

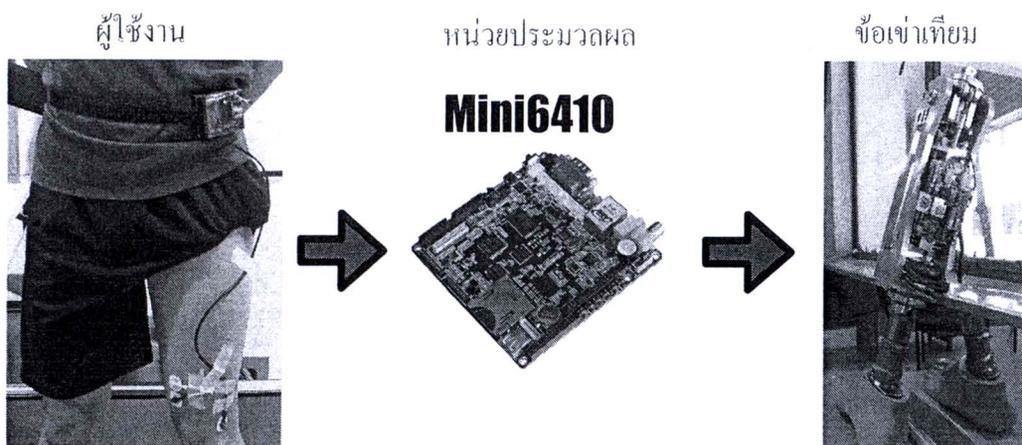
## บทที่ 3 โครงสร้างการทำงานและการออกแบบระบบ

บทนี้จะกล่าวถึงรายละเอียดของระบบที่ได้ทำการพัฒนาทั้งหมด แบ่งออกเป็นสามหัวข้อหลัก โดยเริ่มต้นที่ภาพรวมองค์ประกอบของระบบทั้งหมด ซึ่งบรรยายถึงระบบฮาร์ดแวร์และวิธีการประยุกต์ใช้งาน ขั้นตอนวิธีลคมิติข้อมูลกับตัวจำแนกกลุ่มในระบบฝังตัวจริง หัวข้อถัดไปจะอธิบายซอฟต์แวร์ ขั้นตอนวิธีที่ได้ทำการออกแบบ และหัวข้อสุดท้ายจะแสดงรายละเอียดของซอฟต์แวร์ที่ได้ทำการพัฒนา

### 3.1 องค์ประกอบของระบบ

จากเป้าหมายของวิทยานิพนธ์นี้คือหาวิธีการที่เหมาะสมสำหรับลคมิติของข้อมูลสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อเพื่อใช้สำหรับจำแนกกลุ่มลักษณะพื้นผิวการเดินของผู้ใช้และสั่งการขาเทียม ดังนั้นผู้วิจัยจึงได้ทำการออกแบบระบบโดยมีโครงสร้างทางฮาร์ดแวร์เป็นไปดังรูปที่ 3.1 อันประกอบไปด้วยสามองค์ประกอบคือ

1. **ผู้ใช้งาน:** หมายถึงคนปกติหรือผู้พิการทางขา ทำหน้าที่ป้อนสัญญาณกล้ามเนื้อให้กับระบบ
2. **หน่วยประมวลผล:** เป็นอุปกรณ์อิเล็กทรอนิกส์ระบบฝังตัว ทำหน้าที่คำนวณผลสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อตามขั้นตอนวิธีที่ได้ออกแบบแล้วสั่งการไปยังกายอุปกรณ์เทียม ในงานวิจัยนี้ได้เลือกใช้งานบอร์ดระบบฝังตัว FriendlyARM Mini6410 (ภาคผนวก ก) ทำงานอยู่บนระบบปฏิบัติการ Ubuntu
3. **ข้อเข้าเทียม:** กายอุปกรณ์เทียมที่รับคำสั่งจากหน่วยประมวลผล สามารถทำการปรับเปลี่ยนค่าความหน่วงของข้อเข้าได้เพื่อให้เหมาะสมกับการเดินในสภาวะต่างๆ



รูปที่ 3.1 องค์ประกอบการควบคุมอุปกรณ์ข้อเข้าเทียมด้วยสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อ

ลำดับการทำงานของระบบเริ่มต้นจากการจับสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อ ด้วยอุปกรณ์วัดสัญญาณกล้ามเนื้อ หรือเครื่อง Electromyography ตรงกล้ามเนื้อบริเวณขาของผู้ใช้งานระหว่างการเดินด้วยค่าความถี่เท่ากับ 1500 เฮิรตซ์ หลังจากนั้นจะทำการส่งข้อมูลสัญญาณในรูปแบบดิจิทัลไปยังหน่วยประมวลผล FriendlyARM Mini6410 เพื่อทำการคำนวณลดมิติของข้อมูล วิเคราะห์ผลสัญญาณและจำแนกกลุ่มที่ได้ออกมาเป็นลักษณะพื้นผิวที่ผู้ใช้งานกำลังเดินอยู่ แล้วส่งข้อมูลดังกล่าวต่อไปให้กับข้อเข้าเทียมซึ่งมีไมโครโปรเซสเซอร์เป็นตัวควบคุมปรับค่าความหน่วงให้ข้อเข้ามีความหน่วงที่เหมาะสมกับสภาวะการเดินของผู้ใช้งานในขณะนั้นๆ

แต่ทั้งนี้เนื่องจากระบบข้อเข้าเทียมแบบสามารถปรับค่าความหน่วงได้อัตโนมัติที่สถาบันวิทยาการหุ่นยนต์ภาคสนามได้พัฒนาขึ้นมาขึ้นกำลังอยู่ในระหว่างขั้นตอนการปรับปรุงและพัฒนา ดังนั้นงานวิจัยนี้จึงจะยังไม่ได้นำระบบดังกล่าวมาทดสอบกับระบบจริง เพียงแต่ศึกษาความเป็นไปได้ในการประยุกต์ใช้งาน โดยเปรียบเทียบประสิทธิภาพว่าเหมาะสมกับการใช้งานจริงหรือไม่เท่านั้น

### 3.2 ซอร์ฟแวร์ขั้นตอนวิธีการลดมิติข้อมูลและการจำแนกกลุ่มสัญญาณ

ระบบซอร์ฟแวร์ที่ทำหน้าที่ในส่วนประมวลผลนั้นได้ถูกออกแบบให้มีสามมอดูล คือ มอดูลสกัดลักษณะเด่น (Feature Extractions Module) มอดูลลดมิติข้อมูล (Dimensionality Reduction Module) และมอดูลจำแนกกลุ่มสัญญาณ (Data Classification Module) โดยภาษาที่ใช้ในการทดลองและพัฒนา มอดูลทั้งหมดคือ C++ ร่วมกับ MATLAB ภายใตระบบปฏิบัติการ Ubuntu

ลำดับการทำงานของระบบทั้งหมดแสดงให้เห็นดังรูปที่ 3.2 เริ่มจากข้อมูลสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อส่งมาจากภาครับสัญญาณ ข้อมูลแต่ละช่องจะถูกนำมาสกัดลักษณะเด่นแล้วส่งต่อไปยังมอดูลลดมิติข้อมูลเพื่อให้เหลือเพียงสองมิติ และท้ายที่สุดมอดูลจำแนกกลุ่มจะนำข้อมูลดังกล่าวมาทำการจำแนกกลุ่มออกมาเป็นสภาพพื้นผิวการเดิน



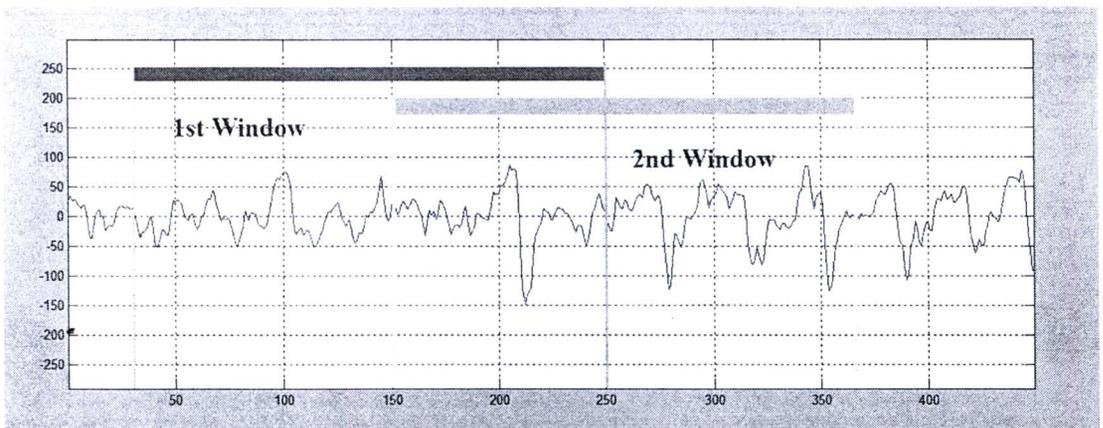
รูปที่ 3.2 แผนภาพบล็อกมอดูลระบบการจำแนกกลุ่มสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อ

### 3.2.1 Feature Extractions Module

เนื่องจากการใช้งานข้อมูลดิบของข้อมูลสัญญาณไฟฟ้ากล่อมเนื้อสำหรับระบบรู้จำนั้นทำได้ยาก จึงเป็นเหตุผลให้ระบบต้องทำการสกัดลักษณะเด่นออกเป็นอันดับแรกมาก่อนนำไปพิจารณาในกระบวนการอื่นต่อไป ในหัวข้อที่ 2.4 และ 2.5 ได้กล่าวถึงการคำนวณลักษณะเด่นของข้อมูลในรูปแบบต่างๆซึ่งจะถูกนำมาพิจารณาทั้งหมดในงานวิจัยนี้ โดยจะสังเกตได้ว่าแต่ละวิธีล้วนแล้วแต่ทำการคำนวณอยู่ภายใต้กรอบหน้าต่างข้อมูลขนาด  $N$  ทั้งสิ้น และเพื่อให้ได้ประสิทธิภาพในการประมวลผลสูงที่สุด ผู้วิจัยจึงเลือกประยุกต์ใช้แผนการคำนวณที่ Englehart และ Hudgins ได้นำเสนอไว้ใน [2]

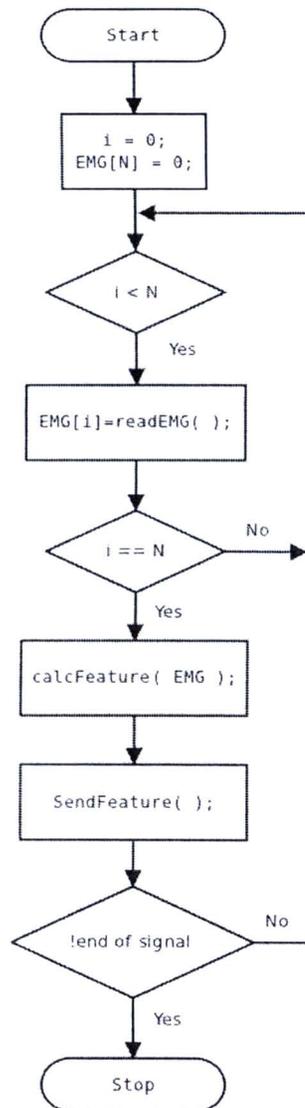
ดังนั้นผู้ใช้โปรแกรมจึงต้องเลือกหาขนาดหน้าต่าง ( $N$ ) และเวลาเคลื่อนหน้าต่าง ( $Td$ ) ที่เหมาะสมกับรูปแบบสัญญาณไฟฟ้ากล่อมเนื้อในการเดิน และจะต้องกำหนดให้กับระบบด้วยตนเอง ซึ่งจากผลการทดลองใน[2] ได้แสดงให้เห็นแล้วว่าค่าความแม่นยำของการจำแนกกลุ่มสัญญาณกล่อมเนื้อสำหรับหน้าต่างที่มีขนาดตั้งแต่ 32 ถึง 256 มิลลิวินาที นั้นไม่มีนัยทางความแตกต่าง จึงมีความเป็นไปได้ที่จะใช้หน้าต่างขนาดดังกล่าวกับระบบ ทั้งนี้ขึ้นอยู่กับความต้องการของผู้ใช้งานโปรแกรม โดยหากเลือกค่าหน้าต่างที่มีขนาดยาวก็จะทำให้ระบบใช้เวลาในการประมวลผลนานและเพิ่มความต้องการการใช้หน่วยความจำของหน่วยประมวลผลเพื่อคำนวณลักษณะเด่น

สำหรับงานวิจัยนี้ ผู้วิจัยได้เลือกใช้ขนาดหน้าต่างในการทดสอบระบบเท่ากับ 64 มิลลิวินาที ร่วมกับเวลาในการเคลื่อนหน้าต่างที่ 32 มิลลิวินาที ดังในรูปที่ 3.3 จากเวลาดังกล่าวทำให้เราสามารถคำนวณค่า  $N$  จากความถี่บันทึกสัญญาณ 1500 เฮิรซ์ ได้  $N = 43$  และ  $Td = 21$



รูปที่ 3.3 แผนภาพแสดงการเคลื่อนหน้าต่างในการคำนวณค่าลักษณะเด่น

โปรแกรมการทำงานในส่วน โมดูลนี้ทั้งหมดถูกพัฒนาขึ้นด้วยภาษา C++ ร่วมกับไลบรารี FFTW++ สำหรับทำการแปลงฟูเรียร์เพื่อใช้ในการสกัดข้อมูลลักษณะเด่น MNF และ MDF รูปที่ 3.4 แสดงแผนภูมิสายงานของการสกัดลักษณะเด่นใน โปรแกรม เริ่มตั้งแต่การอ่านค่าสัญญาณขาเข้ามาจากเครื่อง EMG จนถึงการส่งข้อมูลออกไปให้กับโมดูลต่อไป



รูปที่ 3.4 แผนภูมิสายงานของการสกัดลักษณะเด่นใน โปรแกรม

### 3.2.2 Dimensionality Reduction Module

จากปัญหาหลักสำคัญในงานวิจัยชิ้นนี้คือขั้นตอนวิธีการลดมิติของข้อมูลสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อลง เพื่อให้การเวลาประมวลผลรวมมีความเร็วและความแม่นยำสูงขึ้น ดังนั้นหน้าที่สำคัญอีกประการของมอดูลนี้คือการทำให้ข้อมูลใหม่ที่ถูกทำให้มีมิติลดลงนั้นมีการกระจายตัวที่เหมาะสมต่อการจำแนกกลุ่ม

การทำงานของมอดูลนี้ประกอบไปด้วยสองขั้นตอนด้วยกันคือ ขั้นตอนการสร้างโมเดลการแปลงข้อมูล และขั้นตอนการแปลงหรือฉายข้อมูลไปยังปริภูมิใหม่ จำนวนมิติสุดท้ายของข้อมูลที่ต้องการคือ 2 มิติ

สำหรับการทดสอบประสิทธิภาพการทำงานของแต่ละวิธีการ มอดูลนี้จะถูกพัฒนาบน MATLAB ซึ่งมี Toolbox ในการลดมิติข้อมูลอยู่ เพื่อวิเคราะห์ว่าวิธีใดคือวิธีที่เหมาะสมที่สุด และหลังจากนั้นจึงนำวิธีที่เหมาะสมดังกล่าวมาสร้างพัฒนาต่อในภาษา C++ เพื่อให้สามารถใช้งานบนบอร์ดระบบฝังตัวได้ วิธีการลดมิติข้อมูลที่นำมาพิจารณาในวิทยานิพนธ์นี้ประกอบไปด้วย

- 1). Principle Component Analysis (PCA)
- 2). Neighborhood Components Analysis (NCA)
- 3). Maximally Collapsing Metric Learning (MCML)
- 4). Locality Preserving Projection (LPP)
- 5). Neighborhood Preserving Embedding (NPE)
- 6). Gaussian Process Latent Variable Model (GPLVM)
- 7). Generalized Discriminant Analysis (GDA)
- 8). Kernel Principle Component Analysis (kPCA)



โดยใน MATLAB สามารถใช้คำสั่ง

```
mapped_data = compute_mapping(data, method, # of dimensions, parameters);
```

ตัวแปร *mapped\_data* คือข้อมูลผลลัพธ์ที่ผ่านการลดมิติลงให้เหลือตามจำนวนที่พารามิเตอร์ # of dimensions กำหนดเอาไว้

และจากผลการทดลองทำให้ทราบว่า NCA เป็นวิธีที่ให้ผลดีที่สุด จึงได้ทำการพัฒนาต่อในภาษา C++ โดยปรับปรุงและประยุกต์ใช้ไลบรารี NCA ที่ Jonathan Hseu [16] ได้ออกแบบไว้

### 3.2.3 Data Classification Module

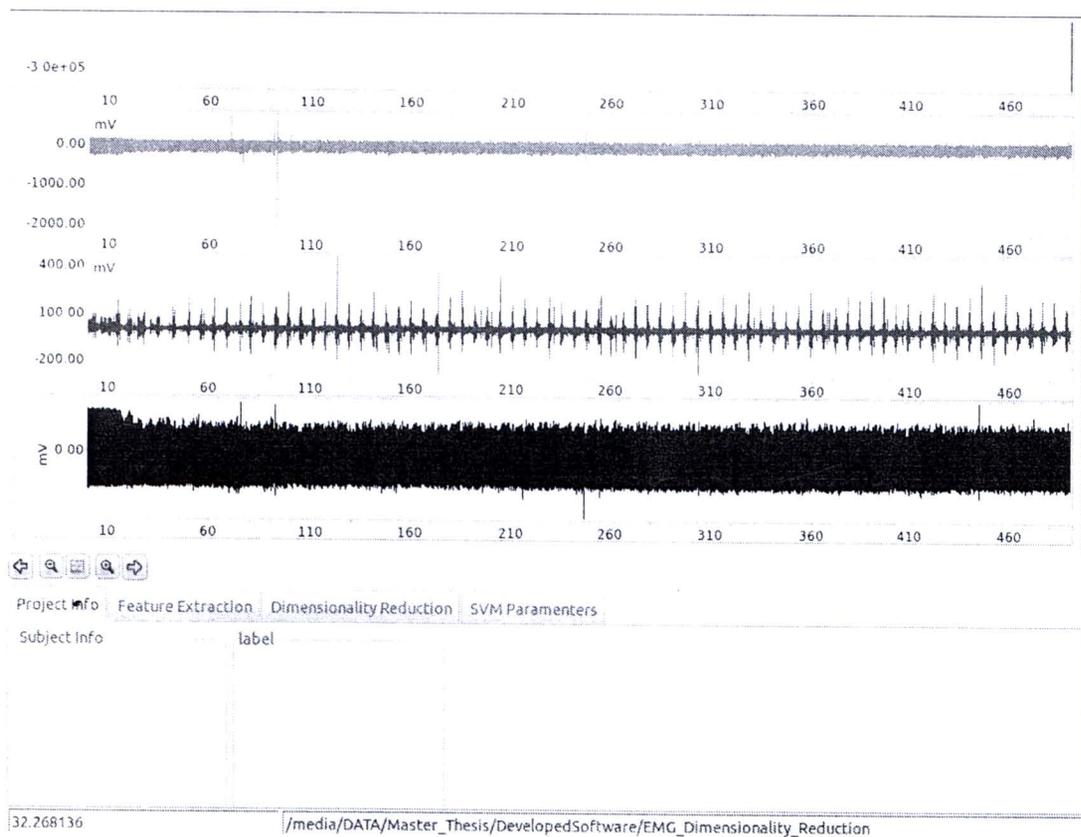
ตัวจำแนกกลุ่มที่ใช้ในงานวิจัยนี้คือ Support Vector Machine (SVM) เนื่องจากเป็นวิธีที่สามารถจัดการกับความไม่เป็นเชิงเส้นและความซับซ้อนของสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อได้ดี ฟังก์ชัน Kernel ที่เลือกใช้ในงานวิจัยนี้คือ Radial Basis Function (RBF) ดังสมการที่ 2.45 และกำหนดใช้ค่า  $\gamma$  เท่ากับ

$2\sigma$  อัลกอริทึมที่ใช้สำหรับมอดูลนี้คือ LIBSVM ซึ่งพัฒนาโดย Chih-Chung Chang และ Chih-Jen Lin [17] แห่งมหาวิทยาลัยแห่งชาติไต้หวัน

### 3.3 โปรแกรมส่วนติดต่อผู้ใช้งานแบบกราฟิก

เพื่อให้ผู้ใช้โปรแกรมสามารถใช้งานได้สะดวกมากขึ้น ส่วนติดต่อผู้ใช้งานแบบกราฟิกจึงถูกสร้างขึ้น โดยซอฟต์แวร์ที่สร้างขึ้นมานี้ได้จัดทำเป็นโอเพนซอร์สอยู่ได้ลิขสิทธิ์แบบ GPLv3 ทั้งหมด โปรแกรมนี้ถูกออกแบบมาให้ทำงานอยู่บนระบบปฏิบัติการ Ubuntu และ Linux เป็นหลัก โดยไลบรารีที่นำมาใช้สำหรับสร้างส่วนกราฟิกคือ wxWidget ความสามารถทั้งหมดของซอฟต์แวร์นี้คือ

- อ่าน/เขียน ข้อมูลสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อในรูปแบบของ Text File
- แสดงเส้นกราฟสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อ
- ปรับแต่งค่าการสกัดลักษณะเด่นและการลดมิติข้อมูลสัญญาณ โดยผู้ใช้งานเองได้
- มีฟังก์ชันการสร้างโมเดล SVM
- ส่งออกค่าโมเดล SVM และ การลดมิติข้อมูล เพื่อใช้ในระบบฝังตัว
- แสดงค่าความแม่นยำของระบบที่ทำการทดสอบ



รูปที่ 3.5 หน้าต่างหลักของโปรแกรมส่วนติดต่อผู้ใช้งาน

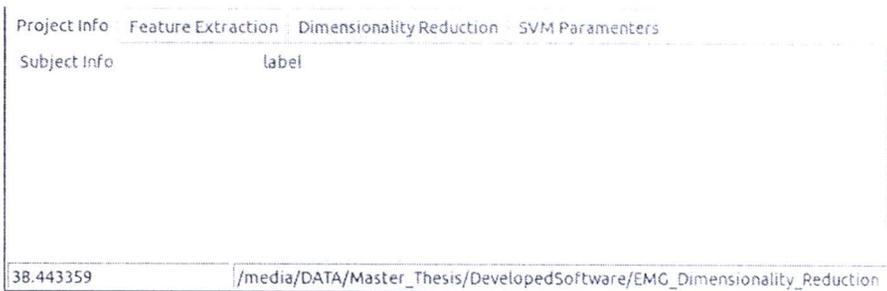
จากรูปที่ 3.5 หน้าต่างหลักของโปรแกรมแบ่งได้เป็น 2 ส่วน ด้านบนคือหน้าต่างแสดงกราฟสัญญาณไฟฟ้าที่อ่านเนื้อที่อ่านได้จากไฟล์ โดยจะแบ่งแสดงแต่ละช่องสัญญาณออกในแต่ละเส้นกราฟและมีการสลับสีเพื่อให้แยกแยะได้สะดวก ผู้ใช้งานสามารถขยายกราฟเข้า ขยายกราฟออก ขยับไปทางซ้ายและทางขวา โดยกดจากปุ่มที่อยู่ด้านใต้กราฟ ส่วนล่างของหน้าต่างหลักเป็นส่วนปรับแต่งการวิธีการประมวลผลและแสดงข้อมูลของสัญญาณกราฟ มีทั้งหมดสี่แผงดังแสดงในรูปที่ 3.3

**Project Info:** แสดงรายละเอียดของสัญญาณที่กำลังเปิดอยู่ขณะนั้น

**Feature Extraction:** แผงปรับแต่งการกำหนดค่าในการสกัดลักษณะเด่นแต่ละวิธี

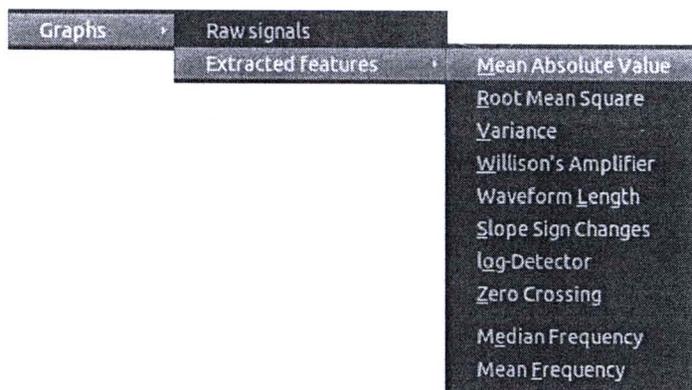
**Dimensionality Reduction:** แผงปรับแต่งการคำนวณลดมิติข้อมูล

**SVM Parameters:** แผงปรับแต่งค่าพารามิเตอร์ในการคำนวณ SVM

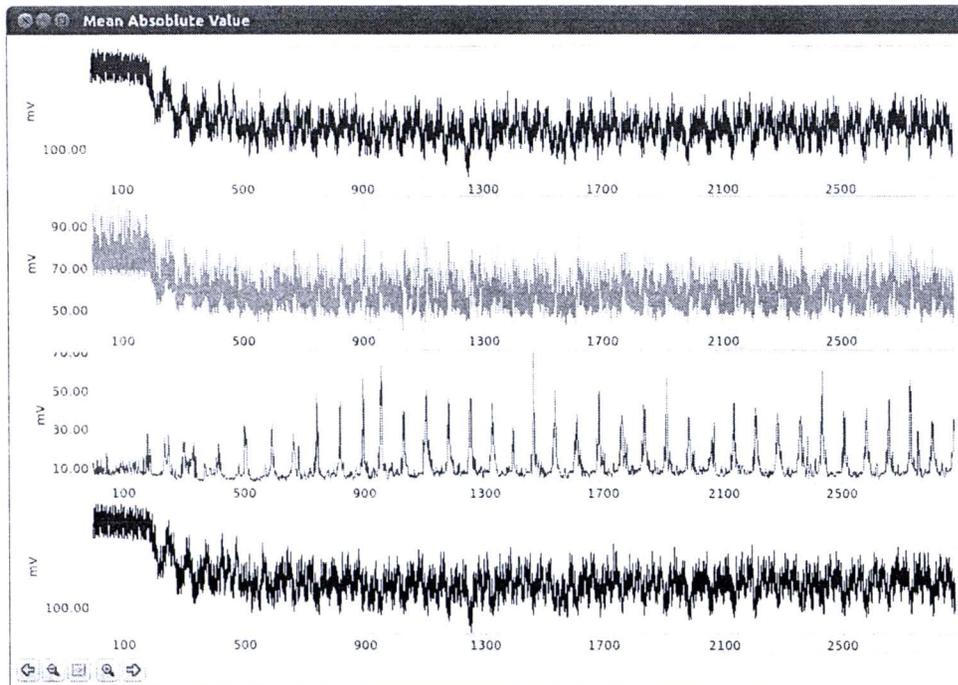


รูปที่ 3.6 แผงปรับแต่งค่าการประมวลผลและข้อมูลสัญญาณ

นอกจากกดจากแผงควบคุมแล้ว ผู้ใช้งานสามารถเลือกดูกราฟลักษณะเด่นของสัญญาณได้โดยเลือกจากแถบเมนู Graphs → Extracted Features ดังรูปที่ 3.4



รูปที่ 3.7 เมนูแสดงผลการประมวลผลกราฟลักษณะเด่น



รูปที่ 3.8 ส่วนแสดงผลเส้นกราฟลักษณะเด่นสัญญาณไฟฟ้ากล้ามเนื้อ