

การเปรียบเทียบการจัดอันดับและมูลค่าความเสี่ยง
ระหว่างตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัยและตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย

นางสาวศรัณยา สมทรง

วิทยานิพนธ์นี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญาวิทยาศาสตรมหาบัณฑิต
สาขาวิชาสถิติ ภาควิชาสถิติ
คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย
ปีการศึกษา 2554
ลิขสิทธิ์ของจุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย

บทคัดย่อและแฟ้มข้อมูลฉบับเต็มของวิทยานิพนธ์ตั้งแต่ปีการศึกษา 2554 ที่ให้บริการในคลังปัญญาจุฬาฯ (CUIR)
เป็นแฟ้มข้อมูลของนิสิตเจ้าของวิทยานิพนธ์ที่ส่งผ่านทางบัณฑิตวิทยาลัย

The abstract and full text of theses from the academic year 2011 in Chulalongkorn University Intellectual Repository (CUIR)
are the thesis authors' files submitted through the Graduate School.

A COMPARISON ON RANKING AND VALUE AT RISK
BETWEEN THE HAZARD PROBIT MODEL AND
THE HAZARD PROBIT WITH GAUSSIAN COPULA MODEL

Miss Sarunya Somsong

A Thesis Submitted in Partial Fulfillment of the Requirements
for the Degree of Master of Science Program in Statistics
Department of Statistics
Faculty of Commerce and Accountancy
Chulalongkorn University
Academic Year 2011
Copyright of Chulalongkorn University

หัวข้อวิทยานิพนธ์

การเปรียบเทียบการจัดอันดับและมูลค่าความเสี่ยง
ระหว่างตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัยและตัวแบบเกาส์
เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย

โดย

นางสาวศรัณยา สมทรง

สาขาวิชา

สถิติ

อาจารย์ที่ปรึกษาวิทยานิพนธ์หลัก

ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร. เสกสรร เกียรติสุโขทัย

คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย อนุมัติให้รับวิทยานิพนธ์
ฉบับนี้เป็นส่วนหนึ่งของการศึกษาตามหลักสูตรปริญญามหาบัณฑิต

.....คณบดีคณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี
(รองศาสตราจารย์ ดร. พสุ เดชะรินทร์)

คณะกรรมการสอบวิทยานิพนธ์

..... ประธานกรรมการ
(รองศาสตราจารย์ ดร. วีระพร วีระถาวร)

..... อาจารย์ที่ปรึกษาวิทยานิพนธ์หลัก
(ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร. เสกสรร เกียรติสุโขทัย)

..... กรรมการ
(อาจารย์ ดร. อนุภาพ สมบูรณ์สวัสดิ์)

..... กรรมการภายนอกมหาวิทยาลัย
(อาจารย์ ดร. อรุณี กำลั้ง)

ศรัณยา สมทรง : การเปรียบเทียบการจัดอันดับและมูลค่าความเสี่ยงระหว่างตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัยและตัวแบบเกาส์เซียนคอปูลาโพรบิทแบบภาวะภัย. (A Comparison on Ranking and Value at Risk between the Hazard Probit Model and the Hazard Probit with Gaussian Copula Model) อ.ที่ปรึกษาวิทยานิพนธ์หลัก: ผศ. ดร. เสกสรร เกียรติสุไพบูรณ์, 89 หน้า.

งานวิจัยนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อเปรียบเทียบการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อและมูลค่าความเสี่ยงของตัวแบบคะแนนสินเชื่อ 2 ตัวแบบ คือ ตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกาส์เซียนคอปูลาโพรบิทแบบภาวะภัย โดยทำการศึกษาจากข้อมูลจำลองภายใต้เงื่อนไขต่อไปนี้ ข้อมูลเป็นแบบภาวะภัยซึ่งมีหลายช่วงเวลา ตัวแปรตามเป็นตัวแปรเชิงคุณภาพที่มีเพียง 2 ค่า โดยให้ค่าสังเกตของตัวแปรตามในช่วงเวลาเดียวกันมีความสัมพันธ์กันด้วยปัจจัยเกาส์เซียนคอปูลาเดียวกัน ซึ่งปัจจัยเกาส์เซียนคอปูลาสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1$, $\rho = 0.3$, $\rho = 0.5$ และ $\rho = 0.7$ และค่าสังเกตของตัวแปรตามในช่วงเวลาที่ต่างกันเป็นอิสระกัน ตัวแปรอิสระมีจำนวน 2 ตัวแปร ซึ่งจำลองจากการแจกแจงแบบปกติมาตรฐาน จำนวนระยะเวลาที่ใช้ในการทดลอง คือ 3, 6, 9 และ 12 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ในทุกๆ การทดลอง จำนวนการกระทำซ้ำในแต่ละสถานการณ์เป็น 100 รอบ เกณฑ์ในการตัดสินใจสำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ คือ ค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่างตัวแบบในการจัดอันดับเทียบกับตัวแบบของข้อมูล ส่วนเกณฑ์ในการตัดสินใจสำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต คือ ผลต่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตระหว่างตัวแบบประเมินความเสี่ยงเทียบกับตัวแบบของข้อมูล ทำการเปรียบเทียบโดยทดสอบสมมติฐานบนความแตกต่างของตัวชี้วัดของสองตัวแบบ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากการวิเคราะห์ผลการจำลองพบว่าการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อจากสองตัวแบบไม่แตกต่างกันอย่างมีนัยสำคัญในเกือบทุกกรณี ในขณะที่มูลค่าความเสี่ยงที่คำนวณจากสองตัวแบบแตกต่างกันอย่างมีนัยสำคัญในทุกกรณี ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

ภาควิชาสถิติ.....สถิติ..... ลายมือชื่อนิสิต.....
 สาขาวิชา.....สถิติ..... ลายมือชื่อ อ.ที่ปรึกษาวิทยานิพนธ์หลัก.....
 ปีการศึกษา.....2554.....

5281903626 : MAJOR STATISTICS

KEYWORDS : PROBIT MODEL / GAUSSIAN COPULA / VALUE AT RISK

SARUNYA SARUNYA : A COMPARISON ON RANKING AND VALUE AT RISK BETWEEN THE HAZARD PROBIT MODEL AND THE HAZARD PROBIT WITH GAUSSIAN COPULA MODEL. ADVISOR: ASST. PROF. SEKSAN KAITSUPAIBUL Ph.D., 89 pp.

The objective of this research is to compare the ranking of the fitted scores and the value at risk (VaR) obtained from two credit scoring models: hazard probit model and hazard probit with Gaussian copula model. The experiment is done under the following conditions. The data set contains data in multiple periods. The dependence variable is a binary variable. The observations of the dependence variable in the same period are correlated by a Gaussian copula factor at $\rho = 0.1$, $\rho = 0.3$, $\rho = 0.5$ and $\rho = 0.7$. The observations of the dependent variables from different periods are independent. There are two independence variables, which are simulated from the standard normal distribution. The numbers of the periods are 3, 6, 9, and 12. The number of data is 1,000 per periods. The performance measure for the credit score ranking is the rank correlation obtained from the scoring model and the data model. On the other hand, the performance measure for the credit value at risk (CVaR) is the difference of the CVaR obtained from the risk estimation model and that from the data model. The comparison is performed by testing hypotheses on the difference of the performance measures between the two models at significant levels of 0.05.

From the analysis, the fitted credit scores from the two models are not significantly different in most cases, while the values at risk from the two models are significantly different in all cases.

Department : Statistics Student's Signature

Field of Study : Statistics Advisor's Signature

Academic Year : 2011

กิตติกรรมประกาศ

วิทยานิพนธ์ฉบับนี้สำเร็จลุล่วงไปได้ด้วยความช่วยเหลือเป็นอย่างดีจาก ผู้ช่วยศาสตราจารย์ ดร. เสกสรร เกียรติสุไพบูรณ์ อาจารย์ที่ปรึกษาวิทยานิพนธ์ที่กรุณาให้คำแนะนำปรึกษาตลอดจนช่วยเหลือตรวจสอบ แก้ไขข้อบกพร่องต่างๆ เป็นอย่างดีจนกระทั่งวิทยานิพนธ์เสร็จสมบูรณ์ ผู้วิจัยขอกราบขอบพระคุณด้วยความรู้สึกซาบซึ้ง เคารพและสำนึกในพระคุณเป็นอย่างสูงไว้ ณ โอกาสนี้

ผู้วิจัยขอกราบขอบพระคุณ รองศาสตราจารย์ ดร. วีระพร วีระถาวร อาจารย์ ดร.อนุภาพ สมบูรณ์สวัสดิ์ และอาจารย์ ดร.อรุณี กำลัง ประธานกรรมการและกรรมการสอบวิทยานิพนธ์ ที่กรุณาตรวจสอบแก้ไขวิทยานิพนธ์ฉบับนี้ให้สมบูรณ์ยิ่งขึ้น และขอกราบขอบพระคุณคณาจารย์ทุกท่านที่กรุณาถ่ายทอดความรู้ให้แก่ผู้วิจัยจนกระทั่งสำเร็จการศึกษา

สุดท้ายนี้ผู้วิจัยใคร่ขอกราบขอบพระคุณ บิดา มารดา ที่ให้การส่งเสริม สนับสนุนด้านทุนการศึกษา รวมทั้งให้ความรักความอบอุ่นและให้กำลังใจดูแลเอาใจใส่ แก่ผู้วิจัยตลอดมาจนสำเร็จการศึกษา คุณค่าและประโยชน์ของวิทยานิพนธ์ฉบับนี้ผู้วิจัยขอมอบแต่ บิดา มารดา และผู้มีพระคุณทุกท่าน

สารบัญ

	หน้า
บทคัดย่อภาษาไทย.....	ง
บทคัดย่อภาษาอังกฤษ.....	จ
กิตติกรรมประกาศ.....	ฉ
สารบัญ.....	ช
สารบัญตาราง.....	ญ
สารบัญภาพ.....	ฎ
บทที่	
1 บทนำ.....	1
1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา.....	1
1.2 วัตถุประสงค์ของการวิจัย.....	2
1.3 คำจำกัดความที่ใช้ในการวิจัย.....	3
1.4 ขอบเขตของการวิจัย.....	4
1.5 ข้อจำกัดของการวิจัย.....	5
1.6 สมมติฐานการวิจัย.....	6
1.7 วิธีดำเนินการวิจัย.....	6
1.8 เกณฑ์การตัดสินใจ.....	8
1.9 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ.....	8
2 ทฤษฎีและสถิติที่เกี่ยวข้อง.....	9
2.1 ข้อมูลแบบภาวะภัย.....	9
2.2 ตัวแบบโพธิท.....	10
2.1.1 ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ.....	11
2.1.2 การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย.....	12

บทที่	หน้า
2.3 ตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย.....	14
2.1.3 ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ.....	14
2.1.4 การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย.....	15
2.4 เกาซ์เซียนคอปพูลา.....	16
2.5 ตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย.....	17
2.1.5 ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ.....	18
2.1.6 การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย.....	19
3 วิธีดำเนินการวิจัย.....	21
3.1 แผนการดำเนินงานวิจัย.....	21
3.2 ขั้นตอนในการดำเนินงานวิจัย.....	22
3.2.1 การจำลองข้อมูล.....	22
3.2.2 การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย.....	23
3.2.3 การคำนวณตัวชี้วัด.....	23
- การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ.....	24
- มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต.....	25
3.2.4 การเปรียบเทียบและสรุปผลการวิจัย.....	28
4 ผลการวิเคราะห์ข้อมูล.....	33
4.1 ผลการวิเคราะห์.....	35
4.1.1 การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ.....	35
4.1.2 มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต.....	42
4.2 ผลการเปรียบเทียบ.....	49
4.2.1 การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ.....	49
4.2.2 มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต.....	49

บทที่	หน้า
5	50
5.1	50
5.2	53
5.3	54
รายการอ้างอิง.....	55
ภาคผนวก.....	56
ภาคผนวก ก ตัวอย่างการประยุกต์ใช้งานการประเมินความเสี่ยงด้านเครดิต.....	57
ภาคผนวก ข กราฟ e.c.d.f. ระหว่างตัวแบบจริงและตัวแบบประมาณ.....	63
ภาคผนวก ค ตัวอย่างการใช้โปรแกรม R ในการดำเนินงานวิจัย.....	81
ประวัติผู้เขียนวิทยานิพนธ์.....	89

สารบัญตาราง

ตารางที่		หน้า
1.1	สรุปขอบเขตของการวิจัย.....	5
2.1	แสดงความแตกต่างความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจระหว่าง 3 ตัวแบบคือตัวแบบไพโรบิท ตัวแบบไพโรบิทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาไพโรบิทแบบภาวะภัย.....	19
4.1	สรุปกรณีศึกษาที่ใช้ทั้งหมดในงานวิจัย.....	35
4.2	แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของ กรณีศึกษาที่ 1.....	38
4.3	แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของ กรณีศึกษาที่ 2.....	39
4.4	แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของ กรณีศึกษาที่ 3.....	40
4.5	แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของ กรณีศึกษาที่ 4.....	41
4.6	แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ของ กรณีศึกษาที่ 1.....	45
4.7	แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ของ กรณีศึกษาที่ 2.....	46
4.8	แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ของ กรณีศึกษาที่ 3.....	47
4.9	แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ของ กรณีศึกษาที่ 4.....	48
5.1	สรุปผลการวิจัยในการทดสอบสมมติฐานเรื่องการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ.....	51
5.2	สรุปผลการวิจัยในการทดสอบสมมติฐานเรื่องมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต.....	52

สารบัญภาพ

แผนภาพที่		หน้า
1.1	แสดงภาพรวมของวิธีดำเนินงานวิจัย.....	7
3.1	แสดงขั้นตอนการดำเนินงานวิจัยทั้งหมด.....	29
3.2	แสดงขั้นตอนการจำลองข้อมูล.....	30
3.3	แสดงขั้นตอนการคำนวณตัวชี้วัดที่ 1 คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ.....	31
3.4	แสดงขั้นตอนการคำนวณตัวชี้วัดที่ 2 คือมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต.....	32

ภาพที่	หน้า
1.1	มูลค่าความเสียหายที่เปอร์เซ็นต์ไทล์ที่ 99..... 3
2.1	การจัดข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์แบบภาวะภัย..... 9
ข.1	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 1.1..... 65
ข.2	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 1.2..... 66
ข.3	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 1.3..... 67
ข.4	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 1.4..... 68
ข.5	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 2.1..... 69
ข.6	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 2.2..... 70

ภาพที่	หน้า
ข.14	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสี่ยงระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสี่ยงระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 4.2..... 78
ข.15	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสี่ยงระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสี่ยงระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 4.3..... 79
ข.16	แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสี่ยงระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสี่ยงระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และH_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 4.4..... 80

บทที่ 1

บทนำ

1.1 ความเป็นมาและความสำคัญของปัญหา

การดำเนินธุรกิจในปัจจุบันย่อมหลีกเลี่ยงการแข่งขันกันไม่พ้น ธุรกิจได้มีการวางแผนและการตัดสินใจได้อย่างถูกต้อง และทันต่อเหตุการณ์จะสามารถดำรงอยู่ได้ เป็นความจริงที่ยอมรับกันว่าการดำเนินธุรกิจใดๆของทุกองค์กรหรือหน่วยงานจะอยู่ภายใต้ความเสี่ยงของสิ่งที่จะเกิดขึ้นในอนาคต ดังนั้นปัจจัยหนึ่งที่จะเสริมความสามารถในการแข่งขันของธุรกิจ คือความสามารถในการพยากรณ์ และประเมินความเสี่ยงของสิ่งที่จะเกิดขึ้นในอนาคตได้อย่างแม่นยำ ตัวอย่างเช่น ธนาคารต้องทราบความเสี่ยงด้านเครดิตของการที่ลูกหนี้จะผิดนัดชำระหนี้ จึงต้องพยากรณ์ว่าโอกาสที่ลูกหนี้แต่ละคนจะผิดนัดชำระหนี้มีมากน้อยเพียงไร

ความเสี่ยงด้านเครดิต (Credit Risk) เป็นความเสี่ยงประเภทหนึ่งที่สำคัญในธุรกิจการเงิน เพราะมีผลอันสำคัญต่อรายได้หลักและฐานะเงินกองทุนของสถาบันการเงิน การบริหารความเสี่ยงด้านเครดิตอาศัยเครื่องมือทางสถิติเข้ามาช่วยในการประเมินความเสี่ยง ได้แก่ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ (Credit Score Ranking) และการคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต (Credit Value at Risk: CVaR) อย่างไรก็ตามการประเมินความเสี่ยงทั้ง 2 ใช้เครื่องมือสถิติที่มีข้อสมมติที่ขัดแย้งกัน โดยการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อมักมีข้อสมมติว่า การชำระหนี้ของลูกค้าในแต่ละค่าสังเกตเป็นอิสระซึ่งกันและกัน ส่วนการคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตมักมีข้อสมมติว่า การชำระหนี้ของลูกค้าในแต่ละค่าสังเกตมีความสัมพันธ์กัน ซึ่งการประเมินความเสี่ยงทั้ง 2 ประเภทนี้จะพิจารณาจากความเสี่ยงที่เกิดจากการผิดนัดชำระหนี้ (Default Risk) เดียวกัน คือโอกาสหรือความน่าจะเป็นที่ลูกค้าจะค้างชำระเงินกู้ภายในระยะเวลาที่กำหนด ปัญหาทางวิจัย คือการแสดงว่าการประเมินความเสี่ยงทั้ง 2 แบบได้รับผลกระทบมากน้อยเพียงไรจากข้อสมมติที่ขัดแย้งกัน

Tyler Shumway (2001) อาศัยตัวแบบความถดถอยโลจิสติกแบบภาวะภัย จัดอันดับคะแนนสินเชื่อของกลุ่มอุตสาหกรรมในประเทศสหรัฐอเมริกา จากข้อมูลตลาดหุ้นระหว่างปี ค.ศ. 1962 ถึง ค.ศ. 1992 ซึ่งพบว่าตัวประมาณที่ได้จากการวิเคราะห์แบบภาวะภัยเป็นตัวประมาณที่ไม่เอนเอียง มีความคงเส้นคงวา และให้เปอร์เซ็นต์ความถูกต้องของการพยากรณ์สูงกว่าตัวแบบสถิติ

Oldrich Alfons Vasicek (2002) อาศัยตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาซึ่งนำเสนอโดย David X. Li (2000) ในการประเมินมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต (Credit Value at Risk: CVaR) หรือมูลค่าความเสียหายสูงสุดที่คาดว่าจะเกิดขึ้นจากการผิดนัดชำระหนี้ของลูกค้า ภายใต้ระดับความเชื่อมั่นที่กำหนด ซึ่งตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลามีข้อสมมติว่าค่าสังเกตมีความสัมพันธ์กัน พบว่าตัวแบบดังกล่าวให้มูลค่าความเสียหายสูงสุดที่เหมาะสมจากการผิดนัดชำระหนี้ของลูกค้า และจากงานวิจัยของ Sunti Tirapat and Seksan Kiatsupaibul (2007) ได้พยากรณ์มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตเช่นเดียวกัน แต่ใช้ตัวแบบความถดถอยโลจิสติกที่มีข้อสมมติว่าค่าสังเกตเป็นอิสระต่อกัน และพบว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตที่คำนวณได้มีค่าต่ำกว่าที่ควรจะเป็น ซึ่งอาจเป็นผลจากความสัมพันธ์ของค่าสังเกตตามตัวแบบของ Oldrich Alfons Vasicek (2002) จากปัญหานี้จึงนำไปสู่งานวิจัยของ สุภัฏญา บุญมา (2551) และลดาวัลย์ ศรีดาเดช (2552) ซึ่งได้สร้างตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพบริท โดยมีการนำเอาความสัมพันธ์เกาส์เซียนคอปพูลาที่มีปัจจัยเดียวมาประกอบกับตัวแบบโพบริท งานวิจัยทั้งสองศึกษาการประมาณค่าพารามิเตอร์ของตัวแบบดังกล่าว แต่ไม่ได้ศึกษามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตที่ได้จากตัวแบบดังกล่าว

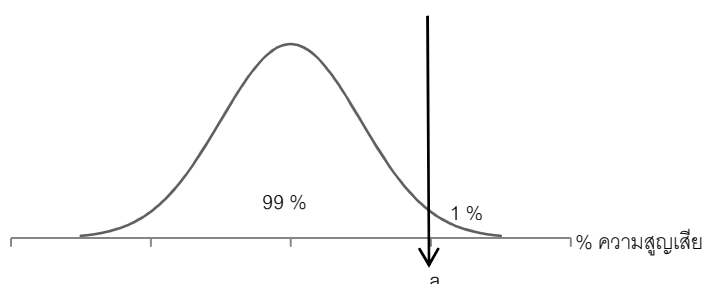
งานวิจัยนี้กำหนดว่าการผิดนัดชำระหนี้ของลูกค้าหรือตัวแปรตามในแต่ละค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกันมีความสัมพันธ์กันด้วยปัจจัยเกาส์เซียนคอปพูลาเดียวกัน นั่นคือการผิดนัดชำระหนี้เป็นไปตามตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพบริทแบบภาวะภัย (Hazard Probit with Gaussian Copula Model) ดังนั้นภายใต้ตัวแบบของข้อมูลดังกล่าว การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และการคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ด้วยตัวแบบที่ตรงกับข้อมูลซึ่งมีข้อสมมติว่าค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกันมีความสัมพันธ์กัน กับตัวแบบโพบริทแบบภาวะภัย (Hazard Probit Model) ของ Tyler Shumway (2001) ซึ่งมีข้อสมมติว่าค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกันเป็นอิสระกัน จะให้ผลที่แตกต่างกันอย่างไร

1.2 วัตถุประสงค์ของการวิจัย

1. เพื่อทำการเปรียบเทียบการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อระหว่างตัวแบบโพบริทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพบริทแบบภาวะภัย
2. เพื่อทำการเปรียบเทียบมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตระหว่างตัวแบบโพบริทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพบริทแบบภาวะภัย

1.3 คำจำกัดความที่ใช้ในการวิจัย

1. ข้อมูลแบบภาวะภัย (Hazard Data) คือ ข้อมูลที่ได้จากการแบ่งช่วงเวลาของการศึกษา ออกเป็นหลายช่วงเวลาย่อย และพิจารณาข้อมูลที่เปลี่ยนแปลงไปของตัวอย่างในช่วงเวลาย่อยเหล่านั้น
2. ตัวแบบโพรบิตแบบภาวะภัย (Hazard Probit Model) คือ ตัวแบบโพรบิตที่พิจารณาข้อมูลตามช่วงเวลา เมื่อไม่มีปัจจัยคอปพูลา
3. ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพรบิตแบบภาวะภัย (Hazard Probit with Gaussian Copula Model) คือ ตัวแบบโพรบิตที่พิจารณาข้อมูลตามช่วงเวลา เมื่อมีปัจจัย คอปพูลา
4. การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ (Credit Score Ranking) คือ การให้คะแนนคุณสมบัติของผู้กู้ เพื่อบ่งบอกระดับความเสี่ยงด้านเครดิต ซึ่งจะมีผลต่อการกำหนดวงเงินกู้ยืมและอัตราดอกเบี้ยเงินกู้ ซึ่งแสดงตัวอย่างการคำนวณไว้ในภาคผนวก ก
5. มูลค่าความเสี่ยง (Value at Risk: VaR) คือ ตัวเลขที่บอกความสูญเสียของสินทรัพย์เป็นเงินพร้อมทั้งบอกความเชื่อมั่นกำกับ โดยเกณฑ์ความเชื่อมั่นมักจะเท่ากับ 99% ดังนั้นมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตที่ 99% ความเชื่อมั่นจะเท่ากับ 99 เปอร์เซนต์ไทล์ของความสูญเสีย ซึ่งเป็นค่า a ดังภาพที่ 1.1



ภาพที่ 1.1 มูลค่าความเสี่ยง ที่เปอร์เซ็นต์ไทล์ 99

6. มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต (Credit Value at Risk: CVaR) คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตเมื่อสินทรัพย์ที่ต้องการประเมินความเสี่ยงเป็นเงินกู้ โดยความสูญเสียมักระบุเป็นอัตรา ซึ่งก็คืออัตราการผิดนัดชำระหนี้ (Default Rate) ซึ่งแสดงตัวอย่างการคำนวณไว้ในภาคผนวก ก

1.4 ขอบเขตของการวิจัย

1. ข้อมูลที่นำมาใช้ในงานวิจัยนี้ได้มาจากการจำลองข้อมูล โดยใช้โปรแกรม R ที่เป็นไปตามตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย กำหนดรูปแบบของข้อมูล ดังนี้

$$Y_{it} = \begin{cases} 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 1 & \text{(Default)} \\ 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* > 0 & \text{(Default)} \\ 0; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* \leq 0 & \text{(Not Default)} \end{cases}$$

$$\text{โดยที่ } Y_{it}^* = \sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it} + \varepsilon_{it}$$

$$\text{และ } \varepsilon_{it} = \sqrt{\rho} Z_t + \sqrt{1-\rho} e_{it}$$

$$\text{กำหนดให้ } Z_t \stackrel{iid}{\sim} N(0,1) \text{ และ } e_{it} \stackrel{iid}{\sim} N(0,1)$$

$$\text{เมื่อ } i = 1, 2, \dots, n_{t+1}, \quad t = 0, 1, 2, \dots, T$$

$$\text{และ } n_{t+1} = n_1 + n_2 + \dots + n_T = \sum_{t=1}^T n_t$$

โดยที่ i คือ หน่วยตัวอย่างที่ i

t คือ กลุ่มตัวอย่างหรือช่วงเวลา ที่ t

n_{t+1} คือ จำนวนตัวอย่างทั้งหมด

T คือ จำนวนกลุ่มตัวอย่างหรือช่วงเวลา

n_t คือ จำนวนตัวอย่างของช่วงเวลา ที่ t

2. กำหนดให้มีตัวแปรอิสระจำนวน 2 ตัวแปร และทั้ง 2 ตัวแปร มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐาน
3. กำหนดให้พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ที่มีค่าคงที่ คือ $\beta_{0,t} = -3$ พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$
4. กำหนดให้ปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูลาสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ
5. กำหนดจำนวนระยะเวลาที่ใช้ในการทดลอง (T) คือ 3, 6, 9 และ 12 ช่วงเวลา ตามลำดับ
6. กำหนดจำนวนหน่วยตัวอย่างเริ่มต้น ($n_{t=1}$) คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ในทุกๆ การทดลอง
7. กำหนดระดับนัยสำคัญ (α) ในการวิจัยครั้งนี้ คือ 0.05
8. กำหนดจำนวนการกระทำซ้ำในแต่ละสถานการณ์เป็น 100 รอบ

ตารางที่ 1.1 สรุปขอบเขตของการวิจัย

ลักษณะของข้อมูล	สัญลักษณ์	ขอบเขตของการวิจัย
ตัวแปรตาม (2 ค่า)	Y_{it}	1 และ 0
ตัวแปรอิสระ 2 ตัวแปร	$X_{1,it}$	$X_{1,it}^{iid} \sim N(0,1)$
	$X_{2,it}$	$X_{2,it}^{iid} \sim N(0,1)$
ปัจจัยเกาท์เซียนคอปพูลา	Z_t	$Z_t^{iid} \sim N(0,1)$
พารามิเตอร์ค่าคงที่	$\beta_{0,t}$	-3
พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ ความถดถอย	$\beta_{1,t}$	-0.71, -1.41, -3.54, -7.07
	$\beta_{2,t}$	0.71, 1.41, 3.54, 7.07
ค่าสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์	ρ	0.1, 0.3, 0.5, 0.7
จำนวนระยะเวลา	T	3, 6, 9, 12 ช่วงเวลา
จำนวนหน่วยตัวอย่างเริ่มต้น	$n_{t=1}$	1,000 ต่อช่วงเวลา
ระดับนัยสำคัญ	α	0.05
จำนวนการทำซ้ำ		100 รอบ

1.5 ข้อจำกัดของการวิจัย

1. การวิจัยครั้งนี้จะทำการศึกษาข้อมูลที่ได้จากการทดลองแบบปิด คือไม่มีหน่วยตัวอย่างเข้ามาใหม่และไม่มีหน่วยตัวอย่างภายใต้การทดลองออกจากกลุ่มทดลองในระหว่างการทดลอง นอกเสียจากจะเกิดเหตุการณ์ที่สนใจหรือสิ้นสุดเวลาของหน่วยตัวอย่างนั้น
2. การวิจัยครั้งนี้ลักษณะของข้อมูลที่ใช้เป็นการศึกษาแบบติดตามผล คือสังเกตข้อมูลตั้งแต่เริ่มเข้ามาในช่วงของการสังเกตจนกระทั่งเกิดเหตุการณ์ที่สนใจ หรือสิ้นสุดเวลาของหน่วยตัวอย่างนั้น หรือสิ้นสุดช่วงเวลาของการศึกษา
3. การวิจัยครั้งนี้จะพิจารณากรณีที่ช่วงเวลาเป็นแบบไม่ต่อเนื่องและมีความยาวของแต่ละช่วงเวลาเท่ากัน และข้อมูลจากการจำลองกำหนดให้เริ่มต้นเก็บข้อมูลที่เวลาเดียวกันคือ $t=0$ และจะเก็บข้อมูลเป็นระยะเวลา 3, 6, 9 และ 12 ช่วงเวลา

1.6 สมมติฐานการวิจัย

1. ตัวแบบเกอซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัยจะมีการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อได้ใกล้เคียงกับตัวแบบที่มีกำหนดค่าพารามิเตอร์จริง มากกว่าตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย
2. ตัวแบบเกอซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัยจะมีมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตมากกว่าตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย

1.7 วิธีดำเนินการวิจัย

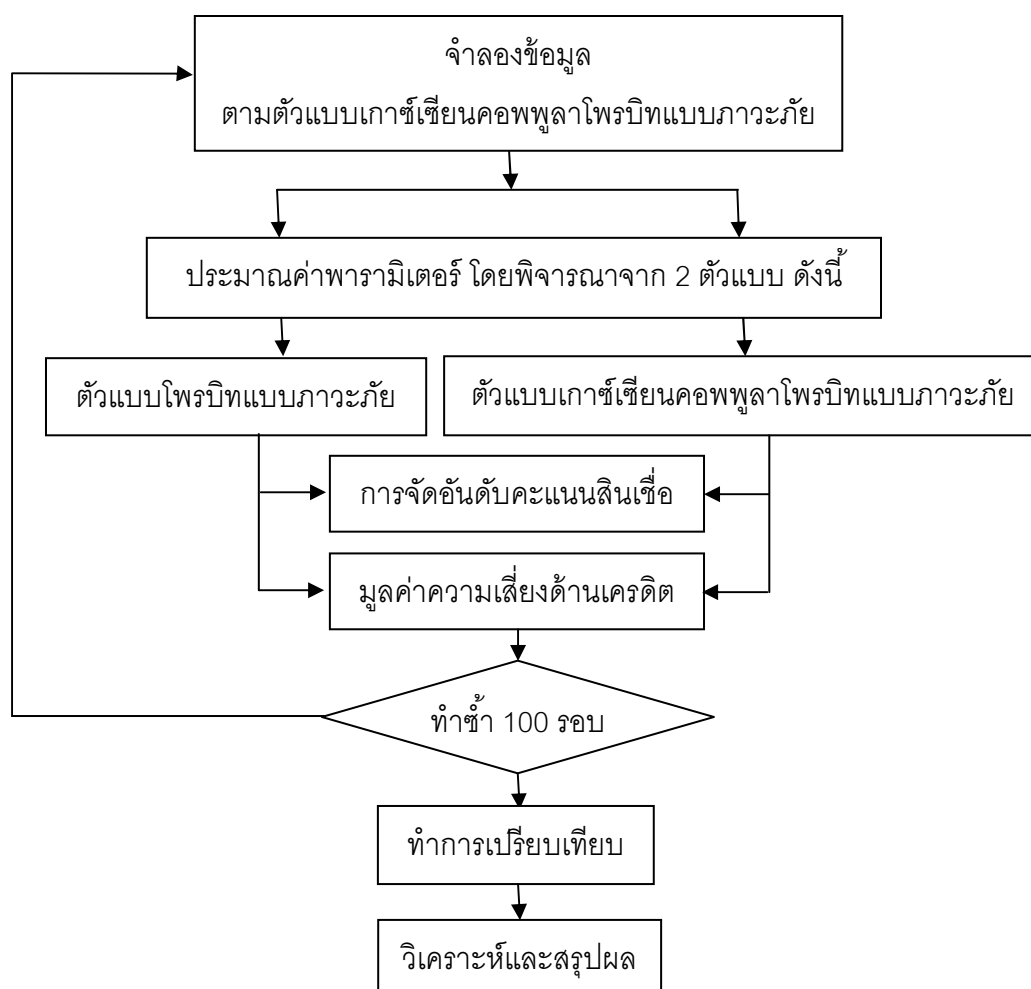
1. ทำการจำลองข้อมูลตามตัวแบบเกอซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย เมื่อเราทราบพารามิเตอร์ที่แท้จริง ตามขอบเขตของการวิจัย ดังตารางที่ 1.1
 - 1.1 โดยให้ตัวแปรตามในแต่ละค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกันมีความสัมพันธ์กันด้วยปัจจัยคอปพูลาเดียวกัน และตัวแปรตามในแต่ละค่าสังเกตในช่วงเวลาที่ต่างกันเป็นอิสระกันผ่านค่าสหสัมพันธ์ต่าง ๆ
 - 1.2 จากการจำลองข้อมูลในข้อ 1 ลักษณะของข้อมูลที่ใช้เป็นการศึกษาแบบติดตามผลคือจะสังเกตข้อมูลตั้งแต่เริ่มเข้ามาในช่วงเวลาของการสังเกตจนกระทั่งเกิดเหตุการณ์ที่สนใจ หรือสิ้นสุดเวลาของหน่วยตัวอย่างนั้น หรือสิ้นสุดช่วงเวลาของการศึกษา จะได้ตัวแปรตาม ซึ่งเป็นตัวแปรเชิงคุณภาพที่มีค่าได้เพียง 2 ค่า คือ 1 และ 0
2. ทำการประมาณค่าพารามิเตอร์จากตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกอซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย ตามลำดับ
3. จากข้อมูลการจำลองในข้อ 2 ทำการเปรียบเทียบระหว่าง 2 ตัวแบบคือ ตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกอซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย โดยพิจารณาตัวชี้วัดต่อไปนี้
 - 3.1 การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ (Credit Score Ranking) ในแต่ละตัวแบบคำนวณค่าสหสัมพันธ์ระหว่างอันดับจากตัวแบบนั้น ๆ กับอันดับจากตัวแบบจริง และพิจารณาความแตกต่างระหว่างสหสัมพันธ์อันดับที่คำนวณได้จาก 2 ตัวแบบ

3.2 มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต (Credit Value at Risk: CVaR) ในแต่ละตัวแบบคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตซึ่งคือเปอร์เซ็นต์ไทล์ที่ 99 ของอัตราการผิดนัดชำระหนี้จากตัวแบบนั้น ๆ กับตัวแบบจริง และพิจารณาความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตใน 3 ช่วงเวลาถัดไปที่คำนวณได้จาก 2 ตัวแบบ

4. ทำการเปรียบเทียบและสรุปผลงานวิจัย

จากวิธีการดำเนินงานวิจัยข้างต้นแบ่งออกเป็น 4 ขั้นตอนหลักๆ คือ การจำลองข้อมูล การประมาณค่าพารามิเตอร์ การคำนวณตัวชี้วัด และการเปรียบเทียบและสรุปผลการวิจัย ซึ่งแสดงไว้ดังแผนภาพที่ 1.1 ส่วนรายละเอียดวิธีการดำเนินงานวิจัยทั้งหมดจะกล่าวโดยละเอียดไว้ในบทที่ 3

แผนภาพที่ 1.1 แสดงภาพรวมของวิธีดำเนินงานวิจัย



1.8 เกณฑ์การตัดสินใจ

ตัวชี้วัดของการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ คือค่าสหสัมพันธ์อันดับเทียบกับตัวแบบจริง (ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย) ส่วนตัวชี้วัดของมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต คือวัดด้วยผลต่างของมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตเทียบกับตัวแบบจริง (ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย) การเปรียบเทียบทำโดยทดสอบสมมติฐานบนความแตกต่างระหว่างตัวชี้วัดของ 2 ตัวแบบ โดยกำหนดระดับนัยสำคัญ คือ 0.05

1.9 ประโยชน์ที่คาดว่าจะได้รับ

1. เพื่อประเมินคุณภาพของตัวแบบโพธิทที่นิยมใช้กันในการให้คะแนนสินเชื่อ
2. สามารถนำมาเป็นทางเลือกหนึ่งในการวิเคราะห์ข้อมูลในกรณีที่ตัวแปรตามเป็นตัวแปรเชิงคุณภาพที่มีเพียง 2 ค่า และแต่ละค่าสังเกตมีความสัมพันธ์กัน อันเนื่องมาจากยังมีปัจจัยหรือตัวแปรอิสระบางตัวที่ไม่สามารถสังเกตได้
3. เพื่อเป็นแนวทางในการวิเคราะห์ข้อมูลด้วยตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบมีภาวะภัย ซึ่งเพิ่มเติมจากกรณีตัวแบบโพธิทที่ใช้กันอยู่ทั่วไปในปัจจุบัน

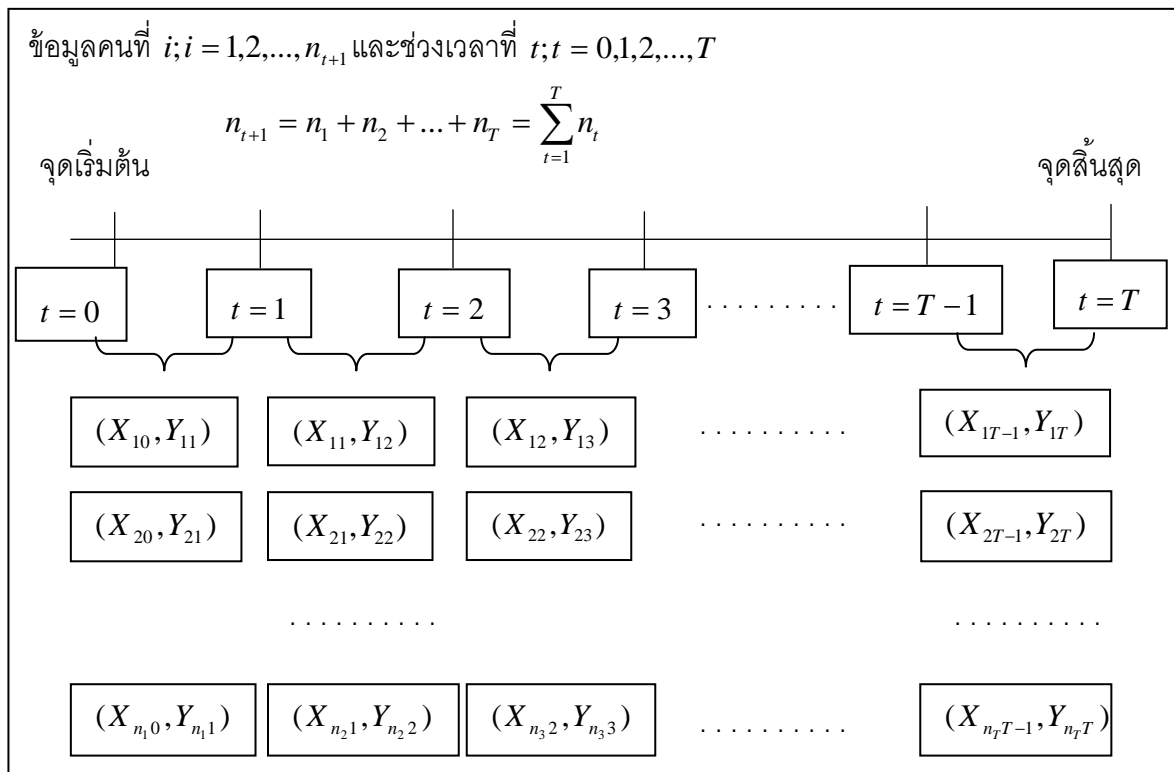
บทที่ 2

ทฤษฎีและสถิติที่เกี่ยวข้อง

ในงานวิจัยนี้มีทฤษฎีและสถิติที่เกี่ยวข้อง คือ ข้อมูลแบบภาวะภัย (Hazard Data) ตัวแบบโพรบิท (Probit Model) ตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย (Hazard Probit Model) เกาซ์เซียนคอปพูลา (Gaussian Copula) และตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย (Hazard Probit with Gaussian Copula Model) ซึ่งจะกล่าวถึงรายละเอียดตามลำดับ ดังต่อไปนี้

2.1 ข้อมูลแบบภาวะภัย (Hazard Data)

ข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์แบบภาวะภัย จะเป็นข้อมูลในหลายช่วงเวลา โดยข้อมูลของตัวแปรอิสระ (X_{it}) เป็นค่าที่จุดเริ่มต้นของแต่ละช่วงเวลาย่อย และข้อมูลของตัวแปรตาม (Y_{it}) เป็นค่าที่จุดสิ้นสุดของช่วงเวลาย่อยนั้นๆ ดังภาพที่ 2.1 แตกต่างจากข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์โดยทั่วไป หรือเรียกว่าการวิเคราะห์แบบสถิตย คือแต่ละหน่วยตัวอย่างจะมีเพียง 1 ชุดหรือ 1 ค่าสังเกตของตัวแปร กล่าวคือข้อมูลของตัวแปรอิสระที่จุดเริ่มต้นการศึกษาและข้อมูลของตัวแปรตามที่จุดสิ้นสุดการศึกษา



ภาพที่ 2.1 การจัดข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์แบบภาวะภัย

จากงานวิจัยของ วรูณี มูริกา (2551) การวิเคราะห์ตัวแบบโพรบิตแบบภาวะภัยที่ได้มีการแบ่งช่วงเวลาของการศึกษาออกเป็นหลายช่วงเวลาย่อย และพิจารณาข้อมูลที่เปลี่ยนแปลงไปของตัวอย่างในช่วงเวลาย่อยเหล่านั้น จะทำให้ได้ตัวประมาณที่มีประสิทธิภาพในการพยากรณ์ดีกว่าตัวแบบที่ได้จากการวิเคราะห์ตัวแบบโพรบิตแบบปกติ หรือตัวแบบโพรบิตแบบสถิติ ที่ในการวิเคราะห์จะพิจารณาข้อมูลเป็นเพียง 1 ช่วงเวลาเท่านั้น

ทั้งนี้เมื่อต้องการวิเคราะห์แบบภาวะภัย ควรมีการวางแผนการเก็บข้อมูลให้เข้ากับการวิเคราะห์แบบภาวะภัยตั้งแต่เริ่มต้น และการเก็บข้อมูลต้องมีความต่อเนื่อง เพื่อให้เกิดการใช้ประโยชน์จากข้อมูลได้อย่างเต็มที่ อีกทั้งการประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอยของตัวแบบโพรบิตแบบภาวะภัยจะเหมือนกับตัวแบบโพรบิตแบบปกติ โดยใช้วิธีภาวะน่าจะเป็นสูงสุดเช่นเดียวกัน ยกเว้นแต่การจัดข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์เท่านั้นที่ต่างกัน ซึ่งจะแสดงในหัวข้อ 2.2-2.3 ตามลำดับ

2.2 ตัวแบบโพรบิต (Probit Model)

ตัวแบบโพรบิตมีวัตถุประสงค์หลักคือ เพื่อมุ่งหาตัวแบบความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรตามและตัวแปรอิสระ โดยตัวแปรตามเป็นตัวแปรเชิงคุณภาพ 2 ลักษณะ หรือเรียกอีกอย่างหนึ่งว่าตัวแปรหุ่น (Dummy Variable) ที่มีค่าเป็น 0 หรือ 1 มีการแจกแจงแบบเบอร์นูลลี (Bernoulli Distribution) ส่วนตัวแปรอิสระสามารถเป็นได้ทั้งตัวแปรเชิงปริมาณอย่างเดียว หรือตัวแปรเชิงคุณภาพอย่างเดียว หรือจะมีทั้งตัวแปรเชิงปริมาณและตัวแปรเชิงคุณภาพก็ได้ เมื่อได้รูปแบบความสัมพันธ์ระหว่างข้อมูลแล้ว สามารถนำไปพยากรณ์โอกาสหรือความน่าจะเป็นที่ค่าสังเกตจะอยู่ในกลุ่มของเหตุการณ์ที่สนใจได้

เนื่องจากตัวแปรตาม (Y_i) มีค่าได้เพียง 2 ค่า คือ 0 และ 1 เป็นค่าที่สังเกตได้จากหน่วยตัวอย่างที่ $i; i = 1, 2, \dots, n$ โดยทำการปรับให้เป็นตัวแปรหุ่นจากตัวแปรแฝงซึ่งไม่สามารถเก็บข้อมูลหรือค่าสังเกตได้จริง จึงไม่ทราบค่าที่แท้จริงทราบแต่เพียงผลที่เกิดขึ้นเท่านั้น มีรูปแบบเป็นฟังก์ชันเชิงเส้นของตัวแปรอิสระ จำนวน $K+1$ ตัว ($1, X_{1i}, X_{2i}, \dots, X_{Ki}$) ที่สัมประสิทธิ์ความถดถอยแทนด้วย $\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_K$ และค่าความคลาดเคลื่อน แทนด้วย ε_i โดยที่ ε_i มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐาน เราเรียกตัวแปรแฝงดังกล่าวว่า ตัวแปรลาเทนท์ (Latent Variable) (Y_i^*) สามารถเขียนสมการแทนได้ ดังนี้

$$Y_i = \begin{cases} 1; & \text{if } Y_i^* > 0 & \text{(Default)} \\ 0; & \text{if } Y_i^* \leq 0 & \text{(Not Default)} \end{cases} \dots\dots\dots(2.1)$$

โดยที่ $Y_i^* = \sum_{k=0}^K \beta_k X_{k,i} + \varepsilon_i \dots\dots\dots(2.2)$

กำหนดให้ $\varepsilon_i \sim N(0,1)$

เมื่อ $i = 1, 2, \dots, n$

หรือเขียนตัวแปรแฝงให้อยู่ในรูปเมทริกซ์ ได้ดังนี้

$$Y^* = X\beta + \varepsilon$$

โดยที่ $X_{(n \times K)}$ คือ เมทริกซ์ของตัวแปรอิสระ

$\beta_{(K \times 1)}$ คือ เวกเตอร์ของพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย

$\varepsilon_{(n \times 1)}$ คือ เวกเตอร์สุ่มซึ่งแทนความคลาดเคลื่อน

2.2.1 ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ ($P(Y_i = 1)$)

จากสมการ (2.1) และ (2.2) ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ (p_i) เป็นดังนี้

$$\begin{aligned} p_i = P(Y_i = 1) &= P(Y_i^* > 0) \\ &= P\left(\sum_{k=0}^K \beta_k X_{k,i} + \varepsilon_i > 0\right) \\ &= P\left(\varepsilon_i > -\sum_{k=0}^K \beta_k X_{k,i}\right) \\ &= P\left(\varepsilon_i \leq \sum_{k=0}^K \beta_k X_{k,i}\right) \\ &= \Phi\left(\sum_{k=0}^K \beta_k X_{k,i}\right) \\ &= \Phi(X_i' \beta) \dots\dots\dots(2.3) \end{aligned}$$

โดยที่ Φ คือ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสม (Cumulative Distribution Function) ของค่าความคลาดเคลื่อน (ε_i) มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐาน

จากสมการ (2.3) เมื่อฟังก์ชันการแจกแจงสะสมของค่าความคลาดเคลื่อน (ε_i) มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐาน ซึ่งค่าของฟังก์ชันจะอยู่ระหว่าง 0 และ 1 มีรูปแบบของฟังก์ชันการแจกแจงเป็นดังนี้

$$p_i = \int_{-\infty}^{\eta_i} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{\varepsilon_i^2}{2}\right) d\varepsilon_i$$

กำหนดให้ $\eta_i = X_i' \beta$

และจะได้ว่า $p_i = \Phi(\eta_i)$

$$\eta_i = \Phi^{-1}(p_i) \dots\dots\dots(2.4)$$

จากสมการ (2.4) จะเรียกว่า การแปลงโพรบิท (Probit Transformation) ซึ่ง η_i เป็นตัวผกผันของการแจกแจงของตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงปกติมาตรฐาน (The Inverse of the Standard Cumulative Normal Distribution Function) และพบว่าการแปลงโพรบิทจะทำให้เราได้ความสัมพันธ์เชิงเส้นระหว่างตัวแปร และการวิเคราะห์ซึ่งอาศัยการแปลงดังกล่าวนี้เรียกว่า การวิเคราะห์แบบโพรบิท (Probit Analysis)

2.2.2 การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย

จากที่กล่าวมาแล้วว่า ตัวแปรตามเป็นตัวแปรเชิงคุณภาพ 2 ลักษณะ ที่มีค่าเป็น 0 หรือ 1 มีฟังก์ชันการแจกแจงแบบเบอร์นูลลี (Bernoulli Distribution) ดังนี้

$$P(Y_i = y_i) = p_i^{y_i} (1 - p_i)^{1-y_i} ; y_i = 0,1 \dots\dots\dots(2.5)$$

จากสมการ (2.5)

เมื่อ $y_i = 0$ จะได้ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่ไม่สนใจ คือ

$$P(Y_i = 0) = p_i^0 (1 - p_i)^{1-0} = 1 - p_i \quad \text{ซึ่ง } 0 \leq p_i \leq 1$$

และเมื่อ $y_i = 1$ จะได้ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ คือ

$$P(Y_i = 1) = p_i^1 (1 - p_i)^{1-1} = p_i \quad \text{ซึ่ง } 0 \leq p_i \leq 1$$

ตัวแบบโพรบิทจะใช้การประมาณค่าสัมประสิทธิ์ที่มีความถดถอยด้วยวิธีภาวะน่าจะเป็นสูงสุด (Maximum Likelihood Estimation) จากสมการ (2.5) จึงสามารถสร้างฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็น (Likelihood Function) ที่แปรผันตามค่าตัวแปรอิสระ ได้ดังนี้

$$L(\beta) = \prod_{i=1}^n P(Y_i = 1|X_i; \beta)^{y_i} P(Y_i = 0|X_i; \beta)^{1-y_i}$$

$$L(\beta) = \prod_{i=1}^n \Phi(t_i, X_i; \beta)^{y_i} [1 - \Phi(t_i, X_i; \beta)]^{1-y_i}$$

$$L(\beta) = \prod_{i=1}^n [\Phi(X_i' \beta)]^{y_i} [1 - \Phi(X_i' \beta)]^{1-y_i} \dots\dots\dots(2.6)$$

การหาค่าตัวประมาณค่าสัมประสิทธิ์ที่มีความถดถอยด้วยวิธีภาวะน่าจะเป็นสูงสุด คือ ต้องทำให้ $L(\beta)$ จากสมการ (2.6) มีค่ามากที่สุดโดยทำการหาอนุพันธ์เทียบกับ β ต่างๆ โดยเราสามารถเขียนให้อยู่ในรูปของลอการิทึม (Logarithm) หรือและฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็นลอการิทึม (Log-Likelihood Function) ได้ดังนี้

$$\ln L(\beta) = \sum_{i=1}^n \{y_i \cdot \ln[\Phi(X_i' \beta)] + (1 - y_i) \cdot \ln[1 - \Phi(X_i' \beta)]\}$$

$$= \sum_{y_i=0} \ln[1 - \Phi(X_i' \beta)] + \sum_{y_i=1} \ln[\Phi(X_i' \beta)] \dots\dots\dots(2.7)$$

จากสมการ (2.7) สามารถหาค่าพารามิเตอร์ของสัมประสิทธิ์ความถดถอย ($\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_K$) โดยการหาค่า First order condition ของฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็น ดังนี้

$$\frac{\partial \ln L(\beta)}{\partial \beta} = 0 \dots\dots\dots(2.8)$$

$$\frac{\partial \ln L(\beta)}{\partial \beta} = \sum_{i=1}^n \left[\frac{y_i \phi(\cdot)}{\Phi(\cdot)} + (1 - y_i) \left(\frac{-\phi(\cdot)}{1 - \Phi(\cdot)} \right) \right] x_i = 0$$

$$= \sum_{y_i=0} \left[\frac{-\phi(X_i' \beta)}{1 - \Phi(X_i' \beta)} \right] x_i \sum_{y_i=1} \left[\frac{\phi(X_i' \beta)}{\Phi(X_i' \beta)} \right] x_i = 0$$

โดยที่ ϕ คือ ฟังก์ชันความหนาแน่นของตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติ
 Φ คือ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสมของตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติ

2.3 ตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย (Hazard Probit Model)

ตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย ของ Tyler Shumway (2001) เป็นตัวแบบที่ตัวแปรตามในแต่ละค่าสังเกตเป็นอิสระซึ่งกันและกันตามระยะเวลาที่กำหนด ซึ่งการจัดข้อมูลแบบภาวะภัยเป็นไปตามภาพที่ 2.1 ตัวแบบเป็นดังนี้

$$Y_{it} = \begin{cases} 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 1 & \text{(Default)} \\ 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* > 0 & \text{(Default)} \\ 0; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* \leq 0 & \text{(Not Default)} \end{cases} \dots\dots\dots(2.9)$$

โดยที่ $Y_{it}^* = \sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it} + \varepsilon_{it} \dots\dots\dots(2.10)$

กำหนดให้ $\varepsilon_{it} \sim N(0,1)$

เมื่อ $i = 1, 2, \dots, n_{t+1}$, $t = 0, 1, 2, \dots, T$

และ $n_{t+1} = n_1 + n_2 + \dots + n_T = \sum_{t=1}^T n_t$

2.3.1 ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ ($P(Y_{it} = 1)$)

จากสมการ (2.9) และ (2.10) ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ (p_{it}) เป็นดังนี้

$$\begin{aligned} p_{it} &= P(Y_{it} = 1) = P(Y_{it}^* > 0) \\ &= P\left(\sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it} + \varepsilon_{it} > 0\right) \\ &= P\left(\varepsilon_{it} > -\sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it}\right) \\ &= P\left(\varepsilon_{it} \leq \sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it}\right) \\ &= \Phi\left(\sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it}\right) \\ &= \Phi(X'_{it} \beta) \dots\dots\dots(2.11) \end{aligned}$$

โดยที่ Φ คือ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสม (Cumulative Distribution Function) ของค่าความคลาดเคลื่อน (ε_{it}) มีการแจกแจงแบบปกติ

2.3.2 การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย

การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอยของตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัยจะเหมือนกับตัวแบบโพรบิท เพียงแต่มีการจัดข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์เท่านั้นที่แตกต่างกัน ดังนั้นจะใช้การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอยด้วยวิธีภาวะน่าจะเป็นสูงสุด (Maximum Likelihood Estimation) โดยมีรูปแบบของสมการฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็น (Likelihood Function) และฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็นลอการิทึม (Log-Likelihood Function) ที่แปรผันตามค่าตัวแปรอิสระ เป็นดังนี้

$$L(\beta) = \prod_{i=1}^{n_{t+1}} \{P(Y_{it} = 1|X_{it}; \beta)^{y_{it}} \prod_{j < t_i} P(Y_{it} = 0|X_{ij}; \beta)\}$$

$$L(\beta) = \prod_{i=1}^{n_{t+1}} \{\Phi(t_i, X_{it}; \beta)^{y_{it}} \prod_{j < t_i} [1 - \Phi(t_i, X_{ij}; \beta)]\}$$

$$L(\beta) = \prod_{i=1}^{n_{t+1}} \{[\Phi(X'_{it}\beta)]^{y_{it}} \prod_{j < t_i} [1 - \Phi(X'_{ij}\beta)]\}$$

$$\ln L(\beta) = \sum_{i=1}^{n_{t+1}} \{y_{it} \cdot \ln[\Phi(X'_{it}\beta)] + \sum_{j < t_i} \ln[1 - \Phi(X'_{ij}\beta)]\} \dots\dots\dots(2.12)$$

เมื่อ $t_i = \min\{t : Y_{it} = 1\}$

โดยที่ Φ คือ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสมของตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติ

จากสมการ (2.12) สามารถหาค่าพารามิเตอร์ของสัมประสิทธิ์ความถดถอย $(\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_K)$ เช่นเดียวกับตัวแบบโพรบิท จากสมการ (2.8) โดยการหาค่า First order condition ของฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็นต่อไป

การประมาณค่าตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัยจะยังไม่ถูกต้อง เพราะข้อมูลที่ใช้ในการวิเคราะห์นี้เป็นข้อมูลของค่าสังเกตที่เกิดขึ้นในหลายช่วงเวลา ซึ่งทำให้ข้อมูลบกพร่องในคุณสมบัติของความเป็นอิสระต่อกันระหว่างช่วงเวลาย่อย Tyler Shumway (2001) ได้แนะนำถึงวิธีการแก้ปัญหานี้ โดยจะต้องทำการปรับแก้ค่าสถิติทดสอบ (Likelihood Ratio Test) ซึ่งประมาณด้วยการแจกแจงไคสแควร์ (χ^2) โดยการหารด้วยจำนวนเฉลี่ยของค่าสังเกตที่ใช้ในการวิเคราะห์แบบภาวะภัย ต่อจำนวนค่าสังเกตที่ใช้ในการวิเคราะห์แบบปกติ ซึ่งจากการปรับจำนวนค่าสังเกตในตัวแบบภาวะภัยจึงเป็นการเหมาะสมแล้ว ดังนั้นจึงไม่จำเป็นต้องมีข้อสมมติที่ว่าค่าสังเกตในการวิเคราะห์ต้องเป็นอิสระต่อกัน

2.4 เกาซ์เซียนคอปพูลา (Gaussian Copula)

เกาซ์เซียนคอปพูลา เป็นฟังก์ชันการแจกแจงร่วมของตัวแปรสุ่มร่วมที่มีการแจกแจงแบบปกติ n ตัว (Multivariate Normal Variables) โดยที่แต่ละตัวมีการแจกแจงส่วนริม (Marginal Distribution) เป็นการแจกแจงแบบสม่ำเสมอ (Uniform Distribution) บนช่วง $[0,1]$ คือ $C : [0,1]^n \rightarrow [0,1]$ หรืออีกในหนึ่ง ก็คือ เป็นตัวแบบคอปพูลาที่มีโครงสร้างของความไม่อิสระของตัวแปรสุ่มร่วมที่มีการแจกแจงแบบปกติ (Multivariate Normal Variables) มีนิยามดังนี้

$$C_{\Sigma}^{Ga}(u) = C_{\Sigma}^{Ga}(u_1, u_2, \dots, u_n) = \Phi_{\Sigma}^n(\Phi^{-1}(u_1), \Phi^{-1}(u_2), \dots, \Phi^{-1}(u_n)) \quad \dots\dots\dots(2.13)$$

โดยที่ $C_{\Sigma}^{Ga}(u)$ คือ ฟังก์ชันการแจกแจงร่วมของเกาซ์เซียนคอปพูลา ซึ่ง $u_i \sim U(0,1)$

$$i = 1, 2, \dots, n$$

Σ คือ เมทริกซ์ความแปรปรวนร่วม

Φ_{Σ}^n คือ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสมของตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติ n ตัว ด้วยเมทริกซ์ Σ

Φ^{-1} คือ ตัวผกผันของแจกแจงสะสมของตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติ 1 ตัว (Univariate Standard Normal)

- สำหรับกรณีเกาซ์เซียนคอปพูลา 2 ตัวแปร นิยามดังนี้

$$\begin{aligned} C_{\rho}^{Ga}(u_1, u_2) &= \Phi_{\rho}(\Phi^{-1}(u_1), \Phi^{-1}(u_2)) \\ &= \int_{-\alpha}^{\Phi^{-1}(u_2)} \int_{-\alpha}^{\Phi^{-1}(u_1)} \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left(-\frac{s^2 - 2\rho st + t^2}{2(1-\rho^2)}\right) ds dt \end{aligned}$$

- สำหรับกรณีตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาแบบปัจจัยเดียว มีรูปแบบดังนี้

$$\varepsilon_i = \sqrt{\rho}Z_i + \sqrt{1-\rho}e_i \quad ; i = 1, 2, \dots, n$$

$$U_i = \Phi(\varepsilon_i)$$

และ c.d.f. ของ U_i คือ

$$C_{\Sigma}^{Ga}(u) = \Phi_{\Sigma}^n(\Phi^{-1}(u_1), \Phi^{-1}(u_2), \dots, \Phi^{-1}(u_n))$$

$$\text{โดยให้} \quad \Sigma = \begin{bmatrix} 1 & \rho & \cdots & \rho \\ \rho & 1 & \cdots & \rho \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \rho & \rho & \cdots & 1 \end{bmatrix} \quad \text{เมื่อ } \rho \text{ มีค่าบวก}$$

จากงานวิจัยของ ลีติมา จิระเศรษฐศิริ (2548) การหาปัจจัยคอปพูลา มีอยู่ด้วยกันหลายวิธี ในการวิจัยนี้ใช้วิธีเกาส์เซียนคอปพูลา ซึ่งเป็นวิธีการจำลองตัวแปรสุ่มร่วมเมื่อทราบการแจกแจง ส่วน نرم และ สหสัมพันธ์ เนื่องจากเป็นวิธีที่มีขั้นตอนที่ง่าย จึงได้รับความนิยมอย่างแพร่หลาย มากกว่าวิธีอื่น ๆ

2.5 ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย (Hazard Probit with Gaussian Copula Model)

ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย เป็นตัวแบบโพรบิทที่นำความสัมพันธ์แบบ เกาส์เซียนคอปพูลา และเวลาเข้ามาเกี่ยวข้อง กล่าวคือการจัดข้อมูลแบบภาวะภัยเป็นไปตามภาพ ที่ 2.1 แต่จะมีข้อสมมติเพิ่มเติมว่าตัวแปรตามในแต่ละค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกันมี ความสัมพันธ์กันด้วยปัจจัยคอปพูลาเดียวกัน ส่วนตัวแปรตามในแต่ละค่าสังเกตในช่วงเวลาที่ ต่างกันเป็นอิสระกัน ตัวแบบเป็นดังนี้

$$Y_{it} = \begin{cases} 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 1 & \text{(Default)} \\ 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* > 0 & \text{(Default)} \\ 0; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* \leq 0 & \text{(Not Default)} \end{cases} \quad \dots\dots\dots(2.14)$$

$$\text{โดยที่} \quad Y_{it}^* = \sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it} + \varepsilon_{it} \quad \dots\dots\dots(2.15)$$

$$\text{และ} \quad \varepsilon_{it} = \sqrt{\rho} Z_t + \sqrt{1-\rho} e_{it}$$

$$\text{กำหนดให้} \quad Z_t \stackrel{iid}{\sim} N(0,1) \quad \text{และ} \quad e_{it} \stackrel{iid}{\sim} N(0,1)$$

$$\text{เมื่อ} \quad i = 1, 2, \dots, n_{t+1}, \quad t = 0, 1, 2, \dots, T$$

$$\text{และ} \quad n_{t+1} = n_1 + n_2 + \dots + n_T = \sum_{t=1}^T n_t$$

2.5.1 ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ ($P(Y_{it} = 1 | Z_t)$)

จากสมการ (2.14) และ (2.15) และจากงานวิจัยของสุกัญญา บุญมา (2551) พบว่า หากเรากำหนดเงื่อนไขว่าค่าปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูลา (Z_t) เป็นตัวแปรที่ทราบค่า จึงพบว่าความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ (p_{it}) เมื่อทราบค่าปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูลา เป็นดังนี้

$$\begin{aligned}
 (p_{it} | Z_t) &= P(Y_{it} = 1 | Z_t) = P(Y_{it}^* > 0 | Z_t) \\
 &= P\left(\sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it} + \sqrt{\rho} Z_t + \sqrt{1-\rho} e_{it} > 0\right) \\
 &= P\left(e_{it} > -\left(\frac{\sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it}}{\sqrt{1-\rho}} + \sqrt{\frac{\rho}{1-\rho}} Z_t\right)\right) \\
 &= P\left(e_{it} \leq \frac{\sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it}}{\sqrt{1-\rho}} + \sqrt{\frac{\rho}{1-\rho}} Z_t\right) \\
 &= P\left(e_{it} \leq \frac{\beta_{0,t}}{\sqrt{1-\rho}} + \sqrt{\frac{\rho}{1-\rho}} Z_t + \frac{\sum_{k=1}^K \beta_{k,t} X_{k,it}}{\sqrt{1-\rho}}\right) \\
 &= P\left(e_{it} \leq \beta_{0,t}^* + \sum_{k=1}^K \beta_{k,t}^* X_{k,it}\right) \\
 &= P\left(e_{it} \leq \sum_{k=0}^K \beta_{k,t}^* X_{k,it}\right) \\
 &= \Phi\left(\sum_{k=0}^K \beta_{k,t}^* X_{k,it}\right) \\
 &= \Phi(X_{it}' \beta^*) \dots\dots\dots(2.16)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \text{เมื่อ} \quad \beta_{0,t}^* &= \frac{\beta_{0,t}}{\sqrt{1-\rho}} + \sqrt{\frac{\rho}{1-\rho}} Z_t \\
 \sum_{k=1}^K \beta_{k,t}^* &= \frac{\sum_{k=1}^K \beta_{k,t}}{\sqrt{1-\rho}}
 \end{aligned}$$

โดยที่ Φ คือ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสม (Cumulative Distribution Function) ของค่าความคลาดเคลื่อน (e_{it}) มีการแจกแจงแบบปกติ

จากสมการที่ (2.16) จะเห็นว่าเมื่อกำหนดให้ทราบค่าปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูลา (Z_t) เป็นตัวแปรที่ทราบค่า จะส่งผลให้เกิดความเป็นอิสระกันของข้อมูล และพบว่าตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพบริทแบบภาวะภัย นี้ ก็คือ ตัวแบบโพบริทแบบภาวะภัย นั่นเอง

2.5.2 การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย

การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอยของตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย จะเหมือนกับตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย ซึ่งก็เหมือนกับตัวแบบโพรบิทพื้นฐาน เพียงแต่พิจารณาความสัมพันธ์แบบเกาส์เซียนคอปพูลา และมีการจัดข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์เท่านั้นที่แตกต่างกัน ดังสังเกตได้จากความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจของทั้ง 3 ตัวแบบ ดังกล่าวที่มีลักษณะเหมือนกัน จากสมการที่ (2.3), (2.11), และ (2.16) ซึ่งแสดงไว้ในตารางที่ 2.1 ดังนี้

ตารางที่ 2.1 แสดงความแตกต่างความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจระหว่าง 3 ตัวแบบ คือตัวแบบโพรบิท ตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย

ความแตกต่าง	ตัวแบบโพรบิท	ตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย	ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพรบิทแบบภาวะภัย
ความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ	$\Phi\left(\sum_{k=0}^K \beta_k X_{k,i}\right)$ $= \Phi(X_i' \beta)$	$\Phi\left(\sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it}\right)$ $= \Phi(X_{it}' \beta)$	$\Phi\left(\sum_{k=0}^K \beta_{k,t}^* X_{k,it}\right)$ $= \Phi(X_{it}' \beta^*)$

ดังนั้นจะใช้การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอยด้วยวิธีภาวะน่าจะเป็นสูงสุด (Maximum Likelihood Estimation) โดยมีรูปแบบของสมการฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็น (Likelihood Function) และฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็นลอการิทึม (Log-Likelihood Function) ที่แปรผันตามค่าตัวแปรอิสระ เป็นดังนี้

$$L(\beta | Z_t) = \prod_{i=1}^{n_{t+1}} \{P(Y_{it} = 1 | X_{it}; \beta)^{y_{it}} \prod_{j < t_i} P(Y_{ij} = 0 | X_{ij}; \beta)\}$$

$$L(\beta | Z_t) = \prod_{i=1}^{n_{t+1}} \{\Phi(t_i, X_{it}; \beta)^{y_{it}} \prod_{j < t_i} [1 - \Phi(t_i, X_{ij}; \beta)]\}$$

$$L(\beta | Z_t) = \prod_{i=1}^{n_{t+1}} \{[\Phi(X_{it}' \beta^*)]^{y_{it}} \prod_{j < t_i} [1 - \Phi(X_{ij}' \beta^*)]\}$$

$$\ln L(\beta | Z_t) = \sum_{i=1}^{n_{t+1}} \{y_{it} \cdot \ln[\Phi(X_{it}' \beta^*)] + \sum_{j < t_i} \ln[1 - \Phi(X_{ij}' \beta^*)]\} \dots\dots\dots(2.17)$$

เมื่อ $t_i = \min\{t : Y_{it} = 1\}$

และ $X_{it}^* = [X'_{it}, Z'_t]$

โดยที่ Φ คือ ฟังก์ชันการแจกแจงสะสมของตัวแปรสุ่มที่มีการแจกแจงแบบปกติ

จากสมการ (2.17) สามารถหาค่าพารามิเตอร์ของสัมประสิทธิ์ความถดถอย $(\beta_0, \beta_1, \dots, \beta_K)$ เช่นเดียวกับตัวแบบโพรบิท จากสมการ (2.8) โดยการหาค่า First order condition ของฟังก์ชันภาวะน่าจะเป็นต่อไป

บทที่ 3

วิธีดำเนินการวิจัย

การวิจัยครั้งนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อทำการเปรียบเทียบ 2 ตัวชี้วัด คือ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ระหว่าง 2 ตัวแบบ คือ ตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย ซึ่งความแตกต่างระหว่าง 2 ตัวแบบอยู่ที่ข้อสมมติเรื่องความสัมพันธ์ของค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกัน โดยตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัยมีข้อสมมติว่าค่าสังเกตเป็นอิสระกัน ส่วนตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัยมีข้อสมมติว่าค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกันมีความสัมพันธ์กัน

การศึกษาเปรียบเทียบทำบนข้อมูลจำลอง โดยตัวแบบของข้อมูลจำลองเป็นตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย ดังนั้นการเปรียบเทียบในงานวิจัยนี้เป็นการศึกษาว่าการประมาณค่าพารามิเตอร์จากตัวแบบที่ผิดเพี้ยนจากข้อมูล (ตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย) กับตัวแบบที่ตรงกับข้อมูล (ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย) จะมีผลกระทบต่อดีกรีวัดอย่างไร

ในงานวิจัยนี้จะใช้สัญลักษณ์

HCopula_Real แทน ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย จากพารามิเตอร์จริง หรือจะเรียกโดยย่อว่าตัวแบบจริง

HCopula_Est แทน ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย จากพารามิเตอร์ประมาณ หรือตัวแบบที่ตรงกับข้อมูล

H_Est แทน ตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย จากพารามิเตอร์ประมาณ หรือตัวแบบที่ผิดเพี้ยนจากข้อมูล

การวิเคราะห์ข้อมูลทั้งหมดทำบนโปรแกรม R โดยวิเคราะห์ครอบคลุมตามขอบเขตของการวิจัย ในบทนี้จะกล่าวถึงแผนการดำเนินงานวิจัย และขั้นตอนในการดำเนินงานวิจัย ตามลำดับ

3.1 แผนการดำเนินงานวิจัย

1. ข้อมูลที่นำมาใช้ในงานวิจัยนี้ได้มาจากการจำลองข้อมูล โดยใช้โปรแกรม R ที่เป็นไปตามตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย

2. กำหนดให้มีตัวแปรอิสระจำนวน 2 ตัวแปร และทั้ง 2 ตัวแปร มีการแจกแจงแบบปกติมาตรฐาน
3. กำหนดให้พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ที่มีค่าคงที่ คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$
4. กำหนดให้ปัจจัยเกาส์เซียนคอพพูลาสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ
5. กำหนดจำนวนระยะเวลาที่ใช้ในการทดลอง (T) คือ 3, 6, 9 และ 12 ช่วงเวลา ตามลำดับ
6. กำหนดจำนวนหน่วยตัวอย่างเริ่มต้น ($n_{t=1}$) คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ในทุกๆ การทดลอง
7. กำหนดระดับนัยสำคัญ (α) ในการวิจัยครั้งนี้ คือ 0.05
8. กำหนดจำนวนการกระทำซ้ำในแต่ละสถานการณ์เป็น 100 รอบ

3.2 ขั้นตอนในการดำเนินงานวิจัย

ขั้นตอนในการดำเนินงานวิจัย แบ่งออกเป็น 4 ขั้นตอนหลักๆ คือ การจำลองข้อมูล การประมาณค่าพารามิเตอร์ การคำนวณตัวชี้วัด และการเปรียบเทียบและสรุปผลการวิจัย ซึ่งกล่าวโดยละเอียดในหัวข้อ 3.2.1-3.2.4 ตามลำดับ ดังนี้

3.2.1 การจำลองข้อมูล

ตัวแบบของข้อมูลจำลองเป็นตัวแบบเกาส์เซียนคอพพูลาโพธิทแบบภาวะภัย ค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกันมีความสัมพันธ์กัน กล่าวคือเป็นตัวแบบที่ตัวแปรตามในแต่ละค่าสังเกตในช่วงเวลาเดียวกันมีความสัมพันธ์กันด้วยปัจจัยคอพพูลาเดียวกัน และตัวแปรตามในแต่ละค่าสังเกตในช่วงเวลาที่ต่างกันเป็นอิสระกัน มีขั้นตอนดังนี้

1. พิจารณาตัวแบบเกาส์เซียนคอพพูลาโพธิทแบบภาวะภัย ที่มีตัวแปรอิสระ 2 ตัวแปร ($K=2$) มีตัวแบบดังนี้

$$Y_{it} = \begin{cases} 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 1 & \text{(Default)} \\ 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* > 0 & \text{(Default)} \\ 0; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* \leq 0 & \text{(Not Default)} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \text{โดยที่} \quad Y_{it}^* &= \sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it} + \varepsilon_{it} \\ \text{และ} \quad \varepsilon_{it} &= \sqrt{\rho} Z_t + \sqrt{1-\rho} e_{it} \\ \text{กำหนดให้} \quad Z_t &\overset{iid}{\sim} N(0,1) \quad \text{และ} \quad e_{it} \overset{iid}{\sim} N(0,1) \\ \text{เมื่อ} \quad i &= 1, 2, \dots, n_{t+1} \quad , \quad t = 0, 1, 2, \dots, T \\ \text{และ} \quad n_{t+1} &= n_1 + n_2 + \dots + n_T = \sum_{t=1}^T n_t \end{aligned}$$

2. จากข้อ 1 กำหนดค่าต่างๆ ในตัวแบบให้เป็นไปตามแผนการดำเนินงานวิจัย
3. จำลองข้อมูลตามตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย โดยพิจารณาตามช่วงเวลา กำหนดให้จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา จำลองข้อมูลดังนี้
 - เมื่อ $t = 1$ คำนวณค่า Y_{it}^* และ Y_{it} สำหรับ $i = 1, 2, \dots, n$
 - สำหรับ $t = 2, \dots, T$ คำนวณค่า Y_{it}^* และ Y_{it} สำหรับ i ในเซต S ซึ่งเป็นเซตของหน่วยตัวอย่างที่ $Y_{i(t-1)}$ เป็น 0
4. จากข้อ 3 จะได้ข้อมูลจำลอง (Hcopula_Real) นำไปทำการประมาณค่าพารามิเตอร์และคำนวณตัวชี้วัด คือ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ซึ่งจะกล่าวรายละเอียดในหัวข้อ 3.2.2-3.2.4 ต่อไป

3.2.2 การประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย

ในการวิจัยนี้ทำการเปรียบเทียบ ตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย เมื่อพิจารณาจากความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ จะมีการประมาณค่าพารามิเตอร์ของตัวแบบเหมือนกัน ซึ่งก็เหมือนกับตัวแบบโพธิทพื้นฐาน เพียงแต่มีการจัดข้อมูลสำหรับการวิเคราะห์เท่านั้นที่แตกต่างกัน ดังนั้นจะทำการประมาณค่าพารามิเตอร์ด้วยวิธีภาวะน่าจะเป็นสูงสุด (Maximum Likelihood Estimation) ซึ่งกล่าวโดยละเอียดแล้วในบทที่ 2

3.2.3 การคำนวณตัวชี้วัด

ตัวชี้วัดในงานวิจัยนี้ คือ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อและมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต เพื่อทำการเปรียบเทียบระหว่าง 2 ตัวแบบคือ ตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย และตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย ดังนี้

- **ตัวชี้วัดที่ 1 คือ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ** มีขั้นตอน ดังนี้

1. คำนวณคะแนนสินเชื่อ โดยพิจารณาจาก 3 ตัวแบบ คือ HCopula_Real, HCopula_Est และ H_Est
2. จากข้อ 1 คำนวณค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่างตัวแบบจริงและตัวแบบประมาณ คือ ค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real กับ HCopula_Est และค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real กับ H_Est จากสัมประสิทธิ์สหสัมพันธ์แบบสเปียร์แมน (Spearman Rank Correlation Coefficient หรือ Spearman's rho) ใช้สัญลักษณ์ r_s เป็นวิธีที่ใช้วัดความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปร หรือข้อมูล 2 ชุด โดยที่ตัวแปร หรือข้อมูล 2 ชุดนั้นจะต้องอยู่ในรูปของข้อมูลในมาตราจัดอันดับ (Ordinal Scale) ตามสูตรดังนี้

$$r_s = 1 - \frac{6 \sum_{i=1}^{n_{t+1}} d_i^2}{n_{t+1} (n_{t+1}^2 - 1)}$$

โดยที่ $d_i = R(X_i) - R(Y_i)$

d_i คือ ผลต่างของลำดับที่ของตัวแปรที่ 1 และลำดับที่ของตัวแปรที่ 2 ของหน่วยที่ i

X คือ ตัวแปรที่ 1 ซึ่งในที่นี้คือ คะแนนสินเชื่อจากตัวแบบที่กำหนด

Y คือ ตัวแปรที่ 2 ซึ่งในที่นี้คือ คะแนนสินเชื่อจากตัวแบบที่กำหนด

n_{t+1} คือ ขนาดของกลุ่มตัวอย่าง

3. จากข้อ 2 พิจารณาความแตกต่างของสหสัมพันธ์อันดับ โดยกระทำซ้ำ 100 รอบ
4. จากข้อ 3 ทำการทดสอบสมมติฐาน โดยใช้วิธีการทดสอบค่าเฉลี่ยของประชากร 2 กลุ่ม ซึ่งไม่เป็นอิสระต่อกัน (Paired t-test) กำหนดระดับนัยสำคัญ 0.05

กำหนดให้

$r_{s,12}$ คือ ค่าสหสัมพันธ์อันดับของ HCopula_Real และ HCopula_Est

$r_{s,13}$ คือ ค่าสหสัมพันธ์อันดับของ HCopula_Real และ H_Est

Δr_s คือ ความแตกต่างระหว่างค่าสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real, HCopula_Est และ ค่าสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real, H_Est

เขียนแทนด้วยสมการ ดังนี้

$$\Delta r_s = r_{s,12} - r_{s,13}$$

สมมติฐาน คือ

$$H_0 : \mu_{r_{s,12}} = \mu_{r_{s,13}}$$

$$H_1 : \mu_{r_{s,12}} \neq \mu_{r_{s,13}}$$

หรือสามารถเขียนได้อีกแบบ คือ

$$H_0 : \mu_{\Delta r_s} = 0$$

$$H_1 : \mu_{\Delta r_s} \neq 0$$

โดยที่ $\mu_{\Delta r_s} = \mu_{r_{s,12}} - \mu_{r_{s,13}}$

$\mu_{\Delta r_s}$ คือ ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real, HCopula_Est และค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real, H_Est

$\mu_{r_{s,12}}$ คือ ค่าคาดหวังของสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real และ HCopula_Est

$\mu_{r_{s,13}}$ คือ ค่าคาดหวังของสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real และ H_Est

ตัวสถิติที่ใช้ทดสอบ มีสูตรดังนี้

$$t_{cal} = \frac{\hat{\mu}_{\Delta r_s} - 0}{Std.Err_{\hat{\mu}_{\Delta r_s}}}$$

5. ทำการเปรียบเทียบและสรุปผล

- **ตัวชี้วัดที่ 2 คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต มีขั้นตอน ดังนี้**

1. คำนวณอัตราการผิดนัดชำระหนี้ จาก 3 ช่วงเวลาถัดไป โดยพิจารณาจาก 3 ตัวแบบ คือ HCopula_Real, HCopula_Est และ H_Est จำนวนหน่วยตัวอย่างเริ่มต้น ($n_{t=1}$) ในที่นี้ คือ 1,000 ตัวอย่าง โดยกระทำซ้ำ 1,000 รอบ ในการคำนวณอัตราการผิดนัดชำระหนี้ (d_t) คำนวณจากจำนวนการผิดนัดชำระหนี้ใน 3 ช่วงเวลา หารด้วยจำนวนหน่วยตัวอย่าง (n_t) มีสูตร ดังนี้

$$d_t = \frac{\sum_{i=1}^{n_{t=1}} Y_{it}}{n_{t=1}} ; t = 1,2,3 ; i = 1, \dots, n_{t=1}$$

โดยที่

$$Y_{it} = \begin{cases} 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 1 & \text{(Default)} \\ 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* > 0 & \text{(Default)} \\ 0; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* \leq 0 & \text{(Not Default)} \end{cases}$$

d_t คือ อัตราการผิดนัดชำระหนี้ในช่วงเวลาที่ t

คำนวณอัตราการผิดนัดชำระหนี้ (d_t) ใน 3 ช่วงเวลาถัดไป พิจารณาตามช่วงเวลาที่ทำในแต่ละรอบ ดังนี้

- เมื่อ $t = 1$ คำนวณค่า d_t เมื่อ $Y_{it} = 1$ สำหรับ $i = 1, 2, \dots, n$
 - สำหรับ $t = 2, 3$ คำนวณค่า d_t เมื่อ $Y_{it} = 1$ สำหรับ i ในเซต S ซึ่งเซตของหน่วยตัวอย่างที่ $Y_{i(t-1)}$ เป็น 0
2. จากข้อ 1 พิจารณามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต 99 เปอร์เซ็นไทล์ของการผิดนัดชำระหนี้ ของทั้ง 3 ตัวแบบ คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ HCopula_Real มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ HCopula_Est และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ H_Est
 3. จากข้อ 2 พิจารณาความแตกต่างของมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตระหว่างตัวแบบจริงและตัวแบบประมาณ โดยกระทำซ้ำ 100 รอบ
 4. จากข้อ 3 ทำการทดสอบสมมติฐาน โดยใช้วิธีการทดสอบค่าเฉลี่ยของประชากร 2 กลุ่มซึ่งไม่เป็นอิสระต่อกัน (Paired t-test) กำหนดระดับนัยสำคัญ 0.05

กำหนดให้

ΔX_1 คือ ความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est

ΔX_2 คือ ความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est

ΔX_3 คือ ความแตกต่างระหว่าง ΔX_2 และ ΔX_1

เขียนแทนด้วยสมการ ดังนี้

$$\Delta X_1 = VaR_1 - VaR_2$$

$$\Delta X_2 = VaR_1 - VaR_3$$

$$\Delta X_3 = \Delta X_2 - \Delta X_1$$

โดยที่ VaR_1 คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real

VaR_2 คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est

VaR_3 คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est

สมมติฐาน คือ

$$H_0 : \mu_{\Delta X_2} \leq \mu_{\Delta X_1}$$

$$H_1 : \mu_{\Delta X_2} > \mu_{\Delta X_1}$$

หรือสามารถเขียนได้อีกแบบ คือ

$$H_0 : \mu_{\Delta X_3} \leq 0$$

$$H_1 : \mu_{\Delta X_3} > 0$$

โดยที่ $\mu_{\Delta X_3} = \mu(VaR_2) - \mu(VaR_3)$

$\mu_{\Delta X_1}$ คือ ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est

$\mu_{\Delta X_2}$ คือ ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est

$\mu_{\Delta X_3}$ คือ ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est และค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est

ตัวสถิติที่ใช้ทดสอบ มีสูตรดังนี้

$$t_{cal} = \frac{(\hat{\mu}_{\Delta X_2} - \hat{\mu}_{\Delta X_1}) - 0}{Std.Err_{(\hat{\mu}_{\Delta X_2} - \hat{\mu}_{\Delta X_1})}}$$

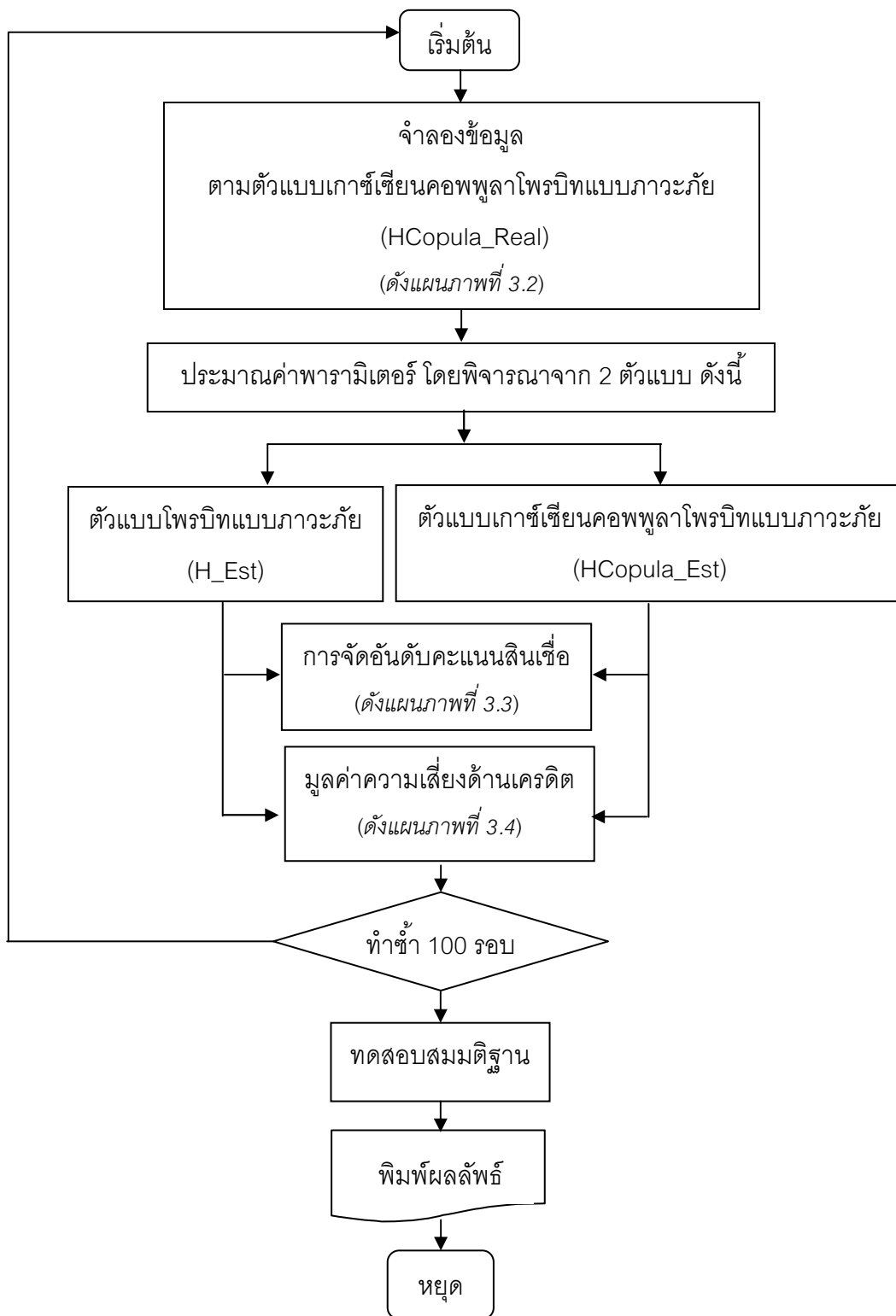
5. ทำการเปรียบเทียบและสรุปผล

3.2.4 การเปรียบเทียบและสรุปผลการวิจัย

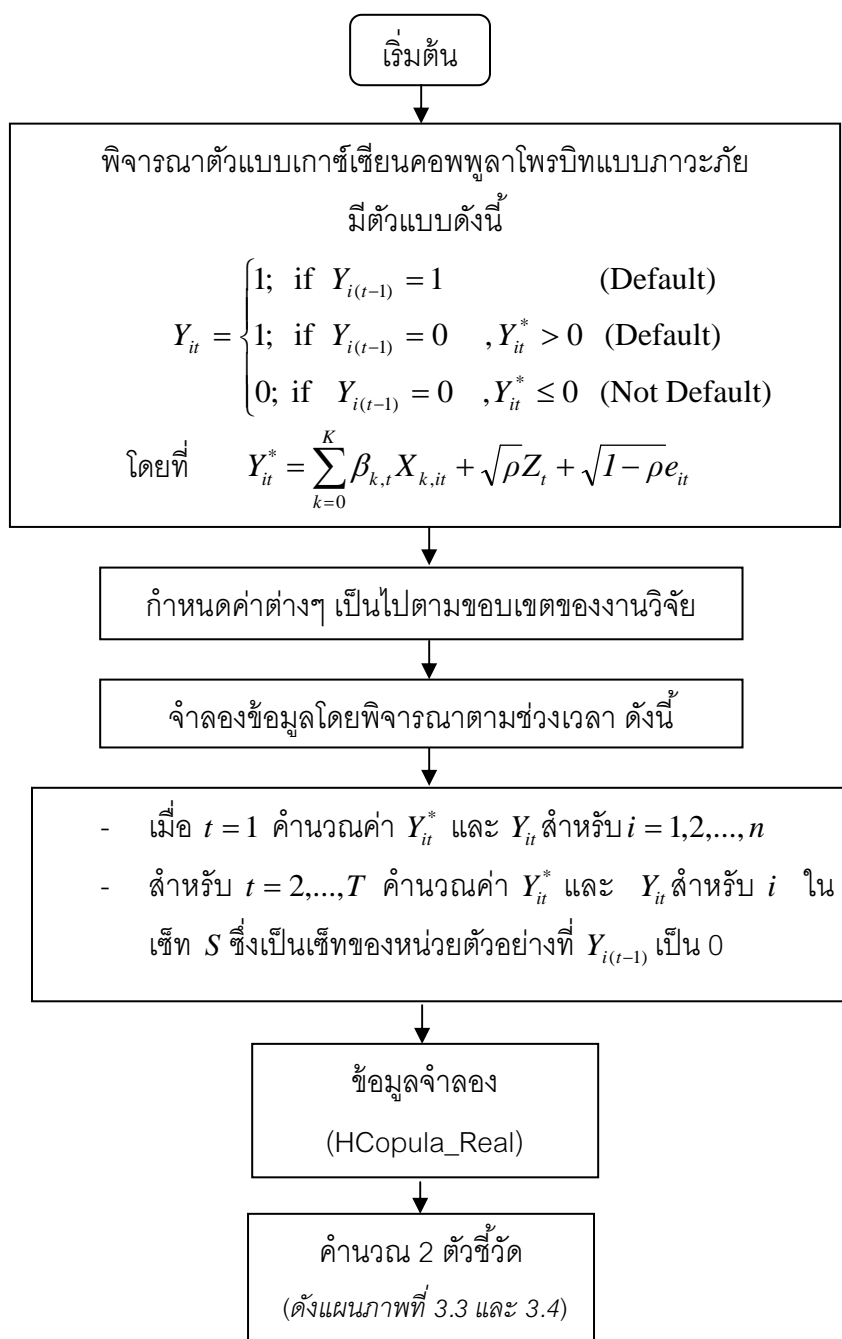
เมื่อจำลองข้อมูลภายใต้ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย คำนวณตัวชี้วัดทั้ง 2 ตัว คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตเรียบร้อยแล้ว จะนำผลการทดลองที่ได้มาสรุปในรูปแบบตาราง โดยแสดงผลการวิจัยแยกเป็น 2 หัวข้อ ตามตัวชี้วัด เพื่อให้ง่ายต่อการแสดงผลเปรียบเทียบในแต่ละกรณีศึกษา ซึ่งผลการวิเคราะห์จะกล่าวโดยละเอียดในบทที่ 4 และสรุปผลการวิจัย อภิปรายผล และข้อเสนอแนะ จะกล่าวโดยละเอียดในบทที่ 5

จากขั้นตอนการดำเนินงานวิจัยในหัวข้อ 3.2.1-3.2.4 ได้แสดงแผนภาพขั้นตอนเรียงตามหัวข้อขั้นตอนการดำเนินงานวิจัย แสดงในแผนภาพที่ 3.1-3.4 โดยแผนภาพที่ 3.1 แสดงขั้นตอนทั้งหมดในการดำเนินงานวิจัย แผนภาพที่ 3.2 แสดงขั้นตอนในการจำลองข้อมูล แผนภาพที่ 3.3 แสดงขั้นตอนในการคำนวณตัวชี้วัดที่ 1 คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ แผนภาพที่ 3.4 แสดงขั้นตอนในการคำนวณตัวชี้วัดที่ 2 คือมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ตามลำดับ

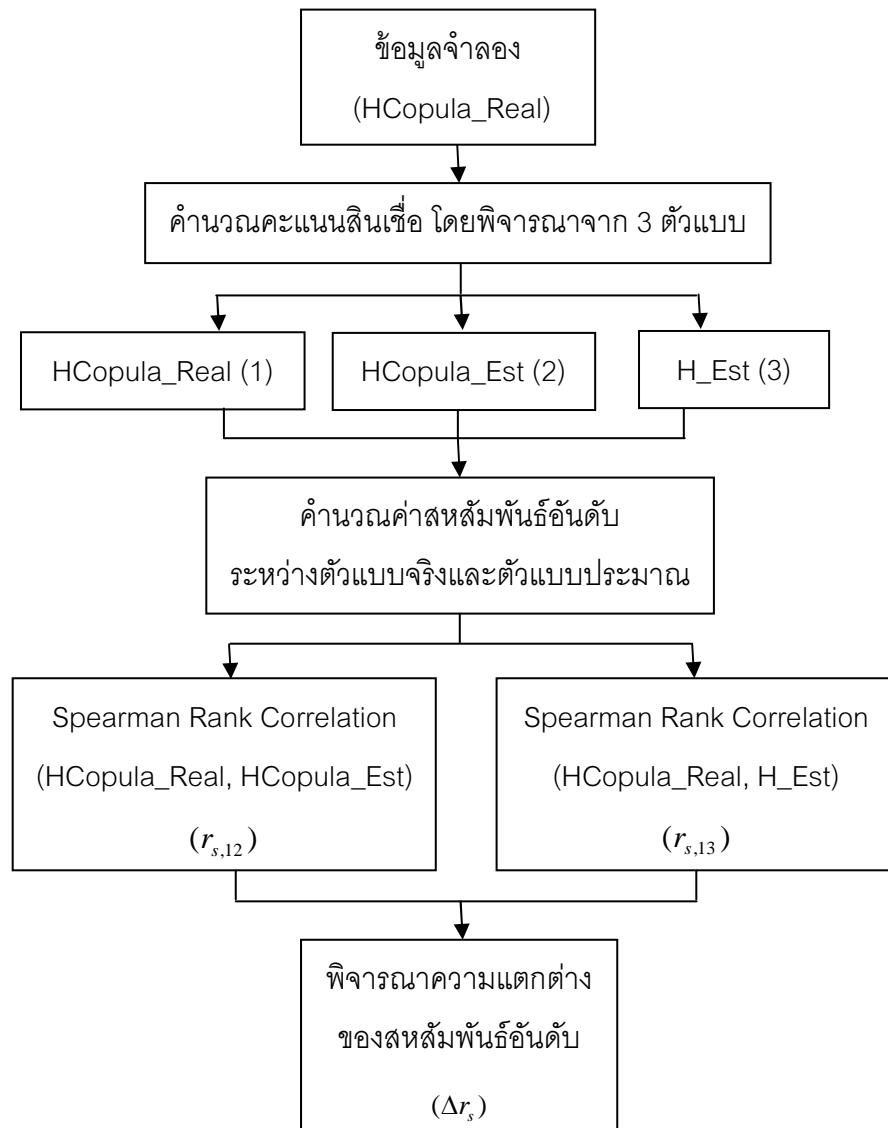
แผนภาพที่ 3.1 แสดงขั้นตอนการดำเนินงานวิจัยทั้งหมด



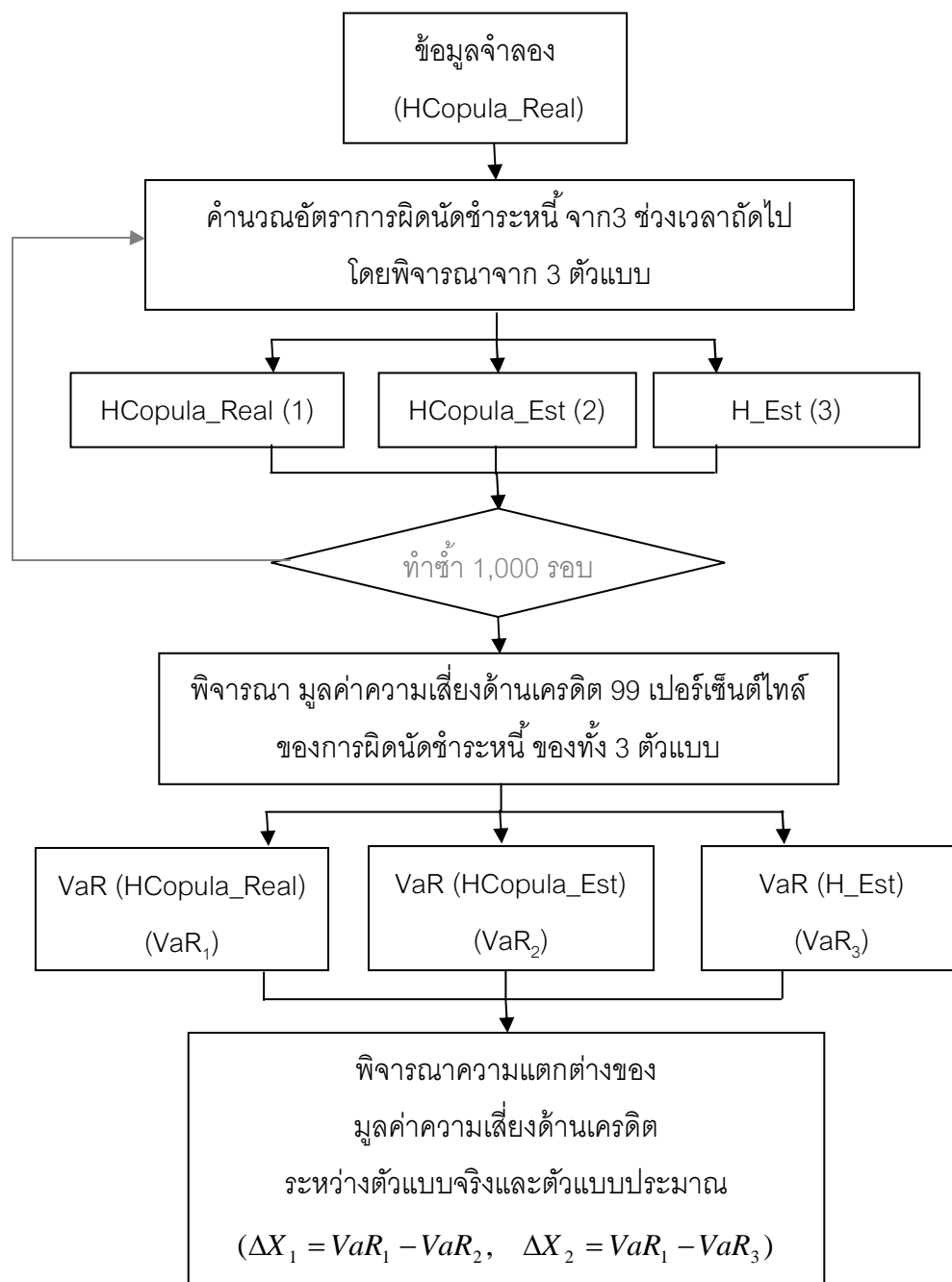
แผนภาพที่ 3.2 แสดงขั้นตอนการจำลองข้อมูล



แผนภาพที่ 3.3 แสดงขั้นตอนการคำนวณตัวชี้วัดที่ 1 คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ



แผนภาพที่ 3.4 แสดงขั้นตอนการคำนวณตัวชี้วัดที่ 2 คือมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต



บทที่ 4

ผลการวิเคราะห์ข้อมูล

การวิจัยครั้งนี้มีวัตถุประสงค์เพื่อทำการเปรียบเทียบ 2 ตัวชี้วัด คือ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ระหว่างการประมาณจาก 2 ตัวแบบ คือ ตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย (H_Est) และตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย (HCopula_Est) เมื่อข้อมูลจำลองจากตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย (HCopula_Real)

ในบทนี้จะกล่าวถึง ผลการวิเคราะห์ และผลการเปรียบเทียบ โดยในแต่ละหัวข้อจะแบ่งออกเป็น 2 หัวข้อย่อย ตามตัวชี้วัด คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ซึ่งทั้ง 2 ตัวชี้วัดนี้ จะมีการทดลองเหมือนกันในทุกกรณีศึกษาตามขอบเขตของงานวิจัย ซึ่งแบ่งออกเป็น 4 กรณีศึกษาใหญ่ ๆ ดังนี้

กรณีศึกษาที่ 1: พิจารณาจำนวนระยะเวลา 3 ช่วงเวลา

โดยกำหนดจำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ปัจจัยเกาส์เซียนคอปพูลาสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ที่กำหนดให้คงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ โดยพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย ($\beta_{1,t}, \beta_{2,t}$) แตกต่างกัน 4 คู่ แบ่งเป็น 4 กรณีศึกษาย่อย ดังนี้

กรณีศึกษาที่ 1.1: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -0.71$ และ $\beta_{2,t} = 0.71$

กรณีศึกษาที่ 1.2: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -1.41$ และ $\beta_{2,t} = 1.41$

กรณีศึกษาที่ 1.3: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -3.54$ และ $\beta_{2,t} = 3.54$

กรณีศึกษาที่ 1.4: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 7.07$

กรณีศึกษาที่ 2: พิจารณาจำนวนระยะเวลา 6 ช่วงเวลา

โดยกำหนดจำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ปัจจัยเกาส์เซียนคอปพูลาสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ที่กำหนดให้คงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ โดยพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย ($\beta_{1,t}, \beta_{2,t}$) แตกต่างกัน 4 คู่ แบ่งเป็น 4 กรณีศึกษาย่อย ดังนี้

กรณีศึกษาที่ 2.1: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -0.71$ และ $\beta_{2,t} = 0.71$

กรณีศึกษาที่ 2.2: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -1.41$ และ $\beta_{2,t} = 1.41$

กรณีศึกษาที่ 2.3: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -3.54$ และ $\beta_{2,t} = 3.54$

กรณีศึกษาที่ 2.4: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 7.07$

กรณีศึกษาที่ 3: พิจารณาจำนวนระยะเวลา 9 ช่วงเวลา

โดยกำหนดจำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ปัจจัยเกาซ์เซียนคอพพูลาสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ที่กำหนดให้คงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ โดยพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย ($\beta_{1,t}, \beta_{2,t}$) แตกต่างกัน 4 คู่ แบ่งเป็น 4 กรณีศึกษาย่อย ดังนี้

กรณีศึกษาที่ 3.1: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -0.71$ และ $\beta_{2,t} = 0.71$

กรณีศึกษาที่ 3.2: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -1.41$ และ $\beta_{2,t} = 1.41$

กรณีศึกษาที่ 3.3: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -3.54$ และ $\beta_{2,t} = 3.54$

กรณีศึกษาที่ 3.4: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 7.07$

กรณีศึกษาที่ 4: พิจารณาจำนวนระยะเวลา 12 ช่วงเวลา

โดยกำหนดจำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ปัจจัยเกาซ์เซียนคอพพูลาสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ที่กำหนดให้คงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ โดยพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย ($\beta_{1,t}, \beta_{2,t}$) แตกต่างกัน 4 คู่ แบ่งเป็น 4 กรณีศึกษาย่อย ดังนี้

กรณีศึกษาที่ 4.1: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -0.71$ และ $\beta_{2,t} = 0.71$

กรณีศึกษาที่ 4.2: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -1.41$ และ $\beta_{2,t} = 1.41$

กรณีศึกษาที่ 4.3: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -3.54$ และ $\beta_{2,t} = 3.54$

กรณีศึกษาที่ 4.4: พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $\beta_{1,t} = -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 7.07$

จากกรณีศึกษาทั้ง 4 จะเห็นว่า สิ่งที่เหมาะสมกันในทุกการทดลอง คือพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย ($\beta_{1,t}, \beta_{2,t}$) 4 คู่ แยกออกมาเป็น 4 กรณีศึกษาย่อย โดยที่แต่ละกรณีศึกษาย่อยจะพิจารณาปัจจัยเกาซ์เซียนคอพพูลาที่มีความสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และจำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ส่วนสิ่งที่แตกต่างกันในการทดลอง คือจำนวนระยะเวลา และพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย ($\beta_{1,t}, \beta_{2,t}$) 4 คู่ ที่แต่ละคู่แตกต่างกัน โดยการกระทำซ้ำในแต่ละสถานการณ์เป็น 100 รอบ สรุปกรณีศึกษาที่ใช้ทั้งหมดในงานวิจัย ดังตารางที่ 4.1

ตารางที่ 4.1 สรุปกรณีศึกษาทั้งหมดในงานวิจัย

กรณีศึกษาที่	จำนวนระยะเวลา	พารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย (แต่ละกรณีพิจารณา $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ)	
		$\beta_{1,t}$	$\beta_{2,t}$
1	3 (ช่วงเวลา)	-0.71, -1.41, -3.54, -7.07	0.71, 1.41, 3.54, 7.07
2	6 (ช่วงเวลา)	-0.71, -1.41, -3.54, -7.07	0.71, 1.41, 3.54, 7.07
3	9 (ช่วงเวลา)	-0.71, -1.41, -3.54, -7.07	0.71, 1.41, 3.54, 7.07
4	12 (ช่วงเวลา)	-0.71, -1.41, -3.54, -7.07	0.71, 1.41, 3.54, 7.07

4.1 ผลการวิเคราะห์

การวิจัยครั้งนี้แสดงผลการวิเคราะห์เป็น 2 หัวข้อตามตัวชี้วัด คือ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ตามลำดับ ดังนี้

4.1.1 การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ

การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ คำนวณจากคะแนนสินเชื่อของตัวแบบ เพื่อคำนวณค่าสหสัมพันธ์อันดับ ในงานวิจัยนี้สนใจศึกษาว่า เมื่อขาดปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูลาในตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย ซึ่งมักพบในการประยุกต์ใช้งานจริง จะทำให้การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของลูกค้าผิดพลาดหรือไม่ โดยถือว่าการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อจากตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัยเป็นการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อที่ถูกต้อง ผลการวิจัยจะแบ่งออกเป็น 4 กรณีศึกษา ดังที่กล่าวมาแล้วข้างต้น

โดยทั้ง 4 กรณีศึกษา ของการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อสำหรับงานวิจัยนี้ ทำการทดสอบสมมติฐาน โดยใช้วิธีการทดสอบค่าเฉลี่ยของประชากร 2 กลุ่ม ซึ่งไม่เป็นอิสระต่อกัน (Paired t-test) กำหนดระดับนัยสำคัญ 0.05 โดยทำการคำนวณค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real กับ HCopula_Est และ สหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real กับ H_Est และพิจารณาความแตกต่างระหว่างสหสัมพันธ์อันดับทั้ง 2 ซึ่งเป็นไปตามสมมติฐาน ที่ 4.1 ดังนี้

กำหนดให้

$r_{s,12}$ คือ ค่าสหสัมพันธ์อันดับของ HCopula_Real และ HCopula_Est

$r_{s,13}$ คือ ค่าสหสัมพันธ์อันดับของ HCopula_Real และ H_Est

Δr_s คือ ความแตกต่างระหว่างค่าสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real, HCopula_Est และ ค่าสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real, H_Est

เขียนแทนด้วยสมการ ดังนี้

$$\Delta r_s = r_{s,12} - r_{s,13}$$

สมมติฐาน คือ

$$\begin{aligned} H_0 : \mu_{r_{s,12}} &= \mu_{r_{s,13}} \\ H_1 : \mu_{r_{s,12}} &\neq \mu_{r_{s,13}} \end{aligned} \quad \dots\dots\dots(4.1)$$

จากสมมติฐานที่ 4.1 สามารถเขียนได้อีกแบบ คือ

$$\begin{aligned} H_0 : \mu_{\Delta r_s} &= 0 \\ H_1 : \mu_{\Delta r_s} &\neq 0 \end{aligned}$$

โดยที่ $\mu_{\Delta r_s} = \mu_{r_{s,12}} - \mu_{r_{s,13}}$

$\mu_{\Delta r_s}$ คือ ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real, HCopula_Est และค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real, H_Est

$\mu_{r_{s,12}}$ คือ ค่าคาดหวังของสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real และ HCopula_Est

$\mu_{r_{s,13}}$ คือ ค่าคาดหวังของสหสัมพันธ์อันดับ HCopula_Real และ H_Est

ตัวสถิติที่ใช้ทดสอบ มีสูตรดังนี้

$$t_{cal} = \frac{\hat{\mu}_{\Delta r_s} - 0}{Std.Err_{\hat{\mu}_{\Delta r_s}}}$$

การสรุปผล คือจะปฏิเสธสมมติฐาน H_0 เมื่อค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญ (α) ในการวิจัยครั้งนี้ คือ 0.05 ซึ่งจะสามารถสรุปได้ว่า พบหลักฐานทางสถิติว่าการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วย H_Est มีความผิดพลาด

โดยที่ผลการวิเคราะห์ของการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ แสดงในรูปของตาราง ตามตารางที่ 4.2-4.5 ตามลำดับ ซึ่งในแต่ละตารางจะแสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ($\hat{\mu}_{\Delta r_t}$) ค่าสถิติทดสอบ (t) ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน (Std. Error) และค่า p-value ของแต่ละกรณีศึกษา โดยพิจารณาจากระยะเวลา (T) ในช่วงเวลาที่กำหนด จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่ามีความสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่าง ๆ และพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ ($\beta_{k,t}$) ต่างๆ ตามขอบเขตที่กำหนด รายละเอียดเป็นดังนี้

ตารางที่ 4.2 เป็นผลการศึกษาของ กรณีศึกษาที่ 1 เมื่อพิจารณาจำนวนระยะเวลา 3 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$ เป็นคู่ ตามลำดับ และปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่าสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ

ตารางที่ 4.3 เป็นผลการศึกษาของ กรณีศึกษาที่ 2 เมื่อพิจารณาจำนวนระยะเวลา 6 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$ เป็นคู่ ตามลำดับ และปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่าสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ

ตารางที่ 4.4 เป็นผลการศึกษาของ กรณีศึกษาที่ 3 เมื่อพิจารณาจำนวนระยะเวลา 9 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$ เป็นคู่ ตามลำดับ และปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่าสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ

ตารางที่ 4.5 เป็นผลการศึกษาของ กรณีศึกษาที่ 4 เมื่อพิจารณาจำนวนระยะเวลา 12 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$ เป็นคู่ ตามลำดับ และปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่าสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ

ตารางที่ 4.2 แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของ วิทยาลัยศึกษาที่ 1

T	$\beta_{k,t}$	ρ	$\hat{\mu}_{\Delta r_s}$	t	Std. Error	p-value
3	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	3.045E-05	0.534	5.705E-04	0.595
		0.3	5.191E-05	0.603	8.610E-04	0.548
		0.5	4.248E-05	0.547	7.762E-04	0.586
		0.7	2.001E-05	0.242	8.268E-04	0.809
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	2.258E-06	0.247	2.258E-06	0.805
		0.3	2.007E-05	1.365	1.470E-04	0.175
		0.5	-6.597E-06	-0.300	2.201E-04	0.765
		0.7	1.415E-05	1.209	1.171E-04	0.230
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	4.209E-06	1.750	2.405E-05	0.083
		0.3	4.342E-06	1.332	3.260E-05	0.186
		0.5	7.702E-07	0.293	2.629E-05	0.770
		0.7	1.863E-06	0.572	3.259E-05	0.569
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	-4.488E-08	-0.034	1.318E-05	0.973
		0.3	1.005E-06	0.887	1.132E-05	0.377
		0.5	4.283E-06	2.958	1.448E-05	0.004 *
		0.7	2.407E-06	1.635	1.472E-05	0.105

หมายเหตุ: * หมายถึง การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 4.2 เมื่อพิจารณา ค่า p-value ในการทดสอบ ตามสมมติฐานที่ 4.1 ในการทดลองซ้ำจำนวน 100 รอบ พบว่า เกือบทุกกรณีค่า p-value จะมากกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 จะมีเพียงกรณีเดียวเท่านั้นที่ค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 นั่นคือค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real, HCopula_Est ($\mu_{r_{s,12}}$) และ ค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real, H_Est ($\mu_{r_{s,13}}$) แตกต่างกันน้อย ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 หรือกล่าวโดยสรุป คือว่าการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วย H_Est มีความผิดพลาดน้อย

ตารางที่ 4.3 แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของ วิทยาลัยศึกษาที่ 2

T	$\beta_{k,t}$	ρ	$\hat{\mu}_{\Delta r_s}$	t	Std. Error	p-value
6	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	7.738E-05	1.673	4.626E-04	0.098
		0.3	8.090E-05	1.493	5.418E-04	0.139
		0.5	-8.634E-06	-0.174	4.977E-04	0.863
		0.7	6.853E-05	1.386	4.944E-04	0.169
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	4.354E-06	0.548	7.951E-05	0.585
		0.3	1.875E-05	1.559	1.203E-04	0.122
		0.5	9.677E-06	0.837	1.157E-04	0.405
		0.7	1.696E-05	1.205	1.408E-04	0.231
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	-7.760E-07	-0.347	2.237E-05	0.729
		0.3	2.540E-06	0.922	2.755E-05	0.359
		0.5	4.675E-06	1.347	3.470E-05	0.181
		0.7	3.938E-06	1.087	3.622E-05	0.280
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	-1.194E-06	-1.168	1.022E-05	0.246
		0.3	5.551E-07	0.490	1.134E-05	0.626
		0.5	3.020E-06	2.188	1.380E-05	0.031 *
		0.7	1.755E-06	1.536	1.143E-05	0.128

หมายเหตุ: * หมายถึง การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 4.3 เมื่อพิจารณา ค่า p-value ในการทดสอบ ตามสมมติฐานที่ 4.1 ในการทดลองซ้ำจำนวน 100 รอบ พบว่า เกือบทุกกรณีค่า p-value จะมากกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 จะมีเพียงกรณีเดียวเท่านั้นที่ค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 นั่นคือค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real, HCopula_Est ($\mu_{r_s,12}$) และ ค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real, H_Est ($\mu_{r_s,13}$) แตกต่างกันน้อย ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 หรือกล่าวโดยสรุป คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วย H_Est มีความผิดพลาดน้อย

ตารางที่ 4.4 แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของ วิทยาลัยศึกษาที่ 3

T	$\beta_{k,t}$	ρ	$\hat{\mu}_{\Delta r_s}$	t	Std. Error	p-value
9	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	-3.214E-05	-1.123	2.862E-04	0.264
		0.3	1.468E-05	0.541	2.711E-04	0.589
		0.5	3.391E-05	0.989	3.431E-04	0.325
		0.7	4.424E-05	0.764	5.788E-04	0.447
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	1.235E-06	0.253	4.884E-05	0.801
		0.3	1.176E-05	1.211	9.709E-05	0.229
		0.5	2.503E-05	3.060	8.177E-05	0.003 *
		0.7	2.737E-05	2.170	1.261E-04	0.032 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	1.082E-06	0.475	2.277E-05	0.636
		0.3	2.550E-06	1.133	2.252E-05	0.260
		0.5	5.690E-06	2.151	2.645E-05	0.034 *
		0.7	6.980E-06	2.200	3.173E-05	0.030 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	-7.238E-07	-0.788	9.181E-06	0.432
		0.3	2.179E-06	1.684	1.294E-05	0.095
		0.5	3.559E-06	2.422	1.469E-05	0.017 *
		0.7	2.178E-06	1.544	1.411E-05	0.126

หมายเหตุ: * หมายถึง การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 4.4 เมื่อพิจารณา ค่า p-value ในการทดสอบ ตามสมมติฐานที่ 4.1 ในการทดลองซ้ำจำนวน 100 รอบ พบว่า กรณีส่วนใหญ่ค่า p-value จะมากกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 จะมี 5 กรณี ที่ค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 นั่นคือค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real, HCopula_Est ($\mu_{r_{s,12}}$) และ ค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real, H_Est ($\mu_{r_{s,13}}$) แตกต่างกันน้อย ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 หรือกล่าวโดยสรุป คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วย H_Est มีความผิดพลาดน้อย

ตารางที่ 4.5 แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อของ กรณีศึกษาที่ 4

T	$\beta_{k,t}$	ρ	$\hat{\mu}_{\Delta r_s}$	t	Std. Error	p-value
12	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	4.046E-05	1.823	2.220E-04	0.071
		0.3	-2.410E-05	-0.813	2.963E-04	0.418
		0.5	3.941E-05	1.098	3.589E-04	0.275
		0.7	6.055E-05	1.367	4.428E-04	0.175
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	-4.189E-06	-0.673	6.224E-05	0.503
		0.3	1.398E-05	1.993	7.014E-05	0.049 *
		0.5	-3.995E-06	-0.414	9.663E-05	0.680
		0.7	-8.676E-07	-0.084	1.033E-04	0.933
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	3.568E-06	1.441	2.476E-05	0.153
		0.3	-5.944E-07	-0.254	2.340E-05	0.800
		0.5	3.171E-06	1.168	2.715E-05	0.246
		0.7	7.267E-06	2.820	2.577E-05	0.006 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	4.492E-07	0.451	9.959E-06	0.653
		0.3	1.043E-06	1.215	8.584E-06	0.227
		0.5	6.494E-07	0.530	1.224E-05	0.597
		0.7	2.210E-06	2.005	1.102E-05	0.048 *

หมายเหตุ: * หมายถึง การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 4.5 เมื่อพิจารณา ค่า p-value ในการทดสอบ ตามสมมติฐานที่ 4.1 ในการทดลองซ้ำจำนวน 100 รอบ พบว่า กรณีส่วนใหญ่ค่า p-value จะมากกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 จะมี 3 กรณี ที่ค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 นั่นคือค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real, HCopula_Est ($\mu_{r_{s,12}}$) และ ค่าคาดหวังของค่าสหสัมพันธ์อันดับระหว่าง HCopula_Real, H_Est ($\mu_{r_{s,13}}$) แตกต่างกันน้อย ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 หรือกล่าวโดยสรุป คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วย H_Est มีความผิดพลาดน้อย

4.1.2 มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต

มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต คำนวณจากเปอร์เซ็นต์ไทล์ที่ 99 ของอัตราการผิดนัดชำระหนี้ หรืออัตราการเกิดเหตุการณ์ที่สนใจ ในงานวิจัยนี้สนใจศึกษาว่า เมื่อใส่ปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูลาในแบบโพธิทแบบภาวะภัย จะทำให้มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตใกล้เคียงกับแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย (ตัวแบบจริง) มากกว่าเมื่อขาดปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูลาในแบบโพธิทแบบภาวะภัยหรือไม่ ผลการวิจัยแบ่งออกเป็น 4 กรณีศึกษา ดังที่กล่าวมาแล้วข้างต้น ซึ่งเหมือนกับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อทุกกรณี

โดยทั้ง 4 กรณีศึกษา ของมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตสำหรับงานวิจัยนี้ ทำการทดสอบสมมติฐาน โดยใช้วิธีการทดสอบค่าเฉลี่ยของประชากร 2 กลุ่ม ซึ่งไม่เป็นอิสระต่อกัน (Paired t-test) กำหนดระดับนัยสำคัญ 0.05 โดยทำการคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก 3 ตัวแบบ คือ HCopula_Real (ตัวแบบจริง), HCopula_Est, H_Est และพิจารณาความแตกต่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตใน 3 ช่วงเวลาถัดไป ระหว่างตัวแบบจริงเทียบกับตัวแบบประมาณ คือ HCopula_Real เทียบกับ HCopula_Est และ H_Est ซึ่งเป็นไปตามสมมติฐาน ที่ 4.2 ดังนี้

กำหนดให้

ΔX_1 คือ ความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est

ΔX_2 คือ ความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est

ΔX_3 คือ ความแตกต่างระหว่าง ΔX_2 และ ΔX_1

เขียนแทนด้วยสมการ ดังนี้

$$\Delta X_1 = VaR_1 - VaR_2$$

$$\Delta X_2 = VaR_1 - VaR_3$$

$$\Delta X_3 = \Delta X_2 - \Delta X_1$$

โดยที่ VaR_1 คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real

VaR_2 คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est

VaR_3 คือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est

สมมติฐาน คือ

$$\begin{aligned} H_0 : \mu_{\Delta X_2} &\leq \mu_{\Delta X_1} \\ H_1 : \mu_{\Delta X_2} &> \mu_{\Delta X_1} \end{aligned} \dots\dots\dots(4.2)$$

หรือสามารถเขียนได้อีกแบบ คือ

$$\begin{aligned} H_0 : \mu_{\Delta X_3} &\leq 0 \\ H_1 : \mu_{\Delta X_3} &> 0 \end{aligned}$$

โดยที่ $\mu_{\Delta X_3} = \mu(VaR_2) - \mu(VaR_3)$

$\mu_{\Delta X_1}$ คือ ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้าน
เครดิตจาก HCopula_Real และค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้าน
เครดิตจาก HCopula_Est

$\mu_{\Delta X_2}$ คือ ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้าน
เครดิตจาก HCopula_Real และค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้าน
เครดิตจาก H_Est

$\mu_{\Delta X_3}$ คือ ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้าน
เครดิตจาก H_Est และค่าคาดหวังมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก
HCopula_Est

ตัวสถิติที่ใช้ทดสอบ มีสูตรดังนี้

$$t_{cal} = \frac{(\hat{\mu}_{\Delta X_2} - \hat{\mu}_{\Delta X_1}) - 0}{Std.Err_{(\hat{\mu}_{\Delta X_2} - \hat{\mu}_{\Delta X_1})}}$$

การสรุปผล คือจะปฏิเสธสมมติฐาน H_0 เมื่อค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญ (α)
ในการวิจัยครั้งนี้ คือ 0.05 ซึ่งจะสามารถสรุปได้ว่า พบหลักฐานทางสถิติว่ามูลค่าความเสี่ยงด้าน
เครดิตของ H_Est มีค่าน้อยกว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ HCopula_Est

โดยที่ผลการวิเคราะห์ของมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต แสดงในรูปของตาราง ตามตารางที่ 4.6-4.9 ตามลำดับ ซึ่งในแต่ละตารางจะแสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ($\hat{\mu}_{XX_3}$) ค่าสถิติทดสอบ (t) ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน (Std. Error) และค่า p-value ของแต่ละกรณีศึกษา โดยพิจารณาจากระยะเวลา (T) ในช่วงเวลาที่กำหนด จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่ามีความสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่าง ๆ และพารามิเตอร์สัมพันธ์ ($\beta_{k,t}$) ต่างๆ ตามขอบเขตที่กำหนด รายละเอียดเป็นดังนี้

ตารางที่ 4.6 เป็นผลการศึกษาของ กรณีศึกษาที่ 1 เมื่อพิจารณาจำนวนระยะเวลา 3 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมพันธ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$ เป็นคู่ ตามลำดับ และปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่าสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ

ตารางที่ 4.7 เป็นผลการศึกษาของ กรณีศึกษาที่ 2 เมื่อพิจารณาจำนวนระยะเวลา 6 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมพันธ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$ เป็นคู่ ตามลำดับ และปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่าสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ตารางที่ 4.8 เป็นผลการศึกษาของ กรณีศึกษาที่ 3 เมื่อพิจารณาจำนวนระยะเวลา 9 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมพันธ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$ เป็นคู่ ตามลำดับ และปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่าสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ

ตารางที่ 4.9 เป็นผลการศึกษาของ กรณีศึกษาที่ 4 เมื่อพิจารณาจำนวนระยะเวลา 12 ช่วงเวลา จำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และพารามิเตอร์สัมพันธ์ความถดถอย 2 ตัว คือ $\beta_{1,t} = -0.71, -1.41, -3.54, -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 0.71, 1.41, 3.54, 7.07$ เป็นคู่ ตามลำดับ และปัจจัยเกาซ์เซียนคอปพูล่าสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ

ตารางที่ 4.6 แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ กรณีศึกษาที่ 1

T	$\beta_{k,t}$	ρ	$\hat{\mu}_{\Delta X_3}$	t	Std. Error	p-value
3	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	0.036	9.720	3.747E-02	2.229E-16 *
		0.3	0.094	8.835	1.068E-01	1.894E-14 *
		0.5	0.097	8.746	1.104E-01	2.952E-14 *
		0.7	0.123	7.805	1.571E-01	3.126E-12 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	0.034	12.167	2.820E-02	1.127E-21 *
		0.3	0.086	11.100	7.756E-02	2.213E-19 *
		0.5	0.112	14.799	7.601E-02	3.927E-27 *
		0.7	0.115	11.172	1.026E-01	1.551E-19 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	0.023	12.807	1.787E-02	4.967E-23 *
		0.3	0.049	13.635	3.566E-02	9.305E-25 *
		0.5	0.063	14.703	4.275E-02	6.140E-27 *
		0.7	0.071	11.839	6.015E-02	5.682E-21 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	0.012	13.111	9.216E-03	1.144E-23 *
		0.3	0.019	12.390	1.526E-02	3.781E-22 *
		0.5	0.030	12.113	2.492E-02	1.469E-21 *
		0.7	0.037	13.085	2.863E-02	1.299E-23 *

หมายเหตุ: * หมายถึง การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 4.6 เมื่อพิจารณา ค่า p-value ในการทดสอบ ตามสมมติฐานที่ 4.2 ในการทดลองซ้ำจำนวน 100 รอบ พบว่า ทุกกรณีมี ค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 ในทุกระดับสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ นั่นคือ มีนัยสำคัญทางสถิติที่บ่งบอกว่า ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est มีค่ามากกว่าค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 หรือกล่าวโดยสรุป คือพบหลักฐานทางสถิติว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ H_Est มีค่าน้อยกว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ HCopula_Est

ตารางที่ 4.7 แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ กรณีศึกษาที่ 2

T	$\beta_{k,t}$	ρ	$\hat{\mu}_{\Delta X_3}$	t	Std. Error	p-value
6	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	0.035	16.857	2.051E-02	3.731E-31 *
		0.3	0.068	16.135	4.239E-02	9.062E-30 *
		0.5	0.090	11.165	8.071E-02	1.602E-19 *
		0.7	0.129	10.273	1.259E-01	1.386E-17 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	0.042	18.830	2.239E-02	8.580E-35 *
		0.3	0.086	18.353	4.663E-02	6.221E-34 *
		0.5	0.103	18.082	5.710E-02	1.939E-33 *
		0.7	0.139	16.071	8.654E-02	1.203E-29 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	0.022	18.737	1.159E-02	1.264E-34 *
		0.3	0.042	21.782	1.929E-02	7.603E-40 *
		0.5	0.057	20.495	2.783E-02	1.069E-37 *
		0.7	0.066	16.766	3.960E-02	5.564E-31 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	0.013	18.336	7.014E-03	6.676E-34 *
		0.3	0.021	17.136	1.244E-02	1.106E-31 *
		0.5	0.031	14.471	2.139E-02	1.805E-26 *
		0.7	0.038	20.650	1.846E-02	5.818E-38 *

หมายเหตุ: * หมายถึง การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 4.7 เมื่อพิจารณา ค่า p-value ในการทดสอบ ตามสมมติฐานที่ 4.2 ในการทดลองซ้ำจำนวน 100 รอบ พบว่า ทุกกรณีมี ค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 ในทุกระดับสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ นั่นคือ มีนัยสำคัญทางสถิติที่บ่งบอกว่า ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est มีค่ามากกว่าค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 หรือกล่าวโดยสรุป คือพบหลักฐานทางสถิติว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ H_Est มีค่าน้อยกว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ HCopula_Est

ตารางที่ 4.8 แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ กรณีศึกษาที่ 3

T	$\beta_{k,t}$	ρ	$\hat{\mu}_{\Delta X_3}$	t	Std. Error	p-value
9	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	0.036	20.525	1.733E-02	9.486E-38 *
		0.3	0.065	14.972	4.331E-02	1.771E-27 *
		0.5	0.085	14.858	5.745E-02	2.986E-27 *
		0.7	0.098	11.480	8.530E-02	3.358E-20 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	0.045	25.189	1.799E-02	3.798E-45 *
		0.3	0.081	21.844	3.717E-02	6.015E-40 *
		0.5	0.111	17.912	6.185E-02	3.984E-33 *
		0.7	0.148	16.949	8.719E-02	2.495E-31 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	0.027	22.663	1.174E-02	2.865E-41 *
		0.3	0.042	20.927	2.013E-02	1.985E-38 *
		0.5	0.062	20.176	3.063E-02	3.753E-37 *
		0.7	0.078	21.719	3.610E-02	9.647E-40 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	0.014	21.785	6.428E-03	7.521E-40 *
		0.3	0.023	19.658	1.163E-02	2.953E-36 *
		0.5	0.034	20.965	1.624E-02	1.715E-38 *
		0.7	0.042	21.353	1.980E-02	3.865E-39 *

หมายเหตุ: * หมายถึง การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 4.8 เมื่อพิจารณา ค่า p-value ในการทดสอบ ตามสมมติฐานที่ 4.2 ในการทดลองซ้ำจำนวน 100 รอบ พบว่า ทุกกรณีมี ค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 ในทุกระดับสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ นั่นคือ มีนัยสำคัญทางสถิติที่บ่งบอกว่า ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est มีค่ามากกว่าค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 หรือกล่าวโดยสรุป คือพบหลักฐานทางสถิติว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ H_Est มีค่าน้อยกว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ HCopula_Est

ตารางที่ 4.9 แสดงค่าเฉลี่ยของตัวอย่าง ค่าสถิติทดสอบ ค่าความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน และค่า p-value สำหรับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ กรณีศึกษาที่ 4

T	$\beta_{k,t}$	ρ	$\hat{\mu}_{\Delta X_3}$	t	Std. Error	p-value
12	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	0.037	24.564	1.512E-02	3.260E-44 *
		0.3	0.062	21.356	2.893E-02	3.821E-39 *
		0.5	0.076	16.015	4.760E-02	1.552E-29 *
		0.7	0.111	16.589	6.718E-02	1.209E-30 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	0.045	25.728	1.759E-02	6.158E-46 *
		0.3	0.083	21.347	3.891E-02	3.952E-39 *
		0.5	0.107	19.876	5.407E-02	1.234E-36 *
		0.7	0.142	23.928	5.914E-02	3.017E-43 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	0.025	26.417	9.405E-03	6.247E-47 *
		0.3	0.042	23.891	1.773E-02	3.437E-43 *
		0.5	0.064	24.564	2.590E-02	3.253E-44 *
		0.7	0.084	22.597	3.726E-02	3.651E-41 *
	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	0.014	24.519	5.776E-03	3.801E-44 *
		0.3	0.025	24.668	1.004E-02	2.272E-44 *
		0.5	0.035	23.900	1.455E-02	3.330E-43 *
		0.7	0.043	24.071	1.786E-02	1.822E-43 *

หมายเหตุ: * หมายถึง การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 4.9 เมื่อพิจารณา ค่า p-value ในการทดสอบ ตามสมมติฐานที่ 4.2 ในการทดลองซ้ำจำนวน 100 รอบ พบว่า ทุกกรณีมี ค่า p-value น้อยกว่าระดับนัยสำคัญที่ 0.05 ในทุกระดับสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ นั่นคือ มีนัยสำคัญทางสถิติที่บ่งบอกว่า ค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก H_Est มีค่ามากกว่าค่าคาดหวังของความแตกต่างระหว่างมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Real และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจาก HCopula_Est ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 หรือกล่าวโดยสรุป คือพบหลักฐานทางสถิติว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ H_Est มีค่าน้อยกว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ HCopula_Est

4.2 ผลการเปรียบเทียบ

4.2.1 การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ

จากผลการศึกษาเรื่องการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ ตามตารางที่ 4.2-4.5 กล่าวโดยสรุปได้ว่า การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วย H_Est มีความผิดพลาดน้อย

เมื่อพิจารณาจำนวนช่วงเวลาคงที่ และเมื่อจำนวนพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ คือ $\beta_{1,t}$ และ $\beta_{2,t}$ เปลี่ยนแปลงไป จากผลการทดลองจะเห็นชัดในกรณี เมื่อ $\beta_{1,t} = -7.07$ และ $\beta_{2,t} = 7.07$ ในบางระดับสหสัมพันธ์คือ $\rho = 0.5$ หรือ 0.7 ของทุกช่วงเวลา จะมีนัยสำคัญทางสถิติ

เมื่อพิจารณาจำนวนพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ คือ $\beta_{1,t}$ และ $\beta_{2,t}$ คงที่ และเมื่อจำนวนช่วงเวลาเปลี่ยนแปลงไป จากผลการทดลองจะเห็นชัดในกรณี เมื่อ $\beta_{1,t} = -0.71$ และ $\beta_{2,t} = 0.71$ ในทุกระดับสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ของทุกช่วงเวลา จะไม่มีนัยสำคัญทางสถิติ

4.2.2 มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต

จากผลการศึกษาเรื่องมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ตามตารางที่ 4.6-4.9 กล่าวโดยสรุปได้ว่า พบหลักฐานทางสถิติว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ H_Est มีค่าน้อยกว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของ HCopula_Est

เมื่อพิจารณาจำนวนช่วงเวลาคงที่ และเมื่อจำนวนพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ คือ $\beta_{1,t}$ และ $\beta_{2,t}$ เปลี่ยนแปลงไป จากผลการทดลองจะเห็นชัดเมื่อช่วงเวลามากที่สุด $T=12$ ค่า p-value จะค่าน้อยมาก แสดงว่าตัวแบบมีค่าแตกต่างกันชัดเจน ในทุกระดับสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7

เมื่อพิจารณาจำนวนพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ คือ $\beta_{1,t}$ และ $\beta_{2,t}$ คงที่ และเมื่อจำนวนช่วงเวลาเปลี่ยนแปลงไป จากผลการทดลองจะเห็นชัดในกรณี เมื่อ $\beta_{1,t}$ และ $\beta_{2,t} = -1.41, 1.41$ หรือ $-3.54, 3.54$ หรือ $-7.07, 7.07$ ค่า p-value จะน้อยมาก แสดงว่าตัวแบบมีค่าแตกต่างกันชัดเจน ในทุกระดับสหสัมพันธ์ คือ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7

จากการทดสอบสมมติฐานมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต จะเห็นว่าในทุกกรณีศึกษาแตกต่างกัน และการแจกแจง (Distribution) ก็มีความแตกต่างกันมากด้วย สามารถพิจารณาจากรูปได้ในภาคผนวก ข

บทที่ 5

สรุปผลการวิจัย อภิปรายผล และข้อเสนอแนะ

ภายใต้การศึกษาเปรียบเทียบทำบนข้อมูลจำลอง โดยตัวแบบของข้อมูลจำลองเป็นตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย การเปรียบเทียบในงานวิจัยนี้มีวัตถุประสงค์ในการประมาณค่าพารามิเตอร์จากตัวแบบที่ผิดเพี้ยนจากข้อมูล (ตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย) กับตัวแบบที่ตรงกับข้อมูล (ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย) จะมีผลกระทบต่อตัวชี้วัดอย่างไรตัวชี้วัดในงานวิจัยนี้ คือการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต โดยทั้ง 2 ตัวชี้วัดนี้ จะมีการทดลองเหมือนกันในทุกกรณีศึกษา ซึ่งแบ่งออกเป็น 4 กรณีศึกษา ตามขอบเขตที่กำหนด ดังที่กล่าวไว้แล้วในบทที่ 4 ในบทนี้จึงทำการสรุปผลการวิจัยตามวัตถุประสงค์ที่ตั้งไว้ รวมทั้งอภิปรายผล และข้อเสนอแนะ ตามลำดับ

5.1 สรุปผลการวิจัย

จากวัตถุประสงค์ในการวิจัย และนำไปสู่ปัญหาในงานวิจัย ที่ว่าการแสดงว่าตัวชี้วัดใดบ้างที่จะถูกกระทบจากข้อสมมติที่ขัดแย้งกัน ภายใต้ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย (HCopula_Real) ผลสรุปคือตัวชี้วัดทั้งการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ไม่ถูกกระทบจากข้อสมมติที่ขัดแย้งกัน ซึ่งผลสรุปของแต่ละตัวชี้วัด เป็นดังนี้

การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ ผลการวิจัยคือ เมื่อขาดปัจจัยเกาส์เซียนคอปพูลาในตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย หรือตัวแบบที่ผิดเพี้ยนไปจากข้อมูล (H_Est) ซึ่งมักพบในการประยุกต์ใช้งานจริง จะพบว่าการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วยตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย (H_Est) มีความผิดพลาดน้อย ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ผลการวิจัยคือ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของตัวแบบประมาณที่ตรงกับข้อมูล (HCopula_Est) มีค่าใกล้เคียงกับตัวแบบจริง (HCopula_Real) มากกว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย หรือตัวแบบที่ผิดเพี้ยนไปจากข้อมูล (H_Est) อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

งานวิจัยนี้จึงสรุปได้ว่า ปัจจัยเกาส์เซียนคอปพูลา ไม่มีผลต่อการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ ในขณะที่มีผลกับมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต อย่างมีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05 ผลสรุปดังตารางที่ 5.1-5.2

ตารางที่ 5.1 สรุปผลการวิจัยในการทดสอบสมมติฐานเรื่องการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ

การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ					
พารามิเตอร์ สัมประสิทธิ์	ค่า สหสัมพันธ์	กรณีศึกษาที่ 1	กรณีศึกษาที่ 2	กรณีศึกษาที่ 3	กรณีศึกษาที่ 4
		T=3	T=6	T=9	T=12
$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	×	×	×	×
	0.3	×	×	×	×
	0.5	×	×	×	×
	0.7	×	×	×	×
$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	×	×	×	×
	0.3	×	×	×	✓
	0.5	×	×	✓	×
	0.7	×	×	✓	×
$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	×	×	×	×
	0.3	×	×	×	×
	0.5	×	×	✓	×
	0.7	×	×	✓	✓
$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	×	×	×	×
	0.3	×	×	×	×
	0.5	✓	✓	✓	×
	0.7	×	×	×	✓

หมายเหตุ: ✓ คือ การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

× คือ การทดสอบสมมติฐานที่ไม่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 5.1 จะเห็นว่ากรณีศึกษาส่วนใหญ่เมื่อทดสอบสมมติฐานจะไม่มีนัยสำคัญทางสถิติ และมีเพียง 10 กรณี จากกรณีศึกษาทั้งหมดที่การทดสอบสมมติฐานมีนัยสำคัญทางสถิติ ดังนั้นสรุปได้ว่า การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วยตัวแบบโพรบิทแบบภาวะภัย หรือตัวแบบที่ ผิดเพี้ยนไปจากข้อมูลมีความผิดพลาดน้อย ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

ตารางที่ 5.2 สรุปผลการวิจัยในการทดสอบสมมติฐานเรื่องมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต

มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต					
พารามิเตอร์ สัมประสิทธิ์	ค่า สหสัมพันธ์	กรณีศึกษาที่ 1	กรณีศึกษาที่ 2	กรณีศึกษาที่ 3	กรณีศึกษาที่ 4
		T=3	T=6	T=9	T=12
$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1	✓	✓	✓	✓
	0.3	✓	✓	✓	✓
	0.5	✓	✓	✓	✓
	0.7	✓	✓	✓	✓
$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1	✓	✓	✓	✓
	0.3	✓	✓	✓	✓
	0.5	✓	✓	✓	✓
	0.7	✓	✓	✓	✓
$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1	✓	✓	✓	✓
	0.3	✓	✓	✓	✓
	0.5	✓	✓	✓	✓
	0.7	✓	✓	✓	✓
$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1	✓	✓	✓	✓
	0.3	✓	✓	✓	✓
	0.5	✓	✓	✓	✓
	0.7	✓	✓	✓	✓

หมายเหตุ: ✓ คือ การทดสอบสมมติฐานที่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

✗ คือ การทดสอบสมมติฐานที่ไม่มีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

จากตารางที่ 5.2 จะเห็นว่าทุกกรณีศึกษาเมื่อทดสอบสมมติฐานจะมีนัยสำคัญทางสถิติ ดังนั้นสรุปได้ว่า มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของตัวแบบประมาณที่ตรงกับข้อมูลมีค่าใกล้เคียงกับตัวแบบจริงมากกว่ามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตของตัวแบบโพธิทแบบภาวะภัย หรือตัวแบบที่ผิดเพี้ยนไปจากข้อมูลอย่างมีนัยสำคัญทางสถิติ ที่ระดับนัยสำคัญ 0.05

5.2 อภิปรายผลการวิจัย

จากการวิจัยนี้ พิจารณาจากตัวชี้วัดการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อและมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ซึ่งถือเป็นเครื่องมือในการประเมินความเสี่ยงที่นิยมใช้ในปัจจุบัน โดยตัวแบบคะแนนสินเชื่อเกิดขึ้นมาก่อนซึ่งทางสถิติมักจะมีข้อสมมติว่าค่าสังเกตเป็นอิสระกัน ส่วนมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตเกิดขึ้นตามมาภายหลัง ซึ่งนักเศรษฐมิติให้ข้อสังเกตว่าการผิติดชำระหนี้มีความสัมพันธ์กัน ทำให้ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาจึงสร้างมาเพื่อเติมเต็มในเฉพาะส่วนนี้ แต่ขณะเดียวกันกิจกรรมการทำคะแนนสินเชื่อก็ยังดำเนินไปในลักษณะเดิม จึงเกิดคำถามในงานวิจัยว่าการดำเนินการทำคะแนนสินเชื่อในลักษณะเดิมมีความผิดพลาดอย่างมีนัยสำคัญหรือไม่ ซึ่งผลสรุปจากงานวิจัยนี้ก็แสดงให้เห็นว่ากิจกรรมการทำคะแนนสินเชื่อที่เพิ่มปัจจัยเกาส์เซียนคอปพูลา ไม่แตกต่างไปจากการทำคะแนนสินเชื่อในลักษณะเดิม

พื้นฐานที่สำคัญของการประเมินความเสี่ยงคือ ต้องระบุและประเมินค่าความเสี่ยงได้ เช่น ตัวชี้วัดการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต เป็นต้น เพื่อที่จะสามารถกำหนดแนวทางการจัดการอย่างมีประสิทธิภาพ เครื่องมือทางสถิติจึงมีประโยชน์อย่างมากในการช่วยเพิ่มประสิทธิภาพและความรวดเร็วในการประเมินความเสี่ยง รวมทั้งตัดปัญหาเรื่องความผิดพลาดของมนุษย์ เช่น มีความชำนาญไม่เพียงพอ หรือมือคดในการวิเคราะห์หลังได้บ้าง แต่อย่างไรก็ตามผู้วิเคราะห์ควรเลือกตัวแบบให้เหมาะสม ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาไพรบิทแบบภาวะภัย จึงเป็นตัวแบบหนึ่งที่น่าสนใจ เนื่องจากจะทำให้ตัวประมาณมีประสิทธิภาพสูงขึ้นส่งผลให้ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ใกล้เคียงกับความเป็นจริงมากยิ่งขึ้นดังนั้นเพื่อให้สอดคล้องในความเป็นจริงจึงสามารถใช้ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลากับทั้ง 2 กิจกรรม ทั้งนี้ขึ้นอยู่กับว่าทรัพยากรที่ต้องลงทุนเพิ่มจะคุ้มค่ากับผลที่ได้หรือไม่ ซึ่งล้วนเป็นปัญหาในเชิงธุรกิจที่ขึ้นกับผู้บริหารว่ามีนโยบายการวางแผนเป็นในทิศทางใด

แต่อย่างไรก็ตาม เกาส์เซียนคอปพูลายังมีข้อบกพร่องเพราะไม่เป็นอิสระกันในส่วนหาง (Tail Dependence) แต่การผิติดชำระหนี้ถือว่าเป็นเหตุการณ์ที่เกิดขึ้นในส่วนหาง (Tail) ดังนั้นจึงน่าสนใจที่จะศึกษาตัวแบบถดถอยที่มีฟังก์ชันเชื่อมโยง (Link Function) ที่มีการกระจายค่าไปในส่วนปลายหาง (Extreme Value Distribution) และมีคอปพูลาในส่วนปลายหาง (Extreme Value Copula) เช่นเดียวกัน

5.3 ข้อเสนอแนะ

1. การใช้ตัวแบบภาวะภัยที่ใช้ในการจัดการความเสี่ยง สำหรับการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ทำภายใต้ข้อสมมติที่ขัดแย้งกัน เพื่อให้สอดคล้องกัน ควรใช้ตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาแบบภาวะภัย ในการจัดการประเมินความเสี่ยงกับทั้ง 2 ตัวชี้วัด
2. ตัวแบบความถดถอยเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบมีภาวะภัย เป็นตัวแบบหนึ่งที่น่าสนใจในการนำมาประยุกต์ใช้งาน

รายการอ้างอิง

ภาษาไทย

ฐิติมา จิรเศรษฐสิริ. การจำลองตัวแปรสุ่มร่วมด้วยเทคนิคคอปพูลาเมื่อทราบการแจกแจงส่วน نرم และสหสัมพันธ์, วิทยานิพนธ์ปริญญาามหาบัณฑิต, ภาควิชาสถิติ คณะพาณิชยศาสตร์ และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2548.

ลดาวัลย์ ศรีเดชา. การประมาณค่าสหสัมพันธ์ภายในกลุ่มตัวอย่างของตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลา โพรบิท, วิทยานิพนธ์ปริญญาามหาบัณฑิต, ภาควิชาสถิติ คณะพาณิชยศาสตร์และการ บัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2552.

วรุณี มุริกา. การเปรียบเทียบตัวแบบความถดถอยโลจิสติกแบบสถิติและแบบพลวัต, วิทยานิพนธ์ปริญญาามหาบัณฑิต, ภาควิชาสถิติ คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2551.

สุกัญญา บุญมา. ตัวแบบความถดถอยโลจิสติกแบบเกาส์เซียนคอปพูลา, วิทยานิพนธ์ปริญญา มหาบัณฑิต, ภาควิชาสถิติ คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2551.

ภาษาอังกฤษ

Tyler Shumway. Forecasting Bankruptcy More Accurately: A Simple Hazard Model. Journal of Business 74 (January 2001): 101-124.

Oldrich Alfons Vasicek. The Distribution of Loan Portfolio Value. RISK, 15 (December 2002): 160-162.

David X. Li. On Default Correlation: A copula function approach. Journal of Fixed Income 9 (March 2000): 43-54.

Sunti Tirapat and Seksan Kiatsupaibul. Credit value at risk via credit scoring model. Simulation Society Research Workshop (2007): 1-4.

ภาคผนวก

ภาคผนวก ก

ภาคผนวก ก

ตัวอย่างการประยุกต์ใช้งานการประเมินความเสี่ยงด้านเครดิต

ตัวอย่างการประยุกต์ใช้งานการประเมินความเสี่ยงด้านเครดิต ยกตัวอย่างเช่น ธนาคารต้องทราบความเสี่ยงด้านเครดิตของลูกค้าที่ลูกค้าจะผิดนัดชำระหนี้ จึงต้องพยากรณ์ว่าโอกาสที่ลูกค้าแต่ละคนจะผิดนัดชำระหนี้มีมากน้อยเพียงไร เครื่องมือการประเมินความเสี่ยงได้แก่ การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ และการคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต ตามตัวแบบเกาซ์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย ตัวแบบเป็นดังนี้

$$Y_{it} = \begin{cases} 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 1 & \text{(Default)} \\ 1; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* > 0 & \text{(Default)} \\ 0; & \text{if } Y_{i(t-1)} = 0, Y_{it}^* \leq 0 & \text{(Not Default)} \end{cases}$$

โดยที่
$$Y_{it}^* = \sum_{k=0}^K \beta_{k,t} X_{k,it} + \varepsilon_{it}$$

และ
$$\varepsilon_{it} = \sqrt{\rho} Z_t + \sqrt{1-\rho} e_{it}$$

กำหนดให้ $Z_t \stackrel{iid}{\sim} N(0,1)$ และ $e_{it} \stackrel{iid}{\sim} N(0,1)$

เมื่อ $i = 1, 2, \dots, n_{t+1}$, $t = 0, 1, 2, \dots, T$

และ $n_{t+1} = n_1 + n_2 + \dots + n_T = \sum_{t=1}^T n_t$

เมื่อกำหนดให้

Y_{it} แทน สถานะ (Status) ของลูกค้า โดยแบ่งออกเป็น 2 กลุ่ม คือ

$Y_{it} = 1$ ลูกค้าผิดนัดชำระหนี้ (Default)

$Y_{it} = 0$ ลูกค้าลูกค้าไม่ผิดนัดชำระหนี้ (Not Default)

X_1 แทน อายุ (ปี)

X_2 แทน จำนวนระยะเวลาของการค้างชำระหนี้ (เดือน)

Z_t แทน ปัจจัยมหภาค หรือ นโยบายสินเชื่อ ที่เปลี่ยนแปลงไปตามเวลา

โดยที่ i คือ หน่วยตัวอย่างที่ i

t คือ กลุ่มตัวอย่างหรือช่วงเวลา ที่ t

n_{t+1} คือ จำนวนตัวอย่างทั้งหมด ในที่นี้กำหนด n_{t+1} คือ 5 คน

T คือ จำนวนกลุ่มตัวอย่างหรือช่วงเวลา ในที่นี้กำหนด 3 เดือน

n_t คือ จำนวนตัวอย่างของช่วงเวลา ที่ t

การจำลองข้อมูลแบบภาวะภัย

เมื่อทราบตัวแปรตาม และตัวแปรอิสระ จำนวนช่วงเวลาในที่นี้คือ 3 เดือน จำนวนตัวอย่าง เริ่มต้น $n_{t=1}$ ในที่นี้คือ 5 คน เป็นไปตามที่กำหนดไว้ข้างต้น ตัวอย่างการจำลองข้อมูลแบบภาวะภัย เป็นดังนี้

t=0					t=1					t=2					t=3								
t	คน	Y	X ₁	X ₂	t	คน	Y	X ₁	X ₂	t	คน	Y	X ₁	X ₂	t	คน	Y	X ₁	X ₂				
1	ก	0	30	10	2	ก	0	30	9	3	ก	0	30	8	1	ก	0	30	10	10			
	ข	1	35	7		ข	1	35	7		ข	1	35	7		ข	1	35	7	ข	1	35	7
	ค	0	40	20		ค	0	40	19		ค	0	40	18		ค	0	40	18	ค	0	40	20
	ง	0	45	5		ง	1	45			ง	1	45			ง	1	45		ง	1	45	5
	จ	0	29	8		จ	0	29	7		จ	0	29	6		จ	0	29	6	จ	0	29	8

โดยนำข้อมูลในแต่ละช่วงเวลามาเรียงต่อกัน จะได้ข้อมูลแบบภาวะภัย เพื่อใช้ในการวิเคราะห์ดังนี้

t	คน	Y	X ₁	X ₂
1	ก	0	30	10
	ข	1	35	7
	ค	0	40	20
	ง	0	45	5
	จ	0	29	8
2	ก	0	33	33
	ค	0	43	43
	ง	1	48	48
	จ	0	29	7
3	ก	0	36	36
	ค	0	46	46
	จ	0	29	6

การคำนวณการจัดอันดับคะแนนสินเชื่อ

การคำนวณคะแนนสินเชื่อ เป็นการให้คะแนนคุณสมบัติของผู้กู้เพื่อบ่งบอกระดับความเสี่ยงด้านเครดิต ซึ่งจะมีผลต่อการกำหนดวงเงินกู้ยืมและอัตราดอกเบี้ยเงินกู้ ในที่นี้เป็นไปตามตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย ทำการประมาณค่าพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอยด้วยวิธีภาวน่าจะเป็นสูงสุด และทำการคำนวณคะแนนสินเชื่อของลูกค้าแต่ละคน โดยนำค่าประมาณพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย แทนลงในสมการต่อไปนี้

$$\hat{Y}_{it}^* = \sum_{k=0}^K b_{k,t} X_{k,it} \quad ; K = 0,1,2$$

การคำนวณคะแนนสินเชื่อดังกล่าว จะทำให้สถาบันทางการเงินทราบอันดับเพื่อบ่งบอกคุณสมบัติของผู้กู้โดยตรงเพื่อระบุออกมาว่ามีความเสี่ยงด้านเครดิตในระดับมากหรือน้อยเพียงใด ทั้งนี้ขึ้นอยู่กับว่านโยบายของแต่ละสถาบันทางการเงินที่ต้องกำหนดคะแนนสินเชื่อที่น้อยที่สุดเท่าใดเป็นคะแนนที่ผ่านเกณฑ์

การคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตด้วยการจำลอง

มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต เป็นตัวเลขที่บอกความสูญเสียของสินทรัพย์เป็นตัวเงินพร้อมทั้งบอกความเชื่อมั่นกำกับ โดยเกณฑ์ความเชื่อมั่นมักจะเท่ากับ 99% โดยความสูญเสียมักระบุเป็นอัตรา ซึ่งก็คืออัตราการผิดนัดชำระหนี้ (Default Rate) พิจารณา จาก 3 ช่วงเวลาถัดไป โดยการจำลองกระทำซ้ำจำนวน 1,000 รอบ ในที่นี้เป็นไปตามตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย จากตัวแบบจะมีตัวแปร Z_t หรือ Credit Index เป็นตัวแปรที่กำหนดความเสี่ยง มีสูตรดังนี้

$$d_t = \frac{\sum_{i=1}^{n_{t=1}} Y_{it}}{n_{t=1}} \quad ; t = 1,2,3 \quad ; i = 1, \dots, n_{t=1}$$

โดยที่ Y_{it} คือ ตัวแปรตามที่เป็นไปตามตัวแบบเกาส์เซียนคอปพูลาโพธิทแบบภาวะภัย
 d_t คือ อัตราการผิดนัดชำระหนี้ในช่วงเวลาที่ t

โดยที่ตัวแปรตามพิจารณาจากความน่าจะเป็นของเหตุการณ์ที่สนใจ ($P(Y_{it} = 1 | Z_t)$) ซึ่งกล่าวไว้แล้วโดยละเอียดในบทที่ 2 หัวข้อ 2.5.1 ซึ่งใช้ค่าประมาณพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย ด้วยวิธีภาวะน่าจะเป็นสูงสุดเช่นเดียวกัน

$$(p_{it} | Z_t) = P(Y_{it} = 1 | Z_t) = P(Y_{it}^* > 0 | Z_t) \\ = P(e_{it} \leq \frac{b_{0,t}}{\sqrt{1-\rho}} + \sqrt{\frac{\rho}{1-\rho}} Z_t + \frac{\sum_{k=1}^K b_{k,t} X_{k,it}}{\sqrt{1-\rho}})$$

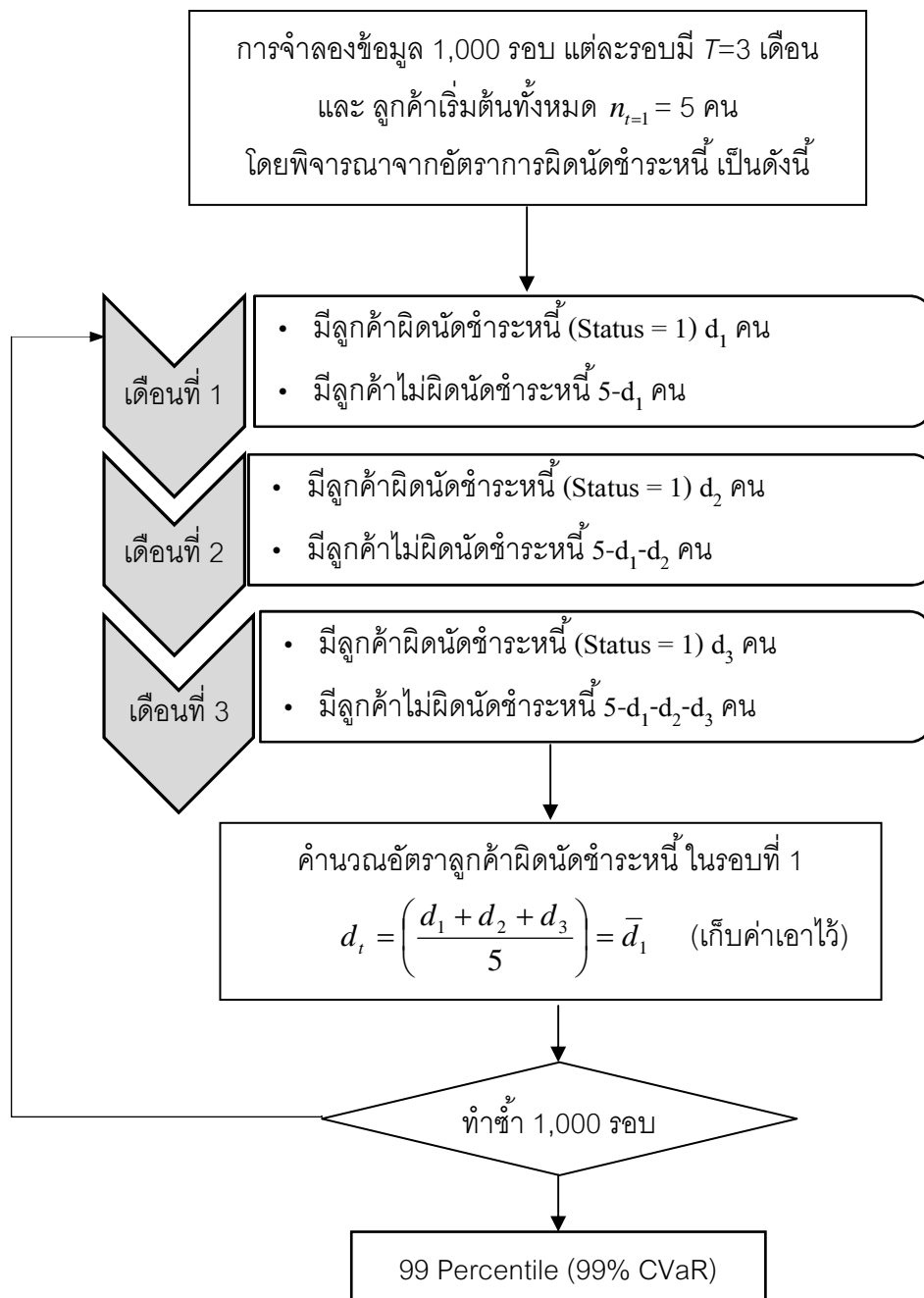
เมื่อคำนวณอัตราการผิดนัดชำระหนี้ จาก 3 ช่วงเวลาถัดไปได้มาทั้งหมด 1,000 ค่า แล้วจากนั้นนำมาพิจารณามูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตที่ 99% ความเชื่อมั่นจะเท่ากับ 99 เปอร์เซนต์ ไทล์ของความสูญเสีย ของตัวแบบดังกล่าว

ตัวอย่างสำหรับการแปลความหมายของ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต เช่น หากเราระบุว่า “ค่า VaR 1 วันที่ระดับความเชื่อมั่น 99% มีค่าเท่ากับ 50,000 บาท” จะหมายความว่า จะมีโอกาส 99% ที่ค่าผลขาดทุนสูงสุดต่อวันจะไม่เกิน 50,000 บาทหรืออีกนัยหนึ่งคือ โดยเฉลี่ยแล้วจะมีโอกาส 1 ใน 20 วัน (1% ที่เหลือ) ที่ผลขาดทุนจะมากกว่า 50,000 บาท

มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิต เป็นวิธีนิยมนำมาใช้ในการประเมินความเสี่ยงด้านเครดิตในระดับพอร์ตการลงทุน ที่มีส่วนผสมของตราสารหนี้ภาคเอกชน โดยผู้บริหารความเสี่ยงจะนำ มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตมาใช้วิเคราะห์และกำหนดนโยบายควบคุมไปกับมาตรการจัดการความเสี่ยงด้านเครดิตอื่น เช่น การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อด้วย ทั้งนี้การจัดอันดับคะแนนสินเชื่อจะเป็นการประเมินความเสี่ยงตราสารหนี้แต่ละราย ขณะที่มูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตจะประเมินความเสี่ยงของพอร์ตการลงทุนโดยรวม

โดยขั้นตอนการคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตด้วยการจำลอง แสดงดังแผนภาพด้านล่างต่อไปนี้

แผนภาพแสดงขั้นตอนการคำนวณมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตด้วยการจำลอง



ภาคผนวก ข

ภาคผนวก ข

กราฟ e.c.d.f. ระหว่างตัวแบบจริงและตัวแบบประมาณ

จากบทที่ 4 ผลการวิเคราะห์ข้อมูล ในงานวิจัยนี้แบ่งออกเป็น 4 กรณีศึกษาใหญ่ จะเห็นว่า สิ่งที่เหมือนกันในทุกการทดลอง คือพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $(\beta_{1,t}, \beta_{2,t})$ 4 คู่ แยกออกมาเป็น 4 กรณีศึกษาย่อย โดยที่แต่ละกรณีศึกษาย่อยจะพิจารณาปัจจัยเกาท์เซียนคอปพูลาที่มีความสัมพันธ์กันด้วยค่าสหสัมพันธ์ (ρ) ระดับต่างๆ คือ 0.1, 0.3, 0.5 และ 0.7 ตามลำดับ พารามิเตอร์ค่าคงที่คือ $\beta_{0,t} = -3$ และจำนวนหน่วยตัวอย่าง คือ 1,000 ต่อช่วงเวลา ส่วนสิ่งที่แตกต่างกันในการทดลอง คือจำนวนระยะเวลา และพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ความถดถอย $(\beta_{1,t}, \beta_{2,t})$ 4 คู่ ที่แต่ละคู่แตกต่างกัน โดยการกระทำซ้ำในแต่ละสถานการณ์เป็น 100 รอบ

จากกรณีศึกษาของมูลค่าความเสี่ยงด้านเครดิตดังกล่าวข้างต้น นำพิจารณาด้วยกราฟ e.c.d.f. (Empirical Cumulative Distribution Function) ซึ่งแสดงถึงการแจกแจงของกรณีศึกษาต่างๆ ว่ามีการกระจายที่แตกต่างกันระหว่างตัวแบบจริงและตัวแบบประมาณ ดังภาพที่ ข.1-ข.16 ซึ่งแสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสี่ยงระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสี่ยงระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน)

จากภาพที่ ก.1-ก.16 กำหนดให้ _____ = HCopula_Real
 - - - = HCopula_Est
 - - - = H_Est

จากภาพที่ ข.1-ข.16 เมื่อพิจารณาจำนวนช่วงเวลาคงที่ และเมื่อจำนวนพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ คือ $\beta_{1,t}$ และ $\beta_{2,t}$ เปลี่ยนแปลงไป เมื่อพิจารณาคู่ของ $\beta_{1,t}$ มีค่าน้อยที่สุด และ $\beta_{2,t}$ มีค่ามากที่สุด จะเห็นว่ามูลค่าความเสี่ยงของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสี่ยงของ H_Est และ HCopula_Real อย่างชัดเจน เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

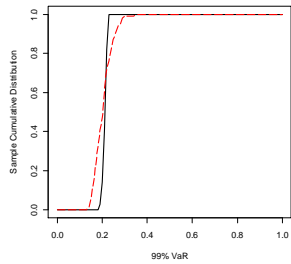
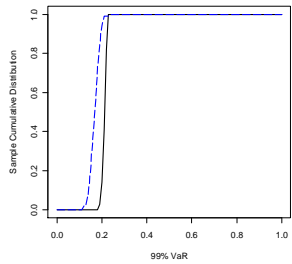
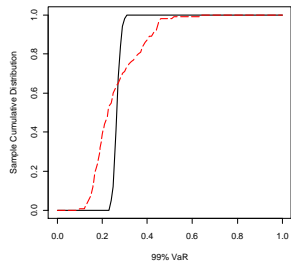
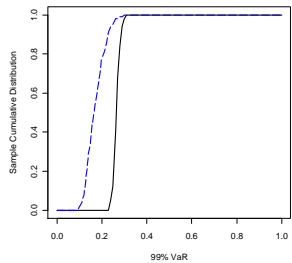
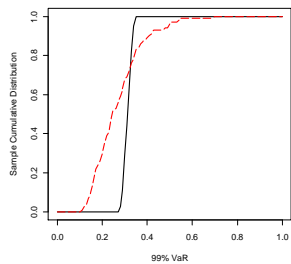
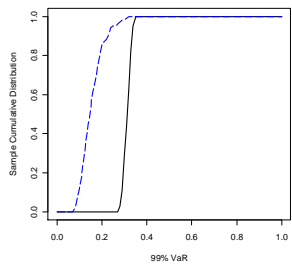
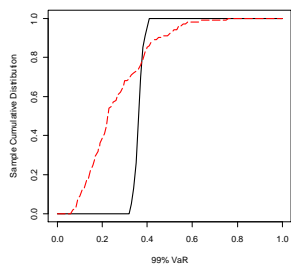
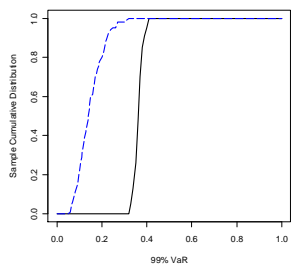
จากภาพที่ ข.1-ข.16 เมื่อพิจารณาจำนวนพารามิเตอร์สัมประสิทธิ์ คือ $\beta_{1,t}$ และ $\beta_{2,t}$ คงที่ และเมื่อจำนวนช่วงเวลาเปลี่ยนแปลงไป เมื่อพิจารณาช่วงเวลาที่มากที่สุด จะเห็นว่ามูลค่าความเสี่ยงของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสี่ยงของ H_Est และ HCopula_Real อย่างชัดเจน เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ เช่นเดียวกัน

ภาพที่ ข.1 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 1.1

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
3	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

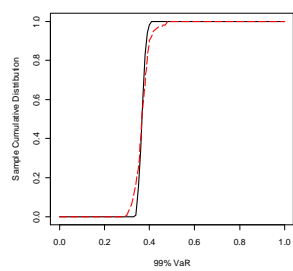
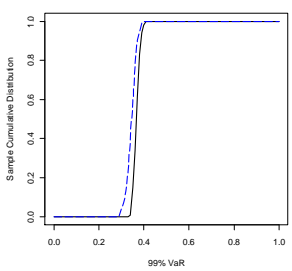
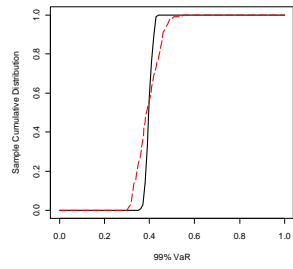
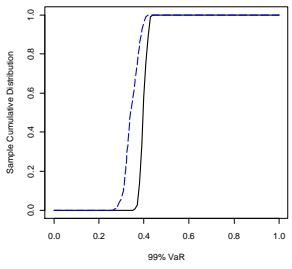
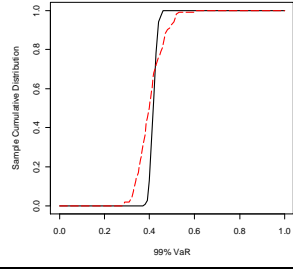
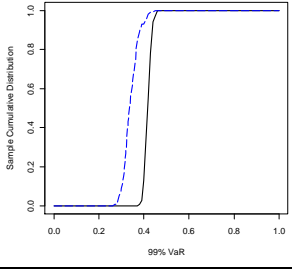
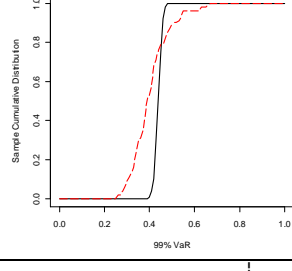
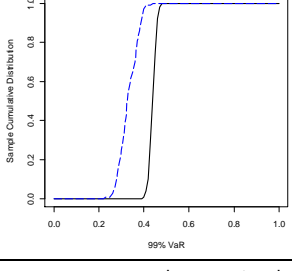
จากภาพที่ ข.1 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.2 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 1.2

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
3	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

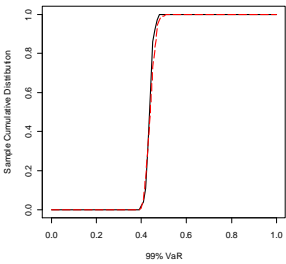
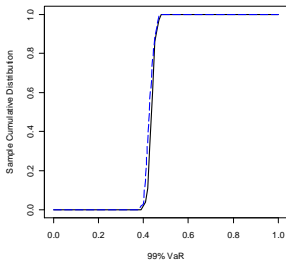
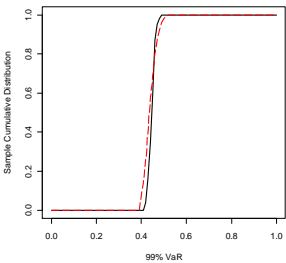
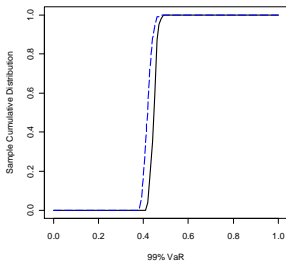
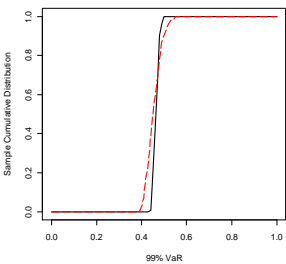
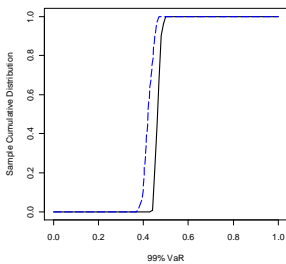
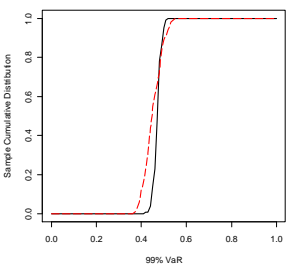
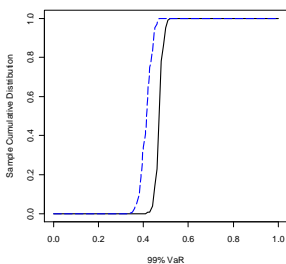
จากภาพที่ ข.2 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.3 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 1.3

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
3	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

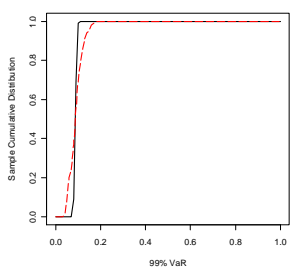
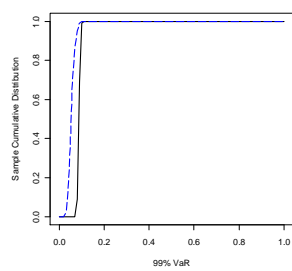
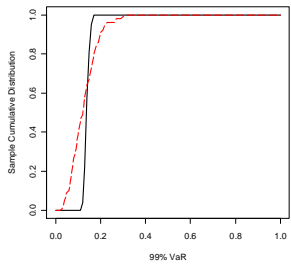
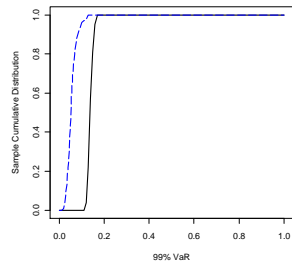
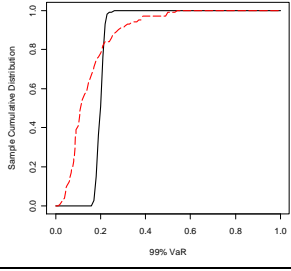
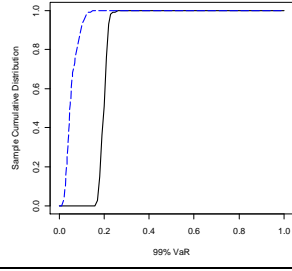
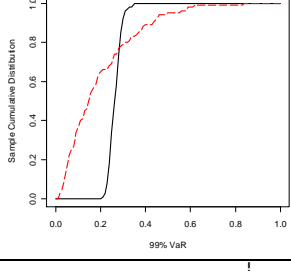
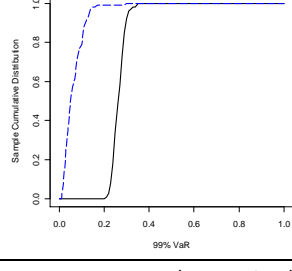
จากภาพที่ ข.3 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ๑.๔ แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 1.4

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
3	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

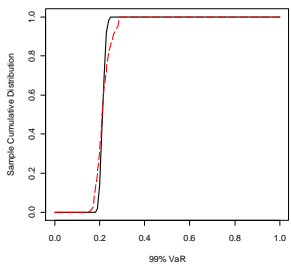
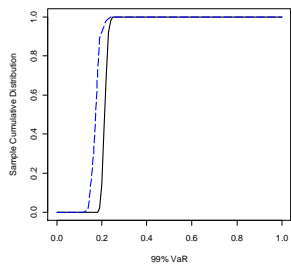
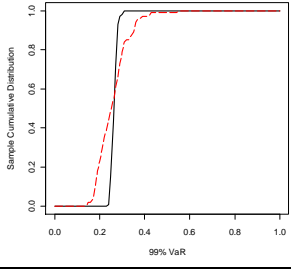
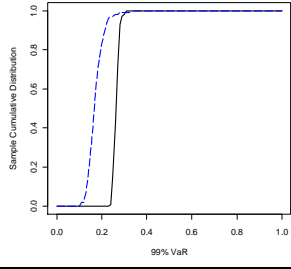
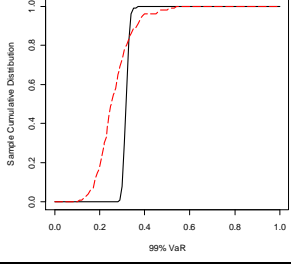
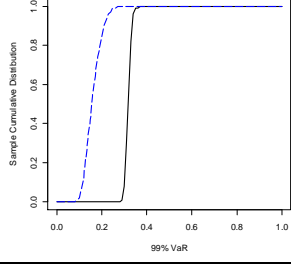
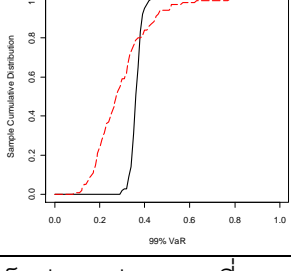
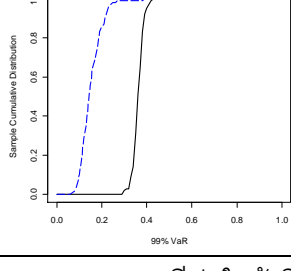
จากภาพที่ ๑.๔ จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ๕.5 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 2.1

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
6	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

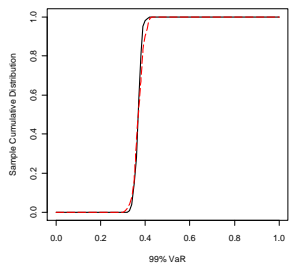
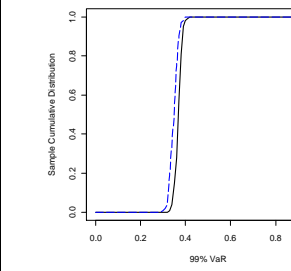
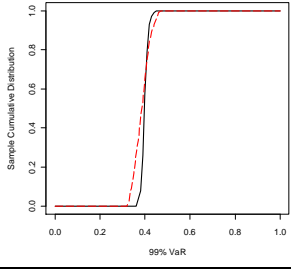
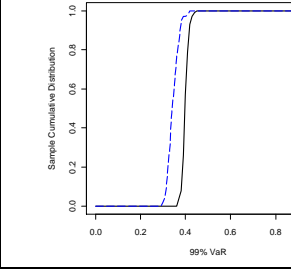
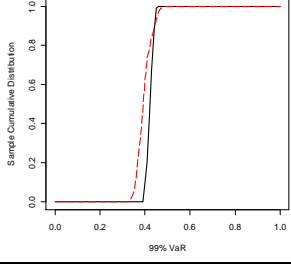
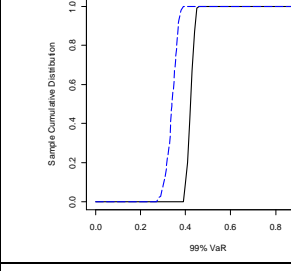
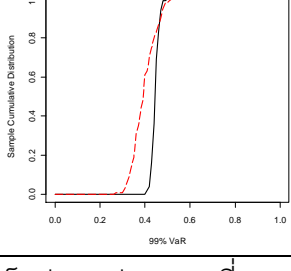
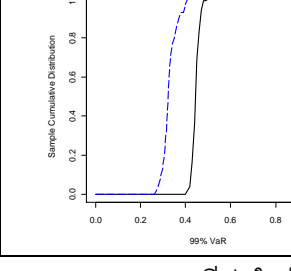
จากภาพที่ ๕.5 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ๑.6 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 2.2

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
6	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

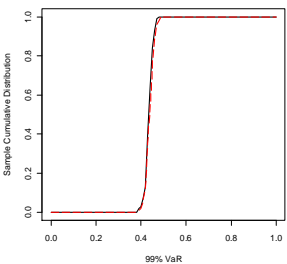
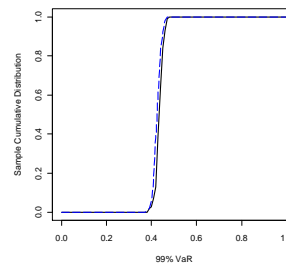
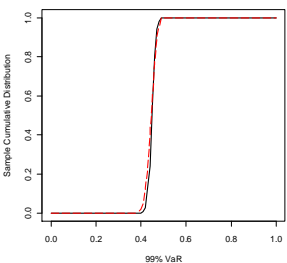
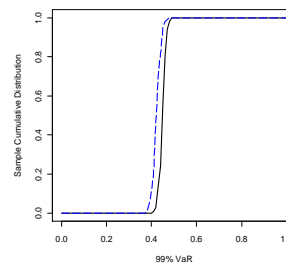
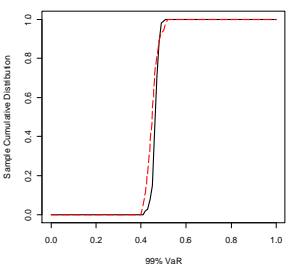
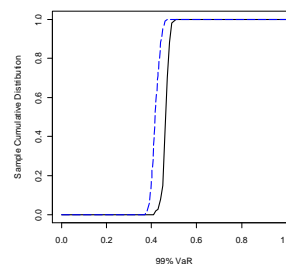
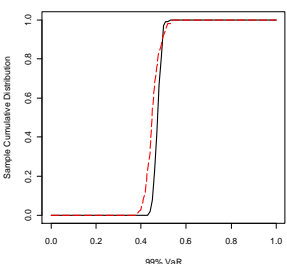
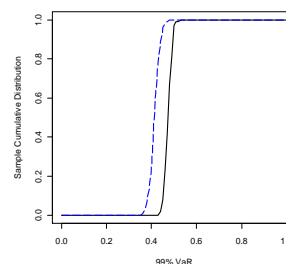
จากภาพที่ ๑.6 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.7 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 2.3

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
6	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

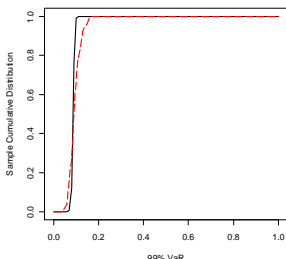
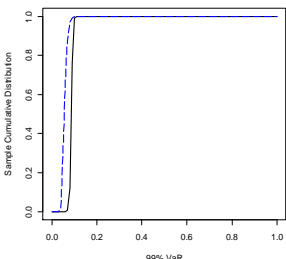
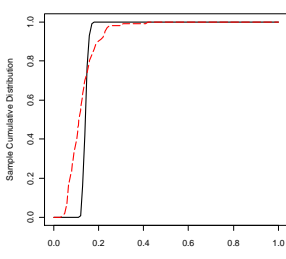
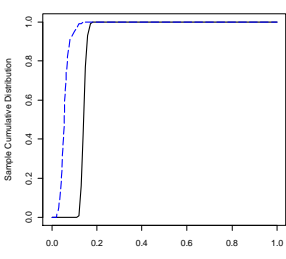
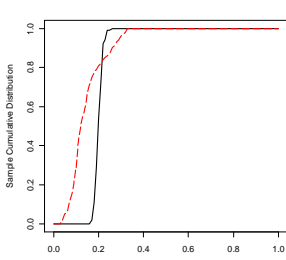
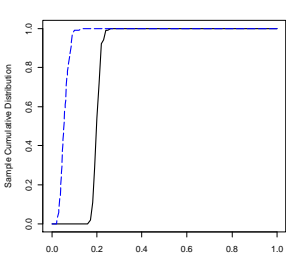
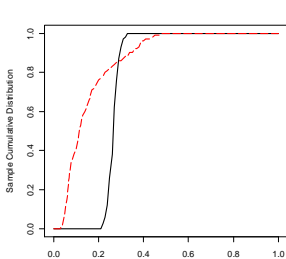
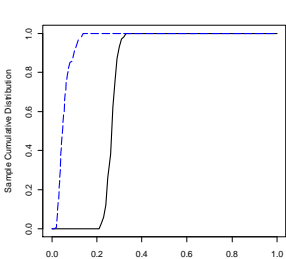
จากภาพที่ ข.7 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.8 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 2.4

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
6	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

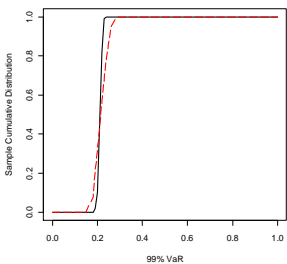
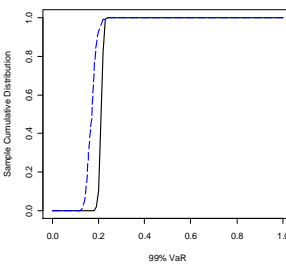
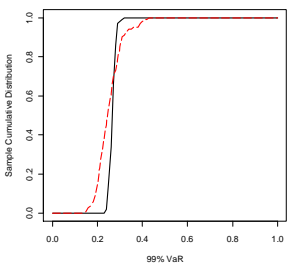
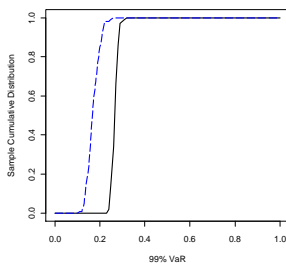
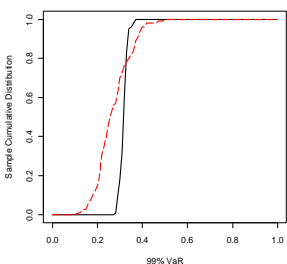
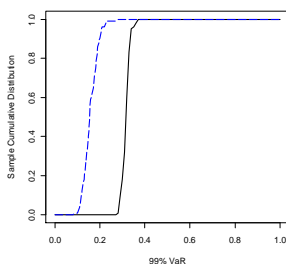
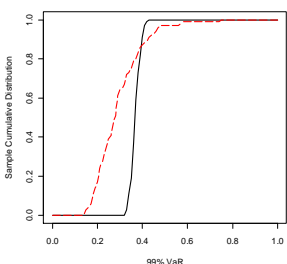
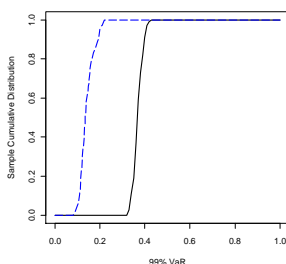
จากภาพที่ ข.8 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.9 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 3.1

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
9	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

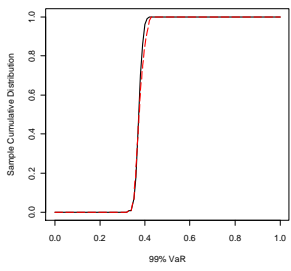
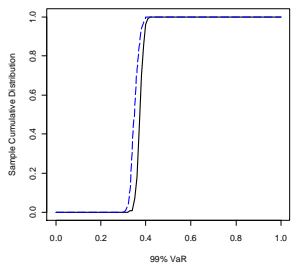
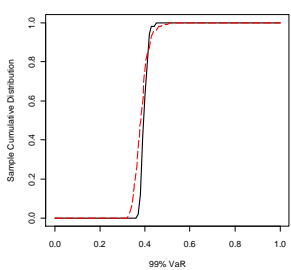
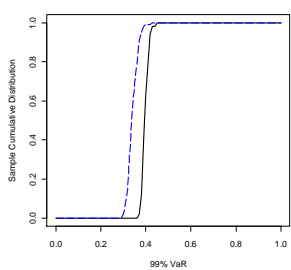
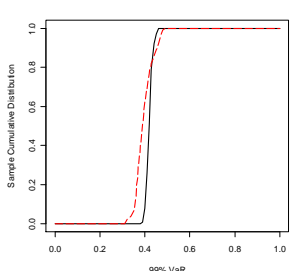
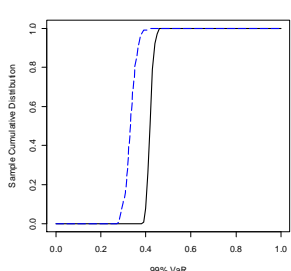
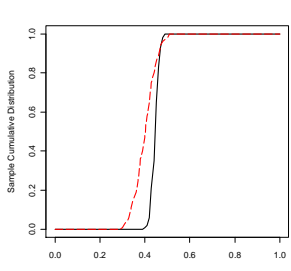
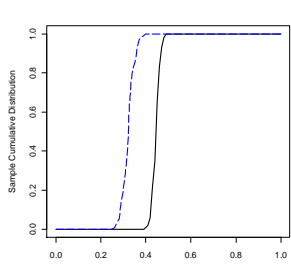
จากภาพที่ ข.9 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.10 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 3.2

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
9	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

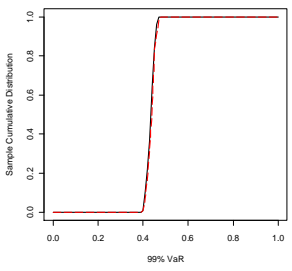
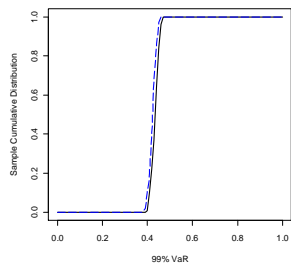
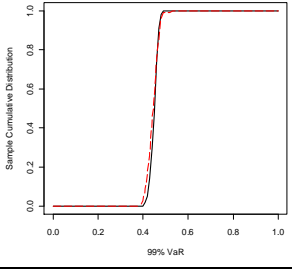
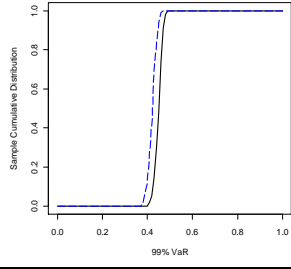
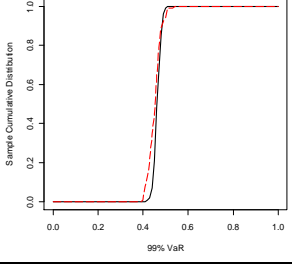
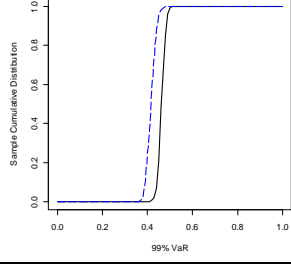
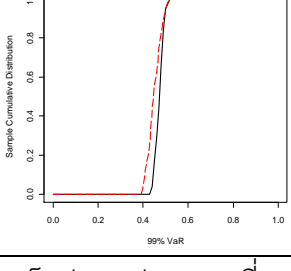
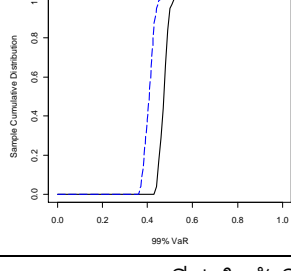
จากภาพที่ ข.10 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.11 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และHCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 3.3

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
9	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

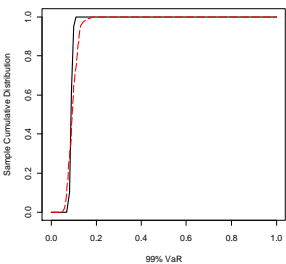
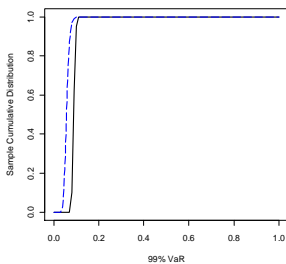
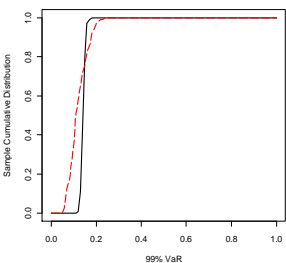
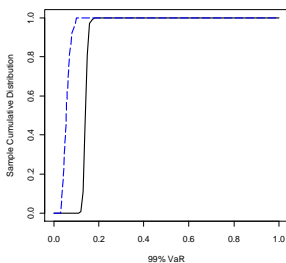
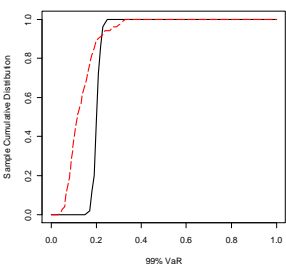
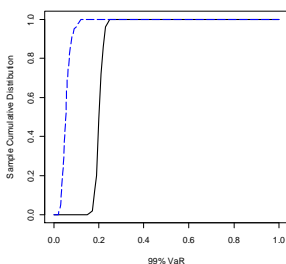
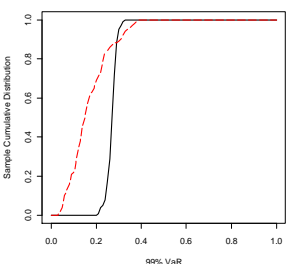
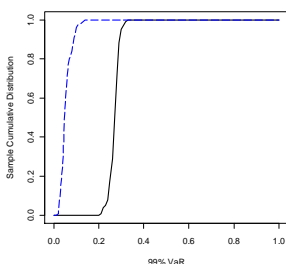
จากภาพที่ ข.11 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.12 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 3.4

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
9	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

จากภาพที่ ข.12 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.13 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 4.1

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
12	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -0.71$ $\beta_{2,t} = 0.71$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

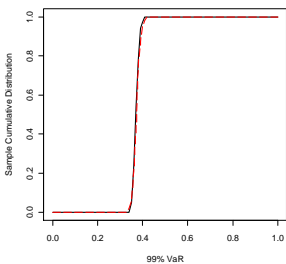
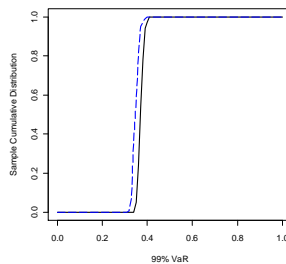
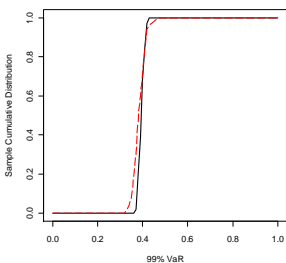
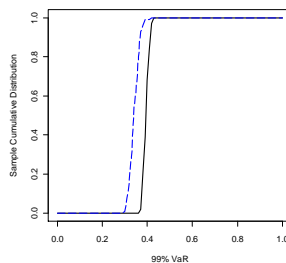
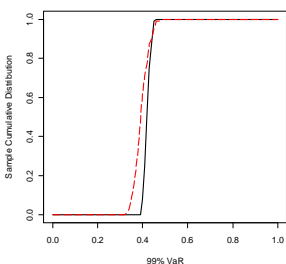
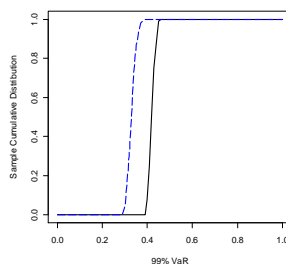
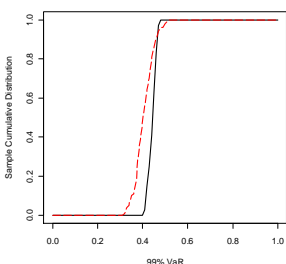
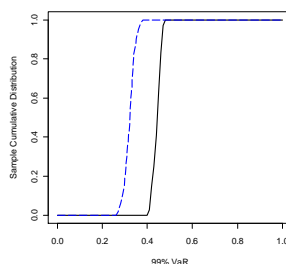
จากภาพที่ ข.13 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.14 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 4.2

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
12	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -1.41$ $\beta_{2,t} = 1.41$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

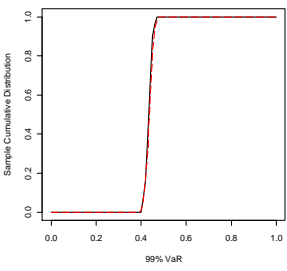
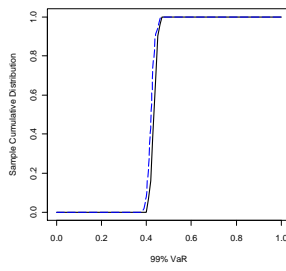
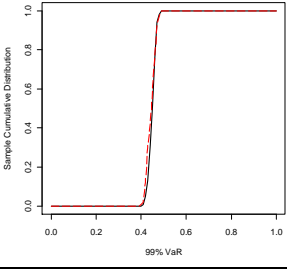
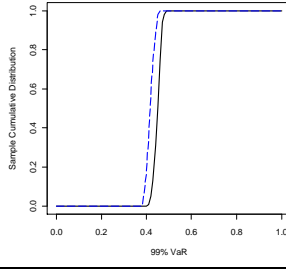
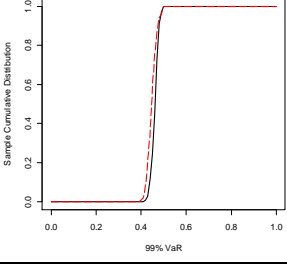
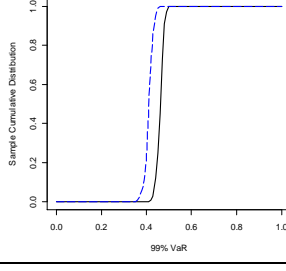
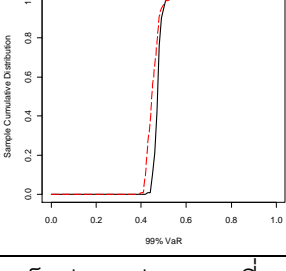
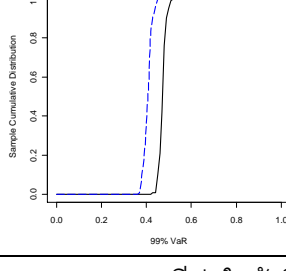
จากภาพที่ ข.14 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.15 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 4.3

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
12	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -3.54$ $\beta_{2,t} = 3.54$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

จากภาพที่ ข.15 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาพที่ ข.16 แสดงกราฟ e.c.d.f. ของมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ HCopula_Est (กราฟเส้นสีแดง) และมูลค่าความเสียหายระหว่าง HCopula_Real (กราฟเส้นสีดำ) และ H_Est (กราฟเส้นสีน้ำเงิน) ของกรณีศึกษาที่ 4.4

T	$\beta_{k,t}$	ρ	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. HCopula_Est	e.c.d.f.: HCopula_Real VS. H_Est
12	$\beta_{0,t} = -3$ $\beta_{1,t} = -7.07$ $\beta_{2,t} = 7.07$	0.1		
		0.3		
		0.5		
		0.7		

จากภาพที่ ข.16 จะเห็นว่ามูลค่าความเสียหายของ HCopula_Est จะมีค่าใกล้เคียงกับ HCopula_Real มากกว่ามูลค่าความเสียหายของ H_Est และ HCopula_Real เมื่อ $\rho = 0.1, 0.3, 0.5$ และ 0.7 ตามลำดับ

ภาคผนวก ค

ภาคผนวก ค

ตัวอย่างการใช้โปรแกรม R ในการดำเนินงานวิจัย

```

# ----- #
#           Defind Variables
# ----- #
# HCRReal = Hazard Copula Real Model
# HCEst = Hazard Copula Estimate Model
# HEst = Hazard Estimate Model

rhovec <- c();
HCEstbeta0realvec <- c();
HCEstbeta1realvec <- c();
HCEstbeta2realvec <- c();

HEstbeta0vec <- c();
HEstbeta1vec <- c();
HEstbeta2vec <- c();

rho1vec <- c();
rho2vec <- c();
diffrhovec <- c();

HCRRealvar99vec <- c();
HCEstvar99vec <- c();
HEstvar99vec <- c();

# ----- #
#           STEP: Simulate Data
# ----- #

for(outeri in 1:100){

numperiod <- 3;
numcustomer <- 1000;
Z <- rnorm(numperiod);
X1 <- rnorm(numcustomer);
X2 <- rnorm(numcustomer);
BETA0 <- (-3);
BETA1 <- (-0.71);
BETA2 <- (0.71);
RHO <- 0.1;
beginmonthframe <- data.frame(Date=0, ID=rep(1:numcustomer),
                               Y=0, Dfdate=0, Ystar=0, X1=X1, X2=X2);
allframe <- c();

```



```

j <- 1;

while(j <= numperiod){

  beginmonthframe$Date <- j
  beginmonthframe$Ystar<- BETA0+(BETA1*beginmonthframe$X1)
    +(BETA2*beginmonthframe$X2)
    +(sqrt(RHO)*Z[j])+(sqrt(1-RHO)
    *rnorm(nrow(beginmonthframe)));

  beginmonthframe$Y <- ifelse(beginmonthframe$Ystar
    > 0,1,0);
  beginmonthframe$Dfdate <- ifelse(beginmonthframe$Ystar
    > 0,j,0);

  validateframe <- beginmonthframe$Y
    [(beginmonthframe$Y != 0)];

  if(length(validateframe) > 0){
    allframe <- rbind(allframe,beginmonthframe);
    beginmonthframe <- beginmonthframe
      [(beginmonthframe$Y == 0),];
    j <- j+1;
  }
  else{
    Z <- rnorm(numperiod);
    X1 <- rnorm(numcustomer);
    X2 <- rnorm(numcustomer);
    beginmonthframe <- data.frame(Date=0,
      ID=rep(1:numcustomer),Y=0,
      Dfdate=0,Ystar=0,X1=X1,X2=X2);

    j <- 1;
    allframe <- c();
  }
}

allframe <- data.frame(Date=allframe$Date,ID=allframe$ID,
  Y=allframe$Y,Dfdate=allframe$Dfdate,Ystar=allframe$Y
  star,X1=allframe$X1,X2=allframe$X2);

for(i in c(1:4))
  allframe[[i]]<-as.factor(allframe[[i]]);

summary(allframe);

#-----#

```

```

# ----- #
#       STEP: Estimate(Fit) Model
# ----- #
# Hdatafit column: Date, Y, X1, X2 (allframe column: Date, ID, Y,
Dfdate, Ystar, X1, X2) #

Hdatafit <- allframe[,c(-2,-4,-5)];
nummonth <- nlevels(Hdatafit$Date);

# ----- HCEst = Hazard Copula Estimate Model ----- #

HCfitmodel <- glm(Y~0+.,family=binomial
                 (link="probit"),data=Hdatafit);
HCcoefvec <- coef(HCfitmodel);
ztemp <- HCcoefvec[1:nummonth];
HCEstbeta0 <- mean(ztemp);
sdztemp <- sd(ztemp);
rho <- sdztemp^2/(1+sdztemp^2);
z <- (ztemp-HCEstbeta0)/sdztemp;
HCEstbeta <- HCfitmodel$coef[(length(HCfitmodel$coef)-1)
                             :length(HCfitmodel$coef)];

HCEstbeta0real <- HCEstbeta0*sqrt(1-rho);
HCEstbeta1real <- HCcoefvec[numperiod+1]*sqrt(1-rho);
HCEstbeta2real <- HCcoefvec[numperiod+2]*sqrt(1-rho);
HCEstbetareal <- c(HCEstbeta1real,HCEstbeta2real);

rhovec <- c(rhovec,rho);
HCEstbeta0realvec <- c(HCEstbeta0realvec,HCEstbeta0real);
HCEstbeta1realvec <- c(HCEstbeta1realvec,HCEstbeta1real);
HCEstbeta2realvec <- c(HCEstbeta2realvec,HCEstbeta2real);

# ----- HEst = Hazard Estimate Model ----- #

Hfitmodel <- glm(Y~X1+X2,family=binomial(link="probit"),
                data=Hdatafit);
HEstbeta0 <- Hfitmodel$coef[1]
HEstbeta1 <- Hfitmodel$coef[2]
HEstbeta2 <- Hfitmodel$coef[3]
HEstbeta <- Hfitmodel$coef[(length(Hfitmodel$coef)-1)
                             :length(Hfitmodel$coef)];

HEstbeta0vec <- c(HEstbeta0vec,HEstbeta0);
HEstbeta1vec <- c(HEstbeta1vec,HEstbeta1);
HEstbeta2vec <- c(HEstbeta2vec,HEstbeta2);
#-----#

```

```

##### Prepare predicted data set #####
# Hdatafit column : Date,Y,X1,X2 #

firstdate <- min(as.numeric(as.character(Hdatafit$Date)));
Hdatasimstart <- Hdatafit[(as.numeric(as.character
                             (Hdatafit$Date))==firstdate),];
numcustomernext <- nrow(Hdatasimstart);
Hdatasimstart <- Hdatasimstart[c(-1,-2)];

#-----#

# ----- #
#           STEP: Ranking
# ----- #

# ----- HCREal = Hazard Copula Real Model ----- #

HCREaldataarank <- as.matrix(Hdatasimstart);
HCREalbeta <- c(BETA1,BETA2);
HCREalscore <- BETA0 + HCREaldataarank**HCREalbeta;

# ----- HCEst = Hazard Copula Estimate Model ----- #

HCEstdatarank <- as.matrix(Hdatasimstart);
HCEstscore <- HCEstbeta0real + HCEstdatarank**HCEstbetareal;

# ----- HEst = Hazard Estimate Model ----- #

HEstdatarank <- as.matrix(Hdatasimstart);
HEstscore <- HEstbeta0 + HEstdataarank**HEstbeta;

rho1 <- cor(HCREalscore,HCEstscore,method = "spearman");
rho2 <- cor(HCREalscore,HEstscore,method = "spearman");
diffrho <- rho1-rho2;

rho1vec <- c(rho1vec,rho1);
rho2vec <- c(rho2vec,rho2);
diffrhovec <- c(diffrhovec,diffrho);

#-----#

```

```

# ----- #
#           STEP: Value at Risk
# ----- #

nummonthnext <- 3;

# ----- HCRReal = Hazard Copula Real Model ----- #

HCRRealdftrate <- c();

for(round1 in 1:1000){
  HCRRealdatasim <- as.matrix(Hdatasimstart);
  HCRRealdfnum <- 0;

  for(period1 in 1:nummonthnext){

    HCRReallinkvec <- (BETA0 + HCRRealdatasim**HCRRealbeta
                      + sqrt(RHO)*rnorm(1))/sqrt(1-RHO);
    HCRRealpdq <- pnorm(HCRReallinkvec);
    HCRRealyvec <- ifelse(runif(length(HCRRealpdq))
                        < HCRRealpdq,1,0);
    HCRRealdfnum <- HCRRealdfnum+sum(HCRRealyvec);
    HCRRealdatasim <- HCRRealdatasim[HCRRealyvec==0,];
    HCRRealdatasim <- as.matrix(HCRRealdatasim);
  }
  HCRRealdftrate <- c(HCRRealdftrate,HCRRealdfnum/
                    numcustomernext);
}

HCRRealvar99 <- quantile(HCRRealdftrate,0.99);

# ----- HCEst = Hazard Copula Estimate Model ----- #

HCEstdftrate <- c();

for(round2 in 1:1000){
  HCEstdatasim <- as.matrix(Hdatasimstart);
  HCEstdfnum <- 0;

  for(period2 in 1:nummonthnext){

    HCEstlinkvec <- HCEstbeta0 + HCEstdatasim**
                   HCEstbeta + sdztemp*rnorm(1);
    HCEstpdq <- pnorm(HCEstlinkvec);
    HCEstyvec <- ifelse(runif(length(HCEstpdq))
                      < HCEstpdq,1,0);
  }
}

```

```

        HCEstdfnum <- HCEstdfnum+sum(HCEstyvec);
        HCEstdatasim <- HCEstdatasim[HCEstyvec==0,];
        HCEstdatasim <- as.matrix(HCEstdatasim);
    }
    HCEstdfrate <- c(HCEstdfrate,HCEstdfnum/numcustomernext);
}

HCEstvar99 <- quantile(HCEstdfrate,0.99);

# ----- HEst = Hazard Estimate Model ----- #

HEstdfrate <- c();

for(round3 in 1:1000){
    HEstdatasim <- as.matrix(Hdatasimstart);
    HEstdfnum <- 0;

    for(period3 in 1:nummonthnext){

        HEstlinkvec <- HEstbeta0 + HEstdatasim%%HEstbeta;
        HEstpdq <- pnorm(HEstlinkvec);
        HEstyvec <- ifelse(runif(length(HEstpdq))
            < HEstpdq,1,0);
        HEstdfnum <- HEstdfnum+sum(HEstyvec);
        HEstdatasim <- HEstdatasim[HEstyvec==0,];
        HEstdatasim <- as.matrix(HEstdatasim);
    }
    HEstdfrate <- c(HEstdfrate,HEstdfnum/numcustomernext);
}

HEstvar99 <- quantile(HEstdfrate,0.99);

HCREalvar99vec <- c(HCREalvar99vec,as.numeric(HCREalvar99));
HCEstvar99vec <- c(HCEstvar99vec, as.numeric(HCEstvar99));
HEstvar99vec <- c(HEstvar99vec, as.numeric(HEstvar99));
}

#-----#

```

```

##### Summary Ranking #####
# Hypothesis

t.test(rholvec,rho2vec,paired=TRUE);
sd(rholvec-rho2vec);

##### Summary Value at Risk #####
# Hypothesis

diff1 <- (HCREalvar99vec-HCEstvar99vec);
diff2 <- (HCREalvar99vec-HEstvar99vec);
t.test(diff2,diff1,"greater",paired=TRUE);

##### Plot ecdf: Value at Risk #####
# ecdf : Empirical Cumulative Distribution Function

index <- seq(0,1,by=0.01);
ecdfHCREalvar99 <- ecdf(HCREalvar99vec);
ecdfHCEstvar99 <- ecdf(HCEstvar99vec);
ecdfHEstvar99 <- ecdf(HEstvar99vec);

plot(index,ecdfHCREalvar99(index),type="l", xlab="99% VaR",
      ylab="Sample Cumulative Distribution", lwd=2);

points(index,ecdfHCEstvar99(index),type="l",col="red",lty=5,
       lwd=2);

windows()

plot(index,ecdfHCREalvar99(index),type="l",xlab="99% VaR",
      ylab="Sample Cumulative Distribution", lwd=2);

points(index,ecdfHEstvar99(index),type="l",col="blue",lty=5,
       lwd=2);

#-----#

```

ประวัติผู้เขียนวิทยานิพนธ์

นางสาวศรัณยา สมทรง เกิดวันพฤหัสบดีที่ 21 พฤษภาคม พ.ศ. 2530 สำเร็จการศึกษาปริญญาวิทยาศาสตรบัณฑิต (วท.บ.) ภาควิชาคณิตศาสตร์และสถิติ คณะวิทยาศาสตร์และเทคโนโลยี มหาวิทยาลัยธรรมศาสตร์ ในปีการศึกษา 2551 และเข้าศึกษาต่อในหลักสูตรสถิติศาสตรมหาบัณฑิต (สท.ม.) สาขาสถิติ คณะพาณิชยศาสตร์และการบัญชี จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย ในปี พ.ศ. 2552