計測自動制御学会東北支部 342 回研究集会 (2023.5.26) 資料番号 342-3

複数台深度カメラを用いた複合現実ウェアラブルゲームによる 身体バランス評価

Body Balance Evaluation Using Mixed Reality Wearable Game with Multiple Depth Cameras

○反町優平, 沓澤京, 大脇大, 林部充宏

○ Yuhei Sorimachi, Kyo Kutsuzawa, Dai Owaki, Mitsuhiro Hayashibe

東北大学

Tohoku University

キーワード: 複合現実 (Mixed Reality), モーションキャプチャ (depth sense), 身体バランス (Body balance), リハビリテーション (Rehabilitation)

連絡先: 〒 980-8579 宮城県仙台市青葉区荒巻字青葉 6-6-01 東北大学 青葉山キャンパス 機械系共同棟
503 反町優平 Tel.:022-795-6970 Fax.:022-795-6971 E-mail: yuhei.sorimachi.q1@dc.tohoku.ac.jp

1. 緒言

現在日本では高齢化が進み、超高齢社会へと 突入している. 高齢者は加齢による運動機能の 低下により転倒リスクが高くなることが知られ ている. 高齢者の転倒は、骨折や頭部外傷など の大けがにつながりやすい. 転倒のリスクを低 下させるためにはバランス能力の維持を目的と したリハビリテーションが有効である.現状の リハビリテーションは、療法士と患者が一対一 で行われることが多いため限られた時間の中で リハビリを行う必要がある.また、リハビリの 評価は療法士の知識や経験に基づくものが多く, 療法士の負担は大きくなっている.近年では, 需要の増加に伴い理学療法士・作業療法士の養 成数は増加している¹⁾.一方で,現場では療法 士の増加に伴う質の低下が懸念されている²⁾. こうした問題解決のために、運動評価の自動化

や定量的なデータに基づくリハビリ評価などに よって療法士の負担を軽減させることが重要で ある.

バランスリハビリテーションでは、モーショ ンキャプチャを利用した運動機能評価が行われ てきた.小嶋ら³⁾は深度カメラを用いて定量 的なバランス評価を可能にするゲームを開発し た.Pezzera ら⁴⁾は深度カメラとバランスボー ドから取得した重心と床反力を Mixed Reality (MR)デバイスを用いてグラフ化するシステム を開発した.これらの研究では、モーションキャ プチャを一台の深度カメラで行っている.深度 カメラは安価でありマーカレスで使用できるた め、手軽に使用できるモーションキャプチャ機 器として知られている.一方で、対象が障害物 によってカメラから隠されることでトラッキン グが不正確になるという問題点がある.ゆえに、 先行研究では被験者の動きがトラッキングしや すい運動に限られている.また,小嶋ら³⁾の 研究では,スクリーンを用いて運動の目標位置 を提示している.スクリーンのような平面では, 前後方向を含む三次元的な運動を誘導すること は難しい.

そこで本研究では,深度カメラを用いて従来 と比べて自由度の高い動きを可能とするバラン ス機能評価システムを実現することを目的とす る.この目的を達成するために,二台の深度カ メラを用いたモーションキャプチャと MR デバ イスを用いたバランス評価ゲームを作成した. 複数台の深度カメラを用いることでトラッキン グ可能な範囲を拡大することを目指した.また, MR デバイスを用いることで,ゲーム内で実空 間における三次元的な動きの運動タスク指示を 可能にしている.そして,バランスゲーム中の トラッキング精度について検証実験を行った.さ らに,ゲーム後に深度カメラから得られたデー タに基づいたバランス機能評価も行った.

2. 手法

2.1 システム概要

本研究で開発したシステム概要を図1に示す. 被験者は,MR-HMD(Head Mounted Display) デバイスを装着してゲームを行う.そして,ゲー ム中の様子を被験者の前後に設置した二台の深 度カメラを用いてモーションキャプチャする.深 度カメラから得られた関節の位置情報を基に被 験者のバランス能力を定量的な評価を行う.MR バランスゲーム,モーションキャプチャ,バラ ンス機能評価についてそれぞれ説明する.



Fig. 1: System overview chart

2.2 Mixed Reality (MR)

MRとは,現実世界の視界に対して仮想の物体 を重ねて表示する技術である.MRでは仮想物体 に触れて相互作用を行うことが可能である.現実 世界の視界を維持しながら三次元的な動きを行 うことができるため,MRはリハビリテーショ ンの分野で注目を集めている.MRはVirtual Reality (VR)とは異なり,現実世界の物体との 相互作用や周囲の環境の認識が可能である.MR 技術を用いることでコントローラを用いること なく普段と同様の動きでリハビリに取り組むこ とができる.

本研究では、MR-HMD デバイスである Microsoft 社の HoloLens2⁵⁾を用いて MR バラン スゲームを行った. HoloLens2 は透過型ホログ ラフィックレンズを通して現実の視野に対して 仮想のオブジェクトを表示することができる. IMU,深度カメラ、赤外線カメラ等のセンサを 搭載しており、周辺の空間をマッピングするこ とでジェスチャーでの操作が可能である.また、 PC などのコンピュータやバッテリにつなげる 必要が無いため、装着した状態で自由に動き回 れるという特徴を持つ.

2.3 MR バランス評価ゲーム

バランス評価のため図2に示すリーチとステッ プの MR ゲームを作成した.リーチは前方に現 れるオブジェクトを足を動かさずに順番にタッ チしていくゲームである.オブジェクトは被験 者の正面と左右 30°, 60°の角度の5方向に出 現する.時間は45秒間,左右の手でそれぞれ行う.ステップは,前方に現れる円形のオブジェクト領域に順番に足を動かしていくタスクである.こちらも正面と左右30°,60°の角度の5方向に出現する.時間は45秒間,左右両足でそれぞれ行う.これらのタスクでは,MRを用いることでスクリーンなどに映すゲームでは難しい前後方向の運動指示も可能にしている.

また,MRゲームの座標系と深度カメラの座 標を統一するためにARマーカーを用いた.図 3に示すように,ARマーカーとして用いるQR コードを深度カメラの後方に向きをそろえて設 置する.このQRコードを HoloLens2 で認識す ることで,QRコード上に表示された物体の姿 勢・座標を取得して深度カメラ座標へ変換する 回転行列を求める.この変換を行うことで深度 カメラに対して正面の向きでゲームを開始する ことができる.





(b) Step Game

Fig. 2: MR balance evaluation game



Fig. 3: Motion capture system

2.4 モーションキャプチャシステム

本研究では図3に示すようにMRデバイスを 装着した被験者に対して,二台の深度カメラを 用いてモーションキャプチャを行った.使用し た深度カメラはIntel社の RealSenseD455⁶)と RealSenseD435⁷)である.

複数台の深度カメラを用いる場合には、それ ぞれの深度カメラが持つ座標系を統一する必要 がある.そこで、本研究では古畑ら⁸⁾のキャリ ブレーション手法を用いた.この手法では、二 台の深度カメラでそれぞれ被験者を撮影して骨 格モデルを作成する.そして、ReakSenseD435 から得られた骨格モデルが RealSenseD455 から 得られた骨格モデルと重なるような回転行列を 最適化によって求める.RealSenseD455 座標系 の位置 *qi* を RealSenseD435 の座標系の位置 *pi* に変換する座標変換は

$$\boldsymbol{p}_i = c\boldsymbol{R}\boldsymbol{q}_i + \boldsymbol{t} \tag{1}$$

と表される. ここで, Rは回転行列, tは並進ベ クトル, cはスケール係数である. そして, RealSenseD435 座標系から RealSenseD455 座標系 への座標変換に必要なパラメータR, t, cを求 めるために, $p_i \ge q_i$ の誤差を最小化する最適化 問題

$$\underset{\boldsymbol{R},\boldsymbol{t},c}{\arg\min} \sum_{i} \|\boldsymbol{p}_{i} - (c\boldsymbol{R}\boldsymbol{q}_{i} + \boldsymbol{t})\|^{2} \qquad (2)$$

を解くことで、二つの深度カメラ間の座標変換 が求められる.

2.5 安定性評価

ゲーム中のバランス機能の評価指標として身 体バランスの安定性評価⁹⁾を用いた.この評価 指標では、支持基底面の中心と Central Moment Pivot (CMP)間の距離によって評価される.身 体バランスの安定性評価を求める手順を以下に 示す.

1) 重心の計算

- 2) CMP の計算
- 3) 支持基底面の計算
- 4) Stability Index の計算

これらの計算についてそれぞれ説明する.

2.5.1 重心の計算

重心の計算には、Segmental Method¹⁰⁾とい う手法を用いる.この手法では、全身を14個の 部位に分けてそれぞれの Center of Mass (CoM) を足し合わせることで全身の CoM を求める.全 身の CoM の x 座標は、

$$x_{CoM} = \frac{\sum (m_{seg_i} \cdot x_{CoM_i})}{\sum m_i} \tag{3}$$

と表される. x_{CoM} は CoM の x 座標, m_{seg_i} は 身体の各部位の質量, x_{CoM_i} は身体の各部位の CoM の x 座標, $\sum m_i$ は全身の質量を表す.

身体の各部位の x_{CoM_i} は, Body Segment Parameters (BSP) という人体計測データを用いる. 本研究では Leva¹¹⁾ による BSP を用いる.身体 の各部位において,胴体に近い側の端を近位端, その反対側を遠位端とし,近位端と遠位端のx座標をそれぞれ x_p, x_d とする. x_{CoM_i} が身体部 位に対して,その近位端からどの割合に位置す るかを %*CoM* とすると,BSP に基づき, x_{CoM_i} は次式で求められる.

$$x_{CoM_i} = x_p + \frac{\% CoM}{100} \cdot (x_d - x_p)$$
 (4)

同様にして, y 座標と z 座標についても求められる.

2.5.2 CMP の計算

CMP は、床反力と平行で重心を通る直線と 床が交わる点であり、重心角運動量の変化率が ゼロとなるように設定される点である.この点 が支持基底面よりも外側にあるときに、身体の バランス維持が困難となる.CMP *p*_f は以下の 式で表される.

$$p_f = \frac{(p_0 - c) \cdot n}{f \cdot n} f + c \tag{5}$$

$$\boldsymbol{f} = \boldsymbol{M}(\boldsymbol{\ddot{c}} - \boldsymbol{g}) \tag{6}$$

ここで, *c*は身体重心の座標, *p*₀は地面上の 点, *f*は床反力ベクトル, *n*は床面に垂直なベ クトル, *M*は総質量, *g*は重力加速度である. 式(6)により床反力を重心の加速度から近似す ることで床反力計を用いずにバランス状態を評 価できる.

2.5.3 支持基底面の計算

支持基底面とは、体重を支えるために床と接し ている部分で囲まれた範囲のことである.支持基 底面には、床に接地している足を囲む最小の楕円 MVEE (Minimum Volume Enclosing Ellipsoid)¹²⁾ を用いた. MVEE から楕円の大きさや角度など の情報を含む 2 × 2 行列 A と中心点 c_o が得ら れる.

2.5.4 Stability Index の計算

CMP p_f と中心点 c_o の距離 $d_{\mathbf{A}, \mathbf{c}_o}(p_f)$ は,

$$d_{\mathbf{A},\mathbf{c}_{o}}(\boldsymbol{p}_{f}) = \sqrt{\left(\boldsymbol{p}_{f} - \boldsymbol{c}_{o}\right)^{T} \mathbf{A}(\boldsymbol{p}_{f} - \boldsymbol{c}_{o})} \quad (7)$$

で表される. $d_{\mathbf{A},\mathbf{c}_o}(p_f)$ は CMP p_f 中心点 c_o と 重なっているときは 0, MVEE の周上にあると きは 1 となる. 評価指標 Stability Index $s \in$ [0,1] は

$$s = \min(d_{\mathbf{A},\mathbf{c}}(\boldsymbol{p}_f), 1) \tag{8}$$

と定義される. Stability Index *s* が 0 のとき最 もバランスが良く, 1 のとき最もバランスが悪 いという評価となる. 身体バランスが安定であ る場合と不安定である場合の姿勢の例を図 4 に 示す.



(a) Stable body balance



(b) Unstable body balance

Fig. 4: Examples of body balance stability assessment

3. 実験

3.1 トラッキング性能

二台の深度カメラを用いた場合に,一台の場 合と比較してどの程度モーションキャプチャ性 能が向上するか確認するための実験を行った. リーチ,ステップの各 MR ゲームを 10 回ずつ行 い,深度カメラで検出できる 19 個の関節をすべ て検出できた時間の割合で性能を評価した.二 台の深度カメラを用いる場合には,被験者に対 して正面と右側,正面と左側,正面と後方の三 パターンの配置で行った. その結果を図5に示す.全体として深度カメ ラニ台を用いたときは一台の時と比べて精度が 上昇した.また,正面と左側に深度カメラを設 置した場合には,右手リーチと右足ステップの タスクにおいて,一台の場合と比較して大きく 精度が向上した.しかし,左手リーチと左足ス テップのタスクでは,右手右足のときほど精度 は向上しなかった.一方で,正面と右側に設置 したときには,左手リーチと左足ステップのタ スクでは大きく精度が向上し,右手リーチと右 足ステップのタスクではそれほど精度は向上し なかった.



Fig. 5: Percentage of time all joints were recognized in each game

図 6,7にある一回のステップゲームにおいて, 深度カメラー台と被験者の前後に設置した二台 の深度カメラで測定したそれぞれの重心軌跡を 示す.重心のxz軌跡を比較すると一台の深度カ メラでは3つの方向にのみ軌跡が現れているの に対し,二台の深度カメラでは5つの方向に軌 跡が現れている.このことから被験者の前後に 深度カメラを設置した場合は一台の深度カメラ では確認できない5方向すべてのステッピング が定量化できていることが分かる.



Fig. 6: Center of gravity trajectory mesured by one depth camera



Fig. 7: Center of gravity trajectory mesured by two front and behind cameras

3.2 バランス機能評価

MRゲームの難易度を変えてバランス評価を 行い,本システムで被験者のバランス状態を適 切に評価できているか確認する実験を行った.

作成した MR バランスゲームを,通常の状態 とウェイトを付けた状態プレイしてそれぞれ身 体バランスの安定性評価を測定した.被験者は 成人男性 5 人(平均年齢 22.4±0.5 歳)である. リーチでは 0.67kg のウェイトを両手首に,ステッ プでは 1.82kg のウェイトを両足首に装着した. 図 8 は各ゲームにおける被験者 5 人の Stability Index の平均を表している.すべてのタスクに おいて Stability Index はウェイト有りの場合の 方が大きい値となった.ゆえに,ウェイトを装 着した場合の方が不安定であるという評価が得 られた.



Fig. 8: Evaluation of body balance stability with and without weight

4. 考察

二台目の深度カメラを被験者の左右に設置し た場合に、 左右のタスクでモーションキャプチャ 性能に差が出たのは、バランスゲームに身体を ひねる動きが含まれるためだと考えられる. リー チ,ステップの各ゲームでは手足を前方5方向 の目標へと移動させている.ゆえに、右手右足 を斜め左方向に動かすときと、左手左足を斜め 右方向に動かすときに身体をひねる動きとなる. 深度カメラは正面から撮影したときに最も精度 が高くなる. そのため, 深度カメラの方向へ身 体をひねったときには精度が大きく上昇したの だと考えられる.一方,反対側へひねったとき には身体に隠される関節が多くなり精度が向上 しなかったのだと考えられる. 被験者の前後に 設置したときにはタスクの左右にかかわらず精 度が向上しており、深度カメラを二台用いる際 には被験者の前後が最適な配置だと考えられる.

図 6,7 の重心軌跡を比較すると,深度カメラ 一台では 3 方向にのみ軌跡が現れているのに対 して,深度カメラを被験者の前後に設置した場 合には 5 方向すべてのステッピングが定量化で きている.このことから,二台の深度カメラを用 いることでトラッキング可能な範囲が拡大して いることが示された.重心の時間変化のグラフ では,深度カメラ一台ではトラッキングできず 値が変化していない時間が所々に見られる.一 方,深度カメラ二台の場合では,常に値が変化 しているように見える.このことからも,二台 の深度カメラを用いることでモーションキャプ チャ性能が向上していることが確認できる.

ウェイトを装着すると,手足を挙げて維持す る動きにおいてバランスを保つことが難しくな る.よって,ウェイト有りの場合の方が通常よ りも不安定であるという評価が予想される.図 8からウェイト有りのとき,通常時と比較してバ ランス状態が不安定であるという結果が得られ た.したがって,MRバランスゲームと二台の 深度カメラを用いて,定量的に被験者のバラン ス評価を行うことが可能であることが示された.

5. 結言

MR デバイスを用いたバランスゲームを開発 し、身体バランスの安定性評価の指標を用いて バランス機能評価を行った.MRを用いたゲー ムにより実空間上での運動目標を提示可能とし た.また、二台の深度カメラによるトラッキン グにより従来と比べて広範囲の動きをトラッキ ングし、バランス状態を定量的に評価ができる ことを示した.より日常に近い動きでのバラン ス評価ができたことで将来的に実際のリハビリ テーション現場での活用が期待できる.

今後の課題として,座った状態でのバランス リハビリテーションに MR を活用することや, HoloLens2 を用いてリアルタイムでバランス状 態を評価できるシステムの開発が考えられる.

参考文献

- 1) 日本理学療法士協会.理学療法士国家試験合 格者の推移. https://www.japanpt.or.jp/ activity/data/. (Accessed on 21/02/2023).
- 2) 山田洋一, 丸山仁司. 理学療法士の自己認識から抽出した今後の育成課題 -医療機関に勤務する理学療法士の調査, 2012.
- 3) Moeko Kojima, Kyo Kutsuzawa, Dai Owaki, and Mitsuhiro Hayashibe. Game-based evaluation of whole-body movement functions with com stability and motion smoothness. In 2022 44th Annual International Conference of the IEEE Engineering in Medicine and Biology Society (EMBC), pp. 4354–4357, 2022.

- 4) Manuel Pezzera, Eleonora Chitti, and N. Alberto Borghese. Mirarts: A mixed reality application to support postural rehabilitation. In 2020 IEEE 8th International Conference on Serious Games and Applications for Health (SeGAH), pp. 1–7, 2020.
- 5) Microsoft. Hololens2. https://www. microsoft.com/ja-jp/hololens/hardware. (Accessed on 22/02/2023).
- 6) Intel. Intel realsense depth camera d455. https://www.intelrealsense. com/depth-camera-d455/. (Accessed on 22/02/2023).
- 7) Intel. Intel realsense depth camera d435. https://ark.intel.com/content/ www/jp/ja/ark/products/128255/ intel-realsense-depth-camera-d435. html. (Accessed on 22/02/2023).
- 8) Kazuki Furuhata, Kyo Kutsuzawa, Dai Owaki, and Mitsuhiro Hayashibe. Systematic motion integration with multiple depth cameras allowing sensor movement for stable skeleton tracking. In 2022 44th Annual International Conference of the IEEE Engineering in Medicine and Biology Society (EMBC), pp. 1801–1804, 2022.
- 9) M. Hayashibe, A. González, and P. Fraisse. Chapter four - personalized modeling for home-based postural balance rehabilitation. In Jun Ueda and Yuichi Kurita, editors, *Human Modelling for Bio-Inspired Robotics*, pp. 111–137. Academic Press, 2017.
- Joseph Hamill and Kathleen M Knutzen. Biomechanical basis of human movement. Lippincott Williams & Wilkins, 2006.
- Paolo De Leva. Adjustments to zatsiorskyseluyanov" s segment in ertia parameters. J biomech, Vol. 29, No. 9, pp. 1223–1230, 1996.
- 12) Michael J. Todd and E. Alper Yıldırım. On khachiyan's algorithm for the computation of minimum-volume enclosing ellipsoids. *Discrete Applied Mathematics*, Vol. 155, No. 13, pp. 1731–1744, 2007.