

การต่อหมายเลขโทรศัพท์โดยใช้เสียง
DIALING TELEPHONE NUMBER BY SPEECH RECOGNITION



ปริญญาบัตรนี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญาวิศวกรรมศาสตรบัณฑิต
สาขาวิชาวิศวกรรมโทรคมนาคม
คณะวิศวกรรมศาสตร์
สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง
ปีการศึกษา 2539

เลขหมู่.....
เลขทะเบียน..... 27884

วัน, เดือน, ปี..... 6...ค.ย... 2540

เอกสารนี้เป็นทรัพย์สินของสถาบันฯ การใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ปริญญาานิพนธ์ปีการศึกษา 2539

ภาควิชาวิศวกรรมโทรคมนาคม

คณะวิศวกรรมศาสตร์ สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง

เรื่อง การต่อหมายเลขโทรศัพท์โดยใช้เสียง

DIALING TELEPHONE NUMBER BY SPEECH RECOGNITION

ผู้จัดทำ

1.นางสาวกรรณา แก้วสมศรี 36014007

2.นางสาวระพีกร นนท์จุมจัง 36014344

3.นางสาวโสภิตน ประมาคะเต 36014531

อาจารย์ที่ปรึกษา

(ดร.ไกรสิน ส่วงวัฒนา)

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

การต่อหมายเลขโทรศัพท์โดยใช้เสียง
(DIALING TELEPHONE NUMBER BY SPEECH RECOGNITION)

โดย นางสาวกรรณา แก้วสมศรี 36014007
นางสาวระพิกร นนท์จุมจัง 36014344
นางสาวโสภิตา ประมาคะเต 36014531

อาจารย์ที่ปรึกษา ดร.ไกรสิน สงวัฒนา

บทคัดย่อ

ปริญญานิพนธ์นี้มีจุดประสงค์เพื่อเพิ่มความสามารถในการติดต่อระหว่างมนุษย์กับคอมพิวเตอร์ด้วยการใช้เสียงพูดแทนการกดคีย์บอร์ด โดยให้สามารถต่อโทรศัพท์ด้วยเสียงได้ โดยใช้หลักการของการรู้จำเสียงพูด(Speech Recognition) ซึ่งประกอบด้วย กระบวนการการรู้จำเสียงพูด (Linear Predictive Coding :LPC), เวกเตอร์ควอนไทซ์เซชัน (Vector Quantization :VQ) และกระบวนการสร้างแบบจำลองเสียงแบบฮิดเดน มาร์คอฟ โมเดล (Hidden Markov Models :HMM)

ในที่นี้ได้มีการศึกษาโครงการการรู้จำเสียงพูดตัวเลขภาษาไทยแบบคำโดด ไม่ขึ้นกับผู้พูด และ ส่วนที่เป็นแนวทางการประยุกต์ใช้งาน โดยใช้ภาษาซีเขียนโปรแกรมทั้งสองส่วน ซึ่งได้ทำการสร้างแบบจำลองของเสียงที่เป็นชื่อคน10ชื่อ และมีฐานข้อมูลของแต่ละชื่อเป็นหมายเลขโทรศัพท์แล้วทำการเขียนโปรแกรมสั่งงานโมเด็มต่อโทรศัพท์ให้ตามค่าที่สามารถรู้จำได้

ABSTRACT

This project proposes to use an enabling technology that allows people to interact with computers by recognizing speech in place of pressing keyboard. This projection, it is able to dial telephone by voice. The theory of Speech Recognition is used, including Linear Predictive Coding (LPC), Vector Quantization (VQ) and Hidden Markov Models (HMM).

The Thai numeral speech recognition is carried out based on independent speaker and task oriented application for automatic speech recognition part. Both are programmed by C language. For task oriented application, the models of 10 names with database of each name associate with telephone number have been created. To program in order to direct modem for dialing of telephone number has been done.

สารบัญ

บทที่ 1 บทนำ.....	1
บทที่ 2 ทฤษฎีหรือหลักการ.....	3
2.1 ทฤษฎีการรู้จำเสียง.....	3
2.1.1 การวิเคราะห์เสียงเบื้องต้น.....	3
2.1.2 การจัดระดับเวกเตอร์.....	10
2.1.3 การสร้างแบบจำลอง.....	15
2.2 การเชื่อมต่อส่วนการรู้จำเสียงกับระบบโทรศัพท์.....	26
บทที่ 3 การคำนวณและการสร้าง.....	29
3.1 ส่วนการวิเคราะห์เสียง.....	29
3.2 ส่วนควบคุมการสั่งงานโมเด็ม.....	31
บทที่ 4 การทดลองและผลการทดลอง.....	32
4.1 การทดลอง.....	32
4.2 ผลการทดลอง.....	34
บทที่ 5 สรุปและวิจารณ์ผลการทดลอง.....	46
5.1 สรุปผลการทดลอง.....	46
5.2 วิจารณ์.....	47
5.3 แนวทางพัฒนา.....	47
ภาคผนวก	
เอกสารอ้างอิง	
กิตติกรรมประกาศ	

สารบัญญรูปภาพ

รูปที่	หน้า
2.1 บล็อกไดอะแกรมของการรู้จำเสียง.....	3
2.2 แสดงขั้นตอนการเตรียมสัญญาณในการวิเคราะห์.....	3
2.3 วงจรกรองความถี่สูงผ่าน.....	4
2.4 การแบ่งช่วงของสัญญาณ.....	4
2.5 แสดงวินโดว์แบบแฮมมิง.....	5
2.6 แสดงขั้นตอนในการวิเคราะห์หาคุณลักษณะของเสียง.....	6
2.7 บล็อกไดอะแกรมแสดงโมเดลการสร้างสัญญาณเสียงพูดอย่างง่าย.....	7
2.8 แสดงการกระจายเฟรมของเสียงพูดแต่ละจุดแทนเฟรมของเสียง.....	11
2.9 การรวมกลุ่มของเฟรมเสียงเพื่อสร้างได้บุคคล.....	11
2.10 แสดงตัวอย่างการหาได้บุคคล.....	12
2.11 บล็อกไดอะแกรมของเวกเตอร์ควอนไทซ์.....	12
2.12 ขั้นตอนของเวกเตอร์ควอนไทซ์.....	14
2.13 แสดงแบบจำลองต่างๆของ HMM.....	17
2.14 กระบวนการไปข้างหน้า.....	18
2.15 กระบวนการถอยหลัง.....	19
2.16 แสดงลำดับการคำนวณการเกิดค่าปรากฏร่วมซึ่งจะอยู่ที่สเตท i ที่เวลา t และอยู่ที่สเตท j ที่เวลา $t+1$	20
2.17 บล็อกไดอะแกรมการรู้จำคำโดดด้วยแบบจำลองของมาร์คอฟ.....	25
4.1 แสดงขั้นตอนการเรียนรู้.....	32
4.2 แสดงขั้นตอนการวิเคราะห์.....	33
4.3 แสดงสัญญาณเสียงอินพุต 1 เฟรมของเสียง 1.....	35
4.4 แสดงสัญญาณที่ผ่านการพรีเอมฟาซิส 1 เฟรม ของเสียง 1.....	35
4.5 แสดงสัญญาณที่นำมาผ่านการวินโดว์ 1 เฟรม ของเสียง 1.....	36

สารบัญตาราง

ตารางที่	หน้า
2.1 รหัสผลลัพธ์จากโมเด็ม.....	28
4.1 แสดงค่าสัมประสิทธิ์ LPC ,เซปสตรีม และค่าพารามิเตอร์ที่เวทแล้ว.....	37
4.2 ผลจากการทดสอบโดยให้ผู้พูดคนเดิมพูด 0-9 เสียงละ 5 ครั้ง.....	38
4.3 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงผู้อื่น (unknown) พูด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง.....	38
4.4 ผลจากการทดสอบโดยให้ผู้พูดคนเดิมพูด 0-9 เสียงละ 5 ครั้ง.....	39
4.5 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงผู้อื่น (unknown) พูด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง.....	39
4.6 ผลจากการทดสอบโดยให้ผู้หญิงคนเดิมทั้ง 7 คน พูด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง.....	40
4.7 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงผู้อื่น (unknown) พูด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง.....	40
4.8 ผลจากการทดสอบโดยให้ผู้พูดคนเดิมพูด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง.....	41
4.9 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงผู้อื่น (unknown) พูด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง.....	41
4.10 ผลจากการทดสอบโดยให้ผู้พูดคนเดิมพูดชื่อคน 20 ชื่อ.....	42
4.11 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงคนอื่น (unknown) พูดเสียงชื่อคน ชื่อละ 1 ครั้ง.....	43
4.12 แสดงผลการเปรียบเทียบความถูกต้องของการทดสอบการรู้จำเสียงพูด.....	44

บทที่ 1

บทนำ

ในอดีตมีการวิเคราะห์ว่าการสอนให้คอมพิวเตอร์สามารถรู้จำเสียงพูดของมนุษย์นั้นทำไม่ได้ เนื่องจาก การพูดของมนุษย์มีความซับซ้อนและมีความแตกต่างกันในแต่ละบุคคล ความเร็วในการพูด รวมถึงเสียงสูงต่ำ ของคนแต่ละคน แต่ก็มีกรวิจัยเพื่อให้คอมพิวเตอร์สามารถรู้จำเสียงพูดเรื่อยมา จนในปัจจุบันการรู้จำเสียงพูดสามารถจะใช้งานได้ดี และมีการนำไปใช้กับอุปกรณ์ต่าง ๆ เช่น ATM (Automated Teller Machine) และ โทรศัพท์มือถือ ถึงแม้คอมพิวเตอร์จะไม่สามารถรู้จำเสียงได้เท่ากับมนุษย์ แต่เราสามารถสอนให้คอมพิวเตอร์รู้จำได้ในขีดจำกัดระดับหนึ่ง โดยมีการกำหนดขอบเขตของการรู้จำ เช่น จำกัดคำที่จะสามารถรับรู้ได้

ปริญญาานิพนธ์นี้ได้มีการศึกษาและทดลองนำเอาส่วนของกรรู้จำเสียงที่เป็นทฤษฎีมาใช้งานจริง โดยทำในรูปการส่งใช้เสียงสั่งคอมพิวเตอร์ให้หมุนเบอร์โทรศัพท์ให้ ซึ่งจะได้กล่าวต่อไป

วัตถุประสงค์ของปริญญาานิพนธ์ มีดังนี้

- ศึกษาการวิเคราะห์เสียงพูดแบบไม่ขึ้นกับผู้พูด
- นำงานวิจัยเกี่ยวกับการรู้จำเสียงภาษาไทยที่ได้มีผู้พัฒนาไว้ในระดับหนึ่งแล้วมาทำการศึกษาและพัฒนาต่อ โดยจะเน้นพิจารณาและพัฒนาในด้านการนำไปใช้งานจริง
- เพื่อพัฒนาโปรแกรมส่วนต่างๆที่ทำให้คอมพิวเตอร์สามารถรู้จำเสียงพูด และนำไปโปรแกรมมาใช้งานได้
- ทำการปรับปรุงวิธีการทางทฤษฎีให้สามารถนำมาใช้ในทางปฏิบัติได้ เช่นหาวิธีที่จะช่วยเพิ่มความเร็วในการวิเคราะห์เสียง หรือปรับปรุงขั้นตอนบางอย่างเพื่อลดความผิดพลาดในการวิเคราะห์ เป็นต้น
- เพื่อเป็นพื้นฐานในการประยุกต์ใช้งานเพิ่มเติมต่อไป

ขอบเขตของปริญญาานิพนธ์

เพื่อให้สามารถ “ใช้เสียงสั่งคอมพิวเตอร์ให้โทรศัพท์ผ่านโมเด็มไปยังบุคคลที่ต้องการได้” ซึ่งมีขอบเขตพอสังเขปดังนี้

1. รับเสียงพูดผ่านทาง Microphone ที่ต่อมาจาก Sound Card ของเครื่อง PC แล้วนำมาประมวลผล และส่งผลที่ได้ไปส่ง Modem ให้ทำการโทรศัพท์ไปยังบุคคลนั้น
2. เสียงที่ใช้สั่งไม่ขึ้นกับผู้พูด เสียงของคำที่มีความหมายเดียวกันจากผู้พูดต่างบุคคลก็จะได้ผลการรับรู้เหมือนกัน โดยขั้นตอนจะมีการเก็บตัวอย่างเสียงของคำนั้นๆ ที่มากและหลากหลายพอไว้ก่อน เพื่อผลการรับรู้ที่ถูกต้อง
3. เป็นการวิเคราะห์เสียงพูดแบบไม่ต่อเนื่อง ช่วงวิเคราะห์สัญญาณครั้งละ 1 คำ หรือประมาณ 0.5 - 1.0 วินาที
4. ในโครงงานนี้จะใช้ตัวอย่างให้สามารถรับรู้เสียงที่แตกต่างกันได้ประมาณ 10 เสียง หรือคือสามารถส่งให้ Modem โทรศัพท์ไปยังบุคคลที่แตกต่างกันได้ 10 คน

ในการศึกษาเรื่องการสั่งงานคอมพิวเตอร์ด้วยเสียง ส่วนของขั้นตอนต่างๆ ที่ใช้ในการวิเคราะห์เสียง และการควบคุมอุปกรณ์ต่างๆ นั้น จะต้องมีความรู้พื้นฐานพอสมควรในเรื่องต่างๆ ดังต่อไปนี้

- ลักษณะต่างๆ ของเสียงพูดมนุษย์ เช่น ความถี่ , ความดัง , ความแตกต่างของเสียงชายและหญิง , เสียงที่เปล่งออกมาทางปากหรือออกมาทางจมูก , เสียงรบกวนที่เกิดขึ้น และกราฟต่างๆ ของเสียง เป็นต้น

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- พื้นความรู้ทางด้านคณิตศาสตร์ที่สำคัญ เช่น ฟังก์ชันการถ่ายโอน , การประมาณเชิงเส้น , ผลรวมกำลังสองของความคลาดเคลื่อน , เวกเตอร์หลายมิติ และเมตริกซ์ เป็นต้น
- พื้นความรู้ทางด้านสถิติ เช่น ความน่าจะเป็น , ความน่าจะเป็นแบบมีเงื่อนไข
- ลักษณะการทำงานของ Sound Card ว่าเก็บเสียงมาได้อย่างไร มีการแปลงสัญญาณจากสัญญาณอนาลอกเป็นดิจิทัลอย่างไร สัญญาณเสียงที่ได้มีการจัดเก็บและนำมาใช้งานได้ อย่างไร
- ลักษณะการทำงานของ Modem การส่งงาน Modem
- หลักการเขียนโปรแกรมภาษา C หรือ C++

ขั้นตอนในการศึกษาและดำเนินงานมีดังนี้

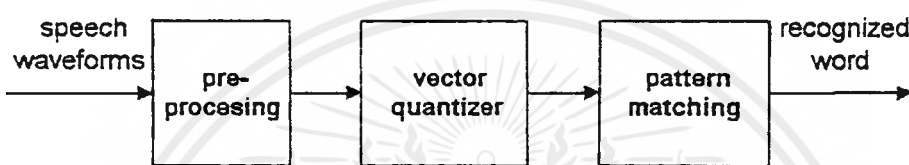
1. ศึกษารูปแบบการวิเคราะห์เสียงพูดแบบไม่ขึ้นกับผู้พูด และไม่ต่อเนื่อง
2. ศึกษาขั้นตอนการประมาณเชิงเส้นของสัญญาณเสียงพูด โดยวิธีออกโตคอร์รีเลชัน เพื่อนำมาใช้ในการวิเคราะห์เสียงพูดมนุษย์
3. วิเคราะห์การหาค่าพารามิเตอร์ LPC และ เซปสตรัม (Cepstrum) ของเสียง
4. สร้างแบบอ้างอิง (Codebook) โดยใช้การจัดระดับเวกเตอร์ (Vector Quantization) ของพารามิเตอร์ที่ได้จากการประมาณเชิงเส้น
5. สร้างแบบจำลองของ มาร์คอฟ (Hidden Markov Models) เพื่อใช้ในการรู้จำเสียงพูด
6. เขียนโปรแกรมตามรูปแบบการวิเคราะห์เสียงที่ได้ศึกษามา
7. ศึกษาและเขียนโปรแกรมติดต่อกับ Sound Card เพื่อนำสัญญาณเสียงเข้ามาวิเคราะห์
8. ศึกษาและเขียนโปรแกรมติดต่อกับ Modem เพื่อนำผลที่ได้จากการวิเคราะห์ไปส่งงาน Modem
9. ทดสอบและปรับปรุงโปรแกรม
10. ทำเอกสารประกอบโครงการ

บทที่ 2 ทฤษฎีหรือหลักการ

2.1 ทฤษฎีการรู้จำเสียง

จากการศึกษารูปแบบการรู้จำเสียงพูดแบบคำเดี่ยว (Isolated word recognition) โครงสร้างพื้นฐานของระบบการจดจำเสียงพูด แบ่งออกเป็น 3 ส่วน ได้แก่

1. การวิเคราะห์เสียงเบื้องต้น (Speech Pre - processing)
2. การควอนไทเซชันแบบเวกเตอร์ (Vector Quantizer)
3. การกำหนดแบบจำลองการรู้จำเสียง (Pattern matching)

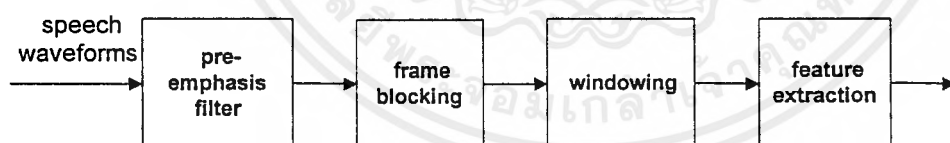


รูปที่ 2.1 บล็อกไดอะแกรมของการรู้จำเสียง

สัญญาณเข้าเป็นคลื่นเสียง ส่วนสัญญาณออกเป็นคำที่วิเคราะห์ได้จากสัญญาณเข้า ซึ่งผ่านขั้นตอนต่างๆ ดังต่อไปนี้

2.1.1 การวิเคราะห์เสียงเบื้องต้น (Speech Pre - processing)

ในการวิเคราะห์สัญญาณเสียง เราจำเป็นต้องมีการเตรียม ข้อมูลในการวิเคราะห์ก่อน ซึ่งขั้นตอนในการเตรียมสัญญาณเข้าเป็นดังรูปที่ 2.2



รูปที่ 2.2 แสดงขั้นตอนการเตรียมสัญญาณในการวิเคราะห์

การเตรียมสัญญาณเสียงในการวิเคราะห์ มีขั้นตอนดังต่อไปนี้

การพรีเอมฟาซิส (Preemphasis)

เนื่องจากสัญญาณเสียงพูดของมนุษย์ จะมีองค์ประกอบส่วนใหญ่อยู่บริเวณความถี่ต่ำเมื่อเทียบกับความถี่ปฏิบัติงานไม่เกิน 5 kHz ดังนั้น เพื่อให้อัตราส่วนของสัญญาณเสียงต่อสัญญาณรบกวน (SNR) มีค่าคงที่ตลอดช่วงความถี่ปฏิบัติงานจึงทำการพรีเอมฟาซิส โดยเน้นให้ความสำคัญสูงมีขนาดสูงขึ้น

การพรีเอมฟาซิส คือ การกรอง สัญญาณด้วยวงจรกรองความถี่สูงผ่าน (High Pass Filter) ซึ่งนิยมใช้วงจรอันดับหนึ่ง ซึ่งเป็นตัวกรองเชิงเลขแบบง่ายที่สุด มีรูปแบบสมการดังนี้

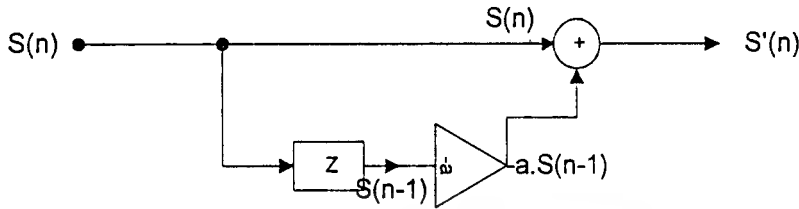
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

$$y(n) = a_0 x(n) - b_1 y(n-1) \quad (2.1)$$

มีฟังก์ชันถ่ายโอนเป็น

$$H(z) = 1 - a_1 z^{-1} ; 0.9 < a < 1.0 \quad (2.2)$$

สมมติว่าสัญญาณเดิมเป็น $S(n)$ เมื่อประมาณค่าสัญญาณแล้วจะเป็น $S'(n)$



รูปที่ 2.3 วงจรกรองความถี่สูงผ่าน

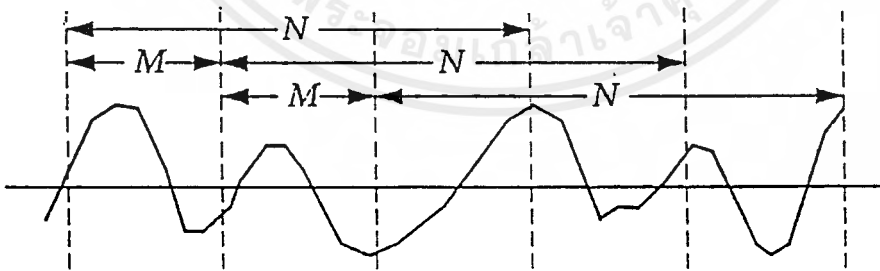
จะได้ว่า

$$S'(n) = S(n) - a.S(n-1) \quad (2.3)$$

ยิ่งค่า a เข้าใกล้ 1 เท่าใด ความถี่สูงก็จะถูกขยายมากขึ้นเท่านั้น ค่า a ที่นิยมสำหรับใช้ในการหาพารามิเตอร์ของ LPC คือ ค่า $15/16 = 0.9375$

การแบ่งช่วงสัญญาณ (Frame Blocking)

สัญญาณที่ผ่านการพรีเอมฟาซิสแล้ว ถูกตัดมาวิเคราะห์ทีละเฟรม เฟรมละ N ตัวอย่างสัญญาณในการวิเคราะห์ ทีละช่วงของแต่ละ N ตัวอย่างสัญญาณนั้น จะวิเคราะห์ โดย เลื่อนไปเป็นระยะ M ช่วงสัญญาณ จนหมดสัญญาณเสียงที่นำมาวิเคราะห์ ดังรูปที่ 2.4 ซึ่ง ระยะ N ที่เหมาะสมจะต้องมีค่าน้อยกว่า M จะทำให้วิเคราะห์สัญญาณได้แม่นยำ แต่ถ้าค่า N น้อยเกินไปการวิเคราะห์จะล่าช้า



รูปที่ 2.4 การแบ่งช่วงของสัญญาณ

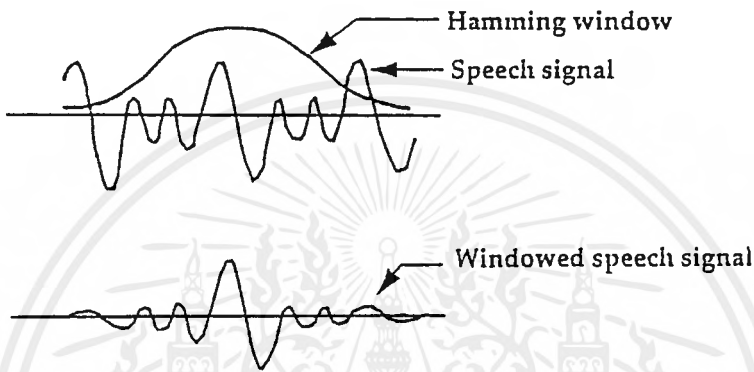
เนื่องจากสัญญาณเสียงมีการเปลี่ยนแปลงคุณสมบัติตามเวลา แต่ถ้าแบ่งเสียงออกเป็นเฟรมสั้นๆ เสียงจะมีการเปลี่ยนแปลงคุณสมบัติน้อยมาก ทำให้การวิเคราะห์ทำได้ง่ายขึ้น ในการทดลองนี้จึงทำการแบ่งสัญญาณเสียงออกเป็นเฟรมๆ ละ M แซมเปิล (sample) และทำการเลื่อนเฟรมไปเรื่อยๆ จนหมด

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

การวินโดว์ (Windowing)

เนื่องจากที่เราตัดสัญญาณเสียงมาวิเคราะห์ทีละเฟรมทำให้ที่ขอบของเฟรมเกิดความไม่ต่อเนื่องของสัญญาณ ถ้ามองในโดเมนความถี่สูง ก็มีความถี่สูงเกิดขึ้น ดังนั้นเพื่อที่จะลดองค์ประกอบทางความถี่สูงเหล่านี้ เราจะคูณด้วยฟังก์ชันวินโดว์เพื่อลดความไม่ต่อเนื่องของสัญญาณที่ขอบ และไม่ทำให้สเปกตรัมของสัญญาณในช่วงความถี่ต่ำเปลี่ยนแปลงไปมากนัก ในที่นี่จะใช้ฟังก์ชันวินโดว์แฮมมิง (Hamming window function) ซึ่งนิยามโดยสมการ

$$w(n) = 0.54 - 0.46\cos(2\pi n/(N-1)) \quad \text{เมื่อ } n = 0, 1, 2, \dots, N-1 \quad (2.4)$$



รูปที่ 2.5 แสดงวินโดว์แบบแฮมมิง

ในการวิเคราะห์เสียงโดยใช้ฟังก์ชันวินโดว์ จะพบว่าสัญญาณเสียง ที่ผ่านการกรองโดยวินโดว์นั้นจะมีการแกว่งขึ้นลงมากขึ้นกับช่วงเวลาของวินโดว์ (ความกว้างของวินโดว์) คือถ้าช่วงเวลาของการวินโดว์สั้น จะมีการแกว่งขึ้นลงอย่างรวดเร็ว และถ้าช่วงเวลาของการวินโดว์มากจะมีการแกว่งขึ้นลงช้าๆ ดังนั้นในการเลือกช่วงเวลาของการวินโดว์ ต้องให้อยู่ในช่วงที่เหมาะสม คือไม่ให้เอาที่พหุของสัญญาณแกว่งช้าหรือเร็วเกินไป อยู่ในช่วงระหว่าง 10 - 30 ms

เมื่อคูณกับฟังก์ชันวินโดว์แล้ว ก็จะได้

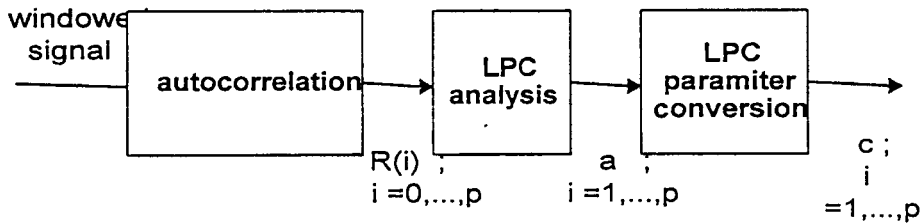
$$x'(n) = w(n)x(n) \quad (2.5)$$

การวิเคราะห์หาคุณลักษณะของเสียง (Feature extract)

การวิเคราะห์หาคุณลักษณะของเสียง เป็นเทคนิคในการแปลงข้อมูลที่มีอยู่มากมาย ให้เป็นส่วนเล็กๆ ซึ่งส่วนเล็กๆนี้จะแสดงคุณสมบัติของคลื่นเสียงนั้นๆ โดยจะใช้วิธีการป้อนสัญญาณผ่านวงจรกรอง (Filter) และการประมาณเชิงเส้น (Linear Predictive Coding)

หลักการพื้นฐานของการประมาณเชิงเส้นคือ การประมาณสัญญาณเสียงจากผลรวมเชิงเส้นของสัญญาณเสียงในอดีต โดยอาศัยเกณฑ์กำลังสองของสัญญาณความคลาดเคลื่อนมีค่าต่ำสุดในการหาลัมประสิทธิภาพการประมาณเชิงเส้น กล่าวคือหลังจากการทำพรีเอมฟาซิสและวินโดว์ครบทุกตัวในหนึ่งเฟรมแล้ว

จะทำการคำนวณออโตคอริเลชัน เพื่อที่จะทำการ หาค่า สัมประสิทธิ์ LPC และอัตราขยาย G มีขั้นตอนแสดง ดังรูปที่ 2.6



รูปที่ 2.6 แสดงขั้นตอนในการวิเคราะห์หาคุณลักษณะของเสียง

การคำนวณออโตคอริเลชัน (Autocorrelation)

สมมติว่าสัญญาณเดิมเป็น $S(n)$ การประมาณ ค่าสัญญาณเป็น $S'(n)$ ดังนั้นสามารถอธิบายการประมาณเชิงเส้นด้วยสมการต่อไปนี้

$$s'(n) = \sum_{k=1}^p \alpha_k s(n-k) \quad (2.6)$$

เมื่อ α_k เป็นค่าคงที่ เรียกวิธีการนี้ว่าการประมาณเชิงเส้นอันดับ p โดยมีเงื่อนไขว่า ค่า α_k ที่ใช้ในการประมาณจะต้องทำให้ ผลรวมของกำลังสองของความคลาดเคลื่อน $\{s(n)-s'(n)\}^2$ มีค่าน้อยที่สุด นั่นคือ $\sum e^2(n) = \sum \{s(n) - s'(n)\}^2$ มีค่าต่ำที่สุด ซึ่งจะใช้การประมาณเชิงเส้นวิธีออโตคอริเลชัน

(Autocorrelation Method) หรือ วิธีอัตโนมัติ

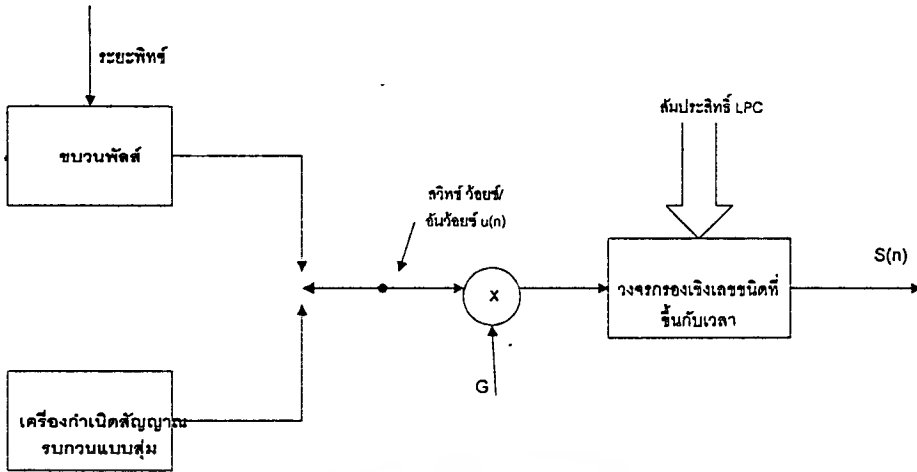
การคำนวณออโตคอริเลชัน เป็นวิธีการ หาสัมประสิทธิ์ LPC โดยฟังก์ชันออโตคอริเลชัน ซึ่งเป็นการเปรียบเทียบสัญญาณกับสัญญาณของตัวเองที่ถูกเลื่อนไปตามแกนเวลา ที่ใช้วิธีนี้ เนื่องจากเป็นการคำนวณที่มีการแก้สมการที่น้อยกว่าวิธีอื่นๆ และมีความแน่นอนในด้านเสถียรภาพ อีกทั้งมีการเก็บข้อมูลที่น้อยกว่า

คุณสมบัติของฟังก์ชันออโตคอริเลชัน

1. เป็นฟังก์ชันคู่ $R(k) = R(-k)$
2. จะให้ค่าสูงสุดเมื่อเป็นการเปรียบเทียบสัญญาณของตัวเองที่ตำแหน่งทางแกนเวลาเดียวกัน คือ

$$R(0) = \max$$

จากหลักการพื้นฐานของการประมาณเชิงเส้นและแบบจำลองระบบสร้างสัญญาณเสียง สามารถเขียนบล็อกไดอะแกรมการทำการประมาณเชิงเส้นมาสร้างสัญญาณเสียงพูดได้ดังรูปที่ 2.7



รูปที่ 2.7 บล็อกไดอะแกรมแสดงโมเดลการสร้างสัญญาณเสียงพูดอย่างง่าย

จากรูปที่ 2.7 สามารถเขียนสมการได้เป็น

$$s(n) = G \cdot u(n) + \sum_{k=1}^p a_k s(n-k) \quad (2.7)$$

การประมาณเชิงเส้นโดยใช้สัมประสิทธิ์ $\{\alpha_k\}$ คือ

$$s'(n) = \sum_{k=1}^p \alpha_k s(n-k) \quad (2.8)$$

ดังนั้น ความคลาดเคลื่อน คือ

$$e(n) = s(n) - s'(n) \\ e(n) = s(n) - \sum_{k=1}^p \alpha_k s(n-k) \quad (2.9)$$

ฟังก์ชันถ่ายโอนระหว่าง $e(n)$ และ $s(n)$ คือ

$$A(z) = E(z)/S(z) \\ = 1 - \sum_{k=1}^p \alpha_k z^{-k} \quad (2.10)$$

จากสมการ (2.7) และ (2.9) จะเห็นได้ว่า ถ้า $\{\alpha_k\} = \{a_k\}$ แล้ว

$$e(n) = G \cdot u(n) \quad (2.11)$$

ดังนั้น ค่าผลรวมของกำลังสองของความคลาดเคลื่อน

$$E_n = \sum_m e_n^2(m) \\ E_n = \sum_m [s(m) - s'(m)]^2 \quad (2.12)$$

โดยที่ n คือ ช่วงที่ n ของสัญญาณที่ใช้คำนวณ เพราะฉะนั้นเพื่อให้ได้ค่า E_n ต่ำที่สุดจะต้องมีเงื่อนไขว่า

$$\frac{\partial E_n}{\partial \alpha_i} = 0 \quad \text{เมื่อ } i=1,2,3,\dots,p$$

จากสมการ (2.12)

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

$$\begin{aligned}\frac{\partial E_n}{\partial \alpha_i} &= -2s_n(m-i) \sum_m [s_n(m) - \sum_{k=1}^p \alpha_k s_n(m-k)] \quad \text{เมื่อ } i=1,2,3,\dots,p \\ &= -2 \left[\sum_m s(m)s(m-i) - \sum_{k=1}^p \sum_m \alpha_k s(m-k)s(m-i) \right] \\ \frac{\partial E_n}{\partial \alpha_i} &= 0 \quad \text{ก็ต่อเมื่อ}\end{aligned}$$

$$\sum_{k=1}^p \alpha_k \sum_m s_n(m-k)s_n(m-i) = \sum_m s_n(m)s_n(m-i) \quad \text{เมื่อ } i=1,2,3,\dots,p \quad (2.13)$$

ถ้าเรากำหนดให้ $\phi_n(i, j) = \sum_m s_n(m-k)s_n(m-i)$ เพราะฉะนั้น

$$\sum_{k=1}^p \alpha_k \phi_n(i, j) = \phi_n(i, 0) \quad (2.14)$$

โดยสมการ (2.12)-(2.13) จะได้ว่า

$$\begin{aligned}E_n &= \sum_m s_n^2(m) - \sum_{k=1}^p \alpha_k \sum_m s_n(m)s_n(m-k) \\ \text{และจาก } \phi_n(i, j) &= \sum_m s_n(m-k)s_n(m-i) \\ E_n &= \phi_n(0, 0) - \sum_{k=1}^p \alpha_k \phi_n(0, k) \\ E_n &= \phi_n(0, 0) - \phi_n(0, k) \quad (2.15)\end{aligned}$$

สมมุติว่าใน 1 เฟรม ของสัญญาณ ที่ตัดมาจำนวนมี N ตัวอย่าง คือ $S_n(0), S_n(1), S_n(2), \dots, S_n(N-1)$ ในที่นี้เราให้ $S_n(m) = 0$ เมื่อ $m < 0$ หรือ $m > N-1$ เพราะฉะนั้น

$$\begin{aligned}\phi_n(i, j) &= \sum_m s_n(m-k)s_n(m-i) \\ &= \sum_{m=0}^{N-1-(j-k)} s_n(m)s_n(m+i-k) \quad 0 \leq k \leq p, 1 \leq i \leq p\end{aligned}$$

$$\text{ให้} \quad R_n(k) = \sum_m^{N-1-k} s_n(m)s_n(m+k) \quad \text{เมื่อ } k=0,1,2,\dots,p \quad (2.16)$$

ดังนั้น จากสมการ (2.5) และ (2.16) จะได้ว่า

$$R_n(k) = \sum_{m=0}^{N-1-k} x'(m)x'(m+k) \quad (2.17)$$

จากสมการที่ (2.14) จะได้ว่า

$$\sum_{k=1}^p \alpha_k R_n(i-k) = R_n(i) \quad \text{เมื่อ } i=1,2,3,\dots,p$$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

จากสมการ เขียนให้อยู่ในรูปเมตริกซ์ได้เป็น

$$\begin{bmatrix} R_n(0) & R_n(1) & \cdots & R_n(p-1) \\ R_n(1) & R_n(0) & \cdots & R_n(p-2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ R_n(p-1) & R_n(p-2) & \cdots & R_n(0) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_n(1) \\ R_n(2) \\ \vdots \\ R_n(p) \end{bmatrix}$$

หรือ $R_n \cdot \alpha = r_n$ (2.18)

$$\text{เมื่อ } R_n = \begin{bmatrix} R_n(0) & R_n(1) & \cdots & R_n(p-1) \\ R_n(1) & R_n(0) & \cdots & R_n(p-2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ R_n(p-1) & R_n(p-2) & \cdots & R_n(0) \end{bmatrix}, \alpha = \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_p \end{bmatrix} \text{ และ } r_n = \begin{bmatrix} R_n(1) \\ R_n(2) \\ \vdots \\ R_n(p) \end{bmatrix}$$

การหาพารามิเตอร์ LPC

พารามิเตอร์ LPC ได้แก่ สัมประสิทธิ์ α และอัตราขยาย G

เมื่อได้ค่า $R_n(0), R_n(1), R_n(2), \dots, R_n(p)$ จากสมการ (2.18) แล้ว ก็สามารถหาค่า α นั่นคือ

$$\alpha = R_n^{-1} \cdot r_n$$

และจากสมการ (2.7) และ (2.9) จะได้ว่า

$$e(n) = G \cdot u(n)$$

$$\therefore E_n = \sum_{m=0}^{N-1} e^2(m) = G \sum_{m=0}^{N-1} u^2(m) \quad (2.19)$$

จาก สมการ (2.15) จะได้ว่า

$$\begin{aligned} E_n &= \phi_n(0,0) - \sum_{k=1}^p \alpha_k \phi_n(0,k) \\ &= R_n(0) - \sum_{k=1}^p \alpha_k R_n(k) \end{aligned} \quad (2.20)$$

และจากสมการ (2.19) เราสามารถหาค่า G โดยตรงจาก

$$G^2 = \frac{R_n(0) - \sum_{k=1}^p \alpha_k R_n(k)}{\sum_{m=0}^{N-1} u^2(m)} \quad (2.21)$$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ขั้นตอนนี้ ก็ได้วิเคราะห์สัญญาณไปหนึ่งเฟรมแล้ว โดยในหนึ่งเฟรมนี้จะได้ค่าสัมประสิทธิ์ทั้งหมด 12 ค่า ($p=12$) ; $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p$

การเปลี่ยนพารามิเตอร์ LPC เป็น สัมประสิทธิ์เชปสตรัม

หลังจากที่หาสัมประสิทธิ์ LPC และ Gain ใน 1 เฟรมแล้ว จะเปลี่ยนให้เป็น สัมประสิทธิ์เชปสตรัม เนื่องจากการรู้จำเสียงพูดนั้น สัมประสิทธิ์เชปสตรัมนี้เป็นพารามิเตอร์ที่มีลักษณะน่าเชื่อถือได้ดีกว่า สัมประสิทธิ์ LPC ทั้งยังมีความสัมพันธ์ใกล้ชิดกับกระบวนการรับรู้เสียงตามความรู้สึกของมนุษย์โดยแท้จริง สัมประสิทธิ์เชปสตรัมสามารถหาได้โดยตรงจากสัมประสิทธิ์ LPC ดังนี้

$$C_0 = \ln G \quad \text{เป็นสัมประสิทธิ์ตัวแรก ซึ่งเป็นเกน}$$

$$Q \approx \frac{3}{2} p \quad \text{โดย } p = 12 \text{ ดังนั้น } Q = 18 \text{ รวมกับเกน } (C_0)$$

จะได้ว่า สัมประสิทธิ์เชปสตรัมใน 1 เฟรม = 19 ตัว

$$C_m = a_m + \sum_{k=1}^{m-1} \left(\frac{k}{m}\right) C_k a_{m-k} \quad , 1 \leq m \leq p$$

$$C_m = \sum_{k=1}^{m-1} \left(\frac{k}{m}\right) C_k a_{m-k} \quad , m > p$$

การเวทค่าพารามิเตอร์ (Parameter Weighting)

เนื่องจากสัมประสิทธิ์เชปสตรัมที่ได้นั้น ช่วงลำดับต้นๆ และลำดับท้ายๆ ของเฟรมที่นำมา วิเคราะห์จะเกิดความคลาดเคลื่อนมากกว่าบริเวณส่วนอื่น เพราะฉะนั้นจึงทำการถ่วงน้ำหนักเพื่อลดค่าความคลาดเคลื่อนดังกล่าวนี้ ด้วยฟังก์ชันเวทดัง ดังนี้คือ

$$W_m = \left[1 + \frac{Q}{2} \sin\left(\frac{\pi m}{Q}\right)\right] \quad , 1 \leq m \leq Q$$

จะได้พารามิเตอร์สุดท้าย คือ

$$C'_m = C_m * W_m$$

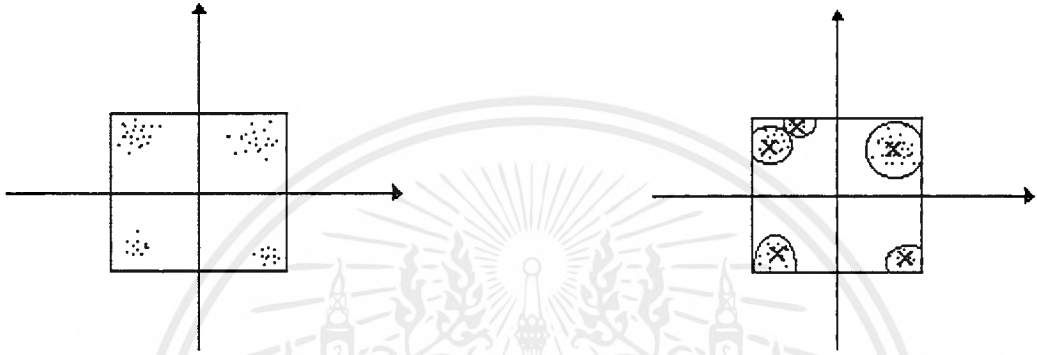
จากนั้นก็พิจารณาให้ครบทุกเฟรมของข้อมูล เมื่อพิจารณาเรียบร้อยแล้วก็จะนำไปจัดกลุ่มเสียง และสร้างแบบจำลองเสียงเพื่อใช้ในการเปรียบเทียบต่อไป

2.1.2 การจัดระดับเวคเตอร์ (Vector Quantization)

เวคเตอร์ควอนไทซ์เซชัน เป็นวิธีการลดมิติ (Dimension) หรือจำนวนของข้อมูล เวกเตอร์อินพุท หรือ เซตเทรนนิ่ง หรือ พารามิเตอร์ที่ได้จากขั้น LPC จะถูกเลือกมากลุ่มหนึ่งซึ่งใช้เป็นตัวแทนของข้อมูลจำนวนหนึ่งหรือเรียกว่าการหา Codebook อินพุทที่เข้ามาจะถูกทำการเปรียบเทียบกับ codebook ที่มีอยู่ โดยจะ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

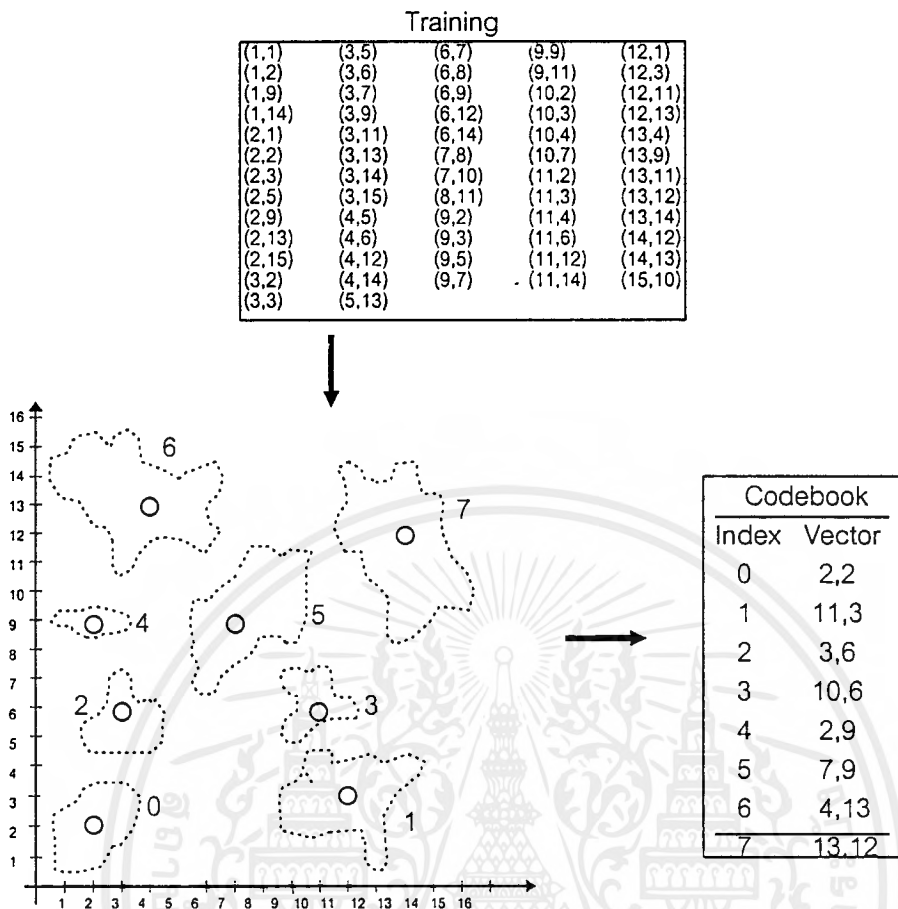
พิจารณาว่าอินพุทที่เข้ามานั้นห่างจาก codebook ไตน้อยที่สุด อินพุทดังกล่าวจะถูกแทนด้วยเวกเตอร์ไคด์ (index) นั้น อินพุททุกตัวที่เป็นสมาชิกของเวกเตอร์ไคด์ใดๆ จะถูกนำมาหาจุดศูนย์กลางร่วมใหม่ และนำจุดศูนย์กลางที่ได้นี้ไปทำการหาความคลาดเคลื่อนกับสมาชิกทุกตัว ถ้าค่าความคลาดเคลื่อนที่ได้มีค่ามากกว่าค่าที่กำหนดไว้ค่าหนึ่งหรือค่าที่ยอมรับได้ ก็ให้นำศูนย์กลางใหม่นั้นไปเป็น codebook แทน และจะทำการจัดกลุ่มอินพุทเข้ากับ codebook ใหม่ที่ได้และหาความคลาดเคลื่อนอีกครั้งทำอย่างนี้ซ้ำๆ จนกระทั่งค่าความคลาดเคลื่อนมีค่าน้อยถึงค่าที่ยอมรับได้ ก็จะถือว่าได้ codebook ที่ดีที่สุดที่จะเป็นตัวแทนของอินพุททั้งหมด จะสังเกตได้ว่าทุกครั้งที่มีการหา codebook ใหม่ นั้น ค่าความคลาดเคลื่อนที่ได้จะมีค่าลดลงทุกครั้งด้วย



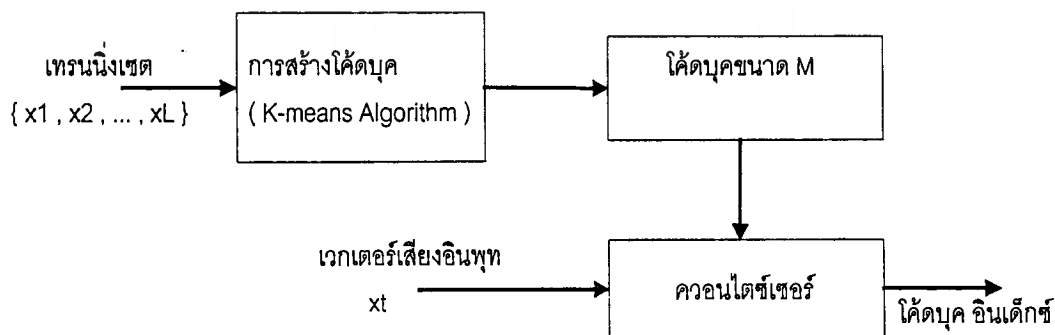
รูปที่ 2.8 แสดงการกระจายเฟรมของเสียงพูด แต่ละจุดแทนเฟรมของเสียง

รูปที่ 2.9 การรวมกลุ่มของเฟรมเสียงเพื่อสร้างไคด์บุค X

ตัวอย่างเวกเตอร์ควอนไทซ์เซชัน สมมติให้เวกเตอร์แต่ละตัวมี 2 มิติ และทำการหา Codebook ขนาด 8 เวกเตอร์ทั้งหมดจะถูกจัดเข้าไปในกลุ่มของ Codebook ต่างๆ แล้วทำการหาจุดศูนย์กลางใหม่โดยการเฉลี่ยค่าเวกเตอร์สมาชิกทุกตัวที่อยู่ในกลุ่มเดียวกัน ผลที่ได้คือ Codebook 8 ตัวที่เป็นตัวแทนของเวกเตอร์ทั้งหมด



รูปที่ 2.10 แสดงตัวอย่างการหาโค้ดบุค



รูปที่ 2.11 บล็อกไดอะแกรมของเวกเตอร์ควอนไทซ์

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- การทำงานของการควอนไทซ์แบบเวกเตอร์ แบ่งเป็น 2 ขั้นตอนดังนี้

1. การสร้างโค้ดบุค (codebook) โดยใช้วิธี K-means

จากขั้นตอนการประมาณเชิงเส้นของเสียงตัวอย่างจำนวนมากจะได้เทรนนิ่งเซตซึ่งประกอบด้วยเวกเตอร์สเปคตรัมจำนวน L เฟรม ; $x = \{x_i, 1 \leq i \leq L\}$ เฟรมละ P มิติ ; $x = [x_1, x_2, \dots, x_p]$ แล้วนำข้อมูลที่ได้มาทำการสร้างเป็นกลุ่มของแบบอ้างอิง

ในระบบการรับรู้เสียงพูดแบบต่างบุคคล จะใช้แบบอ้างอิงของคำหนึ่งๆ จากผู้พูดจำนวนมาก เพื่อที่จะได้ครอบคลุมถึงความแปรปรวนต่างๆ ที่เกิดขึ้นระหว่างผู้พูดแต่ละคน เนื่องจากถ้าใช้แบบอ้างอิงจำนวนมาก เวลาที่ใช้ในการตอบสนองจะมาก เนื้อที่ในหน่วยความจำสำรองที่ใช้เก็บแบบอ้างอิงจะเพิ่ม และเมื่อเพิ่มแบบอ้างอิงไปจนถึงระดับหนึ่ง ความถูกต้องในการรับรู้จะเริ่มคงที่ ดังนั้นจึงมีการจัดกลุ่มของแบบอ้างอิงใหม่เพื่อให้ได้แบบอ้างอิงที่เหมาะสม และสามารถใช้เป็นตัวแทนของแบบอ้างอิงที่มีอยู่ทั้งหมดได้ อัลกอริทึมที่ใช้ได้แก่ K-means Algorithm ซึ่งขั้นตอนที่ใช้ในการสร้างโค้ดบุคมีดังนี้

1) นำเทรนนิ่งเซตมาใช้ในการสร้างโค้ดบุค

ขนาดโค้ดบุคของการควอนไทซ์แบบเวกเตอร์ คือ $M = 2^B$ เวกเตอร์ (B - bit codebook) และเพื่อที่จะหาเซตของ M โค้ดบุคที่ดีที่สุด จำนวนเวกเตอร์อินพุตจะต้องมากกว่าขนาดโค้ดบุคมาก ($L \gg M$)

2) การสุ่มค่าเริ่มต้น

การสุ่มค่าเริ่มต้น เป็นวิธีหนึ่งในการออกแบบโค้ดบุค ซึ่งคือ การเลือกค่าเริ่มต้นของโค้ดบุค เรียกโค้ดบุค

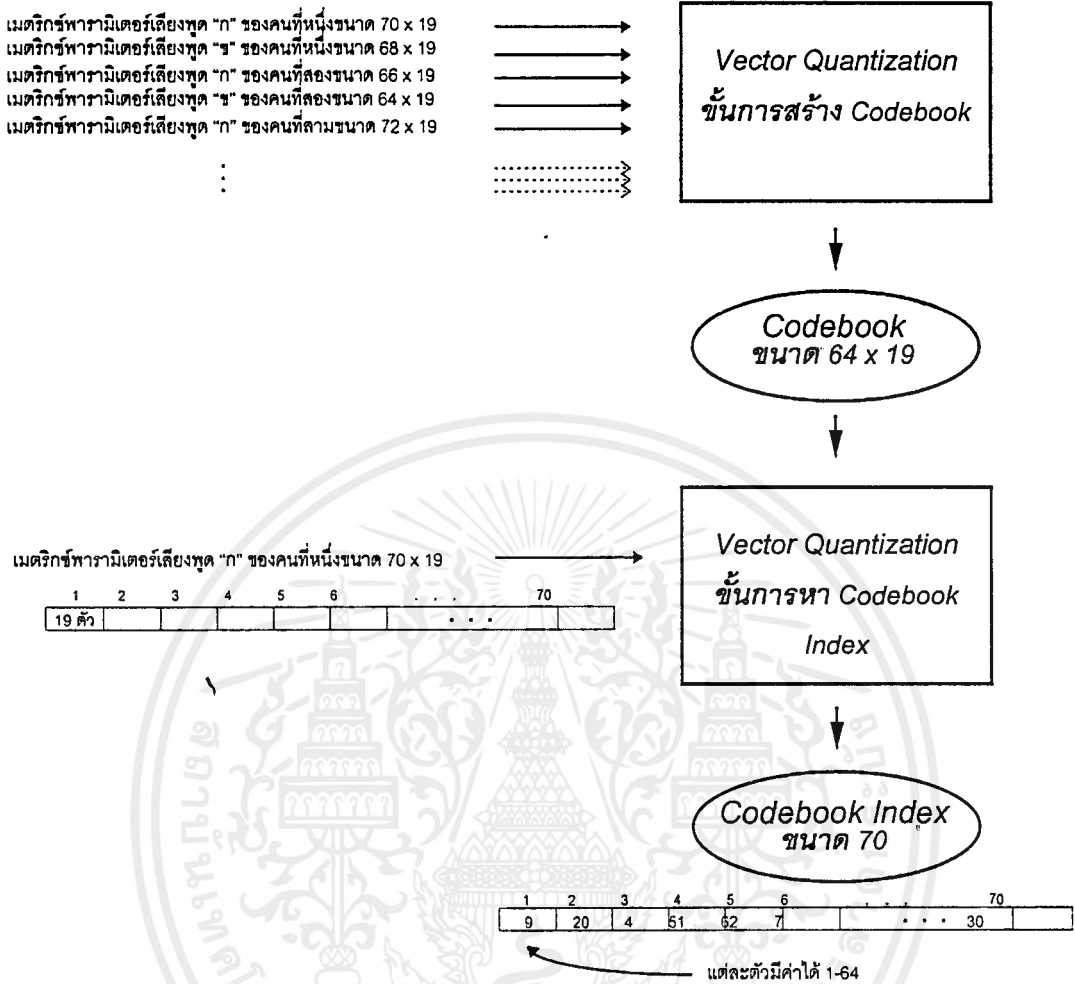
ที่ได้จากการสุ่มค่าเริ่มต้นนี้ว่า แรนดอมโค้ดบุค (random codebook) ถึงแม้วิธีนี้จะไม่ใช่วิธีที่ดีนัก แต่โค้ดบุคที่ได้จากการสุ่มก็ให้ผลเป็นที่ยอมรับ

3) การหาความคลาดเคลื่อน

การวัดความคลาดเคลื่อน เป็นส่วนที่จำเป็นและเป็นประโยชน์ต่อการออกแบบโค้ดบุค สมการ ทางฟิสิกส์ที่ใช้ในการหาระยะทาง มีหลายวิธี แต่วิธีที่นำมาใช้คือ การหาความคลาดเคลื่อนกำลังสองรวม (Total square error) ซึ่งเป็นวิธีการคำนวณที่ง่ายและรวดเร็ว

ถ้าสัญญาณมี P มิติ สามารถหาระยะห่างระหว่างสัญญาณอินพุต (x) กับเวกเตอร์โค้ด (y) โดย

$$\text{สมการ } d(v_1, v_2) = \|v_1 - v_2\|^2 = \sum_{i=0}^{k-1} (x_i - y_i)^2 \quad (2.14)$$



รูปที่ 2.12 ขั้นตอนของเวคเตอร์ควอนไทเซชัน

4) การจัดกลุ่ม (classification) และการหาจุดศูนย์กลางของกลุ่ม (center cluster)

การจัดกลุ่มเป็นการแบ่งเวคเตอร์อินพุตเข้าไปตามกลุ่มต่างๆ ของแวนดอมโค้ดบุค โดยพิจารณาระยะทาง หรือความคลาดเคลื่อนน้อยที่สุด ของแต่ละเวคเตอร์อินพุต x กับเวคเตอร์ โค้ดบุค y ซึ่งเป็นโค้ดบุค จากนั้นจะทำการหาค่าเฉลี่ยของแต่ละกลุ่ม เพื่อเป็นค่ากลางของกลุ่มนั้นๆ จะได้

$$\bar{Y} = \frac{1}{L} \sum_{i=1}^L x_i$$

\bar{Y} เป็นจุดศูนย์กลางซึ่งเป็นเวคเตอร์ที่อยู่ตรงกลางของ $\{x_i\}_{i=1}^L$ ซึ่งแต่ละมิติจะไม่ขึ้นแก่กันหมายความว่า แต่ละ y_k เป็นค่ากลางของ $\{x_i\}_{i=1}^L$

ทำ 2 ขั้นตอนนี้ซ้ำ จนกว่าจะเกิดการลู่เข้า (convergent) โดยความคลาดเคลื่อนรวมจะต่ำกว่าค่าหนึ่งๆ ซึ่งค่าความคลาดเคลื่อนรวมจะลดลงทุกครั้งที่มีการคำนวณซ้ำใหม่ จึงขึ้นกับค่าที่กำหนดว่าต้องการให้

ความคลาดเคลื่อนรวมน้อยเท่าใด ค่ากลางดังกล่าวของแต่ละกลุ่มจะถูกเก็บเป็นเวกเตอร์ได้จะได้ว่า y เป็นควอนไทล์ของค่า x

$$y = q(x)$$

โดย $q(\cdot)$ เป็นโอเปอเรเตอร์ของควอนไทล์ y ถูกเรียกว่าเอาท์พุทเวกเตอร์ของค่า x โดย y เป็นค่าใดค่าหนึ่งใน $Y = \{ y_i, 1 \leq i \leq M \}$ โดย $y_i = [y_{i1} y_{i2} \dots y_{ip}]$ Y เป็นเซตของไค์ตบุด M เป็นขนาดของไค์ตบุด และ $\{ y_i \}$ เป็นเซตของเวกเตอร์ไค์ต y_i อาจเรียกว่าเป็นไค์ตอ้างอิง และ M อาจเรียกว่าจำนวนระดับชั้น จะทำการแบ่งเวกเตอร์ x ไปใน M เซล $\{ C_i, 1 \leq i \leq M \}$ เมื่อ x อยู่ในเซล C_i

$$q(x) = Y_i \text{ ถ้า } x \in C_i$$

2. ขั้นตอนการเปรียบเทียบ

เวกเตอร์ควอนไทล์เซตที่ใช้เพื่อการออกแบบการรับรู้เสียงพูดนั้น มีจำนวนควอนไทล์ M ตัวซึ่งหมายถึง มี M ระดับเสียงเพื่อการรับรู้ แต่ละระดับเสียงพิจารณาจากเซตของข้อมูลเทรนนิ่ง ซึ่ง M เป็นดัชนีระดับ แต่ละเซตของเทรนนิ่งในแต่ละระดับจะเก็บเสียงที่อยู่ในระดับเดียวกัน

เมื่อมีเสียงที่เราไม่ทราบ (unknown) ; x_i เข้ามา จะเป็นอินพุทเข้าไปยังทุกๆ ควอนไทล์เซต ค่าดัชนีระดับ (index) ที่ถูกเลือก จะเป็นระดับที่มีความคลาดเคลื่อนเฉลี่ยน้อยที่สุด $D(c)$ เมื่อ $l = 1, 2, \dots, M$ ซึ่งความคลาดเคลื่อนเฉลี่ยนั้นหาได้จากการวัดระยะทาง โดยใช้วิธีการหาความคลาดเคลื่อนกำลังสองรวม

2.1.3 การสร้างแบบจำลอง (Pattern Matching)

หมายถึง การกำหนดรูปแบบขึ้นเพื่อนำมาเปรียบเทียบกับสิ่งที่เราไม่ทราบ โดยการจับกลุ่มของสัญญาณที่ไม่รู้จัก(unknown signal)ซึ่งเป็นสัญญาณที่ไม่คงที่ให้อยู่ในกลุ่มใดกลุ่มหนึ่ง วิธีที่เลือกใช้ในการสร้างและหารูปแบบของคำพูดที่เหมือนมีอยู่สองแนวทาง

- Dynamic time warping (DTW)
- Hidden Markov Models (HMM)

วิธีที่เลือกใช้ในการสร้างแบบจำลองคือ Hidden Markov Model (HMM) ซึ่งเป็นวิธีการสร้างแบบจำลองที่ถูกนำมาประยุกต์ใช้ในการรู้จำเสียงพูด แบบจำลองมาร์คอฟ แบ่งออกเป็น 2 ประเภทคือ แบบต่อเนื่อง (Continuous) และแบบไม่ต่อเนื่อง (Discrete-time) ในที่นี้จะเลือกใช้แบบไม่ต่อเนื่องเพราะเป็นวิธีการที่ซับซ้อนน้อยกว่าและใช้ได้กับคำพูดสั้นๆ

Hidden Markov Model(HMM)

HMM เป็นวิธีการที่ใช้ทฤษฎีความน่าจะเป็นมาอธิบายการเกิดเหตุการณ์ของลำดับของเหตุการณ์ 2 ลำดับ คือ สเตท(state) และค่าปรากฏ(observation) โดยเหตุการณ์ที่สังเกตเห็นจะเห็นได้เพียงเอาท์พุทของแต่ละสเตทในลักษณะที่เป็นค่าปรากฏเท่านั้น จะไม่ทราบแน่ชัดว่าอยู่ที่สเตทใด

ส่วนประกอบของแบบจำลอง HMM

1. N คือจำนวนสเตทในแบบจำลอง โดยสามารถย้ายจากสเตทหนึ่งไปยังอีกสเตทหนึ่งได้ เราให้เซตของสเตทเป็น $\{ 1, 2, \dots, N \}$ และสเตทที่เวลา t ใดๆเป็น q_t

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

2. M คือจำนวนของค่าปรากฏต่อหนึ่งสแตท แทนด้วยสัญลักษณ์ $V = \{V_1, V_2, \dots, V_M\}$
3. $A = \{a_{ij}\}$ คือความน่าจะเป็นในการเปลี่ยนสแตทที่ $a_{ij} = P\{q_t = j \mid q_{t-1} = i\}$ เมื่อ $1 \leq i, j \leq N$
4. $B = \{b_j(k)\}$ คือ ความน่าจะเป็นของการเกิดค่าปรากฏที่สแตทใด ๆ $b_j(k) = P\{O_t = V_k \mid q_t = j\}$ เมื่อ $j=1, 2, \dots, N$
5. $\pi = \{\pi_i\}$ คือ ความน่าจะเป็นที่แต่ละสแตทจะเป็นสแตทเริ่มต้น เมื่อ $\pi_i = P\{q_1 = i \text{ ที่เวลา } t=1\}$

โครงสร้างของแบบจำลองHMM

แบ่งตามลักษณะการเปลี่ยนสแตท(transition)ของเมตริกซ์ A

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix}$$

1. แบบ Egordic Model หรือ Fully Connected Model แบบจำลองนี้ทุกสแตทสามารถเปลี่ยนสแตทไปยังสแตทอื่นๆได้ทุกสแตท ดังรูปที่ 2.10(a) เป็นตัวอย่างของแบบจำลองที่มี $N=4$
2. แบบ Left - Right Model หรือ Bakis Model แบบจำลองนี้ การเปลี่ยนสแตทจะเปลี่ยนจากซ้ายไปขวา มีคุณสมบัติการเปลี่ยนสแตทดังนี้
 - 2.1 $a_{ij} = 0, j < i$ หมายความว่า เมื่อผ่านสแตทใดไปแล้วจะไม่มีที่ย้อนกลับมายังสแตทนั้น
 - 2.2 $\pi_i = \{0 \text{ เมื่อ } i \neq 1; 1 \text{ เมื่อ } i = 1\}$ หมายความว่า ลำดับของสแตทต้องเริ่มต้นที่สแตทที่ 1 สแตทที่เหลือจึงมีความน่าจะเป็นที่จะเป็นสแตทเริ่มต้นเท่ากับศูนย์

Left-Right Model นี้มีกฎข้อบังคับการเปลี่ยนสแตทดังนี้ -

$a_{ij} = 0$ เมื่อ $i > i + \Delta i$ โดยค่าของ $\Delta i = 2$ หมายความว่า การเปลี่ยนสแตทจะสามารถกระโดดข้ามเปลี่ยนไปยังสแตทข้างหน้าได้ไม่เกิน 2 สแตท
จะได้เมตริกซ์การเปลี่ยนสแตทเป็น

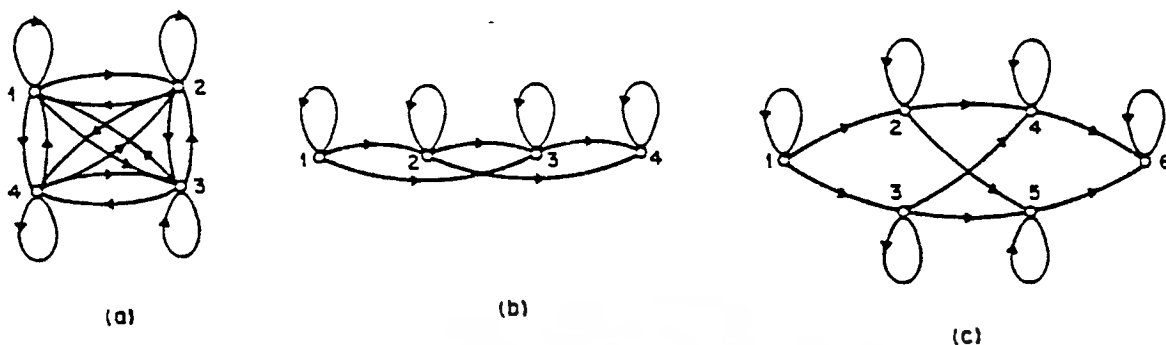
$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & 0 \\ 0 & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ 0 & 0 & a_{33} & a_{34} \\ 0 & 0 & 0 & a_{44} \end{bmatrix}$$

จะเห็นว่าสแตทสุดท้ายมีสัมประสิทธิ์การเปลี่ยนสแตทเป็น $a_{NN} = 1$

$$a_{Ni} = 0 \text{ เมื่อ } i < N$$

แบบจำลองนี้เหมาะกับสัญญาณที่มีการเปลี่ยนแปลงอย่างต่อเนื่องเช่น คำพูด

3. แบบ Parallel Left-Right Model มีคุณสมบัติการเปลี่ยนสแตทค้ายแบบที่ 2 แต่มีความยืดหยุ่นมากกว่า ดังรูปที่ 2.13c)



รูปที่ 2.13 แสดงแบบจำลองต่างๆของHMM

ปัญหาของHMM

ปัญหาของ HMM มี 3 ข้อซึ่งต้องใช้อัลกอริทึมวิธีต่างๆในการคำนวณเพื่อแก้ปัญหา

ปัญหาที่1 เมื่อลำดับของค่าปรากฏ $O = \{O_1, O_2, \dots, O_T\}$ และมีโมเดล $\lambda = (A, B, \pi)$ เราจะคำนวณหาค่า $P(O|\lambda)$ ของลำดับของค่าปรากฏได้อย่างไร

ปัญหาที่2 เมื่อมีลำดับของค่าปรากฏ $O = \{O_1, O_2, \dots, O_T\}$ และแบบจำลอง $\lambda = (A, B, \pi)$ เราจะหาลำดับสแตท $q = \{q_1, q_2, \dots, q_T\}$ ที่เหมาะสมในการให้ค่าปรากฏนั้นได้อย่างไร

ปัญหาที่3 จะหาแบบจำลอง $\lambda = (A, B, \pi)$ ที่ให้ค่า $P(O|\lambda)$ มากที่สุดได้อย่างไร

ลำดับของค่าปรากฏที่ใช้ปรับค่าพารามิเตอร์ A, B และ π เพื่อให้ได้แบบจำลองที่ดีที่สุดนั้นเรียกว่า ลำดับเทรนนิ่ง(training sequence)

การคำนวณเพื่อแก้ปัญหาของHMM

1.การแก้ปัญหาที่1 เป็นการคำนวณว่าแบบจำลองใดให้ความน่าจะเป็นที่จะได้ลำดับค่าปรากฏมากที่สุดเพียงใด มีวิธีการเพื่อช่วยแก้ปัญหาโดยใช้กระบวนการต่อไปนี้

1.1 กระบวนการไปข้างหน้า (Forward Procedure)

เมื่อกำหนดให้ตัวแปรไปข้างหน้า(forward variable)

$$\alpha_t(i) = P(O_1, O_2, \dots, O_t, q_t = i | \lambda)$$

หมายถึง ความน่าจะเป็นของการเกิดลำดับค่าปรากฏ O_1, O_2, \dots, O_t ที่จะอยู่ที่สแตท i ณ เวลา t โดยมีแบบจำลองเป็น λ โดยสามารถหา $\alpha_t(i)$ ได้ดังนี้

1.1.1 การเริ่มต้น (initialization) เมื่อกำหนด $\alpha_1(i) = \pi_{b_1}(O_1)$ ที่เวลาเริ่มต้น $t=1$ และเหตุการณ์เริ่มต้น O_1 เมื่อ $1 \leq i \leq N$

1.1.2 การเหนี่ยวนำ (induction)

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้คัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

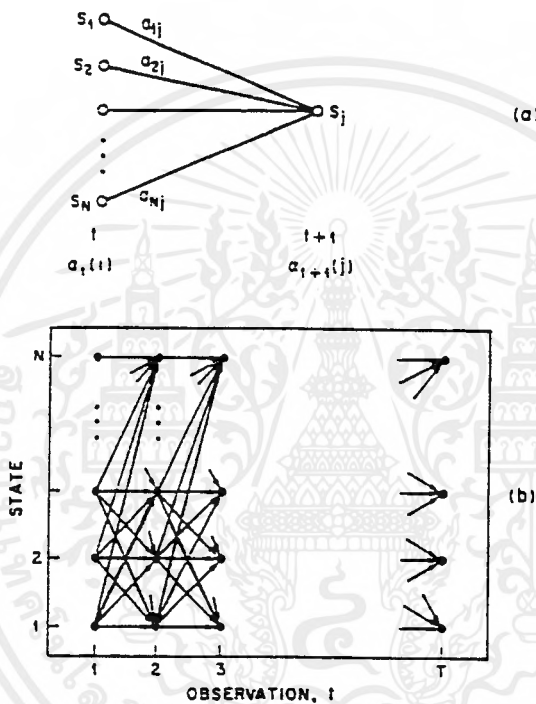
$$\alpha_{t+1}(j) = \left[\sum_{i=1}^N \alpha_t(i) a_{ij} \right] b_j(o_{t+1}) \quad (2.15)$$

เมื่อ $1 \leq t \leq T-1$ และ $1 \leq j \leq N$ หมายถึง ความน่าจะเป็นของสแตต j ที่เวลา $t+1$ ได้มาจากสแตต i ที่เป็นไปได้ถึง N สแตต ที่เวลา t ดังรูปที่ 2.14

1.1.3 การสิ้นสุด (termination)

$$P(O|\lambda) = \sum_{i=1}^N \alpha_t(i) \quad (2.16)$$

ความน่าจะเป็นของลำดับค่าปรากฏ O ได้จากผลรวมของ $\alpha_t(i)$ จากทุกๆ สแตต เมื่อ $1 \leq j \leq N$



รูปที่ 2.14 กระบวนการไปข้างหน้า

1.2 กระบวนการย้อนกลับ (Backward Procedure)

เมื่อกำหนดให้ตัวแปรย้อนกลับ (backward variable) $\beta_T(i) = P(o_{t+1}o_{t+2}\dots o_T, q_t=i | \lambda)$ หมายถึง ความน่าจะเป็นของลำดับค่าปรากฏส่วนหลัง จากเวลา $t+1$ ไปจนจบ โดยกำหนดว่าต้องอยู่ที่สแตต i ความน่าจะเป็นของลำดับค่าปรากฏส่วนหลัง จากเวลาที่เวลา t และมีแบบจำลองเป็น λ เราจะคำนวณหา $\beta_T(i)$ ได้ดังนี้

1. การเริ่มต้น (initialization)

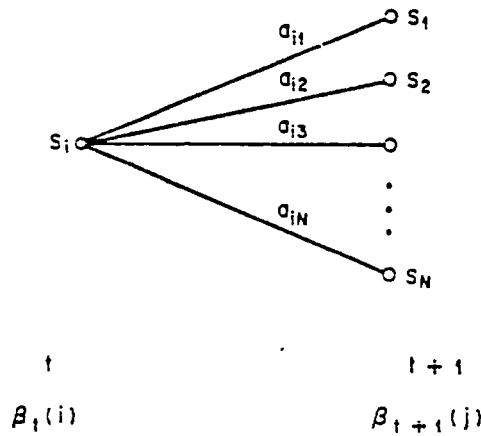
$$\beta_T(i) = 1 \text{ เมื่อ } 1 \leq j \leq N$$

2. การเหนี่ยวนำ (induction)

$$\beta_T(i) = \sum_{j=1}^N a_{ij} b_j(o_{t+1}) \beta_{t+1}(j) \quad (2.17)$$

เมื่อ $t=T-1, T-2, \dots, 1, 1 \leq i \leq N$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



รูปที่ 2.15 กระบวนการถอยหลัง

รูปที่ 2.15 แสดงถึงค่าปรากฏที่จะอยู่ที่สแตต i ที่เวลา t โดยคำนึงถึงลำดับค่าปรากฏจากเวลา $t+1$ ซึ่งต้องพิจารณาสแตต j ที่จะเป็นไปได้ทั้งหมด ณ เวลา $t+1$ โดยจะขึ้นอยู่กับค่า a_{ij} และ $b_j(o_{t+1})$

2. การแก้ปัญหาที่ 2 เพื่อหาลำดับสแตตที่เหมาะสม

เราจะใช้วิธี วิทเทอร์บี อัลกอริทึม (Viterbi Algorithm) เพื่อหาลำดับสแตตที่ดีที่สุด ณ เวลา t หนึ่ง ๆ เมื่อกำหนดลำดับเหตุการณ์ $O = (o_1, o_2, \dots, o_t)$ โดยนิยามให้

$$\delta_t(i) = \max_{q_1, q_2, \dots, q_{t-1}} P[q_1, q_2, \dots, q_{t-1}, q_t = i, o_1, o_2, \dots, o_t | \lambda]$$

หมายถึง ความน่าจะเป็นสูงสุดของเส้นทาง (path) ณ เวลา t ซึ่งเริ่มนับจากเหตุการณ์ที่เวลาเริ่มต้นจนถึงเวลา t ที่สแตต i และ โดยการอาศัยคุณสมบัติการเหนี่ยวนำ (induction) เราจะได้

$$\delta_{t+1}(i) = [\max_{1 \leq j \leq N} \delta_t(j) a_{ji}] b_i(o_{t+1})$$

เราสามารถหาลำดับสแตตที่ดีที่สุดได้โดยใช้กระบวนการต่อไปนี้ เมื่อกำหนดให้ $\psi_t(i)$ เป็น อาร์เรย์ (array)

1. การเริ่มต้น (initialization)

$$\delta_1(j) = \pi_j b_j(o_1) \text{ เมื่อ } 1 \leq j \leq N$$

$$\psi_1(j) = 0$$

2. การย้อนกลับ (recursion)

$$\delta_t(j) = [\max_{1 \leq i \leq N} \delta_{t-1}(i) a_{ij}] b_j(o_t) \text{ เมื่อ } 2 \leq t \leq T, 1 \leq j \leq N$$

$$\psi_t(j) = \arg \max_{1 \leq i \leq N} [\delta_{t-1}(i) a_{ij}] \text{ เมื่อ } 2 \leq t \leq T, 1 \leq j \leq N$$

3. การสิ้นสุด (termination)

$$P^* = \max_{1 \leq i \leq N} [\delta_T(i)]$$

$$q_T^* = \arg \max_{1 \leq i \leq N} [\delta_T(i)]$$

4. เส้นทางเดินย้อนกลับ (Path backtracking)

$$q_t^* = \psi_{t+1}(q_{t+1}^*) \text{ เมื่อ } t = T-1, T-2, \dots, 1$$

3. การแก้ปัญหาที่ 3 เพื่อหาโมเดลที่จะให้ผลตามลำดับค่าปรากฏหนึ่งๆ โดยเลือกค่าพารามิเตอร์ A, B, π ที่ดีที่สุด โดยใช้ กระบวนการทำซ้ำ (Iterative) วิธีที่เราเลือกใช้ คือวิธี บาม-เวลช์ (Baum-Weich) หรือ EM (Expectation-Maximization)

เมื่อนิยามให้

$$1. \gamma_t(i) = P(q_t = i | O, \lambda)$$

หมายถึง ความน่าจะเป็นที่จะอยู่ที่สแตต i ณ เวลา t โดยกำหนดลำดับเหตุการณ์ O และแบบจำลอง λ ให้ สามารถแสดงค่า $\gamma_t(i)$ ได้ดังนี้

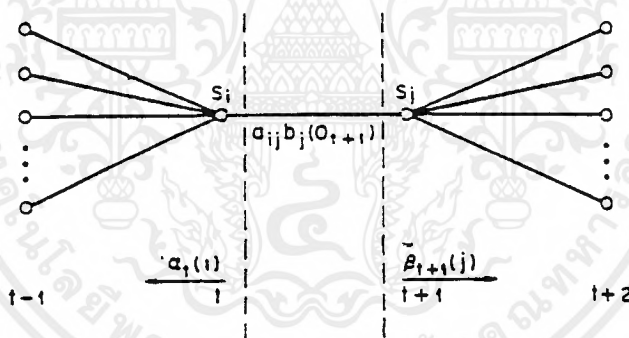
$$\begin{aligned} \gamma_t(i) &= \frac{P(O, q_t = i | \lambda)}{P(O | \lambda)} \\ &= \frac{P(O, q_t = i | \lambda)}{\sum_{i=1}^N P(O, q_t = i | \lambda)} \end{aligned}$$

เนื่องจาก $P(O, q_t = i | \lambda)$ มีค่าเท่ากับ $\alpha_t(i)\beta_t(i)$ จึงได้

$$\gamma_t(i) = \frac{\alpha_t(i)\beta_t(i)}{\sum_{i=1}^N \alpha_t(i)\beta_t(i)} \quad (2.18)$$

$$2. \epsilon_t(i, j) = P(q_t = i, q_{t+1} = j | O, \lambda)$$

หมายถึง ความน่าจะเป็นที่จะอยู่ที่สแตต i ที่เวลา t และสแตต j ที่เวลา $t+1$ เมื่อกำหนดแบบจำลอง และลำดับค่าปรากฏให้



รูปที่ 2.16 แสดงลำดับการคำนวณการเกิดค่าปรากฏร่วมซึ่งจะอยู่ที่สแตต i ที่เวลา t และอยู่ที่สแตต j ที่เวลา $t+1$

ซึ่งจากนิยามของตัวแปรไปข้างหน้าและตัวแปรย้อนกลับ สามารถนำมาสัมพันธ์กับ $\epsilon_t(i, j)$ ได้ดังนี้

$$\begin{aligned} \epsilon_t(i, j) &= \frac{P(q_t = i, q_{t+1} = j, O | \lambda)}{P(O | \lambda)} \\ &= \frac{\alpha_t(i)a_{ij}b_j(o_{t+1})\beta_{t+1}(j)}{P(O | \lambda)} \\ &= \frac{\alpha_t(i)a_{ij}b_j(o_{t+1})\beta_{t+1}(j)}{\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \alpha_t(i)a_{ij}b_j(o_{t+1})\beta_{t+1}(j)} \end{aligned} \quad (2.19)$$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

และจะได้ความสัมพันธ์ของ $\gamma_i(i)$ กับ $\epsilon_i(i,j)$ ดังนี้

$$\gamma_i(i) = \sum_{j=1}^N \epsilon_i(i,j) \tag{2.20}$$

และ

$$\sum_{i=1}^{T-1} \gamma_i(i) = \text{จำนวนของการเปลี่ยนสแตตออกจากสแตต } i \text{ ในลำดับค่าปรากฏ } O$$

$$\sum_{i=1}^{T-1} \epsilon_i(i,j) = \text{จำนวนของการเปลี่ยนสแตตจากสแตต } i \text{ ไป } j \text{ ในลำดับค่าปรากฏ } O$$

ดังนั้นสามารถหาค่าพารามิเตอร์ได้ดังนี้

$$\pi'_i = \gamma_i(i) \text{ เมื่อ } 1 \leq i \leq N \tag{2.21}$$

$$a'_{ij} = \frac{\sum_{i=1}^{T-1} \epsilon_i(i,j)}{\sum_{i=1}^{T-1} \gamma_i(i)} \tag{2.22}$$

$$b'_i(k) = \frac{\sum_{t=1, O_t=k}^T n(j)}{\sum_{j=1}^T n(j)} \tag{2.23}$$

จากกระบวนการข้างต้น ถ้าเราจะคำนวณซ้ำๆ โดยให้ $\lambda'=(A',B',\pi')$ แทน $\lambda=(A,B,\pi)$ ซึ่งเป็นแบบจำลองเริ่มต้นแล้ว จะทำให้ความน่าจะเป็นของการเกิดลำดับค่าปรากฏ O ดีขึ้น จนกระทั่งถึงจุดวิกฤต ซึ่งเราจะได้จุดวิกฤตของฟังก์ชันความน่าจะเป็นในกรณีที่ $\lambda' = \lambda$ หรือถ้า λ' มีความน่าจะเป็นมากกว่าแบบจำลอง λ ในลักษณะที่ $P(O|\lambda') > P(O|\lambda)$ นั่นก็คือ เราก็จะได้ แบบจำลอง λ' ใหม่ ที่น่าจะทำให้เกิดลำดับค่าปรากฏ O ได้ดีกว่า

การปรับค่าพารามิเตอร์ของ HMM

1. การสเกลลิง (Scaling)

เนื่องจาก $\alpha_t(i)$ จะประกอบด้วยผลรวมของเทอมจำนวนมาก ซึ่งก็คือ

$$\left(\prod_{s=1}^{t-1} a_{q_s, q_{s+1}} \prod_{s=1}^t b_{q_s}(O_s) \right)$$

และเนื่องจากแต่ละเทอมของ a และ b มีค่าน้อยกว่า 1 อยู่แล้ว เมื่อพิจารณาผลรวมของการคูณค่า ยิ่งน้อยลงเรื่อยๆ แสดงว่าเมื่อ t มากขึ้น แต่ละเทอมของ $\alpha_t(i)$ จะเข้าสู่ศูนย์ ทำให้ Dynamic Range ของการคำนวณ $\alpha_t(i)$ เกิน Range ของคอมพิวเตอร์ ทำให้ค่าที่ได้ไม่ถูกต้อง จึงได้มีการสเกลลิงขึ้นเพื่อทำให้ $\alpha_t(i)$ อยู่ภายใน Dynamic Range ของคอมพิวเตอร์ การสเกลลิงทำได้โดยการคูณ $\alpha_t(i)$ โดยสัมประสิทธิ์

การสเกลลิง ซึ่งสัมพันธ์นี้ไม่ขึ้นกับ i การสเกลลิง $B_{(i)}$ ก็เช่นเดียวกัน หลังการคำนวณค่า การสเกลลิง ก็
จะตัดกันหมดไปเอง พิจารณาจาก สมการ

$$\alpha_{ij} = \frac{\sum_{i=1}^{T-1} \alpha_i(i) a_{ij} b_j(O_{i+1}) \beta_{i+1}(j)}{\sum_{i=1}^T \sum_{j=1}^N \alpha_i(i) a_{ij} b_j(O_{i+1}) \beta_{i+1}(j)} \quad (2.24)$$

เมื่อเราให้ $\alpha_{(i)}$ แทน α ที่ยังไม่ได้สเกลลิง

$\hat{\alpha}_{(i)}$ เป็น α ที่สเกลลิงแล้ว

$\hat{\alpha}_{(i)}$ แทนเวกอร์ชันของ α ก่อนการสเกลลิง

เมื่อ $t = 1$ จะได้ $\hat{\alpha}_{(i)} = c_1 \alpha_{(i)}$

$$\text{เมื่อ } c_1 = \frac{1}{\sum_{i=1}^N \alpha_i(i)}$$

เมื่อ $2 \leq t \leq T$ คำนวณ $\hat{\alpha}_{(i)}$ จาก สมการ (2.17) ในเทอมของ $\hat{\alpha}_{(i)}$ ค่าก่อน

$$\hat{\alpha}_{(i)} = \sum_{j=1}^N \hat{\alpha}_{i-1}(j) a_{ji} b_i(O_i) \quad (2.25)$$

เมื่อ สัมประสิทธิ์ การสเกลลิง เป็น

$$c_t = \frac{1}{\sum_{i=1}^N \hat{\alpha}_t(i)}$$

เมื่อให้ $\hat{\alpha}_{(i)} = c_t \hat{\alpha}_{(i)}$

จากสมการ (2.25) จะเขียนได้ว่า

$$\alpha_{(i)} = \frac{\sum_{j=1}^N \hat{\alpha}_{i-1}(j) a_{ji} b_j(O_i)}{\sum_{j=1}^N \sum_{i=1}^N \hat{\alpha}_{i-1}(j) a_{ji} b_j(O_i)} \quad (2.26)$$

และโดยการเหนี่ยวนำ จะได้

$$\hat{\alpha}_{i-1}(j) = \left(\prod_{\tau=1}^{i-1} c_\tau \right) \alpha_{i-1}(j)$$

จะได้ว่า

$$\hat{\alpha}_{(i)} = \frac{\sum_{j=1}^N \alpha_{i-1}(j) \left(\prod_{\tau=1}^{i-1} c_\tau \right) a_{ji} b_i(O_i)}{\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \alpha_{i-1}(j) \left(\prod_{\tau=1}^{i-1} c_\tau \right) a_{ji} b_j(O_i)} = \frac{\alpha_{(i)}}{\sum_{i=1}^N \alpha_{(i)}} \quad (2.27)$$

นั่นคือจะสเกล $\alpha_{(i)}$ ได้โดยหารด้วยผลรวมของ $\alpha_{(i)}$ ทั้งหมด และสเกล $B_{(i)}$ ด้วยค่าเดียวกันนี้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่นอนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ในเทอมของการสเกลนี้สมการ (2.24) จะเป็น

$$\bar{a}_{ij} = \frac{\sum_{i=1}^{T-1} \hat{\alpha}_i(i) a_{ij} b_j(O_{i+1}) \hat{\beta}_{i+1}(j)}{\sum_{i=1}^{T-1} \sum_{j=1}^N \hat{\alpha}_i(i) a_{ij} b_j(O_{i+1}) \hat{\beta}_{i+1}(j)} \quad (2.28)$$

โดยแต่ละ $\hat{\alpha}_i(i), \hat{\beta}_{i+1}(j)$ จะได้เป็น

$$\hat{\alpha}_i(i) = \left[\prod_{s=1}^i c_s \right] \alpha_{i,0} = c_i \alpha_{i,0} \quad (2.29)$$

$$\hat{\beta}_{i+1}(j) = \left[\prod_{s=1}^T c_s \right] \beta_{i+1}(j) = D_{i+1} \beta_{i+1}(j) \quad (2.30)$$

ดังนั้นสมการ (2.28) จะเขียนได้เป็น

$$\bar{a}_{ij} = \frac{\sum_{i=1}^{T-1} C_i \alpha_i(i) a_{ij} b_j(O_{i+1}) D_{i+1} \beta_{i+1}(j)}{\sum_{i=1}^{T-1} \sum_{j=1}^N C_i \alpha_i(i) a_{ij} b_j(O_{i+1}) D_{i+1} \beta_{i+1}(j)} \quad (2.31)$$

ซึ่งเทอม $C_i D_{i+1}$ จะเขียนได้ในเทอม

$$C_i D_{i+1} = \prod_{s=1}^i c_s \prod_{s=i+1}^T c_s = \prod_{s=1}^T c_s = C_T \quad (2.32)$$

ซึ่งไม่ขึ้นกับเวลา t ดังนั้น $C_i D_{i+1}$ จะถูกตัดทิ้ง ทั้งเศษและส่วนของสมการ (2.31) ซึ่งทำให้ได้สูตรการคำนวณซ้ำ ๆ (reestimate) เดิมกลับคืนมา กระบวนการ สเกลนี้ ดังกล่าวนี้อาจใช้ได้กับสัมประสิทธิ์ β และ π ในการสเกลนี้ จะทำให้การคำนวณค่า $P(O|\lambda)$ เปลี่ยนไป เราจะไม่สามารถหาได้จากกรรวมกันของเทอม $\hat{\alpha}_T(i)$ แต่จะหาจากคุณสมบัติ

$$\prod_{i=1}^T c_i \sum_{i=1}^N \alpha_T(i) = C_T \sum_{i=1}^N \alpha_T(i) = 1$$

ดังนั้นจะได้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

$$\prod_{i=1}^T c_i P(O|\lambda) = 1$$

$$P(O|\lambda) = \frac{1}{\prod_{i=1}^T c_i} \quad (2.34)$$

ทำให้อยู่ในรูป log ของ P เพื่อไม่ให้เกิน dynamic range ของคอมพิวเตอร์

$$\log[P(O|\lambda)] = \sum_{i=1}^T \log c_i \quad (2.35)$$

2. ลำดับของค่าปรากฏหลายเหตุการณ์ (Multiple Observation Sequence)

ในการใช้แบบจำลองแบบ Left-Right นั้น การแทนแบบจำลองต้องใช้หลาย ๆ เหตุการณ์ของลำดับค่าปรากฏเข้ามาแทน เพื่อให้ได้ค่าพารามิเตอร์ที่ถูกต้องมากขึ้น

ถ้าให้เซตของ v ลำดับค่าปรากฏเป็น

$$O = [O^{(1)}, O^{(2)}, \dots, O^{(k)}]$$

เมื่อ $O^{(v)} = O_1^{(v)} O_2^{(v)} \dots O_{T_v}^{(v)}$ เป็นลำดับค่าปรากฏของเหตุการณ์ที่ v โดยให้แต่ละเหตุการณ์ เป็นอิสระต่อกัน จะได้

$$P(O|\lambda) = \prod_{v=1}^V P_v$$

$$= \prod P_v$$

นำเอาจำนวนเหตุการณ์ของการเกิดค่าปรากฏแต่ละเหตุการณ์มารวมกันจะได้สูตรหา $a_i, b_i(k)$ เป็น

$$\bar{a}_i = \frac{\sum_{v=1}^V \frac{1}{P_v} \sum_{i=1}^{T_v-1} \alpha_{i+1}^{(v)}(a_i, b_i(O_{i+1}^{(v)})) \beta_{i+1}^{(v)}(i)}{\sum_{v=1}^V \frac{1}{P_v} \sum_{i=1}^{T_v-1} \alpha_{i+1}^{(v)}(i) \beta_{i+1}^{(v)}(i)} \quad (2.36)$$

$$\bar{b}_i(k) = \frac{\sum_{v=1}^V \frac{1}{P_v} \sum_{i=1}^{T_v-1} \alpha_{i+1}^{(v)}(i) \beta_{i+1}^{(v)}(k)}{\sum_{v=1}^V \frac{1}{P_v} \sum_{i=1}^{T_v-1} \alpha_{i+1}^{(v)}(i) \beta_{i+1}^{(v)}(i)} \quad (2.37)$$

ส่วน π_i ไม่ต้องคำนวณเนื่องจาก $\pi_1=1, \pi_i=0, i \neq 1$
จะได้การสเกลลิง ที่เหมาะสมของสมการ(2.36)-(2.37)

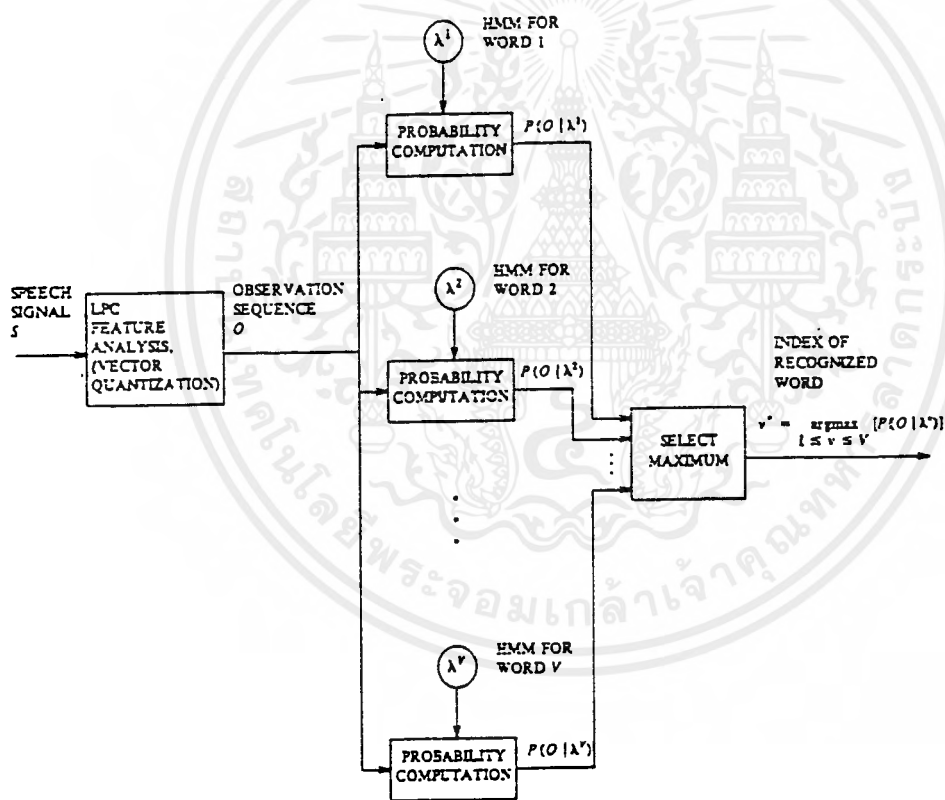
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

$$\bar{a}_i = \frac{\sum_{v=1}^V \sum_{i=1}^{I_v-1} \hat{\alpha}_i^v a_{i,b_i}(O_{i+1}^v) \hat{\beta}_{i+1}^v(i)}{\sum_{v=1}^V \sum_{i=1}^{I_v-1} \sum_{j=1}^N \hat{\alpha}_i^v(i) a_{i,b_i}(O_{i+1}^v) \hat{\beta}_{i+1}^v(i)} \quad (2.38)$$

$$\bar{b}_i(k) = \frac{\sum_{v=1}^V \sum_{i=1, O_i=k}^{I_v-1} \hat{\alpha}_i^v a_{i,b_i}(O_{i+1}^v) \hat{\beta}_{i+1}^v(i)}{\sum_{v=1}^V \sum_{i=1}^{I_v-1} \sum_{j=1}^N \hat{\alpha}_i^v(i) a_{i,b_i}(O_{i+1}^v) \hat{\beta}_{i+1}^v(i)} \quad (2.39)$$

ระบบแบบจำลองมาร์คอฟ

เมื่อเรามีคำศัพท์อยู่ V คำ ในการทำการรู้จำได้ เราจะต้องทำการสร้างแบบจำลองของคำ แต่ละคำที่แตกต่างกัน คำแต่ละคำจะมี ลำดับเทรอนนิ่งที่ได้มาจากคุณลักษณะเฉพาะของคำศัพท์นั้น ๆ การที่เราจะรู้จำคำพูดได้ต้องทำได้ตามบล็อกไดอะแกรมดังต่อไปนี้



รูปที่ 2.17 บล็อกไดอะแกรมการรู้จำคำโดยดัดด้วยแบบจำลองของมาร์คอฟ

1. เมื่อมีคำศัพท์อยู่ V คำ เราต้องสร้างแบบจำลองมาร์คอฟ λ_v ของแต่ละคำนั้น นั่นคือการหาค่า (A, B, π) ที่เหมาะสมกับลำดับเทรอนนิ่งของคำนั้นๆ

2. ในการจะรู้จำคำศัพท์แต่ละคำ เราจะทำการหาค่า $P(O|\lambda)$ ของทุกๆ แบบจำลอง แล้วเลือกแบบจำลองที่มีค่าความน่าจะเป็นในการเกิดค่าปรากฏสูงสุด คือ

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

$$V^* = \arg \max P(O|\lambda_v)$$

ค่าศัพท์ที่สอดคล้องกับแบบจำลองดังกล่าวนี้ จะเป็นค่าเดียวกับค่าศัพท์ที่เราต้องการจะรู้จำนวนเอง โดยขั้นตอนการคำนวณหาค่าความน่าจะเป็น จะใช้วิธีวิทเทอร์บี ดังที่ได้กล่าวแล้วในตอนต้น

2.2 การเชื่อมต่อส่วนการรู้จำเสียงกับระบบโทรศัพท์

การสื่อสารอาจเกิดขึ้นได้โดยตรงด้วยการเชื่อมต่ออุปกรณ์สองตัวด้วยสายสัญญาณ หรือโดยอ้อมด้วยสื่อกลาง ซึ่งมักจะเป็นโทรศัพท์ โดยใช้โมเด็ม (modem) เพื่อแปลงสัญญาณที่ปลายด้านหนึ่งให้เป็นสัญญาณที่เหมาะสมกับการส่งผ่านสายโทรศัพท์

ระบบเครือข่ายโทรศัพท์ที่ใช้กันอยู่ในปัจจุบันนั้นประกอบด้วยสายโทรศัพท์ซึ่งโยงใยไปทั่วและเชื่อมต่อกับอุปกรณ์สวิตชิงส่วนกลาง ในขณะที่ผู้ใช้ยกหูโทรศัพท์ วงจรโทรศัพท์ก็จะเชื่อมเข้าสู่ระบบสวิตชิงส่วนกลางทันที วงจรสวิตชิงนี้จะส่งสัญญาณที่เรียกว่า ไดอัลโทน หลังจากที่ผู้ใช้ได้รับสัญญาณนี้ ก็หมายความว่าระบบพร้อมที่จะรับหมายเลขโทรศัพท์ปลายทางแล้ว และทุกครั้งที่กดหมายเลขปลายทาง วงจรสวิตชิงจะรู้ว่าผู้ใช้กดหมายเลขใดบ้าง ก็จะเชื่อมต่อวงจรไปที่หมายเลขปลายทางตามต้องการทันที

มาตรฐานการเชื่อมต่อ RS-232-C มาตรฐาน RS-232-C แบ่งการเชื่อมต่อออกเป็นสองลักษณะ คือ การต่อกับเทอร์มินัล (DTE : Data Terminal Equipment) และการต่อกับอุปกรณ์สื่อสารข้อมูล (DCE : Data Communication Equipment) ซึ่งในกรณีปกตินั้น DCE จะต้องต่อเข้ากับ DTE เสมอ เช่น การต่อโมเด็มเข้ากับเครื่อง PC โดยเครื่อง PC จะเป็นอุปกรณ์ DTE และ โมเด็มเป็นอุปกรณ์ DCE การเชื่อมต่อตามมาตรฐานนี้โดยปกติจะใช้คอนเน็คเตอร์รูปตัว D ชนิด 25 ขา กำหนดให้ปลายสายสัญญาณด้านหนึ่งเป็นตัวผู้ใช้ต่อกับอุปกรณ์ DCE และปลายสายอีกด้านจะเป็นคอนเน็คเตอร์ตัวเมียใช้ต่อกับอุปกรณ์ DTE แต่อาจมีมาตรฐานแบบใหม่เช่น คอนเน็คเตอร์แบบ 9 ขา สัญญาณที่เกี่ยวข้องกับการสื่อสารอนุกรมมีการแยกประเภทดังนี้

1. สัญญาณข้อมูล

วงจรส่งผ่านข้อมูลมีสองวงจร คือ วงจรที่ทำหน้าที่ส่งข้อมูลจาก DTE ไป DCE และอีกวงจรถือคือ วงจรรับข้อมูลจาก DCE เพื่อส่งไป DTE รูปแบบสัญญาณไฟฟ้าที่ใช้แทนข้อมูลเป็นรูปสัญญาณสี่เหลี่ยมที่ถูกสร้างจากสัญญาณไฟกระแสตรงประมาณ 3 ถึง 25 โวลต์ แทนข้อมูล "0" และ -3 ถึง -25 แทนข้อมูล "1" และช่วงแรงดัน -3 ถึง 3 โวลต์ นั้นจะเป็นช่วงระดับแรงดันที่ใช้ในการแบ่งแยกระดับสัญญาณระหว่างสถานะ "0" และ "1"

2. วงจรควบคุม

มีหน้าที่สร้างสัญญาณควบคุมต่างๆ ขึ้นมา เพื่อให้เครื่อง PC และ โมเด็ม ทราบสถานะในการทำงานของกันและกัน โดยที่สัญญาณควบคุมจะมีลักษณะทางกายภาพเช่นเดียวกับสัญญาณข้อมูล แต่โมเด็มส่วนใหญ่ไม่ได้ใช้วงจรควบคุมทุกวงจร ซึ่งสัญญาณควบคุมต่างๆมีดังนี้

- Request To Send (RTS) และ Clear To Send (CTS)

เป็นส่วนที่ใช้สำหรับควบคุมการส่งผ่านข้อมูลระหว่างเครื่อง PC และโมเด็ม โดยโมเด็มจะส่งสัญญาณ CTS สถานะ "ON" ให้แก่ PC เมื่อโมเด็มพร้อมที่จะรับข้อมูล และเครื่อง PC ก็จะให้สัญญาณ RTS สถานะ "ON" เมื่อ PC พร้อมที่จะรับข้อมูล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- Data Terminal Ready (DTR) และ Data Set Ready (DSR)

สัญญาณ DTR จะใช้เป็นการบอกโมเด็มให้ทราบว่าเป็นเครื่อง PC นั้นกำลังอยู่ในสถานะที่พร้อมจะติดต่อกับโมเด็มหรือไม่ และในกรณีเดียวกันสัญญาณ DSR นั้นจะใช้เป็นการบอกให้เครื่อง PC ทราบว่าโมเด็มพร้อมจะติดต่อหรือไม่ โดยที่สัญญาณ DSR จะอยู่ในสถานะ "ON" ก็ต่อเมื่อโมเด็มได้รับสัญญาณ DTR แล้ว

- Carrier Detect และ Ring Indicator

CD เป็นสัญญาณที่บอก PC ให้ทราบว่าโมเด็มกำลังเชื่อมต่อกับโมเด็มเครื่องอื่นๆ และกำลังได้รับสัญญาณพาหะจากโมเด็มปลายทาง ส่วนสัญญาณ RI เป็นการบอกเครื่อง PC ให้ทราบว่า มีสัญญาณกริ่งโทรศัพท์เรียกเข้ามาที่โมเด็ม ซึ่งโมเด็มส่วนใหญ่ก็มีวงจรตอบรับโทรศัพท์อัตโนมัติอยู่แล้ว จึงไม่จำเป็นต้องใช้สัญญาณ RI แต่ในบางโปรแกรม ก็อาจจะใช้สัญญาณ RI เป็นตัวกำหนดให้เริ่มทำการรันโปรแกรมอื่นๆ ได้

การเชื่อมต่อโมเด็มเข้ากับคอมพิวเตอร์ โมเด็มภายนอก (external modem) เป็นอุปกรณ์อนุกรมตัวหนึ่ง โมเด็มทั่วไปจะประกอบด้วยอุปกรณ์เพิ่มเติมในการใช้งานดังนี้

1. สายสัญญาณและคอนเนคเตอร์ RS-232-C
2. สายโทรศัพท์และคอนเนคเตอร์ RJ - 11
3. แหล่งจ่ายกำลังไฟฟ้าให้แก่โมเด็ม

โมเด็มจะอยู่ในภาวะใดภาวะหนึ่ง คือภาวะคำสั่ง (command mode) หรือ ภาวะออนไลน์ (on-line mode) ขณะที่อยู่ในภาวะคำสั่งสามารถสั่งงานโมเด็มได้จากคอมพิวเตอร์ เช่น สั่งให้โมเด็มทำการหมุนหมายเลขโทรศัพท์ เมื่อมีการเชื่อมต่อเกิดขึ้นกับโมเด็มระยะไกล โมเด็มท้องถิ่นจะเข้าสู่ภาวะออนไลน์และจะไม่แปลงความหมายข้อมูลที่ส่งให้กับมัน แต่จะส่งผ่านข้อมูลออกไปแทน ถ้าสัญญาณพาหะหายไป เช่น โมเด็มระยะไกลวางหู โมเด็มจะอยู่ในสภาวะคำสั่ง คำสั่งที่ถูกส่งโดยคอมพิวเตอร์ไปยังโมเด็มสามารถถูกส่งได้โดยซอฟต์แวร์สื่อสาร หรือพิมพ์เข้าไปจากแป้นพิมพ์ โดยเอาต์พุตของแป้นพิมพ์ถูกเปลี่ยนทิศทางไปยังพอร์ตอนุกรม คำสั่งที่ถูกส่งในสภาวะคำสั่งควรถูกส่งด้วยเจ็ดบิตข้อมูล หนึ่งพาริตี หรือแปดบิตข้อมูล ไม่มีพาริตี

ขั้นตอนการโทรศัพท์ออก โดยเริ่มตั้งแต่ขั้นตอนการสั่งให้โมเด็มหมุนหมายเลขโทรศัพท์จนกระทั่งวางหูโทรศัพท์เป็นดังนี้

- 1) ผู้ใช้เลือกคำสั่ง " Dial " แล้วซอฟต์แวร์เปิดสัญญาณ DRT เพื่อส่งคำสั่งหมุนหมายเลขไปยังโมเด็ม โดยใช้คำสั่ง ATDT3266281 ที่โมเด็มต้นทางจะยกหูโทรศัพท์ รอสัญญาณให้หมุนเลขหมาย
- 2) ซอฟต์แวร์รอ result code จากโมเด็ม และโมเด็มต้นทางจะรอการตอบรับจากปลายทาง ทั้งนี้ระยะเวลาขึ้นอยู่กับข้อกำหนดค่ารีจิสเตอร์
- 3) ที่โมเด็มปลายทางมีเสียงโทรศัพท์ดังขึ้น
- 4) โมเด็มปลายทางตอบรับสัญญาณ
- 5) โมเด็มต้นทางรับสัญญาณตอบรับและส่งสัญญาณ originate carrier
- 6) โมเด็มรับทราบวิธีการมอดูเลชันและความเร็วของแต่ละฝ่าย
- 7) โมเด็มต้นทางส่ง result code " CONNECT " ไปยัง PC ปิดลำโพงและเปิดสัญญาณ CD
- 8) ซอฟต์แวร์ รับรู้ result code และส่งสัญญาณ CD ให้ผู้ใช้ทราบว่า การติดต่อได้เกิดขึ้นแล้ว
- 9) ผู้ใช้เริ่มติดต่อกับโฮสต์คอมพิวเตอร์ ซอฟต์แวร์ดำเนินการสื่อสาร ในขณะที่โมเด็มทำหน้าที่ส่งข้อมูล

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

10) เมื่อการสื่อสารเสร็จ ผู้ใช้ก็เลือกคำสั่ง " DISCONNECT " แล้วซอฟต์แวร์จะปิดสัญญาณ DTR ตามด้วยคำสั่ง ATH

11) โมเด็มต้นทางวางสายโทรศัพท์ และโมเด็มปลายทางยกเลิกสัญญาณ และวางสายโทรศัพท์ ขั้นตอนการเชื่อมต่อระหว่างโมเด็มต้นทางและปลายทางนั้น โมเด็มทั้งคู่จำเป็นต้องมีพื้นฐานที่เหมือนกันบางประการ เช่น ความเร็ว รูปแบบของข้อมูล และโปรโตคอลในการรับส่งข้อมูล การเชื่อมต่อโมเด็มในแต่ละครั้งว่าจะโทรออกเบอร์ใด ควรจะตั้งเวลาในการรอเสียงตอบจากโมเด็มปลายทางนานเท่าไร ระบบโทรศัพท์เป็น Tone หรือ Pulse ซึ่งการดำเนินการทั้งหมดจะสามารถควบคุมโดยชุดคำสั่ง AT คำสั่งทั้งหมดของโมเด็มเริ่มต้นด้วย AT โมเด็มสามารถตรวจสอบอัตราบอด ความยาวเวร็ด และพาริตีจากอักษรสองตัวนี้ ตัวอย่างคำสั่งได้แก่

ATDT หมายเลขโทรศัพท์แบบ Touch -Tone ซึ่งจะทำให้โมเด็มยกหูโทรศัพท์ขึ้น (Off-hook) และหมายเลขโทรศัพท์ออก ซึ่งคำสั่งนี้จะต้องการพารามิเตอร์ต่างๆ เช่น ! (วางหูโทรศัพท์ชั่วคราว) ,(หยุดรอเป็นเวลา 2 วินาที) w (รอฟังเสียงสายว่าง)

ATH ยกและวางหูโทรศัพท์ มีรูปแบบดังนี้ ATH0 หรือ ATH ให้โมเด็มวางสายโทรศัพท์ ซึ่งมักจะใช้หลังจากส่ง (+++) ให้แก่โมเด็ม ส่วน ATH1 ให้โมเด็มยกหูโทรศัพท์

ATZ วางสายและรีเซตกลับสู่ค่าโดยปริยาย

รหัสผลลัพธ์จากโมเด็ม เมื่อโมเด็มได้รับคำสั่ง มันจะส่งรหัสผลลัพธ์ (result code) กลับมา รหัสนี้อาจอยู่ในรูปของข่าวสารข้อความหรือรหัสตัวเลข รหัสคำสั่งต่างๆ แสดงดังตารางที่ 2.1

ตารางที่ 2.1 รหัสผลลัพธ์จากโมเด็ม

รหัสตัวเลข	รหัสข้อมูล	ความหมาย
0	OK	คำสั่งถูกนำไปปฏิบัติ
1	CONNECT	เชื่อมต่อที่ 0-300 bps
2	RING	ตรวจพบสัญญาณกริ่ง
3	NO CARRIER	ไม่พบโมเด็มระยะไกล
4	ERROR	ความผิดพลาดในคำสั่ง
5	CONNECT 1200	เชื่อมต่อที่ 1200 bps
6	NO DIALTONE	ไม่พบสัญญาณให้หมุน
7	BUSY	สายไม่ว่าง
8	NO ANSWER	ไม่มีการตอบสนองจากโมเด็มระยะไกล
9	CONNECT 2400	เชื่อมต่อที่ 2400 bps

- บทที่ 3
การคำนวณและการสร้าง

โปรแกรมการทำงานของการต่อหมายเลขโทรศัพท์ด้วยเสียง ประกอบด้วย 2 ส่วนหลักได้แก่

- ส่วนวิเคราะห์เสียง (recognize)
- ส่วนควบคุมการสั่งงานโมเด็ม (dialer)

โปรแกรมทั้งสองส่วนนี้เขียนด้วยภาษาซี โดยรันโปรแกรมบน Borland C++

3.1 ส่วนวิเคราะห์เสียง

โดยส่วนการวิเคราะห์เสียงสามารถแบ่งได้เป็น 2 ขั้นตอน คือ ขั้นตอนการเรียนรู้ และขั้นตอนการรับรู้

1. ขั้นตอนการเรียนรู้

เป็นขั้นตอนที่ต้องการสร้างแบบจำลองของเสียงขึ้นมา เพื่อนำไปใช้ในขั้นตอนการรู้จำเสียงพูดต่อไป

ประกอบด้วยส่วนย่อยๆ ดังนี้

1.1 การวิเคราะห์สัญญาณเสียงเบื้องต้น

มีการเลือกใช้ ค่าต่างๆ ในการคำนวณและออกแบบโปรแกรมดังนี้

1) การพรีเอมฟาซิส

ใช้วงจรอันดับหนึ่ง ซึ่งมีฟังก์ชันถ่ายโอน คือ

$$H(z) = 1 - \alpha z^{-1}$$

ค่า α ที่ใช้คือ $15/16 = 0.9375$

2) การแบ่งช่วงสัญญาณ

ขนาดของช่วงสัญญาณมีเงื่อนไขในการเลือก คือ

- ค่า N ต้องสั้นพอที่คุณสมบัติของเสียงไม่ เปลี่ยนแปลง
- ค่า N ต้องยาวพอที่จำนวนของตัวอย่างมี เพียงพอสำหรับการหาสัมประสิทธิ์
- การเลื่อนในการวิเคราะห์ (ค่า M) ต้องไม่ข้ามข้อมูล

ดังนั้นค่า M จะน้อยกว่า N แต่ถ้าค่า M มีขนาดเล็กเกินไปจะทำให้การคำนวณช้าลง ดังนั้นจึงเลือกค่า

M = 100 แซมเปิ้ล และค่า N = 300 แซมเปิ้ล

3) ความถี่ที่ใช้ในการสุ่มสัญญาณ

เนื่องจาก ความถี่ที่ใช้ในการแซมปลิง มากกว่าหรือเท่ากับ สองเท่าของความถี่เสียง ($f_s \geq f_N$)

ดังนั้น $f_s \geq 8$ KHz แต่เนื่องจากใน wave studio มีความถี่ที่ใกล้เคียงที่สุด คือ 11.025 Khz

ดังนั้น ช่วงเวลาที่ใช้ในการวิเคราะห์แต่ละเฟรม คือ $300/11.025 = 27.21$ ms

และระยะที่ใช้ในการเลื่อนเฟรมคือ $100/11.025 = 9.07$ ms

4) การเลือกวินโดวที่เหมาะสมสำหรับการวิเคราะห์เสียง

โดยพิจารณาลักษณะสเปคตรัม คือ

- ความถี่เรโซลูชันสูง (high frequency resolution) คือ มีโลบหลักแคบและแหลม

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

- การลดทอน (Attenuation) นอกช่วงความถี่ที่ผ่านได้ ต่ำ คือ ไซโตโลบมีค่าน้อยฟังก์ชันวินโดว์มีหลายชนิด แต่ชนิดที่เหมาะสมที่สุดที่นำมาใช้ได้แก่ แฮมมิงวินโดว์ ซึ่งมีค่าไดโบลต่ำ (- 40 dB) และเมนโลบแคบพอใช้

5) การหาคุณลักษณะของเสียง

ใช้การประมาณพหุระเชิงเส้นในการวิเคราะห์ค่าสัมประสิทธิ์ LPC ซึ่งการประมาณประมาณเชิงเส้นที่เลือกใช้ คือ วิธีอัตสัมพันธ์ (autocorrelation method) ซึ่งวิธีนี้มีการคำนวณที่ง่ายกว่าวิธีอื่นๆ และมีความแน่นอนด้านเสถียรภาพ อีกทั้งมีวิธีการเก็บข้อมูลที่น้อยกว่า

เนื่องจากการวิเคราะห์โดยวิธีอัตสัมพันธ์ อันดับการประมาณเชิงเส้น (P) ที่มากจะทำให้การประมาณเสียงมีความใกล้เคียงมากยิ่งขึ้น แต่ถ้าอันดับ P มีค่ามากเกินไปจะทำให้การคำนวณมีความยุ่งยากและใช้เวลานาน ดังนั้น เพื่อความเหมาะสมค่าอันดับ P ที่ใช้ คือ 12

อัลกอริทึมของขั้นตอนการวิเคราะห์เสียงแสดง ดังรูปที่ 1 ในภาคผนวก

1.2 การสร้างโค้ดบุค

จากการทดสอบ (L.R. Rabiner, S.E. Levinson และ Sondhi ,1982) จะได้ว่าที่ขนาดโค้ดบุคเท่ากับ 64 จะมีค่าความคลาดเคลื่อนเฉลี่ยประมาณ 0.2 ซึ่งเป็นค่าที่น้อยมากสำหรับเวคเตอร์ควอนไทซ์เซชัน

การวัดค่าความคลาดเคลื่อน ใช้วิธีการคำนวณแบบ square error distortion ในการหาระยะทางเนื่องจากเป็นวิธีที่ง่าย และรวดเร็ว

การสร้างโค้ดบุค โดยนำเทรนนิงเซตที่ได้จากการประมาณเชิงเส้นมาผ่านกระบวนการดังนี้

- 1) สุ่มค่าโค้ดบุคเริ่มต้นเริ่มต้นมา 64 ตัว ตัวละ 19 บิต
- 2) หาระยะทางระหว่างโค้ดบุคกับเทรนนิงเซต แต่ละตัวโดยใช้ความคลาดเคลื่อนกำลังสอง
- 3) จัดกลุ่มของเวคเตอร์อินพุตโดยพิจารณาจากระยะทางที่น้อยที่สุด
- 4) หาจุดศูนย์กลางของกลุ่ม
- 5) ทำขั้นตอน 3 และ 4 ซ้ำจนกว่าความคลาดเคลื่อนรวมจะน้อยกว่า 0.001 ซึ่งจุดศูนย์กลางที่ได้ก็คือโค้ดบุคนั่นเอง

อัลกอริทึมของการสร้างโค้ดบุค ดังรูปที่ 2 ในภาคผนวก

1.3 การสร้างแบบจำลอง HMM ของเสียง มีขั้นตอนดังนี้

1) สุ่มค่าเริ่มต้น a, b และ กำหนดให้ $\pi = [100000]$ ตามเงื่อนไขในการใช้แบบจำลองแบบ Left - Right

2) หาค่า α, β จากค่า a, b เริ่มต้น และลำดับค่าปรากฏ $O = \{O_1, O_2, O_3, \dots, O_T\}$ ซึ่งเรียก ว่าลำดับเทรนนิง ตามวิธีของ Forward - Backward Procedure โดยใช้ลำดับของค่าปรากฏหลายๆ ลำดับเข้ามาเทรนนิงเพื่อความถูกต้องมากขึ้น

- 3) ทำการสเกลลิง α , เพื่อให้ค่าอยู่ในย่านที่คอมพิวเตอร์สามารถคำนวณได้ อย่างถูกต้อง
- 4) หาค่าพารามิเตอร์ a, b, π ที่ให้ค่าความน่าจะเป็นสูงสุด ที่จะเป็นแบบจำลอง λ ที่เหมาะสมของค่า

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้คัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

5) ตรวจสอบค่าพารามิเตอร์ของแบบจำลองที่ได้ ว่า ลู่เข้าหรือยัง โดยใช้วิธีการคำนวณค่า a, b ซ้ำ ประมาณ 50 รอบ เมื่อมีการเปลี่ยนแปลงน้อยมากจนเป็นที่พอใจตามระดับค่าที่ตั้งไว้ในที่นี้ใช้ค่าเท่ากับ 10^{-5} ก็ จะหยุด และได้ค่าพารามิเตอร์ a, b และ π ของแบบจำลองที่ต้องการ

6) เก็บค่าพารามิเตอร์ a, b, π ที่ได้จากข้อ 5. เป็นพารามิเตอร์ของแบบจำลองไว้ อัลกอริทึมของการสร้างแบบจำลองแสดงดังรูปที่ 3 ในภาคผนวก

2. ขั้นตอนการรับรู้

2.1 การหาดัชนีได้ดุด

โดยการนำเวกเตอร์เสียงจากการประมาณเชิงเส้นมาที่ละเสียง แล้วเปรียบเทียบกับได้ดุดที่ได้จากการสร้างในขั้นตอนการเรียนรู้ ที่ละเฟรม โดยวิธีความคลาดเคลื่อนกำลังสอง เวกเตอร์เสียงห่างจากได้ดุดใด น้อยที่สุดจะได้ว่าเป็นดัชนีได้ดุดของเฟรมเสียงนั้น และเก็บดัชนีได้ดุดของแต่ละเฟรมในแต่ละเสียงไว้เป็น ลำดับค่าปรากฏ (observation sequence) สำหรับการสร้างแบบจำลองต่อไป

อัลกอริทึมของการหาดัชนีได้ดุดแสดงดังรูปที่ 4 ในภาคผนวก

2.2 การรู้จำเสียง

หลังจากที่ได้แบบจำลอง HMM ของแต่ละคำศัพท์แล้ว เมื่อมีลำดับของค่าปรากฏ $O = \{O_1, O_2, O_3, \dots, O_T\}$ ของเสียง unknown ซึ่งเป็นเสียงที่ต้องการทดสอบเข้ามา เราจะทำการคำนวณหาความน่าจะเป็น $P(O|\lambda)$ ทุกแบบจำลองของแต่ละคำศัพท์โดยใช้วิธี viterbi algorithm แล้วเลือกเอาคำศัพท์ที่มีความน่าจะเป็น สูงสุด ซึ่งก็คือ คำศัพท์ที่แบบจำลองจำได้นั่นเอง

อัลกอริทึมของส่วนนี้แสดงดังรูปที่ 5 ในภาคผนวก

3.2 ส่วนควบคุมการสั่งงานโมเด็ม

เมื่อส่วนของความรู้จำเสียงสามารถรู้จำได้ว่าเป็นคำศัพท์คำใด (recognized word) หรือเป็นโมเดลใด แล้วจะไปหาหมายเลขโทรศัพท์ที่ตรงกับโมเดลนั้นแล้วนำไปสั่งโมเด็ม โดยในครั้งแรกจะทำการรีเซตโมเด็มก่อน แล้วจึงค่อยทำการต่อโทรศัพท์ โดยเมื่อสั่งโมเด็มให้โทรศัพท์แล้วผู้ใช้จะต้องยกหูไว้ก่อน เมื่อโทรเสร็จแล้วจึง ค่อยยกดปุ่มตกลง เพื่อให้โปรแกรมหยุดการทำงานของโมเด็ม และส่งการทำงานไปให้โทรศัพท์ก็จะทำการ สนทนาได้ อัลกอริทึมของส่วนนี้แสดงดังรูปที่ 6 ในภาคผนวก

บทที่ 4

การทดลองและผลการทดลอง

4.1 การทดลอง

ขั้นตอนการทดลอง แบ่งเป็น 2 ขั้นตอน คือ ขั้นตอนการเรียนรู้ และขั้นตอนการวิเคราะห์
ขั้นตอนการเรียนรู้

เป็นขั้นตอนที่สร้างฐานข้อมูลของเสียงขึ้นมา ซึ่งเป็นเสียงที่ต้องการให้ระบบรับรู้ได้ เช่น ต้องการให้ระบบรับรู้เสียงได้ 10 เสียงที่ต่างกัน จะมีขั้นตอนดังนี้

1. เก็บเสียงที่ต้องการไว้เพื่อสร้างโมเดลโดยแบ่งเป็น

- เก็บเสียงตัวเลข '0-9' 4 กรณี เพื่อใช้ เปรียบเทียบ ดังนี้

กรณีที่ 1 ผู้หญิง 1 คน พูด 0-9 เสียงละ 5 ครั้ง รวมเป็น 50 เสียง

กรณีที่ 2 ผู้ชาย 1 คน พูด 0-9 เสียงละ 5 ครั้ง รวมเป็น 50 เสียง

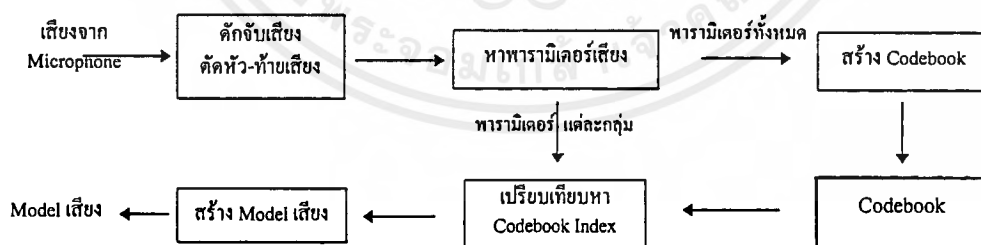
กรณีที่ 3 ผู้หญิง 7 คน พูด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง รวมเป็น 70 เสียง

กรณีที่ 4 ผู้ชาย 3 คน หญิง 7 คน เสียงละ 1 ครั้ง รวมเป็น 100 เสียง

- เก็บเสียงชื่อคนทั้งหมด 20 ชื่อ ดังนี้ ' ดาว , จุลชิต , กรรณา , ก๊ก , มาลี , นาวิณ , ปู , ศิริลักษณ์ , สมชาย , ตะวัน , สุเมธ, ยิ้ม, อรดี อัม, วี, จิตรลดา, โสภิน, อาร์ท, มณฑนา และ ต่อศักดิ์ ' เพื่อใช้สำหรับการทดลองใช้งานจริง

2. นำข้อมูลเสียงทั้งหมดที่เก็บไว้ในแต่ละกรณี มาทำการหาค่าพารามิเตอร์ ที่เป็นตัวแทนของเสียง โดยวิธี Linear Predictive Coding (LPC)

3. นำพารามิเตอร์เสียง (file LPC) ทั้งหมดจากทุกกลุ่มเสียงมาทำการลดจำนวนข้อมูลโดยวิธีการ Vector Quantization (VQ) ซึ่งจะได้เวกเตอร์ตัวแทนของเสียงที่ระบบสามารถรับรู้ได้ทั้งหมดออกมา เรียกว่า โค้ดบุ๊ค (Code Book)



รูปที่ 4.1 แสดงขั้นตอนการเรียนรู้

4. ทำการหา Codebook Index ของแต่ละกลุ่มเสียง โดยการนำ file LPC ทุก file ของกลุ่มนั้นๆ มาผ่านขั้นตอนอีก ส่วนหนึ่งของ VQ จะได้ตัวเลขมากกลุ่มหนึ่งที่บอกถึงความสัมพันธ์ของเสียงกลุ่มนั้นๆ กับ Codebook

5. สร้างโมเดลของเสียง โดยการนำ Codebook Index ของแต่ละกลุ่มเสียงมาผ่านขั้นตอนการสร้างโมเดลด้วย วิธี Hidden Markov Model (HMM) เมื่อทำจนครบทุกกลุ่มเสียง ก็จะได้โมเดลครบทุกเสียง และพร้อมที่จะนำไปใช้งานในขั้นการวิเคราะห์ต่อไป

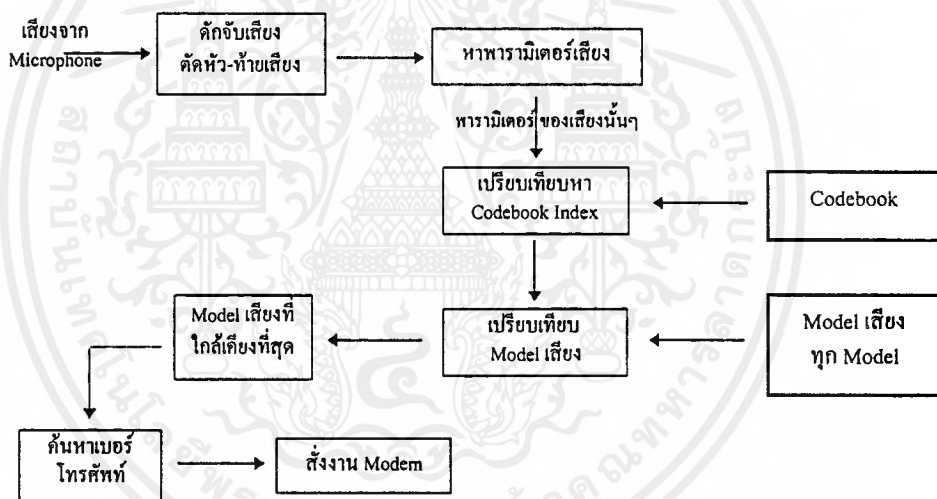
ขั้นการวิเคราะห์

เป็นขั้นตอนที่จะวิเคราะห์เสียงที่ไม่ทราบว่าเป็นคำใด ว่ามีความเหมือนกับโมเดลของเสียงใดที่เก็บไว้มากที่สุด ขั้นตอนในช่วงแรกจะคล้ายกับขั้นการเรียนรู้ ดังนี้

1. นำเสียงที่ต้องการทดสอบ (เพียง 1 เสียง) มาผ่านขั้นตอน LPC จะได้พารามิเตอร์ของเสียงนั้น และนำพารามิเตอร์มาเปรียบเทียบกับ Codebook จะได้ Codebook Index

2. นำ Codebook Index มาหาค่าความน่าจะเป็นกับทุกโมเดลที่เก็บไว้ทั้งหมด โดยวิธี Viterbi Algorithm ก็จะได้ค่าความน่าจะเป็นของแต่ละโมเดลออกมา ค่าความน่าจะเป็นเมื่อเปรียบเทียบกับโมเดลใดมีค่าสูงที่สุด ผลจะได้ว่าเสียงที่นำมาทดสอบนั้นตรงกับโมเดลนั้นนั่นเอง

3. นำเสียงพูดที่จำได้ มาเขียนโปรแกรมสั่งงานให้โมเด็มต่อโทรศัพท์ให้ตามหมายเลขที่ตรงกับโมเดลนั้น



รูปที่ 4.2 แสดงขั้นตอนการวิเคราะห์

ที่กล่าวข้างต้นเป็นขั้นตอนการทำงานโดยรวมของโปรแกรม ต่อไปจะเป็นการอธิบายในรายละเอียดของส่วนต่างๆ ของโปรแกรมว่ามี Input, Output และหน้าที่การทำงานอย่างไร โดยจะแบ่งเป็น 2 ส่วนหลักคือ

ส่วนการรู้จำเสียง

ส่วนนี้เขียนโปรแกรมด้วยภาษา C โดยใช้ Borland C++ เขียนในส่วน function ที่ใช้คำนวณ ชื่อ "lpc.c , vqln.c , vqcm.c" ซึ่งเป็นขั้นตอนการทำงานเพื่อให้สามารถวิเคราะห์เสียงได้ มีการทำงานเป็นลำดับขั้นดังนี้

ขั้นการเรียนรู้

1. จากเสียงที่อยู่ในรูป wave format (ให้เป็น .lpc)

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

2. โปรแกรม LPC.C รับไฟล์ .wav เพื่อทำการหาค่าพารามิเตอร์ของ file ทุก file
3. โปรแกรม VQLN.C รับไฟล์ .lpc เพื่อทำการสร้าง Codebook
4. โปรแกรม VQCM.C จะนำพารามิเตอร์ของเสียงที่เป็นส่วนประกอบในแต่ละโมเดลมาทำการเปรียบเทียบ กับ Codebook เพื่อให้ได้ Codebook Index
5. Codebook Index ที่ได้จากขั้นตอนที่ 4 มาเป็น Observation sequence ในการสร้างโมเดลของเสียงแต่ละเสียงโดยใช้โปรแกรม HMM.C
6. ทำซ้ำตั้งแต่ข้อ 4 - 5 จนครบทุก Model ก็จะได้สำเร็จขั้นตอนการเรียนรู้

ขั้นการวิเคราะห์

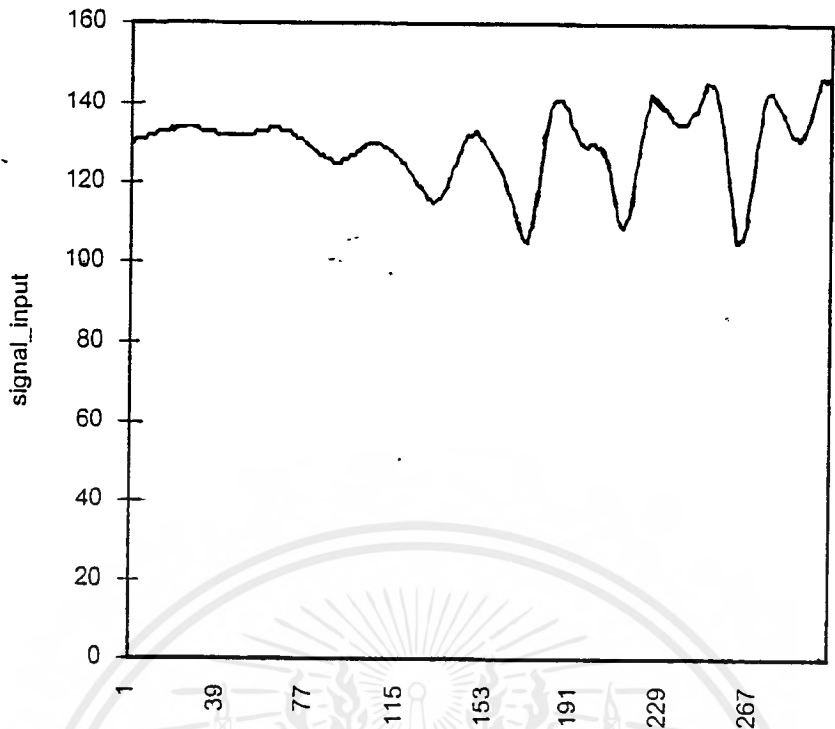
1. หลังจากที่ได้รับไฟล์เสียง จะนำมาหาค่าพารามิเตอร์
2. นำพารามิเตอร์ของเสียงมาเปรียบเทียบกับ Codebook ที่ได้จากขั้นตอนการเรียนรู้จะได้ Codebook Index ของเสียงนั้น
3. นำ Codebook Index ที่ได้มาหาค่าความน่าจะเป็นกับทุกโมเดลที่มีอยู่ จะได้ค่าความน่าจะเป็นออกมาจำนวนหนึ่ง ซึ่งจะมีจำนวนเท่ากับจำนวนของโมเดล
4. ทำการเลือกค่าความน่าจะเป็นที่มากที่สุดที่ได้จากขั้นตอนที่ 3 ว่าตรงกับโมเดลใด เป็นผลลัพธ์ของการวิเคราะห์ โดยโปรแกรม ASRD.C

ส่วนการต่อโทรศัพท์

หลังจากที่วิเคราะห์ได้ว่าเสียงที่นำมาทดสอบตรงกับโมเดลใดแล้ว จะไปหาหมายเลขโทรศัพท์ที่ตรงกับโมเดลนั้นแล้วนำไปสั่ง Modem โดยในครั้งแรกจะทำการ Reset Modem ก่อนแล้วจึงค่อยทำการโทรศัพท์ โดยเมื่อสั่ง Modem ให้โทรศัพท์แล้วผู้ใช้จะต้องยกหูโทรศัพท์ไว้ก่อน เมื่อโทรติดแล้วจึงค่อยกดปุ่มตกลงเพื่อให้โปรแกรมหยุดการทำงานของ Modem และส่งการทำงานไปให้โทรศัพท์ก็จะทำการสนทนาได้ โดยใช้โปรแกรม ASRD_APP.C

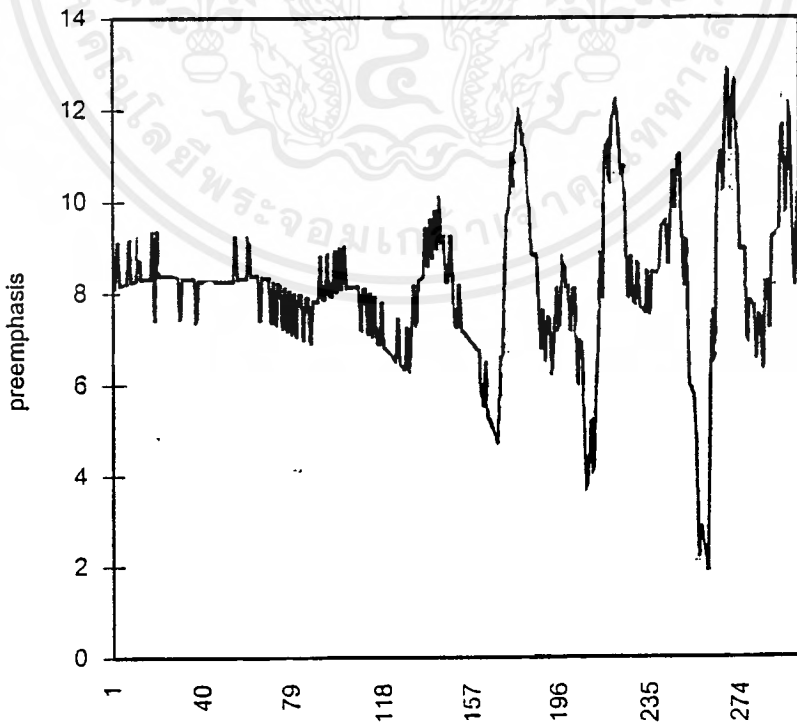
4.2 ผลการทดลอง

- 4.2.1 เมื่อทำการอัดเสียงโดยใช้โปรแกรมอัดเสียงเพื่อจะนำไปผ่านกระบวนการต่างๆ โดยเสียงที่อัดแล้วนี้จะเป็น input เริ่มแรกอยู่ในรูป ไฟล์.wav และทำการ sampling แล้ว ได้นำมาพล็อตกราฟเพียง 1 เฟรม ซึ่งมี 300 ตัวอย่างเสียง แสดงได้ดังรูปที่ 4.1



รูปที่ 4.3 แสดงสัญญาณเสียงอินพุต 1 เฟรมของเสียง 1

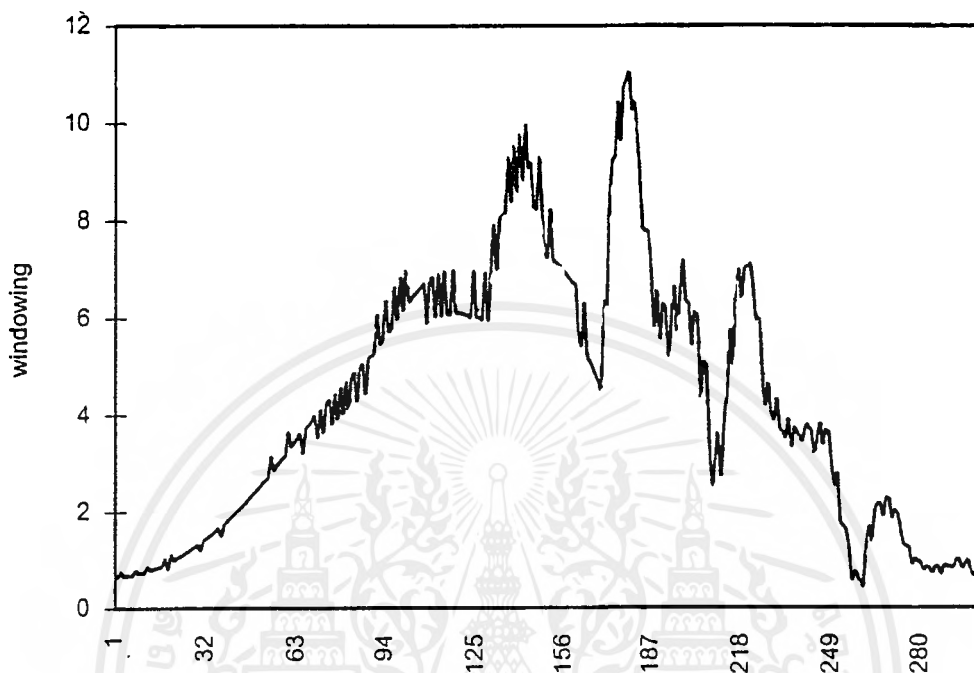
4.2.2 จากนั้นเมื่อนำเสียง input มาผ่านการพรีเอมฟาซิส ก็จะได้ output ออกมาเป็นค่าต่างๆตามการคำนวณจากสมการ แสดงกราฟค่าที่ผ่านการพรีเอมฟาซิส โดยเลือกมา 1 เฟรม ได้ดังรูปที่ 4.2



รูปที่ 4.4 แสดงสัญญาณที่ผ่านการพรีเอมฟาซิส 1 เฟรมของเสียง 1

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4.2.3 ขั้นตอนต่อไปก็ผ่านการวินโดวริง ได้ output ออกมาเป็นค่าตามการคำนวณจากสมการ แสดงกราฟค่าที่ผ่านการวินโดว์ โดยเลือกมา 1 เฟรม แสดงได้ดังรูป 4.3



รูปที่ 4.5 แสดงสัญญาณที่นำมาผ่านการวินโดว์ 1 เฟรมของเสียง 1

4.2.4 จากนั้นก็ทำการหาค่าสัมประสิทธิ์การประมาณเชิงเส้น โดย 1 เฟรมจะมี 12 ค่า และผ่านลมการเซปสตรัม 19 ค่าแล้วแปลงเป็นค่าพารามิเตอร์ที่เวทแล้ว 19 ค่า แสดงค่าต่างได้ดังตาราง โดยเลือกแสดง 1 เฟรมของเสียง

ตารางที่ 4.1 แสดงค่าสัมประสิทธิ์ LPC , เชปสตรัม และค่าพารามิเตอร์ที่เวทแล้ว

ลำดับที่	ค่าสัมประสิทธิ์ LPC	ค่าที่ผ่านเชปสตรัม	ค่าที่ผ่านการเวท
1	0.556066	2.0423820018768	2.042382001876
2	0.516202	0.5560658574104	1.379794716835
3	0.318525	0.6708063483238	2.631100654602
4	-0.098680	0.6628803610802	3.502346038818
5	-0.258899	0.3951893448829	2.579762220380
6	-0.176349	0.1967030018568	1.499174952507
7	0.150480	0.1103119403123	0.941457092761
8	-0.009164	0.2558520734310	2.364574670791
9	-0.167745	0.0942191705107	0.916243970394
10	-0.118151	-0.0683846250176	-0.681744158267
11	0.170232	-0.0969219654798	-0.966240286827
12	0.114524	0.060305200517	0.586444079875
13		0.010675645430	0.09866388887
14		-0.035597965120	-0.30381077527
15		0.039001714438	0.29725214838
16		0.051078598900	0.33343672750
17		0.026084324300	0.13781721889
18		0.026122003793	0.10245820879
19		0.0696291103959	0.17277428507

4.2.5 เมื่อได้พารามิเตอร์ของเสียงทั้งหมดที่จะสร้างแบบจำลองในกรณีใดกรณีหนึ่งก็นำมาผ่านการจัดระดับเวกเตอร์

4.2.6 จากนั้นก็นำมาสร้างแบบจำลองเสียงด้วยกระบวนการของ Hidden Markov Model (HMM) จนได้เป็น 1 แบบจำลองของ 1 เสียง แล้วทำซ้ำไปเรื่อยๆจนครบทุกเสียง ในที่นี้ทำการสร้างแบบจำลองทั้งหมด 5 กรณี โดยเมื่อนำเสียงแต่ละกรณีมาสร้างแบบจำลองเรียบร้อยแล้วก็ทำการทดสอบว่าได้ผลเป็นอย่างไร

4.2.7 โดยการทดสอบเสียงตามแบบจำลองที่สร้างไว้ทั้งหมด 5 แบบจำลอง โดยแต่ละกรณีจะทำการทดสอบ 2 แบบ คือ ใช้เสียงจากผู้พูดต้นแบบที่ใช้สร้างแบบจำลอง และใช้เสียงจากบุคคลอื่น หรือเรียกว่าเสียง unknown พุดเสียงตามเสียงต้นแบบ เช่น พุดเสียง 0-9 สำหรับกรณีที่ 1-4 และพุดเสียงชื่อคน 20 ชื่อ สำหรับกรณีที่ 5 เมื่อเสียงผ่านแบบจำลองแล้วจะทำการ recognize ออกมาเป็นเสียงพุดที่จำได้ แสดงดังตารางผลการทดลองในแต่ละกรณี ดังนี้

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่าจะกรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

กรณีที่ 1 แบบจำลองเสียงต้นแบบจากผู้หญิงคนเดียว พุด 0-9 เสียงละ 5 ครั้ง รวมเป็น 50 เสียง

ตารางที่ 4.2 ผลจากการทดสอบโดยให้ผู้พุดคนเดิมพุด 0-9 เสียงละ 5 ครั้ง

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
พุดครั้งที่ 1	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
พุดครั้งที่ 2	0	1	2	3	4	5	9	7	8	9
พุดครั้งที่ 3	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
พุดครั้งที่ 4	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
พุดครั้งที่ 5	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
เปอร์เซ็นต์	100	100	100	100	100	100	80	100	100	100

ตารางที่ 4.3 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงผู้อื่น (unknown) พุด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
คนที่ 1	0	1	2	3	4	9	0	7	8	9
คนที่ 2	2	1	2	3	1	8	0	1	8	9
คนที่ 3	0	1	2	3	4	9	0	7	9	9
คนที่ 4	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
คนที่ 5	0	1	2	9	4	8	0	7	8	9
เปอร์เซ็นต์	80	100	100	80	80	20	20	80	80	100

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

กรณีที่ 2 แบบจำลองเสียงต้นแบบจากผู้ชายคนเดียว พุด 0-9 เสียงละ 5 ครั้ง รวมเป็น 50 เสียง

ตารางที่ 4.4 ผลจากการทดสอบโดยให้ผู้พูดคนเดิมพุด 0-9 เสียงละ 5 ครั้ง

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
พุดครั้งที่1	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
พุดครั้งที่2	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
พุดครั้งที่3	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
พุดครั้งที่4	0	1	2	3	4	5	6	7	5	9
พุดครั้งที่5	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
เปอร์เซ็นต์	100	100	100	100	100	100	100	100	80	100

ตารางที่ 4.5 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงผู้อื่น(unknown) พุด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
คนที่1	0	1	2	3	0	3	6	7	7	9
คนที่2	0	1	2	5	4	5	6	6	2	9
คนที่3	0	1	2	3	0	5	6	7	5	9
คนที่4	0	1	2	5	4	5	6	2	2	9
คนที่5	0	0	2	3	4	8	6	7	5	9
เปอร์เซ็นต์	100	80	100	60	60	60	100	60	0	100

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

กรณีที3 แบบจำลองเสียงต้นแบบจากผู้หญิง 7 คน พุด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง รวมเป็น 70 เสียง

ตารางที่ 4.6 ผลจากการทดสอบโดยให้ผู้หญิงคนเดิมทั้ง 7 คน พุด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่1	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่2	0	1	2	3	4	5	6	7	9	9
ผู้หญิงคนที่3	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่4	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่5	0	1	2	3	4	9	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่6	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่7	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
เปอร์เซ็นต์	100	100	100	100	100	85.72	100	100	85.72	100

ตารางที่ 4.7 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงผู้อื่น (unknown) พุด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้ชายคนที่ 1	0	1	2	3	4	5	6	7	9	9
ผู้ชายคนที่ 2	0	1	2	2	4	9	6	9	8	9
ผู้ชายคนที่3	0	1	2	3	4	9	6	4	8	9
ผู้หญิงคนที่ 1	0	4	2	3	4	8	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่ 2	0	1	2	9	4	9	6	7	8	9
เปอร์เซ็นต์	100	80	100	60	100	20	100	60	80	100

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

กรณีที4 แบบจำลองเสียงผู้ชาย 3 คน ผู้หญิง 7 คน พุด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง รวมเป็น 100 เสียง

ตารางที่ 4.8 ผลจากการทดสอบโดยใช้ผู้พูดคนเดิม พุด 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้ชายคนที่1	0	1	2	3	4	3	6	7	8	9
ผู้ชายคนที่2	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้ชายคนที่3	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่1	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่2	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่3	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่4	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่5	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่6	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่7	0	1	2	3	4	5	6	4	8	9
เปอร์เซ็นต์	100	100	100	100	100	90	100	90	100	100

ตารางที่ 4.9 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงคนอื่น(unknown) พุดเสียง 0-9 เสียงละ 1 ครั้ง

	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้ชายคนที่ 1	0	1	2	3	4	9	6	7	8	9
ผู้ชายคนที่ 2	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่ 1	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
ผู้หญิงคนที่ 2	0	1	2	3	4	5	6	7	1	9
เปอร์เซ็นต์	100	100	100	100	100	75	100	100	75	100

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

กรณีที่ 5 แบบจำลองเสียงของผู้หญิงคนเดียวพูดชื่อคน 20 ชื่อ ชื่อละ 5 ครั้ง รวมเป็น 100 เสียง

ตารางที่ 4.10 ผลการทดสอบโดยใช้เสียงผู้หญิงคนเดียวพูดชื่อคน 20 ชื่อ อย่างละ 5 ครั้ง

	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กีก	มาลี	นาวิน	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
ครั้งที่ 1	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กีก	มาลี	นาวิน	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
ครั้งที่ 2	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กีก	มาลี	สมชาย	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
ครั้งที่ 3	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กีก	มาลี	มาลี	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
ครั้งที่ 4	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กีก	มาลี	นาวิน	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
ครั้งที่ 5	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กีก	มาลี	นาวิน	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
เปอร์เซ็นต์	100	100	100	100	100	100	100	100	100	100

	สุเมธ	ยิ้ม	อรดี	อัม	วี	จิตรลดา	โสภิน	อาร์ท	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ครั้งที่ 1	สุเมธ	ยิ้ม	อรดี	อัม	วี	จิตรลดา	โสภิน	อาร์ท	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ครั้งที่ 2	สุเมธ	นาวิน	อรดี	อัม	วี	จิตรลดา	โสภิน	อาร์ท	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ครั้งที่ 3	สุเมธ	ยิ้ม	อรดี	อัม	วี	จิตรลดา	โสภิน	อาร์ท	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ครั้งที่ 4	สุเมธ	จิตรลดา	อรดี	อาร์ท	วี	จิตรลดา	โสภิน	อาร์ท	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ครั้งที่ 5	สุเมธ	ยิ้ม	อรดี	อัม	วี	จิตรลดา	โสภิน	อาร์ท	มณฑนา	ต่อศักดิ์
เปอร์เซ็นต์	100	60	100	80	100	100	100	100	100	100

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้คัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ตารางที่ 4.11 ผลจากการทดสอบโดยใช้เสียงคนอื่น(unknown) พุดเสียงชื่อคน ชื่อละ 1 ครั้ง

	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กิก	มาลี	นาวิน	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
ผู้หญิงคนที่1	ดาว	สุเมธ	กรรณา	กิก	มาลี	นาวิน	ปู	จิตรลดา	สมชาย	ตะวัน
ผู้หญิงคนที่2	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กิก	มาลี	นาวิน	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
ผู้หญิงคนที่3	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กิก	วี	นาวิน	ปู	ศิริลักษณ์	สมชาย	ตะวัน
ผู้หญิงคนที่4	ดาว	จุลชิต	กรรณา	กิก	มาลี	สมชาย	ปู	จิตรลดา	สมชาย	ตะวัน
เปอร์เซ็นต์	100	100	100	100	75	75	100	50	100	100

	สุเมธ	ยิ้ม	อรดี	อัม	วี	จิตรลดา	โสภณ	อาร์ท	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ผู้หญิงคนที่1	สุเมธ	วี	อรดี	อัม	วี	จิตรลดา	โสภณ	ดาว	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ผู้หญิงคนที่2	สุเมธ	จิตรลดา	อรดี	อัม	มาลี	กรรณา	โสภณ	ดาว	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ผู้หญิงคนที่3	สุเมธ	ยิ้ม	มาลี	อัม	วี	กรรณา	โสภณ	ดาว	มณฑนา	ต่อศักดิ์
ผู้หญิงคนที่4	สุเมธ	ยิ้ม	มาลี	ตะวัน	วี	จิตรลดา	โสภณ	กรรณา	มณฑนา	ต่อศักดิ์
เปอร์เซ็นต์	100	50	50	75	75	50	100	75	100	100

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

4.2.8 ผลการเปรียบเทียบความถูกต้องของการทดสอบการรู้จำเสียงพูด

ความถูกต้องของเสียงที่นำมาทดสอบ คิดเป็นเปอร์เซ็นต์แล้วได้ผลดังตาราง 4.12 ดังนี้

ผู้ทดสอบ	ความถูกต้อง
กรณีที่ 1 ผู้หญิงคนเดียว	
1.การทดสอบกับคนเดิม	98%
2.การทดสอบกับกลุ่มทดสอบ	
ผู้ชาย	65%
ผู้หญิง	80%
โดยรวม	74%
กรณีที่ 2 ผู้ชายคนเดียว	
1.การทดสอบกับคนเดิม	98%
2.การทดสอบกับกลุ่มทดสอบ	
ผู้ชาย	73.33%
ผู้หญิง	70%
โดยรวม	72%
กรณีที่ 3 ผู้หญิง 7 คน	
1.การทดสอบกับ 7 คนเดิม	97.14%
2.การทดสอบกับกลุ่มทดสอบ	
ผู้ชาย	80%
ผู้หญิง	80%
โดยรวม	80%
กรณีที่ 4 ผู้ชาย 3 คน,ผู้หญิง 7 คน	
1.การทดสอบกับ 10 คนเดิม	99%
2.การทดสอบกับกลุ่มคนทดสอบ	
ผู้ชาย	95%
ผู้หญิง	95%
โดยรวม	95%
กรณีที่ 5 ผู้หญิงคนเดียวพูดชื่อคน 20 ชื่อ	
1.การทดสอบกับคนเดิม	95%
2.การทดสอบกับกลุ่มคนทดสอบซึ่งเป็น ผู้หญิง 4 คน	78.75%

จากผลการทดสอบการรู้จำเสียงพูด สามารถอธิบายผลการทดสอบได้ดังนี้

กรณีที่ 1 เนื่องจากเสียงต้นแบบเป็นเสียงผู้หญิงคนเดียว ประสิทธิภาพการรู้จำของเสียงผู้หญิงคนเดิมจึงมีสูงถึง 98 เปอร์เซ็นต์ และสามารถรู้จำเสียงของผู้หญิงคนอื่นได้ดีถึง 80 เปอร์เซ็นต์ และยังสามารถรู้จำเสียงของผู้ชายได้ถึง 65 เปอร์เซ็นต์ แม้ว่าเสียงต้นแบบจะไม่มีเสียงผู้ชายอยู่เลยก็ตาม เมื่อเปรียบเทียบโดยรวมแล้วนั้น กรณีที่ 1 นี้สามารถรู้จำเสียงของผู้พูดคนเดิมได้ 98 เปอร์เซ็นต์ และสามารถรู้จำเสียงของผู้พูดคนอื่นได้ 74 เปอร์เซ็นต์

กรณีที่ 2 เนื่องจากเสียงต้นแบบเป็นเสียงผู้ชายคนเดียว จึงมี ลักษณะคล้ายคลึงกับกรณีที่ 1 คือ ประสิทธิภาพการรู้จำของเสียงผู้ชายคนเดิมมีสูงเป็น 98 เปอร์เซ็นต์ ในขณะที่เดียวกันก็สามารถรู้จำเสียงของผู้พูดคนอื่นได้ 72 เปอร์เซ็นต์ โดยแยกเป็นชายหญิงได้ว่า สามารถรู้จำเสียงผู้ชายคนอื่นได้ 73.33 เปอร์เซ็นต์ และรู้จำเสียงผู้หญิงที่มาทดสอบได้สูงถึง 70 เปอร์เซ็นต์

กรณีที่ 3 กรณีนี้ใช้เสียงผู้หญิง 7 คน เป็นเสียงต้นแบบ ซึ่งเพิ่มจำนวนคนพูดเพิ่มขึ้นจากกรณีที่ 1 และ 2 คือ จาก 1 คน เป็น 7 คน ทำให้มีประสิทธิภาพการรู้จำของเสียงคนอื่นได้สูงขึ้น คือ 80 เปอร์เซ็นต์ เพราะเสียงต้นแบบมีความหลากหลายขึ้น แต่กระนั้นก็ยังสามารถจำเสียงผู้ชายได้ถึง 80 เปอร์เซ็นต์เช่นกัน กับรู้จำเสียงผู้หญิงคนอื่นซึ่งได้ 80 เปอร์เซ็นต์เช่นกัน ส่วนการรู้จำเสียงผู้หญิง 7 คนเดิมได้ 97.14 เปอร์เซ็นต์

กรณีที่ 4 กรณีนี้ใช้เสียงผู้ชาย 3 คน และผู้หญิง 7 คน เป็นเสียงต้นแบบ ซึ่งเป็นกรณีที่มีเสียงต้นแบบถึง 10 คน และมีทั้งเสียงผู้ชายและผู้หญิง ทำให้มีประสิทธิภาพการรู้จำเสียงได้ดีที่สุดกว่าทุกกรณี คือสามารถรู้จำเสียงผู้พูด 10 คนเดิมได้ 99 เปอร์เซ็นต์ และสามารถรู้จำเสียงของผู้พูดคนอื่น ๆ ได้ถึง 95 เปอร์เซ็นต์

กรณีที่ 5 เป็นกรณีพิเศษจาก 4 กรณี ที่กล่าวมา คือ ผู้หญิง 1 คนพูดชื่อคน 20 ชื่อ แทนการพูดเสียง 0-9 ซึ่งมีประสิทธิภาพการรู้จำเสียงผู้หญิงคนเดิมได้ 95 เปอร์เซ็นต์ และสามารถรู้จำเสียงของกลุ่มทดสอบที่เป็นผู้หญิงทั้งหมดได้ 78.75 เปอร์เซ็นต์

บทที่ 5

สรุปและวิจารณ์ผลการทดลอง

5.1 สรุปผลการทดลอง

ในส่วนของทฤษฎีการวิเคราะห์สัญญาณเสียงเพื่อเข้ารหัสนั้นได้ใช้วิธีการประมาณเชิงเส้น (Linear Predictive Coding : LPC) เนื่องจากเป็นวิธีที่วิเคราะห์พารามิเตอร์ได้แม่นยำและสามารถย่อข้อมูลได้อย่างมีประสิทธิภาพ และในการประมาณเชิงเส้น ซึ่งมีอยู่หลายวิธี และได้เลือกวิธีออโตคอร์ริเลชัน เพราะเป็นวิธีที่มีการคำนวณที่ใช้สมการน้อยที่สุด

จากการทดลองในบทที่ 4 โดยใช้สัญญาณเสียงที่สุ่มด้วยความถี่ 11.025 กิโลเฮิรท์ ใช้การประมาณเชิงเส้นอันดับที่ 12 สรุปผลได้ดังนี้

1. ค่าสัมประสิทธิ์ของเสียงตัวเลขใดๆที่วิเคราะห์ได้ใน 1 เฟรม ประกอบไปด้วย

แกน 1 ค่า

สัมประสิทธิ์ LPC 12 ค่า

สัมประสิทธิ์เซปสตรัม 19 ค่า

โดยใน 1 เสียงจำนวนเฟรมที่วิเคราะห์จะขึ้นอยู่กับความยาวของสัญญาณเสียงที่พูด

2. ค่าสัมประสิทธิ์เซปสตรัมได้จากการปรับปรุงสัมประสิทธิ์ LPC โดยการใช้สมการเซปสตรัมเพื่อคงลักษณะของเสียงได้มากขึ้น เนื่องจากสัมประสิทธิ์เป็นพารามิเตอร์ที่มีลักษณะน่าเชื่อถือได้ดีกว่าสัมประสิทธิ์ LPC และมีความสัมพันธ์ใกล้ชิดกับการรับรู้เสียงตามความรู้สึกของมนุษย์โดยแท้จริง และก็จะได้จำนวนสัมประสิทธิ์จากการวิเคราะห์สัญญาณเสียง มากกว่าจำนวนสัมประสิทธิ์ LPC ซึ่งจะทำให้วิเคราะห์สัญญาณเสียงได้ละเอียดมากยิ่งขึ้น

3. การพูดเสียงต่างกันก็จะได้สัมประสิทธิ์แตกต่างกัน

4. การพูดเสียงเดียวกันหลายๆครั้งก็จะได้สัมประสิทธิ์ต่างกันทุกชุด

5. ใน 1 เสียงจะวิเคราะห์ทีละเฟรม ซึ่งในแต่ละเฟรมก็จะมีสัมประสิทธิ์เซปสตรัม 1 ชุดคือ 19 ตัว ดังนั้นใน 1 เสียงก็จะมีสัมประสิทธิ์หลายชุดที่แตกต่างกัน

6. ในการพูดนั้น ถ้าพูดด้วยเสียงที่เป็นธรรมชาติมากที่สุด ก็จะได้ค่าสัมประสิทธิ์ที่ถูกต้องมากยิ่งขึ้น

ในส่วนของสร้างแบบจำลองเสียงนั้น ได้เลือกใช้วิธีการแบบ Hidden Markov Models(HMM) ที่เป็นแบบ Left-Right Model ชนิดไม่ขึ้นกับผู้พูด ซึ่งเป็นวิธีที่เหมาะสม ที่จะใช้หาต้นแบบเสียง และเหมาะสำหรับที่จะใช้กับต้นแบบในการรู้จำจำนวนมาก เพื่อให้ครอบคลุมความเป็นไปได้ของเสียง ซึ่งก็คือเมื่อเพิ่มจำนวนบุคคลที่ใช้เป็นต้นแบบให้มากขึ้นเรื่อยๆ เปอร์เซนต์ความถูกต้องในการทดสอบก็จะดีขึ้น ทั้งนี้ก็ขึ้นอยู่กับจำนวนโค้ดบุคที่ใช้ ในที่นี้ใช้จำนวนโค้ดบุคเท่ากับ 64 ก็เพียงพอแล้วสำหรับวิธีการแบบ HMM แต่จะมีความสามารถการรู้จำลดลงเมื่อเพิ่มจำนวนเสียงต้นแบบจนถึงระดับหนึ่ง จึงจำเป็นต้องเพิ่มขนาดโค้ดบุคให้มากขึ้นกว่านี้ ซึ่งการเลือกค่าพารามิเตอร์ต่างๆนี้ แสดงดังภาคผนวก

5.2 วิจารณ์

1. สัมประสิทธิ์ LPC ที่ได้จำเป็นจะต้องเปลี่ยนเป็นสัมประสิทธิ์เซปสตรีม เนื่องจากสัมประสิทธิ์ LPC จะมีความคลาดเคลื่อนมากกว่า
2. การออกเสียงแต่ละครั้งจะต้องให้เป็นธรรมชาติมากที่สุด มิฉะนั้นจะได้ค่าสัมประสิทธิ์ที่คลาดเคลื่อนจากความเป็นจริง
3. การออกเสียงแต่ละครั้งของคำหนึ่งคำจะไม่เหมือนเดิม อาจจะสั้นหรือยาวกว่าเดิม ทำให้ความยาวของสัญญาณเสียงและจำนวนเฟรมไม่เท่าเดิม และ codebook index ที่ได้ก็จะไม่เหมือนเดิม เมื่อนำไปผ่านกระบวนการการทดสอบการรู้จำโดย Viterbi Algorithm จะทำให้การรู้จำผิดพลาดได้ นอกจากนี้ความผิดพลาดอาจเกิดขึ้นเนื่องจาก
 - ในขั้นตอนการจัดเก็บเสียง ทำการจัดเก็บเสียงที่ผิดปกติเพื่อนำไปสร้างแบบจำลอง ทำให้ได้แบบจำลองที่ไม่สมบูรณ์
 - ในกระบวนการตัดหัวท้ายของเสียงนั้นไม่สมบูรณ์เพียงพอ ยังมีการตัดคำเกินหรือขาดไป จึงควรมีอัลกอริทึมที่มีประสิทธิภาพในการตัดหัวท้ายของเสียง จะทำให้ได้หัวเสียงและท้ายเสียงของคำนั้นอย่างสมบูรณ์
 - โค้ดบุคที่ได้ไม่มาตรฐานเพียงพอ ทำให้ได้ codebook index จากขั้นตอนการควอนไทซ์ซึ่งต้องอ้างอิงกับโค้ดบุคออกมาผิดพลาด ทำให้ความน่าจะเป็นเปลี่ยนไป จึงทำให้การตัดสินใจในขั้นตอนการทดสอบการรู้จำผิดพลาดได้
4. ในขั้นตอนการสร้างโค้ดบุคและการสร้างแบบจำลองเสียงต้องทำการสุ่มค่าเริ่มต้นหลายๆครั้งเพื่อให้ได้ค่าที่เหมาะสมที่สุดจึงจะได้แบบจำลองที่ดีที่สุด จากผลการทดลองนี้ทำการสุ่มค่าเริ่มต้นในการสร้างโค้ดบุคเพื่อหา codebook index แล้วนำไปสร้างแบบจำลองของแต่ละเสียงเพียง 1-3 ครั้ง จึงไม่ใช่แบบจำลองเสียงที่ดีที่สุด
5. ในขั้นตอนการต่อโทรศัพท์นี้ เป็นเพียงแนวทางที่จะนำไปสู่ความสะดวกในการใช้งานจริง การเขียนโปรแกรมสั่งงานให้โมเด็มหมุนหมายเลขโทรศัพท์ที่ตรงกับคำที่จำได้จึงยังต้องใช้ระบบ manual อยู่บ้าง

5.3 แนวทางพัฒนา

1. จำนวนโค้ดบุคขนาด 64 โค้ดบุค ที่ใช้ในปริภูมยนิพจน์นี้เพียงพอกับการรู้จำเสียง ถ้ามีการใช้ต้นแบบเสียงที่มากกว่านี้ ควรจะเพิ่มขนาดโค้ดบุคให้มากกว่านี้ตามความเหมาะสม
2. HMM เป็นวิธีการที่สามารถใช้กับการรู้จำคำต่อเนื่อง ในปริภูมยนิพจน์นี้สามารถสั่งงานโมเด็มให้ต่อโทรศัพท์ได้ แต่ยังคงอาศัยการเก็บหมายเลขโทรศัพท์เป็นฐานข้อมูลของคำศัพท์เดี่ยวอยู่ ดังนั้นเพื่อความสะดวกในการใช้จึงควรพัฒนาให้รู้จำคำต่อเนื่องที่เป็นคำสั่งสั้นๆ เพื่อให้สามารถเรียกหมายเลขได้เลยโดยไม่ต้องเก็บเป็นฐานข้อมูลของคำศัพท์แต่ละคำนั้นๆ
3. โปรแกรมการสั่งงานโมเด็มให้ต่อโทรศัพท์ยังต้องอาศัยการตัดหัวท้ายเสียงของเสียงทดสอบก่อน หลังจากนั้นจึงค่อยรันโปรแกรมสั่งงานโมเด็มให้ต่อโทรศัพท์อีกที ทำให้เกิดความล่าช้า จึงควรพัฒนาโปรแกรมให้มีอัลกอริทึมในการตัดหัวท้ายเสียงได้เลย จะทำให้สามารถสั่งงานให้ต่อโทรศัพท์ได้ทันทีที่พูดเสร็จ
4. พัฒนาโปรแกรมที่ได้สร้างเป็นวงจร (Hardware) เพื่อเป็นแนวทางในการพัฒนาเพื่อสร้างเป็นเครื่อง โทรศัพท์แบบต่อหมายเลขโทรศัพท์ได้ด้วยเสียง การศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้าไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้คัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



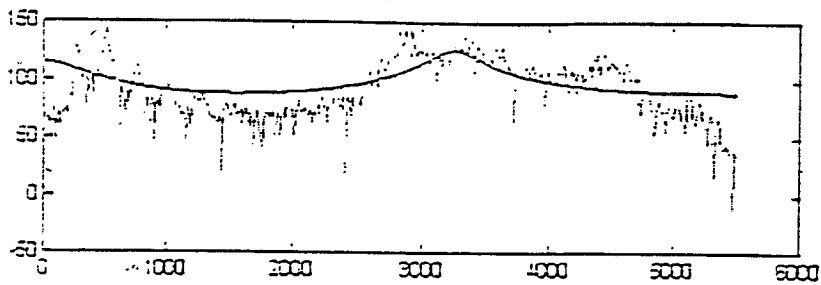
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

ภาคผนวก ก

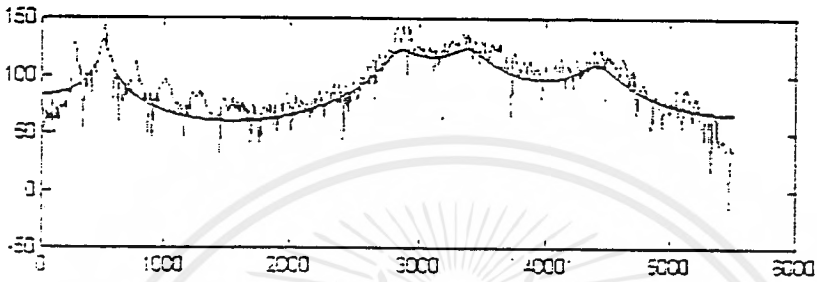
การใช้ค่าพารามิเตอร์ที่เหมาะสมเพื่อใช้ในการทดลอง

1. จำนวนสัมประสิทธิ์ (P)

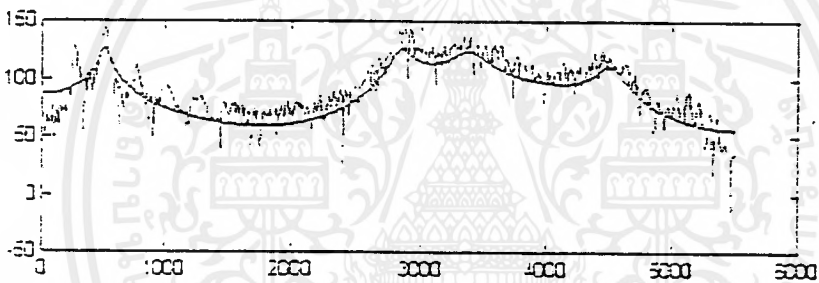
มีการทดลองการประมวลเสียงพูดโดยการประมาณเชิงเส้น(สุนทร อรอินทร์ และ อัฐ เครือพัก 2537) ซึ่งเป็นการทดลองที่มีการนำค่าสัมประสิทธิ์ LPC ที่หาได้โดยการใช้วิธีอัตโนมัติ มาทำการสังเคราะห์เสียงขึ้นมาใหม่ จากการทดสอบดังกล่าว ให้ผลเป็นที่น่าพอใจ งานปริญญานิพนธ์ชิ้นนั้นมีการใช้ LPC ด้วยจำนวน $P=4, 8, 12, 16$ และ 20 ซึ่งใช้สำหรับเปรียบเทียบลูปเฟดตรัม และสัญญาณความผิดพลาดระหว่างเสียงจริงและเสียงที่ได้จากการที่สังเคราะห์ขึ้นด้วยการประมาณเชิงเส้น ได้ผลสรุปว่า การประมาณลูปเฟดตรัมจะมีความใกล้เคียงเสียงจริงมากยิ่งขึ้น เมื่อค่า P ยิ่งสูงขึ้น ดังรูปที่ ก.1 ส่วนรูปที่ ก.2 เป็นการแสดงสัญญาณความผิดพลาดที่เกิดจากการประมาณเชิงเส้น พบว่าสัญญาณความผิดพลาดจะมีขนาดลดลงเมื่อค่า P สูงขึ้น อย่างไรก็ตามถึงแม้การเพิ่มค่า P จะทำให้การประมาณเสียงมีความใกล้เคียงมากยิ่งขึ้น แต่ก็ทำให้การคำนวณมีความยุ่งยาก และใช้เวลานานขึ้น ดังนั้น เพื่อให้ได้ความเหมาะสม ปริญญานิพนธ์นี้จึงเลือกใช้ค่า $P=12$



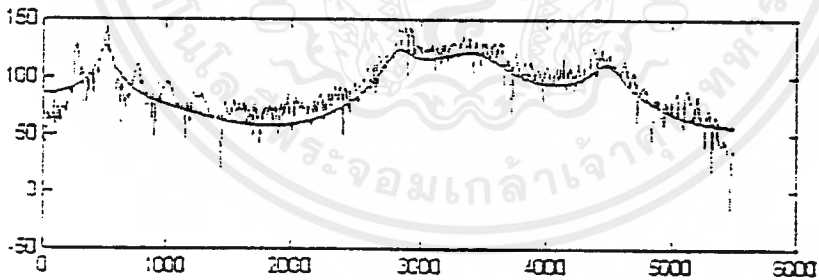
(ก)



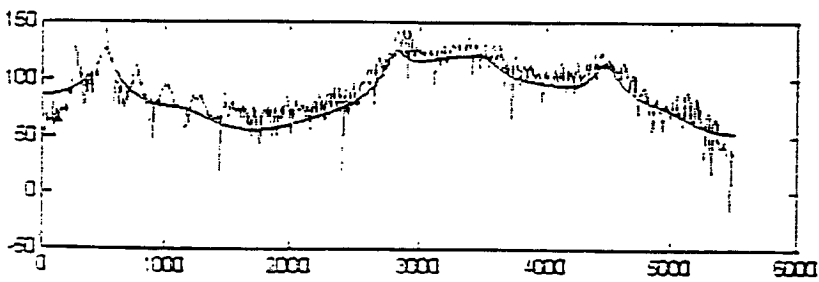
(ข)



(ค)



(ง)



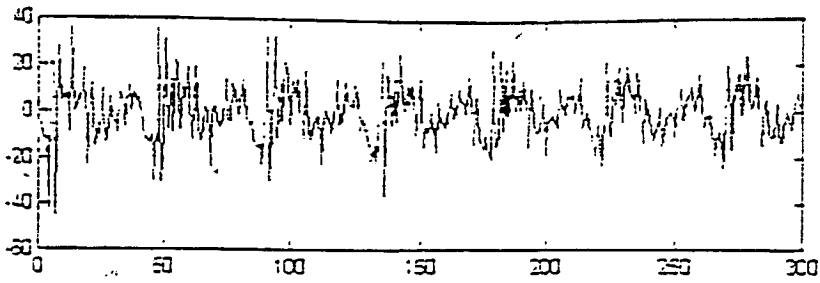
(จ)

รูปที่ ก.1 สเปกตรัมของเสียงเปรียบเทียบกับสเปกตรัมที่ได้จากลัมปริสซิท LPC

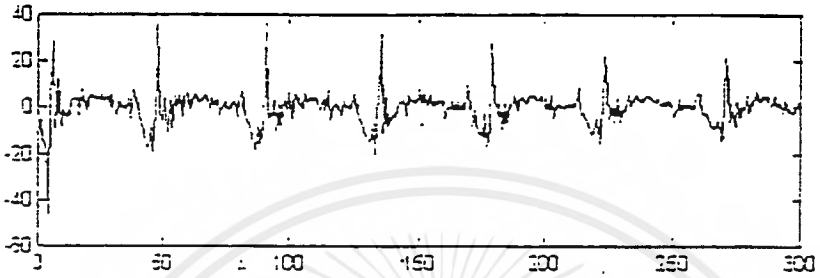
(ก) $p=4$ (ข) $p=8$ (ค) $p=12$ (ง) $p=16$ (จ) $p=20$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า

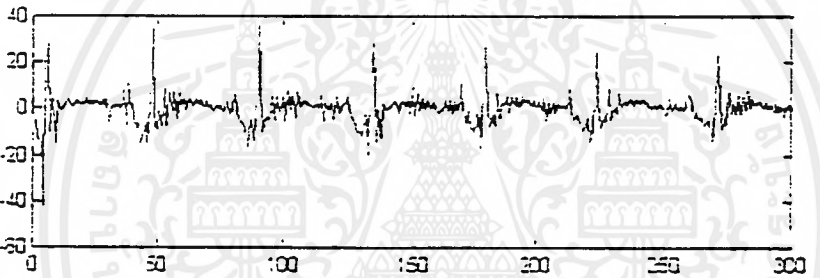
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



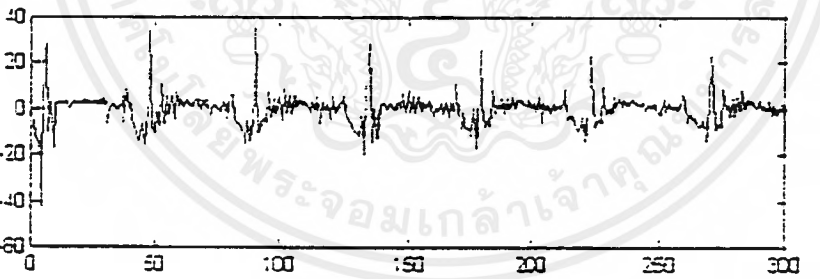
(ก)



(ข)



(ค)



(ง)



(จ)

รูปที่ ก.2 ลัฏญานความคลาดเคลื่อน

(ก) $p=4$ (ข) $p=8$ (ค) $p=12$ (ง) $p=16$ (จ) $p=20$

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่าจะโดยวิธีใดก็ตาม หากมีข้อสงสัยหรือต้องการข้อมูลเพิ่มเติม กรุณาติดต่อฝ่ายวิชาการ โทร. 02-254-2000

2. ขนาดของโค้ดบุค

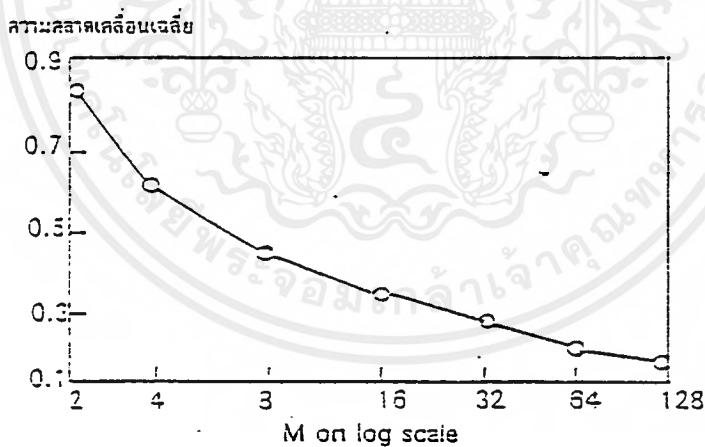
ในการทดสอบหาค่าขนาดของโค้ดบุคที่เหมาะสม (L.R. Rabiner , S.E. Levinson และ M.M. Sondhi,1982) เป็นการทดสอบโดยใช้เวคเตอร์ของ LPC จำนวน 39,708 เวคเตอร์ จากคน 100 คน (ชาย 50 คน หญิง 50 คน) พูด้ตัวเลขภาษาอังกฤษ 0-9 จากนั้นนำเวคเตอร์มาหาค่าควอนไตซ์ที่โค้ดบุคขนาดต่าง ๆ $M = 2, 4, 8, 16, 32, 64, 128$ ใช้การพิจารณา ดังนี้

ค่าความคลาดเคลื่อนเฉลี่ย $\|D_m\|$

$$\|D_m\| = \min_{\hat{a}_m} \left\{ \frac{1}{I} \sum_{i=1}^I \min_{1 \leq m \leq M} [d(\hat{a}_m, a_i)] \right\}$$

โดย a_i เป็นเวคเตอร์ LPC $i = 1, 2, 3, \dots, I$ \hat{a}_m เป็นโค้ดบุค LPC เวคเตอร์ $m = 1, 2, \dots, M$

จากผลการทดสอบจะได้ดังรูป ก.3 โดยรูป ก.3 เป็นการพลอตค่า $\|D_m\|$ กับค่า M (ขนาดโค้ดบุค โดยใช้ log scale) โดย M มีค่า 2 - 128 เราจะเห็นว่าที่ $M \geq 32$ ค่าความคลาดเคลื่อนเฉลี่ยจะต่ำกว่า 0.3 ถ้า $M = 64$ จะมีค่า $\|D_m\|$ ประมาณ 0.2 ซึ่งค่า $\|D_m\| < 0.3$ เป็นค่าความคลาดเคลื่อนที่น้อยมากสำหรับเวคเตอร์ ควอนไตซ์เซชัน (S.E. Levinson, L.R. Rabiner , A.E. Rosenberg และ J.G. Wilpon, 1979) ดังนั้นสำหรับวิธีของ HMM ควรใช้ $M = 64$ เพราะจะมีค่าความคลาดเคลื่อนเฉลี่ยน้อย เมื่อ $M = 64 - 128$ (L.R. Rabiner , S.E. Levinson และ M.M. Sondhi, 1982)



รูป ก.3 เปรียบเทียบค่าความคลาดเคลื่อนเฉลี่ยกับขนาดโค้ดบุค

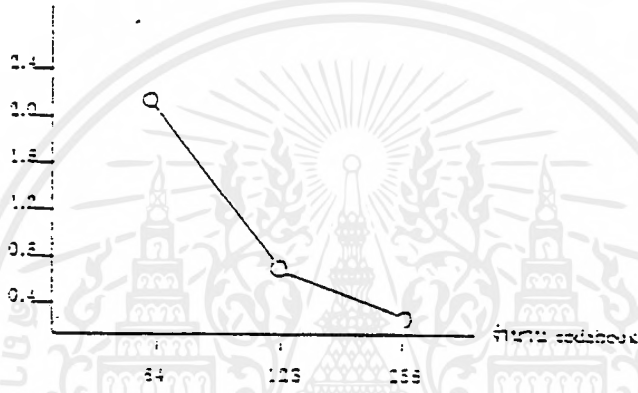
จากผลการทดสอบโดยใช้โปรแกรมที่พัฒนาขึ้น (วิทยานิพนธ์ เสาวลักษณ์ อารีย์พงศา 1995) นำข้อมูลจากกลุ่มต้นแบบกลุ่มที่ 1 และกลุ่มที่ 2 จำนวน 20 คน มาหาแบบจำลองต้นแบบ และทำการทดสอบความถูกต้องในการรู้จำ

2.1) ใช้กลุ่มที่ 1 และกลุ่มที่ 2 ทดสอบกับแบบจำลองต้นแบบที่คำนวณได้ เปรียบเทียบกับขนาดโค้ดบุคดังตารางที่ ก.1 และกราฟรูปที่ ก.4

ตาราง ก.1 เปรียบเทียบความผิดพลาดเป็นร้อยละกับขนาดได้ดบุกของกลุ่มต้นแบบ

จำนวนได้ดบุก	ความผิดพลาด (%)
64	2.25
128	0.75
256	0.25

เปอร์เซ็นต์ความผิดพลาด

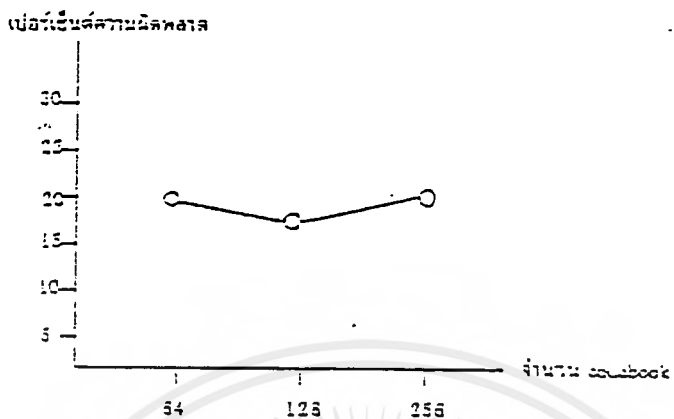


รูปที่ ก.4 เปรียบเทียบความผิดพลาดเป็นร้อยละกับขนาดได้ดบุกของกลุ่มต้นแบบ

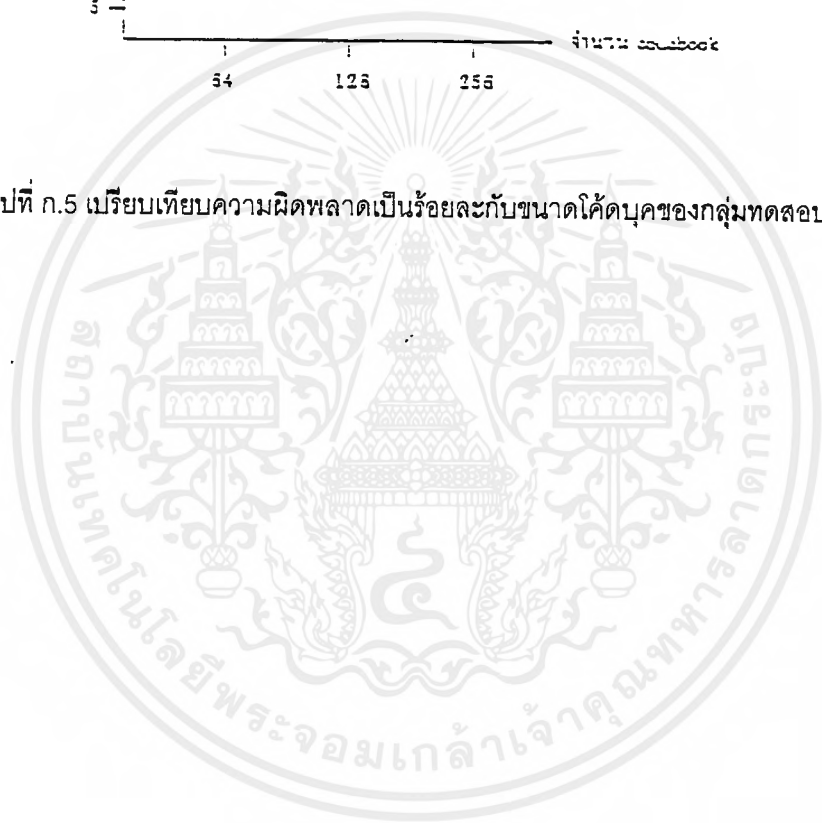
2.2) ใช้กลุ่มทดสอบมาทดสอบกับแบบจำลองต้นแบบที่คำนวณได้ ซึ่งเป็นบุคคลที่ไม่มี การฝึกฝน แสดงผลความผิดพลาดในการรู้จักที่ขนาดได้ดบุกต่าง ๆ ดังตารางที่ ก.2 และรูปที่ ก.5

ตารางที่ ก.2 เปรียบเทียบความผิดพลาดเป็นร้อยละกับขนาดได้ดบุกของกลุ่มทดสอบ

จำนวนได้ดบุก	ความผิดพลาด (%)
64	20
128	18
156	21



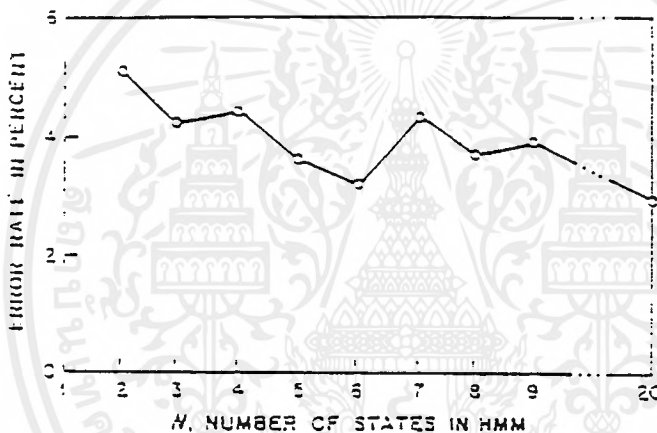
รูปที่ ก.5 เปรียบเทียบความผิดพลาดเป็นร้อยละกับขนาดได้บุคคลของกลุ่มทดสอบ



3. การเลือกพารามิเตอร์ของแบบจำลอง (model)

ในปริกฤษณานิพนธ์นี้ได้เลือกสร้างแบบจำลอง HMM เป็นแบบ left-right เพราะเป็นแบบจำลองที่เหมาะสมสำหรับการจัดจำรูปแบบของคำ ประเภทคำศัพท์เดี่ยว (Isolated word) เนื่องจากจะสามารถนำเวลาเข้ามาเกี่ยวข้องกับสเทต (state) ของแบบจำลองได้โดยตรง และอาจตีความหมายทางกายภาพของสเทตเป็นเสียงที่แตกต่างกันของคำได้

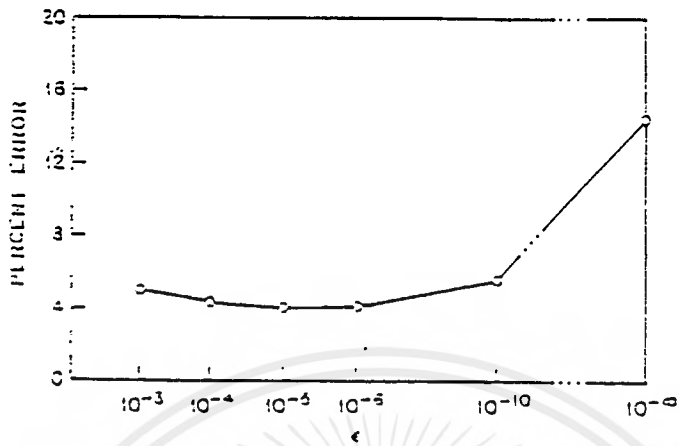
การเลือกจำนวนสเทต จะใช้จำนวนสเทตเท่า ๆ กันทุก ๆ คำ (0-9) จากรูปที่ ก.6 แสดงอัตราการผิดพลาด เมื่อใช้ จำนวนสเทต (N) ค่าต่าง ๆ สำหรับตัวเลขคำเดี่ยว ซึ่งจะเห็นว่ามีค่าต่ำสุดที่ $N = 6$ ในปริกฤษณานิพนธ์นี้จึงเลือกใช้จำนวนสเทตเท่ากับ 6 สเทต



รูปที่ ก.6 แสดงอัตราการผิดพลาดเมื่อใช้จำนวนสเทต (N) ค่าต่าง ๆ

สำหรับเวกเตอร์เหตุการณ์ เนื่องจากในปริกฤษณานิพนธ์นี้ทำแบบจำลองเป็นแบบไม่ต่อเนื่องตามเวลา เราได้ใช้วิธีการประมาณเชิงเส้นร่วมกับลัมปริติชเชปสตรัมและการเวทค่าพารามิเตอร์ ทั้งยังใช้ได้นุคในการสร้างสัญลักษณ์แบบไม่ต่อเนื่องขึ้น

ในการเทรน (training) HMM นั้นต้องมีการจำกัดการคำนวณพารามิเตอร์ $b_j(k)$ เมื่อป้องกันไม่ให้นั้นน้อยเกินไปโดยการกำหนดค่าที่น้อยที่สุดที่จะเป็นไปได้ไว้ (ϵ) นั่นคือค่า $b_j(k)$ จะต้องมากกว่าหรือเท่ากับค่านี้ เนื่องจากอาจจะไม่เกิดเหตุการณ์ที่ k^{th} เกิดขึ้นเลยในสเทต j ในเหตุการณ์ที่เอาเข้ามาเทรน ซึ่งทำให้ได้ค่าพารามิเตอร์ที่ไม่ถูกต้อง และจำกัดค่าความน่าจะเป็นของการเกิดเหตุการณ์ลำดับของเหตุการณ์ที่เราไม่รู้ การกำหนดค่าพารามิเตอร์ ϵ นี้จะอยู่ในช่วง $10^{-10} \leq \epsilon \leq 10^{-3}$ ซึ่งรูปที่ ก.7 ได้แสดงค่าความผิดพลาดในกรณีที่ใช้ ϵ ค่าต่าง ๆ ในปริกฤษณานิพนธ์นี้เลือกใช้ค่า $\epsilon = 10^{-5}$



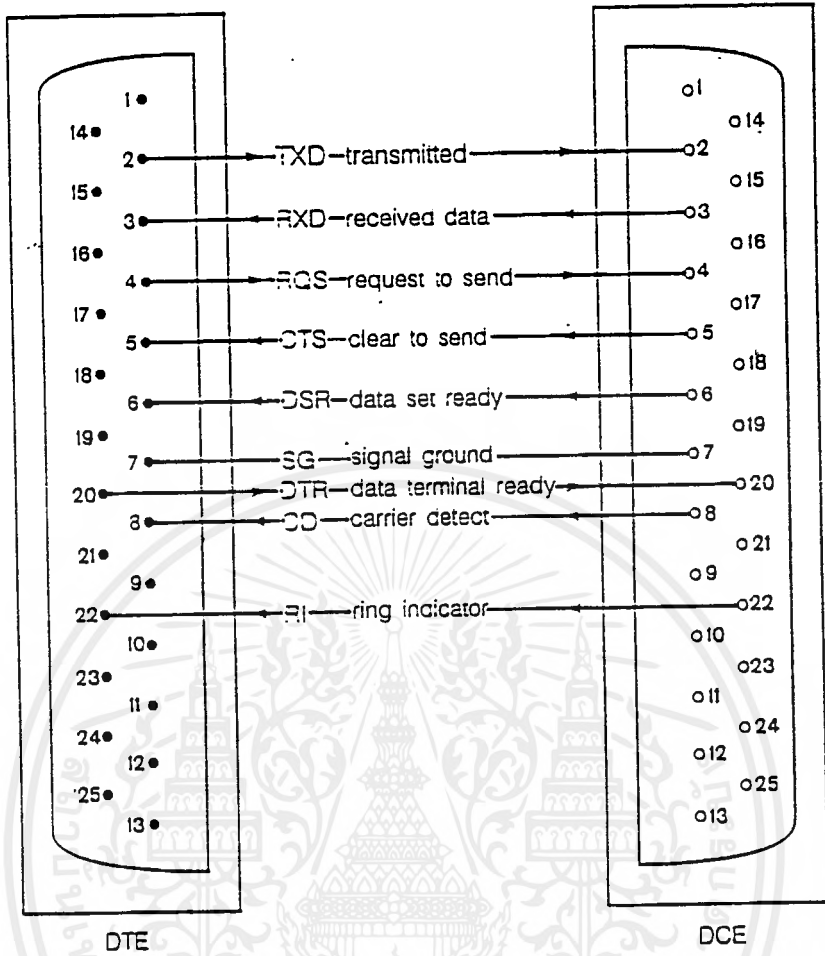
รูปที่ ก.7 แสดงค่าความผิดพลาดในกรณีที่ใช้ ϵ ค่าต่าง ๆ

ภาคผนวก ข
การเชื่อมต่อ RS-232

วงจรมบรูณ์ RS-232

PIN	CIRCUIT	ABBREVIATION	FULL NAME	DIRECTION
DATA:				
2	BA	TXD	Transmitted data	DTE to DCE
3	BB	RXD	Received data	DCE to DTE
Primary Handshaking Lines:				
6	CC	DSR	Data Set ready	DCE to DTE
20	CD	DTR	Data terminal ready	DTE to DCE
Secondary Handshaking Lines:				
4	CA	RTS	Request to send	DTE to DCE
5	CB	CTS	Clear to send	DCE to DTE
Modem Line:				
8	CF	CD	Carrier detect	DCE to DTE
22	CE	RI	Ring Indicator	DCE to DTE
Ground or Common:				
7	AB	SG	Signal ground	
Less commonly Used Circuit:				
1	AA		Protective ground	
12	SCF		Secondary received line signal detector	DCE to DTE
13	SCE		Secondary Clear to send	DTE to DCE
14	SBA		Secondary Transmitted data	DTE to DCE
15	DB		Trasmitter signal Element timing	DCE to DTE
16	SBB		Secondary Received data	DCE to DTE
17	DD		Received signal element timing	DCE to DTE
19	SCA		Secondary request to send	DTE to DCE
21	CG		Signal Quality detector	DCE to DTE
23	CH		Data signal rate selector	DTE to DCE
23	CI		Data signal rate selector	DCE to DTE
24	DA		Transmitter signal element timing	DTE to DCE

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

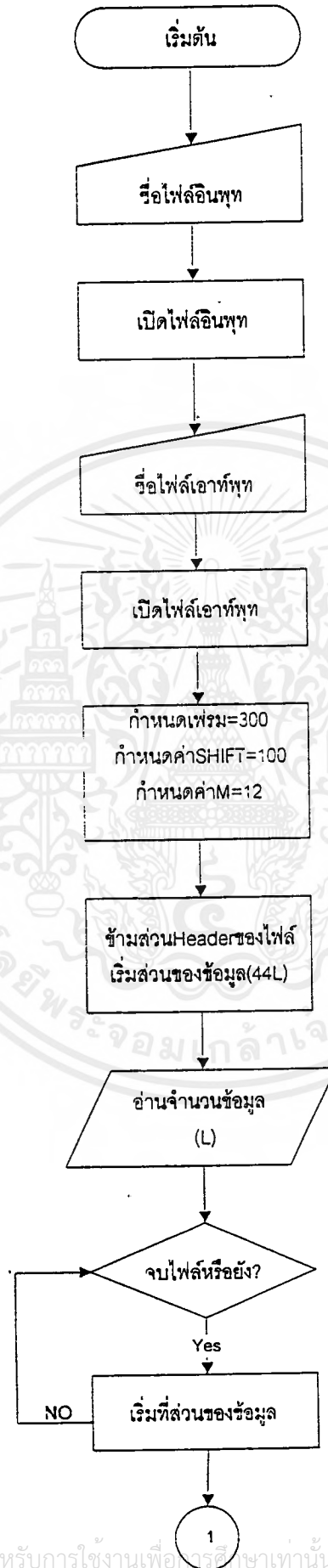


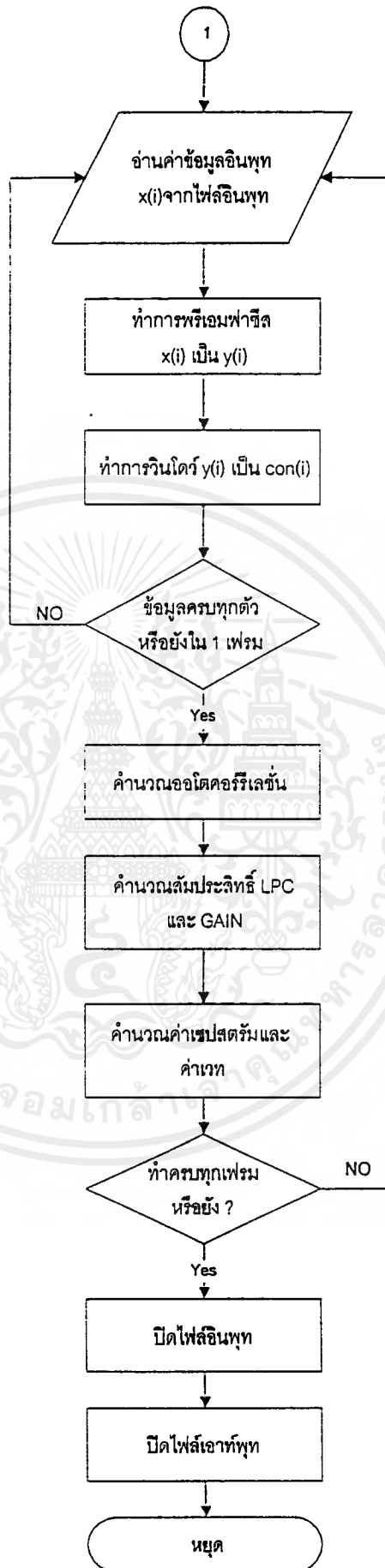
รูป ข.1 แสดงการเชื่อมต่อ DTE (ไอบีเอ็มพีซี) ไปยัง DCE(โมเด็ม) แบบมาตรฐาน

ภาคผนวก ค

ไฟล์ชาร์ตและโปรแกรมที่ใช้ในปริญญานิพนธ์นี้

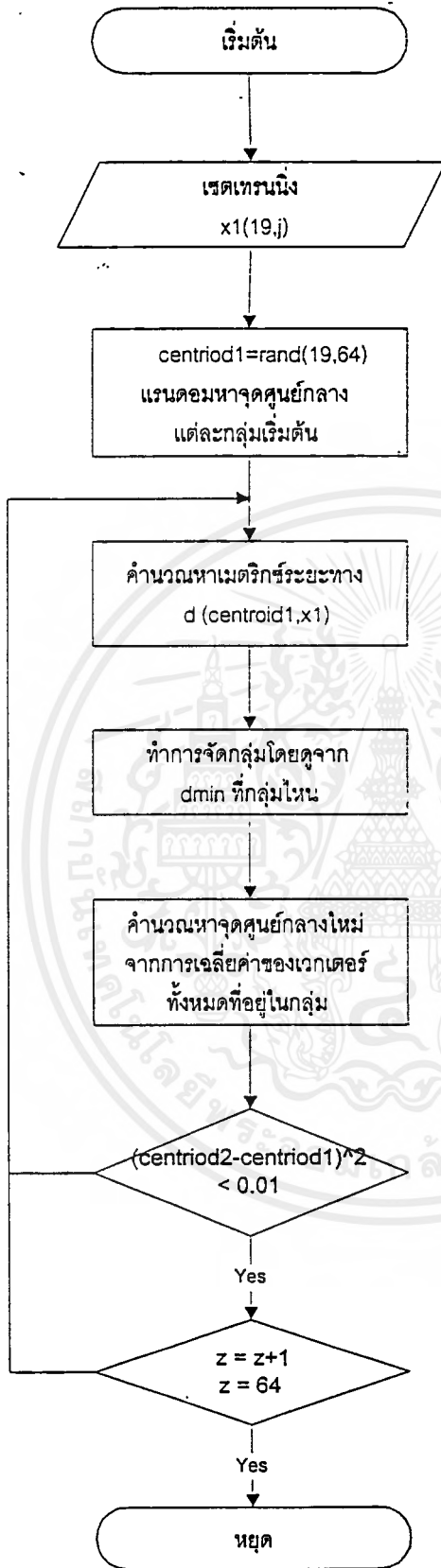
- รูปที่ 1 ไฟล์ชาร์ตแสดงการทำงานของโปรแกรม LPC
- รูปที่ 2 ไฟล์ชาร์ตแสดงการทำงานของโปรแกรมโค้ดบุค
- รูปที่ 3 ไฟล์ชาร์ตแสดงการทำงานของกรรับรู้เสียงพูด
- รูปที่ 4 ไฟล์ชาร์ตแสดงการสร้างแบบจำลอง HMM ทีละเสียง
- รูปที่ 5 ไฟล์ชาร์ตแสดงการจำเสียงได้ของแบบจำลอง HMM
- รูปที่ 6 ไฟล์ชาร์ตแสดงการทำงานของกรต่อโทรศัพท์โดยใช้เสียง
- โปรแกรมที่ใช้ในการสร้างแบบจำลองเสียง คือ HMM.C
- โปรแกรมที่ใช้ในการทดสอบเสียง คือ ASR.C
- โปรแกรมที่ใช้ในการสร้างโค้ดบุค คือ VQLN.C
- โปรแกรมที่ใช้ในการส่งงานโมเด็มให้ต่อโทรศัพท์ได้ด้วยเสียง คือ ASRD_APP.C





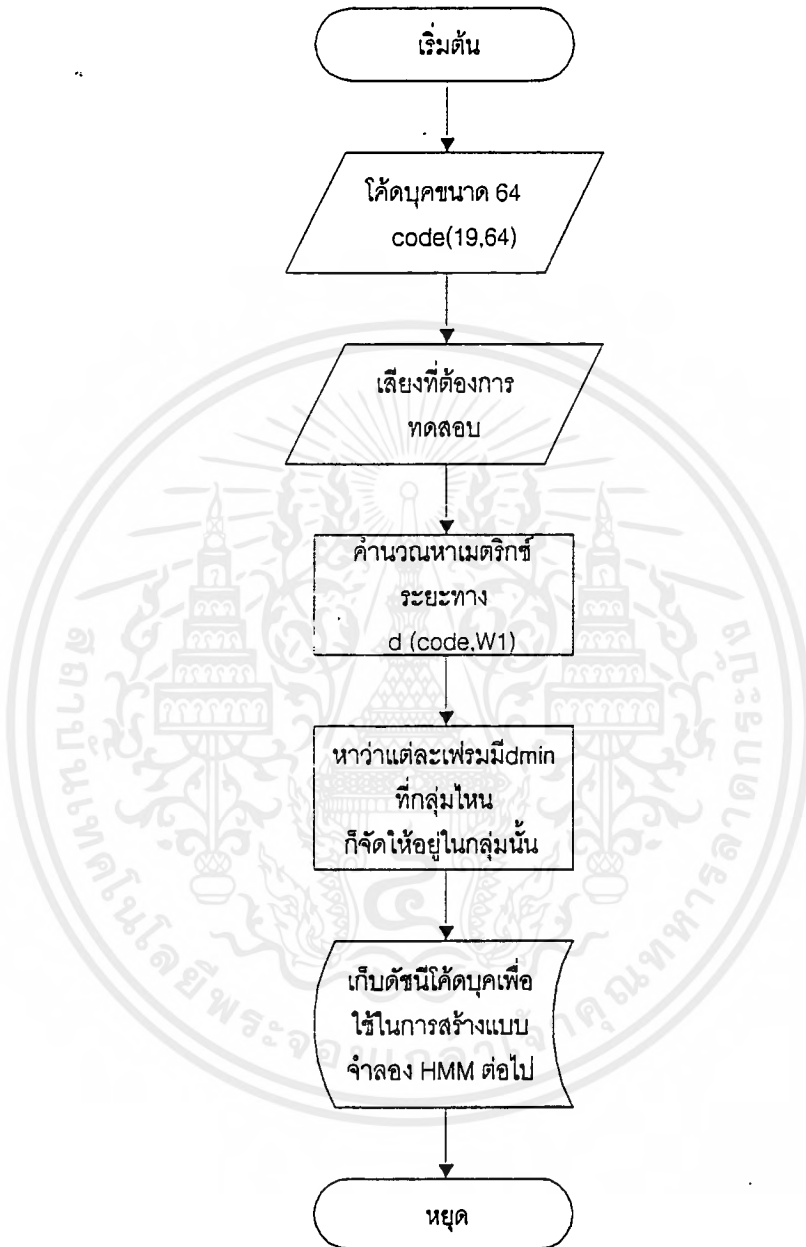
รูปที่ 1 ไฟล์ซาร์ตแสดงการทำงานของโปรแกรม LPC

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่นับญาติเห็นไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

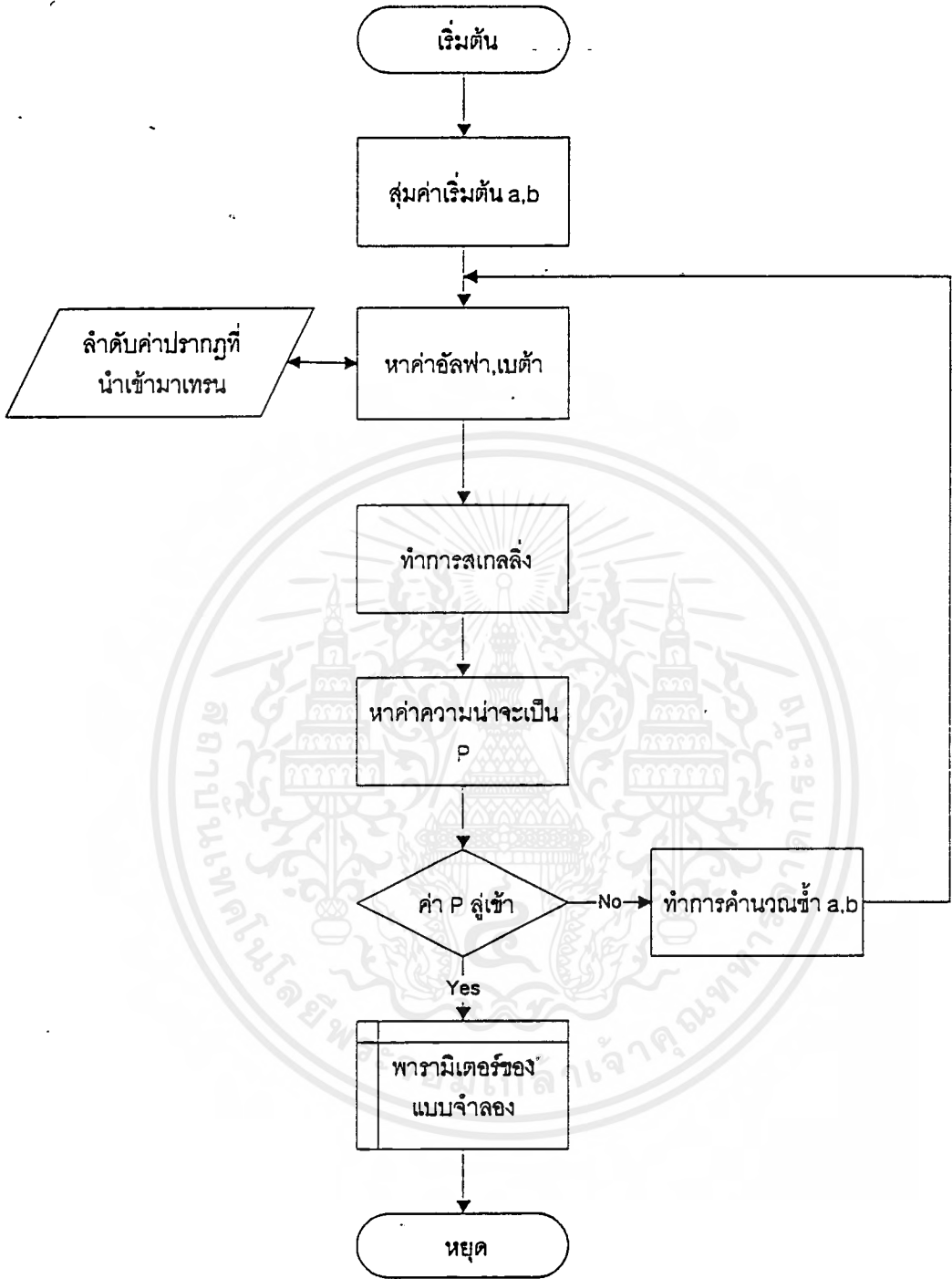


รูปที่ 2 โฟลว์ชาร์ตแสดงการทำงานของโปรแกรมโค้ดบุคคล

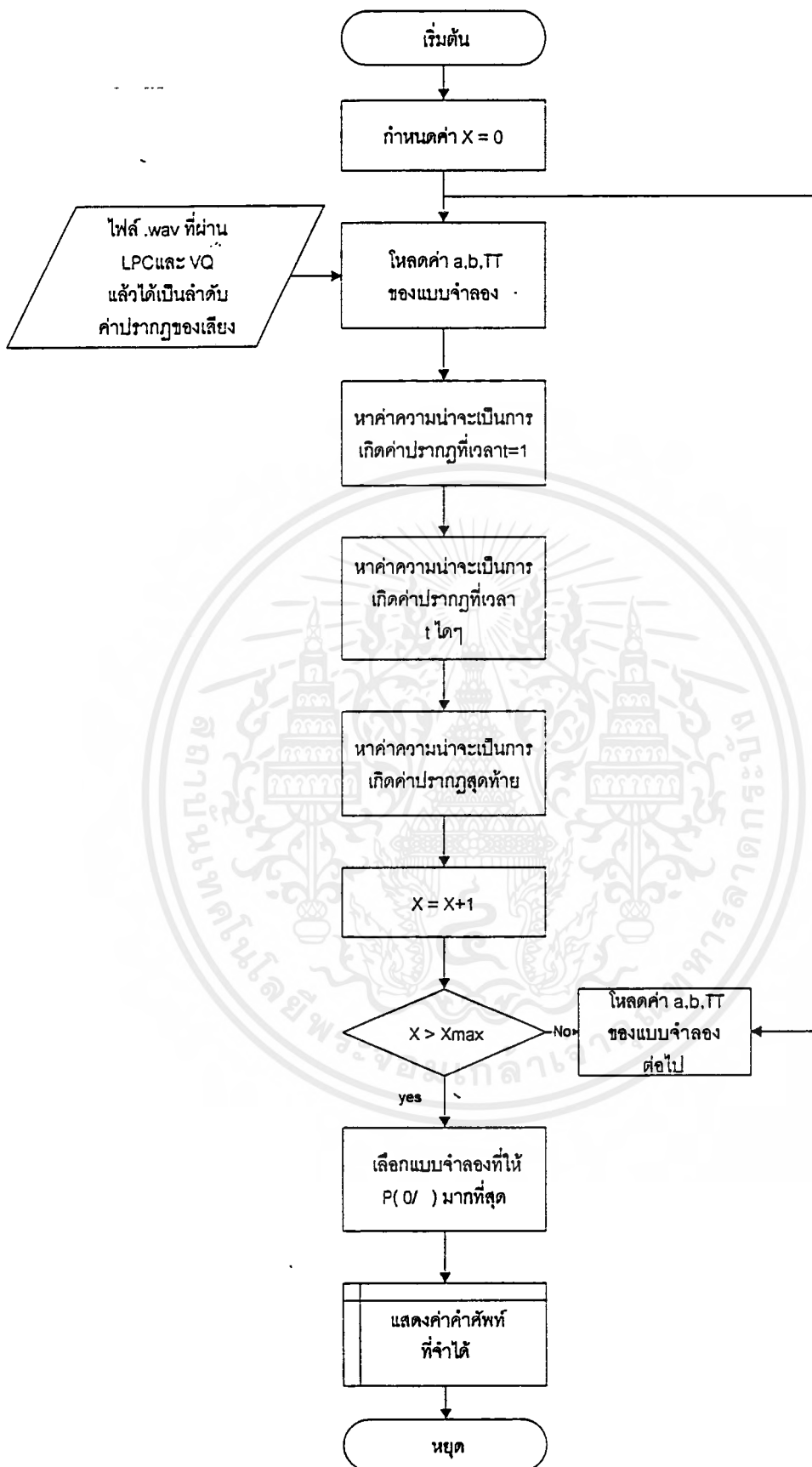
เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้



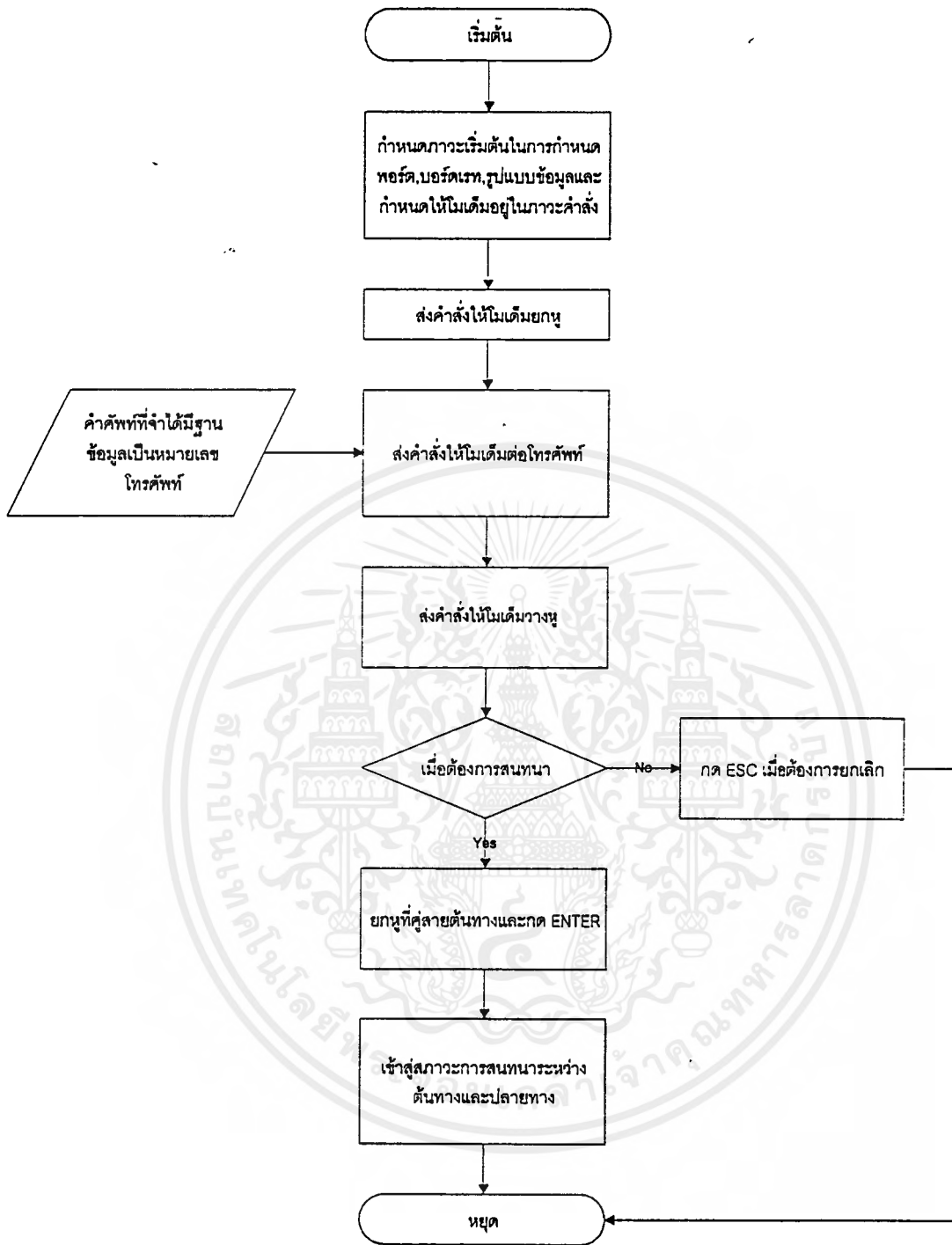
รูปที่ 3 ฟลอร์ชาร์ตแสดงการทำงานของกรับรู้เสียงพูด



รูปที่4โฟลว์ชาร์ตแสดงการสร้างแบบจำลอง HMM ที่ละเอียด



รูปที่ 5 โฟลว์ชาร์ตแสดงการจำลองได้ของแบบจำลอง HMM



รูปที่ 6 โทรศัพท์แสดงการทำงานของการทำงานต่อโทรศัพท์โดยใช้เสียง

โปรแกรม HMM.C

```

/*****HIDDEN MARKOV MODELS FOR SPEECH RECOGNITION *****/
/*****input : Observation Sequence*****/
/*****output : Markov models of Voice*****/
#include <stdlib.h>
#include <stdio.h>
#include <conio.h>
#include <time.h>
#include <math.h>
#define N 6 /* number of state in each model */
#define K 64 /* number of distinct observation */
#define ROUND 50 /* number of reestimate round */
#define MIN_B 0.00001 /* minimum value of b[] [] */

FILE *observation_sequence_file;
FILE *model_file;
FILE *model_text_file;
char observation_sequence_file_name[50];
char model_file_name[50];
char model_text_file_name[50];
char *T; /* number of observation for each training */
char *O; /* training sequence */
int number_of_observation;
int i,j,k,w,v,t,max;
double Prob_log[ROUND];/* check distortion in each round */
float Pi[N] = {1,0,0,0,0,0};
float a[N][N], aprime[N][N];
float b[N][K], bprime[N][K];
double x[N][N], y[N][K], z[N];
double Aprime[N][N], AMprime[N];
double Bprime[N][K], BMprime[N], l[N];
float imb[N];
double *alpha, /* alpha coefficient*/
*pres_alpha, /* alpha coefficient prepare scale */
*alphas, /* alpha coefficient scaled */
*beta, /* beta coefficient*/
*pre_beta, /* beta coefficient prepare scale */
*betas, /* beta coefficient scaled */
*sc,
*c; /* scaling coefficient */
float *prob_log; /* for check distorsion */
/*****
void open_file(void)
{ char temp;
clrscr();
/* open observation file */
printf("\n Please enter observation (input) index file
name : ");
gets(observation_sequence_file_name);
if ((observation_sequence_file =
fopen(observation_sequence_file_name,"rb")) == NULL)
{ printf("\n\7 p Cannot open input file !");
exit(1);
}
/* open model output file */
printf("\n Please enter Model (output) file name : ");
gets(model_file_name);
if ((model_file = fopen(model_file_name,"wb")) == NULL)

```

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

```

        { printf("\n\7 b Cannot open output file !");
exit(1); }
printf("\n Please enter Model TEXT (output) file name : ");
gets(model_text_file_name);
if ((model_text_filem = fopen(model_text_file_name,"wt"))==
NULL)
{ printf("\n\7 b Cannot open output text file !");
exit(1); };
/* count number of observation in observation file */
number_of_observation = 0;
for (;;)
{ fread(&temp,1,1,observation_sequence_file);
if (temp != 0 ) number_of_observation++; else break;
if (feof(observation_sequence_file))
{ printf("\n\7 b Invalid input file !\n");
exit(1); }
}
rewind(observation_sequence_file);
/***** read each observation index length *****/
T = (char *) calloc(number_of_observation,sizeof(char));
if (T == NULL)
{ printf("\n\7 b Cannot allocate memory for data
!\n"); exit(1); };

fread(T,1,number_of_observation,observation_sequence_file);
fread(&temp,1,1,observation_sequence_file); /* for bypass
FLAG (-1) */
/***** find maximum of number of observation *****/
max = T[0];
for (i=1;i<number_of_observation;i++)
if (max < T[i]) max = T[i];
O = (char *)
calloc(number_of_observation*max,sizeof(char));
if (O == NULL)
{ printf("\n\7 b Cannot allocate memory for data
!\n"); exit(1); };
/***** read observation data *****/
for (i=0;i<number_of_observation;i++)
{ fread(&O[i*max],1,T[i],observation_sequence_file);
}
/***** allocate memory *****/
alpha = calloc(max*N,sizeof(double));
pres_alpha = calloc(max*N,sizeof(double));
alphas = calloc(max*N,sizeof(double));
beta = calloc(max*N,sizeof(double));
pre_beta = calloc(max, sizeof(double));
betas = calloc(max*N,sizeof(double));
sc = calloc(max, sizeof(double));
c = calloc(max, sizeof(double));
prob_log = calloc(number_of_observation,sizeof(float));
if
((alpha||pres_alpha||alphas||beta||pre_beta||betas||sc||c||
prob_log) == NULL)
{ printf("\n\7 Cannot allocate memory for data !\n");
exit(1); };
}
/*****
void random_abvalue(void)
{float sum_a[N],sum_b[N];/* Left-Right Model conditions */

```

```

a[0][0]=(1.00/3.00); a[0][1]=(1.00/3.00);
a[0][2]=(1.00/3.00); a[0][3]=0;
a[0][4]=0; a[0][5]=0;
a[1][0]=0; a[1][1]=(1.00/3.00);
a[1][2]=(1.00/3.00); a[1][3]=(1.00/3.00);
a[1][4]=0; a[1][5]=0;
a[2][0]=0; a[2][1]=0;
a[2][2]=(1.00/3.00); a[2][3]=(1.00/3.00);
a[2][4]=(1.00/3.00); a[2][5]=0;
a[3][0]=0; a[3][1]=0;
a[3][2]=0; a[3][3]=(1.00/3.00);
a[3][4]=(1.00/3.00); a[3][5]=(1.00/3.00);
a[4][0]=0; a[4][1]=0;
a[4][2]=0; a[4][3]=0;
a[4][4]=(1.00/2.00); a[4][5]=(1.00/2.00);
a[5][0]=0; a[5][1]=0;
a[5][2]=0; a[5][3]=0;
a[5][4]=0; a[5][5]=(1.00);
/* random start b[][] value */
randomize();
for(i=0;i<N;i++)
  for(k=0;k<K;k++)
    { b[i][k]=((float)(random(99)+1)); }

/* find a_prime and b_prime */
for(i=0;i<N;i++)
  { sum_a[i] = 0; sum_b[i] = 0;
    for(j=0;j<N;j++) sum_a[i] += a[i][j];
    for(k=0;k<K;k++) sum_b[i] += b[i][k];
    printf("sum_a[%d] = %f\n",i,sum_a[i]);
    printf("sum_b[%d] = %f\n",i,sum_b[i]);
    getch();
  }
for(i=0;i<N;i++)
  { for(j=0;j<N;j++) aprime[i][j] = a[i][j]/sum_a[i];
    for(k=0;k<K;k++) bprime[i][k] = b[i][k]/sum_b[i];
  }
}
/*****
void copy_abprime_to_ab(void)
{ for(i=0;i<N;i++)
  for(j=0;j<N;j++)
    a[i][j] = aprime[i][j];
for(i=0;i<N;i++)
  for(k=0;k<K;k++)
    b[i][k] = bprime[i][k];
}
/*****/
void find_alpha_bt_value(void)
{ float sum_alpha;
/* Alpha Initialization */
for(i=0;i<N;i++)
  alpha[i] = Pi[i] * b[i][0[v*max+0]];
/* Alpha Induction */
for(t=0;t<T[v]-1;t++)
  for(j=0;j<N;j++)
    { sum_alpha = 0;
      for(i=0;i<N;i++)
        sum_alpha += alpha[t*N+i] * a[i][j];
    }
}

```

เอกสารนี้เป็นทรัพย์สินทางปัญญาของมหาวิทยาลัยเทคโนโลยีพระจอมเกล้าธนบุรี กรุณาให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า

ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

```

    alpha[(t+1)*N+j] = sum_alpha * b[j] [O[v*max+(t+1)]];
}
/* Beta Initialization */
for(i=0;i<N;i++)
    beta[(T[v]-1)*N+i] = 1;
/* Beta Induction */
for(t=T[v]-2;t>=0;t--)
    for(i=0;i<N;i++)
        {
            beta[t*N+i] = 0;
            for(j=0;j<N;j++)
                beta[t*N+i] +=
a[i][j]*b[j][O[v*max+(t+1)]]*beta[(t+1)*N+j];
        }
}
/*****
void scaling_alpha_bt(void)
{
    for (i=0;i<(max*N);i++) pres_alpha[i] = 0;
    for (i=0;i<max ;i++) pre_beta[i] = 0;
    /* find sum coefficient */
    for(i=0;i<T[v];i++)
        {
            sc[i] = 0;
            for(j=0;j<N;j++) sc[i] += alpha[i*N+j];
        }
    /*----- find alpha scale -----*/
    c[0] = 1/sc[0]; /* at t = 0 */
    for(i=0;i<N;i++)
        {
            pres_alpha[i] = alpha[i];
            alphas[i] = c[0] * alpha[i];
        }
    /* at t=1 to T */
    for(t=1;t<T[v];t++)
        {
            c[t] = 0;
            for(i=0;i<N;i++)
                {
                    pres_alpha[t*N+i] = 0;
                    for(j=0;j<N;j++)
                        pres_alpha[t*N+i] += alphas[(t-
1)*N+j]*a[j][i]*b[i][O[v*max+t]];
                    c[t] += pres_alpha[t*N+i];
                }
            c[t] = 1/c[t];
            for(i=0;i<N;i++)
                alphas[t*N+i] = c[t] * pres_alpha[t*N+i];
        }
    /*----- find beta scale -----*/
    pre_beta[T[v]-1] = c[T[v]-1];
    for(t=T[v]-2;t>=0;t--)
        pre_beta[t] = pre_beta[t+1] * c[t];
    for(t=0;t<T[v];t++)
        for(i=0;i<N;i++)
            betas[t*N+i] = pre_beta[t] * beta[t*N+i];
}
/*****
void find_logP(void)
{
    prob_log[v] = 0;
    for(t=0;t<T[v];t++)
        prob_log[v] += log10(c[t]);
    prob_log[v] = -prob_log[v];
    Prob_log[w] += prob_log[v];
}

```

```

/*****
void find_A_AM_B_BM_prime(void)
{ double q,G;
/*----- find A_prime and AM_prime -----*/
for(i=0;i<N;i++)
  for(j=0;j<N;j++)
    { x[i][j] = 0;
      for(t=0; t<T[v]-1;t++)
        { x[i][j] += alphas[t*N+i] * a[i][j] *
b[j][O[v*max+(t+1)]] * betas[(t+1)*N+j];
        Aprime[i][j] += (double) x[i][j];
      }
    for(i=0;i<N;i++)
      { z[i] = 0;
        for(t=0;t<T[v]-1;t++)
          { q = 0;
            for(j=0;j<N;j++)
              q += alphas[t*N+i] * a[i][j] *
b[j][O[v*max+(t+1)]] * betas[(t+1)*N+j];
            z[i] += q;
          }
        AMprime[i] += (double) z[i];
      }

/*----- find B_prime and BM_prime -----*/
for(j=0;j<N;j++)
  for(k=0;k<K;k++)
    { y[j][k] = 0;
      l[j] = 0;
      for(t=0;t<T[v]-1;t++)
        { G = 0;
          for(i=0;i<N;i++)
            G +=
alphas[t*N+j]*a[j][i]*b[i][O[v*max+(t+1)]]*betas[(t+1)*N+i];
          if(O[v*max+t] == k+1) y[j][k] += G;
          l[j] += G;
        }
      /* final value */
      if(O[v*max+(T[v]-1)] == k+1)
        y[j][k] += alphas[(T[v]-1)*N+j];
        l[j] += alphas[(T[v]-1)*N+j];
      }
    for(i=0;i<N;i++)
      for(j=0;j<K;j++) Bprime[i][j] += (double) y[i][j];
    for(i=0;i<N;i++)
      BMprime[i] += (double) l[i];
  }
/*****
void find_new_abvalue(void)
{ double bcomplex;
/*----- find new_aprime -----*/
for(i=0;i<N;i++)
  for(j=0;j<N;j++)
    aprime[i][j] = (double) ( Aprime[i][j]/AMprime[i] );
/*----- find new_bprime -----*/
for(j=0;j<N;j++)
  for(k=0;k<K;k++)
    bprime[j][k] = Bprime[j][k]/BMprime[j];
}

```

```

    /* improve b_prime value */
    if(bprime[j][k] < MIN_B)
        { bprime[j][k] = MIN_B; }
}
for (i=0;i<N;i++)
{
    bcomplex = 0;
    for (j=0;j<K;j++) bcomplex += bprime[i][j];
}
for(i=0;i<N;i++)
{
    imb[i] = 0;
    for(k=0;k<K;k++)
        imb[i] += bprime[i][k];
}
for(i=0;i<N;i++)
    for(k=0;k<K;k++)
        bprime[i][k] /= imb[i];
for (i=0;i<N;i++)
{
    bcomplex = 0;
    for (j=0;j<K;j++) bcomplex += bprime[i][j];
}
}
/*****/
void display_a_b_pi_parameter(void)
{
    double bcomplex;
    for (i=0;i<N;i++)
    {
        for (j=0;j<N;j++)
            printf("A[%d][%d]=%12.10f ",i,j,aprime[i][j]);
        printf("\n Press any key ...");
        getch();
        printf("\n");
    }
    for (i=0;i<N;i++)
    {
        for (j=0;j<K;j++)
            printf("B[%d][%d]=%12.10f ",i,j,bprime[i][j]);
        printf("\n Press any key ...");
        getch();
        printf("\n");
    }
    printf("Pi = ");
    for (i=0;i<N;i++) printf("%3.2f ",Pi[i]);
    printf("\n");
    for (i=0;i<N;i++)
    {
        bcomplex = 0;
        for (j=0;j<K;j++) bcomplex += bprime[i][j];
        printf("B complex [%d] = %12.10f\n",i+1,bcomplex);
    }
    getch();
}
/*****/
void save_model_file(void)
{
    fwrite(&aprime,4,N*N,model_file);
    fwrite(&bprime,4,N*K,model_file);
    fwrite(&Pi,4,N,model_file);
    for (i=0;i<N;i++)
        for (j=0;j<N;j++)
            fprintf(model_text_file,"A [%3d][%3d] =
                %.40f\n",i,j,aprime[i][j]);
    fprintf(model_text_file,"\n");
    for (i=0;i<N;i++)

```

```

    for (j=0;j<K;j++)
        fprintf(model_text_file,"B [%3d] [%3d] =
            %.40f\n",i,j,bprime[i][j]);
    fprintf(model_text_file,"\n");
    for (i=0;i<N;i++)
        fprintf(model_text_file,"Pi[%d]=%.2f    ",i+1,Pi[i]);
    fprintf(model_text_file,"\n");
    fclose(observation_sequence_file);
    fclose(model_file);
    fclose(model_text_file);
    free(O);
    free(T);
    free(alpha);
    free(pres_alpha);
    free(alphas);
    free(beta);
    free(pre_beta);
    free(betas);
    free(sc);
    free(c);
    free(prob_log);
}
/*****/
void main(void)
{
    open_file();
    random_abvalue();
    for(i=0;i<N;i++)
        for(j=0;j<N;j++)
            { Aprime[i][j] = 0; AMprime[i] = 0; }
    for(i=0;i<N;i++)
        for(k=0;k<K;k++)
            { Bprime[i][k] = 0; BMprime[i] = 0; }
    for (w=0;w<ROUND;w++)
    {
        printf("w = %d\n",w+1);
        copy_abprime_to_ab();
        for (v=0;v<number_of_observation;v++)
        {
            printf("v = %d\n",v);
            find_alpha_bt_value();
            scaling_alpha_bt();
            find_logP();
            find_A AM_B BM_prime();
            printf("prob_log[%d] = %13.10f\n",v,prob_log[v]);
        }
        find_new_abvalue();
        printf("Prob_log[%d] = %20.15f\n",w+1,Prob_log[w]);
        if (w > 0)
        if (Prob_log[w] > Prob_log[w-1])
            printf("P distortion = %22.20f\n",Prob_log[w] -
                Prob_log[w-1]);
        else printf("P distortion = %22.20f\n",Prob_log[w-1] -
            Prob_log[w]);
        if ( Prob_log[w]-Prob_log[w-1] == 0 )
            printf("P distortion = %13.10f\n",Prob_log[w-1] -
                Prob_log[w]);
        break; }
    getch();
    display_a_b_pi_parameter();
    save_model_file();
}

```

เอกสารงานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
 ไม่วางกรรมใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

โปรแกรม ASR.C

```

/***** AUTOMATIC SPEECH RECOGNITION TEST PROGRAM *****/

#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <alloc.h>
#include <conio.h>
#include <io.h>
#include <math.h>

#define PI 3.141592654
#define FRAME_LENGTH 300
#define SHIFT_LENGTH 100
#define NP 19 /* number of parameter in each frame */
#define P 12 /* order of LPC */
#define ADAPTIVE 0.9375
#define FIRST_CALL 1
#define NEXT_CALL 2
#define vector_dimension 19
#define number_of_codebook 64
#define N 6 /* number of state in each model */
#define K 64 /* number of distinct observation */
#define STORED_MODEL 10 /* number of stored model */
FILE *input_wav_file;
FILE *parameter_file;
FILE *input_vector_file; /* input file */
FILE *codebook_file; /* codebook file */
FILE *codebook_index_file; /* codebook index file */
FILE *codebook_index_text_file; /* codebook index textfile */
FILE *model_file;
FILE *unknown_word_file;
char input_wav_file_name[] = "c:\\recog\\test.wav";
char parameter_file_name[] = "para.tmp";
char input_vector_file_name[] = "para.tmp";
char codebook_file_name[] = "c:\\mspeech\\remodel4\\c1.vq";
char codebook_index_file_name[] = "cidx.tmp";
char codebook_index_text_file_name[] = "cidx.txt";
char unknown_word_file_name[] = "cidx.tmp";
char *model_file_name[] =
{ "c:\\mspeech\\remodel4\\m0_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m1_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m2_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m3_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m4_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m5_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m6_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m7_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m8_1.hmm",
  "c:\\mspeech\\remodel4\\m9_1.hmm" };

int length;
int number_of_frame;
int nf, fl, i, j, k, l, c, m, n, t;
int signal[FRAME_LENGTH+1];
float preemphasis[FRAME_LENGTH+1], windowed[FRAME_LENGTH+1];
float R[P+1], A[P][P], X[P][P];
float alpha[P+1], phi[P+1];
float cepstrum[NP], weight[NP];
float gain, q;

```

ได้เป็นวิทยานิพนธ์สำหรับการทำงานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า

ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

```

float *input_vector; /* keep all input vector in memory */
float *codebook;
char *min_index; /*minimum of distortion vector of each
                  frame */
float vector_distance[number_of_codebook]; /* vector and
                                             codebook distance */
float distance,total_distance;
float min_distance;
int nc,vd;
int file_number;
int number_of_input_file;
int number_of_frame,nf;
int model;
char T; /* number of observation sequence*/
char *O; /* training sequence */
float Pi[N] = {1,0,0,0,0,0};
float a[N][N];
float b[N][K];
double *dt;
char *ar;
double d[N];
double prob[STORED_MODEL];
char *path;
int max_index;
double dmax;
/*****/
float Abs(float value)
{ if (value<0) return(-value); else return(value); }
/*****/
void display(void)
{ clrscr();
  printf(" /// Automatic Speech Recognition /// ");
}
/*****/
void open_all_lpc_file(void)
{ if ((input_wav_file = fopen(input_wav_file_name,"rb")) ==
NULL)
{
printf("\7 Cannot open input wave '%s' file!\n",
input_wav_file_name);
exit(-1);
}
if ((parameter_file = fopen(parameter_file_name,"wb")) ==
NULL)
{ printf("\7 Cannot open output parameter '%s' file!\n",
parameter_file_name);
exit(-1);
}
}
/*****/
void prepare_data(void)
{ /* find length of data */
length = (int)filelength(open(input_wav_file_name,0));
length -= 44L; /* bypass the header of wave file */
/* ( 44L means 44 items in long ) */
printf(" File '%s' have %d
sampler(s).\n\n",input_wav_file_name,length);
fseek(input_wav_file,44L,SEEK_CUR); /* set pointer to
first data */

```

```

/* find number of frame ( is round of loop ) */
number_of_frame = (length-
FRAME_LENGTH+SHIFT_LENGTH)/SHIFT_LENGTH;
/* read first data for correct the formula */
signal[0] = (int)fgetc(input_wav_file);
}
/*****/
void find_preemphasis_and_window(void)
{
static int called = FIRST_CALL;
/* Preemphasis and windowed */
if (called == FIRST_CALL)
{
for ( fl=1;fl<=FRAME_LENGTH;fl++ )
{
signal [fl] = (int)fgetc(input_wav_file);
preemphasis[fl]=(signal [fl]-ADAPTIVE*(float)signal[fl-1]);
windowed [fl] = preemphasis[fl]*(0.54-
0.46*cos(2*PI*(fl-1)/(FRAME_LENGTH-1)));
}
called = NEXT_CALL;
}
else/*Second and later called,Use some previous data again */
{
for (fl=1;fl<=(FRAME_LENGTH - SHIFT_LENGTH);fl++)
{
signal [fl] = signal[fl+SHIFT_LENGTH];
preemphasis[fl] = preemphasis[fl+SHIFT_LENGTH];
windowed [fl] = preemphasis[fl]*(0.54-
0.46*cos(2*PI*(fl-1)/(FRAME_LENGTH-1)));
}
for (fl=(FRAME_LENGTH -
SHIFT_LENGTH+1);fl<=FRAME_LENGTH;fl++)
{
signal [fl] = (int)fgetc(input_wav_file);
preemphasis[fl] = (signal[fl] - ADAPTIVE *
(float)signal[fl-1]);
windowed [fl] = preemphasis[fl]*(0.54-
0.46*cos(2*PI*(fl-1)/(FRAME_LENGTH-1)));
}
}
}
/*****/
void find_autocorrelation(void)
{
int m,n,i,j,k,l,maxrow,change=0;
float alk,akk,maxvalue,temp,deta;
float matrix_temp[P][P];
/* Find R[0..P] */
for (k=0;k<=P;k++)
{
R[k] = 0;
for (m=0;m<=FRAME_LENGTH-1-k;m++)
{
R[k] += windowed[m+1] * windowed[m+k+1];
}
}
/* Define MATRIX */
for (i=0;i<P;i++)
{
m = 0;
for (k=i;k<P;k++)
{
A[i][k] = R[m++];
A[k][i] = A[i][k];
}
}
}
/* copy matrix */
for (i=0;i<P;i++)
for (j=0;j<P;j++)

```

```

    matrix_temp[i][j] = A[i][j];
for (i=0;i<P;i++)
    for (j=0;j<P;j++)
        if (i==j) X[i][j] = 1; else X[i][j]=0;
for (k=0;k<P;k++)
    {
        maxrow = k;
        maxvalue = Abs(matrix_temp[k][k]);
        for (i=k+1;i<P;i++)
            {
                if (maxvalue < Abs(matrix_temp[i][k]))
                    maxvalue = Abs(matrix_temp[i][k]);
                maxrow = i;
            }
        if (maxrow != k)
            {
                change += 1;
                for (j=0;j<P;j++)
                    {
                        /* swap */
                        temp = matrix_temp[k][j];
                        matrix_temp[k][j] = matrix_temp[maxrow][j];
                        matrix_temp[maxrow][j] = temp;
                    }
                for (j=0;j<P;j++)
                    {
                        /* swap */
                        temp = X[k][j];
                        X[k][j] = X[maxrow][j];
                        X[maxrow][j] = temp;
                    }
            }
        akk = matrix_temp[k][k];
        for (j=k;j<P;j++)
            matrix_temp[k][j] /= akk;
        for (j=0;j<P;j++)
            X[k][j] /= akk;
        akk = matrix_temp[k][k];
        for (l=0;l<P;l++)
            {
                alk = matrix_temp[l][k];
                if (k != l)
                    {
                        for (m=k;m<P;m++)
                            matrix_temp[l][m] -= matrix_temp[k][m]/akk*alk;
                        for (m=0;m<P;m++)
                            X[l][m] -= X[k][m]/akk*alk;
                    }
            }
    }
}
/* find phi[1..P] */
for (i=1;i<=P;i++)
    {
        phi[i] = R[i];
    }
}
/*****
void find_coefficient(void)
{
    /* Find Coefficient of LPC */
    for (i=0;i<P;i++)
        {
            alpha[i+1] = 0;
            for (k=0;k<P;k++)
                {
                    alpha[i+1] += X[i][k]*phi[k+1];
                }
        }
}
/*****

```

```

void find_gain(void)
{ /* Find GAIN */
  q = R[0];
  for (i=1;i<=P;i++)
    { q -= ( alpha[i] * R[i] ); }
  // printf("\n Frame %d q is %.16f\n\n",j,q);
  gain = (float)sqrt(q);
}
/*****/
void find_cepstrum(void)
{ /* Find Cepstrum */
  cepstrum[0] = (float)log(gain);
  for (m=1;m<NP;m++)
    { if (m<=P) cepstrum[m] = alpha[m];
      else cepstrum[m] = 0;

      for (k=1;k<=m-1;k++)
        cepstrum[m] += ((float)k/(float)m) * cepstrum[k] *
alpha[m-k];
    }
}
/*****/
void find_weight(void)
{ /* Find Weight */
  for (m=0;m<NP;m++)
    weight[m] = cepstrum[m] * (1+((NP-
1)/2)*sin(PI*(float)m/(NP-1)));
}
/*****/
void write_parameter_file(void)
{ for (i=0;i<NP;i++)
  fwrite(&weight[i],sizeof(float),1,parameter_file);
}
/*****/
void close_all_lpc_file(void)
{ fclose(input_wav_file);
  fclose(parameter_file);
}
/*****/
void lpc(void)
{ open_all_lpc_file();
  prepare_data();
  for (nf=0;nf<number_of_frame;nf++)
    { find_preemphasis_and_window();
      find_autocorrelation();
      find_coefficient();
      find_gain();
      find_cepstrum();
      find_weight();
      write_parameter_file();
    }
  close_all_lpc_file();
}
/*****/
void open_codebook_and_output_file(void)
{ if ((codebook_file = fopen(codebook_file_name,"rb")) ==
NULL)
  {
    printf("\n\7 p Cannot open codebook file !\n");
  }
}

```

```

        exit(-1);
    };
    if ((codebook_index_file =
fopen(codebook_index_file_name, "wb")) == NULL)
    {
        printf("\n\7 b Cannot open codebook index file !\n");
        exit(-1);
    };
    if ((codebook_index_text_file =
fopen(codebook_index_text_file_name, "wt")) == NULL)
    {
        printf("\n\7 Cannot open codeidx index text file !");
        exit(-1);
    };
}
/*****
void allocate_codebook_memory(void)
{
    codebook = (float *)
calloc(number_of_codebook*vector_dimension, sizeof(float));
    if (codebook == NULL)
    {
        printf("\n\7 Cannot allocate memory for codebook !\n");
        exit(-1);
    };
}
/*****
void read_codebook_file(void)
{
    fread(codebook, sizeof(float), number_of_codebook*vector_dimen
sion, codebook_file);
}
/*****
void
get_number_of_input_file_and_set_codebook_index_file_pointer
(void)
{
    int flag=-1;
    number_of_input_file = 1;
    fseek(codebook_index_file, number_of_input_file, SEEK_SET);
    fwrite(&flag, 1, 1, codebook_index_file);
}
/*****
void open_input_vector_file(void)
{
    if ((input_vector_file =
fopen(input_vector_file_name, "rb")) == NULL)
    {
        printf("\n\7 Cannot open '%s' file !\n",
            input_vector_file_name);
        exit(-1);
    };
}
/*****
void find_number_of_frame(void)
{
    int file_size;
    file_size =
(int)filelength(open(input_vector_file_name, 0));
    file_size -= file_size % (sizeof(float)*vector_dimension);
    number_of_frame = (int)(file_size / (sizeof(float)
        *vector_dimension));
    printf(" File '%s' have %d frame(s).\n\n",
        input_vector_file_name, number_of_frame);
}
/*****

```

```

void allocate_input_vector_and_min_index_memory(void)
{
    input_vector = (float *)
    calloc(number_of_frame*vector_dimension, sizeof(float));
    if (input_vector == NULL)
    {printf("\n\7 Cannot allocate memory for input vector!\n");
     exit(-1);
    };
    min_index = (char*) calloc(number_of_frame, sizeof(char));
    if (min_index == NULL)
    { printf("\n\7 b Cannot allocate memory for data !\n");
      exit(-1);
    };
}
/*****
void read_input_vector(void)
{ /* read input vector into memory */
  fread(input_vector, sizeof(float),
        number_of_frame*vector_dimension, input_vector_file);
}
/*****
void find_codebook_index(void)
{ /***** Find codebook and input vector distance *****/
  printf(" Find distance ... ");
  for (nf=0;nf<number_of_frame;nf++)
  {
    for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
    {
      total_distance = 0;
      distance = 0;
      for (vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
      {distance=input_vector[nf*vector_dimension + vd]
        -codebook[nc*vector_dimension + vd];
        distance *= distance;
        total_distance += distance;
      }
      vector_distance[nc] = total_distance;
    }
    /**** Find minimum distance ****/
    min_distance = vector_distance[0];
    min_index[nf] = 0;
    for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
    {
      if ( min_distance > vector_distance[nc] )
      {
        min_distance = vector_distance[nc];
        min_index[nf] = (char)nc;
      }
    }
  } /* end all frame */
  printf("done.\n");
}
/*****
void write_codebook_index_file(void)
{ int index_file_pointer;
  int codeword_index;
  index_file_pointer = (int)ftell(codebook_index_file);
  fseek(codebook_index_file,file_number,SEEK_SET);
  fwrite(&number_of_frame,1,1,codebook_index_file);
  fseek(codebook_index_file,index_file_pointer,SEEK_SET);
  for (nf=0;nf<number_of_frame;nf++)
    min_index[nf] +=1; /*adjust index value in range 1-64 */
  fwrite(min_index,1,number_of_frame,codebook_index_file);
}

```

```

/*****/
void free_input_vector_and_min_index_memory(void)
{
    free(input_vector);
    free(min_index);
}
/*****/
void close_input_vector_file(void)
{
    fclose(input_vector_file);
}
/*****/
void write_codebook_index_text_file(void)
{
    char item;
    fclose(codebook_index_file);
    if ((codebook_index_file =
fopen(codebook_index_file_name,"rb")) == NULL)
    {
        printf("\n\7 Cannot open codebook index file !\n");
        exit(-1);
    };
    while (!feof(codebook_index_file))
    {
        fread(&item,1,1,codebook_index_file);
        fprintf(codebook_index_text_file,"%2d\n",item);
    }
}
/*****/
void free_codebook_memory(void)
{
    free(codebook);
}
/*****/
void close_all_vq_file(void)
{
    fclose(codebook_file);
    fclose(codebook_index_file);
    fclose(codebook_index_text_file);
}
/*****/
void vq_compair(void)
{
    open_codebook_and_output_file();
    allocate_codebook_memory();
    read_codebook_file();
    get_number_of_input_file_and
    _set_codebook_index_file_pointer();
    open_input_vector_file();
    find_number_of_frame();
    allocate_input_vector_and_min_index_memory();
    read_input_vector();
    find_codebook_index();
    write_codebook_index_file();
    free_input_vector_and_min_index_memory();
    close_input_vector_file();
    write_codebook_index_text_file();
    free_codebook_memory();
    close_all_vq_file();
}
/*****/
void load_unknown_word_file(void)
{
    char temp;
    /* open unknown word file */
    if ((unknown_word_file =
fopen(unknown_word_file_name,"rb")) == NULL)
    {
        printf("\n\7 b Cannot open unknown word file !\n");
        exit(-1);
    };
}

```

```

fread(&T,1,1,unknown_word_file);
fread(&temp,1,1,unknown_word_file);/*for bypass FLAG(-1)*/
if (temp != -1)
{
    printf("\n\7 b Invalid input data file !\n");
    exit(-1);
};
O = (char *) calloc((int)T,sizeof(char));
if (O == NULL)
{
    printf("\n\7 b Cannot allocate memory for data !\n");
    exit(-1);
};
/* read observation sequence */
fread(O,1,(int)T,unknown_word_file);
printf(" Number of stored model = %d\n",STORED_MODEL);
}
/*****/
void allocate_memory(void)
{
    dt      = (double *) calloc((int)T*N,sizeof(double));
    ar      = (char *)   calloc((int)T*N,sizeof(char));
    path    = (char *)   calloc((int)T ,sizeof(char));
    if ( (dt||ar||path) == NULL)
    {
        printf("\n\7 Cannot allocate memory for data !\n");
        exit(-1);
    };
}
/*****/
void load_model(int model_name)
{
    /* open model file */
    if ((model_file = fopen(model_file_name[model_name],"rb"))
    == NULL)
    { printf("\n\7 Cannot open model '%s' file !\n",
        model_file_name[model_name]);
        exit(-1);
    };
    fread(&a,4,N*N,model_file);
    fread(&b,4,N*K,model_file);
    fclose(model_file);
}
/*****/
void viterbi(void)
{
    /*----- find initial values -----*/
    for (i=0;i<N;i++)
    {
        dt[0*N+i] = (double)Pi[i] * (double)b[i][O[0]-1];
        ar[0*N+i] = 0;
    }
    /*----- find recursion values -----*/
    for (t=1;t<(int)T;t++)
    {
        for (j=0;j<N;j++)
        {for (i=0;i<N;i++) d[i]=dt[(t-1)*N+i] *(double)a[i][j];
            dmax      = 0;
            max_index = 0;
            for (k=0;k<N;k++)
            {
                if (dmax < d[k])
                {
                    dmax = d[k];
                    max_index = k;
                }
            }
            dt[t*N+j] = dmax * (double)b[j][O[t]-1];
        }
    }
}

```

```

        ar[t*N+j] = max_index;
    }
}
/*----- find terminal values -----*/
dmax = 0;
max_index = 0;
for (k=0;k<N;k++)
{
    if (dmax < dt[(int)(T-1)*N+k])
    {
        dmax = dt[(int)(T-1)*N+k];
        max_index = k;
    }
}
prob[model] = dmax;
path[(int)T-1] = max_index;
/*----- path backtracking -----*/
for (t=(int)T-2;t>=0;t--)
{
    path[t] = ar[(t+1)*N+(path[t+1])];
}
/*----- Show Path -----*/
printf("ProbMAX with MODEL#[%2d]=%e and Path is
...\n",model,prob[model]);
// for (t=0;t<(int)T;t++)
//     printf("%d",path[t]+1);
// printf("\n");
// getch();
}
/*****/
void display_recognized_word(void)
{
    dmax = 0;
    max_index = 0;
    for (k=0;k<STORED_MODEL;k++)
    {
        if (dmax < prob[k])
        {
            dmax = prob[k];
            max_index = k;
        }
    }
    printf(" | Recognized word is \" %d \" | \n",max_index);
    printf("          Press ENTER to continue . . .");
    while (getch()!=13);
}
/*****/
void recognize(void)
{
    load_unknown_word_file();
    allocate_memory();
    for (model=0;model<STORED_MODEL;model++)
    {
        load_model(model);
        viterbi();
    }
    display_recognized_word();
}
/*****/
void main(void)
{
    display();
    lpc();
    vq_compair();
    recognize();
}

```

โปรแกรม VQLN.C

```

/***** Vector Quantization for Speech Recognition *****/
/*****=-----* LEARNING PART =-----*****/
/***** Use :- file seek      : for training set      *****/
/*****      memory          : for codebook           *****/
/***** and :- array         : for distance           *****/
/*****=-----*****/
/***** INPUT :- output file from LPC (training set) *****/
/*****      ( it have 'number_of_frame' frames,      *****/
/***** each frame have 19 vector dimension parameter, *****/
/*****      each vector is float (4 bytes) )         *****/
/* OUTPUT :- Codebook of ALL Training Set.(codebook.vq) */
/*****      ( it have 64 codebook,                   *****/
/***** each codebook have 19 vector dimension parameter, *****/
/*****      each vector is float (4 bytes) )         *****/
/***** - Codebook in text file format. ( codebook.txt ) *****/
/***** - Distortion of each round of new centroid finding *****/
/***** in text file format. ( distore.txt )          *****/
/*****=-----*****/

```

```

#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <dos.h>
#include <alloc.h>
#include <conio.h>
#include <io.h>
#include <math.h>
#include <time.h>

```

```

#define vector_dimension      19
#define number_of_codebook   64
#define REJECT                0
#define ACCEPT                1
#define REJECT_VALUE         0.001

```

```

float training_set      [vector_dimension]; /* for keep all
training set in memory */
float previous_centroid[number_of_codebook]
[vector_dimension];
/* previous centroid of codebook, random first */
float final_centroid[number_of_codebook][vector_dimension];
/* new adjusted centroid of codebook */
int *min_index; /* min distortion vector of each frame */

float vector_distance[number_of_codebook];
/* vector and codebook distance */
float distance,total_distance;
float min_distance;
int nc,vd,round_number=1;
int codebook_member;
int number_of_frame,nf;

```

```

FILE *training_set_file; /* input file */
FILE *codebook_file; /* output file */
FILE *codebook_text_file; /* output codebook text file */
FILE *distore_text_file; /* output distortion text file */

```

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ทางการค้า

ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้


```

for(nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
{
    random_frame_number = random(number_of_frame);

fseek(training_set_file,sizeof(float)*random_frame_number*
    vector_dimension,SEEK_SET);

fread(previous_centroid[nc],sizeof(float),vector_dimension,
    training_set_file);
}
printf("done.\n\n");
}

/*****/
int find_codebook(void)
{
/**** Find training_set and previous_centroid distance ****/
printf(" Find distance ...");
for (nf=0;nf<number_of_frame;nf++)
{
    while(kbhit()) if (getch()==27) return(0);

fseek(training_set_file,sizeof(float)*nf*vector_dimension,
    SEEK_SET);
    fread(training_set,sizeof(float),vector_dimension,
        training_set_file);
    for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
    {
        total_distance = 0;
        distance = 0;
        for (vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
        {
            distance = training_set[vd] -
previous_centroid[nc][vd];
            distance *= distance;
            total_distance += distance;
        }
        vector_distance[nc] = total_distance;
    }

/**** Find min distance ****/
min_distance = vector_distance[0];
min_index[nf] = 0;
for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
{
    if ( min_distance > vector_distance[nc] )
    {
        min_distance = vector_distance[nc];
        min_index[nf] = nc;
    }
}
} /*end all frame*/

/**** Find new centroid ****/
printf(" Find new centroid #%3d ...",round_number);
fprintf(distore_text_file,"%3d ",round_number);
round_number++;
for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
{

```

```

while(kbhit()) if (getch()==27) return(0);
codebook_member = 0;
for(vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
final_centroid[nc][vd] = 0;
for (nf=0;nf<number_of_frame;nf++)
{
    if ( nc == min_index[nf] )
    {
        codebook_member += 1;
    }
}

fseek(training_set_file,sizeof(float)*nf*vector_dimension,
SEEK_SET);

fread(training_set,sizeof(float),vector_dimension,
training_set_file);
for(vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
final_centroid[nc][vd] += training_set[vd];
}
}

if (codebook_member != 0 )
{
    for(vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
        final_centroid[nc][vd] /= codebook_member;
}
else
{
    for(vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
        final_centroid[nc][vd] =
previous_centroid[nc][vd];
}
return(1);
}

/*****
int check_distance(void)
{
    /**** Check error < reject_value ****/
    for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
    {
        while(kbhit()) if (getch()==27) return(0);
        total_distance = 0;
        distance = 0;
        for (vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
        {
            distance = .(final_centroid[nc][vd] -
previous_centroid[nc][vd]);
            distance *= distance;
            total_distance += distance;
        }
    }
    printf(" Total distortion = %13.10f\n",total_distance);
    fprintf(distore_text_file,"%13.10f\n",total_distance);

    if (total_distance > REJECT_VALUE) return(REJECT);
    else return(ACCEPT);
}

```

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมิให้ตัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

```

/*****/
void copy_final_centroid_to_previous_centroid(void)
{
memcpy(previous_centroid,final_centroid,sizeof(float)*number
_of_codebook*vector_dimension);
}

/*****/
void write_codebook_file(void)
{
printf("\n\7 b Finish !\n");
fwrite(final_centroid,sizeof(float),number_of_codebook*
vector_dimension,codebook_file);

for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
{
for (vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
{
fprintf(codebook_text_file,"%13.10f\n",
final_centroid[nc][vd]);
}
fprintf(codebook_text_file,"\n");
}
}

/*****/
void close_all_file(void)
{
fcloseall();
}

/*****/
void main(void)
{
display_vqln_title();
open_all_file();
find_number_of_frame();
allocate_min_index_memory();
random_start_centroid_from_training_set();

for(;;)
{
if (!find_codebook()) break;
if ( check_distance() == REJECT )
/* if REJECT --> find new centroid */
copy_final_centroid_to_previous_centroid();
else break;
while (kbhit()) if (getch()==27) break;
}

write_codebook_file();
close_all_file();
}
/*****/

```

โปรแกรม ASRD_APP.C

```

/*****
/*****DIALING TELEPHONE NUMBER BY SPEECHRECOGNITION*****/
/*****

```

```

#include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <alloc.h>
#include <conio.h>
#include <io.h>
#include <math.h>
#include <time.h>
#include <string.h>

```

```

#define PI 3.141592654
#define FRAME_LENGTH 300
#define SHIFT_LENGTH 100
#define NP 19 /*number of parameter in each frame */
#define P 12 /* order of LPC */
#define ADAPTIVE 0.9375
#define FIRST_CALL 1
#define NEXT_CALL 2
#define vector_dimension 19
#define number_of_codebook 64
#define N 6 /* number of state in each model */
#define K 64 /* number of distinct observation */
#define STORED_MODEL 10 /*number of stored model */

```

```

/* Register Position in UART */
#define REG_RX port_address
#define REG_TX port_address
#define REG_LCONT port_address + 3
#define REG_MCONT port_address + 4
#define REG_LSTAT port_address + 5
#define REG_MSTAT port_address + 6

```

```

/* Line Status Register */
#define LSTAT_DATA_READY 1
#define LSTAT_THRE 32

```

```

/* Line Control Register */
#define LCONT_STOP 4
#define LCONT_PARITY_ENABLE 8
#define LCONT_PARITY_SELECT 16
#define LCONT_DLAB 128

```

```

/* Modem Control Register */
#define MCONT_DTR 1
#define MCONT_RTS 2

```

```

/* Parity */
#define PARITY_NONE 0
#define PARITY_ODD 1
#define PARITY_EVEN 2

```

```

/* Communication Port Address */
#define COM1 0x3F8
#define COM2 0x2F8

```



```

int    number_of_input_file;
int    number_of_frame,nf;

int    model;
char   T;          /* number of observation */
char   *O;        /* training sequence */
float  Pi[N] = {1,0,0,0,0,0};
float  a[N][N];
float  b[N][K];
double *dt;
char   *ar;
double d[N];
double p_st[STORED_MODEL];
char   *q_st;
int    max_index;
int    recog_index;
double dmax;

char *phone_number[] =
    { "11",
      "12",
      "13",
      "14",
      "15",
      "16",
      "17",
      "18",
      "16",
      "554"};
/*****/
void select_comm_port(int port)
{
    port_address = port;

    (void)inportb(REG_LSTAT); /* clear line status */
    (void)inportb(REG_MSTAT); /* clear modem status */
    (void)inportb(REG_RX);    /* clear character at input-
output address */
}
/*****/
void set_baud_rate(int baudrate)
{
    unsigned char divisor_lsb,divisor_msb;

    switch (baudrate)
    { case 9600 : divisor_lsb = 0x0C; divisor_msb = 0x00;
break;
      case 19200 : divisor_lsb = 0x06; divisor_msb = 0x00;
break;
      case 38400 : divisor_lsb = 0x03; divisor_msb = 0x00;
};
    outportb(REG_LCONT      , LCONT_DLAB);
    outportb(port_address  ,divisor_lsb);
    outportb(port_address+1,divisor_msb);
    outportb(REG_LCONT      ,          0);
}

```

```

void set_data_stop_parity_bit(int databits,int stop,
                              int parity)
{
    unsigned char parmbyte;

    parmbyte = databits - 5;
    if (stop==2)          parmbyte |= LCONT_STOP;
    if (parity != PARITY_NONE) parmbyte |=
LCONT_PARITY_ENABLE;
    if (parity == PARITY_EVEN) parmbyte |=
LCONT_PARITY_SELECT;
    outportb(REG_LCONT,parmbyte);
}
/*****/
void open_hand_checking_signal(void)
{
    outportb(REG_MCONT, MCONT_DTR|MCONT_RTS);
}
/*****/
void close_hand_checking_signal(void)
{
    outportb(REG_MCONT, 0);
}
/*****/
int send_char(int wait_time,char chr)
{
    time_t start_time,now_time;

    time(&start_time);
    /* check port ready for sent */
    while (!(inportb(REG_LSTAT) & LSTAT_THRE))
    {
        time(&now_time);
        if ((int)difftime(now_time,start_time) >= wait_time)
return(FALSE);
    }
    outportb(REG_TX,chr); /* send a character to port */
    return(TRUE);
}
/*****/
int receive_char(int wait_time,char *chr)
{
    time_t start_time,now_time;
    char received_char;

    time(&start_time);
    /* check port for data ready */
    while (!(inportb(REG_LSTAT) & LSTAT_DATA_READY))
    {
        time(&now_time);
        if ((int)difftime(now_time,start_time) >= wait_time)
return(FALSE);
    }
    received_char = inportb(REG_RX); /* get a character from
port */
    memcpy(chr,&received_char,1);
    return(TRUE);
}

```

```

/*****/
int send_message(int wait_time,char *message)
{
    int length;
    int count;
    char compair_char;

    length = strlen(message); /* find length of message */
    for (count=0;count<length;count++)
    {
        if (send_char(wait_time,message[count])==FALSE)
return(FALSE);
        if (receive_char(wait_time,&compair_char)==FALSE)
return(FALSE);
        if (compair_char != message[count]) return(FALSE);
    }
    /* send ENTER to Modem for execute the message command */
    if (send_char(wait_time,ENTER)==FALSE)
return(FALSE);
    return(TRUE);
}
/*****/
void clear_receive_port(int wait_time)
{
    char dummy;

    while (receive_char(wait_time,&dummy));
}

/*****/
int reset_modem(void)
{
    /* reset modem */
    if (send_message(2,reset_string)==FALSE) return(FALSE);
    return(TRUE);
}
/*****/
void dial(int com_port, char *phone_number)
{
    char chr;
    char string_command[80];
    select_comm_port(com_port);
    set_baud_rate(9600);
    set_data_stop_parity_bit(8,1,PARITY_NONE);
    open_hand_checking_signal();

    printf("\np Resetting Modem . . . ");
    if (reset_modem() == FALSE)
    { printf("\7p Modem not found or not response !\n");
exit(-1); }

    clear_receive_port(4);
    printf("OK.\n");
    /* dial phone number "AT?T???????" */
    strcpy(string_command,dial_string);
    strcat(string_command,phone_number);
    printf("p Dialing %s . . .\n",string_command);
    printf("p Pick-Up the receiver and Press ESC to TALK
when connected . . .\n");
}

```



```

void prepare_data(void)
{
    /* find length of data */
    length = (int)filelength(open(input_wav_file_name,0));
    length -= 44L; /* bypass the header of wave file */
    /* (44L means 44 items in long) */
    printf(" File '%s' have %d
sampling.\n\n",input_wav_file_name,length);
    fseek(input_wav_file,44L,SEEK_CUR); /* set pointer to
first data */

    /* find number of frame ( is round of loop ) */
    number_of_frame = (length-
FRAME_LENGTH+SHIFT_LENGTH)/SHIFT_LENGTH;

    /* read first data for correct the formula */
    signal[0] = (int)fgetc(input_wav_file);
}
/*****/
void find_preemphasis_and_window(void)
{
    static int called = FIRST_CALL;
    /* Preemphasis and windowed */
    if (called == FIRST_CALL)
    {
        for ( fl=1;fl<=FRAME_LENGTH;fl++ )
        {
            signal [fl] = (int)fgetc(input_wav_file);
            preemphasis[fl] = (signal[fl]-ADAPTIVE *(float)
signal[fl-1]);
            windowed [fl] = preemphasis[fl]*(0.54-
0.46*cos(2*PI*(fl-1)/(FRAME_LENGTH-1)));
        }
        called = NEXT_CALL;
    }
else /*Second and later called,Use some previous data again */
{
    for (fl=1;fl<=(FRAME_LENGTH - SHIFT_LENGTH);fl++)
    {
        signal [fl] = signal[fl+SHIFT_LENGTH];
        preemphasis[fl] = preemphasis[fl+SHIFT_LENGTH];
        windowed [fl] = preemphasis[fl]*(0.54-
0.46*cos(2*PI*(fl-1)/(FRAME_LENGTH-1)));
    }
    for (fl=(FRAME_LENGTH -
SHIFT_LENGTH+1);fl<=FRAME_LENGTH;fl++)
    {
        signal [fl] = (int)fgetc(input_wav_file);
        preemphasis[fl] = (signal[fl] - ADAPTIVE *
(float)signal[fl-1]);
        windowed [fl] = preemphasis[fl]*(0.54-
0.46*cos(2*PI*(fl-1)/(FRAME_LENGTH-1)));
    }
}
}
/*****/
void find_autocorrelation(void)

```

```

float alk,akk,maxvalue,temp,deta;
float matrix_temp[P][P];

/* Find R[0..P] */
for (k=0;k<=P;k++)
{
  R[k] = 0;
  for (m=0;m<=FRAME_LENGTH-1-k;m++)
  {
    R[k] += windowed[m+1] * windowed[m+k+1];
  }
}

/* Define MATRIX */
for (i=0;i<P;i++)
{
  m=0;
  for (k=i;k<P;k++)
  {
    A[i][k] = R[m++];
    A[k][i] = A[i][k];
  }
}

/* copy matrix */
for (i=0;i<P;i++)
  for (j=0;j<P;j++)
    matrix_temp[i][j] = A[i][j];

for (i=0;i<P;i++)
  for (j=0;j<P;j++)
    if (i==j) X[i][j] = 1; else X[i][j]=0;

for (k=0;k<P;k++)
{
  maxrow = k;
  maxvalue = Abs(matrix_temp[k][k]);
  for (i=k+1;i<P;i++)
  {
    if (maxvalue < Abs(matrix_temp[i][k]))
    {
      maxvalue = Abs(matrix_temp[i][k]);
      maxrow = i;
    }
  }
  if (maxrow != k)
  {
    change += 1;
    for (j=0;j<P;j++)
    {
      /* swap */
      temp = matrix_temp[k][j];
      matrix_temp[k][j] = matrix_temp[maxrow][j];
      matrix_temp[maxrow][j] = temp;
    }
    for (j=0;j<P;j++)
    {
      /* swap */
      temp = X[k][j];
      X[k][j] = X[maxrow][j];
      X[maxrow][j] = temp;
    }
  }
}

```

เอกสารนี้เป็นเอกสารที่สงวนไว้สำหรับการใช้งานเพื่อการศึกษาเท่านั้น ไม่อนุญาตให้นำไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า
 akk = matrix_temp[k][k];
 ไม่ว่ากรณีใดๆ ทั้งสิ้น อีกทั้งห้ามมีเหตุดัดแปลงเนื้อหาและต้องอ้างอิงถึงเจ้าของเอกสารทุกครั้งที่มีการนำไปใช้

```

for (j=k;j<P;j++)
  matrix_temp[k][j] /= akk;
for (j=0;j<P;j++)
  X[k][j] /= akk;
akk = matrix_temp[k][k];
for (l=0;l<P;l++)
{
  alk = matrix_temp[l][k];
  if (k != l)
  {
    for (m=k;m<P;m++)
      matrix_temp[l][m] -= matrix_temp[k][m]/akk*alk;
    for (m=0;m<P;m++)
      X[l][m] -= X[k][m]/akk*alk;
  }
}
}
/* find phi[1..P] */
for (i=1;i<=P;i++)
{
  phi[i] = R[i];
}
}
/*****
void find_coefficient(void)
{
  /* Find Coefficient of LPC */
  for (i=0;i<P;i++)
  {
    alpha[i+1] = 0;
    for (k=0;k<P;k++)
    {
      alpha[i+1] += X[i][k]*phi[k+1];
    }
  }
}
/*****
void find_gain(void)
{
  /* Find GAIN */
  q = R[0];
  for (i=1;i<=P;i++)
  {
    q -= ( alpha[i] * R[i] );
  }
  // printf("\n Frame %d q is %.16f\n\n",j,q);
  gain = (float)sqrt(q);
}
/*****
void find_cepstrum(void)
{
  /* Find Cepstrum */
  cepstrum[0] = (float)log(gain);
  for (m=1;m<NP;m++)
  {
    if (m<=P)      cepstrum[m] = alpha[m];
    else          cepstrum[m] = 0;
  }
}

```

```

        for (k=1;k<=m-1;k++)
            cepstrum[m] += ((float)k/(float)m) * cepstrum[k] *
alpha [m-k];
    }
}
/*****
void find_weight(void)
{
    /* Find Weight */
    for (m=0;m<NP;m++)
weight [m] = cepstrum[m] * (1+((NP-1)/2)
                *sin(PI*(float)m/(NP-1)));
//    fwrite(&cepstrum[i],sizeof(cepstrum[i]),1,outputfile3);
//    for (i=0;i<=NP+1;i++)
//    {
//        printf("cepstrum[%d] = %.16f  W[%d] = %.16f\n",
//                i,cepstrum[i],i,weight [i]);
//    }
}
/*****
void write_parameter_file(void)
{
    for (i=0;i<NP;i++)
        fwrite(&weight [i],sizeof(float),1,parameter_file);
}
/*****
void close_all_lpc_file(void)
{
    fclose(input_wav_file);
    fclose(parameter_file);
}
/*****
void lpc(void)
{
    open_all_lpc_file();
    prepare_data();
    for (nf=0;nf<number_of_frame;nf++)
    {
        find_preemphasis_and_window();
        find_autocorrelation();
        find_coefficient();
        find_gain();
        find_cepstrum();
        find_weight ();
        write_parameter_file();
    }
    close_all_lpc_file();
}
/*****
void open_codebook_and_output_file(void)
{
    if ((codebook_file = fopen(codebook_file_name,"rb")) ==
NULL)
    {
        printf("\n\7 p Cannot open 'case1.vq' file !\n");
        exit (-1);
    }
};

```

```

if ((codebook_index_file =
fopen(codebook_index_file_name,"wb")) == NULL)
{
    printf("\n\7 p Cannot open 'codebook.idx' file !\n");
    exit(-1);
};

if ((codebook_index_text_file =
fopen(codebook_index_text_file_name,"wt")) == NULL)
{
    printf("\n\7 p Cannot open 'codeidx.txt' file !");
    exit(-1);
};
}
/*****
void allocate_codebook_memory(void)
{
    codebook = (float *)
calloc(number_of_codebook*vector_dimension,sizeof(float));
    if (codebook == NULL)
    {
        printf("\n\7 Cannot allocate memory for codebook !\n");
        exit(-1);
    };
}
/*****
void read_codebook_file(void)
{
fread(codebook,sizeof(float),number_of_codebook*vector_dimen
sion,
    codebook_file);
}
/*****
void get_number_of_input_file_and_set
codebook_index_file_pointer(void)
{
    int flag=-1;

    number_of_input_file = 1;
    fseek(codebook_index_file,number_of_input_file,SEEK_SET);
    fwrite(&flag,1,1,codebook_index_file);
}
/*****
void open_input_vector_file(void)
{
    if ((input_vector_file =
fopen(input_vector_file_name,"rb")) == NULL)
    {
        printf("\n\7 Cannot open '%s' file !\n",
            input_vector_file_name);
        exit(-1);
    };
}
/*****
void find_number_of_frame(void)
{
    int file_size;

```

```

file_size =
(int)filelength(open(input_vector_file_name,0));
file_size -= file_size % (sizeof(float)*vector_dimension);
number_of_frame = (int)(file_size /
(sizeof(float)*vector_dimension));
printf(" File '%s' have %d frame(s).\n\n",
input_vector_file_name,number_of_frame);
}
/*****
void allocate_input_vector_and_min_index_memory(void)
{
input_vector =
(float *) calloc(number_of_frame*vector_dimension,
sizeof(float));
if (input_vector == NULL)
{
printf("\n\7 p Cannot allocate memory for input vector
!\n");
exit(-1);
};

min_index = (char *) calloc(number_of_frame,
sizeof(char));
if (min_index == NULL)
{
printf("\n\7 p Cannot allocate memory for data !\n");
exit(-1);
};
}
/*****
void read_input_vector(void)
{
/* read input vector into memory */

fread(input_vector,sizeof(float),number_of_frame*vector_dime
nsion,
input_vector_file);
}
/*****
void find_codebook_index(void)
{
/**** Find codebook and input vector distance ****/
printf(" Find distance ... ");
for (nf=0;nf<number_of_frame;nf++)
{
for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
{
total_distance = 0;
distance = 0;
for (vd=0;vd<vector_dimension;vd++)
{
distance = input_vector[nf*vector_dimension + vd]
-codebook[nc*vector_dimension + vd];
distance *= distance;
total_distance += distance;
}
vector_distance[nc] = total_distance;
}
}
}

```

```

/**** Find min distance ****/
min_distance = vector_distance[0];
min_index[nf] = 0;
for (nc=0;nc<number_of_codebook;nc++)
{
    if ( min_distance > vector_distance[nc] )
    {
        min_distance = vector_distance[nc];
        min_index[nf] = (char)nc;
    }
}
} /* end all frame */
printf("done.\n");
}
/*****
void write_codebook_index_file(void)
{
    int index_file_pointer;
    int codeword_index;

    index_file_pointer = (int)ftell(codebook_index_file);

    fseek(codebook_index_file,file_number,SEEK_SET);
    fwrite(&number_of_frame,1,1,codebook_index_file);

    fseek(codebook_index_file,index_file_pointer,SEEK_SET);
    for (nf=0;nf<number_of_frame;nf++)
        min_index[nf] += 1; /* adjust index value in
range 1 - 64 */
    fwrite(min_index,1,number_of_frame,codebook_index_file);
}
/****
void free_input_vector_and_min_index_memory(void)
{
    free(input_vector);
    free(min_index);
}
/****
void close_input_vector_file(void)
{
    fclose(input_vector_file);
}
/****
void write_codebook_index_text_file(void)
{
    char item;

    fclose(codebook_index_file);
    if ((codebook_index_file =
fopen(codebook_index_file_name,"rb")) == NULL)
    {
        printf("\n\7 b Cannot open 'codebook.idx' file !\n");
        exit(-1);
    };

    while (!feof(codebook_index_file))
    {
        fread(&item,1,1,codebook_index_file);
        fprintf(codebook_index_text_file,"%2d\n",item);
    }
}
/****

```

```

}
}
/*****/
void free_codebook_memory(void)
{
    free(codebook);
}
/*****/
void close_all_vq_file(void)
{
    fclose(codebook_file);
    fclose(codebook_index_file);
    fclose(codebook_index_text_file);
}
/*****/
void vq_compair(void)
{
    open_codebook_and_output_file();
    allocate_codebook_memory();
    read_codebook_file();
    get_number_of_input_file_and
    _set_codebook_index_file_pointer();
    open_input_vector_file();
    find_number_of_frame();
    allocate_input_vector_and_min_index_memory();
    read_input_vector();
    find_codebook_index();
    write_codebook_index_file();
    free_input_vector_and_min_index_memory();
    close_input_vector_file();

    write_codebook_index_text_file();
    free_codebook_memory();
    close_all_vq_file();
}
/*****/
void load_unknown_word_file(void)
{
    char temp;
    /* open unknown word file */
    if ((unknown_word_file =
fopen(unknown_word_file_name,"rb")) == NULL)
    {
        printf("\n\7 b Cannot open input file !\n");
        exit(-1);
    };
    fread(&T,1,1,unknown_word_file);
    fread(&temp,1,1,unknown_word_file);/* bypass FLAG(-1) */
    if (temp != -1)
    {
        printf("\n\7 b Invalid input data file !\n");
        exit(-1);
    };

    O = (char *) calloc((int)T,sizeof(char));
    if (O == NULL)
    {
        printf("\n\7 b Cannot allocate memory for data !\n");
        exit(-1);
    };
}

```

```

/* read observation data */
fread(O,1,(int)T,unknown_word_file);

printf(" Number of stored model = %d\n",STORED_MODEL);
}
/*****
void allocate_memory(void)
{
    dt    = (double *) calloc((int)T*N,sizeof(double));
    ar    = (char   *) calloc((int)T*N,sizeof(char));
    q_st  = (char   *) calloc((int)T ,sizeof(char));

    if ( (dt||ar||q_st) == NULL)
    {
        printf("\n\7 p Cannot allocate memory for data !\n");
        exit(-1);
    }
}
/*****
void load_model(int model_name)
{
    /* open model file */
    if ((model_file = fopen(model_file_name[model_name],"rb"))
    == NULL)
    {
        printf("\n\7 p Cannot open model '%s' file !\n",
            model_file_name[model_name]);
        exit(-1);
    }
    fread(&a,4,N*N,model_file);
    fread(&b,4,N*K,model_file);
    fclose(model_file);
}
/*****
void viterbi(void)
{
    /*----- find initial values -----*/
    for (i=0;i<N;i++)
    {
        dt[0*N+i] = (double)Pi[i] * (double)b[i][O[0]-1];
        ar[0*N+i] = 0;
    }
    /*----- find recursion values -----*/
    for (t=1;t<(int)T;t++)
    {
        for (j=0;j<N;j++)
        {
            for (i=0;i<N;i++) d[i]=dt[(t-1)*N+i]*(double)a[i][j];
            dmax    = 0;
            max_index = 0;
            for (k=0;k<N;k++)
            { if (dmax < d[k])
                {
                    dmax = d[k];
                    max_index = k;
                }
            }
            dt[t*N+j] = dmax*(double)b[j][O[t]-1];
}

```

เอกสารนี้เป็น dt [t*N+j] = dmax*(double)b[j][O[t]-1]; หน้าไปใช้ประโยชน์ด้านการค้า

```

        ar[t*N+j] = max_index;
    }
}
/*----- find terminal values -----*/
dmax      = 0;
max_index = 0;
for (k=0;k<N;k++)
{
    if (dmax < dt[(int)(T-1)*N+k])
    {
        dmax = dt[(int)(T-1)*N+k];
        max_index = k;
    }
}
p_st[model] = dmax;
q_st[(int)T-1] = max_index;
/*----- path backtracking -----*/
for (t=(int)T-2;t>=0;t--)
{
    q_st[t] = ar[(t+1)*N+(q_st[t+1])];
}
/*----- Show Path -----*/
// printf("ProbMAX with MODEL#[%2d] = %e and Path is
... \n",model,p_st[model]);
// for (t=0;t<(int)T;t++)
//     printf("%d",q_st[t]);
// printf("\n");
// getch();
}
/*****
void recog(void)
{
    load_unknown_word_file();
    allocate_memory();

    for (model=0;model<STORED_MODEL;model++)
    {
        load_model(model);
        viterbi();
    }
}
/*****
void display_recognized_word(void)
{
    char    chr;
    dmax    = 0;
    recog_index = 0;
    for (k=0;k<STORED_MODEL;k++)
    {
        if (dmax < p_st[k])
        {
            dmax = p_st[k];
            recog_index = k;
        }
    }
}
if (recog_index == 0)
{printf("      | Recognized word is \" DAW \"      | \n");}
else if (recog_index==1)
{printf("      | Recognized word is \" JULACHIT \"      | \n");}

```


เอกสารอ้างอิง

- [1] จิรศักดิ์ เหลืองอุไร, คัมภีร์ใช้งาน การสื่อสารอนุกรมบน PC, กรุงเทพฯ : บริษัท ซีเอ็ดยูเคชั่น จำกัด, พ.ศ. 2538.
- [2] ชวดี อิศรปริดา และคณะ, การรู้จำเสียงพูด, ปรินูญานิพนธ์ : สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง, พ.ศ. 2538.
- [3] วัลลภ สุระกำพลธร, การประมวลผลสัญญาณเชิงเลข, กรุงเทพฯ : สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง, พ.ศ. 2533.
- [4] วิทยา เรื่องพรวิสุทธิ, การเขียนโปรแกรมภาษา C สำหรับผู้เริ่มต้น, กรุงเทพฯ : บริษัท ซีเอ็ดยูเคชั่น จำกัด, พ.ศ. 2537.
- [5] สุนทร อรอินทร์ และอัฐ เครือฟัก, การประมวลเสียงพูดโดยการประมาณเชิงเส้น, ปรินูญานิพนธ์ : สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง, พ.ศ. 2537.
- [6] สุธรรม ศรีเกษม และคณะ, MATLAB เพื่อการแก้ปัญหาทางวิศวกรรม, กรุงเทพฯ : มหาวิทยาลัยรังสิต, พ.ศ. 2538.
- [7] เสาวลักษณ์ อารีย์พงศา, การรู้จำเสียงพูดตัวเลขเป็นภาษาไทยแบบไม่ขึ้นกับผู้พูด โดยวิธีฮิดเดนมาร์คอฟโมเดล และเวคเตอร์ควอนไทซ์เซชัน, วิทยานิพนธ์ : จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, พ.ศ. 2538.
- [8] ธันวา ศรีประโม่ง, การเขียนโปรแกรมภาษาซีสำหรับวิศวกรรม, กรุงเทพฯ : มหาวิทยาลัยเทคโนโลยีมหานคร, พ.ศ. 2537.
- [9] D.Fowley and M.Horton, The Student Edition of MATLAB, New Jersey : Prentice - Hall, 1995.
- [10] L.R. Rabiner and B. - H. Juang, Fundamentals of Speech Recognition, New Jersey : Pretice - Hall, 1993.

กิตติกรรมประกาศ

ปริญญานิพนธ์นี้ สำเร็จลงได้ด้วยความช่วยเหลือจากหลายๆฝ่าย ที่ให้ความช่วยเหลือและให้คำแนะนำในทุกๆอย่าง

ขอขอบพระคุณ อาจารย์อภิชาติ ตั้งทางธรรม จากมหาวิทยาลัยธรรมศาสตร์ ที่ให้คำปรึกษา และข้อเสนอแนะเพื่อเป็นแนวทางในการแก้ปัญหา

ขอขอบคุณ พี่แอ็ค, พี่ซซ, พี่วินิจ, พี่แต่น, พี่ปลา, ตู และนันต์ ที่คอยให้ความรู้ และเป็นพี่ปรึกษา พร้อมทั้งให้กำลังใจตลอดมา นอกจากนี้ยังต้องขอขอบคุณพี่ๆปริญญานิพนธ์ห้อง A404 ที่เอื้อเฟื้ออาหารการกินและที่พักพิงในยามกลับหอไม่ได้ พร้อมทั้งโทรศัพท์เมื่อยามไม่มีเหรียญ และให้คำแนะนำที่ดีเสมอมา

ที่ขาดไม่ได้คือ ขอกราบขอบพระคุณ บิดา มารดา ที่คอยให้กำลังใจ และขอขอบคุณคนใกล้ชิดไม่ว่าจะเป็นพี่น้องหรือเพื่อนสนิทที่คอยถามไถ่อยู่ตลอดเวลา

ขอขอบพระคุณเป็นอย่างสูงอีกครั้ง

