科伽

科学研究費助成事業 研究成果報告書

平成 29 年 6 月 6 日現在

機関番号: 32629 研究種目: 若手研究(A) 研究期間: 2014~2016

課題番号: 26702023

研究課題名(和文)筋の至適方向に基づく上肢リハビリテーション手法の開発:ロボットによる支援と定量化

研究課題名(英文) Development of an Upper Limb Rehabilitation Method Based on the Preferred Direction of Muscle: Support and Quantification by Robotics

研究代表者

植山 祐樹 (Ueyama, Yuki)

成蹊大学・理工学部・助教

研究者番号:30710800

交付決定額(研究期間全体):(直接経費) 18,400,000円

研究成果の概要(和文):本研究では、脳卒中による片麻痺等の運動障害を対象とし、筋の至適方向 (PD: Preferred direction) に基づいた上肢運動機能のリハビリテーション手法の開発を目的とした。本研究により、筋骨格系の影響を考慮した脳卒中片麻痺患者の運動機能障害モデルを構築し、それにより筋のPDに着目した新たなリハビリテーション手法を提案した。さらに、提案手法を適用することで上肢の運動機能を回復を実現するリハビリテーション支援ロボットを開発した。

研究成果の概要(英文): The objective of this study was to construct a robotic rehabilitation method to restore motor function in stroke survivors. Thus, a motor dysfunction model that considered the musculoskeletal system of individuals with hemiplegia was developed. This model was used to create a rehabilitation method based on the preferred direction of muscle, and a robotic system was constructed to execute a protocol applying it to restore upper limb motor function.

研究分野: リハビリテーション科学

キーワード: ロボティクス リハビリテーション 生体工学 神経科学 筋肉生理 至適方向 作業療法 脳卒中片

麻獁

1.研究開始当初の背景

対象に、ロボット技術を利用した計測実験、 および数値実験に基づいた計算論の両面か ら、生体が脳内で行っている運動制御のメカ ニズムについて研究を行ってきた。その中で、 上肢の筋の活動が手先の運動方向に関係し た特徴的な時空間パターンとなり、それが最 適制御則によって再現されることを明らか にした (図1)(参考文献 また、こ のような運動方向に依存した活動選択性は、 大脳皮質の一次運動野における神経活動で も見られることが知られており、至適方向 (PD: Preferred direction)と呼ばれ(参考 文献) 近年ではブレイン・マシン・インタ フェース (BMI) 技術を用いたロボットアー ムの操作にも利用されている(参考文献 -方で、脳卒中等によって脳が損傷を受け ることで運動機能が損なわれたとしても、リ ハビリテーションによってある程度の機能 回復を臨むことができる。これは、脳の可塑 的性質により、損傷した一次運動野の PD の 影響を補償するために、残存する神経細胞が リハビリテーションによって学習した結果 として捉えることができる。その際、筋活動 の PD は、筋の配置等によって決定される機 械的な PD に従わず、一次運動野の PD に強 く依存していることが知られているため(図

研究代表者はこれまで、サルおよびヒトを

本研究では、以上の考えに基づき、PDを手がかりとしたリハビリテーション手法を提案し、その実現に必要となるリハビリテーション支援ロボットを開発することを目指した。

筋活動の PD を直接的に学習させることで一 次運動野の PD の学習を促進し、運動機能の

早期回復が実現できると考えられる。

) この関係性を利用し、

<参考文献>

2)(参考文献 、

Ueyama Y. Effects of Cost Structure in Optimal Control on Biological Arm Movement: A Simulation Study, **Lecture Notes in Computer Science**, vol. 8226, pp. 241-248, 2013.

Ueyama Y, Miyashita E. Optimal Feedback Control for Predicting Dynamic Stiffness during Arm Movement, **IEEE Transaction on Industrial Electronics**, vol. 61(2), pp. 1044-1052, 2014.

Georgopoulos AP, et al. On the relations between the direction of two-dimensional arm movements and cell discharge in primate motor cortex, **Journal of Neuroscience**, vol. 2(11), pp. 1527-1537, 1982.

Velliste M, et al. Cortical control of a prosthetic arm for self-feeding, **Nature**, vol. 453, pp. 1098-1101, 2008.

Herter T, et al. Characterization of Torque-Related Activity in Primary Motor Cortex During a Multijoint Postural Task, **Journal of Neurophisiology**, vol. 97, pp. 2887-1899, 2007.

Kurtzer I, et al. Primate Upper Limb Muscles Exhibit Activity Patterns That Differ From Their Anatomical Action During a Postural Task, **Journal of Neurophisiology**, vol. 95, pp. 493-504, 2006.

2.研究の目的

本研究では、脳卒中片麻痺等の運動機能障 害を対象とし、筋の PD に基づいた上肢運動 機能のリハビリテーション手法、およびその ための支援ロボットの開発を目的とする。前 述のように、筋活動の PD は、関節の機械的 な PD には従わず、一次運動野の神経細胞の PD の分布と類似した特性を示すことから、 筋の PD は神経細胞の PD の分布と密接な関 係性があると考えられる(図2)。そのため、 脳の損傷を伴う運動機能障害において、筋へ の運動指令を生成する一次運動野内の神経 活動の PD が変調することで筋の PD も変化 し、正常な運動機能が損なわれると推測され る。このことから、ロボットによって筋活動 に基づいた外力を上肢に加えることで筋の PD を任意の状態へと誘導され、脳内におけ

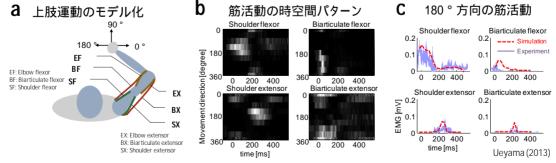


図 1. 運動方向に対する筋活動の変化。(a) 上肢のモデル化。(b) サル上肢の筋における活動電位 (EMG) の時空間パターン。運動方向に依存した活動パターンを示す。(c) 180°方向に対する EMG とシミュレーションによる予測値。最適制御即により、筋の運動方向に依存した活動パターンが再現可能。

図 2. 運動における各段階での至適方向 (PD: Preferred direction)。(各データ については参考文献、、を参照。) (a) 一次運動野の神経細胞における PD の 分布。(b) 筋および関節の機械的な PD。実 践および点線が、それぞれ筋および関節の PD を示す。筋と関節の機械的な PD は一致 しないため、筋の PD は神経細胞の PD の 分布の影響を強く受けていることが推測される。

る PD の学習および回復が促進されることが 期待できる。

本研究は、以上の仮説に基づき、正常な運動機能を回復するための効率的および定量的なリハビリテーションの実現を目指し、実施されたものである。

3.研究の方法

本研究では、脳の障害によって筋の PD が変調されるという仮定に基づき、筋活動を入力とする上肢のリハビリテーション支援ロボットを開発し、それによって外力を加えることで筋活動の PD を任意の状態へと誘導し、脳に対して正常な運動機能の再学習を促進させることを目指した。

まず、脳卒中片麻痺患者に対するリハビリテーション効果について理論的に検証するために、神経細胞のPDおよび筋活動に着目することで、運動機能障害に関する計算モデルを構築した。続いて、その計算モデルに基づき、効果的なリハビリテーション手法について提案する。最後に、上肢に対して、筋活動のPDを補正可能な外力を印加できる外骨格型の支援ロボットを開発し、基本的なヨボ実験を通して、提案するリハビリテーション手法の有効性について検討した。

4.研究成果

本研究課題における成果として、(1)脳卒中 片麻痺による運動機能障害モデルの構築お よびリハビリテーションの効果の理論的検 討、および(2)新たなリハビリテーション手法 の提案ならびにそれを実現することのでき るロボット装置の開発の2点がある。以下に それぞれの研究成果について示す。

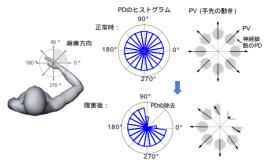


図 3. 手先座標系での運動機能障害モデル。脳卒中による片麻痺によって右斜め上(45°方向)への運動が阻害されたと仮定すると、その方向に PD を有する神経細胞を取り除くことで手先運動の麻痺を PV で表現することができる。

(1) 脳卒中による運動障害モデルの構築

一次運動野は、運動の生成において主要な 役割を担っていることは古くから知られて おり、特に手先の運動は複数の神経細胞の PD から計算される細胞集団ベクトル (Population vector: PV)で表現することが 可能である(参考文献)。このことから、 これまでに脳卒中後における片麻痺の運動 機能障害モデルとして、PD および PV に基 づいたモデルが提案されている(参考文献

。そのモデルでは、脳卒中片麻痺により、 ある運動方向への手先運動の麻痺が生じて いるときには、その運動方向に PD を有する 神経細胞が死滅していると仮定する(図3) これにより、麻痺方向への運動障害、および その近傍の運動方向に対する手先運動の偏 軌を残された神経細胞集団の PV として再現 することができる。しかし、脳卒中片麻痺患 者で見られるような筋活動の特異的な活動 をこのモデルでは再現することができない。

しかし、これは一次運動野の神経細胞のPDが手先座標系において均等に分布しているとの仮定に基づいているが、近年の報告から、実際にはPDに偏りがあり、PVが必ずしも実際の手先の運動を表現していないことが指摘されている(参考文献)加えて、一次運動野では手先の情報のみではなく、肩・肘等の関節の感覚情報のフィードバックに基づき、運動指令が生成されていると考えられる(参考文献)

そこで、PV による手先座標系での運動機能障害モデルを改良し、単純な人工神経回路モデルを用いた脳卒中片麻痺の運動機能障害モデルを提案した(図4)。提案モデルでは、関節空間での一次運動野神経細胞のPDの分布に基づいた神経細胞モデルを構築し、目標トルクから神経細胞を介して、筋指令および出力トルクへと変換する。さらに、阻害される運動方向へのPDを有する神経細胞を取り除くことで、上肢の麻痺を再現した。

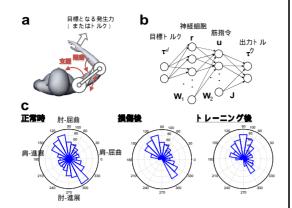


図 4. 筋骨格系における運動機能障害モデル。(a) 関節運動訓練によるリハビリテーション。(b) 神経回路モデル。(c) 神経細胞の PD の関節トルク平面における極座標ヒストグラム。左からそれぞれ、正常時、障害後、および訓練後における PD の分布の変化を示す。

さらに、目標トルクに出力トルクを一致させるように神経回路を再学習させたところ、出力トルクの再学習は可能であったものの(図5)、PDの分布は正常時と全く異なる形状を示した。その際、筋の活動パターンも正常時とは異なることから(図6)トルクに着目したリハビリテーションのみでは、正常な運動機能を回復するのには不十分である可能性が示唆された。

以上の成果により、提案モデルでは、既存のモデルで考慮されていなかった筋骨格系の影響が組み込まれており、それによって、障害による幾何学的な運動の変化に加え、筋活動の変調も検討することが可能となる。したがって、提案モデルは、今後、リハビリテーション手法の検討や理論的な検証を行う上で、非常に有益なモデルとなると考えられる。

(2) 新たなリハビリテーション手法の提案

(1)の成果より、上肢のリハビリテーションにおいて、既存のロボット療法等で実施されていたような関節トルクの補助だけでは筋の活動パターン、および神経細胞のPDを正常時に回復するのが困難であると考えられる。そこで、筋電位(EMG)信号を利用し、筋のPDを介して、神経細胞に作用させることを目指した新たなリハビリテーション手

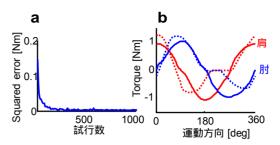


図 5. 運動機能障害モデル対する関節運動 訓練の効果。(a) 目標トルクと生成トルク との誤差の二乗平方和。(b) 訓練終了後に おける肩および肘の関節トルク。赤線および で青線はそれぞれ、肩および肘の関節トルク クを示す。また、点線および実線はそれぞれ、障害後および訓練終了後の関節トルク を示す。

法を提案した(図7)。

提案する方法では、EMG 信号をフィードバックとし、筋の PD を補正する外力をロボット装置によって各関節に与えることで、神経細胞の PD の回復をさせることが可能になると考えられる。これは、筋活動の PD が神経細胞の PD と強く結び付いているという仮定から導き出されるものである。

さらに、提案手法を実現するために、本研究では上肢リハビリテーション支援ロボットを開発した(図8)。開発したロボットは3つのモータを有し、肩、肘および手首関節の独立したトルクを生成することで、運動のある。その際に各関節はモータに接続されたワイをはって駆動され、ロボットに内蔵されたワイによって駆動され、ロボットに内蔵されたコンピュータによって制力である。さらに、肘および肩関節をハードウェア的に連動させ、協調動作を実現する二関が機構を有しており、筋活動に基づいたリテーション手法に関するアイデアを検証することができると考えている。

若干名の健常被験者に対して、予備実験を 実施した。その結果、ロボットによる肩 の外的な作用により、筋の PD を 変調することが可能であった。今後、被験者 対象を増やすことで、十分なデータを取得す るとともに、早急に論文にまとめ、国際学術 論文誌に投稿する予定である。さらに、当該 研究で提案したリハビリテーション手法の 実用化に向け、今後もエビデンスを蓄積する ために様々な異なる条件下での実験、および

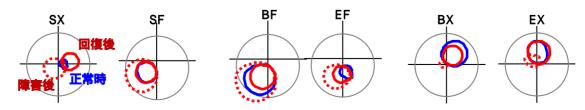


図 6. 関節の運動方向に対する筋活動パターンの変化。青実線、赤点線、および赤実線はそれぞれ、正常時、障害後、およびリハビリテーション訓練後を示す。

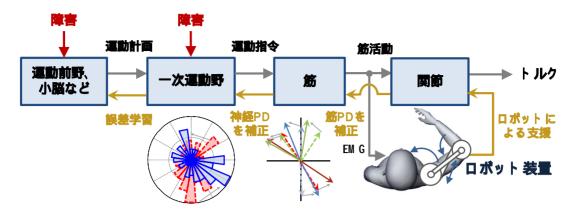


図 7. **筋活動の PD を使用したリハビリテーション。**脳卒中等による脳神経の死滅により、神経細胞集団の PD の分布が変調され、正常な筋活動が阻害されると仮定。筋活動 (EMG) に基づき、患者の上肢関節に対して、変調された筋の PD を補正するような外力をロボットによって加える。それにより、筋の PD を介し、神経細胞の PD が正常な状態の分布に補正される。

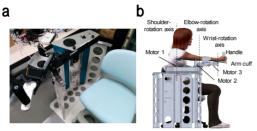


図 8. **開発した上肢リハビリテーション支援ロボット。(a)** 実機写真。**(b)** 側面図。肩、肘および手首の3関節に対して、独立した外的トルクが印加可能。

検証を進めていく予定である。

<参考文献>

Georgopoulos AP, et al. Primate motor cortex and free arm movements to visual targets in three-dimensional space. II. Coding of the direction of movement by a neuronal population, **Journal of Neuroscience**, vol. 8(8), pp. 2928-2937, 1988.

Reinkensmeyer DJ, et al. Modeling reaching impairment after stroke using a population vector model of movement control that incorporates neural firing-rate variability, **Neural Computation**, vol. 15(11), pp. 1619-2642, 2003.

Scott SH, et al. Dissociation between hand motion and population vectors from neural activity in motor cortex, **Nature**, vol. 413(6852), pp. 161-165, 2001.

Pruszynski JA, et al. D Primary motor cortex underlies multi-joint integration for fast feedback control, **Nature**, vol. 478(7369), pp. 387-390, 2011.

5. 主な発表論文等

[雑誌論文](計 6 件)

Ueyama Y. Optimal feedback control to

describe multiple representations of primary motor cortex neurons, **Journal of Computational Neuroscience**, 2017 (印刷中).

DOI: 10.1007/s10827-017-0650-z (査読有り)

<u>Ueyama Y</u>. System identification of neural mechanisms from trial-by-trial motor behaviour: modelling of learning, impairment and recovery, **Advanced Robotics**, vol. 31(3), pp. 107-117, 2017. DOI: 10.1080/01691864.2016.1266966 (査読有り)

檀山祐樹. 範囲:リハビリテーションを計 算理論で理解する, **地域ケアリング**, vol. 18(4), pp. 94-98, 2016.

(査読無し)

檀山祐樹. リハビリテーションの計算理 論, **Bio Clinica**, vol. 30(12), pp. 96-100, 2015.

(査読無し)

<u>Ueyama Y.</u> A Bayesian Model of the Uncanny Valley Effects for Explaining the Effects of Therapeutic Robots in Autism Spectrum Disorder, **PLOS ONE**, vol. 10(9):e0138642, pp. 1-12, 2015. DOI: 10.1371/journal.pone.0138642

DOI: 10.1371/journal.pone.0138642 (査読有り)

Ueyama Y. Mini-max feedback control as a computational theory of sensorimotor control in the presence of structural uncertainty, Frontiers in Computational Neuroscience, vol. 8(119), pp. 1-14, 2014. DOI: 10.3389/fncom.2014.00119 (査読有り)

[学会発表](計 4 件)

<u>Ueyama Y.</u> A Model of Motor Impairment after Stroke for Predicting Muscle Activation Patterns, **The 22nd International Conference on Neural** Information Processing (ICONIP2015), Part II, Lecture Notes in Computer **Science**, vol. 9490, pp. 432-439, Istanbul (Turkey), November 2015. DOI: 10.1007/978-3-319-26535-3 49 (査読有り)

Ueyama Y. A Computational Model of Anti-Bayesian Sensory Integration in the The Size-Weight Illusion. 21st **International Conference on Neural** Information Processing (ICONIP2014), Part.II, Lecture Notes in Computer **Science**, vol. 8835, pp. 76-83, Kuching (Malaysia), November 2014. DOI: 10.1007/978-3-319-12640-1 10

(査読有り)

Uevama Y. Optimal feedback gain indicating the preferred direction, The 37th Annual Meeting of the Japan Neuroscience Society, P2-119, Yokohama (Kanagawa), September 2014.

(査読無し)

Ueyama Y. A Computational Study of Robotic Therapy for Stroke Rehabilitation Based on Population Coding, The 2014 International Conference on Brain Informatics and Health (BIH2014), Lecture Notes in Artificial Intelligence, vol. 8609, pp. 290-300, Warsaw (Poland), August 2014.

DOI: 10.1007/978-3-319-09891-3 27 (査読有り)

[その他] オンラインデータベース (ModelDB) http://modeldb.yale.edu/185338

6. 研究組織 (1)研究代表者

植山 祐樹 (UEYAMA, Yuki) 成蹊大学・理工学部 システムデザイン学科・助教

研究者番号:30710800