

รายงานการวิจัยฉบับสมบูรณ์ โครงการวิจัยเรื่อง  
การศึกษาคุณสมบัติอคุณติกส์ของเสียงที่เปลี่ยนกับอารมณ์ในฐานะ  
ตัวบ่งบอกระดับแนวโน้มการฆ่าตัวตายในบุคคลที่ซึมเศร้า

A Study of Affect-Related Vocal Acoustics in  
Speech as Indicators of Suicidal Risk in  
Depressed Persons

ดำเนินการวิจัยโดย  
ดร. ทวีศักดิ์ อิงดาวยสุข  
รายงานนี้ได้รับการสนับสนุนจากเงินงบประมาณ ประจำปี 2552

## บทคัดย่อ

คุณสมบัติเชิงความถี่ที่เรียกว่า Spectral Characteristics ของสัญญาณเสียงพูดได้ถูกศึกษาอย่างกว้างขวางทั้งในอดีตและปัจจุบัน และมีการรายงานถึงข้อมูลผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้องที่เป็นประโยชน์จากการศึกษาเกี่ยวกับสถานะทางอารมณ์ในบุคคลที่ป่วยด้วยโรคซึมเศร้า พลังงานเชิงความถี่スペกตรัมหรือที่เรียกว่า Spectral Energy ซึ่งกระจายอยู่ในແບນความถี่ต่างๆ ในช่วงความถี่เสียงพูดที่มีค่าไม่เกิน 5KHz ถูกพิจารณาสำหรับการวิเคราะห์คุณสมบัติทางคุณติกส์ในข้อมูล ซึ่งเปิดเผยให้เห็นถึงคุณสมบัติที่สามารถใช้พยากรณ์และตีความสอดคล้องกับระดับอาการของโรคที่ผู้ป่วยเผชิญอยู่ พิจารณาได้จากการเคลื่อนของพลังงานจากแบบดั่วดที่หนึ่งไปสู่อีกแบบดั่วดที่หนึ่ง ขนาดของพลังงานที่เปลี่ยนแปลงในแต่แบบดั่วดที่งานวิจัยศึกษาการวิเคราะห์คุณสมบัติคุณติกส์ของเสียงพูดมุ่งเน้นศึกษา Porwer Spectral Density (PSD) เป็นค่าประมาณพลังงานในสัญญาณเสียงพูด ซึ่งเป็นคุณสมบัติคุณติกส์อุดรหัสจากสัญญาณจากฐานข้อมูลสัญญาณเสียงพูด บันทึกจากกลุ่มผู้ป่วยที่มีประวัติการเป็นโรคซึมเศร้า (Remitted) ผู้ป่วยซึมเศร้า (Depressed) และผู้ป่วยซึมเศร้าเสี่ยงต่อการฆ่าตัวตาย (High-Risk Suicidal) ผลจากการคัดแยกกรองยืนยันให้เห็นว่า PSD สามารถจำแนกผู้ป่วยระหว่างกลุ่มต่างๆ ที่ศึกษาอย่างมีประสิทธิภาพ ผลการวิเคราะห์ยังแสดงให้เห็นถึงความแปร่งนอนของผลวิเคราะห์ที่ได้ ถึงความเปลี่ยนแปลง ความคาดเดาเคลื่อนของคุณสมบัติคุณติกส์ของเสียงพูดที่สัมพันธ์กับอาการป่วยจากโรคซึมเศร้า โดยมีผลกระทบต่อการทำงานของระบบการทำงานที่เกิดเดียงพูดอย่างชัดเจน ในงานวิจัยด้านสุขภาพ ด้านการแพทย์เป็นที่ทราบกันดี สมองส่วนกลางถูกผลกระทบได้โดยตรงจากการป่วยโรคซึมเศร้า และรวมถึงโรคอื่นๆ ที่มีผลต่อพฤติกรรมทางอารมณ์ และส่งผลกระทบต่อเนื่องกับสุขภาพจิตของผู้ป่วย

**KEY WORDS:** Speech, Power Spectral Density, Depression, Classification

# Abstract

Spectral characteristics of speech signal have formerly been studied and reported for its quantitative information in relating the emotional state in persons suffering depression to the level of symptom affect. The spectral energy distributing in the particular bandwidths of audio frequency less than 5 KHz extracted from the subjects' speech sample reveals as the distinct parameter with a property that can represent the severity of symptom in term of energy shifting and amount change found in this study empirically. The acoustical analysis focused on Power Spectral Density (PSD) was performed on speech samples extracted from three different databases collected from the remitted, depressed, and suicidal patient groups. The result of classifications suggests the significant potential of PSD's in separating all categorized patient groups which consistently verifies that the psychomotor disturbance affects speech production system in speaker, clinically known as the central element in depression and other high-risk emotional disorders.

**KEY WORDS:** Speech, Power Spectral Density, Depression, Classification

# Table of Contents

	Page
ABSTRACT .....	2
TABLE OF CONTENTS .....	3
LIST OF TABLES.....	4
LIST OF FIGURES .....	2
บทนำ.....	6
วัตถุประสงค์ของโครงการวิจัย.....	10
ขอบเขตของโครงการวิจัย .....	11
ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ .....	13
ทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง .....	14
วิธีการดำเนินการวิเคราะห์สัญญาณ (Methodology) .....	17
ผลการทดลอง (Experimental Results) .....	19
ข้อวิจารณ์ (Discussion) .....	22
สรุปและข้อเสนอแนะ (Conclusion and Suggestion) .....	25
ผลงานวิจัยตีพิมพ์ (Publications) .....	26
Reference ..	31

# List of Tables

	Page
TAB.7.1 PSD DISTRIBUTION FOR ALL SUBJECTS – INTERVIEW SESSION.....	20
TAB.7.2 PSD DISTRIBUTION FOR ALL SUBJECTS – READING SESSION .....	20
TAB.7.3 SUMMARIZED STATISTICS – INTERVIEW SESSION .....	20
TAB.7.4 SUMMARIZED STATISTICS – READING SESSION .....	20
TAB.7.5 SUMMARIZED COMPARATIVE RECOGNITION PERFORMANCES FROM ANALYSES OF SPONTANEOUS SPEECH.....	21
TAB.7.6 SUMMARIZED COMPARATIVE RECOGNITION PERFORMANCES FROM ANALYSES OF AUTOMATIC SPEECH .....	21

# List of Figures

	Page
FIG. 5.1 SPEECH PRODUCTION SYSTEM .....	14
FIG. 6.1 EXTRACTION PROCESS .....	18
FIG.10.1 COPY OF PROCEEDING COVER .....	26
FIG.10.2 PHOTO COPY OF PROCEEDING PRESS .....	26
FIG.10.3 PHOTO COPY OF ORGANIZING COMMITTEES PAGE.....	27
FIG.10.4 PHOTO COPY OF PREFACE PAGE.....	27
FIG.10.5 PHOTO COPY OF TABLE OF CONTENTS.....	28
FIG.10.6 PHOTO COPY OF TABLE OF CONTENTS (CONT ...)	28
FIG.10.7 PHOTO COPY OF THE PUBLISHED RESEARCH WORK PAGE 1.....	29
FIG.10.8 PHOTO COPY OF THE PUBLISHED RESEARCH WORK PAGES 2 & 3.....	29
FIG.10.9 PHOTO COPY OF THE PUBLISHED RESEARCH WORK PAGES 4 & 5.....	30

# บทที่ 1 บทนำ

## 1. ความสำคัญและที่มาของปัญหาที่ทำการวิจัย

จากผลงานวิจัยที่ถูกนำเสนอในรายงานการประชุมทางวิชาการระดับนานาชาติและการตีพิมพ์ที่เกี่ยวกับปัญหาสุขภาพจิต และศาสตร์สาขาวิชาการด้านการประมวลผลสัญญาณเสียงพูด รวมถึงผลงานวิจัยที่ตีพิมพ์เผยแพร่ในเรื่องของ "อารมณ์ความรู้สึกของผู้พูดขณะเปล่งเสียง" (Emotional Speech) ได้แสดงให้เห็นการเชื่อมโยงที่สัมพันธ์กันระหว่างการเปลี่ยนแปลงของคุณสมบัติบางประการ ของตัวแปรทางอุตสาหกรรมที่ปรากฏอยู่ในเสียงพูดกับสภาวะการแพร่ prvran ที่เกิดขึ้นทางอารมณ์ สภาวะจิต และความคิดของตัวผู้พูดซึ่งมีสาเหตุเนื่องมาจากการเครียด ความกังวล หรืออาการป่วยทางจิตประภูมิให้เห็น และได้รับการพิสูจน์ว่าเป็นที่ยอมในระดับหนึ่งถึงการเชื่อมโยงที่เกิดขึ้นดังกล่าว อิทธิพลจากการแพร่ prvran ที่เกิดขึ้นสามารถส่งผลกระทบต่อการทำงานในระบบคำนิดเสียง (Speech Production System) ภายในตัวผู้พูดส่งผลให้เสียงที่เปล่งออกมากลุกแฝงด้วยอิทธิพลจากอารมณ์ สภาวะจิต รวมถึงอาการป่วยจากโรคทางจิต บุคคลผู้ฟังเสียงอาจสามารถสังเกตและรับรู้ในเบื้องต้นได้ถึงการเปลี่ยนแปลงในระดับความดังเสียง (Loudness) ความร่าเริง (Liveliness) ระดับเสียงที่ราบเรียบ (Monotone) ความชัดเจนสดใส (Clarification) ระดับพลังงานในเสียง (Energy in Sound) อัตราความเร็วในการพูด (Speaking Rate) อัตราการหยุดนิ่งระหว่างการพูดสนทนา (Pause rate) และช่วงเวลาโดยต่อในการสนทนา (Responding Time) เป็นต้นกรณีการป่วยเนื่องจากโรคที่ส่งผลกระทบอย่างเห็นได้ชัด โดยตรงต่อระบบการคำนิดเสียง เช่น อาการป่วยจากไข้หวัด เป็นตัวอย่างที่เห็นได้ชัดถึงผลกระทบของโรคซึ่งส่งผลกระทบต่อระบบการคำนิดเสียงของตัวผู้ป่วยและทำให้เสียงพิดเพี้ยนไปจากเดิมอย่างเห็นได้ชัดเมื่อผู้สนทนาร่วมได้ฟังเสียงของผู้ป่วยไข้หวัดการใช้คอมพิวเตอร์ในการวิเคราะห์และแปลงข้อมูลที่ได้จากแหล่งต่างๆ ที่เกี่ยวข้องกับผู้ป่วยที่เข้าการบำบัดสุขภาพจิต รวมถึงจิตแพทย์ที่มีประสบการณ์เป็นวิชารเดียที่ใช้ดำเนินการในปัจจุบัน การวิเคราะห์โดยอาศัยเครื่องมือคอมพิวเตอร์ สำหรับโครงงานวิจัยที่เสนอต่อในนี้ดำเนินการวิจัยมุ่งเน้นศึกษา และทำความเข้าใจเกี่ยวกับการเปลี่ยนแปลงของคุณสมบัติในตัวแปรอุตสาหกรรมที่เกิดขึ้นในช่วงเวลาเปลี่ยนแปลงของอาการป่วยทางจิตโดยจะศึกษาเปรียบเทียบกับคุณสมบัติของอุตสาหกรรมที่วิเคราะห์จากเสียงพูดของบุคคลที่ผ่านการวินิพัยโดยนักจิตเวชแล้วว่ามีสภาวะจิตที่เป็นปกติเป็นข้อมูลเพื่อการอ้างอิงระดับการเปลี่ยน

แปลงที่แตกต่างไปในสภาวะสังคมมีการแห่งขันสูง ไม่ว่าในด้านการทำงาน การทำงานหาเลี้ยงชีพ การศึกษา การดำเนินชีวิตอยู่อาศัยส่งผลให้เกิดความเครียด ความกังวล ความสิ้นหวัง เศร้าโศก ซึ่งเร้า เสียใจ เพิ่มสะสมมากขึ้น และส่งผลให้สุขภาพจิตเปลี่ยนแปลงไปและอาจพัฒนาไปสู่อาการ ป่วยทางจิตขั้นรุนแรงที่ส่งผลให้ผู้ป่วยมีพฤติกรรมเก็บตัวเงียบอยู่ตามลำพัง รู้สึกลึ้นหวังในชีวิต เมื่ออาหาร (Less Appetizers) มีระดับเดียงพุดที่รำเริง (Monotonous Melody) ไม่นิ่นเดียงคำขณะพูด (Lack of Emphatic Accent) อาการป่วยที่กล่าวมาเป็นอาการป่วยของโรคที่รู้จักกันอย่างกว้างขวาง ที่เรียกว่า "โรคซึมเศร้า" (Clinical Depression) ซึ่งเป็นภัยเงียบที่สามารถคุกคามสุขภาพจิตและความนิ่งคิดของผู้ป่วย จากผลงานวิจัยที่ผ่านมาได้มีการเสนอแนะไว้ว่าผู้ป่วยโรคซึมเศร้าส่วนใหญ่หากไม่ได้รับการรักษาจากจิตแพทย์ในช่วงต้นของการป่วย อาการป่วยโรคซึมเศร้าจะมีแนวโน้มที่จะพัฒนาไปสู่อาการป่วยระยะขั้นสุดท้าย คือการตัดสินใจฆ่าตัวตาย (Committing Suicide) ดังนั้น การวินิจฉัยโรคที่มีความถูกต้องจะทำให้เราสามารถทราบและการป้องกันการฆ่าตัวตาย จึงเป็นเรื่องที่มีความสำคัญต่อชีวิต ผลที่คาดว่าจะได้รับจากการทำโครงการวิจัยนี้จะก่อให้เกิดประโยชน์อย่างสูงต่อการวินิจฉัยโรคผู้ป่วยโรคซึมเศร้าโดยนักจิตเวช โครงการวิจัยนี้มุ่งนำเสนอการออกแบบ และพัฒนาชุดโปรแกรมคอมพิวเตอร์ที่สามารถวินิจฉัย ประเมินผลข้อมูลเพื่อช่วยการวินิจฉัยโรคให้สามารถหาผลสรุปจากการวินิจฉัยได้รวดเร็วและมีประสิทธิภาพสูงตามหลักการทำงานวิศวกรรมคอมพิวเตอร์และวิทยาศาสตร์พนวกกับการวิเคราะห์คำนวณที่มีความแม่นยำสูงทึ้งยังสามารถช่วยลดความยุ่ง

ยกในขั้นตอนการรวบรวมข้อมูลและประเมินผลข้อมูลที่เกี่ยวข้องกับคนป่วย เช่น ประวัติการเข้ารับการบำบัดทางจิตข้อมูลบันทึกการสัมภาษณ์ในระหว่างการพบจิตแพทย์ข้อมูลเบื้องต้นของผู้ป่วยในด้านครอบครัว หน้าที่การงาน การเงิน ประสบการณ์เฉพาะตัวที่พึงเจอนอกด้าน บันทึกรายงานจากทางเจ้าหน้าที่รวมที่ผู้ป่วยอาจมีส่วนร่วม หรือเกี่ยวข้องในเหตุการณ์ต่างๆ เช่น อุบัติเหตุ อาชญากรรม มาตรการในฐานะผู้ประสบเหตุ หรือพยานเห็นเหตุการณ์จะเห็นได้ว่าการวินิจฉัยโรคนี้มีองค์ประกอบปัจจัยจากหลายๆ ด้านซึ่งทำให้ต้องอาศัยเวลาอย่างมากในการรวบรวมข้อมูลประกอบการสรุปผลการวินิจฉัย โดยนักจิตเวช ทำให้ไม่สามารถได้ข้อสรุปผลการวินิจฉัยอย่างทันท่วงที่ซึ่งอาจไม่ทันการในกรณีผู้ป่วยตัดสินใจฆ่าตัวตายสำหรับผู้ป่วยที่มีอาการป่วยอยู่ในสภาวะขั้นสุดท้ายของโรคการใช้งานคอมพิวเตอร์ในการวิเคราะห์เบื้องต้นและแปลความหมายข้อมูลที่ได้จากแหล่งต่างๆ ที่เกี่ยวข้องกับผู้ป่วยที่เข้ารับการบำบัดทางจิต รวมถึงการดำเนินการวินิจฉัยโรคโดยจิตแพทย์ที่มีประสบการณ์ในการวินิจฉัยโรค ณ ปัจจุบันการวิเคราะห์ผลการวินิจฉัยโรคโดยใช้โปรแกรมคอมพิวเตอร์ที่มีระดับความสามารถในการระบุสภาวะทางจิตของผู้ป่วยผ่านเสียงพูด

ยังไม่ปรากฏชัดเจน และใช้เพื่อ relay ตามสถานที่โรงพยาบาลศูนย์นำบัดจิตเวชศูนย์บริการให้คำปรึกษาปัญหาด้านสุขภาพจิต ศูนย์สาธารณสุขการเฝ้าระวังและป้องกันการม่าตัวตายเป็นงานที่มีความสำคัญต่อสังคมส่วนรวมหากสามารถดำเนินการได้ทันท่วงทีจะช่วยลดการสูญเสียที่เกิดขึ้นต่อทรัพยากรมุนย์ซึ่งเป็นทรัพยากรที่มีค่าและสำคัญยิ่ง เมื่อเปรียบเทียบกับทรัพยากรในด้านอื่นๆ

โครงการวิจัยที่จัดเสนอนี้จะเป็นการวิจัยลึกลับและทดลองเพื่อยืนยันความเชื่อมโยงที่มีอยู่ระหว่างอคุสติกส์ของเสียงพูดกับอาการป่วยทางจิตเวช โรคซึมเศร้า ซึ่งเป็นสาเหตุด้านๆ ของการดัดสินใจม่าตัวตายในบุคคลซึ่งเป็นผู้ป่วยทางจิตเวช ของอคุสติกส์ของเสียงพูดที่ได้รับการทดลอง และถูกพิสูจน์แล้วว่ามีคุณสมบัติที่สามารถใช้เป็นตัวบ่งชี้สภาวะทางจิตของผู้พูด เช่น โครงสร้างองค์ประกอบฟอร์เม้นท์ (Formant Structure) ความถี่หลัก (Fundamental Frequency) พิทช์คอนทัวร์ (Pitch Contour) สัมประสิทธิ์เมลเคปสตรัล (Mel–Cepstral Coefficients) อัตราพลังงานต่อช่วงความถี่ (Frequency-Band Energy) กอลาตัล ไซเคิล (Glottal Cycle) ได้รับความนิยมในระดับหนึ่งแต่ยังขาดความเชื่อมั่นในเรื่องความถูกต้องแม่นยำในการแบ่งแยกประเภทระดับอาการป่วย และยังไม่เป็นที่ยอมรับอย่างกว้างขวางเนื่องจากความแตกต่างในเรื่องวิธีการวิเคราะห์และวิธีการถอดรหัสคุณลักษณะเฉพาะของอคุสติกส์ต่างๆ ที่ได้กล่าวแล้ว ดังนั้นคุณสมบัตินางประการของตัวแปรอคุสติกส์อาจไม่ถูกต้องเที่ยงตรงตามคุณสมบัติตามธรรมชาติของตัวมัน ซึ่งสามารถอ่านให้เกิดความคลาดเคลื่อนในการตีความหมายของผลลัพธ์ที่ได้ และอาจส่งผลกระทบต่อการแยกประเภทกลุ่มระดับอาการป่วยให้มีระดับความเชื่อถือทางสถิติต่ำลงได้ สำหรับโครงการวิจัยนี้จะเป็นการวิจัยศึกษาคุณลักษณะเชิงอคุสติกส์ที่มีการตอบสนอง หรือมีคุณสมบัติแบบไดนามิกส์ (Dynamic Acoustic Response) ด้วยเหตุผลที่ว่าขั้นตอนกรรมวิธีของการถอดเอาตัวแปรอคุสติกส์ประเภทนี้ จะเป็นการวิเคราะห์และประเมินโดยตรงจากส่วนภายในสุดของระบบการกำนิดสัญญาณเสียงพูด หรือที่รู้จักกันในสาขาวิชาการประมวลผลเสียงพูดในฐานะ "แหล่งจ่าย" (Source) แหล่งจ่ายนี้จะถูกเปลี่ยนตามการกระตุ้น(Excitation) ที่เกิดจากการสั่นการจากระบบสมองแต่ในการสั่นนี้จะถูกควบคุมจากสภาวะจิตในตัวผู้พูด ดังนั้นเสียงพูดที่เปล่งออกมาจะถูกแฝงด้วยคุณลักษณะทางอคุสติกส์ที่มีการเปลี่ยนแปลงคุณสมบัติสัมพันธ์โดยตรงกับแหล่งจ่ายของระบบกำนิดเสียงพูด ดังนั้นตัวแปรอคุสติกส์ที่ได้มาจ่ายให้ความเชื่อมั่นเชิงสถิติสูงในการแปรผันที่สัมพันธ์โดยตรงกับสภาวะจิตขณะพูด จากเหตุผลที่กล่าวมาแล้วนี้ผู้เสนอโครงการวิจัยคาดหวังอย่างมากถึงสมมุติฐานที่สามารถเป็นจริงได้ตามหลักการทำงานวิทยาศาสตร์และหลักวิชาการที่เกี่ยวข้องต่างๆ ผลลัพธ์ที่คาดว่าจะได้จากการวิจัยนี้จะเป็นแนวทางให้กับวิทยาศาสตร์การแพทย์ของไทยได้ริเริ่มวางแผน ออกแบบ ดำเนินการสร้าง และพัฒนาต่อยอดเทคโนโลยีทางการแพทย์ที่สามารถช่วยนักจิตเวชในการวินิจฉัยอาการโรคของผู้ป่วยโรคซึมเศร้าโดยเน้นการณ์ของการป่วยจากโรคซึมเศร้าขั้นรุนแรงที่มีอัตราการเสี่ยงต่อการม่าตัวตายที่

สูง การป้องกันการสูญเสียจากการม่าด้วยในรายผู้ป่วยซึ่งเครื่าที่ดีที่สุดก็คือ การตรวจสอบและระบุระดับอาการโรคในผู้ป่วย ดังนั้นการวินิจฉัยโรคที่มีความรวดเร็ว ถูกต้องแม่นยำ และสามารถสรุปผลได้ทันทีหลังผู้ป่วยเข้ารับการตรวจสอบและผ่านขั้นตอนการตรวจวินิจฉัยอาการโรค โดยนักจิตเวช ย่อมเป็นสิ่งที่ต้องการสำหรับการตรวจวินิจฉัยโรคดังนั้นชุดโปรแกรมคอมพิวเตอร์ประมวลผลที่สามารถจำแนกระดับอาการ โรค ซึ่งนำเสนอสำหรับโครงการวิจัยนี้ ประกอบกับประสบการณ์ความเชี่ยวชาญของนักจิตเวช จะก่อให้เกิดความร่วมมือที่มีประสิทธิภาพเมื่อเปรียบเทียบกับการวินิจฉัยโรคในวิธีดำเนินการโดยนักจิตเวช เพียงลำพัง ผลลัพธ์ที่ได้จากโครงการวิจัยที่นำเสนอนี้ย่อมก่อให้เกิดประโยชน์อย่างยิ่งต่อการช่วยเหลือ และการป้องกันการสูญเสียชีวิตของบุคคลที่ป่วยโรคซึ่งเครื่า

## บทที่ 2 วัตถุประสงค์ของโครงการวิจัย

- 2.1 เพื่อรวบรวมข้อมูลเสียงพูดแบบอิสระ (Free Speech) ที่ถูกบันทึกระหว่างการสัมภาษณ์ของผู้เชี่ยวชาญและใช้เป็นกลุ่มตัวอย่างที่แทนจำนวนประชากรของกลุ่มผู้ป่วยซึ่งเคร้าและกลุ่มผู้ป่วยที่มีแนวโน้มจะมีตัวตาย
- 2.2 เพื่อศึกษาหาคุณลักษณะทางคุณติกส์ของเสียงที่สามารถบ่งบอกความแตกต่างระหว่างกลุ่มผู้ป่วยซึ่งเคร้ากับกลุ่มผู้ป่วยที่มีแนวโน้มจะมีตัวตาย
- 2.3 เพื่อพัฒนาโปรแกรมคอมพิวเตอร์ที่ใช้สำหรับการประมาณและวิเคราะห์หาคุณลักษณะทางคุณติกส์ที่จะช่วย
  - 2.3.1 สัดส่วนพลังงานของสเปกตรัมในช่วงความถี่ 0-2,000 Hz
  - 2.3.2 โครงสร้างสเปกตรัมของเสียงที่กำเนิดในหลอดเสียง
  - 2.3.3 ปริมาณข้อมูลข่าวสารเฉลี่ยต่อแหล่งกำเนิดของเสียง
- 2.4 เพื่อพัฒนาโปรแกรมคอมพิวเตอร์ที่ใช้สำหรับวัดหาอำนาจการจำแนกของคุณลักษณะทางคุณติกส์ที่ได้มาและสามารถแสดงผลของการแบ่งแยกกลุ่มผู้ป่วยตามสภาพทางจิตที่แท้ได้อย่างถูกต้อง

## บทที่ 3 ขอบเขตของโครงการวิจัย

- 3.1 ติดต่อประสานงานกับทางโรงพยาบาลเพื่อเก็บข้อมูลเสียง จำนวนผู้ป่วยที่เข้าร่วมโครงการทั้งสิ้น 20 คน แบ่งเป็นผู้ป่วยหญิงซึ่งครัว 10 คน ผู้ป่วยหญิงซึ่งครัวที่มีประสบการณ์จากการฆ่าตัวตายแต่ไม่สำเร็จ หรือผู้ป่วยที่มีแนวโน้มจะฆ่าตัวตาย 10 คน
- 3.2 ออกแบบและพัฒนาโปรแกรมการจัดการขั้นต้นกับข้อมูลเสียง (Preprocessing) โดยข้อมูลเสียงของผู้ป่วยแต่ละราย จะผ่านขั้นตอนกรรมวิธีต่างๆ ดังนี้
- 3.2.1 การกำจัดสัญญาณต่างๆ ที่ไม่ต้องการ เช่น เสียงพื้นหลังจากเสียงฟูดของผู้ป่วยและจิตแพทย์ เช่น สัญญาณรบกวน (Background Noises, Sound Artifact or Harmonics of Power Line) และ ช่วงเริ่มต้นของการบันทึกเสียง (Heading of Audio Recording)
  - 3.2.2 คัดแยกเสียงของผู้ป่วยออกจากเสียงของผู้สัมภาษณ์ (Sound Editing)
  - 3.2.3 ตรวจสอบหาเฉพาะส่วนของเสียงที่มีพลังงาน และส่วนที่ไม่มีพลังงาน (Voice Detection: Separating voiced and unvoiced segments of speech data)
  - 3.2.4 จัดการแบ่งกลุ่มและรวบรวมข้อมูลเสียง ที่ผ่านขั้นตอนด้านมา และจัดเก็บเป็นตัวอย่าง (Samples) ที่จะใช้แทนประชากรของผู้ป่วยในกลุ่ม High-Risk Suicidal Patients และกลุ่ม Depressed Patients
- 3.3 ออกแบบและพัฒนาโปรแกรมการถอดคุณลักษณะทางอคุสติกส์จากเสียงพูด (Feature Extraction Algorithm) เป็นต้นว่า
- 3.3.1 สัดส่วนของพลังงานสเปกตรัมในย่านความถี่อย่าง 500 Hz ต่อพลังงานทั้งหมดในช่วงความถี่ 0-2,000 Hz
  - 3.3.2 ความถี่ฟอร์แมน (Formant Frequency) และความถี่ฟอร์แมน (Formant Bandwidth) และขนาดฟอร์แมน (Formant Amplitude) จากโครงสร้างความถี่ต่อเวลาของเสียงพูด (Formant Pattern) โดยประมาณหาด้วยวิธีการทางสถิติ (Gaussian Mixture Model) จากสัญญาณการตอบสนองทางความถี่ของหลอดทางเดินเสียง (Vocal Tract) ที่ได้จากการประมาณคีปสตรัม (Cepstrum Estimation) ของเสียงพูด

3.4 ออกแบบและพัฒนาโปรแกรมการวิเคราะห์ทางสถิติสำหรับตรวจจับคำจากรายละเอียดของคุณลักษณะทางคุณศักยภาพที่ศึกษา

3.4.1 ตรวจหาคุณลักษณะทางคุณศักยภาพที่มีความโดดเด่น (Primary Feature) โดยใช้หลักการทางสถิติ

*F-ratio* ในการวัดหาค่าอำนาจจำแนกระหว่างกลุ่ม (Separation Power) เพื่อลดจำนวนพารามิเตอร์ที่ไม่สำคัญลงให้เหมาะสมกับจำนวนตัวอย่างที่ (Dimensionality Reduction)

3.4.2 ทดสอบการแบ่งกลุ่มผู้ป่วย ตามสภาพทางจิตที่แท้จริง ซึ่งแฝงมาในพารามิเตอร์ทางเสียง (vocal parameters) โดยใช้แบบสองกลุ่มเปรียบเทียบ (Pairwise Classification) วิธีต่างๆ ที่จะนำมาใช้ เช่น Quadratic Discrimination, Cross-Validation, Maximum likelihood Classification และ Gaussian Mixture Speaker Model โดยทำการฝึกหัด (Training) และทดสอบ (Testing) ตัวแบ่งกลุ่ม (Classifier) ที่มีคุณลักษณะคุณศักยภาพที่ศึกษาเป็นโมเดลสำหรับการประเมินความถูกต้องของการระบุสภาพทางจิตของกลุ่มผู้ป่วยต่างๆ (Speaker Identification) ที่พารามิเตอร์ทางเสียงแสดงออกมาก

## บทที่ 4 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

4.1 เมยแพร์ผลงานวิจัยสู่ระดับสากล ตีพิมพ์ในวารสารระดับนานาชาติ

4.2 โปรแกรมคอมพิวเตอร์ที่มีความสามารถวิเคราะห์และแสดงผลระดับแนวโน้มการผ่าตัวตายในกลุ่มผู้ป่วยซึ่งเครื่อง และสามารถนำไปใช้ร่วมได้จริงกับการวินิจฉัยโรคของจิตแพทย์ตามโรงพยาบาล ศูนย์บำบัดสุขภาพจิต หรือ คลินิกที่เกี่ยวข้องกับการบำบัดจิต

# บทที่ 5 ทฤษฎีที่เกี่ยวข้อง

## 5.1 Model of Speech Production System

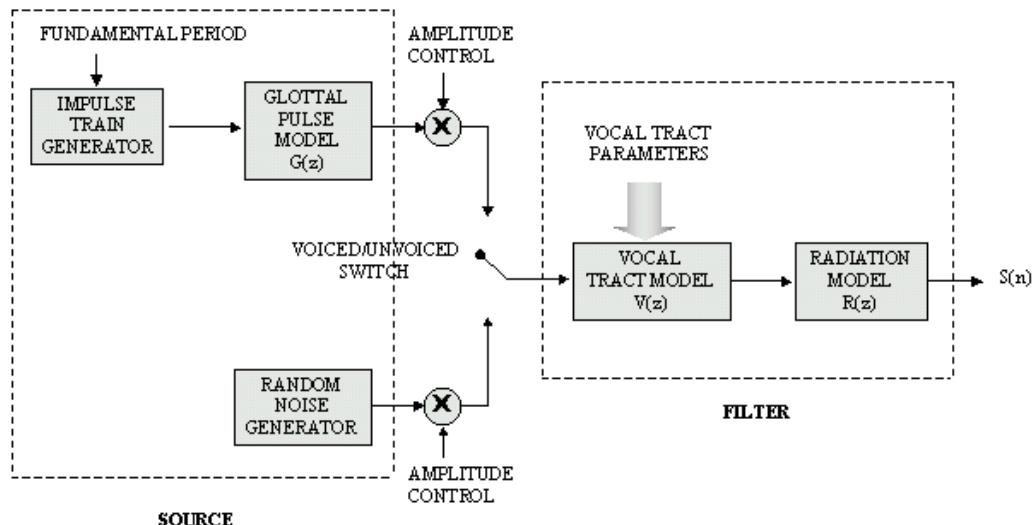


Fig. 5.1 Speech Production System

ส่วนที่จะศึกษาในโครงงานวิจัยนี้คือส่วนที่เรียกว่า ทางเดินของเสียง (Filter Model) และจะเน้นศึกษาเฉพาะสำหรับส่วนของหลอดเสียง (Vocal Tract) สำหรับโครงกราวิจัยนี้ ไม่ครอบคลุมดำเนินการเสียงของมนุษย์สามารถเขียนเป็นสมการทางคณิตศาสตร์ โดยอาศัยหลักการการแปลงโฉม (Z-Transformation) ได้ว่า

$$S(z) = G(z)V(z)R(z)$$

โดยที่  $S(z)$  - Speech waveform

$G(z)$  - Glottal pulse train

$V(z)$  - Upper vocal tract (Formant frequencies)

$R(z)$  - Lip radiation

และส่วนที่เน้นศึกษา  $V(z)$  มีสมการเป็น

$$V(z) = \frac{G}{1 - \sum_{k=1}^N \alpha_k z^{-k}}$$

โดยที่  $G$  = Gain

$$\begin{aligned}\{\alpha_k\} &= \text{Filter coefficients} \\ N &= \text{Number of poles in the unit circle}\end{aligned}$$

## 5.2 Power Spectral Density

ผลลัพธ์งานในสเปกตรัมทางความถี่ของสัญญาณเสียงพูด สามารถแสดงในรูปสมการได้เป็น

$$\hat{R}_x(\omega_k) = \frac{1}{M} \sum_{m=0}^{M-1} |DFT_k(x_m)|^2 \triangleq \{|X_m(\omega_k)|^2\}_m$$

โดยที่

$$\begin{aligned}\{\cdot\}_m &= \text{Time averaging across frames of speech data (blocks) indexed by } m \\ M &= \text{Number of frames of speech data} \\ x_m &= \text{Frame of speech data,} \\ X_m(\omega_k) &= \text{Discrete Fourier Transform (DFT) of each frame of speech data,}\end{aligned}$$

## 5.3 Gaussian Mixture Model (GMM)

การประมาณฟอร์แมนท์พารามิเตอร์ของเสียงพูด โดยอาศัยหลักการที่เกี่ยวข้องกับพารามิเตอร์ทางสถิติ (Mean, Variance, Prior and Posterior Probability) สมการทางคณิตศาสตร์ของ Gaussian mixture distribution สามารถเขียนได้เป็น

$$f_X(x; \theta) = \sum_{m=1}^M c_m \cdot N(x; \theta_m)$$

โดยที่

$c_m$  = Mixture weight of each density component of the M mixture, which must satisfy the following constraints: that

$$\sum_{m=1}^M c_m = 1; c_m \geq 0, \theta_m = [\sigma_m^2, \mu_m]$$

และสมการ Gaussian distribution สามารถเขียนได้เป็น

$$N(x; \sigma^2, \mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_m} \cdot \exp^{-\frac{1}{2} \left( \frac{x - \mu_m}{\sigma_m} \right)^2}$$

## 5.4 Modified EM-Algorithm

ชั้งใช้ในการประมาณหา พารามิเตอร์ทางสถิติ โดยวิธีการ Expectation และ Maximization ค่าพารามิเตอร์ต่างๆ ที่ต้องการหาจากโครงสร้างของการตอบสนองทางความถี่ของหลอดทางเดินเสียง (Frequency Response of The Vocal Tract)

Expectation-step (E-step) :

$$\hat{p}^{(t)}(m \mid \underline{\omega}_k, \hat{\lambda}^{(t)}) = \frac{\hat{c}_m^{(t)} \cdot N(\underline{\omega}_k; \hat{\sigma}_m^{2(t)}, \hat{\mu}_m^{(t)})}{\sum_{m=1}^M \hat{c}_m^{(t)} \cdot N(\underline{\omega}_k; \hat{\sigma}_m^{2(t)}, \hat{\mu}_m^{(t)})}$$

Maximization-step (M-step) :

$$\begin{aligned}\hat{c}_m^{(t+1)} &= \sum_{k=1}^{\Omega} \phi(\underline{\omega}_k) \cdot \hat{p}^{(t)}(m \mid \underline{\omega}_k, \hat{\lambda}^{(t)}) \\ \hat{\mu}_m^{(t+1)} &= \frac{1}{\hat{c}_m^{(t+1)}} \sum_{k=1}^{\Omega} \underline{\omega}_k \cdot \phi(\underline{\omega}_k) \cdot \hat{p}^{(t)}(m \mid \underline{\omega}_k, \hat{\lambda}^{(t)}) \\ \hat{\sigma}_m^{2(t+1)} &= \frac{1}{\hat{c}_m^{(t+1)}} \sum_{k=1}^{\Omega} (\underline{\omega}_k - \hat{\mu}_m^{(t)})^2 \cdot \phi(\underline{\omega}_k) \cdot \hat{p}^{(t)}(m \mid \underline{\omega}_k, \hat{\lambda}^{(t)})\end{aligned}$$

## 5.5 F-Ratio

หลักการวัดหาอัจฉริยะแนว (*F*-ratio) *F*-ratio of the *i*th feature:  $F_i = \frac{B_i}{W_i}$

โดยที่

$B_i$  = Between-class variance

$W_i$  = Pooled within-class variance of the *i*th feature

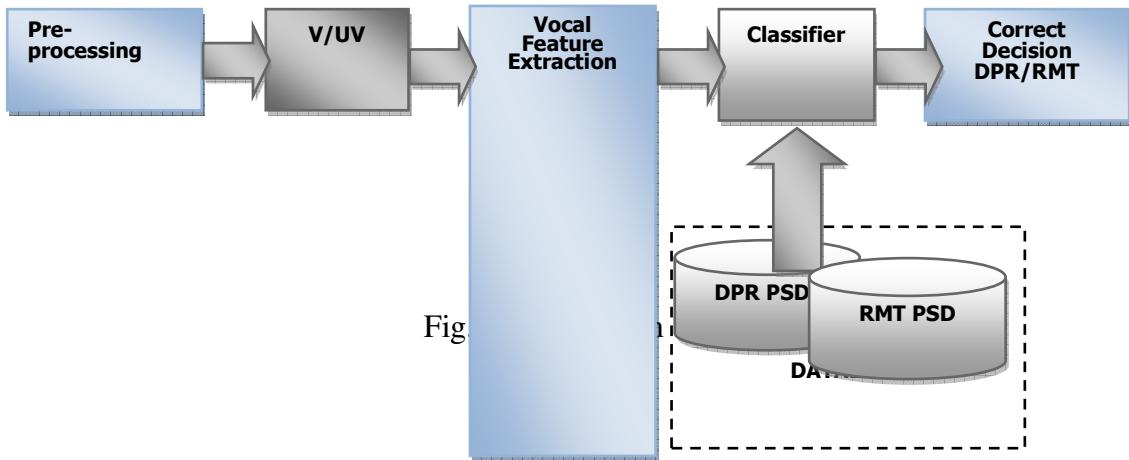
## บทที่ 6 วิธีการดำเนินการวิเคราะห์สัญญาณ (Methodology)

ผู้ป่วยแบ่งเป็น 3 กลุ่ม 1.ผู้ป่วยซึมเศร้า 2.ผู้ป่วยเสื่องต่อการนอนด้วย 3.กลุ่มผู้ป่วย ผู้ป่วยที่ฟื้นฟูจากการเป็นโรคซึมเศร้า โดยจะเป็นเพศชายทั้งหมด แต่ละคนจะถูกสัมภาษณ์และมีการบันทึกเทปโดยแบ่งเป็น 2 ส่วน คือส่วนแรกจะเรียกว่า Interview Session โดยจิตแพทย์จะเป็นผู้สอบถามและทำการบันทึกการสอบถามและคำตอบจากผู้ป่วยตามข้อคำถามที่กำหนดไว้ ส่วนที่ 2 เป็นการบันทึก Post Session ในตอนท้ายซึ่งผู้ป่วยจะต้องอ่านข้อความจากหนังสือที่กำหนดซึ่งในที่นี่เรียกว่า Rainbow Passage โดยหนังสือตัวนี้จะมีหน้าที่ในการให้ผู้ป่วยแปลงเสียง แสดงถึงข้อคำพูดที่ใช้วัดในส่วนของการออกเสียงแบบ phonetic ในเสียงสำหรับวัดความสมดุลมากันน้อยที่เกิดขึ้น ข้อมูลที่บันทึกทั้งหมดจะนำไปทำการประมวลผล โดยมีขั้นตอนตามรูปที่แสดงด้านล่าง โดยข้อมูลเสียงที่บันทึกนี้จะเป็นลักษณะการวิเคราะห์แบบ Offline คือเป็นไฟล์ที่บันทึกแล้วนำมาวิเคราะห์แต่ละไฟล์โดยผ่านโปรแกรม Matlab ช่วย ขั้นตอนเบื้องต้นการวิเคราะห์คือ สัญญาณเสียงแต่ละเสียงจะถูกทำการแปลงเป็นคิจ托ล โดยใช้ A/D Converter ที่ความถี่อัตราการสูมเท่ากับ 10 KHz และใช้ฟิลเตอร์ชนิด Low-Pass Filter ที่ Cutoff Frequency 5 KHz สัญญาณรบกวนและอื่นๆที่นอกเหนือจากเสียงผู้ป่วยถูกขัดทึบหรือเอาออกจากไฟล์ข้อมูล โดยผ่านโปรแกรม GOLDWAVE Version 5.10 Audio Editor สัญญาณที่ได้หลังจากผ่านขั้นตอนดังกล่าวจะนำไปแบ่งเป็น Segments ย่อยๆละ 20 วินาที แต่ละ Segment จะนำไปทดสอบโดยผู้ใช้งานพัฒนาของแต่ละ Segment ว่าจะขัดอยู่ในประเภทของเสียงพูดที่เรียกว่า Voiced Speech, Unvoiced Speech หรือ Silence

### 6.1 การถอดรหัสลักษณะ (Feature Extraction)

Power Spectral Densities (PSD) จะถูกประมาณจากสัญญาณเสียงที่ถูกตรวจจับเป็น Voiced Segment ด้วยวิธี Welch Method และพิจารณาที่ทุกๆ 100-Point โดยใช้ Hamming Window เป็นตัวกำหนดไม่มีการพิจารณา Overlapping การประมาณดำเนินการ โดยคอมพิวเตอร์โปรแกรม Matlab โดยใช้ฟังก์ชัน FFT ที่ 1024-point และ 40ms Window โดยประมาณบน Segment ต่างๆที่เราบันทึกไว้ คุณลักษณะ 6 ตัวพารามิเตอร์ ที่จะพิจารณาจะประกอบไปด้วย Peak Power ขนาดเพาเวอร์สูงสุดที่เกิดขึ้นในスペกตรัม Frequency location ตำแหน่งความถี่ที่ Maximum Peak เกิด Sub-band PSD ของ Sub-band ทุกๆ 500Hz ในช่วง 0-2,000Hz โดยจะกำหนดเป็น PSD1, PSD2, PSD3 และ PSD4 ซึ่งทั้งหมดนี้จะนำไปใช้เป็น input feature สำหรับการคัดกรองระหว่างกลุ่มผู้ป่วยต่างๆ โดยตัวคัดแยก

ประกอบไปด้วย Linear Quadratics Classifier และรวมถึง F-Ratio การคัดกรองพิจารณา Pair-wise โดยทุกๆ 20 วินาทีของสัญญาณเสียงพูดจะนำมาพิจารณาในการคัดกรอง ในส่วนของสถิติจะใช้โปรแกรมที่เรียกว่า Pattern Analysis System ในการวัดคุณสมบัติทางสถิติต่างๆ โดยจะแบ่งวัดเป็น Suicidal กับ Depressed, Depressed กับ Remitted) และ Remitted กับ Suicidal ทั้งหมด 3 คู่ ค่าสถิติที่ตรวจวัดจากพารามิเตอร์ที่ศึกษา จะพิจารณาประกอบไปด้วย Sensitivity, Specificity, Positive, Predictive



Fig

## บทที่ 7 ผลการทดลอง (Experimental Results)

ค่าเฉลี่ย Means และ ค่าเบี่ยงเบน Standard Deviation S.D. แต่ละ คุณลักษณะ Acoustical Feature เช่น Peak Power, Peak Location (Hz) และคงดังตารางที่ 1 เสียงผู้ป่วยเสียงต่อการฆ่าตัวตายสามารถระบุ หรือ สังเกตได้เด่นชัด โดย Peak Location เกิดขึ้นที่ความถี่ต่างกว่าเทียบกับ Peak Location ของ กรณี Remitted Case เห็นได้ชัดเจนว่า ในกรณีศึกษาเสียงจาก Reading Case จะปรากฏในทิศทางเดียวกับกรณี Interview เสียงผู้ป่วยซึ่งเครื่องแสดงให้เห็นถึงการเพิ่มขึ้นของ PSD1, PSD3 และการลดลงของ PSD2 ในกรณี Interviewing Session เมื่อเปรียบเทียบกับกรณีเสียงของผู้ป่วยที่ฟื้นฟูกลับมาจากการณีโรคซึ่งเครื่อง ทิศทางนี้ ยังคงสามารถเห็นได้ในกรณี Reading Case สำหรับผลของการศึกษาคัดกรองระหว่าง Suicidal และ Remitted ค่า PSD1 ในช่วง Sub-band แรก ยานความถี่ 0-500Hz มีค่าลดลงสำหรับกรณี Remitted ในขณะที่ PSD2 และ PSD3 ใน Sub-band ที่สูงขึ้น มีแนวโน้มเพิ่มขึ้น ผลวิเคราะห์เหล่านี้สามารถสังเกตได้เด่นชัดในกรณี Reading Session ยกเว้น PSD3 ซึ่งไม่ปรากฏความแตกต่างใน Energy Percentage ผลของ การวิเคราะห์คัดกรองสรุปแสดงในตารางที่ 3 และ 4 สำหรับกรณี Interview และ Reading Cases ตามลำดับ ผู้ป่วยซึ่งเครื่องสังเกตได้ว่ามีความแตกต่างจากการณีผู้ป่วยที่ถูกวินิจฉัยอยู่ในกลุ่ม Suicidal โดยพิจารณาได้ จากความถูกต้องการคัดกรองที่ระดับ 77% สำหรับกรณี Interview Case อายุ ไร์กี ตาม ผู้ป่วยซึ่งเครื่อง และผู้ป่วยที่เสียงต่อการฆ่าตัวตายสามารถคัดกรองแยกกลุ่ม ได้อย่างมีประสิทธิภาพที่ 94% และ 85% เมื่อเปรียบเทียบกับกรณี Remitted Case สมรรถนะเชิงสถิติต่างๆที่ใช้วัดการคัดกรอง เช่น Sensitivity, Specificity, PPV และ NPV ได้ถูกคำนวณและพิจารณา เช่น กัน ผลของการคัดกรองจากกรณี Reading Case เปิดเผยให้เห็นว่ามีแนวโน้มตรงข้ามกันจากตารางที่ 4 ความแตกต่างกรณีเปรียบเทียบ ระหว่าง Suicidal และ Depressed สามารถที่คัดแยกกลุ่ม ได้ที่ระดับความถูกต้อง 82% ส่วนกรณีเปรียบเทียบ อีนั้นมีค่าระดับความถูกต้องการคัดแยกกลุ่มที่น้อยลง โดยรวม

Tab.7.1 PSD Distribution for All Subjects – Interview session

	Suicidal	Depressed	Remitted
<b>Peak Power</b>	<b>(20.88, 2.70)</b>	<b>(20.63, 3.34 )</b>	<b>(20.92, 1.70)</b>
<b>Peak Location (Hz)</b>	<b>(284.47, 84.89)</b>	<b>( 292.02, 58.55)</b>	<b>(331.17, 67.98)</b>
<b>% Power in PSD<sub>1</sub></b>	<b>(0.79, 0.08 )</b>	<b>(0.79, 0.08)</b>	<b>(0.74, 0.05)</b>
<b>% Power in PSD<sub>2</sub></b>	<b>(0.19, 0.07)</b>	<b>(0.18, 0.08)</b>	<b>(0.23, 0.04)</b>
<b>% Power in PSD<sub>3</sub></b>	<b>(0.01, 0.01)</b>	<b>(0.03, 0.02)</b>	<b>(0.02, 0.01)</b>

Tab.7.2 PSD Distribution for All Subjects – Reading session

	Suicidal	Depressed	Remitted
<b>Peak Power</b>	<b>(21.52, 2.22)</b>	<b>(20.80, 1.59)</b>	<b>(21.53, 2.08)</b>
<b>Peak Location (Hz)</b>	<b>(298.83, 112.84)</b>	<b>( 296.10, 66.11)</b>	<b>(351.65, 74.24)</b>
<b>% Power in PSD<sub>1</sub></b>	<b>(0.78, 0.08 )</b>	<b>(0.82, 0.06)</b>	<b>(0.75, 0.09)</b>
<b>% Power in PSD<sub>2</sub></b>	<b>(0.19, 0.08)</b>	<b>(0.16, 0.05)</b>	<b>(0.23, 0.09)</b>
<b>% Power in PSD<sub>3</sub></b>	<b>(0.01, 0.01)</b>	<b>(0.02, 0.01)</b>	<b>(0.01, 0.01)</b>

Tab.7.3 Summarized Statistics – Interview session

Pairwise	%Classification	Sensitivity	Specificity	PPV	NPV
<b>Sui/Dep</b>	<b>77</b>	<b>0.89</b>	<b>0.63</b>	<b>0.76</b>	<b>0.8</b>
<b>Dep/Rem</b>	<b>94</b>	<b>0.94</b>	<b>0.94</b>	<b>0.94</b>	<b>0.94</b>
<b>Sui/Rem</b>	<b>85</b>	<b>0.91</b>	<b>0.76</b>	<b>0.84</b>	<b>0.86</b>

Tab.7.4 Summarized Statistics – Reading session

Pairwise	%Classification	Sensitivity	Specificity	PPV	NPV
<b>Sui/Dep</b>	<b>82</b>	<b>0.73</b>	<b>0.88</b>	<b>0.82</b>	<b>0.82</b>
<b>Dep/Rem</b>	<b>73</b>	<b>0.85</b>	<b>0.58</b>	<b>0.71</b>	<b>0.76</b>
<b>Sui/Rem</b>	<b>75</b>	<b>0.73</b>	<b>0.76</b>	<b>0.73</b>	<b>0.76</b>

TAB.7.5 SUMMARIZED COMPARATIVE RECOGNITION PERFORMANCES FROM ANALYSES OF SPONTANEOUS SPEECH

Pairwise	% Classification	Sensitivity	Specificity	PPV	NPV
<b>Sui/Dep</b>	<b>85.58</b>	<b>0.81</b>	<b>0.88</b>	<b>0.89</b>	<b>0.85</b>
<b>Dep/Rem</b>	<b>72.25</b>	<b>0.70</b>	<b>0.75</b>	<b>0.63</b>	<b>0.85</b>
<b>Sui/Rem</b>	<b>81.08</b>	<b>0.90</b>	<b>0.60</b>	<b>0.86</b>	<b>0.83</b>

TAB.7.6 SUMMARIZED COMPARATIVE RECOGNITION PERFORMANCES FROM ANALYSES OF AUTOMATIC SPEECH

Pairwise	% Classification	Sensitivity	Specificity	PPV	NPV
<b>Sui/Dep</b>	<b>85.50</b>	<b>0.91</b>	<b>0.88</b>	<b>0.99</b>	<b>0.93</b>
<b>Dep/Rem</b>	<b>92.00</b>	<b>0.86</b>	<b>0.97</b>	<b>0.98</b>	<b>0.89</b>
<b>Sui/Rem</b>	<b>90.25</b>	<b>0.89</b>	<b>0.93</b>	<b>0.93</b>	<b>0.92</b>

## บทที่ 8 ข้อวิจารณ์ (Discussion)

โดยทั่วไปผลทางด้านการวัดสมรรถนะ (Performance) ของขบวนการคัดกรองระบุกลุ่มผู้ป่วย สรุปผลในตารางที่ 3 แสดงให้เห็นว่าการใช้คุณลักษณะ PSD หลากหลายพารามิเตอร์กรณี Interview Case จะให้การคัดกรองที่มีประสิทธิภาพดีระหว่างผู้ป่วยซึมเศร้า กับผู้ป่วยฟื้นฟูปกติจากการป่วยโกรหซึมเศร้า และระหว่างผู้ป่วยซึมเศร้าเสี่ยงต่อการฆ่าตัวตาย High-Risk Suicidal และผู้ป่วยซึมเศร้า Depressed เสี่ยงที่ถูกบันทึกในกรณี Reading Case สามารถแสดงให้เห็นถึงประสิทธิภาพในการคัดกรอง พิจารณาได้จากตารางที่ 4 ผลการคัดกรองที่ดีที่สุดด้วยความถูกต้องสูงสุด สามารถพิจารณาได้จาก กรณีคัดกรองระหว่างผู้ป่วยเสี่ยงต่อการฆ่าตัวตายกับผู้ป่วยซึมเศร้า ในกรณี Reading Case มีค่าความถูกต้องของการคัดกรองน้อยลงในกรณีผู้ป่วยซึมเศร้า Depressed กับผู้ป่วยฟื้นฟู Remitted ในกรณี Interviewing Case และภาพรวม โดยเฉลี่ย Overall จะมีค่าความถูกต้องการคัดกรองลดลงตามลำดับ อาจจะพิจารณาได้จาก สาเหตุเนื่องจากผู้ป่วยอาจจะมีการวางแผนทำการอ่านข้อความที่แตกต่างกัน กรณีการนั่งหรือการวาง ท่าทางของการบันทึกเสียงที่ผู้ป่วยแต่ละคนจะมีลักษณะแตกต่างกันตามความเคยชินของตัวบุคคล เช่น ระยะการอ่าน ระยะห่างจาก ไมโครโฟน และการเออนเอียงของลำตัวที่อาจจะมีทิศทาง ที่ไม่ทำให้การแปลงเสียงเกิดขึ้นอย่างสมบูรณ์ อาจเกิดจากการไปบล็อกหรือก้นทิศทางเดินของเสียง มีส่วน ทำให้เกิดความแตกต่างในการคัดแยกกรณี Interview Case ตารางที่ 3 แสดงค่าเฉลี่ย ของการคัดแยกกรองที่ระดับความถูกต้อง 94% ได้จากการนีศึกษาผู้ป่วยซึมเศร้า Depressed และผู้ป่วยฟื้นฟู Remitted เป็น Highest Correct Classification Percentage ระดับความถูกต้องสูงสุดที่พบจากกรณีศึกษา Interview Case สำหรับกรณีการอ่าน Reading Case ค่า Highest Correct Classification Percentage ระดับ ความถูกต้องสูงสุดที่ได้คือ 82% จากกรณีศึกษาการคัดแยกกรองระหว่างผู้ป่วยซึมเศร้า เสี่ยงต่อการฆ่าตัวตาย Suicidal และผู้ป่วยซึมเศร้า Depressed ที่ได้ทางสถิติ โดยดูจากค่าจำนวน Specificity อยู่ที่ 0.63 สำหรับกรณี Interview Case มีค่าน้อยกว่ากรณี Reading Case ผลลัพธ์ที่ได้นี้สามารถตีความหมาย ได้ว่า ผลจากการวัดผู้ป่วยซึมเศร้านั้นมีค่าคัดกรองผิดพลาด Misclassified Accuracy เป็นเสียงผู้ป่วยเสี่ยงต่อ การฆ่าตัวตายมากกว่ากรณีของ Reading Case ผลทดลองแสดงให้เห็นว่า Sub-band PSD based Acoustical Features หลายพารามิเตอร์สามารถช่วยให้การคัดกรองมีประสิทธิภาพมากขึ้น ซึ่งสังเกตได้จากการนีของ ผู้ป่วยเสี่ยงฆ่าตัวตาย Suicidal กับผู้ป่วยซึมเศร้า Depressed การศึกษาต่อยอดในอนาคตอันใกล้

โดยวิธีการจัดลำดับคุณสมบัติการจำแนกและวิธีการ Predictive Validity การประเมินความถูกต้อง สามารถทดสอบโดยวิธี Ranking Method ผ่านโปรแกรม PcOLPARS พบว่า Sub-bands ทั้งสาม PSD1, PSD2 และ PSD3 เป็น Spectral Energy Feature ที่มีคุณลักษณะเด่นในเรื่องอัตราการ จำแนก สำหรับการศึกษาต่อเนื่องในอนาคตขนาดของข้อมูล Speech Databases ที่ใช้ ความจำจำพวกผู้ป่วยมากขึ้นอันจะมีส่งให้การตีความเชิงสถิติของผลวิเคราะห์มีความแม่นยำมากขึ้น ในอนาคตงานวิจัยต่อเนื่องจะต้องทำการเก็บข้อมูลมากขึ้นมากกว่าเดิม เพื่อช่วยส่งเสริมงานวิจัยในด้านแม่นยำ และเชื่อถือได้ในด้านการวิเคราะห์ผลนอกเหนือจากนั้นแล้วการทำให้ผลการคัดแยกของมีความถูกต้องและดีขึ้นสามารถที่จะทำได้โดยใช้ตัวคัดแยกของที่มีลักษณะแบบ Multi-parameter นั้นคือจะสามารถที่ร่วมรวมคุณลักษณะต่างๆที่ประมาณได้จากหลายๆ มิติ วิธีการต่างๆ เช่น MFCC, Glottal Slope Tilt หรือ F<sub>0</sub> Contour ร่วมเป็นคอมมิเนชันเข้าด้วยกันเป็นเช็ต สามารถเพิ่มประสิทธิภาพการคัดแยกของมากขึ้น รวมถึงการใช้เทคนิคใหม่ๆหรือที่ดีกว่าวิธีการลดอัตราส่วนลักษณะต่างๆจากวิทยาการภาษา Speech processing

นอกจากการศึกษาการเปลี่ยนแปลงของพลังงานในแอบความถี่เสียง ในช่วง 0 – 2000Hz ผลของการวิเคราะห์คุณลักษณะอคุสติกส์ของเสียงพูดในกรณีที่เรียกว่าตัวประมาณ Performance อาศัยหลักการ Feature Model ที่กำหนดจาก Mean, Variance, Prior and Posterior Probability ความน่าจะเป็นก่อนและหลังจากการประมาณแบบจำลอง Model ใช้คณิตศาสตร์ ผลการทดลองโดยรวมจากการ Classification คัดแยกของมีความแตกต่างอย่างเห็นได้ชัดเจนระหว่างคุณลักษณะใช้สอดคล้อง Spontaneous หรือ Interviewing Case กับ กรณีศึกษา Reading Case กรณี Interviewing Case เสียงสัมภาษณ์สามารถระบุได้โดยจากค่าคัดแยกของสูงสุดในแต่กลุ่มพารามิเตอร์ที่ใช้ในการวัดหา โดยพิจารณาจากค่า F-ratio ของมัน เช่น CF4, CF3 และ PSD2 โดยพบได้ในการคัดกรองระหว่างกลุ่มผู้ป่วยซึ่งมีอาการ F-ratio ของมัน เช่น CF4, CF3 และ PSD2 โดยพบได้ในกรณีการคัดกรองระหว่างผู้ป่วยฟื้นฟู กับผู้ป่วยซึ่งมีอาการเสื่อม CF4, CF2 และ CF3 พบในกรณีผู้ป่วยเสื่อมต่อการม่าตัวตาย ผลกระทบกรณีศึกษา Reading Case หรือกรณีการอ่านข้อความเปิดเผยให้เห็นว่า CF4, PSD2 และ CF3 เป็นคุณลักษณะที่เด่นชัดในการคัดกรองระหว่างผู้ป่วยซึ่งมีอาการ CF4, PSD2 และ BW3 พบได้ในกรณีผู้ป่วยฟื้นฟู กับผู้ป่วยซึ่งมีอาการ CF4, PSD3 และ CF3 พบได้ในกรณีผู้ป่วยฟื้นฟูกับผู้ป่วยซึ่งมีอาการเสื่อมต่อการม่าตัวตาย จากการวิเคราะห์กรณีคัดกรองแบบคู่ กรณีเสียงบันทึก ได้ผลคัดแยกของสูงสุดที่ 85.58% เมื่อศึกษากรณีเปรียบเทียบระหว่าง Depressed กับ Suicidal ซึ่งเป็นค่าความถูกต้องสูงสุดที่ได้จากการต่างๆ โดยมีค่า Specificity (SP) อยู่ที่ 0.88 PPV ค่าเท่ากับ 0.89 และ NPV ค่าเท่ากับ 0.85 และค่าความถูกต้องคัดแยกของสูงสุด 92% พบได้จากการคัดกรองผู้ป่วยฟื้นฟูจากซึ่งมีอาการและ

ผู้ป่วยซึ่มเครื่ा กรณี Reading Case โดยมีค่า SP สูงสุดที่ 0.97 PPV ค่าเท่ากับ 0.98 และ Sensitivity (SE) ค่าสูงสุดเท่ากับ 0.86 และ NPV ค่าเท่ากับ 0.89 ตามลำดับ ผลการศึกษาเปรียบเทียบระหว่างกรณี การบันทึกเสียงทั้งสองแบบ Interviewing and Reading Cases พบร่วมกันว่าการคัดแยกกรองระหว่าง ผู้ป่วยซึ่มเครื่้าและผู้ป่วยเสื่อมย่ำตัวตาย ผลการคัดกรองให้ประสิทธิภาพดีอยกว่า 3% จากความถูกต้อง ที่ได้ในกรณี Interviewing Case ลิข์ที่น่าสนใจคือ 20% ของความถูกต้องในการคัดแยกกรองโดยประมาณ สามารถเพิ่มขึ้นในกรณีศึกษาระหว่างผู้ป่วยฟื้นฟูและผู้ป่วยซึ่มเครื่้าอยู่ที่ 92% สำหรับกรณี Reading Case เมื่อเปรียบเทียบกับกรณี Interviewing Case ที่ระดับความถูกต้อง 72.25% ผลของการวัดที่ได้ด้านประสิทธิภาพของการคัดแยกกรอง ที่ค่าความถูกต้องสูงสุดแสดงให้เห็นว่าคุณลักษณะที่ศึกษานี้ มีประสิทธิภาพดีพอ สำหรับการคัดแยกกรองเสียง ซึ่งสามารถใช้ในการคัดแยกกรองผู้ป่วยกลุ่มซึ่มเครื่้าและกลุ่มเสื่อมย่ำตัวตาย อย่างถูกต้อง เสียงที่ได้บันทึกจากการสัมภาษณ์โดยจิตแพทย์ที่ใช้ในการวิเคราะห์คุณลักษณะทางคุณลักษณะ แสดงให้เห็นถึงความมีประสิทธิภาพอย่างมีนัยยะสำคัญในการคัดแยกกรองระหว่างกลุ่มผู้ป่วยฟื้นฟู และกลุ่มผู้ป่วยซึ่มเครื่้ากรณี Reading Case

การวิจัยต่อเนื่องในอนาคต จะพิจารณาเรื่องการพัฒนาชุดโปรแกรมคัดแยกกรอง โดยมุ่งเน้น พิจารณาหลักการลดรหัสคุณลักษณะเฉพาะจากเสียงพูด และการประเมินประสิทธิภาพการวิเคราะห์ พารามิเตอร์ในสัญญาณเสียง และการคัดแยกกรอง การพัฒนาฐานข้อมูลเสียงบันทึก (Database) ที่มีขนาดใหญ่กว่าขนาดที่ใช้ในปัจจุบันศึกษาจะช่วยให้ส่งเสริมให้การวินิจฉัยโรคกรณีโรคที่เกี่ยวข้องกับสุขภาพจิตมี ความถูกต้องแม่นยำมากขึ้น และเป็นประโยชน์ต่อเครื่องมือช่วยวินิจฉัยโรคทางจิตแก้แพทย์ การวิเคราะห์โรค ในรายผู้ป่วยกรณีที่เกี่ยวข้องกับโรคทางจิตประสาทอาจมีความเกี่ยวข้องกับกรณีอาการต่อเนื่องในราย ผู้ป่วยซึ่มเครื่้าซึ่งต้องอาศัยวิธีการตรวจวัดที่มีความซับซ้อน และฐานข้อมูลที่มีขนาดใหญ่พอกว่าที่จะช่วยทำให้ การคัดกรองแยกในรายผู้ป่วยประเภทเสียงรุนแรงและมีแนวโน้มจะย่ำตัวตาย และมีความจำเป็นที่ต้อง ดำเนินการวินิจฉัยเร่งด่วนและผลลัพธ์ที่แม่นยำถูกต้อง

## บทที่ 9 สรุปและข้อเสนอแนะ (Conclusion and Suggestion)

การศึกษา PSD ของ Sub-bands ย่อยๆระหว่าง 0-2kHz ในกรณีสืบสูญพูดที่บันทึก Interviewing Case ระหว่างผู้ป่วยและนักจิตวิทยาแสดงผลจากการศึกษามีประสิทธิภาพในการคัดแยกกรองโดยเฉพาะกรณีกลุ่มเปรียบเทียบผู้ป่วยซึ่งเคร้ากับกลุ่มผู้ป่วยฟื้นฟูรวมถึงกลุ่มผู้ป่วยเสื่อยง่ายตัวตาย จากกลุ่มผู้ป่วยซึ่งเคร้ากรณี Reading Case อ่านบทความพิจารณาจากผลการศึกษาการคัดแยกกรองที่มีความถูกต้องเป็นปอร์เซ็นต์สัดส่วนที่สูงชัดเจน ซึ่งบ่งบอกได้ว่า PSD ที่ศึกษาในงานวิจัยนี้สามารถใช้เป็นตัวบ่งบอก วัตถุระดับหรือเชื่อมโยงสัมพันธ์ต่อระดับอาการป่วยโรคซึ่งเคร้าโดยตลอดห้ามจากเสียงพูดของผู้ป่วยที่เป็นโรคผลการศึกษาจากกรณีผู้พูดแบบ Reading Case มีประโยชน์และสามารถให้ข้อมูลเสริมพิจารณาออกแบบหน้าจอแบบ Interviewing Case รวมถึงการออกแบบและสร้างตัวคัดกรองแบบ Multivariate-Parameter Classifier ที่มีคุณลักษณะเป็นไฮร์บрид หลักมิติในการขยายความสามารถจากพารามิเตอร์ต่างๆรวมเข้าไว้ด้วยกัน สามารถที่จะทำให้การคัดแยกกรองกลุ่มอาการ โรคที่เกี่ยวข้องกับอาการซึ่งเคร้ามีความแม่นยำถูกต้องมากขึ้นรวมถึงการออกแบบและพัฒนาขบวนการวิเคราะห์ที่สามารถจะปรับปรุงให้มีผลการทดลองมีประสิทธิภาพสูงขึ้น

## บทที่ 10 ผลงานวิจัยพิมพ์ (Publications)

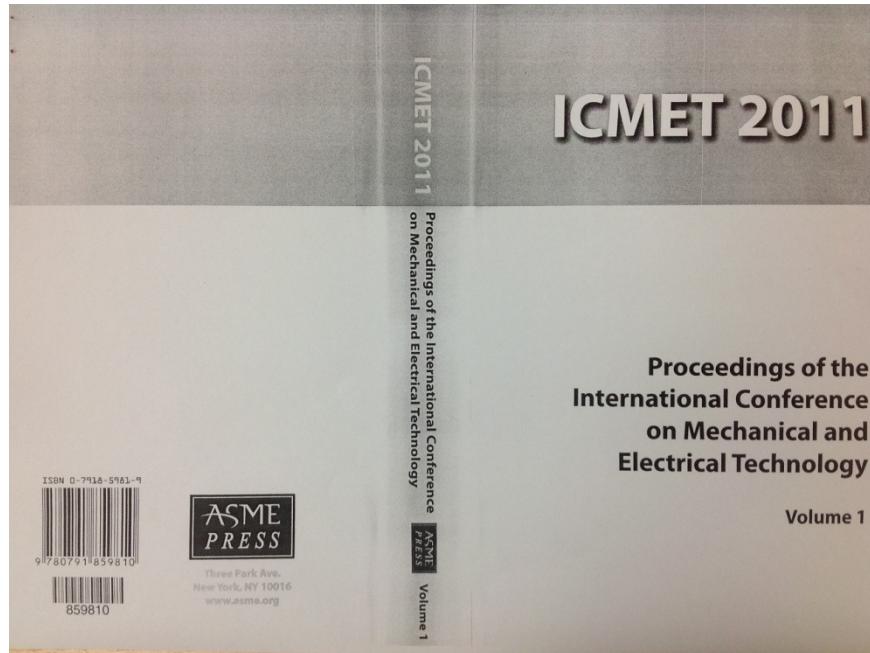


FIG.10.1 COPY OF PROCEEDING COVER

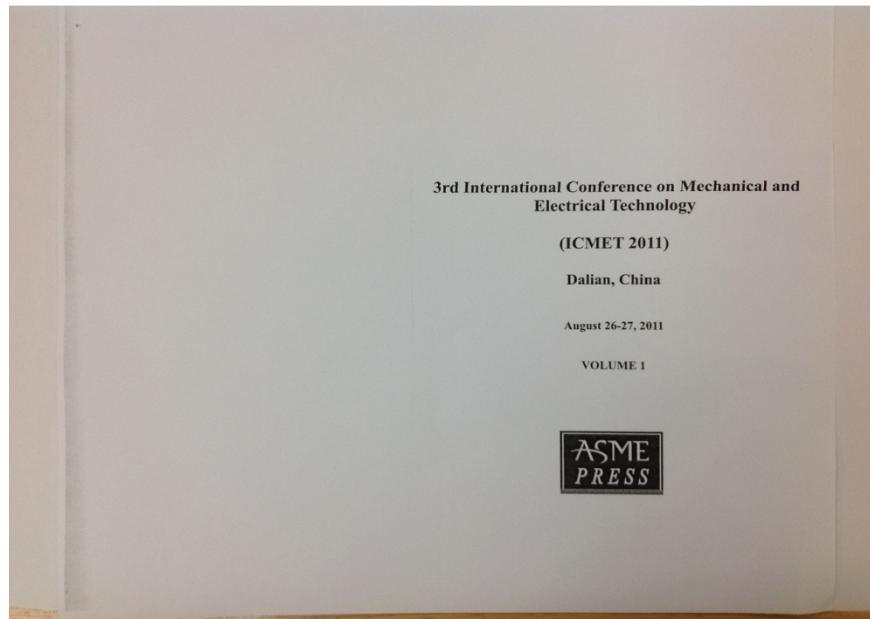


FIG.10.2 PHOTO COPY OF PROCEEDING PRESS

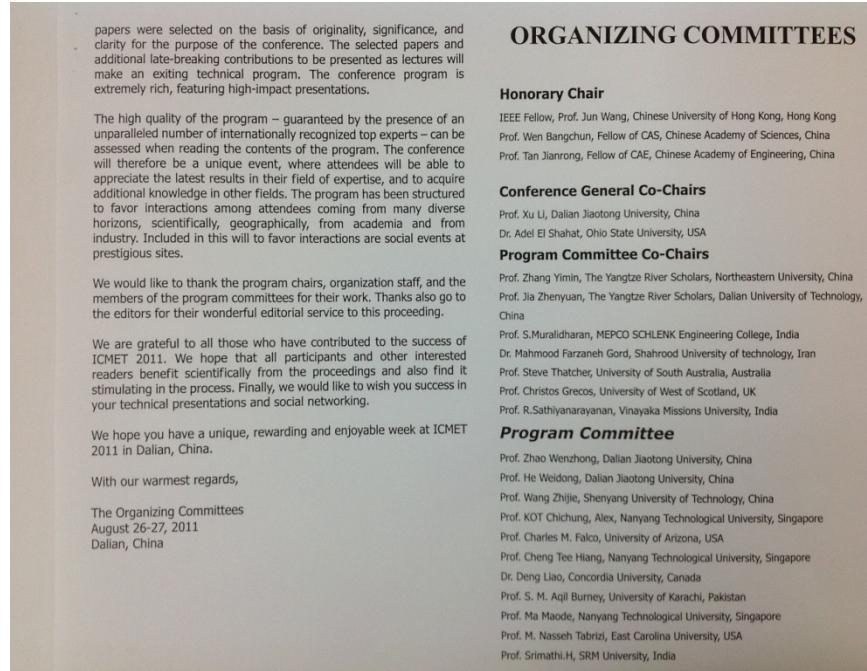


FIG.10.3 PHOTO COPY OF ORGANIZING COMMITTEES PAGE

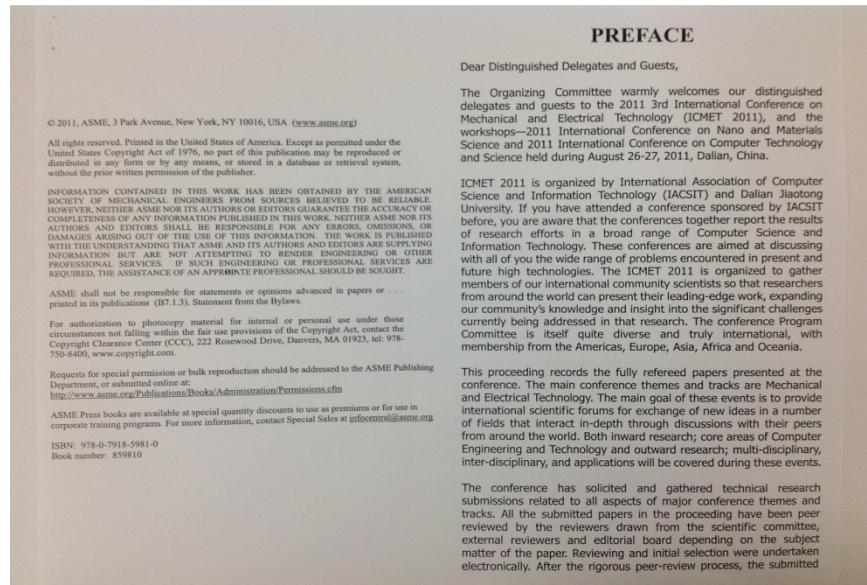


Fig.10.4 Photo Copy of Preface page

CONTENTS	
Preface	
Organizing Committee	
<b>Session 1 Mechanical and Electrical Technology</b>	
T0001	AN ANALYSIS ON ORGANIZATIONAL MODES OF CHINESE AGRICULTURAL INDUSTRY CHAINS <i>XIAO XIAOHONG</i> .....1
T0002	DESIGN OF MEDICAMENT ADDITION AUTO-CONTROL SYSTEM OF THICKENER.....7 <i>ZHANG CHENGLIAN, WANG WEIDONG, XIA YUMING AND ZHANG CHEN</i>
T0003	DESIGN AND IMPLEMENTATION OF DTS-BASED DYNAMIC LOAD BALANCING STRATEGY <i>YUANYUAN XUE, YUXIANG CHEN AND XIAOYING WANG</i> .....13
T0004	A METHOD FOR MATCHING TWO-DIMENSIONAL CONTOURS.....21 <i>WENGUANG QIAN AND JIE LIU</i>
T0005	LABVIEW BASED RAIL IMPEDANCE MEASUREMENT SYSTEM .....
CN1082	<i>SHI WANG, WANHU DING, XINYA SUN AND YUAN LI</i> .....27
T0006	RESEARCH ON NETWORK ENCODING NODES REDUCTION ALGORITHM.....35 <i>LIAN-XIANG ZHU AND YAN-YAN ZHU</i>
T0007	DESIGN OF MDS MULTICORE ENGINE BASED ON PIPELINE.....41 <i>QIONG TANG, JIANWU YE AND YUANYUAN ZHANG</i>
T0008	RESEARCH ON CONFIGURATION METHOD OF HIGH-SPEED TRAIN CUSTOMIZATION.....49 <i>ZHANG ZHEN-HAI, WANG XIAO-MING, DANG JIAN-WU AND ZHANG YAN-PENG</i>
T0009	THE ANALYSIS ON VOLTAGE/CURRENT CONVERTER
CN0374	CIRCUIT IN LIQUID LEVEL CONTROL SYSTEM ..... <i>CHUAN ZHANG AND JING FU</i> .....55
T0010	RESEARCH ON UNIVERSAL COMPREHENSIVE EVALUATION SUPPORT SYSTEM BASED ON SAAS MODEL.....61 <i>HU LIMIN, MA JIAOLONG AND SHEN WEIQIANG</i>
RE0717	TRANSITIVITY OF INTER-TRANSITION DATA DEPENDENCE.....67 <i>SHENGHUI SHI, QUNXIONG ZHU, ZHIQIANG GENG AND WENXING XU</i>
CN1369	
<b>Session 2 Mechanical and Electrical Technology</b>	
T0013	ELASTIC MODULUS INVERSION ANALYSIS OF GRAVITY DAM BASED ON MULTIPONT DISPLACEMENT MONITORING DATA.....73 <i>XU BAO-SONG, CHEN LAN, LIU BEI-BEI AND WU CONG-CONG</i>
RE0348	RESEARCH ON SAFETY MONITORING STATISTICAL MODEL OF HOLLOW DAM .....
T0014	<i>CHEN LAN, XU BAO-SONG, GONG XUE-YAN AND ZHOU DAN</i> .....81
RE0348	OPTIMIZATION METHOD FOR TRAJECTORY CORRECTION ACCURACY OF TARGET MEASUREMENT BASED ON MONTE – CARLO .....
CN1658	<i>HUJUAN YANG, PENGFEI HUO, JIAWEI WANG AND ZHENG HUANG</i> .....89
T0015	RESEARCH ON THE TEACHING QUALITY ANALYSIS BASED ON CLOUD MODEL.....95 <i>QUAN LIU</i>
T0016	DESIGN AND DEVELOPMENT OF AN AUTOMOBILE SAFE DRIVING ASSISTANT SYSTEM .....
CN0383	<i>JIN JIANSHE, LV YONGZHENG, FANG KAILONG, ZHAO DONGSHENG AND JIAN YANA</i> .....101
T0019	SPICE MODEL ON HIGH FREQUENCY VIBRATION

Fig.10.5 Photo Copy of Table of Contents

C00912 -R001	TRAN THI NHU NGUYET, TRAN VAN HOAI ASSESSMENT OF DEPRESSION FROM SPEECH .....	C01412 -001	MINING SERVICES FOR CACHE REPLACEMENT METHOD .....
C00939 -R001	THAWEESAK YINGTHAWORNSUK, SIRIMONPAK SUTDIPONG MODELING OF ION EXCHANGE PROCESS USING TIME DELAYED NEURAL NETWORKS .....	C01412 -R001	C CHANDRANI, SUMITHRA DEVI K A, ARCHANA M, ANDHE DHARANI GENETIC APPROACH FOR PREDICTING THE MISSING VALUE OF THE PIXEL .....
C01020 -R001	MULABA-BAFUBIANDI EXPERIMENTAL AND FINITE ELEMENT STRESS ANALYSIS OF THREE WHEELER FRONT FENDER .....	C002	PGS: A SCHEDULER FOR HETEROGENEOUS MULTI-CORE SYSTEMS .....
C01051 -R001	U. A. MALAWADE, D. G. THOMBARE, A.A. KESTE, S. H.GAWANDE ALGORITHM FOR IMPROVING ACCURACY IN GPS USING DUAL FREQUENCY .....	C009	AN IMPROVED KICA ALGORITHM BASED ON KECA XU YANG, XUE-YUAN ZHANG AND BAO-QING LI ..
C01051 -R002	K. A. SUMITHRA DEVI, S.A.HARI PARASAD, RANJITHA I, PRADEEP KUMAR H S WEB ACCESSIBILITY CHALLENGE SURVEY - FOR ALL STAKE HOLDERS .....	C013	513 AMP-AN APPLICATION SECURITY FRAMEWORK FOR ANDROID MOBILE PHONES .....
C01069 -R001	SANDHYA S. K. A. SUMITHRA DEVI RESEARCH ON VIBRATION OF TANDEM COLD ROLLING MILL BASED ON TESTING SIGNAL .....	C015	DR. ABHIJIT SEN AND CARMEN N. PINTO APPLICATION OF STRATIFIED TEACHING MODE IN COMPUTER BASIC COURSE .....
C01082 -001	MI KAIFU, ZHANG JIE, LI HONGBO, LIU QIANYONG, JIA SHENGHUI, XIAO SHENG A NEW EXACT ANALYTICAL APPROACH FOR IN-PLANE AND TRANSVERSE VIBRATION OF THICK LAMINATED PLATES .....	C017	525 LIN ZHIYING, SUN LIHONG AND LIU JINSONG EMPORIUM CUSTOMER SEGMENTATION BASED ON GA-ANN MODEL .....
C01149 -001	S. HOSSEINI-HASHEMI, S.R. ATASHIPOUR A SIMPLE AND EFFICIENT MULTI-AUTHENTICATION SCHEME ON SPACE GEOMETRY .....	C019	531 ZHOU LIANG WU QI ZONG MANAGEMENT INFORMATION SYSTEM: A PROMISING SYSTEM FOR ECONOMIC AND STATISTICAL ORGANISATION UNDER E-GOVERNANCE .....
C01202 -001	WEI-CHEN WU, YI-MING CHEN HARDWARE IMPLEMENTATION OF QPSK TRANSMITTER FOR BIOMEDICAL APPLICATIONS .....	C023	537 MRUNALINI NANDANWAR, PREETI ABROL AND DEEPAK GOYAL COMPUTER MODELING FOR THE COMPOUND COMPOSITE WITH CONCRETE AND STEEL BAR .....
C027	545 WENYUAN LI, CHENGLIN MING AND ZHIYONG KOU AN OPTIMAL N-DETECTION TESTS GENERATION METHOD .....		
	551 GAIYOU HUANG AND JISHUN KUANG		

Fig.10.6 Photo Copy of Table of Contents (Cont...)

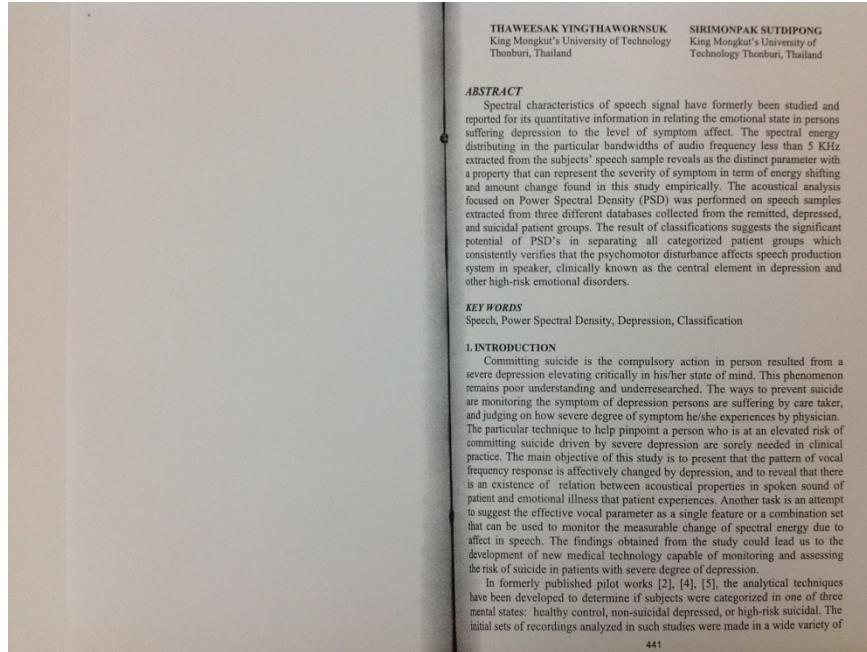


Fig.10.7 Photo Copy of the published research work page 1

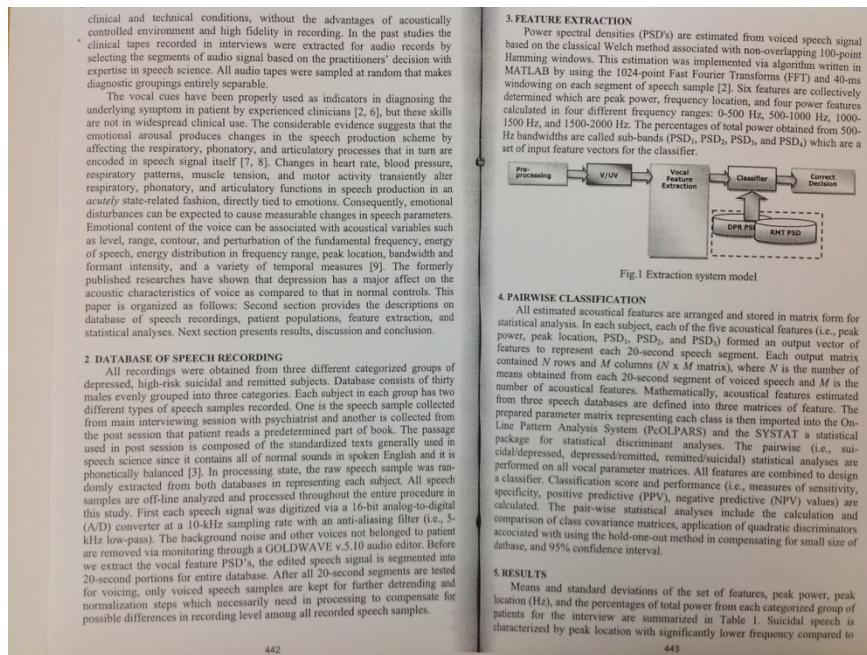


Fig.10.8 Photo Copy of the published research work pages 2 & 3

that of remitted speech. These clearly show in reading case as well. Depressed speech exhibits elevated PSD<sub>1</sub>, PSD<sub>2</sub> and reduced PSD<sub>3</sub> for interview session when compared to the remitted speech. This trend can also be found for reading case as well. For the results of the suicidal/remitted pairwise speech in the 0-500Hz sub-band is reduced for remitted speech while PSD<sub>2</sub> and PSD<sub>3</sub> in the higher sub-bands increased. These can also be noticed in reading case except PSD<sub>1</sub> showing no significant difference in energy percentage. The results of pairwise discriminant analyses are summarized in Tables 3 and 4 for interview and reading cases, respectively. Depressed patients are fairly well differentiated from suicidal patients (77%) in interview case. However, depressed patients and suicidal patients are effectively (i.e. 94%, 85%) differentiated from remitted patients. Performance characteristics: Sensitivity, Specificity, PPV, and NPV are calculated. It is well to observe on the effectiveness of features in classification analyses. Classification results from the reading case reveal the opposite trends (see Table 4). The differentiation in suicidal/depressed comparison is correctly classified at 82%, whereas other comparisons show lower scores.

Tab.1 PSD Distribution for All Subjects – Interview session

	Suicidal	Depressed	Remitted
Peak Power	(20.88, 2.79)	(20.80, 3.14)	(20.92, 1.70)
Peak Location (Hz)	(284.47, 84.89)	(292.02, 54.55)	(331.17, 67.98)
% Power in PSD <sub>1</sub>	(0.79, 0.08)	(0.79, 0.08)	(0.74, 0.05)
% Power in PSD <sub>2</sub>	(0.33, 0.07)	(0.33, 0.05)	(0.32, 0.04)
% Power in PSD <sub>3</sub>	(0.61, 0.01)	(0.61, 0.02)	(0.92, 0.01)

Tab.2 PSD Distribution for All Subjects – Reading session

	Suicidal	Depressed	Remitted
Peak Power	(21.52, 2.22)	(20.80, 1.59)	(21.53, 2.08)
Peak Location (Hz)	(298.83, 112.84)	(296.15, 45.01)	(310.00, 24.24)
% Power in PSD <sub>1</sub>	(0.79, 0.08)	(0.79, 0.08)	(0.75, 0.07)
% Power in PSD <sub>2</sub>	(0.15, 0.08)	(0.16, 0.05)	(0.23, 0.09)
% Power in PSD <sub>3</sub>	(0.01, 0.01)	(0.02, 0.01)	(0.01, 0.01)

Tab.3 Summarized Statistics – Interview session

Pairwise	%Classification	Sensitivity	Specificity	PPV	NPV
Su/Su	77	0.89	0.63	0.76	0.8
Su/Dep	94	0.94	0.94	0.94	0.94
Dep/Rem	85	0.91	0.76	0.84	0.86

Tab.4 Summarized Statistics – Reading session

Pairwise	%Classification	Sensitivity	Specificity	PPV	NPV
Su/Su	82	0.73	0.88	0.82	0.82
Su/Dep	73	0.85	0.58	0.71	0.76
Dep/Rem	75	0.73	0.76	0.73	0.76

6. DISCUSSION  
In general, the performance measures summarized in Table 3 indicate that the combined PSD features obtained from interview databases provide the powerful discrimination in separating between depressed and remitted speech samples effectively, and between suicidal and depressed speech samples in reading case (Table 4) as well. The highest classification score from the pairwise study of suicidal/depressed interview speech can be clearly observed that it is less than that of depressed/remitted interview speech study and the overall score is also less. It possibly suggests that patients may have different postures when reading passage. In Table 3, an average score of 69% obtained from depressed/remitted study is the highest percentage found among pairwise interview studies. For reading study the highest classification score of 82% is obtained for suicidal/depressed pairwise study. As seen from the measure of specificity (0.63) in interview study it is less compared to the reading study. This can be interpreted that measurement of depressed speech is misclassified as suicidal speech greater than that of reading case. Result of reading case shows that combined PSD features are more effective as powerful discriminator in suicidal/depressed speech. By investigating further using discriminant rank method and by means of pair wise specificity, we performed the ranking method in PoOLPARS and found all sub-bands (PSD<sub>1</sub>, PSD<sub>2</sub>, and PSD<sub>3</sub>) to be particular features with high discriminating power. Future ongoing study the larger collected databases in the future will improve our statistical interpretation on results to be much more precisely identified on acoustical property difference according to the psychological states speaker experiences. In addition, improvement of classification can be increased by using multi-parameter classifiers [1]. Therefore, our further task will involve with the improved assessment of depression via speech processing technique.

7. CONCLUSION  
The studied PSD features of vocal output characteristics in interview speech case are most effective in differentiating the remitted speech from depressed and suicidal speech, and suicidal speech from depressed speech for reading case regarding of the obtained high score of correct classification, suggesting the effective characteristic of such feature as the class indicator for assessing depressive illness. Results from reading study are beneficial in that the reading speech can be additionally considered in account when the multi-parameter classifier is needed to design for more improvement in class identification.

REFERENCES

- [1] R. Silverman, "Speaking after 10 years of speech parameters", *Psychopathol*, vol. 21, pp.93-98, 1988.
- [2] D.J. Friesen, B.G. Shrier, S. Silverman, M. Silverman, and D.M. Wilkes, "Acoustic properties of speech as indicators of depression and suicidality", *Am J Psychol*, vol. 113, pp. 825-837, 2000.
- [3] G. Fairbanks, *Voice and Articulation Testbook*, Harcourt, Brace & World, New York, 1960.
- [4] J. Nofal, R. G. Shrier, D. M. Wilkes, M. K. Silverman and S. E. Silverman, "Analysis of Vocal Tract Characteristics in Suicidal Patients", *Journal of Clinical Psychol*, vol. 59, pp. 473-482, 2003.
- [5] A. Ondas, R. G. Shrier, et al., "Investigation of Vocal Tract Risk Assessment", *Methods Inf. in Medicine*, vol.43, pp.36-38, 2004.
- [6] K. Scherer, "Vocal and Non-Vocal Indicators of Emotion and Psychopathology", in C. B. Izquierdo, ed., *Emotions in Personality and Psychopathology*, Plenum Press, New York, 1979, pp. 493-529.
- [7] K. R. Scherer, "Vocal correlates of emotional expression and psychopathology", in H. Wagner and A. Matlock, eds., *Handbook of social psychophysiology*, Wiley, New York, 1999.
- [8] J. K. Darby, "Speech and emotional status in psychiatric populations", in J. K. Darby, ed., *Speech Evaluation in Psychiatry*, Grune & Stratton, Inc., New York, 1981.
- [9] K. R. Scherer, "Speech and emotional status", in J. K. Darby, ed., *Speech Evaluation in Psychiatry*, Grune & Stratton, Inc., New York, 1981.

Fig.10.9 Photo Copy of the published research work pages 4 & 5

444

445

## References

- [1] H. Stassen, "Modeling affect in terms of speech parameters", *Psychopathol.*, vol. 21, PP83-88, 1988.
- [2] D.J. France, R.G. Shiavi, S. Silverman, M. Silverman, and D.M. Wilkes, "Acoustical properties of speech as indicators of depression and suicidal risk", *IEEE Trans. BME.*, 47(7): PP829-837, 2000.
- [3] G. Fairbanks, *Voice and Articulation Drillbook*, Harper & Row, New York, 1960.
- [4] A. Ozdas, R. G. Shiavi, D. M. Wilkes, M. K. Silverman and S. E. Silverman, "Analysis of Vocal Tract Characteristics for Near-term Suicidal Risk Assessment", *Methods Info. in Medicine*, vol.43, PP36-38, 2004.
- [5] A. Ozdas, R. G. Shiavi, et.al., "Investigation of Vocal Jitter and Glottal Flow Spectrum as Possible Cues for Depression and Near-Term Suicidal Risk", *IEEE Trans. BME.*, Vol. 51, PP 1530-1540, 2004.
- [6] K. Scherer, Nonlinguistic Vocal Indicators of Emotion and Psychopathology, in C. E. Izard, ed., *Emotions in Personality and Psychopathology*, Plenum Press, New York, 1979, PP 493-529.
- [7] K. R. Scherer, Vocal correlates of emotional arousal and affective disturbance, in H. Wagner and A. Manstead, eds., *Handbook of social psychophysiology*, Wiley, New York, 1989.
- [8] J. K. Darby, Speech and voice studies in psychiatric populations, in J. K. Darby, ed., *Speech Evaluation in Psychiatry*, Grune & Stratton, Inc., New York, 1981.
- [9] K. R. Scherer, Speech and emotional states, in J. K. Darby, ed., *Speech Evaluation in Psychiatry*, Grune and Stratton, Inc., New York, 1981.