

บทที่ 4

การประยุกต์ใช้ NB2 กับข้อมูลจริง

สำหรับการประยุกต์ใช้ NB2 และ Robust standard error ที่เสนอในวิทยานิพนธ์ ฉบับนี้เราใช้ข้อมูลซึ่งได้มีการเสนอในผลงานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับตัวแบบทดสอบอยปัวซง จำนวน 2 ชุด ได้แก่ Fabric fault data จาก Hinde and Demètrio (1998) กับ Quine data ซึ่งได้กล่าวถึงใน Aitkin et al. (1989)

4.1 Fabric fault data

Fabric fault data เป็นข้อมูลจำนวนรอบต่าหนินผ้า ซึ่งผลิตโดยโรงงานหนึ่ง ใน การศึกษาผู้วิจัยได้สุ่มผ้าที่ผลิตจากโรงงานนี้ มาจำนวน 32 ม้วน แต่ละม้วนมีความยาว (หน่วย : ฟุต) แตกต่างกัน ข้อมูลดังกล่าวได้เสนอ ดังตารางที่ 4.1

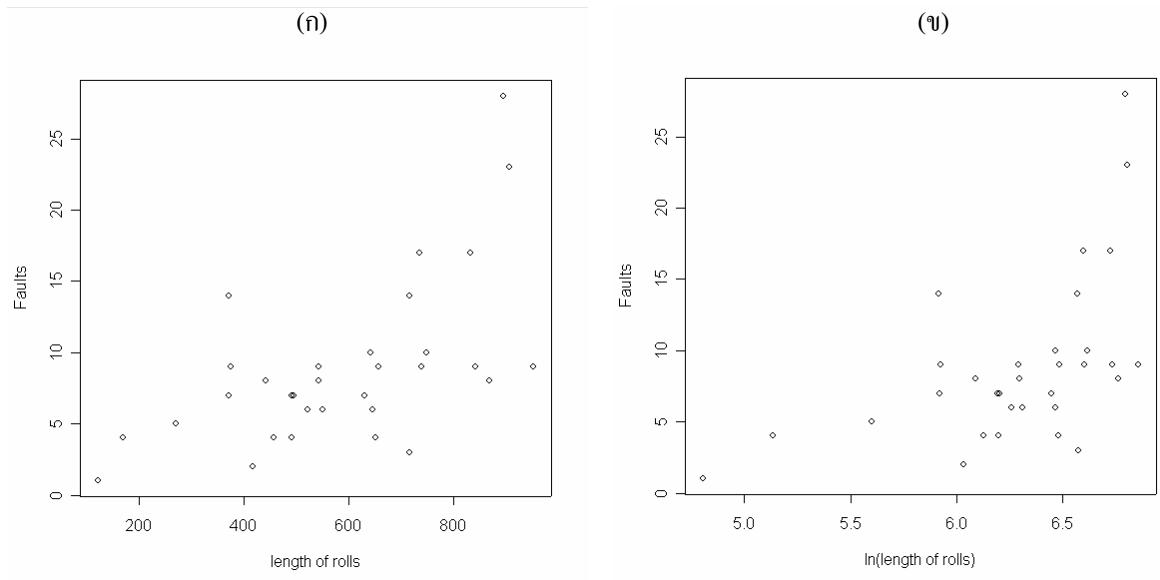
ตารางที่ 4.1 Fabric fault data

Length of roll	Fault						
551	6	543	8	651	4	842	9
832	17	905	23	375	9	542	9
715	14	522	6	868	8	122	1
271	5	657	9	630	7	170	4
491	7	738	9	372	7	371	14
645	6	735	17	441	8	749	10
895	28	495	7	458	4	716	3
642	10	952	9	492	4	417	2

ในเบื้องต้นอาจกล่าวได้ว่าจำนวนรอบต่าหนินผ้าแต่ละม้วนมีการแจกแจงปัวซง แผนภาพการกระจายระหว่างความยาวผ้า (Length of roll) และจำนวนรอบต่าหนิน (Fault) ซึ่งในกรณีนี้ใช้ข้อมูล

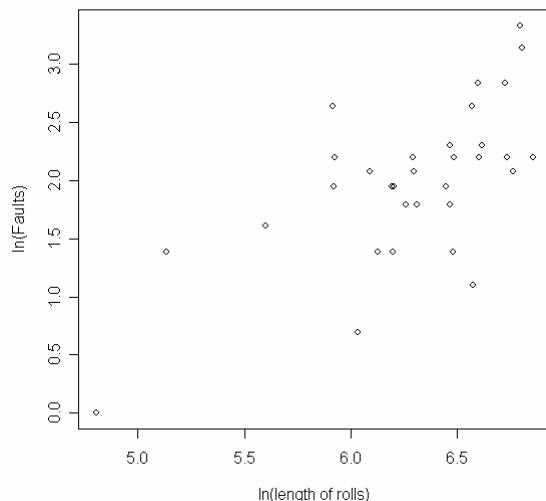
เดิม และแปลงความยาวผ้าเป็นลอการิทึมฐานธรรมชาติ $\ln(\text{length of roll})$ ดังภาพที่ 4.1 (ก) และ (ข)

ตามลำดับ



ภาพที่ 4.1 แผนภูมิการกระจายระหว่าง Length of roll กับ Faults

แสดงให้เห็นว่าความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรทั้งสองมีแนวโน้มเป็นเส้นโค้งการเติบโตแบบเลขชี้กำลัง (Exponential growth curve) และเมื่อแปลงจำนวนรอบยတหนินี้เป็นมาตราส่วนลอการิทึมฐานธรรมชาติ ($\ln(\text{Faults})$) แผนภูมิการกระจายระหว่าง $\ln(\text{Length of roll})$ กับ $\ln(\text{Faults})$ ดังภาพที่ 4.2



ภาพที่ 4.2 แผนภูมิการกระจายระหว่าง $\ln(\text{Length of roll})$ กับ $\ln(\text{Faults})$

แสดงให้เห็นว่าความสัมพันธ์ระหว่างตัวแปรทั้งสองมีแนวโน้มเป็นเส้นตรง อย่างไรก็ตามในวิทยานิพนธ์ฉบับนี้จะไม่ได้ศึกษาการใช้การแยกแจงปกติประมาณการแยกแจงป้าชง แต่จะใช้การแยกแจงป้าชงโดยตรง

เนื่องจากจำนวนรอยตำหนิซึ่งแทนด้วย Faults มีการแยกแจงป้าชงที่มี Link function คือ $\ln(\mu_i)$ เมื่อ μ_i เป็นค่าเฉลี่ยของจำนวนรอยตำหนิจากผ้าม้วนที่ i , $i = 1, 2, \dots, 32$ ดังนั้นตัวแบบทดด้วยป้าชงของจำนวนรอยตำหนิ ซึ่งมี $ll = \ln(\text{Length of roll})$ เป็นตัวแปรอิสระ คือ

$$\ln(\mu_i) = \beta_0 + \beta_1 ll_i \quad (4.1)$$

และตัวแบบทดด้วยป้าชงประมาณของ (4.1) คือ

$$\ln(\hat{\mu}_i) = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 ll_i \quad (4.2)$$

ค่าประมาณความคลาดเคลื่อนมาตรฐาน (Standard error) และสถิติที่จำเป็นได้แสดงในตารางที่ 4.2 และที่ 1 – 2

ตารางที่ 4.2 ค่าสถิติต่างๆ สำหรับ Fabric fault data

ตัวแบบ ทดด้วย	linear pred.coeff Overdispersion Score test NB2					Residual deviance	AIC	df
	$\hat{\beta}_0$	$\hat{\beta}_1$	$\hat{\alpha}$	Dean (1992)	Wang-Shu Lu (1997)			
ป้าชง	-4.171 (1.135)	0.997 (0.176)	0 -	5.635	5.643	64.55	191.85	30
NB2	-3.794 (1.419)	0.937 (0.222)	0.115 (0.055)			30.67	181.39	29
				$(1.456)^+$	$(0.230)^+$			
					$(0.048)^+$			

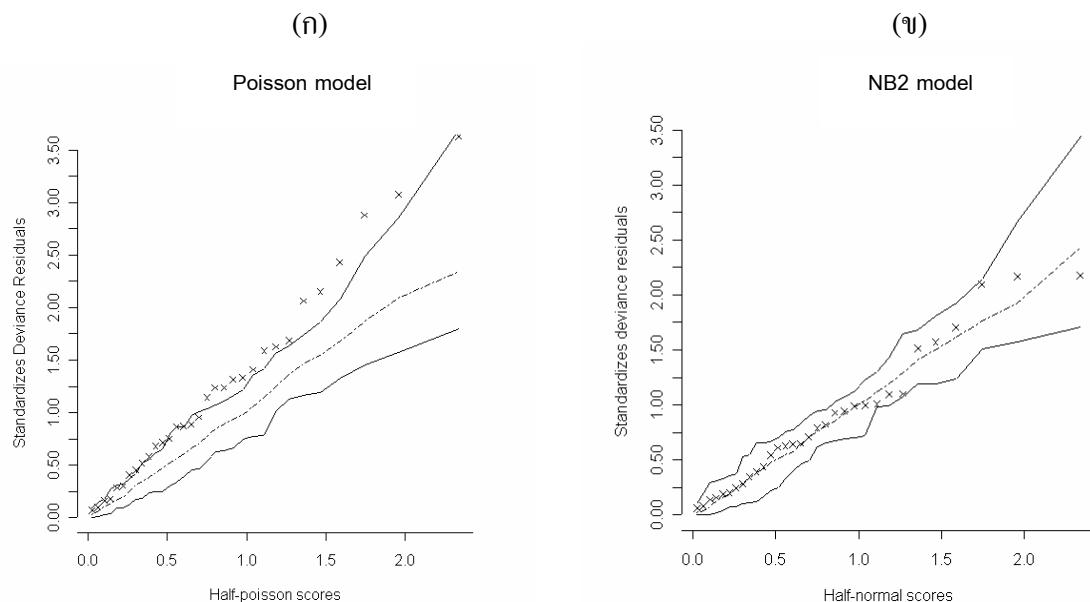
หมายเหตุ + คือ Robust standard error

ตัวแบบทดด้วยป้าชง

$$\ln(\mu_i) = -4.171 + 0.997 ll_i \quad (4.3)$$

$$(1.135) \quad (0.176)$$

ตัวแบบคดดอยปั่วชงประมาณของ (4.2) ให้ค่า Residual deviance เท่ากับ 64.55 และ df เท่ากับ 30 จะเห็นว่า ค่า Residual deviance มีค่ามากไปส่องเท่าของ df เป็นดัชนีที่บอกว่าตัวแบบคดดอยปั่วชงไม่เหมาะสมสมกับข้อมูล เนื่องจากเกิด Overdispersion นอกจากนี้ ค่า Adjusted score test ของ Dean (1992) และ Wang – Shu Lu (1997) ซึ่งแสดงในตารางที่ 4.2 ในส่วนที่ 5 และ 6 ตามลำดับ รวมทั้ง Half normal plot with simulated envelope ภาพที่ 4.3 (ก) ก็เป็นสถิติที่สนับสนุนข้อสรุปดังกล่าว ด้วยเหตุนี้เราริจทำการประมาณค่า Overdispersion โดยการ fit ตัวแบบคดดอย NB2 กับข้อมูล พร้อมกับคำนวณค่า Robust standard error เพื่อเปรียบเทียบกับ Asymptotic standard error ของค่าประมาณที่ได้จากการวนการสุดท้ายของกระบวนการนวนชั้นวิตตัน – رافลัน ที่ได้กล่าวไปแล้วในบทที่ 3 โดยสถิติที่กล่าวถึงนี้ ได้แสดงในตารางที่ 4.2 และที่ 3 – 5 และตัวแบบการคดดอย NB2 ที่ได้คือ



ภาพที่ 4.3 แผนภาพ Half normal plot with simulated envelope ของตัวแบบคดดอยปั่วชง และ NB2

$$\ln(\mu_i) = -3.794 + 0.937l_{ii}; \quad \hat{\alpha} = 0.115 \quad (4.4)$$

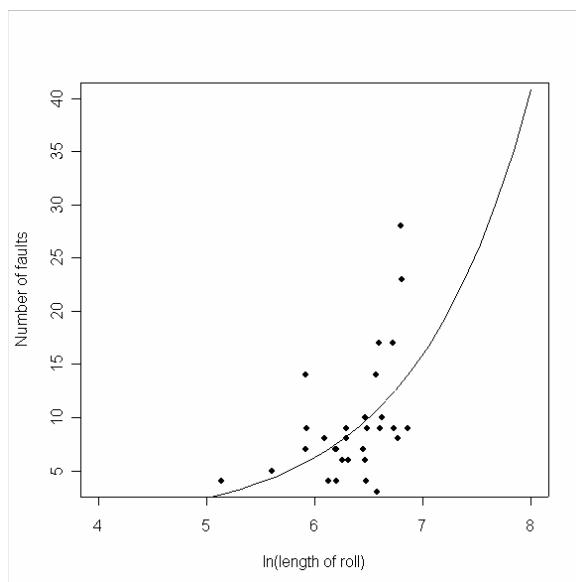
$$(1.419) \quad (0.222) \quad (0.055)$$

นอกจากนี้ ค่า Robust standard error มีค่าใกล้เคียงกับค่า Asymptotic standard error และแสดงว่าการแจกแจงของจำนวนรอยทำหน้าที่ผิดพลาดโดยใช้งานนี้มีการแจกแจงแบบ NB2 และ Half normal plot with simulated envelope ภาพที่ 4.3 (ข) ยืนยันว่าตัวแบบ (4.4) 适合คดดอยกับข้อมูลสำหรับ NB2

ดังนั้นตัวแบบที่แปลงให้อยู่ในมาตรฐานชีวิต สำหรับอัตราการเกิดรอยตำหนิที่ความยาวผ้า (ที่แปลงให้เป็นมาตรฐานชีวิต) ที่ศึกษา คือ

$$\hat{\mu}_i = \exp[-3.794 + 0.937 \ln_i] \quad (4.5)$$

และเส้นโค้งการเติบโตแบบเลขชีวิตที่ได้จากการแทนค่า Length of roll ในสมการ (4.5) ได้แผนภาพการกระจาย ดังภาพที่ 4.6



ภาพที่ 4.4 แผนภาพแสดงเส้นโค้งการเติบโตแบบเลขชีวิตที่ได้จากการแทนค่า $\ln(\text{Length of roll})$ ในสมการ (4.5)

4.2 Quine data

Quine data ซึ่งได้กล่าวถึงใน Aitkin et al. (1989) เป็นข้อมูลเกี่ยวกับจำนวนวันการขาดเรียนของนักเรียน ซึ่งได้นำข้อมูลมาจากการศึกษาค้านสังคมศาสตร์ในประเทศไทยของนักเรียนจำนวน 146 คน โดยตัวแปรที่รวมรวมมี ดังนี้

จำนวนวันการขาดเรียน แทนด้วย Days

อายุ แทนด้วย A มี 4 ระดับ คือ

1: final grade in primary schools; 2: first form in secondary schools

3: second form in secondary schools; 4: third form in secondary schools

เพศ แทนด้วย S มี 2 ระดับ คือ 1: ชาย และ 2: หญิง

ชนชาติ (Cultural group) แทนด้วย C มี 2 ระดับ คือ 1: ชนพื้นเมือง; 2: คนพิวขา

ระดับการเรียนรู้ (Learning rate) แทนด้วย L มี 2 ระดับ คือ 1: ช้า; 2: ปานกลาง
ข้อมูลดังกล่าวได้เสนอตั้งแต่ตารางที่ 4.3

ตารางที่ 4.3 Quine data

Days	C	S	A	L	Days	C	S	A	L	Days	C	S	A	L
2	1	1	1	1	17	1	2	2	2	10	2	1	4	2
5	1	1	1	2	14	1	2	3	1	41	2	1	4	2
6	1	1	2	1	60	1	2	3	1	11	2	2	1	2
14	1	1	2	2	2	1	2	4	2	1	2	2	2	1
57	1	1	3	1	14	1	2	4	2	5	2	2	2	1
17	1	1	3	2	6	2	1	1	1	11	2	2	2	1
8	1	1	4	2	0	2	1	1	2	6	2	2	2	2
34	1	1	4	2	12	2	1	1	2	0	2	2	3	1
5	1	2	1	2	5	2	1	2	1	5	2	2	3	1
5	1	2	2	1	3	2	1	2	2	14	2	2	3	1
13	1	2	2	1	36	2	1	3	1	3	2	2	4	2
53	1	2	2	1	7	2	1	3	2	18	2	2	4	2
11	1	2	2	2	0	2	1	4	2	5	1	1	1	2
13	1	2	3	1	30	2	1	4	2	22	1	1	1	2
48	1	2	3	1	10	2	2	1	2	7	1	1	2	2
0	2	1	1	2	0	2	2	2	1	53	1	1	3	1
10	1	2	4	2	5	2	2	2	1	16	1	1	3	2
40	1	2	4	2	7	2	2	2	1	46	1	1	3	2
0	2	1	1	2	6	2	2	2	2	28	1	1	4	2
11	2	1	1	2	28	2	2	2	2	3	1	2	1	1
5	2	1	2	1	3	2	2	3	1	45	1	2	1	2
17	2	1	2	1	12	2	2	3	1	9	1	2	2	1
30	2	1	3	1	3	2	2	4	2	32	1	2	2	1

ตารางที่ 4.3 (ต่อ)

Days	C	S	A	L	Days	C	S	A	L	Days	C	S	A	L
5	2	1	3	2	15	2	2	4	2	5	1	2	2	2
27	2	1	3	2	37	2	2	4	2	8	1	2	3	1
27	2	1	4	2	14	1	1	1	1	47	1	2	3	1
25	2	2	1	1	20	1	1	1	2	2	1	2	3	2
33	2	2	1	2	15	1	1	2	1	5	1	2	4	2
5	2	2	2	1	32	1	1	3	1	36	1	2	4	2
7	2	2	2	1	16	1	1	3	2	67	2	1	1	1
5	2	2	2	2	43	1	1	3	2	7	2	1	1	2
14	2	2	2	2	23	1	1	4	2	0	2	1	2	1
2	2	2	3	1	38	1	1	4	2	11	2	1	2	1
10	2	2	3	1	24	1	2	1	2	22	2	1	3	1
1	2	2	4	2	6	1	2	2	1	1	2	1	3	2
9	2	2	4	2	25	1	2	2	1	16	2	1	3	2
22	2	2	4	2	5	1	2	2	1	14	2	1	4	2
11	1	1	1	1	19	1	2	2	2	69	2	1	4	2
13	1	1	1	2	20	1	2	3	1	20	2	2	1	2
6	1	1	2	1	81	1	2	3	1	5	2	2	2	1
6	1	1	3	1	3	1	2	4	2	5	2	2	2	1
14	1	1	3	2	21	1	2	4	2	15	2	2	2	1
40	1	1	3	2	17	2	1	1	1	7	2	2	2	2
23	1	1	4	2	2	2	1	1	2	2	2	2	3	1
36	1	1	4	2	0	2	1	2	1	8	2	2	3	1
11	1	2	1	2	5	2	1	2	1	1	2	2	3	2
6	1	2	2	1	4	2	1	2	2	5	2	2	4	2
23	1	2	2	1	0	2	1	3	2	22	2	2	4	2
54	1	2	2	1	8	2	1	3	2					

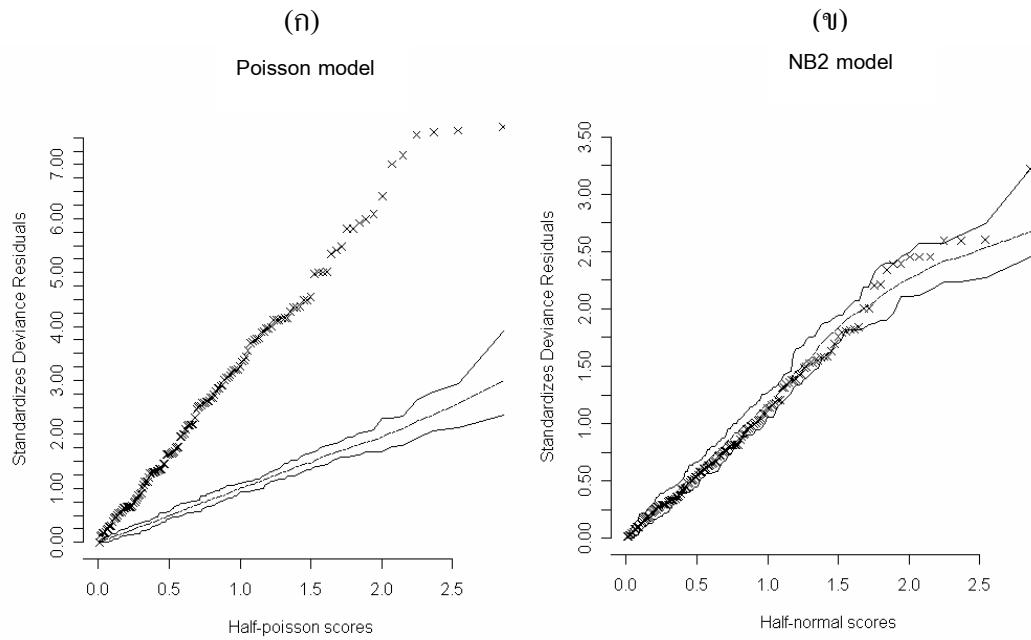
ในเมืองต้นอาจกล่าวได้ว่าจำนวนวันขาดเรียน มีการแยกแจงปัจจัยที่มี Link function คือ $\ln(\mu)$ เมื่อ μ เป็นเวลาเดอร์ค่าเฉลี่ยของ Days ที่มีตัวแปรอิสระคือ A , S , C และ L ตัวแบบทดสอบอยปัจจุบันของ Days ที่สำคัญ พร้อมค่าสถิติ แสดงในตารางที่ 4.4 ดังนี้

ตารางที่ 4.4 Residual deviance, df, AIC และค่า Score Test ของตัวแบบทดสอบอยปัจจุบัน

Model $\ln(\mu)$	Residual deviance	df	AIC	Score Test	
				Dean(1992)	Wang-Shu Lu(1997)
$C^*S^*A^*L$	1166.3	118	1810.8	65.409	65.680
C^*S^*A	1434.1	130	2054.6	80.640	80.614
C^*S^*L	1746.1	138	2350.6	103.070	103.061
C^*A^*L	1455.0	132	2071.4	80.565	80.671
S^*A^*L	1631.5	132	2248.0	94.659	94.811
$C+S+A+L$	1674.9	139	2277.4	95.249	95.210
$(C+S)^*A+L$	1301.0	129	1923.5	71.769	71.666

จากตารางที่ 4.4 จะเห็นว่า Full interaction model ($C^*S^*A^*L$) มีค่า AIC น้อยที่สุด เท่ากับ 1810.8 ดังนั้น Full interaction model น่าเป็นตัวแบบที่เหมาะสมที่สุด แต่ Full interaction model มีค่า residual deviance เท่ากับ 1166.3 มีค่ามากกว่า df ของมันเกือบ 10 เท่า อีกทั้งค่า Score test ของ Dean(1992) และ Wang – Shu Lu(1997) มีค่ามากกว่า $Z_{0.05} = 1.65$ ดังแสดงให้เห็นว่า ตัวแบบทดสอบอยปัจจุบันไม่สอดคล้องกับข้อมูลเนื่องจากเกิด Overdispersion นอกจากนี้ Half normal plot with simulated envelope ของตัวแบบทดสอบอยปัจจุบัน รูปที่ 4.5 (ก) แสดงว่าข้อมูลจำนวนวันขาดเรียนเป็น Overdispersed Poisson counts ด้วยเหตุนี้เราจึงทำการประมาณค่า Overdispersion โดยการ fit ตัวแบบทดสอบอย NB2 โดยพิจารณาตัวแบบที่เป็นไปได้ทั้งหมด และสรุปสำหรับตัวแบบที่สำคัญโดยพิจารณาจากค่า AIC ดังแสดงในตารางที่ 4.5

เมื่อ fit ตัวแบบ NB2 พบร่วมกับตัวแบบที่เหมาะสมกับข้อมูลมากที่สุดคือ $\ln(\mu_{\text{DAYS}}) = (C+S)^*A+C^*S^*L$ โดยมีค่า Residual deviance เท่ากับ 167.91 และ df ที่มีค่าเท่ากับ 128 ซึ่งเป็นตัวแบบที่มีค่า AIC ต่ำสุด เท่ากับ 1092.4 โดยตัวแบบดังกล่าวเขียนให้อยู่ในรูป方程ชัน ของตัวแปรอิสระ ได้ ดังสมการ (4.5)



ภาพที่ 4.5 แผนภูม Half normal plot with simulated envelope ของตัวแบบบดดอยป่าชัง และ NB2

ตารางที่ 4.5 ค่าสถิติต่าง ๆ ของตัวแบบบดดอย NB2 สำหรับ Quine data

Model $\ln(\mu)$	Residual deviance	df	AIC
$\tilde{C}^*\tilde{S}^*\tilde{A}^*\tilde{L}$	167.27	117	1095.1
$\tilde{C}^*\tilde{S}^*\tilde{A}$	167.76	129	1103.4
$\tilde{C}^*\tilde{S}^*\tilde{L}$	167.84	137	1112.9
$\tilde{C}^*\tilde{A}^*\tilde{L}$	167.87	131	1102.7
$\tilde{S}^*\tilde{A}^*\tilde{L}$	167.21	131	1114.6
$\tilde{C}+\tilde{S}+\tilde{A}+\tilde{L}$	167.93	138	1107.4
$(\tilde{C}+\tilde{S})^*\tilde{A}+\tilde{C}^*\tilde{S}^*\tilde{L}$	167.91	128	1092.4

$$\ln(\hat{\mu}) = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 A_2 + \hat{\beta}_2 S_2 + \hat{\beta}_3 A_3 + \hat{\beta}_4 A_4 + \hat{\beta}_5 A_5 + \hat{\beta}_6 L_2 + \hat{\beta}_7 C_2 : A_2 + \hat{\beta}_8 C_2 : A_3 + \hat{\beta}_9 C_2 : A_4 + \hat{\beta}_{10} S_2 : A_2 + \hat{\beta}_{11} S_2 : A_3 + \hat{\beta}_{12} S_2 : A_4 + \hat{\beta}_{13} C_2 : S_2 + \hat{\beta}_{14} C_2 : L_2 + \hat{\beta}_{15} S_2 : L_2 + \hat{\beta}_{16} C_2 : S_2 : L_2 \quad (4.5)$$

เมื่อ A_2, A_3, A_4, C_2, L_2 และ S_2 เป็นตัวแปรดัชนีที่

$$A_2 = \begin{cases} 1: & \text{first form in secondary schools} \\ 0: & \text{others} \end{cases}$$

$$A_3 = \begin{cases} 1: & \text{second form in secondary schools} \\ 0: & \text{others} \end{cases}$$

$$A_4 = \begin{cases} 1: & \text{third form in secondary schools} \\ 0: & \text{others} \end{cases}$$

$$C_2 = \begin{cases} 1: & \text{ชนผิวขาว} \\ 0: & \text{ชนพื้นเมือง} \end{cases} \quad L_2 = \begin{cases} 1: & \text{เรียนรู้ปานกลาง} \\ 0: & \text{เรียนรู้ช้า} \end{cases} \quad S_2 = \begin{cases} 1: & \text{หญิง} \\ 0: & \text{ชาย} \end{cases}$$

ตัวแบบ (4.5) มีตัวแปรอิสระน้อยกว่าตัวแบบถดถอยปัจจุบัน ซึ่งสนับสนุนข้อเท็จจริงที่ว่า ถ้าเราไม่นำ Overdispersion มาพิจารณาในการวิเคราะห์ข้อมูล ทำให้การนำตัวแปรอิสระเข้าหรือออกจากตัวแบบมีค่ามากเกินไป อาจทำให้เลือกตัวแบบที่มีความซับซ้อนมากเกินไป ค่าประมาณพารามิเตอร์ของตัวแบบถดถอย NB2 (4.5) พร้อมค่าประมาณ Asymptotic standard error และ Robust standard error ได้แสดงในตารางที่ 4.6 ตัวแบบนี้ให้ค่า Residual deviance เท่ากับ 167.91 ซึ่งมีค่าใกล้เคียงกับ Residual df ซึ่งมีค่าเท่ากับ 128 นอกจากนี้ค่า Robust standard error มีค่าใกล้เคียงกับค่า Asymptotic standard error และแสดงว่า NB2 เป็นตัวแบบสำหรับ Quine Data และ Half normal plot with simulated envelope ภาพที่ 4.5 (บ) สนับสนุนว่า ตัวแบบ (4.5) เหมาะสมกับข้อมูล

ตารางที่ 4.6 ค่าสถิติต่าง ๆ ตัวแบบลดด้วย NB2 สำหรับ Quine data

ตัวแบบ ลดด้วย	Linear pred. coeff									
	$\hat{\beta}_0$	$\hat{\beta}_1$	$\hat{\beta}_2$	$\hat{\beta}_3$	$\hat{\beta}_4$	$\hat{\beta}_5$	$\hat{\beta}_6$	$\hat{\beta}_7$	$\hat{\beta}_8$	$\hat{\beta}_9$
NB2	2.435	0.603	0.962	-0.373	1.126	1.136	-0.104	-0.548	-0.886	0.119
	(0.343)	(0.449)	(0.470)	(0.403)	(0.342)	(0.380)	(0.335)	(0.432)	(0.426)	(0.439)
	$(0.288)^+$	$(0.448)^+$	$(0.519)^+$	$(0.318)^+$	$(0.292)^+$	$(0.372)^+$	$(0.240)^+$	$(0.428)^+$	$(0.444)^+$	$(0.452)^+$
ตัวแบบ ลดด้วย	Linear pred. coeff							Overdispersion		AIC
ลดด้วย	$\hat{\beta}_{10}$	$\hat{\beta}_{11}$	$\hat{\beta}_{12}$	$\hat{\beta}_{13}$	$\hat{\beta}_{14}$	$\hat{\beta}_{15}$	$\hat{\beta}_{16}$	$\hat{\alpha}$		
NB2	0.089	-1.113	-1.459	-1.301	-1.027	-0.308	1.666	0.592		1092.4
	(0.454)	(0.450)	(0.442)	(0.445)	(0.455)	(0.464)	(0.583)	(0.080)		128
	$(0.439)^+$	$(0.505)^+$	$(0.443)^+$	$(0.380)^+$	$(0.385)^+$	$(0.462)^+$	$(0.524)^+$	$(0.082)^+$		

หมายเหตุ + คือ Robust standard error

ในการคำนวณค่าเฉลี่ยของจำนวนวันขาดเรียน เราได้ตัวแบบที่แปลงให้อยู่ในมาตรฐานกำลัง คือ

$$\begin{aligned}
 \mu_{\text{DAYS}} = & \exp[2.435 + 0.603C2 + 0.962S2 - 0.373A2 + 1.125A3 + 1.136A4 \\
 & - 0.104L2 - 0.548C2:A2 - 0.886C2:A3 + 0.119C2:A4 + 0.089S2:A2 \\
 & - 1.113S2:A3 - 1.459S2:A4 - 1.301C2:S2 - 1.027C2:L2 \\
 & - 0.308S2:L2 + 1.666C2:S2:L2]
 \end{aligned} \quad (4.6)$$