期乳房領域とした.

次に,初期乳房領域から皮膚領域を抽出した.皮膚 は初期乳房領域に含まれる他の組織よりも高濃度に描 画される.そこでまず,皮膚の表面に半径 5mmの円の 中心をおいて,その円を転がした時に円に含まれる領 域を関心領域とする.次に,X-Z 面ごとに大津法によ りしきい値を決定しニ値化を行う.ただし,このまま だと乳房領域内で同様に高濃度な乳腺やクーパー靭帯 を誤抽出している可能性があるため,抽出した領域を y軸方向に上側から走査して,もし皮膚の開始点が二 つ以上見つかった場合は下側の画素を領域から削除し た.そして,最大体積を抽出し3次元の穴埋め処理を 行うことで,最終的な皮膚領域とした.

次に、乳頭領域を抽出した.まず Z-Y 面の平均画像 と X-Y 面の平均画像から経験的に決定したしきい値 30 を用いて乳頭が存在するスライスの範囲を探索し、 関心領域を設定する.次に X-Z 面の平均画像上の関心 領域において、固定しきい値 90 でニ値化し、最大面積 を持つ領域をシード領域として領域拡張を行う.領域 拡張はしきい値を大きくしながら行ったときに、前回 のしきい値での面積と今回のしきい値の面積が 300以 下であればしきい値を大きくして再度領域拡張を行い、



図 3 低濃度抽出処理における関心領域の設定 (a) 17 方向の関心領域

4/1/分间》因心愤吸

(b) 後方エコーを有する腫瘤像

得られた領域を乳頭領域とした.

最後に、初期乳房領域から皮膚領域と乳頭領域を削除し、乳房領域を決定した.ただし、乳頭直下には後方エコーが描画されることが多く、後の低濃度領域の抽出に影響がでる場合があるため、乳頭直下の領域を 乳房領域から除外した.抽出した乳病領域画像を、例 を図4(b)に示す.

### 3.4. 低濃度抽出処理

本研究では, 腫瘤像が周辺の乳腺組織よりも低濃度 に描画される特徴に着目した検出を行っている.しか し,全乳房超音波画像は超音波の反射を画像化してい るため,画像上方から下方にいくにつれて画像全体が 高濃度から低濃度な値をとる傾向にあり, 腫瘤内濃度 もその位置によって異なってくる.よって低濃度領域 を抽出するためには,注目点が周辺領域よりも低濃度 である領域を抽出する必要がある.そこで,以下の処 理を行うことで,低濃度領域を抽出した.

図3(a)のような注目画素から側方・上方の17方 向に半径20pixelの関心領域を設定した.下方9方向 に関心領域を設定しなかったのは,図3(b)に示すよ うな後方エコーを有する腫瘤に対応するためである. 下方を設定しないことで,後方エコーにより腫瘤の輪 郭が欠損していても抽出できるようにした.しかし, このままでは注目点と周辺領域の定義が20pixelと固 定されてしまい,局所的な変化に対応できない.そこ で各方向ごとに関心領域の大きさβを1pixelから 20pixelまで変化させて式(1)よりD<sub>β</sub>を算出した.

$$D_{\beta} = \sum_{\alpha=1}^{\beta} \{ P(x+\alpha, y, z) / \alpha \} - P(x, y, z) \quad \dots \quad (1)$$
  
(1 \le \beta \le 20)

D は注目点から距離 β までの平均濃度と注目点の濃度 の差分値である.Dを図 2 に示す 17 方向の各関心領域 で計算し,しきい値 30 未満の回数をとる低濃度抽出画 像 Lを作成する.Lは 0~17 までの値をとる多値画像 となる.図4(c)に画像 Lを示す.



(c)

#### 図 4 各処理における結果画像

- (a) 原画像
- (b) 前処理画像(①乳房領域,②皮膚領域)
- (c) 低濃度抽出画像(d) 検出結果画像

### 3.5. 候補領域抽出処理

低濃度抽出画像 L から濃度弛緩法と大津法を用いて 初期候補領域を求め、D/Wによる削除を行うことで候 補領域を求めた.

まず低濃度抽出画像 L から濃度弛緩法を用いて濃淡 値の揺らぎを軽減した画像 S を作成する. その際に, 分離度を高めるために、しきい値を平均濃度値ではな く大津法のしきい値を使用した. その画像 S に対して 大津法によりしきい値 TH を求めた、そして、腫瘤の 過抽出を避けるために経験的な値 0.5 を TH に乗算し た値で濃度弛緩法後の画像を二値化し、初期候補領域 とした. 初期候補領域には主に, 腫瘤, 胸筋直下の領 域,脂肪領域が存在するが,腫瘤は比較的球状で,胸 筋直下の領域は面状に抽出される. そこで、 ラベリン グを行い D/W2.0 以上の領域を削除し,残った領域を 候補領域とした.

#### 3.6. 特徵量抽出

腫瘤と偽陽性を判別するために, 候補領域から特徴 量を抽出した.まず,より正確な特徴量を得るために, 候補領域の各ラベル領域に対して領域拡張法を行う. 各ラベルをシード領域とし, 拡張するしきい値をその ラベル内の最大濃度から+40まで2ずつ増加させ繰り 返し領域拡張を行う.ただし、+40まで到達するか直 前と領域拡張後の体積の差が 500 を超えた場合、その 直前の領域を領域拡後の領域とする.

次に,領域拡張後の画像に対してラベリングを行い 特徴量の抽出した.ここで,抽出した特徴量は,前処



図 5 特徴量の詳細 (a) 検出領域(b) 周辺領域 (c) 重心と皮膚領域の y 座標との距離

理後画像における①平均濃度, ②画素値の標準偏差, ③検出領域と周辺領域の濃度差,④体積,⑤球形度, ⑥重心と皮膚領域の v 座標との距離の計 6 特徴量であ る.周辺領域とは,腫瘤領域を5×5の円の構造要素で dilation 処理を行うことで拡張された領域のことであ る. ⑤, ⑥については図5に示す箇所である.

# 3.7. 偽陽性削除

得られた特徴量を用いて、ルールベース法による偽 陽性削除を行った. 平均濃度が 160 以上, 標準偏差が 31 以上,検出領域と周辺領域の濃度差が70以上,体 積が 17000 voxel 以上, 重心と皮膚領域の y 座標との 距離が90以上の候補領域は削除した.そして,最終的 に残った領域を腫瘤検出結果とし、図4(d)に示す.

# 4. 実験結果と考察

2.2. 項で述べたデータベースを用いて、提案した腫 瘤検出のための手法の評価を行った.

検出した領域が腫瘤の領域に含まれている場合、そ の領域を真陽性(true positive: TP)とし,残りの領域 を偽陽性(false positive: FP)とした. 偽陽性削除処 理の適用前と適用後の TP と1 乳房あたりの偽陽性数 は、適用前の TP 率は 78.0%(46 個/59 個) で FP 数が 82.9 個(4396 個/53 乳房),適用後の TP 率は 78.0%

(46 個/59 個) で FP 数が 28.8 個 (1525 個/53 乳房) であった.

本手法では、従来法の縦エッジに着目した手法で検 出できなかった症例に対しても、腫瘤の抽出に成功し た.また、検出できなかった例を図6に示す.この画 像は低濃度抽出処理後の画像と候補領域抽出処理後の 画像である.低濃度抽出処理後では腫瘤像は抽出でき ているが, 候補領域抽出処理の段階では, 領域から削 除されてしまっている.これは、候補領域抽出処理に おいて、適切な値で二値化が行われなかったためと考 えられる.よって、低濃度領域抽出処理後に、より腫 瘤の特徴を表す領域を抽出するか、適切なしきい値で 二値化できるように手法を改良することが必要である.



(a)

- 図 6 検出に失敗した例
- (a) 低濃度抽出処理後の画像
- (b) 候補領域抽出後の画像

### 5.まとめ

本研究では, 腫瘤像が周辺の乳腺組織よりも低濃度 に描画される傾向を利用し3次元的に周辺領域よりも 低濃度な領域を抽出することで腫瘤像を検出する手法 を提案した.本手法を 53 乳房 59 個の腫瘤で評価した 結果, 78.0% (46/59) の腫瘤の検出に成功した. しか し、1 乳房あたりの偽陽性数は 28.8 個であったため、 さらなる改良が必要である.

# 6. 謝辞

本研究の一部は、文部科学省知的クラスター創成事 業岐阜・大垣地域「ロボティック先端医療クラスター」 (平成 16~20 年度)の補助を受けました.

#### 参考文献

- 富永祐民,大島 明,黒石哲生他(編):がん・ 統計白書-罹患/死亡/予後-1999,第4章,東 [1] 富永祐民, 大島 京, 篠原出版, 1999.
- [2] E.Takada, Y.Ikedo, D.Fukuoka, et al.: Semi-automatic ultrasonoic full-breast scanner and computer-assisted detection system for breast cancer mass screening, SPIE Medical Imageing 2007: Ultrasonic Imageing and Signal Processing, eds. by S.Y.Emelianov and S.A.McAleavey, vol.6513, pp.651310-1-651310-8, San Diego, CA,USA,Feb.2007.
- [3] 伊藤壽夫: 乳癌超音波自動検診用システムについ て, 医用画像情報学会雑誌, vol.23, no.2, pp.75-78, 2006.
- [4] 池戸祐司, 福岡大輔, 原 武史 他:全乳房超音波 画像における腫瘤像自動検出システムのための 左右乳 房画像の比較による偽陽性削除法, 電子 情報通信学会論文誌 D, J91-D (7), 1923-1926, 2008.
- [5] D. Fukuoka, Y. Ikedo, T. Hara, "Development of breast ultrasound CAD system for screening," Proc. Digital Mammography, 8<sup>th</sup> Int'l Workshop IWDM2006, pp.392-398, Manchester, U.K. June 2006.