科学研究費補助金研究成果報告書

平成22年 6月10日現在

研究種目:若手研究(B) 研究期間:2007~2009 課題番号:19700229

研究課題名(和文) リーマン幾何的最適化法の信号処理への応用

研究課題名(英文) Applications of Riemannian optimization methods to signal processing

研究代表者

西森 康則(NISHIMORI YASUNORI)

独立行政法人産業技術総合研究所・脳神経情報研究部門・研究員

研究者番号: 00357724

研究成果の概要(和文):決まった数、次元の互いに直交する部分空間全体の集合を考えると、それは旗多様体という多様体(曲がった空間)とみなすことができる。リーマン幾何を利用したこの旗多様体の上の関数の最適化手法(最急降下法、共役勾配法やハイブリッドMCMC最急降下法)を開発し、それに基いて、信号処理で独立部分空間分析とよばれる手法の新しい学習アルゴリズムを実、複素の双方の場合に開発し、性能評価を行った。

研究成果の概要 (英文): The set of fixed number of orthogonal subspaces each of which has fixed dimensionality can be regarded as a curved space, termed the flag manifold. Using Riemannian geometry we proposed new optimization methods on this class of manifolds such as Riemannian gradient descent, conjugate gradient method and hybrid MCMC geodesic method. Based on these Riemannian optimization methods new learning algorithms for independent subspace analysis were proposed and their effectiveness over conventional algorithms was experimentally confirmed.

交付決定額

(金額単位:円)

	直接経費	間接経費	合 計
2007年度	1,000,000	0	1,000,000
2008年度	1,300,000	390,000	1,690,000
2009年度	900,000	270,000	1,170,000
年度			
年度			
総計	3,200,000	660,000	3,860,000

研究分野:信号処理、機械学習

科研費の分科・細目:情報学、感性情報学・ソフトコンピューテイング キーワード:独立成分分析、ニューラルネットワーク、信号処理、最適化

1.研究開始当初の背景

パターン認識、機械学習の分野でよく用いられる手法に部分空間法がある。高次元の特徴空間の中で各クラスのデータへの適合度が最も高い部分空間を選ぶことにより分類などを行う手法で、広く用いられている。ここ

で、ある固定された次元の一つの部分空間全体を考えると、それはグラスマン多様体と呼ばれる多様体(曲がった空間)になるので、グラスマン多様体上で適当な評価関数を定めて最適化することにより、部分空間法の解を得ることができる。このような学習の文脈

で、グラスマン多様体を用いる先行研究は今 までにあったが、複数の部分空間全体のなす 多様体上の最適化を考えることにより、ある 評価基準を満たす複数の部分空間を同時に 抽出するというアルゴリズムは開発されて こなかった。折しも、信号処理でレベルの高 い国際会議とされる IEEE International Conference on Acoustics, Speech, and Signal Processing (ICASSP)で、数年続いて 特別セッションに幾何学の信号処理への応 用に関するセッションがあり、信号処理分野 での幾何学の応用に関する関心の高さを感 じられる状況にあったが、統計的信号処理に おいてもそれまで用いられてきた多様体は シュティーフェル多様体、グラスマン多様体 がほとんどであった。(参照: (1) A. Edelman, T.A. Arias, and S.T. Smith, The Geometry of algorithms with orthogonality constraints, SIAM Journal on Matrix Analysis and Applications, pp.303-353, 1998, (2) P. A. Absil, R. Mahony, R. Sepulchre, Optimization Algorithms on Matrix Manifolds, Cambridge University Press. 2007)

そこで、複数の部分空間全体からなる旗多様 体上の最適化手法の信号処理への応用を早 期に推進すべきだと思い至った。

2 . 研究の目的

主に旗多様体を中心として、統計的信号処理 を解くニューラルネット全体のなす多様体 上でのリーマン幾何的手法最適化法を開発 し、それに基づいて独立部分空間分析などの 新しい学習アルゴリズムを開発し応用する こと。

3. 研究の方法

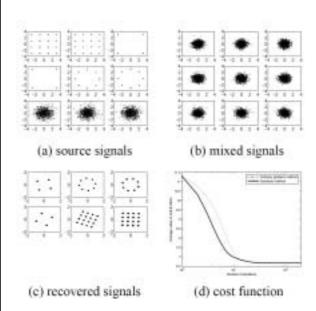
通常の実数に値をとる信号の独立部分空間 分析は、実旗多様体上の評価関数の最適化に よって、複素数に値をとる信号の独立部分空 間分析は、複素旗多様体上の最適化によって それぞれ解くことができる。そこで、通常の ユークリッド空間上で用いられてきた最適 化手法を、実旗多様体の場合に定式化するた めに、適当なリーマン計量を導入し、勾配や、 測地線、平行移動、ヘシアンなどの幾何的量、 作用素を数値計算に適した形で導出する必 要がある。ただし、複素旗多様体の場合は、 いったん実旗多様体の全測地的部分多様体 に埋め込んで、実の世界で最適化を考えた後 に、元の複素行列に戻して更新則を求めると いう手順を踏む必要がある。

4. 研究成果

(1) 実旗多様体上の最適化法による複素独立 成分分析の学習アルゴリズム

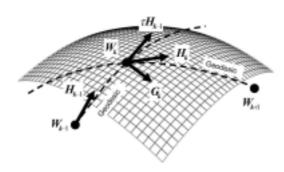
複素独立成分分析は複素シュティーフェル

多様体上の実評価関数の最適化問題を解く ことに帰着する。ところが、複素シュティー フェル多様体は、行、列共に倍のサイズの実 シュティーフェル多様体の全測地的多様体 として埋め込むことができる。このことを利 用して、実旗多様体上のリーマン幾何的最急 勾配法(自然勾配法)を用いた複素独立成分 分析の学習アリゴリズムを提案した。QAM 信 号、PSK 信号等が混合されたテストデータに 対して、通常の最急降下法と比べて収束の高 速化を実験的に確認した。



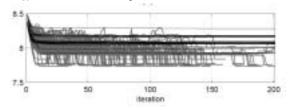
T. Raiko, and J. Karhunen, Natural Conjugate Gradient in Variational Inference, Proceedings of the ICONIP 2007 , pp.305-314) 複素旗多様体上でのアルゴリズムが定式化されたのは本研究が初めてである。複素独立部分空間分析の対象データに対して、減多様体上のリーマン後便向比较知能は、測点の改良、収束とピードの向上、収束性(収束性の大変を表別に確かめられた。ただし、(S. T. Smith, Optimization techniques on Riemannian manifolds, Fields Institute Communications Vol. 3, pp.113-136, 1994) Communications Vol. 3, pp.113-136, 1994) が実多様体の場合に証明している超一次収束 は、今回扱ったデータでは観察されなかった

。この事に関しては今後異なる問題やデータ を使って確かめる必要があると考えている。



場合にはある確率 $\exp(-\beta(t)\Delta L)$ に従って 交換する。($\beta(t)$ は温度の逆数に相当し、

本研究期間で考察されたのは、独立成分分析 や、独立部分空間分析等の、行列分解に伴う 多様体上の最適化問題であったが、自然な拡 張として、テンソルデータの分解に伴う多様 体上の最適化を考えることができる。テンソ ルデータの分解は信号処理に留まらず、近年 コンピュータヴィジョン、データマイニング でも活発に研究されている問題であり、これ に対してもリーマン幾何的最適化法の応用 を推進していきたい。



評価関数の変動

黒線:リーマン幾何的最急降下法 灰色線:ハイブリッド MCMC 最急降下法

5 . 主な発表論文等

(研究代表者、研究分担者及び連携研究者に は下線)

〔雑誌論文〕(計3件)

西森 康則、多様体学習と非線形次元縮約、 人工知能学会研究会資料 SIG-DMSM-A903、査読無し、pp.151-154

Yasunori Nishimori, Shotaro Akaho, Mark Plumbley, Natural Conjugate Gradient on Complex Flag Manifolds for Complex Independent Subspace Analysis, **Proceedings of International Conference** Artificial Neural Networks (ICANN2008), Lecture Notes in Computer Science 5164, 査読有り, pp.165—174

Yasunori Nishimori, Shotaro Akaho, Samer Abdallah, Mark Plumbley, Flag Manifolds for Subspace ICA Problems, **Proceedings of 2007 IEEE International** Conference on Acoustics, Speech, and Signal Processing (ICASSP), 査読有り, , 2007, pp.1417-1420

[学会発表](計4件)

西森 康則、多様体学習と非線形次元縮約、 人工知能学会データマイニングと統計数 理研究会、統計数理研究所、2010 年統計 数理研究所

Yasunori Nishimori, Natural Conjugate **Gradient on Complex Flag Manifolds for** Complex Independent Subspace Analysis, International Conference on Artificial Neural Networks (ICANN2008), 2008年 9月、プラハ、チェコ共和国

Yasunori Nishimori, Flag manifolds and independent subspace analysis, Workshop Geometry and representation theory of tensors for computer science, statistics and other areas, 2008 年 7 月,パロアルト (American Institute of Mathematics), アメリカ合衆国

Yasunori Nishimori, Flag Manifolds for Subspace ICA Problems, 2007 IEEE International Conference on Acoustics, Speech, and Signal Processing (ICASSP), 2007年4月、オアフ、アメリカ合衆国

6.研究組織

(1)研究代表者

西森 康則(NISHIMORI YASUNORI) 独立行政法人産業技術総合研究所・脳神経 情報研究部門・研究員 研究者番号:00357724