北坂孝幸[†],森健策^{††},末永康仁[†] Takayuki Kitasaka[†], Kensaku Mori^{††}, Yasuhito Suenaga[†]

Abstract This paper describes a novel method for extracting bronchial regions from 3D chest CT images. Several groups have proposed methods for extracting bronchial regions by region growing algorithms. However, these methods don't work well in the case that tumors divide the bronchial region into several parts. We propose a method that can extract the bronchial region in such cases using local intensity structure analysis, CT value distribution and shape features. First, the proposed method extracts cylindrical structure based on analysis of Hessian matrix. Second, it extracts tube structure by a modified RRF to analyze CT value distribution and shape features. At last, it extracts the bronchial region by integrating regions extracted by Hessian matrix analysis and RRF. We applied the proposed method to four cases of 3D chest CT images and showed that the proposed method could extract bronchial regions in the case that a tumor divides the bronchial region.

1. はじめに

ここ十数年の3 次元CT(Computed Tomography) 装置の 性能向上は目覚ましく,1 画素 0.5mm³という高解像度の3 次元CT 像を短時間で大量に得ることが可能となった^[1].こ のような高解像度の画像を用いて人体内部の詳細な構造を 解析することができるようになってきた^[2]. しかしその一方 で,医師が読影すべきCT 像のスライス枚数は患者一人当た り数百枚にも及び、読影負担が非常に大きくなっている[1]. そのため、読影医の負担を軽減することを目的としたコン ピュータ支援診断 (Computer Aided Diagnosis: CAD) システ ムの開発・実用化が強く望まれている^[3, 4]. CAD システム は、コンピュータにより病変を自動検出し、医師に提示す ることにより病変の見落としを減少させることを目的とし ている.また、コンピュータにより病変の良悪性を定量的 な数値で医師に提示することで、医師による客観的な診断 を可能にする.このように医師に病変部や病変の良悪性を 提示することで、診断の正確性の向上、診断時間の短縮な どが期待されている^[4]. そのためCAD システムでは, 3 次 元CT 像からの臓器抽出, 臓器の構造解析, 病変の検出といった機能が必要とされる.また, 臓器の構造解析や病変の 検出精度を向上させるためには, 対象臓器を正確に抽出し ておくことが不可欠である.胸部の診断において, 気管支 は重要な臓器の1 つである.

CT 像を用いた胸部の診断において気管支の状態を把握 することは必要不可欠である. 胸部における気管支炎,気 管支喘息,気管支拡張症といった疾患は気管支と密接な関 係にある^[5]. そのため, 胸部におけるCAD システムを実現 するためには、気管支領域の抽出は不可欠である.これま でに気管支領域の抽出手法が多く研究されている[6-11]. 森ら ^[6]は領域拡張法を用いた気管支領域抽出手法を提案してい る. 北坂ら^[7], Tschirrenら^[8]は局所的にしきい値を変化させ ながら領域拡張法を用いることにより気管支領域を抽出す る手法を提案している. Schlathoelter^[9]らは,領域拡張法を 発展させたレベルセット法を用いた気管支領域抽出手法を 提案している.Lo^[10]らはCT像上の気管支領域の特徴とKNN 分類の情報に基づき領域拡張法を適用し、気管支領域抽出 手法を提案している. Aykacら^[11]はモルフォロジーフィルタ を用いスライスごとに気管支領域らしい領域を抽出し、各 スライス上の抽出された領域を繋げることにより気管支領

^{*} 愛知工業大学情報科学部情報科学科(豊田市)

^{† †} 名古屋大学大学院情報科学研究科(名古屋市)

域を抽出する手法を提案している.これらの気管支領域抽 出手法[6]-[9],[11]は気管領域との画素の接続関係を利用し ている.そのため,腫瘍や心拍動などの影響によりCT像上 の気管支が途絶して写った場合,途絶部分から先の気管支 領域を抽出することは困難である.そこで,局所濃淡構造 解析を行いCT値分布及び形状特徴を画素ごとに調べること により気管支が途絶した場合でも気管支領域を抽出可能な 手法を検討する.本研究では,気管支領域内部の画素を抽 出し,それらの画素情報を統合することにより気管支領域 を得ることを目的とする.

なお、本稿では気管支内腔の空気領域に相当する画素の 抽出手法を検討する.以下、2.で提案する気管支領域抽 出法を説明した後、3.で実験と結果に対する考察を加え、 4. で本稿をまとめる.

2. 管状陰影強調による気管支領域の認識

2.1 概要

CT像上で気管支内部の領域は低いCT値を示し、その周り の気管支壁は相対的に高いCT値を示す.また、気管支枝は 管状の構造をしており、気管支領域は気管支の中心線に垂 直な断面で見ると真円に近い形を示す.そこで、本手法で はCT像上の全ての画素に対して上記の特徴を有するか調べ ることにより、気管支領域の抽出を行う.まず、前処理に おいて気管支壁の強調処理を施し、局所構造解析^[12]による 線強調フィルタとRRF^[13,14]に基づく管抽出フィルタにより 気管支領域らしい画素を抽出し、最後に過抽出領域を削減 して最終的な気管支領域を得る.

2.2 前処理

雑音を抑えながら気管支壁強調を施す.標準偏差σのラ プラシアン・ガウシアン(LoG: Laplacian of Gaussian)フィ ルタを用いて気管支壁の強調処理を行う.

2.3 線強調フィルタ

ヘッセ行列を用いた局所濃淡構造解析フィルタ^[12]を用い て円柱構造物(気管支領域)を抽出する. CT像上の全ての 画素それぞれでヘッセ行列を算出し,ヘッセ行列の固有値 の大小関係から円柱構造物内の画素であるか判定する.

ヘッセ行列は各軸(3 次元画像のx 軸, y 軸, z 軸)方 向における濃度値の2 階偏微分係数を要素とする3×3の 行列である.任意画素におけるヘッセ行列は標準偏差 σ_h の ガウス関数の2 階偏微分を3 次元画像の各画素に畳み込む ことにより算出する.様々な太さの気管支枝に対応するた めに、ヘッセ行列は処理を行う画素を中心とした複数スケ ール σ_h の領域から算出する.なお、ヘッセ行列を算出する 際に畳み込む画素は処理を行う画素から $4\sigma_h$ の範囲にある 画素である. 画素p での濃度値をf(p) と表すとヘッセ行列H は以下の式

$$H_{\sigma_{h}} = \begin{bmatrix} I_{xx} & I_{xy} & I_{xz} \\ I_{yx} & I_{yy} & I_{yz} \\ I_{zx} & I_{zy} & I_{zz} \end{bmatrix}$$
(1)
$$I_{xx} = \left\{ \frac{\partial^{2}}{\partial x^{2}} G(p, \sigma_{h}) \right\} * f(p)$$

$$I_{xy} = \left\{ \frac{\partial^{2}}{\partial x \partial y} G(p, \sigma_{h}) \right\} * f(p)$$

により算出される. * は畳み込み演算を, G はガウス関数 を表す.

ここで任意画素におけるヘッセ行列の固有値を λ_1 , λ_2 , λ_3 ($\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \lambda_3$) とする.気管支領域は内部の領域が低い濃度 値を,周辺が高い濃度値をとる.したがって,固有値が $\lambda_3 \simeq$ $\lambda_2 > \lambda_1 \simeq 0$ を満たすとき,その画素は円柱構造物内つまり 気管支領域内の画素であると考えられる.そこで,複数の スケール σ_h を用いてヘッセ行列を算出する.次に,ヘッセ 行列の固有値から

$$S_{\sigma_{h}}^{line}(\lambda_{1},\lambda_{2},\lambda_{3}) = (2)$$

$$\begin{cases} |\lambda_{3}|\varphi(\lambda_{2};\lambda_{3})\omega(\lambda_{1};\lambda_{2})(\lambda_{3} \ge \lambda_{2} > 0) \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

を用いて各スケールの出力を求める. なお、 φ と ω は

$$\varphi(\lambda_s; \lambda_t) = \begin{cases} \left(\frac{\lambda_s}{\lambda_t}\right)^{\gamma} & (\lambda_t \ge \lambda_s > 0) \\ 0 & otherwise \end{cases} \\ \omega(\lambda_s; \lambda_t) = \begin{cases} \left(1 + \frac{\lambda_s}{|\lambda_t|}\right)^{\gamma} & (\lambda_t \ge \lambda_s \ge 0) \\ \left(1 + \alpha \frac{\lambda_s}{|\lambda_t|}\right)^{\gamma} & \left(-\frac{|\lambda_t|}{\alpha} < \lambda_s < 0\right) \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

で表わされる重み関数である.各スケールごとに算出された $S_{\sigma_h}^{line}$ は $S_{\sigma_h}^{line} \times \sigma_h^2$ により正規化される.そして、画素ごとに $S_{\sigma_h}^{line} \times \sigma_h^2$ の最大値が 100以上の値をとる画素を気管支候補領域として抽出する.気管支候補領域として抽出する.気管支候補領域として抽出する.たきのスケールで算出されたヘッセ行列の最小の固有値に対応する固有ベクトルをeとする.なお、ヘッセ行列の固有値の大小関係が円柱構造物を示したとき、最小の固有値に対応する固有ベクトルe は円柱構造物の走行方向を示している.また、そのときのヘッセ行列の算出に使った領域(4 σ)の大きさに基づいて気管支枝の半径RをR=4 σ と推定する.

2.4 管抽出フィルタ

CT 像上で気管支内部の領域は低いCT 値を示し、その周 りの気管支壁は相対的に高いCT 値を示す.また、気管支領 域は気管支の中心線に垂直な断面で見ると真円に近い形を 示すという特徴を利用し、気管支領域抽出を行う.

線強調フィルタで気管支候補領域として抽出された全ての画素に対してRRF(RadialReach Filter)^[13,14]に基づいた リーチフィルタにより処理を行う.ここでリーチフィルタ は、ある断面上の任意の画素から複数方向に周囲の画素を 探索し、周囲よりも相対的に濃度値の低い領域を抽出する フィルタである.一つの画素に対し複数の断面上で処理を 行い、一つ以上の断面上で下記の4条件が満たされた画素 を気管支候補領域内画素とする.

条件(1)
$$f(a) < T_1$$

- 条件(2) $f(s_k) f(a) > T_2(k = 1, 2, \dots, D)$
- 条件(3) 全探索方向のうちT_D%以上の方向で条件(2) を満たす.
- 条件(4) $V[l_k] < T_v$ ($(V[l_k])$ は条件(2)を満たした l_k の分散)

ここで、画素 s_k は d_k (画素 s_k から見た向き)の方向で条件 (2)を満たし、かつ画素aに最も近い画素である. l_k を方向 d_k における距離 $l_k = ||s_k - a||$ とすると、 $s_k = a + l_k \cdot d_k$ と表す ことができる.ただし、 $d_k = (\cos \psi, \sin \psi)^T$ 、 $\psi = 2\pi(k-1)/D$ 、 $l_k < L_{max}$ とする.条件(1)では、気管支内部の領域は低い濃 度値を示すという特徴を利用し、画素aの濃度値が低い画 素か否かを判定する.条件(2)、(3)では、気管支領域の周り の気管支壁は高い濃度値を示すという特徴を利用し、画素a が相対的に濃度値の高い画素によって囲まれて否かを判定 する.そして条件(4)では、気管支領域は気管支の中心線に 垂直な断面で見ると真円に近い形を示すという特徴を利用 し、画素aが真円に近い形で囲まれているか否かを判定す る.

2.5 抽出画素の統合と過抽出領域の削減

ヘッセ行列の固有ベクトル e とリーチフィルタの処理断 面の法線ベクトル n を用いて過抽出画素を除去する. すな わち, e と n がある程度同じ方向を向いているとき, 管の伸 びる方向に気管支壁が円形状に取り巻いていると判断す る. 判断式を以下に示す.

$$\frac{|\mathbf{n} \cdot \mathbf{e}|}{\|\mathbf{n}\|\|\mathbf{e}\|} \ge T_a \tag{3}$$

得られた候補領域に対して、小成分除去を行うことにより、 過抽出領域を削減する.

3. 実験と考察

3 次元胸部 CT 像 4 例に対して提案手法を適用し,結果を 評価した.実験に用いた画像の仕様は,スライス内画素数 512 × 512[画素],スライス枚数 209-728[枚],画素サイズ 0.547- 0.684[mm],スライス厚 0.625-1.25[mm]である.前処 理で用いたガウシアンフィルタの標準偏差はσ = 0.5 であ る.

パラメータを変化させながら繰り返し気管支領域抽出の 実験を行った.その結果,T₂の値を大きくするとFP は減 少したが,細い気管支枝においてTP の減少が見られた.こ れは,細い枝ほど内部と壁のCT 値の差が小さくなっている ためである.したがって,細い気管支枝を抽出する際はT₂ の値を小さくする必要がある.L_{max}の値が小さすぎると太 い気管支枝において気管支領域が抽出不可となった.これ は、リーチフィルタの処理を適用する際,L_{max}の値は最低 でも気管支枝の半径以上の値が必要であるからである.ま た,T_vの値を大きくするとFP が増加した.これは、円形 にCT 値の高い画素に囲まれていない領域も抽出されてし まったためである.したがって、T_vの値は小さく(円形と いう拘束を強く)する必要がある.

次に,繰り返し実験を行った結果から適切なパラメータ を決め,気管支領域抽出を行った.以下に示すように,推 定された気管支枝の太さによってパラメータを変化させ た.なお,パラメータT₁,N,D は全ての領域で同じ値を用い た(T₁=-700[H.U.],N=8,D=72).

- (10mm 以上) $T_2 = 500[H.U.], L_{max} = R[mm], T_V = 2.0,$ $T_D = 100[%]$
- (5mm 以上) $T_2 = 300[H.U.], L_{max} = R[mm], T_V = 1.0,$ $T_D = 100[\%]$
- (3mm 以上) $T_2 = 200[H.U.], L_{max} = 5[mm], T_V = 1.0,$ $T_D = 90[\%]$
- (その他) $T_2 = 150[H.U.], L_{max} = 5[mm], T_V = 1.0,$ $T_D = 90[\%]$

また,抽出画素情報統合で用いるしきい値はT_a = 0.90 とした. 過抽出領域除去では,連結成分の画素数が 500 画素未満の領域を除去した.本手法の抽出結果と従来手法の比較を表1 と図1-図6 に示す.表1 中の再現率は(抽出枝数/総枝数)で表わされる.なお,表1 のデータ4 は気管支が腫瘍によって途絶したデータに対する抽出結果である.また,図1-図3 は表1 中のデータ1 に対する抽出結果をボリュームレンダリング表示したものである.図4-図6 は表1 中のデータ4 の気管支が腫瘍によって途絶したデータに対する抽出結果をボリュームレンダリング表示したものである.

この結果より、気管支が途絶していたために従来手法で は抽出することができなかった領域が本手法では抽出可能 であるといえる.これは CT 像上の全画素に対して気管支 領域の特徴をもつ画素であるか調べたことにより、腫瘍な どにより気管支が途絶しても影響を受けなかったからであ

Total # of branches Recall rate[%] Recall rate of previous method FP [mm³] Case Extracted branches 253 65.7 1093.4 1 385 76.6 2 331 213 64.4 63.7(211) 2274.0 73.0 3 422 308 55.7(235) 3569.0 7 171 128 74.9 23.4(40)1678.2

Table 1 Comparison of results by the proposed and previous^[2] methods.

る.しかし、従来手法に比べ再現率が全体的に低い結果が 得られた.これは2.3節の線強調フィルタと2.4節の管抽出 フィルタでは正しく抽出されていた領域が 2.5 節の過抽出 領域削減で除去されてしまったためであると考えられる. このように除去されてしまったのは、細い気管支枝におい て抽出された領域の連結成分の画素数が少なかったためで ある.また、主気管支などの太い気管支枝の領域において も、連結成分の画素数が少なかったために除去されてしま った. そのため, 気管支らしさを考慮した FP 削減法につい て検討する必要がある.また,過抽出領域も多くみられた. これは過抽出領域と気管支領域が連結していたため、過抽 出領域同士が多く連結していたためである. 過抽出領域は 血管や肺野の壁の周辺などの濃度値の変化が大きい部分で も多くみられた. これは、ガウシアン・ラプラシアンフィ ルタを適用した際に、血管周辺の濃度値が低下し、気管支 領域に似た濃度値分布を示したためだと考えられる.

4. むすび

本稿では、3 次元胸部 CT 像からの気管支領域抽出手法 に関する報告を行った.本稿では、CT 像上で気管支内部の 領域は低い CT 値を示し、その周りの気管支壁は相対的に 高い CT 値を示すという濃度値分布特徴を利用した.また、 気管支枝は管状の構造をしており、気管支領域は気管支の 中心線に垂直な断面で見ると真円に近い形を示すという形 状特徴を利用した.本手法では、局所濃淡構造解析を行い CT 値分布及び形状特徴を調べることにより、気管支領域抽 出を行った.その結果、気管支が腫瘍などにより途絶した 場合でも正しく気管支領域を抽出することが可能であると いう結果を得た.今後の課題として、今回の抽出結果から の詳細な気管支領域の抽出手法の実現、気管支らしさを考 慮した過抽出領域の削減などが挙げられる.

参考文献

[1] 縄野繁, "読影フィルムが津波のように押し寄せてくる", CADM News Letter, no.28, pp.12-13, 2000.

[2] 尾嵜真浩, "マルチスライス CT の最新動向", 医用画像 情報学会雑誌, vol.22, no.2, pp.126-132, 2005.

[3] 鳥脇純一郎, "[特別公演] 医用画像の診断支援(CAD) に おける画像処理技術の展開", 電子情報通信学会技術研究報 告, MI, vol.102, no.56, pp.27-34, 2002. [4] 藤田広志, "コンピュータ支援診断(CAD) 研究: 過去から未来へ", 日本放射線技術学会(JSRT) 第 58 回総会学, vol.59, no.11, pp.1327-1337, 2003.

[5] 工藤翔二監修, 永井厚志編集, 一ノ瀬正和編集, "呼吸器 common disease の診療 COPD のすべて", 分光堂, 2008. [6] K. Mori, J. Hasegawa, J. Toriwaki, H. Anno and K. Katada, "Automated Extraction and Visualization of Bronchus from 3D CT Images of Lung", Proc of 1st CVRMIed'95, pp.542-548, 1995.

[7] T. Kitasaka, K. Mori, J. Hasegawa and J. Toriwaki,"A Method for Extraction of Bronchus Regions from 3D Chest X-ray Images by Analyzing Structural Features of the Bronchus", Forma, vol.17, pp.321-338, 2002.

[8] J. Tschirren, E. A. Hoffman, G. McLennan and M. Sonka, "Intrathoracic airway trees: segmentation and airway morphology analysis from low-dose CT scans", IEEE Transactions on Medical Imaging, vol.24, no.12, pp.1529-1539, 2005.

[9] T. Schlathoelter, C. Lorenz, I. C. Carlsena, S. Renischa and T. Deschamps, "Simultaneous segmentation and tree reconstruction of the airways for virtual bronchoscopy", Proc. of SPIE on Medical Imaging, vol.4684, pp.103-113, 2002.

[10] P. Lo and M. de Bruijnea, "Voxel classification based airway tree segmentation", Proc. of SPIE on Medical Imaging, vol.6914, pp.69141K-1-12, 2008.

[11] D. Aykac, E. A. Hoffman, Member, G. McLennan and J. M. Reinhardt, S. Member, "Segmentation and Analysis of the Human Airway Tree From Three-Dimensional X-Ray CT Images", IEEE Transactions on Medical Imaging, vol.22, no.8, pp.940-950, 2003.

[12] Y. Sato, C.-F. Westin, A. Bhalerao, S. Nakajima, N. Shiraga, S. Tamura and R. Kikinis, "Tissue classification based on 3D local intensity structures for volume rendering.", IEEE Transactions on Visualization and Computer Graphics, vol.6, no.2, pp.160-180, 2000.

[13] 佐藤雄隆, 金子俊一, 丹羽義典, 山本和彦, "Radial Reach Filter(RRF) によるロバストな物体検出", 電子情報通信学会 論文誌, vol.J86-D-II, no.5, pp.616-624, 2003.

[14] 脇田悠樹,林雄一郎,目加田慶人,井手一郎,村瀬洋,
"多時相 X 線 CT 像の時相間濃度特徴に基づく肝臓がん検出",画像の認識と理解シンポジウム (MIRU) 2005 論文集,
341-346, 2005/07.



Fig. 1 Correct bronchial region of Case 1



Fig. 2 Extraction result by the proposed method of Case 1 (TP: gray and FP: black)



Fig. 3 Extraction result by the previous method $^{\left[2\right] }$ of Case 1



Fig. 4 Correct bronchial region of Case 4



Fig.5 Extraction result by the proposed method of Case 1 (TP: gray and FP: black)



Fig. 6 Extraction result by the previous method $^{\left[2\right] }$ of Case 1