

การประมวลผลภาพ 3 มิติเพื่อตรวจจับการหกล้มภายในบ้านของผู้สูงอายุ

3D Image Processing for Indoor Fall Detection of Elderly

 สุพัตรา วะยะลุน^{1*}

 Suphatra Wayalun^{1*}

บทคัดย่อ

การพลัดตกหกล้มเป็นปัญหาสำคัญทางด้านสาธารณสุขในผู้สูงอายุ เนื่องจากอุบัติการณ์ที่เพิ่มสูงขึ้น และผลกระทบที่ตามมา นอกจากจะส่งผลให้เกิดอาการบาดเจ็บทางร่างกายแล้วยังสามารถส่งผลให้เกิดการเจ็บป่วย และสูญเสียชีวิตในที่สุด งานวิจัยนี้มีวัตถุประสงค์ เพื่อทบทวนทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับการประมวลผลภาพ 3 มิติเพื่อตรวจจับการหกล้มภายในบ้านของผู้สูงอายุซึ่งไม่ต้องสวมใส่อุปกรณ์ใด ๆ ให้เกิดความรำคาญ การพัฒนาระบบ การตรวจจับการล้มในรูปแบบการวิเคราะห์ผลจากภาพจะระบุสถานะของการล้มได้เมื่อผู้สูงอายุล้มลงไปที่พื้น จาก การทบทวนวรรณกรรม สามารถวิเคราะห์ส่วนต่างๆ บนร่างกายได้ถึง 20 จุดโดยไม่ต้องติดตั้งอุปกรณ์เสริมใดๆ และ นอกจากนี้ยังเป็นอุปกรณ์ที่รองรับการตรวจจับการเคลื่อนไหว เสียงและท่าทาง ดังนั้นผู้พัฒนาเทคโนโลยีการตรวจจับ การล้มของผู้สูงอายุควรรักษาฟังก์ชันของกล้องโคเนคต์ การพัฒนาโปรแกรมเพื่ออ่านค่าจากการประมวลผลภาพ การ จำลองสถานการณ์การล้มเพื่อพัฒนาอัลกอริทึมหลากหลายรูปแบบเพื่อรองรับกับลักษณะการเคลื่อนไหวของร่างกาย ลักษณะการล้ม วิธีการประมวลผลภาพดิจิทัล การตรวจจับการเคลื่อนไหวและระบุตำแหน่งของกล้องโคเนคต์ วิธีการ รู้จำท่าทางมนุษย์แบบ 2 มิติและ 3 มิติ จุดศูนย์กลางมวลของร่างกายมนุษย์และเทคนิควิธีการวัดประสิทธิภาพ เป็นต้น

คำสำคัญ: การประมวลผลภาพ 3 มิติ การตรวจจับการหกล้ม ผู้สูงอายุ

Abstract

The Falls are important problem for elderly health public. The incidence rate is rising and subsequent. The results in physical injuries also cause illness and death. The purpose of this research is review theories and related researches in 3D Image Processing for Indoor Fall Detection of Elderly. The elderly can live independently. The developing systems to detect wind in the form of image analysis to identify the presence of the elders fell down on the floor. The review literature can be analyzed body parts up to 20 points without installing any accessories and also compatible devices to detect motion, voice and gesture. Therefore, the technology of fall detection development for elderly should be a Kinect sensor's function. The developing programs for read form the image processing, simulation fall to algorithms for variety of models with the movement of the body, falling to digital image processing characterized, motion detection and identification of Kinect sensor. The 2 dimensional and 3 dimension human gestures recognition. The mass center of the human body and measure performance techniques and so on.

Keywords: 3D Image Processing, Fall Detection, Elderly

¹ อาจารย์ ปร.ค. (เทคโนโลยีอุตสาหกรรม) อาจารย์ประจำมหาวิทยาลัยราชภัฏสุรินทร์ อ.เมือง จ.สุรินทร์ 32000
 * ผู้นิพนธ์ประสานงาน โทรศัพท์ : 085-6824711 อีเมล : bc2011com@gmail.com
¹ Lecturer D.P.A.(Industrial Technology) Faculty of Industrial Technology Surin University, Muang District, Surin Province 32000
 * Corresponding Author Tel. : 085-6824711 e-mail : bc2011com@gmail.com



บทนำ

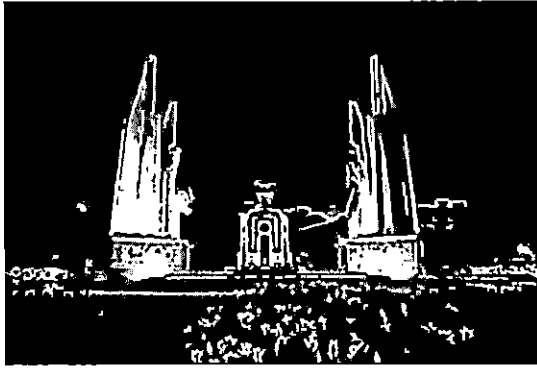
การหกล้มในผู้สูงอายุเป็นปัญหาสาธารณสุขที่นับวันจะเพิ่มขึ้นทั่วโลกเนื่องจากจำนวนและอายุขัยของผู้สูงอายุเพิ่มขึ้น สำหรับประเทศไทยในการสำรวจสุขภาพประชากรไทยโดยการตรวจร่างกาย ครั้งที่ 4 พ.ศ. 2551 - 2552 ของสำนักงานสำรวจสุขภาพประชากรไทย พบว่า ผู้สูงอายุหกล้ม ร้อยละ 18.5 โดยผู้สูงอายุหญิงหกล้มสูงกว่าผู้สูงอายุชายเกือบ 1 เท่าตัวผู้สูงอายุครึ่งหนึ่งหกล้มนอกบริเวณบ้านเป็นผู้สูงอายุชายมากกว่าผู้สูงอายุหญิง รองลงมาหกล้มภายในบ้านเป็นผู้สูงอายุหญิงมากกว่าผู้สูงอายุชาย เมื่อพิจารณาสถานที่หกล้มตามกลุ่มอายุพบว่า ผู้สูงอายุ 60 - 69 ปี หกล้มนอกตัวบ้านสูงกว่าทุกกลุ่มอายุทั้งชายและหญิง ส่วนผู้สูงอายุ 80 ปีขึ้นไป หกล้มในบริเวณบ้านสูงกว่าทุกกลุ่มอายุทั้งชายและหญิง สาเหตุของการหกล้มลำดับแรกคือ การลื่น ทั้งผู้สูงอายุหญิงและชาย ส่วนสาเหตุรองลงมาของการหกล้มของผู้สูงอายุชาย ได้แก่ การสะดุดสิ่งกีดขวาง ร้อยละ 38.8 และการเสียการทรงตัว ร้อยละ 32.1 ส่วนสาเหตุของการหกล้มในผู้สูงอายุหญิงเพราะเสียการทรงตัว ร้อยละ 37.0 และสะดุดสิ่งกีดขวาง ร้อยละ 32.1 [1]

ในปี 2555 “Shell Point Retirement Community” ซึ่งเป็นองค์กรไม่แสวงกำไรแห่งหนึ่งของสหรัฐที่ทำงานเกี่ยวกับผู้สูงอายุ ได้รายงานปัญหาที่เกี่ยวกับการหกล้มของผู้สูงอายุ ซึ่งเป็นสาเหตุที่ทำให้ผู้สูงอายุต้องนอนโรงพยาบาลนานขึ้นเป็น 2 เท่าของการเข้าโรงพยาบาลเพื่อรักษาตัวด้วยเหตุผลอื่น ๆ ของผู้สูงอายุ การหกล้มเป็นสาเหตุสำคัญที่นำไปสู่การเสียชีวิตของผู้สูงอายุอเมริกันที่อายุ 65 ปี ขึ้นไป โดยจากข้อมูลการเสียชีวิตของผู้สูงอายุอเมริกันในแต่ละปี พบว่าอย่างน้อยประมาณปีละ 9,500 ราย ที่มีข้อมูลว่าเกี่ยวข้องกับปัญหาการหกล้มก่อนที่จะเสียชีวิต นอกจากนี้การหกล้มที่เป็นเหตุนำไปสู่การเสียชีวิตเกินครึ่งเกิดขึ้นในคนที่อายุ 75 ปีขึ้นไป ส่วนผู้สูงอายุที่มีอายุระหว่าง 65-69 ปีเมื่อเกิดการหกล้มจะพบปัญหากระดูกสะโพกหักได้ถึง 1 ใน 200 รายและจะพบปัญหานี้มากขึ้นเรื่อย ๆ ตามอายุที่เพิ่มขึ้น ในผู้สูงอายุ 85 ปี ขึ้นไป จะพบปัญหากระดูก

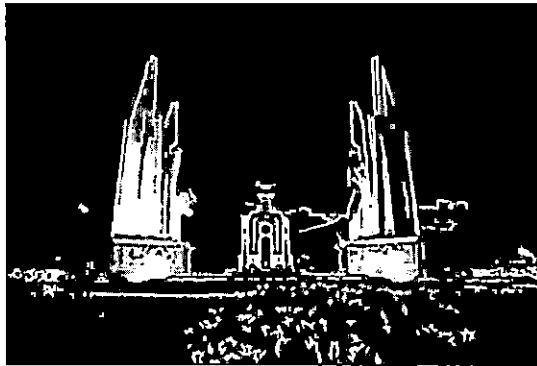
สะโพกหักได้สูงถึง 1 ใน 10 ราย และ 1 ใน 4 ของผู้สูงอายุที่เกิดปัญหากระดูกสะโพกหักจากการหกล้มจะเสียชีวิตภายใน 6 เดือนหลังจากการหกล้ม แม้จะไม่เสียชีวิตแต่ปัญหาใหญ่ที่ผู้สูงอายุเหล่านี้ต้องเผชิญก็คือ การไม่สามารถใช้ชีวิตตามปกติได้อีกต่อไปและกลายเป็นภาระต่อผู้ดูแล [2] ในปัจจุบันมีการศึกษาแนวคิดและทฤษฎีการดูแลตนเองของผู้ป่วยสูงอายุ ทั้งทางด้านการแพทย์และสาธารณสุข เพื่อสร้างนวัตกรรมสำหรับการป้องกันความปลอดภัยที่จะเกิดขึ้นจากการหกล้มของผู้สูงอายุอย่างมากมาย โดยบทความนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อทบทวนทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้องในการพัฒนาทฤษฎีวิธีการประมวลผลภาพ 3 มิติเพื่อตรวจจับสัญญาณการหกล้มภายในบ้านของผู้สูงอายุ

ทฤษฎีที่เกี่ยวข้องกับการประมวลผลภาพดิจิทัล

การประมวลผลภาพเป็นขบวนการหรือขั้นตอนที่ทำการเปลี่ยนแปลงคุณลักษณะภายในของภาพ เช่น เปลี่ยนพื้นหลังของภาพให้เป็นสีดำหรือปรับแสงภาพถ่ายให้สว่างหรือมืดขึ้น เป็นต้น การประมวลผลภาพดิจิทัล (Digital image processing) เป็นขบวนการที่ทำการเปลี่ยนแปลงคุณลักษณะภายในของภาพถ่าย 2 มิติ ด้วยเครื่องคอมพิวเตอร์ โดยมีวัตถุประสงค์เพื่อปรับปรุงคุณภาพของภาพ ให้มนุษย์สามารถมองเห็นภาพได้ชัดเจนสวยงาม หรือตีความข้อมูลภายในภาพได้ง่ายและดีขึ้นและเพื่อเปลี่ยนแปลงภาพให้เหมาะสมต่อการประมวลผลภาพด้วยเครื่องคอมพิวเตอร์ ตัวอย่างการปรับปรุงภาพเพื่อการมองเห็นของมนุษย์ได้แก่ ขบวนการลดสัญญาณรบกวนซึ่งอาจทำให้สัญญาณภาพบางส่วนขาดหายเอียงหรือผิดเพี้ยน ซึ่งอาจเกิดจากการสแกนภาพนั่นเองดังรูปที่ 1 และปรับปรุงภาพด้วยขบวนการกรองภาพให้น้อยลงไปในรูปที่ 2



ภาพที่ 1 ภาพจากการสแกนที่มีความผิดเพี้ยน



ภาพที่ 2 ปรับปรุงภาพด้วยขบวนการกรองภาพ

จากที่กล่าวมาข้างต้นการประมวลผลของคอมพิวเตอร์เพื่อเปลี่ยนแปลงธรรมชาติของภาพเชิงตัวเลข (Digital Image) ดังนั้น การประมวลผลภาพถูกพัฒนาขึ้นเพื่อตอบปัญหาหลัก ๆ เช่น การทำคิโชนซ์และการเข้ารหัสข้อมูลภาพเพื่อการส่งการพิมพ์ การปรับปรุงคุณภาพของภาพ เช่น การเพิ่มความคมชัดให้กับของของวัตถุในภาพทำให้ภาพดูสว่างมากขึ้นดังรูปที่ 2 และการกำหนดสัญญาณรบกวนเมื่อนำภาพไปผ่านกระบวนการกำจัดสัญญาณรบกวน เพื่อให้ภาพมีความสมบูรณ์ [3] ทฤษฎีการตรวจจับการเคลื่อนไหวและระบุตำแหน่งของกล้องไคเน็คต์ (Kinect)

กล้องไคเน็คต์ (Kinect) เป็นอุปกรณ์ด้านความบันเทิงใช้งานร่วมกับเครื่องเล่นเกม Xbox 360 มีความสามารถในการตรวจจับร่างกาย และเสียงของผู้ใช้

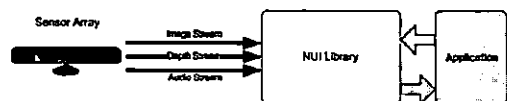
โดยระยะแรกอุปกรณ์ดังกล่าวถูกพัฒนาเพื่อใช้งานในด้านเกมเป็นหลัก ต่อมาได้ถูกพัฒนาให้ใช้งานร่วมกับอุปกรณ์บันเทิงอื่น ๆ เช่นควบคุมการเล่นภาพยนตร์ด้วยการเคลื่อนไหวร่างกายหรือเสียง ทั้งนี้กล้อง Kinect จะรับภาพจากผู้ใช้โดยการอาศัยอุปกรณ์สำคัญสามตัว คือ Infra-red (IR) Projector, IR Camera และ RGB Camera ทำให้สามารถจำแนกจุดบนร่างกายของมนุษย์ โดยอาศัยหลักความลึกของภาพ (Depth-based Imaging) ส่งผลให้สามารถตรวจจับการเคลื่อนไหวของร่างกาย โดยปราศจากการทำเครื่องหมายบนส่วนต่าง ๆ บนร่างกาย (Markerless Tracking) โดยไม่ได้ทำเครื่องหมายใด ๆ บนร่างกาย ดังรูปที่ 3



ภาพที่ 3 กล้อง Kinect

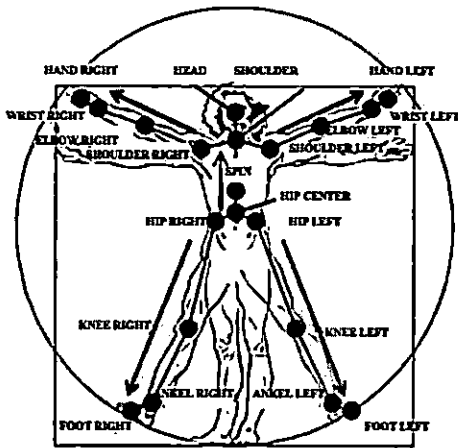
ที่มา : Microsoft Xbox [4]

Kinect Sensor คือ เซ็นเซอร์ ที่มีลักษณะเป็นแบบอาร์เรย์ และมีการติดต่อกับแอปพลิเคชันผ่านทาง NUI Library ซึ่งข้อมูลที่ไคเน็คต์เซ็นเซอร์ ป้อนให้ มีสามชนิดด้วยกัน ได้แก่ เซ็นเซอร์จับภาพ (Image Stream) เซ็นเซอร์ตรวจจับความลึก (Depth Stream) และไมโครโฟน (Audio Stream) ซึ่งมีรูปแบบการติดต่อระหว่าง Kinect sensor และแอปพลิเคชัน ผ่านเอ็นยูไอไลบรารี ดังรูปที่ 4



ภาพที่ 4 ติดต่อกันระหว่าง Kinect sensor and Application
 ที่มา : เจาะลึกโครงสร้างของ Kinect สำหรับ Windows ตอนที่ 1 [5]

การตรวจจับการเคลื่อนไหวของร่างกายมนุษย์ จำเป็นต้องมี Library เพื่อช่วยในการวิเคราะห์ท่าทาง และค้นหาส่วนที่เป็นร่างกายมนุษย์ ซึ่ง Kinect for windows SDK สามารถวิเคราะห์ส่วนต่างๆ บนร่างกาย ได้สองโหมดซึ่งประกอบด้วย Seat Mode และ Default Mode โดย Default Mode [6] สามารถค้นหาจุดต่างๆ บนร่างกายได้ทั้ง 20 จุด และ seat mode สามารถหาจุดต่างๆ บนร่างกายได้ทั้งหมด 10 จุด เฉพาะส่วนของแขน และเหนือไหล่ขึ้นไป [7] ดังรูปที่ 5

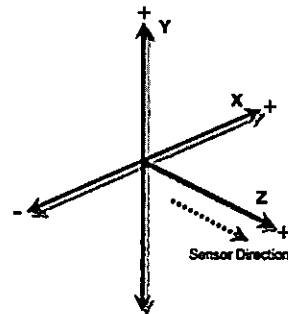


ภาพที่ 5 รายละเอียดของจุดต่างๆ บนร่างกายที่ถูกวิเคราะห์โดยกล้อง Kinect

ที่มา : Microsoft Developer Network [8]

ข้อมูลตำแหน่งของจุดต่างๆ บนร่างกายที่ได้จาก Kinect for Windows SDK Library Function ของกล้อง Kinect นั้นจะอยู่ในพิกัดสามมิติ ซึ่งประกอบด้วยพิกัดในแกน X, Y และ Z โดยแกน X จะเป็นแกนในแนวนอน แกน Y จะเป็นแกนในแนวตั้งซึ่งตัดผ่านจุดศูนย์กลาง ซึ่งเป็นจุดกำเนิด ($X = Y = 0$) และแกน Z เป็นแกนที่ใช้ในการบ่งบอกถึงระยะห่างระหว่างกล้อง Kinect ไปยังวัตถุ ซึ่งจุดกำเนิดนั้นจะเป็นตำแหน่งที่ใช้ในการอ้างอิงตำแหน่งของวัตถุต่างๆ ที่อยู่ตรงหน้ากล้อง Kinect ค่าในแนวแกน X จะเป็นค่าที่บอกระยะห่างจากจุดกำเนิดในแนวนอน ซึ่งค่าในแนวแกน X จะมีค่าเป็น

บวกก็ต่อเมื่อค่าในจุดนั้นอยู่ด้านขวาของแกน Y และค่าในแกน Y นั้นจะมีค่าเป็นบวกก็ต่อเมื่อค่าอยู่เหนือแกน X ขึ้นไป ส่วนในแนวแกน Z จะมีค่าเป็นบวกเสมอซึ่งหากจุดของวัตถุนั้นออกห่างจากกล้องมากขึ้นจะทำให้ค่าในแนวแกน Z นั้นค่อย ๆ มีค่าที่เพิ่มขึ้นตามไปด้วย ซึ่งทิศทางของแกน X Y และ Z ถูกแสดงไว้ในรูปที่ 6



ภาพที่ 6 แกน X Y และ Z ของกล้อง Kinect

ที่มา : Microsoft Developer Network [8]

ระยะห่างของกล้องไปยังร่างกายมนุษย์ที่เหมาะสมในการทำงานของ Kinect for Windows SDK Library Function คือ ช่วงระยะระหว่าง 1.8-3.0 เมตร แม้ว่า Kinect for Windows SDK Library Function นั้นจะมีความสามารถในการแยกแยะส่วนที่เป็นร่างกายคนออกจากพื้นหลังที่มีความซับซ้อนและสามารถวิเคราะห์หาจุดต่างๆ บนร่างกายได้

วิธีการรู้จำท่าทางมนุษย์

วิธีการรู้จำท่าทางของมนุษย์แบ่งออกเป็น 2 ประเภท [9] ดังนี้

1. วิธีการรู้จำจากภาพสองมิติ (2D Appearance-based Methods) แบ่งตัวแบบออกเป็นประเภทที่เป็นวิธีการรู้จำแบบตรง โดยเริ่มต้นด้วยการตรวจหาส่วนที่เป็นร่างกายมนุษย์ในภาพ และหาองค์ประกอบหลักของร่างกายมนุษย์ซึ่งได้แก่ ส่วนที่เป็นศีรษะมือและเท้าจากนั้นจึงทำการตรวจหาส่วนของร่างกายที่เป็นองค์ประกอบรองคือส่วนที่เป็นข้อต่อได้แก่ หัวไหล่ ข้อศอก

และหัวเข้า จากนั้นจึงทำการวิเคราะห์ท่าทางของมนุษย์ โดยการวิเคราะห์เส้นขอบของภาพร่างกายมนุษย์ที่ได้ มีข้อดีคือ ใช้เวลาในการประมวลผลน้อย แต่มีข้อเสียคือหากมีการแยกส่วนของร่างกายคิดจะทำให้เกิดการรู้จำที่ผิดพลาดตามไปด้วย ตัวแบบประเภทที่สองเป็นวิธีการรู้จำเชิงสถิติ โดยการคำนวณค่าโปรเจกชันแนวตั้งและแนวนอนจากภาพท่าทางของมนุษย์เพื่อใช้หาท่าทางหลัก (ท่ายืน ท่านั่ง ท่าก้มตัวคลาน และท่านอน) และใช้พิจารณาหาทิศทางของร่างกายว่าเป็นมุมมองที่หันด้านใด (ด้านหน้า ด้านซ้าย หรือด้านขวา) ซึ่งการรู้จำท่าทางของมนุษย์นั้นจะทำการคำนวณค่าโปรเจกชันของท่าทางมนุษย์ในภาพปัจจุบันเทียบกับค่าโปรเจกชันของท่าทางมนุษย์ในชุดภาพที่นิยามไว้ก่อนหน้า จากนั้นจึงทำการหาส่วนต่าง ๆ ของร่างกายโดยวิเคราะห์จากเส้นขอบของภาพท่าทางมนุษย์ วิธีนี้มีข้อดีคือ ใช้เวลาในการประมวลผลน้อย ข้อเสียคือ ผลที่ได้ขึ้นอยู่กับมุมมองของภาพ

2. วิธีการรู้จำจากภาพสามมิติ (3D Appearance-based Methods) แบบจำลองสามมิติถูกสร้างขึ้นจากวัตถุทรงเรขาคณิตรูปทรงต่าง ๆ เช่น วัตถุทรงกระบอก ทรงกลม หรือรูปกรวย โดยแบบจำลองนี้ประกอบด้วยตัวแปรที่ใช้ในการกำหนดความสัมพันธ์ระหว่างวัตถุทรงเรขาคณิตที่เป็นส่วนประกอบต่าง ๆ แบ่งตัวแบบ

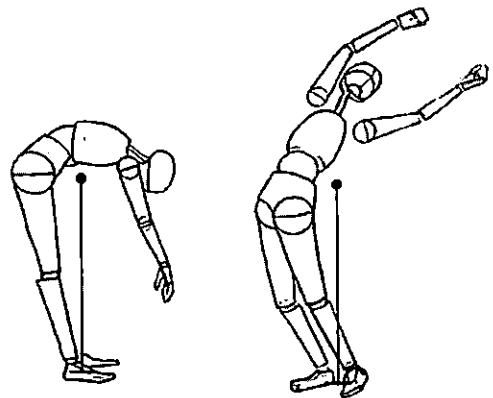
1. วิธีการรู้จำจากภาพสามมิติที่ใช้กล้องตัวเดียวทำได้โดยวิธีการรู้จำแบบตรงซึ่งเป็นแบบจำลองที่เกิดจากการเชื่อมต่อของรูปทรงเรขาคณิตชนิดต่าง ๆ โดยจะต้องที่เกี่ยวข้องกับโครงสร้างนั้น ๆ ก่อน หรืออีกวิธีหนึ่งคือ โดยวิธีการรู้จำแบบใช้วิธีการเรียนรู้ควบคู่ไปด้วย วิธีนี้ไม่จำเป็นต้องใช้แบบจำลองสามมิติเหมือนแบบตรง แต่จะทำการเก็บภาพท่าทางสามมิติไว้ในฐานข้อมูลภาพเพื่อใช้ในการเปรียบเทียบ ข้อดีคือ ผลที่ได้ไม่ขึ้นอยู่กับมุมมองของภาพ ข้อเสียคือ ใช้เวลาในการประมวลผลมาก และจำเป็นต้องมีฐานข้อมูลที่สามารถเก็บรายละเอียดข้อมูลได้ครบถ้วน

2. วิธีการรู้จำจากภาพสามมิติที่ใช้กล้องหลายตัว สามารถรู้จำท่าทางของมนุษย์ได้ในกรณีที่ภาพอาจ

ถูกบังเป็นบางส่วน เช่น มีเฉพาะร่างกายส่วนบนในภาพ เป็นต้น ทำได้โดยวิธีการรู้จำโดยใช้แบบจำลองซึ่งจะทำการสร้างเป็นแบบจำลองสามมิติขึ้นพร้อมทั้งคำนวณค่าตัวแปรต่าง ๆ ที่เกี่ยวข้อง และอีกวิธีหนึ่งคือวิธีการรู้จำแบบใช้การเรียนรู้ ซึ่งจะทำการเรียนรู้จากภาพท่าทางของมนุษย์ที่ทำการเรียนรู้และทราบก่อนหน้าแล้ว ข้อดีคือ ผลที่ได้ไม่ขึ้นอยู่กับมุมมองของภาพ ข้อเสียคือ ใช้เวลาในการประมวลผลมาก [6]

จุดศูนย์กลางมวลของร่างกายมนุษย์

จุดศูนย์กลางมวลของร่างกายมนุษย์ (Center of Mass of a Human Body) (Arthur Chapman, 2008) ใช้หลักการเดียวกันกับจุดศูนย์กลางของแรงโน้มถ่วง (Center of gravity) ที่สามารถบ่งบอกได้ถึงสมดุลของวัตถุได้ โดยที่จุดศูนย์กลางมวลของร่างกายมนุษย์ขึ้นอยู่กับท่าทางของมนุษย์ที่แสดงออก ณ ขณะนั้น ตัวอย่างเช่น ในสถานการณ์ที่มีการขึ้นตรงจะทำให้จุดศูนย์กลางมวลจะอยู่ภายในร่างกายบริเวณเหนือท้องขึ้นมาเล็กน้อย แต่ถ้าหากในสถานการณ์ที่ร่างกายมีการโน้มเอียงไปข้างใดข้างหนึ่งจะมีผลทำให้จุดศูนย์กลางมวลอยู่บริเวณนอกร่างกาย ดังรูปที่ 7



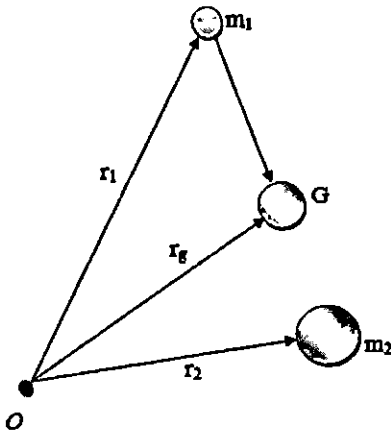
ภาพที่ 7 แสดงจุดศูนย์กลางมวลอยู่ภายในและนอกร่างกาย

ที่มา : ฟิสิกส์ครู โชติ [10]

การคำนวณจุดศูนย์กลางของมวลในวัตถุหนึ่ง
ชิ้นนั้นสามารถทำได้แม้ว่าวัตถุนั้นจะมีทิศทาง
วางตัวไปในทิศทางใดก็ตาม เนื่องมาจากจุดศูนย์กลาง
ดังกล่าวจะไม่มี การเลื่อนตำแหน่งแม้ว่าวัตถุนั้นจะถูก
หมุนไปในทิศใด โดยจุดศูนย์กลางของมวลจะอยู่ที่
 \vec{rcm} ดังสมการนี้

$$\vec{rcm} = \sum_{i=1}^n \frac{r_i \vec{m}_i}{m_{tot}}$$

โดยที่ r_i คือ ตำแหน่งเวกเตอร์ของมวลที่ i
 m_i คือ มวลของวัตถุชิ้นที่ i
 m_{tot} คือ ผลรวมของมวลทั้งหมดในระบบ
 n คือ จำนวนของจุดมวลทั้งหมดในระบบ



ภาพที่ 8 แสดงตำแหน่งจุดศูนย์กลางมวลระหว่างมวล
สองตำแหน่ง

ภาพที่ 8 จะแสดงถึงระบบที่มีมวล 2 ตำแหน่ง ได้แก่ m_1
และ m_2 โดยที่มวลของ m_1 มีขนาดน้อยกว่า m_2 จึง
ทำให้ตำแหน่งของจุดศูนย์กลางมวล G กลิ้งไปทางมวล
 m_2 ที่มีขนาดของมวลที่มากกว่า ในขณะที่เวกเตอร์ r_1
และ r_2 ต่างเป็นเวกเตอร์ที่มีจุดเริ่มต้นอ้างอิงในเกณฑ์
เดียวกันในระบบ

เครื่องมือในการวัดประสิทธิภาพ

วิธีการวิเคราะห์ความถูกต้อง ในงานวิจัยนี้จะ
วัดประสิทธิภาพของผลการทดลอง โดยพิจารณาจากค่า
accuracy specificity และ sensitivity [11] โดยค่าดังกล่าว
จะคำนวณได้จากสมการ (1) - (2) ต่อไปนี้

ค่า Accuracy

$$\text{Accuracy} = \frac{TP + FN}{TP + TN + EP + FN}$$

ค่า Specificity

$$\text{Specificity} = \frac{TN}{TN + EP}$$

ค่า Sensitivity

$$\text{Sensitivity} = \frac{TP}{TP + FN}$$

โดยที่ TP = True Positive,

TN = True Negative,

FN = False Negative, และ

FP = False Positive

งานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

เทคโนโลยีการตรวจจับการหกล้มของผู้สูงอายุ
มีงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง เพื่อใช้เป็นแนวทางในการพัฒนา
นวัตกรรมสำหรับการพัฒนาได้ดังนี้

ธีรศักดิ์ ขอพุทธพรชัย [12] ได้ศึกษาเรื่องการ
ตรวจจับเหตุการณ์หกล้มของผู้สูงอายุจากกล้องวงจรปิด
ด้วยการประมวลผลภาพ โดยอาศัยข้อมูลความกว้าง,
ความยาว, แกน และความเร็วจากการประมวลผลภาพ
ซึ่งมีวิธีการดำเนินงาน 3 ขั้นตอนได้แก่ 1) ทำการจัดเก็บ
ชุดข้อมูลสำหรับทดสอบประสิทธิภาพโดยการจำลอง
เหตุการณ์หกล้มซึ่งมีลักษณะท่าทางที่ลำตัวพุ่งไปด้าน
หน้าจากนั้นบริเวณหัวเข้าจะกระทบกับพื้น ก่อนที่
ส่วนของลำตัวจะพุ่งไปตามแรงที่เกิดขึ้น 2) ออกแบบ
อัลกอริทึม (Algorithmic Design) คือ 1) การเตรียม
และปรับปรุงคุณภาพของภาพ (Pre Processing)
โดยนำข้อมูลภาพแบบ RGB มาแปลงเป็น Gray Scale

ก่อนใช้วิธี Background Subtraction โดยใช้เทคนิค
 Running average with selectivity ดังสมการ

$$B_{c+1} = \frac{AL_t}{BctfF_c} + (1-a)B_t \frac{tfF_c}{background} \quad (1)$$

$$|I_t - B_t| > T \quad (2)$$

และใช้ Morphological Filters เพื่อลด Noise ซึ่ง
 ทำได้บ้างบางส่วน 2) การตรวจหาและติดตามความ
 เคลื่อนไหว (Detect & Tracking) บริเวณ Foreground
 ในพื้นที่ทับซ้อนกันของบริเวณกลุ่มข้อมูลย่อย (Motion
 Tracking) และติดตามข้อมูลอีกครั้งด้วย Cam Shift
 Tracking เพื่อคำนวณหาคุณลักษณะเด่นของสีของภาพ
 และทำการคำนวณผลลัพธ์ของภาพจากคุณลักษณะ
 เด่นของสี (back-projection image) ซึ่งบริเวณที่มีความ
 สว่างมากจะมีความน่าจะเป็นของข้อมูลที่ทำการติดตาม
 มากที่สุด และได้ทำการตัดส่วนของสีขาวและดำออก
 เพื่อให้ CamShift สามารถแยกเนื้อแท้ของสีได้ ทำให้มี
 ประสิทธิภาพดีขึ้นแต่มีจุดบกพร่องที่ไม่สามารถติดตาม
 สีขาวและดำที่ตัดออกไปได้ และแบ่งส่วนติดตาม
 2 ส่วนย่อยเพื่อติดตามคุณลักษณะเด่น ได้แก่ สีเสื้อและสี
 กางเกง, 3) การดึงและปรับปรุงคุณสมบัติเด่นที่เกิดขึ้น
 จากเหตุการณ์หกล้มประกอบด้วยความกว้าง, ความยาว,
 มุม ซึ่งหาได้จากมุมที่น้อยที่สุดระหว่างแกนตั้งของ
 บุคคล และแกนนอนของภาพ (Features Extraction)
 พบว่ามี Noise จึงทำการลด Noise ด้วยการ Convolution
 โดยใช้ Low-pass Filters ซึ่งได้ทำการ Design Filter โดย
 ใช้ Butterworth Low-pass Filter โดยมีขนาด 1x7, cut
 frequency ที่ 2 และ order ที่ 2 ได้ค่าคือ

$$BLPF = \frac{1}{4.22} \times \left\{ \frac{1}{6}, \frac{1}{2}, \frac{1}{1.06}, 1, \frac{1}{1.06}, \frac{1}{2}, \frac{1}{6} \right\}$$

และการวิเคราะห์เหตุการณ์หกล้ม (Fall Detection)

ผลการวิจัยพบว่าสามารถตรวจจับเหตุการณ์
 หกล้มได้ถูกต้อง 66.67% โดยพบว่ามีปัญหาในส่วน

ของการ Detect & tracking ของบุคคลที่มีคุณลักษณะ
 เค้นไม่ชัดเจน แต่สำหรับบุคคลที่มีคุณลักษณะเด่น
 ชัดเจนจะมีความถูกต้อง 80% ถ้าหากปรับปรุงแก้ไขใน
 ส่วนของ Detect & Tracking ให้มีประสิทธิภาพมากขึ้น
 และมีความคลาดเคลื่อนต่ำแล้วคาดว่าความถูกต้องใน
 การวิเคราะห์เหตุการณ์หกล้มนั้นน่าจะมีความดีขึ้น

ธนชัย ศรีใหม่ [13] ได้ศึกษาเรื่องระบบขอ
 ความช่วยเหลือและแจ้งเตือนสถานการณ์ล้มขอ
 บุคคลสำหรับกลุ่มผู้สูงอายุ ผลการพัฒนาระบบ
 แบ่งเป็น 2 ส่วนคือ 1) ส่วนของภาคส่งสัญญาณ
 ออก และอุปกรณ์ตรวจสอบสถานการณ์หกล้ม
 จะประกอบด้วยส่วนของการตรวจเช็ค การล้ม การขอ
 ความช่วยเหลือและการส่งสัญญาณเครือข่ายซิกบีไปยัง
 ภาครับซึ่งอุปกรณ์ ในส่วนนี้จะต้องออกแบบวงจรให้
 มีขนาดเล็กที่สุดเพื่อให้ผู้สูงอายุมีความคล่องตัวเวลา
 เคลื่อนไหว 2) ส่วนภาครับผลบนมือถือ จะประกอบด้วย
 ส่วนของภาครับสัญญาณเครือข่ายซิกบีและส่วน
 ของการส่งข้อความไปยังมือถือ อุปกรณ์ส่วนนี้จะอยู่
 กับที่และไม่ต้องคิดอุปกรณ์นี้กับตัวผู้สูงอายุ โดยมีการ
 ประเมินประสิทธิภาพ 3 ด้าน คือ 1) ด้าน Functional
 $(\bar{x} = 4.94)$ ดีมาก 2) ด้าน Usability $(\bar{x} = 4.50)$ ดี
 3) ด้าน Performance $(\bar{x} = 4.58)$ ดีมาก ค่าเฉลี่ยรวมทุก
 ด้าน $(\bar{x} = 4.68)$ ดีมาก

ประชาธิรัฐ สัจฉิพัทธ์, ชาวล คุรุพิพัฒน์ [14] ได้
 ศึกษาเรื่องการพัฒนาขั้นตอนวิธีตรวจหาการหกล้มด้วย
 ไลโคเนคต์ เป้าหมายของงานวิจัยเพื่อพัฒนาอัลกอริทึม
 ที่สามารถตรวจจับการหกล้มได้โดยอัตโนมัติ โดยอาศัย
 ข้อมูลจากกล้องไลโคเนคต์ที่สามารถตรวจจับตำแหน่ง
 สามมิติ โดยมีขั้นตอนการวิจัย 4 ขั้นตอนคือ 1) พัฒนา
 โปรแกรมเพื่อใช้วัดค่าตัวแปรที่จำเป็นในการตรวจจับ
 การหกล้มด้วยภาษา C# โดยใช้ไลบรารี Kinect SDK
 ของบริษัท ไมโครซอฟท์โดยบันทึกไว้เป็นไฟล์ได้แก่
 ฟิลด์แรกคือ เวลานั้นตั้งแต่ไลโคเนคต์เริ่มทำงานหน่วย
 เป็นไมโครเซกกันด์ (msec) ทำหน้าที่เป็นดัชนีของข้อมูล
 ฟิลด์ที่สอง สาม และ สี่ คือตำแหน่งของข้อต่อในแกน
 XY และ Z มีหน่วยเป็นเมตร 2) ตรวจวัดค่าที่ใช้ในการ



ตรวจจับการหกล้ม โดยให้อาสาสมัครทำท่าหกล้มบน
ฟูกและทำท่าทางนั่ง ยืน เดินและบันทึกข้อมูลเอาไว้ใน
การวิเคราะห์โดยแต่ละคนจะแสดง 3 ท่าทางคือ หันด้าน
ข้างเข้าหากล้องหันหน้าเข้าหา กล้องและเสียง 45 องศา
ส่วนในการทำกรใช้ชีวิตประจำวันจะเก็บภาพการเคลื่อนที่
แบบต่อเนื่องในท่าทางต่าง ๆ เป็นระยะเวลาประมาณ
1 นาที ระยะห่างระหว่างกล้องกับผู้เข้าร่วมการทดลอง
อยู่ระหว่างสองถึงสี่เมตร โดยบันทึกเก็บ ไฟล์เป็นชนิด
.xed 3) นำค่าที่บันทึกได้มาพัฒนาอัลกอริทึมสำหรับ
การตรวจจับการหกล้มพบว่าความเร็วในแนวแกน Y
(ที่ตั้งฉากกับพื้น) ของศีรษะตอนหกล้มนั้น 98.18% มี
ความเร็วมากกว่า 2.10 เมตรต่อวินาที ในขณะที่ 81.25%
ของท่าทางในการใช้ชีวิตประจำวันนั้นมีความเร็วสูงสุด
ไม่เกิน 1.80 เมตรต่อวินาที ดังนั้น เราสามารถกำหนด
เงื่อนไขได้ว่าให้โปรแกรมเตือนการหกล้มเมื่อความเร็ว
ของศีรษะในแนวแกน Y มีค่ามากกว่า 2.10 เมตรต่อ
วินาที 4) ทดสอบอัลกอริทึมที่พัฒนาขึ้นด้วยการทดลอง
ในภาวะควบคุม โดยมีภาพการหกล้ม 36 ภาพและภาพ
ที่ไม่ใช่การหกล้ม 36 ภาพรวมทั้งสิ้น 72 ภาพ โดยมี
อัลกอริทึมมาตรวจจับการหกล้มเพื่อวัดค่าได้แก่ 1) TR
คือจำนวนครั้งที่โปรแกรมเตือนว่าเกิดการหกล้มขึ้นเมื่อ
มีการหกล้มเกิดขึ้น 2) TN คือจำนวนครั้งที่โปรแกรม
ไม่เตือนว่าเกิดการหกล้มขึ้นเมื่อไม่มีการหกล้มเกิดขึ้น
3) FP คือจำนวนครั้งที่โปรแกรมเตือนว่าเกิดการหกล้ม
ขึ้นเมื่อไม่มีการหกล้มเกิดขึ้น 4) FN คือ จำนวนครั้งที่
โปรแกรมไม่เตือนว่าเกิดการหกล้มขึ้นเมื่อมีการหกล้ม
เกิดขึ้น

ภูสิต ฤกษ์ยม และคณะ [15] ได้ศึกษาเรื่อง การ
ตรวจจับการหกล้มของผู้สูงอายุในห้องพักในบ้านพัก
คนชรา โดยงานวิจัยนี้ได้นำเสนอเทคนิคใหม่สำหรับ
ตรวจจับการล้มชื่อ “กล่องขอบเขตแบบทิศทาง” หรือ
Directional Bounding Box (DBB) ที่สามารถตรวจจับ
การล้มในกรณีทิศทางของการล้มขนานกับมุมมอง
ของกล้องได้เป็นอย่างดีเนื่องจากกล่องขอบเขตถูก
สร้างขึ้นให้มีคุณลักษณะเสมือนมองเข้าด้านข้างของ
ทิศทางการล้มในเชิงลึกเสมอ นอกจากนี้ได้มีการนำ

เสนอค่าอัตราส่วนของจุดศูนย์กลางมวล (Center of
Gravity Ratio) ที่สามารถนำมาใช้สนับสนุนติดตาม
การเคลื่อนไหวของการล้มได้โดยทำการทดสอบและ
ประเมินผลกับภาพเคลื่อนไหวที่ได้จากอุปกรณ์รับภาพ
ที่มีคุณสมบัติแสดงข้อมูลเชิง 3 มิติได้ สำหรับผลการ
ทดสอบมีดังนี้ 1) ความถูกต้องในการจำแนกเหตุการณ์
ล้มหรือไม่ล้มพบว่าค่าเปอร์เซ็นต์มาก สามารถสร้างค่า
พีเจอร์ที่สอดคล้องกับการตรวจจับการล้มได้ในมุมมอง
จริง 2) ผลการวัดประสิทธิภาพด้านเวลาที่ใช้ในการคอบ
สนองมีค่าน้อยกว่ากล่องขอบเขตแบบสามมิติเนื่องจาก
ในขณะที่มีการล้มเกิดขึ้นนั้นลักษณะท่าทางของผู้ล้ม
มีผลต่อค่าพีเจอร์หลักที่ใช้พิจารณา 3) ผลการทดสอบ
ด้านเวลาที่ใช้ในการตอบสนองต่อการล้มที่เกิดจากผล
กระทบจากการแกว่งแขนหรือการก้าวเดินสามารถ
ทำงานได้แบบ Real time ที่สามารถทำการวิเคราะห์
การล้มรวดเร็ว โดยที่ไม่จำเป็นต้องมีการปรับกรอง
ค่าสัญญาณข้อมูลซึ่งอาจมีผลทำให้ความเร็วในการคอบ
สนองลดลงไปได้และให้ค่าพีเจอร์ที่มีคุณสมบัติสำหรับ
ใช้ในการพิจารณาเหตุการณ์ของการล้มได้เป็นอย่างดี
ซึ่งสามารถทำการแจ้งเตือนได้แม้ว่าร่างกายของมนุษย์
ยังไม่ได้ล้มลงบนพื้น โดยสมบูรณ์รวมทั้งการแกว่งแขน
หรือก้าวเดินระหว่างการล้ม

Peng Shen Ong และคณะ [16] นำ
เสนอวิธีการตรวจจับการล้มที่มีประสิทธิภาพที่สามารถ
ทำงานประมวลผลภาพได้แบบ Real time โดยเลือกใช้
อุปกรณ์ลอจิกแบบโปรแกรมได้ (Programmable Gate
Array : FPGA) สำหรับประมวลผลภาพ ภาพขนาด 640
x 480 พิกเซล ที่ ซึ่งมีอัลกอริทึมของลำดับการตรวจจับ
การล้มคือ 1) การตรวจจับการเคลื่อนไหวของวัตถุที่ใช้
หลักการของการลบออกของพื้นหลังเพื่อสกัดวัตถุที่
เคลื่อนไหวออกมาจากภาพ 2) การลดในส่วนองเงาโดย
การพิจารณาโดเมนของสีที่อยู่ในรูปแบบของ YCrCb
และ 3) การตรวจจับการล้มโดยกำหนดกล่องขอบเขต
สำหรับเป็นตัวแทนของความสูงและความกว้างของรูป
ร่างมนุษย์ โดยพิจารณาการล้มจะเกิดขึ้นเมื่อค่าความ
สูงมีความน้อยกว่าความกว้าง แต่ไม่สามารถทำงาน

ได้หากการล้มนั้นเกิดขึ้นในแนวนานกับเส้นมุมมองของตัวกล้อง ซึ่งวิธีการที่น่าเสนอนี้สามารถลดอัตราการใช้พลังงานลงได้ถึง 33.33% และทำความเร็วในการประมวลได้ถึง 58.36 เฟรมต่อวินาที

M.Praveen Kumar, M.Sudhakaran & Seyezhai. [17] ได้ทำการศึกษาระบบการใช้เซ็นเซอร์จากกล้อง Kinect ตรวจสอบการหกล้มของมนุษย์โดยใช้อัลกอริทึมตรวจจับโครงร่างมนุษย์ ซึ่งมีวิธีการพัฒนาอัลกอริทึมในการตรวจจับการหกล้ม 7 ขั้นตอนคือ 1) วาดแผนภาพของร่างกายมนุษย์ 2) ดูภาพจากความลึก 3) ผสานภาพความลึกและโครงร่างในพิกัดโลก 4) การรู้จำร่างกายมนุษย์จากภาพโครงร่างความลึก 5) แปลงสมการของภาพ RGB พิกเซล และความลึกของภาพ 6) ตรวจสอบสถานการณ์เคลื่อนไหวของร่างกายมนุษย์จากภาพ RGB 7) การตรวจสอบการล้มจากพิกัดที่แตกต่างกันกับเวลา

Alex Edgcomb and Frank Vahid [18] นำเสนอการเปรียบเทียบการตรวจจับการล้มกับภาพวิดีโอที่ถูกปรับปรุงภาพเพื่อความเป็นส่วนตัวประกอบไปด้วยวิดีโอทั้ง 5 ชนิด ได้แก่ วิดีโอต้นฉบับ, วิดีโอที่มีการเบลอตัวบุคคล, วิดีโอที่มีการใส่เงาโครงร่างตัวคน, วิดีโอที่มีการสร้างวงรีแทน โครงร่างตัวคน และวิดีโอที่มีการใช้กล่องขอบเขตล้อมรอบตัวคน งานวิจัยนี้ใช้พีเอเจอร์หลักคือค่าอัตราส่วนระหว่างความสูงและความกว้าง และส่วนกลับของค่าดังกล่าวมาใช้วิเคราะห์เหตุการณ์ล้มแบบ Binary tree classification เพื่อพิจารณาค่า Dynamic Time Warping (DTW) จากการประมวลผลสัญญาณค่าอัตราส่วนเพื่อใช้สำหรับเปรียบเทียบกราฟที่เกิดขึ้นเพื่อจำแนกเหตุการณ์ของการล้มได้ ซึ่งผลของการเปรียบเทียบพบว่าชนิดของวิดีโอที่มีการสร้างวงรีแทนโครงร่างตัวคนนั้นสามารถทำค่าความถูกต้องการจำแนกเหตุการณ์การล้ม Sensitivity และ Specificity ที่ 91% และ 92% ตามลำดับ

Y. Liu, C. Stoll, J. Gall, H. Seidel และ C. Theobalt [19] ได้เสนอวิธีการตรวจจับการเคลื่อนไหวแบบปราศจากการทำเครื่องหมายไว้ตามตำแหน่งต่างๆ

บนร่างกาย ของการตรวจจับการเคลื่อนไหวของผู้ใช้สองคนที่มีส่วนของร่างกายสัมผัสกันอยู่ เช่น ผู้ใช้สองคนกำลังเดินร่า งานวิจัยนี้สามารถแยกโครงร่างของผู้ใช้สองคนออกจากกัน ได้ด้วยการใช้วิธีการแบ่งแยกส่วนของรูปภาพ (Image Segmentation) โดยทำการแบ่งแยกส่วนของรูปภาพที่ได้จากการจับภาพทั้งสองคนในหลาย ๆ มุมมอง จากนั้นจะทำการประเมินพื้นผิว (Surface Estimation) สร้างแบบจำลองสามมิติและสร้างโครงร่างของผู้ใช้แต่ละคน ตามผลการทดสอบวิธีการที่งานวิจัยนี้แสดงให้เห็นถึงวิธีการที่ถูกต้องและน่าเชื่อถือในการตรวจจับการเคลื่อนไหวที่ผู้ทดสอบสัมผัสกัน โดยมีความผิดพลาดบ้าง ในบางเฟรมที่ผู้ทดสอบมีการเคลื่อนไหวอย่างรวดเร็วและมีความผิดพลาดจากการแบ่งแยกส่วนของรูปภาพที่มีสีเหมือนกัน

Lie Yang, Yanyun Ren, Wenqiang Zhang [20] ได้ทำการศึกษาเรื่อง การวิเคราะห์ภาพเชิงลึก 3 มิติ สำหรับการหกล้มภายในบ้าน การศึกษานี้ได้นำเสนอวิธีการตรวจจับการหกล้มของผู้สูงอายุภายในห้องที่มีการวิเคราะห์สภาพแวดล้อมแบบภาพเชิงลึก 3 มิติ โดยใช้เซ็นเซอร์จากกล้อง Kinect โดยภาพเชิงลึกคือการนำเสนอก่อนโดยใช้ค่าเฉลี่ย ตัวกรองสัญญาณทั้งคู่สำหรับพื้นหลังและเป้าหมาย เงานในการเคลื่อนย้ายบุคคลในภาพความลึกสามารถทำได้โดยวิธีการลบภาพพื้นหลังภาพความลึกจะถูกแปลงเป็นแผนที่แตกต่างกันซึ่งได้มาจากแนวนอนและแนวตั้งสถิติการฉายกราฟแสดงความถี่ของข้อมูลข้อมูลระนาบการจากพื้นเบื้องต้นจะได้รับโดยแผนที่ V ที่แตกต่างกันและสมการบนพื้นระนาบโดยใช้พื้นที่สี่เหลี่ยมที่มีค่าน้อยที่สุด ข้อมูลเรื่องรูปร่างของมนุษย์ในภาพความลึกมีการวิเคราะห์โดยการตั้งค่าของฟังก์ชัน ข้อมูลเรื่องรูปร่างของมนุษย์ในภาพความลึกมีการวิเคราะห์โดยการตั้งค่าของการทำงานชั่วขณะ ค่าสัมประสิทธิ์ของวงรีที่มีการคำนวณในการกำหนดทิศทางของแต่ละบุคคล เช่นทรอยด์ของร่างกายมนุษย์จะมีการคำนวณและมุมระหว่างร่างกายมนุษย์และระนาบการขึ้นที่มีการคำนวณ เมื่อทั้งสองระยะทางจาก centroids ของร่างกายมนุษย์กับระนาบ



พื้นและมุมระหว่างร่างกายมนุษย์และระนาบการชันที่ต่ำกว่าเกณฑ์บางอย่างตกเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นจะถูกตรวจพบ การทดลองกับทิศทางที่ลดลงจะดำเนินการที่แตกต่างกัน ผลการทดลองแสดงให้เห็นว่าวิธีที่นำเสนอสามารถตรวจสอบเหตุการณ์ล้มที่เกิดขึ้นได้อย่างมีประสิทธิภาพ

สรุปผลการทบทวนทฤษฎีและวรรณกรรม

บทความวิชาการนี้ได้ทำการทบทวนทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง โดยรวบรวมหลักการ แนวคิดต่าง ๆ เพื่อนำมาประยุกต์ใช้หรือเป็นแนวทางการพัฒนาการตรวจจับการหกล้มของผู้สูงอายุด้วยกล้องไคเนคต์ ซึ่งผลจากการทบทวนทฤษฎีและงานวิจัยที่เกี่ยวข้องพบว่าผู้สูงอายุในประเทศไทยมีจำนวนสูงขึ้นและพบว่ามีคามผิดปกติที่เกิดขึ้นจากอุบัติเหตุจากการหกล้มเป็นจำนวนมาก และส่งผลให้เป็นสาเหตุต้องรักษาพยาบาลยาวนาน เกิดอาการบาดเจ็บและในบางรายอาจส่งผลให้เสียชีวิตได้ในที่สุด ดังนั้นจึงได้มีการศึกษาค้นคว้า และพัฒนาการตรวจจับสัญญาณจากกล้องไคเนคต์มาใช้ในการตรวจจับการล้มของผู้สูงอายุ ซึ่งสามารถวิเคราะห์ส่วนต่าง ๆ บนร่างกายได้ถึง 20 จุดบนร่างกายโดยไม่ต้องติดตั้งอุปกรณ์เสริมใด ๆ ให้แก่ผู้สูงอายุ และนอกจากนี้ยังเป็นอุปกรณ์ที่รองรับการตรวจจับการเคลื่อนไหว เสียงและท่าทางที่มีราคาไม่แพงนัก ดังนั้นการพัฒนาเทคโนโลยีการตรวจจับการล้มของผู้สูงอายุควรศึกษาฟังก์ชันของกล้องไคเนคต์ การพัฒนาโปรแกรมเพื่ออ่านค่าจากการประมวลผลภาพ การจำลองสถานการณ์การล้มเพื่อพัฒนาอัลกอริทึมให้มีความหลากหลายรูปแบบเพื่อรองรับกับลักษณะการเคลื่อนไหวร่างกาย ลักษณะการล้มและสามารถนำมาประยุกต์ใช้ได้จริงในชีวิตประจำวัน ได้แก่ การประมวลผลภาพดิจิทัล การตรวจจับการเคลื่อนไหวและระบุตำแหน่งของกล้องไคเนคต์ วิธีการรู้จำท่าทางมนุษย์ 2 มิติและ 3 มิติจุดศูนย์กลางมวลของร่างกายมนุษย์ และเทคนิควิธีการวัดประสิทธิภาพ เป็นต้น

เอกสารอ้างอิง

- [1] ละออม สร้อยแสง จริยวัตร คมพยัคฆ์และกนกพร นทีชนสมบัติ. (2557). การศึกษาแนวทางการป้องกันการหกล้มในผู้สูงอายุชุมชนมิตรภาพพัฒนา, วารสารพยาบาลทหารบก. 2557. 1:122-129.
- [2] IQNewsAlert. (2557). สายใยครอบครัว : การหกล้มในผู้สูงอายุ. โลกวันนี้วันสุข. 2557. 471: 46.
- [3] สมหญิง ไทยนิมิต. (2553). การประมวลผลภาพดิจิทัลเบื้องต้นด้วย MATLAB. E-book เฉลิมพระเกียรติสมเด็จพระเทพรัตนราชสุดาฯ สยามบรมราชกุมารี.
- [4] Microsoft XBOX. (255). Kinect for Xbox 360. สืบค้นเมื่อวันที่ 2 ธันวาคม 2559, <http://www.xbox.com/en-US/xbox-360/accessories/kinect>
- [5] เจาะลึก โครงสร้างของ Kinect สำหรับ Windows ตอนที่ 1. (2559). สืบค้นเมื่อวันที่ 2 ธันวาคม 2559, จาก HONG'S ON GOOGLE : <https://kinectasia.wordpress.com/>
- [6] ธรรมศาสตร์ วิศวกรรม. 2557. การแยกท่าทางของมนุษย์ด้วยการใช้กล้อง Kinect. (ปริญาวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต สาขาวิชาวิศวกรรมซอฟต์แวร์) มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีพระจอมเกล้าธนบุรี. กรุงเทพฯ.
- [7] Microsoft Developer Network, Tracking Modes (Seated and Default) [Online], Available: <http://msdn.microsoft.com/enus/library/-hh973077.aspx> [2014, October 10]
- [8] Microsoft Developer Network, Kinect Sensor [Online], Available:<http://msdn.microsoft.com/en-us/library/hh438998.aspx> [2014, October 10]
- [9] ภูสิต ภูถเกษมและคณะ. (2558). การตรวจจับการหกล้มของผู้สูงอายุในห้องพักในบ้านพักคนชรา. คณะวิทยาการสารสนเทศ มหาวิทยาลัยบูรพา
- [10] พีสิทธ์ครูโชติ. 2559. ความสมดุล. สืบค้นเมื่อวันที่ 2 ธันวาคม 2559 จาก

- http://kruchote.blogspot.com/2009/07/blog-post_9397.html
- [11] Tom Fawcett. (2006). "An Introduction to ROC Analysis". Pattern Recognition Letters, Vol. 27, 2006, pp. 861-874, 2.
- [12] ชีรศักดิ์ ขอพุทธพรชัย. (2550). การตรวจจับเหตุการณ์หกล้มของผู้สูงอายุจากกล้องวงจรปิดด้วยการประมวลผลภาพ. ภาควิชาคอมพิวเตอร์ คณะวิศวกรรมศาสตร์ มหาวิทยาลัยสงขลานครินทร์ วิทยาเขตหาดใหญ่. หาดใหญ่
- [13] ธนชัย ศรีใหม่และนวพร วิสิษฐพงศ์พันธ์. (2553). ระบบขอความช่วยเหลือและแจ้งเตือนสถานการณ์ล้มของบุคคลสำหรับกลุ่มผู้สูงอายุ. The 6th National Conference on computing and Information Technology, 55-60, ภาควิชาเทคโนโลยีสารสนเทศ คณะเทคโนโลยีสารสนเทศ มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีพระจอมเกล้าพระนครเหนือ
- [14] ประชากรรัฐ สัจด์ศัพท์, ชวาล คุร์พิพัฒน์ (2556). การพัฒนาขั้นตอนวิธีตรวจหาการหกล้มด้วย ไคเนคต์. การประชุมมหาดใหญ่วิชาการครั้งที่ 4 เรื่องการวิจัยเพื่อพัฒนาสังคม (10 พฤษภาคม 2556)
- [15] ภูสิต กุลเกษมและคณะ. (2558). การตรวจจับการหกล้มของผู้สูงอายุในห้องพักในบ้านพักคนชรา. คณะวิทยาการสารสนเทศ มหาวิทยาลัยบูรพา
- [16] Peng Shen Ong, et al, "An FPGA-Based Hardware Implementation of Visual based Fall Detection," IEEE International Conference on Region 10 Symposium, 2014, pp. 397-402.
- [17] M.Praveen Kumar M.Sudhakaran & .Seyezhai. (2016). "Kinect Sensor base Human Fall Detection System Using Skeleton detection Algorithm", International Conference on Engineering Innovations and Solutions (ICEIS – 2016)
- [18] Alex Edgcomb and Frank Vahid "Automated Fall Detection on Privacy Enhanced Video", IEEE International Conference on Engineering in Medicine and Biology Society (EMBC), 2012, pp. 252-255.
- [19] Yebin Liu, Carsten Stoll, Juergen Gall, Hans-Peter Seidel, Christian Theobalt. (2016) "Markerless motion capture of interacting characters using multi-view image segmentation", Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR), 2011 IEEE Conference on, 2011, pp. 1249-1256.
- [20] Lie Yang, Yanyun Ren, Wenqiang Zhang (2016). 3D depth image analysis for indoor fall detection of elderly people. Digital Communications and Network. Volume 2, Issue 1, February 2016. (24-23)