



**TUGAS AKHIR – SS141501**

**PEMODELAN JUMLAH KASUS HIV DAN AIDS  
DI KOTA SURABAYA MENGGUNAKAN  
*BIVARIATE GENERALIZED POISSON  
REGRESSION***

**SUPRIANTO SIMANJUNTAK  
NRP 1315 105 003**

**Dosen Pembimbing  
Dr. Purhadi, M.Sc**

**PROGRAM STUDI SARJANA  
DEPARTEMEN STATISTIKA  
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM  
INSTITUT TEKNOLOGI SEPULUH NOPEMBER  
SURABAYA 2017**



**TUGAS AKHIR – SS141501**

**PEMODELAN JUMLAH KASUS HIV DAN AIDS  
DI KOTA SURABAYA MENGGUNAKAN  
*BIVARIATE GENERALIZED POISSON  
REGRESSION***

**SUPRIANTO SIMANJUNTAK  
NRP 1315 105 003**

**Dosen Pembimbing  
Dr. Purhadi, M.Sc**

**PROGRAM STUDI SARJANA  
DEPARTEMEN STATISTIKA  
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM  
INSTITUT TEKNOLOGI SEPULUH NOPEMBER  
SURABAYA 2017**



**FINAL PROJECT – SS141501**

**MODELING OF HIV AND AIDS CASE NUMBER  
IN SURABAYA USING BIVARIATE  
GENERALIZED POISSON REGRESSION**

**SUPRIANTO SIMANJUNTAK  
NRP 1315 105 003**

**Supervisor  
Dr. Purhadi, M.Sc**

**UNDERGRADUATE PROGRAM  
DEPARTMENT OF STATISTICS  
FACULTY OF MATHEMATICS AND NATURAL SCIENCES  
INSTITUTE OF TECHNOLOGY SEPULUH NOPEMBER  
SURABAYA 2017**

**LEMBAR PENGESAHAN**

**PEMODELAN JUMLAH KASUS HIV DAN AIDS  
DI KOTA SURABAYA MENGGUNAKAN  
*BIVARIATE GENERALIZED POISSON  
REGRESSION***

**TUGAS AKHIR**

Diajukan Untuk Memenuhi Salah Satu Syarat  
Memperoleh Gelar Sarjana Sains  
pada  
Program Studi Sarjana Departemen Statistika  
Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam  
Institut Teknologi Sepuluh Nopember

Oleh :

**SUPRIANTO SIMANJUNTAK**  
NRP. 1315 105 003

Disetujui oleh Pembimbing:

Dr. Purnadi, M.Sc  
NIP. 19620204 198701 1 001



Mengetahui,  
Kepala Departemen



Dr. Suhartono  
NIP. 19710929 199512 1 001

SURABAYA, JULI 2017

# **PEMODELAN JUMLAH KASUS HIV DAN AIDS DI KOTA SURABAYA MENGGUNAKAN *BIVARIATE GENERALIZED POISSON REGRESSION***

**Nama Mahasiswa : Suprianto Simanjuntak**  
**NRP : 1315 105 003**  
**Departemen : Statistika**  
**Dosen Pembimbing : Dr. Puhadi, M.Sc**

## **Abstrak**

*HIV dan AIDS merupakan penyakit yang menjadi perhatian di Indonesia, jumlah kasus HIV dan AIDS sejak 1987 sampai 2014 menunjukkan bahwa Provinsi Jawa Timur berada pada urutan ke dua dengan jumlah kasus HIV dan AIDS tertinggi di Indonesia. Kota Surabaya merupakan kota yang memiliki kasus baru HIV dan AIDS terbanyak di Provinsi Jawa Timur. Jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya memiliki korelasi, mengalami kasus overdispersi, serta berdistribusi bivariate generalized Poisson. Dalam rangka mengidentifikasi variabel-variabel prediktor yang berpengaruh signifikan terhadap jumlah kasus HIV dan AIDS, analisis regresi yang diterapkan juga disesuaikan dengan distribusi variabel-variabel respon. Mengaplikasikan bivariate generalized Poisson regression, berdasarkan hasil analisis diperoleh simpulan bahwa faktor yang berpengaruh signifikan terhadap jumlah kasus HIV adalah persentase penduduk pengguna kondom, persentase penduduk yang tamat SMA, persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun dan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat. Faktor yang berpengaruh signifikan terhadap jumlah kasus AIDS adalah persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin. Model terbaik yang diperoleh adalah model yang melibatkan semua variabel prediktor dengan nilai AIC sebesar 220,038.*

***Kata Kunci: AIDS, bivariate generalized Poisson regression, HIV.***

*(Halaman ini sengaja dikosongkan)*

# MODELING OF HIV AND AIDS CASE NUMBER IN SURABAYA USING BIVARIATE GENERALIZED POISSON REGRESSION

**Student Name** : Suprianto Simanjuntak  
**NRP** : 1315 105 003  
**Department** : Statistics  
**Supervisor** : Dr. Purhadi, M.Sc

## Abstract

*HIV and AIDS are the most concernable diseases in Indonesia. In Indonesia, since 1987 to 2014 number of HIV and AIDS case in East Java is ranked at second worst. Surabaya has the highest new number of HIV and AIDS case in East Java. The number of HIV and AIDS case in Surabaya has linear correlations, overdispersion and also has bivariate generalized Poisson distribution. To identify predictor variables which significant to them, regression method must be adjusted with their distribution. According to the results by using bivariate generalized Poisson regression, the significant factors of HIV case number are the percentage of the condom users, the percentage of high school graduated person, the percentage of group aged 25-29 and the percentage of introduction regarding the disease itself. In the other hand, the significant factor regarding AIDS case number is the percentage of civilian that have health guarantee for poor people. The best model that had been acquired is model that is involved all of variable predictor with the number of AIC 220,038.*

**Keywords:** *AIDS, bivariate generalized Poisson regression, HIV.*

*(Halaman ini sengaja dikosongkan)*



## KATA PENGANTAR

Puji syukur kehadiran Tuhan Yang Maha Esa atas rahmat dan karunia-Nya, penulis dapat menyelesaikan Tugas Akhir yang berjudul “**Pemodelan Jumlah Kasus HIV Dan AIDS Di Kota Surabaya Menggunakan *Bivariate Generalized Poisson Regression***” dengan lancar dan tepat waktu.

Keberhasilan penyusunan Tugas Akhir ini tidak lepas dari partisipasi berbagai pihak yang telah banyak membantu. Oleh karena itu, penulis mengucapkan terima kasih yang sebesar-besarnya kepada:

1. Dr. Purhadi, M.Sc selaku dosen pembimbing atas semua bimbingan, waktu, semangat dan perhatian yang telah diberikan sehingga Tugas Akhir ini dapat diselesaikan dengan baik.
2. Dr. Drs. Agus Suharsono, MS dan Shofi Andari, S.Stat, M.Si selaku tim penguji yang telah memberikan saran dan kritik yang membangun dalam penyusunan Tugas Akhir ini.
3. Dr. Suhartono, S.Si, M.Sc selaku Ketua Departemen Statistika ITS yang telah memberikan fasilitas dalam kelancaran Tugas Akhir ini
4. Dr. Sutikno, M.Si dan Dr. Santi Wulan Purnami, M.Si selaku Ketua Program Studi S1 dan Sekretaris Program Studi S1 yang mengawal proses berjalannya Tugas Akhir Mahasiswa S1 dengan bimbingan serta fasilitas yang diberikan.
5. Dra. Wiwiek Setya Winahju, MS selaku Dosen Wali penulis, seluruh dosen, dan karyawan Statistika ITS atas ilmu dan pengalaman yang telah diberikan kepada penulis.
6. Ibunda Rosdiana Simatupang serta Ayahanda Emerson Simanjuntak, atas semangat, kasih sayang dan doa yang tidak pernah putus kepada penulis.

7. Adik tercinta Bede Simanjuntak, Lisi Helmian Simanjuntak dan Lidiana Simanjuntak yang tidak pernah berhenti memberi perhatian kepada penulis.
8. Mahasiswa Jurusan Statistika Lintas Jalur Angkatan 2015 atas semangat yang diberikan pada penulis.
9. Semua pihak yang telah membantu penulis yang tidak dapat disebutkan satu persatu.

Semoga kebaikan dan bantuan yang telah diberikan kepada penulis dibalas dengan kebaikan yang lebih oleh Tuhan Yang Maha Esa.

Penulis menyadari bahwa Tugas Akhir ini masih terdapat kekurangan, oleh karena itu kritik dan saran yang bersifat membangun sangat diharapkan. Semoga Tugas Akhir ini dapat memberikan manfaat baik bagi penulis, pembaca, dan semua pihak.

Surabaya, Juli 2017

**Penulis**

**Suprianto Simanjuntak**

## DAFTAR ISI

	Halaman
<b>HALAMAN JUDUL</b> .....	i
<b>LEMBAR PENGESAHAN</b> .....	v
<b>ABSTRAK</b> .....	vii
<b>ABSTRACT</b> .....	ix
<b>KATA PENGANTAR</b> .....	xi
<b>DAFTAR ISI</b> .....	xiii
<b>DAFTAR GAMBAR</b> .....	xvii
<b>DAFTAR TABEL</b> .....	xix
<b>DAFTAR LAMPIRAN</b> .....	xxi
<b>BAB I PENDAHULUAN</b>	
1.1 Latar Belakang .....	1
1.2 Rumusan Masalah .....	3
1.3 Tujuan Penelitian .....	4
1.4 Manfaat Penelitian.....	4
1.5 Batasan Masalah.....	4
<b>BAB II TINJAUAN PUSTAKA</b>	
2.1 Statistika Deskriptif.....	5
2.2 Uji Korelasi .....	6
2.3 Pemeriksaan Multikolinieritas.....	7
2.4 Distribusi Poisson.....	8
2.5 Distribusi <i>Univariate</i> Poisson .....	8
2.6 Distribusi <i>Bivariate</i> Poisson.....	9
2.7 Distribusi <i>Bivariate Generalized</i> Poisson .....	9
2.8 Regresi Poisson .....	11
2.9 Pemeriksaan Equidispersi .....	11
2.10 <i>Bivariate Generalized Poisson regression</i> .....	12
2.10.1 Penaksiran Parameter <i>Bivariate</i> <i>Generalized Poisson Regression</i> .....	12
2.10.2 Algoritma Nelder-Mead .....	23
2.10.3 Pengujian Parameter Model <i>Bivariate</i> <i>Generalized Poisson Regression</i> .....	24
2.11 Kriteria Keباikan Model.....	31

2.12 HIV dan AIDS.....	32
<b>BAB III METODOLOGI PENELITIAN</b>	
3.1 Sumber Data.....	33
3.2 Variabel Penelitian .....	33
3.3 Langkah Analisis.....	35
<b>BAB IV ANALISIS DAN PEMBAHASAN</b>	
4.1 Deskripsi Jumlah Kasus HIV dan AIDS Serta Faktor-Faktor yang diduga Mempengaruhinya Di Kota Surabaya .....	37
4.1.1 Persebaran Jumlah Kasus HIV di Kota Surabaya.....	39
4.1.2 Persebaran Jumlah Kasus AIDS di Kota Surabaya.....	40
4.1.3 Persebaran Persentase Penduduk Pengguna Kondom di Kota Surabaya .....	41
4.1.4 Persebaran Persentase Penduduk yang Tamat SMA di Kota Surabaya .....	42
4.1.5 Persebaran Persentase Penduduk Kelompok Umur 25-29 Tahun di Kota Surabaya.....	43
4.1.6 Persebaran Persentase Penduduk yang Memiliki Jaminan Kesehatan Masyarakat Miskin di Kota Surabaya .....	44
4.1.7 Persebaran Persentase Kegiatan Penyuluhan Kesehatan Masyarakat di Kota Surabaya .....	45
4.2 Pemodelan Jumlah Kasus HIV dan AIDS Menggunakan <i>Bivariate Generalized Poisson Regression</i> .....	46
4.2.1 Uji Korelasi Jumlah Kasus HIV dan AIDS .....	46
4.2.2 Uji Distribusi <i>Bivariate Generalized Poisson</i> Jumlah Kasus HIV dan AIDS .....	47
4.2.3 Pemeriksaan Equidispersi .....	48

4.2.4 Pemeriksaan Multikolinieritas.....	48
4.2.5 Pemilihan Model Terbaik Dari <i>All Possible Models</i> .....	49
4.2.6 Model <i>Bivariate Generalized Poisson Regression</i> Pada Model Terbaik.....	50
<b>BAB V KESIMPULAN DAN SARAN</b>	
5.1 KESIMPULAN .....	57
5.2 SARAN .....	58
<b>DAFTAR PUSTAKA</b> .....	59
<b>LAMPIRAN</b> .....	63

*(Halaman ini sengaja dikosongkan)*

## DAFTAR GAMBAR

	Halaman
Gambar 3.1	Peta Kota Surabaya ..... 33
Gambar 3.2	Langkah Analisis Penelitian..... 36
Gambar 4.1	Rata-rata Jumlah Kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya Tahun 2013-2015..... 37
Gambar 4.2	Penyebaran Jumlah Kasus HIV di Kota Surabaya Tahun 2013..... 40
Gambar 4.3	Penyebaran Jumlah Kasus AIDS di Kota Surabaya Tahun 2013..... 41
Gambar 4.4	Penyebaran Persentase Penduduk Pengguna Kondom di Kota Surabaya Tahun 2013 ..... 42
Gambar 4.5	Penyebaran Persentase Penduduk yang Tamat SMA di Kota Surabaya Tahun 2013 .. 43
Gambar 4.6	Penyebaran Persentase Penduduk kelompok umur 25-29 di Kota Surabaya Tahun 2013 ... 44
Gambar 4.7	Penyebaran Persentase Penduduk yang Memiliki Jaminan Kesehatan Masyarakat Miskin di Kota Surabaya Tahun 2013..... 45
Gambar 4.8	Penyebaran Persentase Kegiatan Penyuluhan Kesehatan Masyarakat di Kota Surabaya Tahun 2013..... 46

*(Halaman ini sengaja dikosongkan)*



## DAFTAR TABEL

	Halaman
Tabel 3.1 Variabel Penelitian.....	33
Tabel 3.2 Struktur Data Dalam Penelitian .....	34
Tabel 4.1 Statistika Deskriptif Variabel penelitian.....	38
Tabel 4.2 Nilai <i>Deviance</i> /db dari Model Regresi Poisson .....	48
Tabel 4.3 Nilai Korelasi dan VIF dari Variabel Prediktor .....	49
Tabel 4.4 Nilai AIC Model yang Signifikan Pada Uji Serentak.....	50
Tabel 4.5 Estimasi Parameter Model BGPR.....	51

*(Halaman ini sengaja dikosongkan)*

## DAFTAR LAMPIRAN

	Halaman
Lampiran 1. Data Jumlah Kasus HIV dan AIDS Serta Faktor-Faktor Yang Mempengaruhinya.....	63
Lampiran 2. <i>Output</i> Statistika Deskriptif Untuk Variabel Respon dan Prediktor.....	65
Lampiran 3. <i>Output Korelasi</i> Variabel Respon .....	65
Lampiran 4. <i>Output</i> Koefisien Korelasi Antar Variabel Prediktor .....	65
Lampiran 5. Syntax R Untuk Uji Distribusi <i>Bivariate Generalized Poisson</i> Variabel Respon .....	66
Lampiran 6. <i>Output</i> R Uji <i>Distribusi Bivariate Generalized Poisson</i> Variabel Respon.....	66
Lampiran 7. <i>Output</i> Minitab Nilai VIF Untuk Semua Variabel respon .....	67
Lampiran 8. Macro SAS Untuk Mendapatkan Nilai Nilai Devians dan Pearson Chi-Square regresi Poisson Untuk $Y_1$ .....	68
Lampiran 9. Macro SAS Untuk Mendapatkan Nilai Nilai Devians dan Pearson <i>Chi-Square</i> regresi Poisson Untuk $Y_2$ .....	69
Lampiran 10. Hasil <i>Output</i> SAS Untuk Devians Variabel $Y_1$ Menggunakan Regresi Poisson .....	70
Lampiran 11. Hasil <i>Output</i> SAS Untuk Devians Variabel $Y_1$ Menggunakan Regresi Poisson .....	70
Lampiran 12. Syntax R Untuk Pemodelan BGPR .....	71
Lampiran 13. Langkah Menjalankan Syntax R .....	76
Lampiran 14. <i>Output</i> Untuk Model BGPR menggunakan $X_3$ .....	77
Lampiran 15. <i>Output</i> R Untuk Model BGPR menggunakan $X_5$ .....	78
Lampiran 16. <i>Output</i> R Untuk Model BGPR menggunakan $X_1$ dan $X_3$ .....	79

Lampiran 17. <i>Output</i> R Untuk Model BGPR menggunakan $X_2$ dan $X_3$ .....	80
Lampiran 18. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_3$ dan $X_4$ .....	81
Lampiran 19. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_3$ dan $X_5$ .....	82
Lampiran 20. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_1, X_2$ dan $X_3$ .....	83
Lampiran 21. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_1, X_3$ dan $X_4$ .....	84
Lampiran 22. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_1, X_3$ dan $X_5$ .....	85
Lampiran 23. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_2, X_3$ dan $X_4$ .....	86
Lampiran 24. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_2, X_3$ dan $X_5$ .....	87
Lampiran 25. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_3, X_4$ dan $X_5$ .....	88
Lampiran 26. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_1, X_2, X_3$ dan $X_4$ .....	89
Lampiran 27. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_1, X_2, X_3$ dan $X_5$ .....	90
Lampiran 28. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_1, X_3, X_4$ dan $X_5$ .....	91
Lampiran 29. <i>Output</i> R untuk Model BGPR Menggunakan $X_1, X_2, X_3, X_4$ dan $X_5$ .....	92

# **BAB I**

## **PENDAHULUAN**

### **1.1 Latar Belakang**

Indonesia sebagai negara berkembang dengan jumlah penduduk berada pada urutan ke empat di dunia diharapkan mampu bersaing secara global terutama melalui sumber daya manusia. Dengan jumlah penduduk yang begitu besar, pertumbuhan ekonomi Indonesia akan berpotensi mengalami peningkatan dari waktu ke waktu. Salah satu faktor yang dapat mempengaruhi peningkatan ekonomi adalah kesehatan tenaga kerja yang berkontribusi bagi pergerakan ekonomi. Derajat kesehatan masyarakat yang optimal dapat diwujudkan melalui pembangunan kesehatan yang diarahkan untuk meningkatkan kesadaran, kemauan, dan kemampuan hidup sehat setiap orang. Organisasi kesehatan dunia yang berada di bawah naungan Perserikatan Bangsa-Bangsa (PBB) menyebutkan bahwa salah satu hak asasi manusia adalah memperoleh manfaat, mendapatkan dan atau merasakan derajat kesehatan setinggi-tingginya. Oleh karena itu untuk meningkatkan derajat kesehatan, kementerian kesehatan, dinas kesehatan yang ada di Provinsi dan Kabupaten /Kota yang ada di Indonesia berorientasi pada pencapaian *Millenium Development Goals* (MDGs). Dari delapan agenda pencapaian MDGs, HIV dan AIDS merupakan penyakit yang menjadi perhatian pemerintah di Indonesia hingga saat ini.

HIV dan AIDS di Indonesia pertama kali ditemukan di Provinsi Bali tahun 1987, hingga saat ini HIV dan AIDS sudah menyebar di 386 kabupaten/kota di seluruh provinsi di Indonesia. Berdasarkan laporan provinsi, jumlah kasus infeksi HIV yang dilaporkan sejak 1987 sampai september 2014 yang terbanyak adalah DKI Jakarta dengan 32.782 kasus. Lima provinsi dengan kasus HIV terbanyak adalah Provinsi DKI Jakarta, Jawa Timur, Papua, Jawa Barat, dan Bali. Lima Provinsi dengan kasus AIDS terbanyak adalah Provinsi Papua, Jawa Timur, DKI Jakarta, Bali dan Jawa Barat (Kementerian Kesehatan RI, 2014). Berdasarkan

uraian tersebut Provinsi Jawa Timur selalu masuk ke dalam lima besar provinsi dengan jumlah kasus HIV dan AIDS terbanyak sejak 1987 sampai september 2014. Di antara 38 kabupaten/kota yang ada di Provinsi Jawa Timur, Kota Surabaya merupakan daerah dengan jumlah kasus baru HIV dan AIDS terbanyak, pada tahun 2015 ditemukan 652 kasus HIV dan 281 kasus AIDS di Surabaya (Dinas Kesehatan Kota Surabaya, 2015).

Penelitian tentang HIV dan AIDS masih sulit ditemukan di Indonesia, namun ada beberapa penelitian terdahulu yang membahas tentang faktor-faktor yang mempengaruhi jumlah kasus HIV dan AIDS. Penelitian yang dilakukan Ratnasari (2013) diperoleh bahwa variabel yang signifikan terhadap jumlah kasus HIV dan AIDS pada model terbaiknya adalah persentase kelompok umur 25-29 tahun, persentase penduduk tamat SMA dan persentase penduduk miskin. Penelitian sebelumnya juga dilakukan oleh Puspitasari (2015) di Jawa Timur dimana variabel yang signifikan terhadap model terbaiknya adalah persentase ketersediaan sarana kesehatan yang dibina, persentase jaminan kesehatan masyarakat miskin, persentase penduduk yang mendonorkan darah, persentase penyuluhan kesehatan, dan persentase jumlah tenaga kesehatan masyarakat terhadap jumlah penduduk. Analisis prevalensi faktor resiko penyebaran HIV dan AIDS menunjukkan bahwa faktor resiko yang paling banyak menyebabkan HIV dan AIDS adalah faktor resiko heteroseksual dan faktor pengguna narkoba suntik (HSB, 2014).

Penelitian yang dilakukan oleh Umami (2015), terkait kasus HIV dan AIDS di daerah Kabupaten Trenggalek dan Ponorogo menghasilkan variabel yang signifikan mempengaruhi jumlah kasus HIV yaitu, persentase kelompok umur 25-29 tahun, persentase penduduk yang memiliki pengetahuan rendah (SMA) mengenai HIV dan AIDS dan persentase penduduk yang memakai kondom. Sedangkan variabel yang signifikan mempengaruhi perkembangan penyakit AIDS adalah persentase kelompok umur 25-29 tahun dan persentase penduduk yang memiliki pengetahuan rendah (SMA) mengenai HIV dan AIDS.

Penelitian tentang jumlah kasus HIV dan AIDS di daerah kabupaten Trenggalek dan Ponorogo menunjukkan bahwa jumlah kasus HIV sebagian besar dipengaruhi oleh persentase penduduk yang memiliki pengetahuan rendah (SMA), persentase penduduk yang memakai kondom dan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan. Sedangkan kasus AIDS sebagian besar dipengaruhi oleh persentase jaminan kesehatan masyarakat miskin (Pangulimang, 2016).

Pemodelan terhadap dua variabel respon yang berupa data *count* dan memiliki korelasi, serta mengalami kasus overdispersi atau underdispersi dapat menggunakan metode *Bivariate Generalized Poisson Regression* (BGPR). Penaksiran Parameter dan pengujian hipotesis BGPR dilakukan oleh Wardani (2016) sekaligus melakukan pemodelan BGPR pada faktor-faktor yang yang berpengaruh terhadap kematian bayi dan ibu di Provinsi Jawa Timur. Analisis lain yang menggunakan BGPR juga dilakukan oleh Putri (2017) tentang pemodelan jumlah kematian ibu dan jumlah kematian bayi di provinsi Jawa tengah. Jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya merupakan data *count* yang diduga memiliki korelasi yang tinggi serta diduga mengalami kasus overdispersi atau underdispersi sehingga dapat dianalisis dengan menggunakan metode BGPR.

## 1.2 Rumusan Masalah

*Bivariat Generalized Poisson Regression* (BGPR) adalah pengembangan dari regresi *generalized Poisson* yang menggunakan dua variabel respon. Jumlah Kasus HIV dan AIDS diduga memiliki korelasi yang tinggi, karena seorang penderita AIDS terlebih dahulu mengalami HIV. Kedua jumlah tersebut juga diduga mengalami kasus overdispersi atau underdispersi sehingga dapat dianalisis dengan BGPR. Berdasarkan latar belakang diatas, rumusan masalah yang akan dibahas pada penelitian ini adalah bagaimana karakteristik faktor yang mempengaruhi jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya dan bagaimana model terbaik serta faktor apa saja yang mem-

pengaruhi jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya menggunakan BGPR.

### **1.3 Tujuan Penelitian**

Berdasarkan rumusan masalah, tujuan yang ingin dicapai pada penelitian ini adalah:

1. Mengidentifikasi karakteristik faktor-faktor yang mempengaruhi jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya.
2. Mendapatkan model terbaik serta faktor yang mempengaruhi jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya.

### **1.4 Manfaat Hasil Penelitian**

Manfaat yang diharapkan dalam penelitian ini adalah sebagai berikut.

1. Dapat memberikan masukan kepada dinas kesehatan Kota Surabaya dalam menekan jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya.
2. Menambah pengetahuan mahasiswa dalam penerapan statistika di bidang kesehatan.

### **1.5 Batasan Masalah**

Penelitian ini menggunakan data jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya tahun 2013 dengan unit penelitian adalah 31 kecamatan yang ada di Kota Surabaya. Pemodelan jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya menggunakan *bivariate generalized Poisson regression*. Pemilihan model terbaik menggunakan *Akaike's Information Criterion* (AIC).



## BAB II TINJAUAN PUSTAKA

Pada bab ini akan dibahas mengenai konsep dan teori dari metode yang digunakan dalam melakukan analisis untuk menjawab perumusan masalah dari jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya. Pembahasan mengenai konsep dan teori yang digunakan dalam analisis adalah sebagai berikut.

### 2.1 Statistika Deskriptif

Statistika deskriptif adalah bagian dari statistika yang membahas tentang metode-metode pengumpulan serta penyajian data sehingga dapat memberikan informasi yang bermanfaat. Dalam statistika deskriptif terdapat dua jenis ukuran data, yaitu ukuran pemusatan dan penyebaran data. Ukuran penyebaran data terdiri dari *range*, varians, dan standar deviasi, sementara ukuran pemusatan data terdiri dari rata-rata, median dan modus (Walpole, 1995).

a. Rata-rata

Rata-rata merupakan hasil jumlahan dari seluruh data dibagi dengan banyaknya data. Dengan kata lain apabila diketahui  $n$  data, maka rata-rata tersebut didefinisikan sebagai berikut.

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \quad (2.1)$$

b. Varians

Varians merupakan jumlah kuadrat semua deviasi nilai-nilai individual terhadap rata-rata kelompok. Jika terdapat  $n$  observasi  $x_1, x_2, \dots, x_n$  dan diketahui  $\bar{x}$  (rata-rata dari sampel), maka varians dapat didefinisikan sebagai berikut.

$$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n-1} \quad (2.2)$$

c. Minimum dan Maksimum

Minimum adalah nilai terendah dari suatu data, sementara maksimum adalah nilai tertinggi dari suatu data.

d. Peta Tematik

Peta tematik adalah peta yang menyajikan informasi tentang fenomena atau kondisi tertentu yang terjadi dipermukaan bumi. Peta tematik dapat disajikan dengan menggunakan *Arcviews GIS 3.3* menggunakan data pada suatu daerah tertentu. Pada peta tematik terdapat beberapa metode pengelompokan data, salah satunya adalah dengan metode *natural breaks*. Metode ini mengelompokkan data dengan mengikuti optimasi jenk's, langkah pertama adalah mengurutkan data dari data terkecil ke data terbesar, menghitung jumlah kuadrat penyimpangan dari rata-rata (SDAM), menghitung deviasi kuadrat antar kelas (SCDM) yang telah ditentukan, menentukan jumlah kelas terbaik dengan menggunakan nilai *Goodness of Variance Fit* (GVF), yang didefinisikan sebagai  $(SDAM-SCDM)/SDAM$ . Nilai GVF berkisar antara 0 (*awful fit*) sampai 1 (*perfect fit*) (Anonim, 2014).

## 2.2 Uji Korelasi

Koefisien korelasi merupakan salah satu indikator dalam hubungan linier antar dua variabel, misalkan variabel  $Y_1$  dan  $Y_2$  (Drapear & Smith, 1992). Koefisien korelasi didefinisikan sebagai berikut.

$$\rho_{Y_1, Y_2} = \frac{\text{cov}(Y_1, Y_2)}{\sqrt{\text{var}(Y_1) \text{var}(Y_2)}} \quad (2.3)$$

koefisien korelasi berkisar antara -1 hingga 1 ( $-1 < \rho_{Y_1, Y_2} < 1$ ) sehingga menunjukkan dua hubungan, yaitu hubungan negatif dan positif. Jika nilai korelasi mendekati nilai 1, baik positif ataupun negatif hal itu menunjukkan bahwa kedua variabel memiliki hubungan yang erat. Nilai korelasi 0 menunjukkan bahwa kedua variabel tidak memiliki hubungan erat secara linier. Nilai korelasi yang positif menunjukkan adanya hubungan berbanding lurus pada dua variabel tersebut, sebaliknya nilai

korelasi negatif menunjukkan hubungan yang berbanding terbalik pada kedua variabel. Menurut Zimmerman, Zumbo dan Williams (2003), pengujian korelasi untuk variabel respon dilakukan dengan hipotesis sebagai berikut:

$H_0 : \rho = 0$ , (Tidak ada hubungan antara  $Y_1$  dan  $Y_2$ )

$H_1 : \rho \neq 0$ , (Terdapat hubungan antara  $Y_1$  dan  $Y_2$ )

Statistik uji yang digunakan untuk uji korelasi adalah sebagai berikut:

$$t = \frac{r_{Y_1, Y_2} \sqrt{n-2}}{\sqrt{1 - (r_{Y_1, Y_2})^2}} \quad (2.4)$$

dimana:

$$r_{Y_1, Y_2} = \frac{\sum_{i=1}^n (Y_{1i} - \bar{Y}_1)(Y_{2i} - \bar{Y}_2)}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (Y_{1i} - \bar{Y}_1)^2 \sum_{i=1}^n (Y_{2i} - \bar{Y}_2)^2}}$$

Tolak  $H_0$  apabila  $|t_{hit}| > t_{(\alpha/2, n-2)}$

### 2.3 Pemeriksaan Multikolinieritas

Analisis regresi yang melibatkan beberapa variabel prediktor memerlukan adanya pemenuhan asumsi yaitu tidak terjadinya multikolinieritas. Multikolinieritas adalah adanya hubungan linier antar variabel prediktor. Pendeteksian adanya multikolinieritas menurut (Hocking, 2003) adalah dengan memperhatikan nilai *Variance Inflation Factor* (VIF). Nilai VIF lebih dari 10 mengindikasikan adanya multikolinieritas antar variabel prediktor. VIF didefinisikan seperti persamaan berikut.

$$VIF = \frac{1}{1 - R_j^2}, j = 1, 2, \dots, k \quad (2.5)$$

$R_j^2$  merupakan nilai koefisien determinasi prediktor ke- $j$  dengan prediktor lainnya.  $R_j^2$  didefinisikan sebagai berikut:

$$R_j^2 = \frac{SSR}{SST} = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{x}_{ji} - \bar{x}_j)^2}{\sum_{i=1}^n (x_{ji} - \bar{x}_j)^2}$$

## 2.4 Distribusi Poisson

Percobaan Poisson adalah percobaan yang menghasilkan nilai-nilai bagi suatu peubah acak  $Y$  yaitu banyaknya hasil percobaan yang terjadi dalam kurun waktu tertentu (Walpole, 1995). Adapun ciri-ciri dari percobaan yang mengikuti distribusi Poisson adalah sebagai berikut :

- a. Banyaknya hasil percobaan yang terjadi dalam suatu selang waktu atau suatu daerah tertentu, tidak tergantung ada banyaknya hasil percobaan yang terjadi pada selang waktu atau daerah lain yang terpisah.
- b. Peluang terjadinya suatu hasil percobaan selama suatu selang waktu yang singkat sekali atau dalam suatu daerah yang kecil, sebanding dengan panjang selang waktu tersebut atau besarnya daerah tersebut, dan tidak bergantung pada banyaknya hasil percobaan yang terjadi diluar selang waktu atau daerah tersebut.
- c. Peluang bahwa lebih dari satu hasil percobaan akan terjadi dalam selang waktu yang singkat tersebut atau dalam daerah tersebut dapat diabaikan.

## 2.5 Distribusi *Univariate* Poisson

Variabel random diskrit  $Y$  dikatakan berdistribusi Poisson dengan parameter  $\mu$  jika dan hanya jika fungsi probabilitasnya seperti persamaan 2.6 (Cameron dan Trivedi, 1998).

$$f(y) = \begin{cases} \frac{e^{-\mu} \mu^y}{y!}, & y = 0, 1, 2, \dots ; \mu > 0 \\ 0 & , \text{ untuk } y \text{ lainnya} \end{cases} \quad (2.6)$$

dimana  $\mu$  merupakan rata-rata suatu kejadian ( $y$ ) yang nilainya lebih besar atau sama dengan nol. *Mean* dan varians dari  $Y$  adalah  $E(Y) = \text{var}(Y) = \mu$ .

## 2.6 Distribusi *Bivariate Poisson*

Misalkan  $N_1, N_2, N_3$  merupakan variabel acak yang saling bebas serta masing-masing berdistribusi Poisson dan  $\mu_0, \mu_1, \mu_2$  merupakan parameter. Diberikan variabel acak  $Y_1$  dan  $Y_2$  sebagai berikut:

$$Y_1 = N_1 + N_3$$

$$Y_2 = N_2 + N_3$$

variabel acak  $Y_1$  dan  $Y_2$  memiliki distribusi *bivariate Poisson* dengan fungsi peluang bersama seperti persamaan 2.7 (Karlis dan Ntzoufras, 2005).

$$f(y) = \begin{cases} e^{-(\mu_1 + \mu_2 + \mu_0)} \sum_k^{\min(y_1, y_2)} \frac{\mu_1^{y_1 - k} \mu_2^{y_2 - k} \mu_0^k}{(y_1 - k)! (y_2 - k)! k!}, & y_1, y_2 = 0, 1, 2, \dots \\ 0 & , y_1, y_2 \text{ lainnya} \end{cases} \quad (2.7)$$

nilai harapan dan ragam dari kedua variabel acak tersebut adalah

$$E(Y_1) = \mu_1 + \mu_0$$

$$E(Y_2) = \mu_2 + \mu_0$$

$$\text{Var}(Y_1) = E(Y_1) = \mu_1 + \mu_0$$

$$\text{Var}(Y_2) = E(Y_2) = \mu_2 + \mu_0$$

## 2.7 Distribusi *Bivariate Generalized Poisson*

Fungsi kepadatan peluang dari distribusi *bivariate generalized Poisson* ditunjukkan pada persamaan 2.8.

$$f(y_1, y_2) = \mu_0 \mu_1 \mu_2 \exp \left\{ -(\mu_0 + \mu_1 + \mu_2) - y_1 \alpha_1 - y_2 \alpha_2 \right\} . a_1 . a_2 . a_3 \quad (2.8)$$

dimana:

$$a_1 = \sum_{k=0}^{\min(y_1, y_2)} \frac{1}{(y_1 - k)!(y_2 - k)!k!} (\mu_1 + (y_1 - k)\alpha_1)^{y_1 - k - 1}$$

$$a_2 = (\mu_2 + (y_2 - k)\alpha_2)^{y_2 - k - 1} (\mu_0 + k\alpha_0)^{k-1}$$

$$a_3 = \exp\{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)\}; y_1, y_2 = 0, 1, 2, \dots$$

nilai harapan dan ragam untuk variabel acak  $Y_1$  dan  $Y_2$  adalah:

$$Y_1 = (\mu_1 + \mu_0)M = \mu_1 M + \mu_0 M$$

$$Y_2 = (\mu_2 + \mu_0)M = \mu_2 M + \mu_0 M$$

$$Var(Y_1) = (\mu_1 + \mu_0)M^3 = \mu_1 M^3 + \mu_0 M^3$$

$$Var(Y_2) = (\mu_2 + \mu_0)M^3 = \mu_2 M^3 + \mu_0 M^3$$

dengan  $M = (1 - \alpha)^{-1}$ , maka nilai harapan dan ragam untuk variabel acak  $Y_1$  dan  $Y_2$  menjadi seperti persamaan berikut.

$$E(Y_1) = \mu_1(1 - \alpha_1)^{-1} + \mu_0(1 - \alpha_0)^{-1}$$

$$Var(Y_1) = \mu_1(1 - \alpha_1)^{-3} + \mu_0(1 - \alpha_0)^{-3}$$

$$E(Y_2) = \mu_2(1 - \alpha_2)^{-1} + \mu_0(1 - \alpha_0)^{-1}$$

$$Var(Y_2) = \mu_2(1 - \alpha_2)^{-3} + \mu_0(1 - \alpha_0)^{-3} \text{ (Vernic, 1997)}$$

Untuk mengetahui apakah variabel  $Y_1$  dan  $Y_2$  mengikuti distribusi *bivariate generalized Poisson*, maka dilakukan uji distribusi *bivariate generalized Poisson* menggunakan *Crockett's test* dengan hipotesis sebagai berikut:

$H_0$  : variabel respon  $Y_1$  dan  $Y_2$  mengikuti distribusi *bivariate generalized Poisson*

$H_1$  : variabel respon  $Y_1$  dan  $Y_2$  tidak mengikuti distribusi *bivariate generalized Poisson*

Statistik Uji :

$$T = \mathbf{Z}^T \hat{\mathbf{V}}^{-1} \mathbf{Z} \quad (2.9)$$

dimana:

$$\mathbf{Z}^T = \begin{bmatrix} Z_{Y_1} & Z_{Y_2} \end{bmatrix}; Z_h = \text{var}[Y_h] - \bar{Y}_h, h = 1, 2 \text{ dan}$$

$$\hat{\mathbf{V}} = \frac{2}{n} \begin{bmatrix} \hat{\lambda}_1 & \hat{\lambda}_{12} \\ \hat{\lambda}_{12} & \hat{\lambda}_2 \end{bmatrix}, n = 1, 2; \hat{\lambda}_n = \text{var}(Y_n); \hat{\lambda}_{gh} = \text{cov}(Y_g, Y_h);$$

$$g, h = 1, 2; g \neq h$$

Tolak  $H_0$  jika nilai  $T > \chi^2_{(n,\alpha)}$  (Triyanto, 2017).

## 2.8 Regresi Poisson

Regresi Poisson merupakan salah satu dari metode regresi yang digunakan untuk menggambarkan hubungan antara variabel respon (Y) yang bertipe diskrit dan data jumlahan dengan variabel prediktor (X), dimana variabel Y diasumsikan berdistribusi Poisson. Distribusi Poisson menyatakan banyaknya sukses yang terjadi dalam kurun waktu dan daerah tertentu (Walpole, 1995).

Pada model regresi Poisson, fungsi yang digunakan adalah log yaitu  $\ln(\mu_i) = \eta_i$ , sehingga fungsi hubungan untuk model regresi poisson jika  $x_1, x_2, \dots, x_k$  didefenisikan pada persamaan 2.10 dan 2.11.

$$\ln(\mu_i) = \beta_0 + \beta_1 x_{1i} + \beta_2 x_{2i} + \dots + \beta_k x_{ki} \quad (2.10)$$

$$\mu_i = \exp(\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}) \quad (2.11)$$

## 2.9 Pemeriksaan Equidispersi

Pada regresi Poisson asumsi yang harus dipenuhi adalah kesamaan varians dengan rata-rata (*equidispersion*). Jika pada regresi Poisson terdapat nilai varians lebih besar dari rata-rata, maka terjadi kasus overdispersi. Sebaliknya jika nilai varians lebih kecil dari nilai rata-rata, maka terjadi kasus underdispersi. Apabila regresi Poisson tetap digunakan pada kasus overdispersi, maka koefisien regresi yang dihasilkan tidak akan efisien meskipun koefisien regresinya tetap konsisten.

Overdispersi adalah nilai dispersi *Pearson Chi-Square* atau

*deviance* yang dibagi dengan derajat bebas (db), diperoleh lebih besar dari satu. Misalkan parameter dispersi adalah  $\theta$ , apabila nilai  $\theta > 1$  artinya terjadi overdispersi pada regresi Poisson, sebaliknya apabila  $\theta < 1$  artinya terjadi underdispersi dan apabila  $\theta = 1$  terjadi *equidispersion* (metode regresi Poisson tepat untuk digunakan)(Famoye, Wulu, dan Singh, 2004).

### 2.10 *Bivariate Generalized Poisson Regression*

*Bivariate Generalized Poisson Regression* (BGPR) merupakan pengembangan dari *bivariate Poisson regression*, dimana datanya mengalami kasus underdispersi atau overdispersi. Apabila  $Y_i, Y_{2i} \sim BGP(\mu_i, \mu_{2i}, \alpha_1, \alpha_2)$  maka model untuk BGPR adalah seperti persamaan 2.12

$$\ln(\mu_{ji}) = \mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_j = \beta_{j0} + \beta_{j1}x_{1i} + \beta_{j2}x_{2i} + \cdots + \beta_{jk}x_{ki} \quad (2.12)$$

$$\mu_{ji} = \mathbf{exp}(\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_j) = \exp(\beta_{j0} + \beta_{j1}x_{1i} + \beta_{j2}x_{2i} + \cdots + \beta_{jk}x_{ki}) \quad (2.13)$$

dimana:

$$\mathbf{x}_i = [1 \quad x_{1i} \quad x_{2i} \quad \cdots \quad x_{ki}]^T$$

$$\boldsymbol{\beta}_j = [\beta_{j0} \quad \beta_{j1} \quad \beta_{j2} \quad \cdots \quad \beta_{jk}]^T, j = 1, 2$$

$i = 1, 2, \dots, n$  (banyak pengamatan)

#### 2.10.1 Penaksiran Parameter *Bivariate Generalized Poisson Regression*

Parameter pada model *Bivariate Generalized Poisson Regression* (BGPR) ditaksir dengan menggunakan metode *Maximum Likelihood Estimation* (MLE) yaitu dengan memaksimalkan fungsi *likelihoodnya*. Fungsi kepadatan peluang dari BGPR adalah seperti persamaan 2.14.

$$f(y_{1i}, y_{2i}) = \mu_0 \mu_i \mu_{2i} \exp\left\{-\left(\mu_0 + \mu_i + \mu_{2i}\right) - y_{1i} \alpha_1 - y_{2i} \alpha_2\right\} C.D \quad (2.14)$$

dimana:



$$C = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(\mu_{1i} + (y_{1i} - k)\alpha_1)^{y_{1i}-k-1}}{(y_{1i} - k)!} \frac{(\mu_{2i} + (y_{2i} - k)\alpha_2)^{y_{2i}-k-1}}{(y_{2i} - k)!}$$

$$D = \frac{(\mu_0 + k\alpha_0)^{k-1}}{k!} \exp(k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0))$$

kemudian membentuk fungsi *likelihood* dari BGPR yang disajikan pada persamaan 2.15

$$L(\boldsymbol{\theta}) = L(\mu_0, \mu_{1i}, \mu_{2i}, \alpha_1, \alpha_2, \alpha_0, i = 1, 2, \dots, n)$$

$$L(\boldsymbol{\theta}) = \prod_{i=1}^n \mu_0 \mu_{1i} \mu_{2i} \cdot A_1 \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} A_2 \cdot A_3 \quad (2.15)$$

dimana:

$$A_1 = \exp\{-(\mu_0 + \mu_{1i} + \mu_{2i}) - y_{1i}\alpha_1 - y_{2i}\alpha_2\}$$

$$A_2 = \frac{(\mu_{1i} + (\mu_{1i} - k)\alpha_1)^{y_{1i}-k-1}}{(y_{1i} - k)!} \frac{(\mu_{2i} + (\mu_{2i} - k)\alpha_2)^{y_{2i}-k-1}}{(y_{2i} - k)!}$$

$$A_3 = \frac{(\mu_0 + k\alpha_0)^{k-1}}{k!} (\exp(k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)))$$

$$\text{dimana } \boldsymbol{\theta} = [\mu_0, \boldsymbol{\beta}_1^T, \boldsymbol{\beta}_2^T, \alpha_1, \alpha_2, \alpha_0]^T$$

selanjutnya melakukan transformasi dari  $\mu_{ji} + \mu_0 = e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_j}$  ke dalam persamaan 2.15 dan diperoleh persamaan fungsi *ln likelihood* seperti pada persamaan 2.16

$$\begin{aligned} \ln L(\boldsymbol{\theta}) &= \sum_{i=1}^n \ln \mu_0 + \sum_{i=1}^n \ln(e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0) + \sum_{i=1}^n \ln(e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0) \\ &\quad - n\mu_0 - \sum_{i=1}^n (e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0) - \sum_{i=1}^n (e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0) - \sum_{i=1}^n (y_{1i}\alpha_1) \\ &\quad - \sum_{i=1}^n (e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0) + \sum_{i=1}^n \ln B_i \end{aligned} \quad (2.16)$$

dimana:

$$B_i = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} B_{1i} B_{2i}$$

$$B_{1i} = \frac{\left( \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k) \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} \exp(k(\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_0))$$

$$B_{2i} = \frac{\left( \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k\alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

langkah selanjutnya adalah melakukan penaksiran parameter BGPR dengan cara menurunkan fungsi  $\ln$  *likelihood* BGPR terhadap semua parameternya serta disama dengankan denan nol. Turunan pertama dari fungsi  $\ln$  *likelihood* persamaan 2.16 terhadap  $\mu_0$  adalah seperti persamaan 2.17

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \mu_0} &= n\mu_0^{-1} - \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0} - \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0} - 3n + \sum_{i=1}^n \ln B_i \\ &= n\mu_0^{-1} - \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0} - \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0} - 3n + \sum_{i=1}^n \frac{1}{B_i} \frac{\partial B_i}{\partial \mu_0} \end{aligned} \quad (2.17)$$

dimana  $B_i$  dan turunan  $B_i$  terhadap  $\mu_0$  adalah :

$$B_i = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} B_{1i} B_{2i}$$

$$= \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \left( \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k)\alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \right) \cdot E$$

(2.18)

dimana:

$$E = \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \beta_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1} (\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{(y_{2i} - k)! k!}$$

$$\frac{\partial B_i}{\partial \mu_0} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \left( \frac{\partial B_{1i}}{\partial \mu_0} B_{2i} + \frac{\partial B_{2i}}{\partial \mu_0} B_{1i} \right) \quad (2.19)$$

$$\frac{\partial B_{1i}}{\partial \mu_0} B_{2i} = \left( \frac{-(y_{1i} - k - 1) \left( e^{\mathbf{x}_i^T \beta_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 2}}{(y_{1i} - k)!} \right) \cdot F \quad (2.20)$$

dimana:

$$F = e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \beta_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1} (\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{(y_{2i} - k)! k!}$$

$$\frac{\partial B_{2i}}{\partial \mu_0} B_{1i} = \frac{-(y_{2i} - k - 1) \left( \left( e^{\mathbf{x}_i^T \beta_2} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 2}}{(y_{2i} - k)!} G + H.I \quad (2.21)$$

dimana:

$$G = \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$H = \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \beta_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1} (k-1) (\mu_0 + k \alpha_0)^{k-2}}{(y_{2i} - k)! k!}$$

$$I = \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \beta_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)}$$

Kemudian persamaan 2.20 dan 2.21 disubstitusikan kedalam persamaan 2.19.

$$\frac{\partial B_i}{\partial \mu_0} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} J \cdot K \quad (2.22)$$

dimana:

$$J = \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$K = \frac{-(y_{1i} - k - 1)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1} + \frac{-(y_{2i} - k - 1)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2}$$

$$+ \frac{(k-1)}{\mu_0 + k \alpha_0}$$

Persamaan 2.18 dan 2.22 disubstitusikan kedalam persamaan 2.17, sehingga turunan pertama dari fungsi  $\ln$  *likelihood* terhadap  $\mu_0$  adalah :

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \mu_0} = n \mu_0^{-1} - \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0} - a_4 + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} a_5 \cdot a_6 \quad (2.23)$$

dimana:

$$a_4 = \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0} + 3n$$

$$a_5 = \frac{-(y_{1i} - k - 1)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1}$$

$$a_6 = \frac{-(y_{2i} - k - 1)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2} + \frac{(k-1)}{\mu_0 + k \alpha_0}$$

Turunan pertama dari fungsi  $\ln$  *likelihood* persamaan 2.16 terhadap  $\boldsymbol{\beta}_1$  adalah seperti persamaan 2.24

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} = \sum_{i=1}^n \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} \mathbf{x}_i \right)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0} + \sum_{i=1}^n \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} \mathbf{x}_i \right) + \sum_{i=1}^n \frac{1}{B_i} \frac{\partial B_i}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} \quad (2.24)$$

Kemudian  $B_i$  diturunkan terhadap  $\boldsymbol{\beta}_1$  :

$$\frac{\partial B_i}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \left( \frac{\partial B_{1i}}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} B_{2i} + \frac{\partial B_{2i}}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} B_{1i} \right) \quad (2.25)$$

$$\frac{\partial B_i}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \left( \frac{\partial B_{1i}}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} B_{2i} + 0 \right) \quad (2.26)$$

$$\frac{\partial B_i}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} a_7 \cdot L \cdot M \quad (2.27)$$

dimana:

$$a_7 = \frac{(y_{1i} - k - 1) \left( \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 2}}{(y_{1i} - k)!}$$

$$L = e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} \mathbf{x}_i e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \frac{\left( \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!}$$

$$M = \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

Persamaan 2.18 dan 2.27 disubstitusikan kedalam persamaan 2.24, sehingga turunan pertama persamaan 2.16 terhadap  $\boldsymbol{\beta}_1$  adalah :

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \boldsymbol{\beta}_1} = \sum_{i=1}^n \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} \mathbf{x}_i \right)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0} + \sum_{i=1}^n \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} \mathbf{x}_i \right) + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} a_8 \quad (2.28)$$

dimana:

$$a_8 = \frac{(y_{li} - k - 1) \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} \right)}{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 \right) + (y_{li} - k) \alpha_1}$$

Turunan pertama dari fungsi *ln likelihood* persamaan 2.16 terhadap  $\boldsymbol{\beta}_2$  adalah seperti persamaan 2.29.

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} = \sum_{i=1}^n \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} \mathbf{x}_i \right)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0} + \sum_{i=1}^n \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} \mathbf{x}_i \right) + \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{B_i} \frac{\partial B_i}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} \right) \quad (2.29)$$

Kemudian  $B_i$  diturunkan terhadap  $\boldsymbol{\beta}_2$  :

$$\frac{\partial B_i}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} = \sum_{k=0}^{\min(y_{li}, y_{2i})} \left( \frac{\partial B_{li}}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} B_{2i} + \frac{\partial B_{2i}}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} B_{li} \right) \quad (2.30)$$

$$\frac{\partial B_i}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} = \sum_{k=0}^{\min(y_{li}, y_{2i})} 0 + \frac{\partial B_{2i}}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} B_{li} \quad (2.31)$$

$$\frac{\partial B_{2i}}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} B_{li} = \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} N \cdot O \quad (2.32)$$

dimana:

$$N = \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$O = \frac{(y_{2i} - k - 1) e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} \mathbf{x}_i}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2}$$

Persamaan 2.18 dan 2.32 disubstitusikan kedalam persamaan 2.29, sehingga turunan pertama persamaan 2.16 terhadap  $\boldsymbol{\beta}_2$  adalah :

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \boldsymbol{\beta}_2} = \sum_{i=1}^n \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} \mathbf{x}_i \right)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0} + \sum_{i=1}^n \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} \mathbf{x}_i \right) + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} a_9 \quad (2.33)$$

dimana:

$$a_9 = \frac{(y_{2i} - k - 1) \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} \mathbf{x}_i \right)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2}$$

Turunan pertama dari fungsi  $\ln$  *likelihood* persamaan 2.16 terhadap  $\alpha_1$  adalah seperti persamaan 2.34

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \alpha_1} = - \sum_{i=1}^n y_{1i} + \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{B_i} \frac{\partial B_i}{\partial \alpha_1} \right) \quad (2.34)$$

Kemudian  $B_i$  diturunkan terhadap  $\alpha_1$  :

$$\frac{\partial B_i}{\partial \alpha_1} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\partial B_{1i}}{\partial \alpha_1} B_{2i} + \frac{\partial B_{2i}}{\partial \alpha_1} B_{1i} \quad (3.35)$$

$$\frac{\partial B_i}{\partial \alpha_1} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\partial B_{1i}}{\partial \alpha_1} B_{2i} + 0 \quad (2.36)$$

$$\frac{\partial B_{1i}}{\partial \alpha_1} B_{2i} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\left( \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} P \cdot Q \quad (2.37)$$

dimana:

$$P = e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!}$$

$$Q = \frac{(y_{1i} - k - 1)(y_{1i} - k)}{e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1} + k$$

Persamaan 2.18 dan 2.37 disubstitusikan kedalam 2.34, sehingga turunan pertama persamaan 2.16 terhadap  $\alpha_1$  adalah seperti persamaan 2.38.

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \alpha_1} = -\sum_{i=1}^n y_{1i} + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} a_{10} \quad (2.38)$$

dimana:

$$a_{10} = \frac{(y_{1i} - k - 1)(y_{1i} - k)}{(e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0) + (y_{1i} - k)\alpha_1} + k$$

Turunan pertama dari fungsi  $\ln$  *likelihood* persamaan 2.16 terhadap  $\alpha_2$  adalah seperti persamaan 2.39

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \alpha_2} = -\sum_{i=1}^n y_{2i} + \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{B_i} \frac{\partial B_i}{\partial \alpha_2} \right) \quad (2.39)$$

Kemudian  $B_i$  diturunkan terhadap  $\alpha_1$  :

$$\frac{\partial B_i}{\partial \alpha_2} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\partial B_{1i}}{\partial \alpha_2} B_{2i} + \frac{\partial B_{2i}}{\partial \alpha_2} B_{1i} \quad (2.40)$$

$$\frac{\partial B_{1i}}{\partial \alpha_2} B_{2i} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k)\alpha_1)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} R \quad (2.41)$$

dimana:

$$R = k e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \frac{(e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k)\alpha_2)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k\alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$\frac{\partial B_{2i}}{\partial \alpha_2} B_{1i} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k)\alpha_2)^{y_{2i} - k - 2}}{(y_{2i} - k)!} S T \quad (2.42)$$

dimana:

$$S = (y_{2i} - k - 1)(y_{2i} - k) \frac{(\mu_0 + k\alpha_0)^{k-1}}{k!}$$



$$T = \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)}$$

Persamaan 2.41 dan 2.42 disubstitusikan kedalam persamaan 2.40, sehingga diperoleh hasil seperti persamaan 2.43.

$$\frac{\partial B_i}{\partial \alpha_2} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} U + V.W \quad (2.43)$$

dimana:

$$U = k e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$V = \frac{(y_{2i} - k - 1)(y_{2i} - k) \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 2}}{(y_{2i} - k)!}$$

$$W = \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)}$$

Persamaan 2.18 dan 2.43 disubstitusikan kedalam persamaan 2.39, sehingga turunan pertama persamaan 2.16 terhadap  $\alpha_2$  adalah seperti persamaan 2.44.

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \alpha_2} = - \sum_{i=1}^n y_{2i} + K_1 \quad (2.44)$$

dimana:

$$K_1 = \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \left( \frac{(y_{2i} - k - 1)(y_{2i} - k)}{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \alpha_2} + k \right)$$

Turunan pertama dari fungsi  $\ln$  *likelihood* persamaan 2.16 ter-

hadap  $\alpha_0$  adalah seperti persamaan 2.45

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \alpha_0} = \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{B_i} \frac{\partial B_i}{\partial \alpha_0} \right) \quad (2.45)$$

Kemudian  $B_i$  diturunkan terhadap  $\alpha_0$  :

$$\frac{\partial B_i}{\partial \alpha_0} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\partial B_{1i}}{\partial \alpha_0} B_{2i} + \frac{\partial B_{2i}}{\partial \alpha_0} B_{1i} \quad (2.46)$$

$$\frac{\partial B_{1i}}{\partial \alpha_0} B_{2i} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} \cdot X \quad (2.47)$$

dimana:

$$X = k e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$\frac{\partial B_{2i}}{\partial \alpha_0} B_{1i} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \cdot Z \cdot A_4 \quad (2.48)$$

dimana:

$$Z = \frac{(k-1)k(\mu_0 + k\alpha_0)^{k-2}}{k!} e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)}$$

$$A_4 = \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!}$$

Persamaan 2.47 dan 2.48 disubstitusikan kedalam persamaan 2.46, sehingga diperoleh persamaan seperti berikut.

$$\frac{\partial B_i}{\partial \alpha_0} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{\left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_1} - \mu_0 + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} A_5 A_6 \quad (2.49)$$

dimana:

$$A_5 = e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \frac{\left( e^{x_i^T \beta_2} - \mu_0 + (y_{2i} - k)\alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k\alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$A_6 = \frac{(k-1)k}{\mu_0 + k\alpha_0} - k$$

Persamaan 2.18 dan 2.49 disubstitusikan kedalam persamaan 2.45, sehingga turunan pertama persamaan 2.16 terhadap  $\alpha_0$  menjadi :

$$\frac{\partial \ln L(\boldsymbol{\theta})}{\partial \alpha_0} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_i, y_{2i})} \left( \frac{(k-1)k}{(\mu_0 + k\alpha_0)} - k \right) \quad (2.50)$$

Berdasarkan hasil turunan pertama fungsi  $\ln$  *likelihood* BGPR terhadap masing-masing parameter yang disama dengankan dengan nol diperoleh hasil persamaan yang eksplisit, sehingga tidak dapat diselesaikan secara analitik. Persamaan tersebut dapat diselesaikan dengan menggunakan iterasi Nelder-Mead.

### 2.10.2 Algoritma Nelder-Mead

Optimasi Nelder-Mead mudah di implementasikan dan sangat cepat konvergen pada sembarang nilai awal yang digunakan. Algoritma Nelder-Mead dapat digunakan untuk menentukan nilai minimum dari suatu fungsi multivariat tanpa menentukan nilai diferensialnya terlebih dahulu. Langkah-langkah iterasi Nelder-Mead adalah sebagai berikut (Lagarias, Reeds, Wright, & Wright, 1998):

a. Untuk suatu fungsi  $g(x)$  dengan  $k$  variabel, algoritma Nelder-Mead memerlukan  $k+1$  nilai awal. Kemudian menghitung fungsi  $g(x_1), g(x_2), \dots, g(x_{k+1})$ , selanjutnya mengurutkan  $g_1 = g(x_1) \leq g_2 = g(x_2) \leq \dots \leq g_{k+1} = g(x_{k+1})$ .

b. Menghitung titik refleksi  $x_r = 2\bar{x} - x_{k+1}$  dengan  $\bar{x} = \sum_{i=1}^k \frac{x_i}{k}$

- dan kemudian menghitung nilai fungsi  $g_r = g(x_r)$ .
- c. Jika  $g_1 \leq g_r \leq g_k$  terima  $x_r$  dan iterasi berhenti.
  - d. Jika  $g_r < g_1$  maka hitung nilai ekspansi  $x_\varepsilon = \bar{x} + 2(x_r - \bar{x})$   
hitung  $g_\varepsilon = g(x_\varepsilon)$ .
  - e. Jika nilai  $g_\varepsilon < g_r$  terima  $x_\varepsilon$  dan jika  $g_\varepsilon \geq g_r$  terima  $x_r$ , iterasi berhenti.
  - f. Jika  $g_r < g_k$  hitung nilai ekspansi antara  $\bar{x}$  dan  $x_{k+1}$  atau  $x_r$ 
    - a. Bila  $g_k \leq g_r < g_{k+1}$  hitung  $x_c = \bar{x} + \frac{1}{2}(x_r - \bar{x})$  dan  
 $g_c = g(x_c)$ . Jika  $g_c < g_r$  terima  $x_c$  dan iterasi berhenti,  
sedangkan bila  $g_c > g_r$  maka lanjut ke langkah g.
    - b. Bila  $g_r \geq g_{k+1}$  hitung  $x_{cc} = \bar{x} - \frac{1}{2}(\bar{x} - x_{k+1})$  dan  
 $g_{cc} = g(x_{cc})$ . Jika  $g_{cc} < g_{k+1}$  terima  $x_{cc}$  dan hentikan  
iterasi, sedangkan jika  $g_{cc} \geq g_{k+1}$  maka lanjut ke tahap g.
  - g. Tahap *shrunked*, Evaluasi  $g(x)$  untuk n titik dengan per-  
samaan  $v_i = x_1 + \frac{1}{2}(x_i - x_1)$ ;  $i = 2, 3, \dots, k+1$ , kemudian kembali ke  
langkah a dengan mengganti  $x_i = v_i$ .

### 2.10.3 Pengujian Parameter Model *Bivariate Generalized Poisson Regression*

Pengujian parameter pada model regresi BGPR dilakukan dengan metode *Maximum Likelihood Ratio Test* (MLRT) dengan hipotesis sebagai berikut.

Hipotesis:

$$H_0 : \beta_{j1} = \beta_{j2} = \dots = \beta_{jk} = 0 \text{ dan } \alpha_1 = \alpha_2 = 0 ; j = 1, 2$$

$$H_0 : \text{minimal ada satu dari } \beta_{jl} \neq 0 \text{ dan } \alpha_j \neq 0 ; l = 1, 2, \dots, k$$

Fungsi *likelihood* dibawah populasi disajikan pada persamaan 2.51. Adapun himpunan parameter dibawah populasi adalah

$$\Omega = \{\mu_0, \beta_1^T, \beta_2^T, \alpha_1, \alpha_2, \alpha_0\}.$$

$$L(\Omega) = \prod_{i=1}^n \left( \mu_0 \left( e^{x_i^T \beta_1} - \mu_0 \right) \left( e^{x_i^T \beta_2} - \mu_0 \right) \right) \cdot A_7 \sum_{i=1}^{\min(y_1, y_2)} A_8 \cdot A_9 \cdot A_{10} \quad (2.51)$$

dimana:

$$A_7 = \exp \left\{ - \left( \mu_0 + \left( e^{x_i^T \beta_1} - \mu_0 \right) \left( e^{x_i^T \beta_2} - \mu_0 \right) \right) - (y_{1i} - \alpha_1) - (y_{2i} - \alpha_2) \right\}$$

$$A_8 = \frac{\left( \left( e^{x_i^T \beta_1} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{(y_{1i} - k - 1)}}{(y_{1i} - k)!}$$

$$A_9 = \frac{\left( \left( e^{x_i^T \beta_2} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{(y_{2i} - k - 1)}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 - k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$A_{10} = \exp(k(\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_0))$$

$$\begin{aligned} \ln L(\Omega) &= n \ln \mu_0 + \sum_{i=1}^n \ln \left( e^{x_i^T \beta_1} - \mu_0 \right) + \sum_{i=1}^n \ln \left( e^{x_i^T \beta_2} - \mu_0 \right) \\ &\quad - n \mu_0 - \sum_{i=1}^n \left( e^{x_i^T \beta_1} - \mu_0 \right) - \sum_{i=1}^n \left( e^{x_i^T \beta_2} - \mu_0 \right) - \sum_{i=1}^n (y_{1i} \alpha_1) \\ &\quad - \sum_{i=1}^n \left( e^{x_i^T \beta_2} - \mu_0 \right) + \sum_{i=1}^n \ln B_i \end{aligned} \quad (2.52)$$

dimana:

$$B_i = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} B_{1i} B_{2i}$$

$$B_{1i} = \frac{\left( \left( e^{x_i^T \beta_1} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k) \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} \exp \left( k(\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_0) \right)$$

$$B_{2i} = \frac{\left( \left( e^{\mathbf{x}_i^T \boldsymbol{\beta}_2} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

Adapun himpunan parameter dibawah hipotesis adalah  $H_0(\omega) = \{\mu_0, \boldsymbol{\beta}_{10}, \boldsymbol{\beta}_{20}, \alpha_1, \alpha_2, \alpha_0\}$  tidak melibatkan variabel prediktor pada fungsi ln *likelihoodnya*. Fungsi ln *likelihood* dibawah  $H_0$  adalah seperti persamaan 2.54.

$$L(\omega) = \prod_{i=1}^n \left( \mu_0 \left( e^{\beta_{w,1.0}} - \mu_0 \right) \left( e^{\beta_{w,2.0}} - \mu_0 \right) \right) \cdot A_{11} \sum_{i=1}^{\min(y_1, y_2)} A_{12} A_{13} A_{14} \quad (2.53)$$

dimana:

$$A_{11} = \exp \left\{ - \left( \mu_0 + \left( e^{\beta_{w,1.0}} - \mu_0 \right) \left( e^{\beta_{w,2.0}} - \mu_0 \right) \right) - (y_{1i} - \alpha_1) - (y_{2i} - \alpha_2) \right\}$$

$$A_{12} = \frac{\left( \left( e^{\beta_{w,1.0}} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{(y_{1i} - k - 1)}}{(y_{1i} - k)!}$$

$$A_{13} = \frac{\left( \left( e^{\beta_{w,2.0}} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{(y_{2i} - k - 1)}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 - k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

$$A_{14} = \exp(k(\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_0))$$

$$\begin{aligned} \ln L(\omega) &= n \ln \mu_0 + \sum_{i=1}^n \ln \left( e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} - \mu_0 \right) + \sum_{i=1}^n \ln \left( e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0 \right) \\ &\quad - \sum_{i=1}^n \mu_0 + \sum_{i=1}^n \left( e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} - \mu_0 \right) + \sum_{i=1}^n \left( e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0 \right) \\ &\quad - \sum_{i=1}^n y_{1i} \alpha_1 - \sum_{i=1}^n y_{2i} \alpha_2 + \sum_{i=1}^n \ln B_{i,0} \end{aligned} \quad (2.54)$$

dimana :

$$B_{i,0} = \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} B_{1i,0} B_{2i,0}$$

$$B_{1i,0} = \frac{\left( \left( e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)^{y_{1i} - k - 1}}{(y_{1i} - k)!} \left( e^{k(\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_0)} \right)$$

$$B_{2i,0} = \frac{\left( \left( e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)^{y_{2i} - k - 1}}{(y_{2i} - k)!} \frac{(\mu_0 + k \alpha_0)^{k-1}}{k!}$$

Selanjutnya fungsi  $\ln$  *likelihood* dibawah  $H_0$  diturunkan terhadap masing-masing parameter  $H_0$ , sehingga diperoleh hasil sebagai berikut :

Turunan pertama fungsi  $\ln L(\omega)$  terhadap  $\mu_0$

$$\frac{\partial \ln L(\omega)}{\partial \mu_0} = \frac{n}{\mu_0} - \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} - \mu_0} - K_2 + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} K_3 \cdot K_4 \quad (2.55)$$

dimana:

$$K_2 = \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0} + 3n$$

$$K_3 = \frac{-(y_{1i} - k - 1)}{\left( \left( e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)}$$

$$K_4 = \sum_{i=1}^n \frac{1}{e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0} - 3n \frac{-(y_{2i} - k - 1)}{\left( \left( e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)} + \frac{k - 1}{\mu_0 + k \alpha_0}$$

Turunan pertama  $\ln L(\omega)$  terhadap  $\beta_{w,1.0}$

$$\frac{\partial \ln L(\omega)}{\partial \hat{\beta}_{w,1.0}} = \sum_{i=1}^n \frac{e^{\hat{\beta}_{w,1.0}}}{e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} - \mu_0} + \sum_{i=1}^n e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} K_5 \quad (2.56)$$

dimana:

$$K_5 = \left( \frac{(y_{1i} - k - 1)e^{\hat{\beta}_{w,1.0}}}{\left( e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} - \mu_0 + (y_{1i} - k)\alpha_1 \right)} \right)$$

Turunan pertama  $\ln L(\omega)$  terhadap  $\beta_{w,2.0}$

$$\frac{\partial \ln L(\omega)}{\partial \hat{\beta}_{w,2.0}} = \sum_{i=1}^n \frac{e^{\hat{\beta}_{w,2.0}}}{e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0} + \sum_{i=1}^n e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} + A_{13} \quad (2.57)$$

dimana:

$$A_{13} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(y_{2i} - k - 1)e^{\hat{\beta}_{w,2.0}}}{\left( \left( e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k)\alpha_2 \right)}$$

Turunan pertama  $L(\omega)$  terhadap  $\alpha_1$

$$\frac{\partial \ln L(\omega)}{\partial \alpha_1} = - \sum_{i=1}^n y_{1i} + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \left( \frac{(y_{1i} - k - 1)(y_{1i} - k)}{\left( \left( e^{\hat{\beta}_{w,1.0}} - \mu_0 \right) + (y_{1i} - k)\alpha_1 \right)} + k \right) \quad (2.58)$$

Turunan pertama  $L(\omega)$  terhadap  $\alpha_2$

$$\frac{\partial \ln L(\omega)}{\partial \alpha_2} = - \sum_{i=1}^n y_{2i} + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \left( k + \frac{(y_{2i} - k - 1)(y_{2i} - k)}{\left( \left( e^{\hat{\beta}_{w,2.0}} - \mu_0 \right) + (y_{2i} - k)\alpha_2 \right)} \right) \quad (2.59)$$

turunan pertama  $L(\omega)$  terhadap  $\alpha_0$

$$\frac{\partial \ln L(\omega)}{\partial \alpha_0} = - \sum_{i=1}^n y_{2i} + \sum_{i=1}^n \sum_{k=0}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \left( -k + \frac{k - 1}{(\mu_0 + k\alpha_0)} \right) \quad (2.60)$$

Pada turunan pertama fungsi  $\ln$  *likelihood* dibawah  $H_0$  terhadap masing-masing parameter yang disama dengarkan dengan nol diperoleh hasil persamaan yang eksplisit, sehingga tidak dapat diselesaikan secara analitik. Persamaan tersebut dapat diselesaikan dengan menggunakan iterasi Nelder-Mead dengan langkah seperti yang dijelaskan pada subbab 2.10.2. Setelah



taksiran parameter  $\mu_0, \boldsymbol{\beta}_{w.1.0}, \boldsymbol{\beta}_{w.2.0}, \alpha_1, \alpha_2, \alpha_0$  diperoleh dengan menggunakan optimasi Nelder-Mead, maka selanjutnya dapat dilakukan pengujian signifikansi parameter secara serentak dengan statistik uji seperti persamaan 2.61 yang diperoleh berdasarkan langkah-langkah berikut:

$$\frac{L(\hat{\omega})}{L(\hat{\Omega})} < k$$

$$\ln \frac{L(\hat{\omega})}{L(\hat{\Omega})} < \ln k$$

$$-2 \ln \left( \frac{L(\hat{\omega})}{L(\hat{\Omega})} \right) > -2 \ln k$$

Sehingga diperoleh :

$$D(\hat{\boldsymbol{\beta}}) \sim \chi_v^2$$

$$D(\hat{\boldsymbol{\beta}}) \sim -2 \ln \left( \frac{L(\hat{\omega})}{L(\hat{\Omega})} \right) = 2 \left( \ln L(\hat{\Omega}) - \ln L(\hat{\omega}) \right) \quad (2.61)$$

dimana:

$$\begin{aligned} \ln L(\hat{\Omega}) &= n \ln \hat{\mu}_0 + \sum_{i=1}^n \ln \left( e^{\mathbf{x}_i^T \hat{\boldsymbol{\beta}}_1} - \hat{\mu}_0 \right) + \sum_{i=1}^n \ln \left( e^{\mathbf{x}_i^T \hat{\boldsymbol{\beta}}_2} - \hat{\mu}_0 \right) \\ &\quad - n \hat{\mu}_0 + \sum_{i=1}^n \left( e^{\mathbf{x}_i^T \hat{\boldsymbol{\beta}}_1} - \hat{\mu}_0 \right) + \sum_{i=1}^n \left( e^{\mathbf{x}_i^T \hat{\boldsymbol{\beta}}_2} - \hat{\mu}_0 \right) - \alpha_1 \sum_{i=1}^n y_{1i} \\ &\quad - \alpha_2 \sum_{i=1}^n y_{2i} + \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(y_{1i} - k - 1) \left( (e^{\mathbf{x}_i^T \hat{\boldsymbol{\beta}}_1} - \hat{\mu}_0) + (y_{1i} - k) \alpha_1 \right)}{(y_{1i} - k)!} \\ &\quad + \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(y_{2i} - k - 1) \left( (e^{\mathbf{x}_i^T \hat{\boldsymbol{\beta}}_2} - \hat{\mu}_0) + (y_{2i} - k) \alpha_2 \right)}{(y_{2i} - k)!} \\ &\quad + \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(k-1)(\hat{\mu}_0 + k \alpha_0)}{k!} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& + \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \exp(k(\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_0)) \\
\ln L(\hat{\omega}) = & n \ln \hat{\mu}_0 + \sum_{i=1}^n \ln(e^{\hat{\beta}_{1,0}} - \hat{\mu}_0) + \sum_{i=1}^n \ln(e^{\hat{\beta}_{2,0}} - \hat{\mu}_0) \\
& - n\hat{\mu}_0 + \sum_{i=1}^n (e^{\hat{\beta}_{1,0}} - \hat{\mu}_0) + \sum_{i=1}^n (e^{\hat{\beta}_{2,0}} - \hat{\mu}_0) - \alpha_1 \sum_{i=1}^n y_{1i} \\
& - \alpha_2 \sum_{i=1}^n y_{2i} + \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(y_{1i} - k - 1)(e^{\hat{\beta}_{1,0}} - \hat{\mu}_0) + (y_{1i} - k)\alpha_1}{(y_{1i} - k)!} \\
& + \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(y_{2i} - k - 1)(e^{\hat{\beta}_{2,0}} - \hat{\mu}_0) + (y_{2i} - k)\alpha_2}{(y_{2i} - k)!} \\
& + \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \frac{(k-1)(\hat{\mu}_0 + k\alpha_0)}{k!} \\
& + \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^{\min(y_{1i}, y_{2i})} \exp(k(\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_0))
\end{aligned}$$

$D(\hat{\beta})$  adalah pendekatan dari distribusi *Chi-Square* dengan derajat bebas  $\nu$  (jumlah parameter dibawah populasi dikurangi dengan jumlah parameter dibawah  $H_0$ ). Tolak  $H_0$  jika  $D(\hat{\beta}) > \chi^2_{(\alpha, \nu)}$  (Agresti, 2002).

Jika pada pengujian serentak diperoleh hasil tolak  $H_0$  maka langkah selanjutnya adalah melakukan pengujian parameter secara parsial untuk memperoleh parameter mana saja yang berpengaruh signifikan terhadap model dengan hipotesis sebagai berikut.

Parameter  $\beta_{jl}$

$$H_0 : \beta_{jl} = 0$$

$$H_1 : \beta_{jl} \neq 0 \text{ dengan } j = 1, 2 \text{ dan } l = 1, 2, \dots, k$$

Statistik uji yang digunakan disajikan pada persamaan 2.62.

$$z = \frac{\hat{\beta}_{jl}}{se(\hat{\beta}_{jl})} \quad (2.62)$$

Tolak  $H_0$  jika  $|Z_{hitung}| > Z_{\alpha/2}$  dimana  $\alpha$  adalah taraf signifikansi

Parameter  $\alpha_j$

$$H_0 : \alpha_j = 0$$

$$H_1 : \alpha_j \neq 0 \text{ dengan } j = 1, 2$$

Statistik uji:

$$z = \frac{\hat{\alpha}_j}{se(\hat{\alpha}_j)} \quad (2.63)$$

Tolak  $H_0$  jika  $|Z_{hitung}| > Z_{\alpha/2}$  dengan  $\alpha$  adalah taraf signifikansi.

## 2.11 Kriteria Kebaikan Model

*Akaike Information Criterion* (AIC) merupakan merupakan kriteria kesesuaian model dalam mengestimasi model secara statistik. Dalam pembentukan model regresi diperlukan adanya kriteria AIC dengan tujuan untuk mendapatkan faktor-faktor yang berpengaruh terhadap model dan bukan untuk melakukan suatu prediksi. Perhitungan nilai AIC untuk model regresi multivariat respon didefinisikan pada persamaan 2.64 (Jhonson dan Wichern,2007)

$$AIC = n \ln(|\hat{\Sigma}_a|) - 2jk \quad (2.64)$$

dimana:

$n$  : Banyak pengamatan

$$\hat{\Sigma}_a : \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \hat{\boldsymbol{\varepsilon}}_i^T \hat{\boldsymbol{\varepsilon}}_i$$

$j$  : Banyaknya variabel respon

$k$  : Banyaknya variabel prediktor

## 2.12 HIV dan AIDS

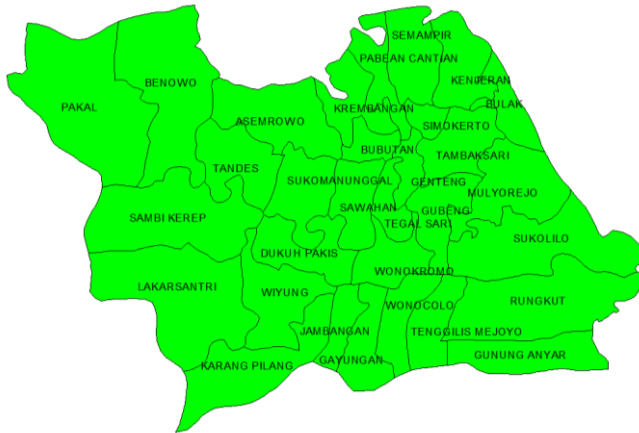
HIV atau *Human Immunodeficiency Virus* adalah sejenis virus yang menyerang atau menginfeksi sel darah putih yang menyebabkan turunnya kekebalan tubuh manusia, sehingga orang yang terserang penyakit tersebut tidak dapat melawan berbagai jenis penyakit yang menyerang tubuhnya. Menurunnya kekebalan tubuh akibat HIV berdampak pada mudahnya terkena berbagai penyakit infeksi (Infeksi oportunistik) yang sering berakibat fatal. AIDS atau *Acquired Immune Defeciency Syndrome* adalah suatu sindrom atau kumpulan gejala penyakit dengan karakteristik defisiensi imun yang berat, dan merupakan manifestasi stadium akhir infeksi HIV. HIV terdapat dalam darah dan cairan tubuh seseorang yang telah tertular, walaupun orang tersebut belum menunjukkan keluhan atau gejala penyakit. Pengidap HIV memerlukan pengobatan dengan *Antiretroviral* (ARV) untuk menurunkan jumlah virus HIV di dalam tubuh agar tidak masuk ke dalam stadium AIDS, sedangkan pengidap AIDS memerlukan pengobatan ARV untuk mencegah terjadinya infeksi oportunistik dengan berbagai komplikasinya. HIV hanya dapat ditularkan apabila terjadi kontak langsung cairan tubuh atau darah. Tiga cara penularan HIV dan AIDS adalah sebagai berikut:

1. Hubungan seksual, baik secara vaginal, oral maupun anal dengan seorang pengidap. Ini adalah cara yang paling umum terjadi, meliputi 80-90% dari total kasus sedunia.
2. Kontak langsung dengan darah/produk darah/jarum suntik:
  - a. Transfusi darah/produk darah yang tercemar HIV.
  - b. Pemakaian jarum suntik tidak steril/pemakaian bersama jarum suntik dan sempritnya pada para pecandu narkoba suntik.
  - c. Penularan lewat kecelakaan tertusuk jarum pada petugas kesehatan.
3. Secara vertikal, dari ibu hamil yang mengidap HIV kepada bayinya, baik selama hamil, saat melahirkan, maupun setelah melahirkan.

## BAB III METODOLOGI PENELITIAN

### 3.1 Sumber Data

Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah data sekunder yang diperoleh dari Dinas Kesehatan Kota Surabaya tahun 2013. Jumlah unit pengamatan sebanyak 31 unit pengamatan yaitu 31 kecamatan yang ada di Kota Surabaya. Unit pengamatan tersebut disajikan pada Gambar 3.1.



**Gambar 3.1** Peta Kota Surabaya

### 3.2 Variabel Penelitian

Variabel yang digunakan dalam penelitian ini terdiri dari dua variabel respon (Y) dan lima variabel prediktor (X) yang disajikan dan dijelaskan pada Tabel 3.1.

**Tabel 3.1** Variabel Penelitian

Variabel	Keterangan	Defenisi Operasional	Tipe
Y <sub>1</sub>	Jumlah Kasus HIV	Jumlah kasus HIV baru pada setiap kecamatan di Kota Surabaya	Count
Y <sub>2</sub>	Jumlah Kasus AIDS	Jumlah kasus AIDS baru pada setiap kecamatan di Kota Surabaya	Count

**Tabel 3.1** Variabel Penelitian (*Lanjutan*)

X <sub>1</sub>	Persentase penduduk pengguna kondom	Hasil bagi pengguna kondom dengan jumlah penduduk di tiap kecamatan	Kontinu
X <sub>2</sub>	Persentase penduduk yang tamat SMA	Hasil bagi jumlah penduduk yang tamat SMA dengan jumlah penduduk di tiap kecamatan	Kontinu
X <sub>3</sub>	Persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun	Hasil bagi jumlah kelompok umur 25-29 tahun dengan jumlah penduduk di tiap kecamatan.	Kontinu
X <sub>4</sub>	Persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin	Hasil bagi jumlah jaminan kesehatan masyarakat miskin dengan jumlah penduduk di tiap kecamatan	Kontinu
X <sub>5</sub>	Persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat	Hasil bagi jumlah penyuluhan kesehatan dengan jumlah penduduk di tiap kecamatan	Kontinu

Adapun struktur data pada penelitian ini disusun berdasarkan variabel-variabel yang digunakan pada penelitian. Struktur data untuk penelitian ini ditunjukkan pada Tabel 3.2 dan data lengkap disajikan pada Lampiran.1.

**Tabel 3.2** Struktur Data Dalam Penelitian

Kecamatan	Y <sub>1</sub>	Y <sub>2</sub>	X <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	...	X <sub>5</sub>
1	8	12	0,1009	53,2187	...	3,2422
2	5	6	0,1696	35,7003	...	0,9828
3	2	4	0,4830	49,1447	...	0,9618
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮
31	114	24	0,6825	42,4283	...	0,5904

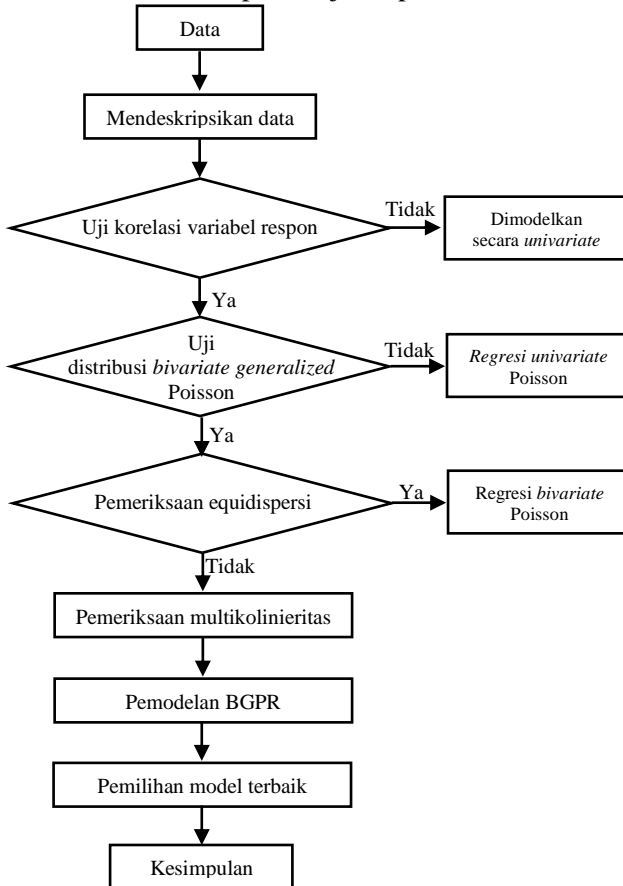
### 3.3 Langkah Analisis

Langkah analisis yang dilakukan dalam penelitian ini adalah sebagai berikut:

1. Mendeskripsikan variabel respon dan prediktor dengan dua cara, yaitu:
  - a. Mendeskripsikan variabel respon dan prediktor pada tabel statistika deskriptif dengan menggunakan nilai rata-rata, varians, nilai minimum, dan nilai maksimum dengan menggunakan persamaan-persamaan yang sudah dijelaskan pada subbab 2.1.
  - b. Mendeskripsikan variabel respon dan prediktor menggunakan peta tematik yang dibagi menjadi tiga kategori berdasarkan klasifikasi *natural breaks* seperti yang sudah dijelaskan pada subbab 2.1.
2. Identifikasi faktor-faktor yang diduga mempengaruhi jumlah kasus HIV dan AIDS menggunakan *bivariate generalized Poisson regression*, dengan langkah-langkah sebagai berikut:
  - a. Melakukan uji korelasi antar variabel respon, yaitu jumlah kasus HIV dan AIDS.
  - b. Melakukan uji distribusi *bivariate generalized Poisson* pada variabel respon dengan menggunakan *Crockett's test*.
  - c. Pemeriksaan equidispersi pada variabel respon, yaitu jumlah kasus HIV dan AIDS.
  - d. Pemeriksaan multikolinieritas pada variabel prediktor yang diduga mempengaruhi jumlah kasus HIV dan AIDS dengan menggunakan kriteria VIF.
3. Menentukan model terbaik dari *all possible models* berdasarkan nilai AIC terkecil
4. Pemodelan jumlah kasus HIV dan AIDS menggunakan *bivariate generalized Poisson regression* pada model terbaik, dengan langkah sebagai berikut:

- a. Penaksiran parameter model BGPR dengan menggunakan *Maximum Likelihood Estimation* (MLE).
- b. Melakukan pengujian signifikansi parameter secara simultan dan parsial.
- c. Interpretasi Model.

langkah analisis diatas dapat disajikan pada Gambar 3.2



**Gambar 3.2** Langkah Analisis Penelitian



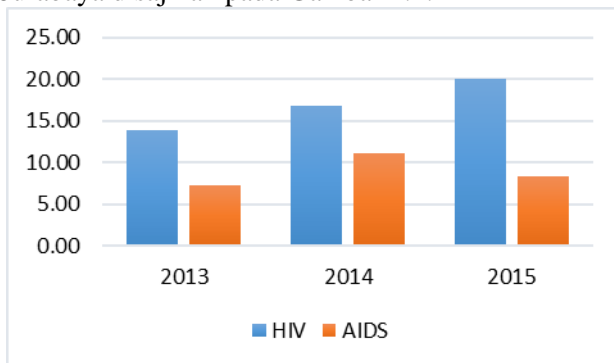
## **BAB IV**

### **ANALISIS DAN PEMBAHASAN**

Pada bab ini akan dilakukan pembahasan mengenai hasil penelitian yang telah dilakukan dalam rangka menjawab rumusan masalah pada bab pertama, dengan menggunakan kajian teori pada bab dua, serta mengikuti langkah analisis yang sudah dipaparkan pada bab tiga.

#### **4.1 Deskripsi Jumlah Kasus HIV dan AIDS Serta Faktor-Faktor yang diduga Mempengaruhinya**

Berdasarkan data yang diperoleh dari Dinas Kesehatan Kota Surabaya diperoleh bahwa jumlah kasus HIV di kota surabaya terus meningkat dari tahun 2013-2015, sedangkan jumlah kasus AIDS dikota Surabaya dari tahun 2013-2015 mengalami fluktuasi. Rata-rata jumlah kasus HIV di setiap kecamatan di Kota Surabaya pada tahun 2014 adalah 17 kasus, sedangkan rata-rata jumlah kasus AIDS adalah 11 kasus. Rata-rata jumlah kasus HIV di setiap kecamatan di Kota Surabaya pada tahun 2015 adalah 20 kasus, sedangkan rata-rata jumlah kasus AIDS sebanyak 8 kasus. Rata-rata jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya disajikan pada Gambar 4.1.



**Gambar 4.1** Rata-rata Jumlah Kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya Tahun 2013-2015

Pada subbab 3.1 telah dijelaskan bahwa penelitian ini menggunakan data jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya tahun 2013, karena data untuk variabel prediktor yang digunakan tidak tersedia untuk tahun 2014 dan 2015. Berdasarkan data yang diperoleh dari Dinas Kesehatan Kota Surabaya, dari 31 kecamatan yang ada di Kota Surabaya kasus HIV dan ADIS tahun 2013 terjadi di 30 Kecamatan. Pada tahun 2013 di Kecamatan Lakarsantri tidak ada kasus HIV dan di Kecamatan Sambikerep tidak terjadi kasus AIDS. Pada penelitian ini data dideskripsikan berdasarkan nilai rata-rata, varians, minimum dan maksimal seperti yang sudah dijelaskan pada bab 2 yang disajikan pada Tabel 4.1.

**Tabel 4.1** Statistika Deskriptif Variabel Penelitian

Variabel	Rata-rata	Varians	Minimum	Maksimum
$Y_1$	13,9400	402,0600	0,0000	114,0000
$Y_2$	7,3550	27,3030	0,0000	24,0000
$X_1$	0,3414	0,0704	0,0046	1,2432
$X_2$	34,2000	62,2900	22,0800	53,2200
$X_3$	8,9000	0,7380	7,7770	11,2730
$X_4$	12,8700	73,7200	4,6900	40,6100
$X_5$	0,7690	0,5910	0,0680	3,2420

Pada Tabel 4.1 diperoleh informasi bahwa pada tahun 2013 rata-rata jumlah kasus HIV ( $Y_1$ ) di setiap kecamatan yang ada di Kota Surabaya adalah sebanyak 14 kasus dengan varians sebesar 402,06 kasus yang artinya bahwa keragaman kasus baru HIV di Kota Surabaya sangat beragam. Kasus HIV terbanyak adalah 114 kasus yang berada di Kecamatan Sawahan, sementara di Kecamatan Lakar Santri tidak ada kasus HIV. Rata-rata jumlah kasus AIDS ( $Y_2$ ) di setiap kecamatan yang ada di Kota Surabaya adalah sebanyak 7 kasus dengan varians sebesar 27,303 kasus yang artinya bahwa keragaman kasus AIDS di Kota Surabaya sangat beragam. Kasus terbanyak AIDS adalah 24 kasus yang berada di Kecamatan Sawahan, sementara pada tahun 2013 tidak terdapat kasus AIDS di Kecamatan Sambikerep.

Rata-rata persentase penduduk pengguna kondom ( $X_1$ ) di Kota Surabaya sebesar 0,3414%, dengan pengguna kondom ter-

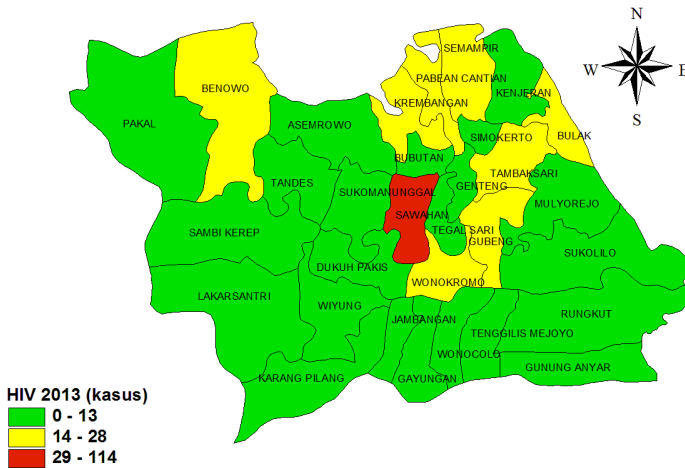
tinggi berada di Kecamatan Pabean Cantikan yaitu sebesar 1,2432% dan pengguna kondom terendah berada di Kecamatan Asemrowo. Rata-rata persentase penduduk yang tamat SMA ( $X_2$ ) di Kota Surabaya sebesar 34,2% artinya bahwa penduduk Kota Surabaya yang tamat SMA kurang dari 50%. Persentase penduduk yang tamat SMA tertinggi berada di Kecamatan Tegalsari yaitu sebesar 53,22% sementara, persentase penduduk yang tamat SMA terendah berada di Kecamatan Asemrowo yaitu sebesar 22,08%.

Rata-rata persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun ( $X_3$ ) di Kota Surabaya sebesar 8,9%, dengan persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun tertinggi berada di Kecamatan Tandes yaitu sebesar 11,273% dan persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun terendah berada di Kecamatan Pakal yaitu sebesar 7,777%. Rata-rata persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin ( $X_4$ ) di Kota Surabaya sebesar 12,87% artinya bahwa penduduk Kota Surabaya yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin adalah kurang dari 50%, dengan persentase jaminan kesehatan masyarakat miskin tertinggi berada di Kecamatan Semampir yaitu sebesar 40,61% dan terendah berada di Kecamatan Tenggilis yaitu sebesar 4,69%. Rata-rata persentase kegiatan penyuluhan kesehatan ( $X_5$ ) di Kota Surabaya sebesar 0,769%, dengan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan tertinggi berada di Kecamatan Tegalsari yaitu sebesar 3,242% dan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan terendah berada di Kecamatan Karang-pilang yaitu sebesar 0,068%. Penyebaran jumlah kasus baru HIV dan AIDS serta faktor-faktor yang diduga mempengaruhinya disajikan dalam peta tematik menggunakan *Arcview GIS 3.3* seperti yang sudah di-paparkan pada bab 2. Pada peta tematik tersebut data di-kelompokkan kedalam 3 kategori, yaitu kategori rendah, sedang, dan tinggi.

#### **4.1.1 Persebaran Jumlah Kasus HIV di Kota Surabaya**

Penyebaran jumlah kasus HIV tahun 2013 disajikan pada Gambar 4.2. Terdapat 22 kecamatan dengan jumlah kasus HIV

kategori rendah yaitu Kecamatan Pakal, Sambikerep, Tandes, Asemrowo, Sukomanunggal, Bubutan, Simokerto, Kenjeran, Genteng, Tegal Sari, Lakar Santri, Dukuh Pakis, Wiyung, Karang Pilang, Jambangan, Wonocolo, Gayungan, Tanggilis Mejoyo, Gunung Anyar, Rungkut, Sukolilo, dan Mulyorejo. Jumlah kasus HIV dengan kategori sedang terjadi di delapan kecamatan yaitu Kecamatan Benowo, Krembangan, Pabean Cantikan, Semampir, Bulak, Tambak Sari, Gubeng, dan Wonokromo. Kecamatan dengan kategori jumlah kasus HIV tinggi adalah Kecamatan Sawahan.

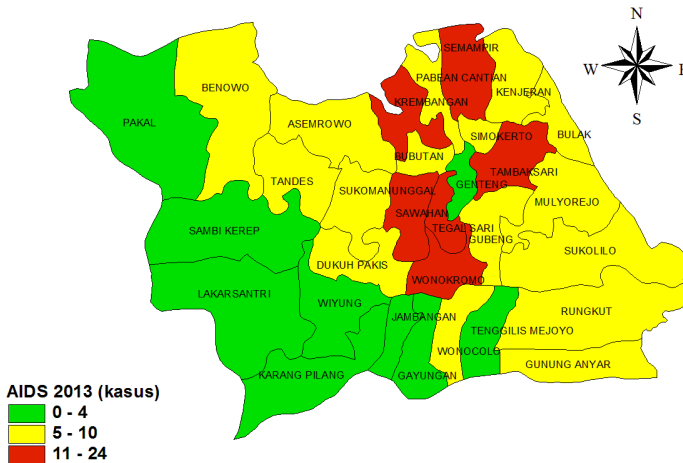


**Gambar 4.2** Penyebaran jumlah kasus HIV di Kota Surabaya Tahun 2013

#### 4.1.2 Persebaran Jumlah kasus AIDS di Kota Surabaya

Penyebaran jumlah kasus AIDS tahun 2013 disajikan pada Gambar 4.3. Terdapat sembilan kecamatan dengan kategori jumlah kasus AIDS rendah yaitu Kecamatan Pakal, Sambikerep, Lakar Santri, Wiyung, Karang Pilang, Genteng, Jambangan, Gayungan, dan Tanggilis Mejoyo. Kecamatan dengan kategori jumlah kasus AIDS sedang terjadi di 16 kecamatan yaitu Kecamatan Benowo, Tandes, Asemrowo, Sukomanunggal,

Dukuh Pakis, Pabean Cantikan, Bubutan, Simokerto, Kenjeran, Bulak, Gubeng, Mulyorejo, Sukolilo, Rungkut, Wonocolo, dan Gunung Anyar. Kecamatan dengan kategori jumlah kasus AIDS tinggi terjadi di enam kecamatan yaitu Kecamatan Krembangan, Semampir, Tambaksari, Sawahan, Tegal Sari, dan Wonokromo.

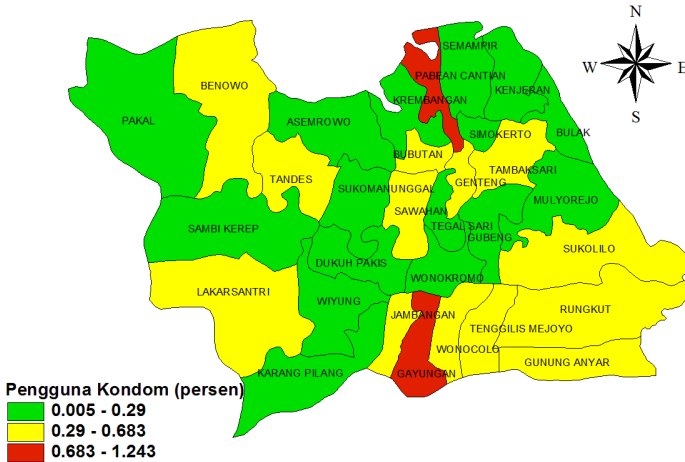


**Gambar 4.3** Penyebaran jumlah kasus AIDS di Kota Surabaya Tahun 2013

#### 4.1.3 Persebaran Persentase Penduduk Pengguna Kondom di Kota Surabaya.

Penyebaran persentase penduduk pengguna kondom di Kota Surabaya tahun 2013 disajikan pada Gambar 4.4. Terdapat 16 kecamatan dengan persentase penduduk pengguna kondom kategori rendah yaitu Kecamatan Pakal, Sambikerep, Asemrowo, Sukomanunggal, Dukuh Pakis, Wiyung, Karang Pilang, Wonokromo, Tegal Sari, Gubeng, Mulyorejo, Bulak, Kenjeran, Simokerto, Krembangan dan Semampir. Kecamatan dengan persentase penduduk pengguna kondom kategori sedang ada 13 kecamatan yaitu Kecamatan Benowo, Tandes, Lakar Santri, Bubutan, Genteng, Sawahan, Tambaksari, Sukolilo, Rungkut, Tenggilis Mejoyo, Gunung Anyar, Wonocolo, dan Jambangan.

Teradapat 2 kecamatan dengan persentase penduduk pengguna kondom kategori tinggi yaitu Kecamatan Pabean Cantikan dan Gayungan.

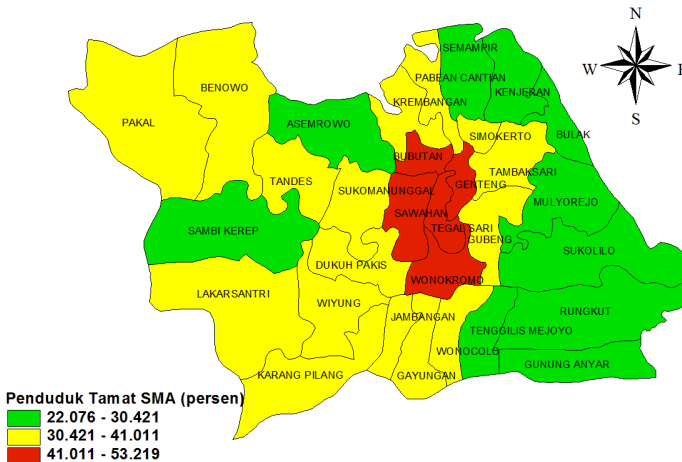


**Gambar 4.4** Penyebaran Persentase Penduduk Pengguna Kondom di Kota Surabaya Tahun 2013

#### 4.1.4 Persebaran Persentase Penduduk yang Tamat SMA di Kota Surabaya

Penyebaran persentase penduduk yang tamat SMA di Kota Surabaya tahun 2013 disajikan pada Gambar 4.5. Terdapat 10 kecamatan dengan persentase penduduk yang tamat SMA kategori rendah yaitu Kecamatan Sambikerep, Asemrowo, Semampir, Kenjeran, Bulak, Mulyorejo, Sukolilo, Rungkut, Tenggilis Mejoyo, dan Gunung Anyar. Kecamatan dengan persentase penduduk yang tamat SMA dengan kategori sedang ada 16 kecamatan yaitu Kecamatan Pakal, Benowo, Tandes, Sukomanunggal, Dukuh Pakis, Wiyung, Lakar Santri, Karang Pilang, Jambangan, Wonocolo, Gayungan, Gubeng, Tambak Sari, Pabean Cantikan, Krembangan dan Simokerto. Kecamatan dengan persentase penduduk yang tamat SMA dengan kategori

tinggi terdapat di 5 kecamatan yaitu Kecamatan Bubutan, Genteng, Tegal Sari, Sawahan, dan Wonokromo.

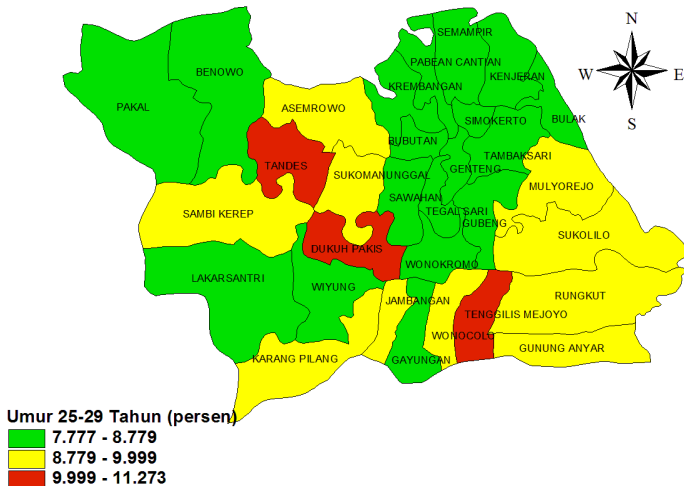


**Gambar 4.5** Penyebaran Persentase Penduduk yang Tamat SMA di Kota Surabaya Tahun 2013

#### 4.1.5 Persebaran Persentase Penduduk Kelompok Umur 25-29 Tahun di Kota Surabaya

Penyebaran persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun di Kota Surabaya tahun 2013 disajikan pada Gambar 4.6. terdapat 18 kecamatan dengan persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun dengan kategori rendah yaitu Kecamatan Pakal, Benowo, Lakar Santri, Wiyung, Gayungan, Wonokromo, Sawahan, Gubeng, Tegal Sari, Genteng, Tambak Sari, Bulak, Bubutan, Simokerto, Krembangan, Pabean Cantikan, Semampir, dan Kenjeran. Kecamatan dengan persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun dengan kategori sedang ada 10 kecamatan yaitu Kecamatan Sambikerep, Asemrowo, Sukomanunggal, Karang Pilang, Jambangan, Wonocolo, Gunung Anyar, Rungkut, Sukolilo, dan Mulyorejo. Kecamatan dengan persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun dengan kategori tinggi

terdapat di 3 kecamatan yaitu Kecamatan Tandes, Dukuh Pakis, dan Tenggilis Mejoyo.



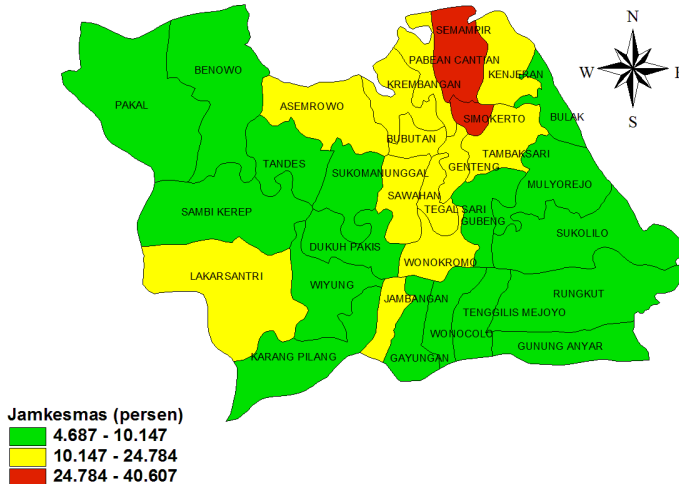
**Gambar 4.6** Penyebaran Persentase Penduduk Kelompok umur 25-29 Tahun di Kota Surabaya Tahun 2013

#### 4.1.6 Persebaran Persentase Penduduk yang Memiliki Jaminan Kesehatan Masyarakat di Kota Surabaya

Penyebaran persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin di Kota Surabaya tahun 2013 disajikan pada Gambar 4.7. Terdapat 17 kecamatan dengan persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin dengan kategori rendah yaitu Kecamatan Pakal, Benowo, Tandes, Sambikerep, Sukomanunggal, Dukuh Pakis, Wiyung, Karang Pilang, Gayungan, Wonocolo, Tenggilis Mejoyo, Gunung Anyar, Rungkut, Sukolilo, Gubeng, Mulyorejo, dan Bulak. Kecamatan dengan persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin dengan kategori sedang ada 12 kecamatan yaitu Kecamatan Lakar Santri, Asemrowo, Krembangan, Bubutan, Pabean Cantikan, Kenjeran, Tambak Sari, Genteng, Tegalsari, Sawahan, Wonokromo dan Jambangan.



Kecamatan dengan persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin dengan kategori tinggi adalah Kecamatan Semampir dan Simokerto.

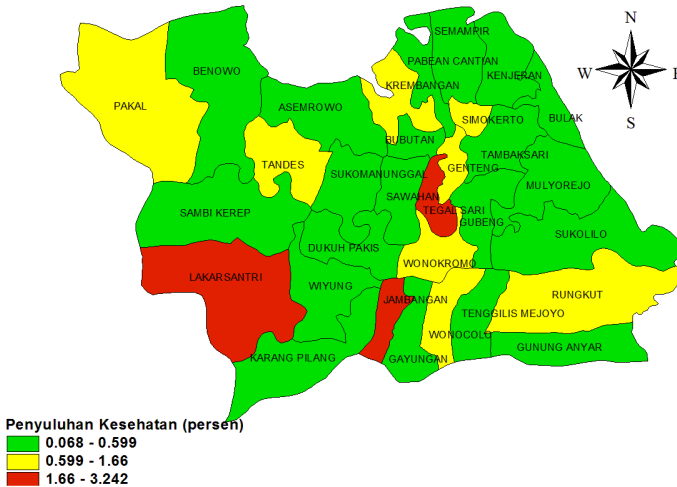


**Gambar 4.7** Penyebaran Persentase Penduduk yang Memiliki Jaminan Kesehatan Masyarakat Miskin di Kota Surabaya Tahun 2013

#### 4.1.7 Persebaran Persentase Kegiatan Penyuluhan Kesehatan Masyarakat di Kota Surabaya

Penyebaran persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat di Kota Surabaya tahun 2013 disajikan pada Gambar 4.8. Terdapat 20 kecamatan dengan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat kategori rendah yaitu Kecamatan Benowo, Asemrowo, Sambu Kerep, Sukomanunggal, Dukuh Pakis, Karang Pilang, Wiyung, Gayungan, Tenggilis Mejoyo, Gunung Anyar, Sukolilo, Gubeng, Mulyorejo, Tambaksari, Bulak, Kenjeran, Sawahan, Bubutan, Pabean Cantikan dan Semampir. Kecamatan dengan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat kategori sedang ada 8 kecamatan yaitu Kecamatan Pakal, Tandes, Krembangan, Simokerto, Genteng, Wonokromo, Wonocolo, dan Rungkut. Kecamatan dengan

persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat kategori tinggi terdapat di 3 kecamatan yaitu Kecamatan Lakar Santri, Jambangan, dan Tegal sari.



**Gambar 4.8** Penyebaran Persentase Kegiatan Penyuluhan Kesehatan Masyarakat di Kota Surabaya Tahun 2013

## 4.2 Pemodelan Jumlah Kasus HIV dan AIDS Menggunakan *Bivariate Generalized Poisson Regression*

Sebelum melakukan pemodelan jumlah kasus HIV dan AIDS menggunakan *bivariate generalized Poisson regression*, maka terlebih dahulu melakukan pengujian korelasi antar variabel respon, pengujian distribusi *bivariate generalized Poisson* pada variabel respon, pemeriksaan equidispersi pada variabel respon, serta pemeriksaan multikolinieritas antar variabel prediktor.

### 4.2.1 Uji Korelasi Jumlah Kasus HIV dan AIDS

Adanya hubungan linier (korelasi) antar variabel respon merupakan salah satu kriteria yang harus dipenuhi dalam analisis BGPR. Untuk mengetahui apakah terdapat hubungan linier (korelasi) antar variabel respon, maka dilakukan pengujian korelasi. Berdasarkan Lampiran 3 diperoleh nilai koefisien korelasi antar variabel respon sebesar 0,779 artinya terdapat

hubungan yang erat antara jumlah kasus HIV dan jumlah kasus AIDS. Untuk memastikan adanya hubungan antar variabel respon tersebut dilakukan uji korelasi dengan hipotesis sebagai berikut:

$H_0 : \rho = 0$  (Tidak ada hubungan antara  $Y_1$  dan  $Y_2$ )

$H_1 : \rho \neq 0$  (Terdapat hubungan antara  $Y_1$  dan  $Y_2$ )

Taraf signifikansi : 5%

Statistik uji:

$$t = \frac{r_{Y_1, Y_2} \sqrt{n-2}}{\sqrt{1-(r_{Y_1, Y_2})^2}} = \frac{0,779 \sqrt{31-2}}{\sqrt{1-(0,779)^2}} = 6,6904$$

dengan menggunakan taraf signifikansi sebesar 0,05 diperoleh  $t_{(0,025;29)}$  sebesar 2,0452, sedangkan berdasarkan perhitungan diatas diperoleh  $|t_{hitung}|$  untuk variabel respon tahun 2013 sebesar 6,6904.

Berdasarkan hasil tersebut diperoleh bahwa  $|t_{hitung}|$  lebih besar dari nilai  $t_{(0,025;29)}$  maka tolak  $H_0$  atau dapat disimpulkan bahwa terdapat hubungan antar variabel respon untuk data tahun 2013.

#### 4.2.2 Uji Distribusi *Bivariate Generalized Poisson* Jumlah Kasus HIV dan AIDS

Pada subbab 4.2.1 didapatkan bahwa terdapat hubungan linier (korelasi) antar variabel respon, maka langkah selanjutnya adalah melakukan uji distribusi *bivariate generalized Poisson* pada variabel respon. Pengujian ini dilakukan untuk mengetahui apakah jumlah kasus HIV dan AIDS mengikuti distribusi *bivariate generalized Poisson*. Pengujian distribusi *bivariate generalized Poisson* menggunakan persamaan 2.9 dengan hipotesis sebagai berikut:

$H_0$  : Variabel respon mengikuti distribusi *bivariate generalized Poisson*

$H_1$  : Variabel respon tidak mengikuti distribusi *bivariate generalized Poisson*

dengan menggunakan statistik uji pada persamaan 2.9 diperoleh

nilai  $T_{hitung}$  sebesar 0,9651, dengan menggunakan taraf signifikansi sebesar 5% diperoleh nilai  $\chi^2_{(0,05;2)}$  sebesar 5,9915. Berdasarkan hasil tersebut diperoleh  $T_{hitung} < \chi^2_{(0,05;2)}$  maka, gagal tolak  $H_0$  yang berarti bahwa jumlah kasus HIV dan AIDS mengikuti distribusi *bivariate generalized Poisson*.

#### 4.2.3 Pemeriksaan Equidisersi

Pada subbab 4.2.2 didapatkan bahwa jumlah kasus HIV dan AIDS mengikuti distribusi *bivariate generalized Poisson*, maka langkah selanjutnya adalah melakukan deteksi equidisersi. Berdasarkan statistika deskriptif pada Tabel 4.1 diperoleh bahwa nilai varians pada variabel respon lebih besar dari nilai rata-ratanya, sehingga pada penelitian ini diduga terjadi kasus overdispersi. Untuk memastikan apakah terjadi kasus overdispersi maka dihitung nilai *deviance*, apabila nilai *deviance*/db lebih besar dari 1 maka dapat dikatakan terjadi kasus overdispersi. Berdasarkan Lampiran 10 dan Lampiran 11 diperoleh bahwa nilai *deviance*/db untuk jumlah kasus HIV dan AIDS lebih besar dari 1, sehingga dapat disimpulkan bahwa terjadi kasus overdispersi pada jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya tahun 2013. Untuk lebih rincinya ditampilkan pada Tabel 4.2. Terjadinya overdispersi pada data variabel respon menyebabkan data tidak dapat dianalisis dengan regresi Poisson, sehingga dapat dianalisis menggunakan metode *Bivariate Generalized Poisson Regression*.

**Tabel 4.2.** Nilai *Deviance*/db dari Model Regresi Poisson

Variabel	<i>Deviance</i>	Derajat bebas	<i>Deviance</i> /db
$Y_1$	359,5383	25	14,3815
$Y_2$	97,8846	25	3,9154

#### 4.2.4 Pemeriksaan Multikolinieritas

Pada subbab 4.2.3 diperoleh hasil analisis yang menunjukkan bahwa terjadi kasus overdispersi pada jumlah kasus HIV dan AIDS, maka kriteria berikutnya yang harus dipenuhi dalam

analisis BGPR adalah tidak adanya kasus multikolinieritas antar variabel prediktor. Pada penelitian ini pemeriksaan multikolinieritas menggunakan nilai *Variance Inflation Factor* (VIF). Sebelum menghitung nilai VIF, maka terlebih dahulu dihitung nilai korelasi dari semua variabel prediktor. Dengan menggunakan korelasi Pearson nilai korelasi antar variabel prediktor disajikan pada Tabel 4.3.

**Tabel 4.3** Nilai Korelasi dan VIF dari Variabel Prediktor

Variabel	X <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	X <sub>3</sub>	X <sub>4</sub>	X <sub>5</sub>	VIF
X <sub>1</sub>	1					1,0732
X <sub>2</sub>	0,17874	1				1,4244
X <sub>3</sub>	0,05469	-0,39450	1			1,3585
X <sub>4</sub>	-0,02553	0,11067	-0,34533	1		1,1449
X <sub>5</sub>	-0,05885	0,34979	-0,11955	0,10742	1	1,1701

Terdapat kasus multikolinieritas antar variabel prediktor jika nilai koefisien Pearson variabel prediktor lebih dari 0,95. Tabel 4.3 menunjukkan bahwa koefisien korelasi untuk semua variabel prediktor kurang dari 0,95, sehingga tidak terdapat kasus multikolinieritas pada data variabel prediktor yang digunakan. Untuk memastikan bahwa tidak terjadi kasus multikolinieritas pada variabel prediktor, maka dapat menggunakan kriteria nilai VIF. Apabila terdapat nilai VIF yang lebih besar dari 10, maka terjadi kasus multikolinieritas antar variabel prediktor. Tabel 4.3 menunjukkan bahwa tidak terdapat nilai VIF yang lebih dari 10 untuk setiap variabel prediktor, maka tidak terjadi kasus multikolinieritas antar variabel prediktor.

#### 4.2.5 Pemilihan Model Terbaik Dari *All Possible Models*

Langkah analisis selanjutnya adalah melakukan pemodelan BGPR terhadap semua model yang mungkin terjadi. Kombinasi variabel untuk model yang mungkin terjadi adalah sebanyak 31 model, kemudian dipilih model terbaik berdasarkan nilai AIC terkecil dari semua model yang mungkin terjadi. Nilai AIC yang dibandingkan adalah nilai AIC dari model yang signifikan pada pengujian serentak. Berdasarkan Lampiran 14-29 nilai AIC untuk

model yang signifikan pada pengujian serentak disajikan pada Tabel 4.4.

Berdasarkan Tabel 4.4 ditunjukkan bahwa model dengan menggunakan semua variabel prediktor memiliki nilai AIC terkecil, sehingga dari semua kemungkinan model yang terjadi model dengan melibatkan semua variabel prediktor adalah model yang terbaik. Selanjutnya dilakukan interpretasi dari pemodelan *bivariate generalized Poisson regression* pada model terbaik.

**Tabel 4.4** Nilai AIC Model yang Signifikan Pada Uji Serentak

Variabel prediktor model	AIC	Variabel prediktor Model	AIC
$X_3$	248,566	$X_1, X_3, X_5$	236,361
$X_5$	248,487	$X_2, X_3, X_4$	235,083
$X_1, X_3$	240,635	$X_2, X_3, X_5$	236,976
$X_2, X_3$	244,054	$X_3, X_4, X_5$	234,349
$X_3, X_4$	239,378	$X_1, X_2, X_3, X_4$	224,663
$X_3, X_5$	243,569	$X_1, X_2, X_3, X_5$	229,736
$X_1, X_2, X_3$	234,969	$X_1, X_3, X_4, X_5$	226,661
$X_1, X_3, X_4$	230,656	$X_1, X_2, X_3, X_4, X_5$	220,038

#### 4.2.6 Model *Bivariate Generalized Poisson Regression* Pada Model Terbaik

*Bivariate Generalized Poisson Regression* (BGPR) merupakan metode regresi yang digunakan pada sepasang data *count*, dimana pasangan data *count* tersebut memiliki korelasi yang tinggi serta melanggar asumsi *equidispersion* pada regresi Poisson. Berdasarkan analisis pada subbab 4.2.1 dan subbab 4.2.3 pasangan data jumlah kasus HIV dan AIDS pada penelitian ini memiliki korelasi yang tinggi dan mengalami kasus overdispersi, sehingga analisis dilanjutkan ke pemodelan BGPR pada jumlah kasus HIV dan AIDS. Sebelum melakukan pemodelan BGPR, terlebih dahulu dilakukan penaksiran parameter, pengujian parameter secara serentak yang kemudian diikuti oleh pengujian parameter secara parsial. Hasil estimasi parameter model *bivariate*

*generalized Poisson regression* lebih rinci disajikan pada Tabel 4.5.

**Tabel 4.5** Estimasi Parameter Model BGPR

Parameter	Estimasi	Standart Error	Zhitung	P-value
$\beta_{10}$	2,9880	1,0500	2,8457	0,0044
$\beta_{11}$	0,7538	0,2053	3,6717	0,0002
$\beta_{12}$	0,0376	0,0099	3,7980	0,0001
$\beta_{13}$	-0,1972	0,0953	-2,0693	0,0385
$\beta_{14}$	0,0008	0,0088	0,0909	0,9276
$\beta_{15}$	-0,3549	0,1005	-3,5313	0,0004
$\beta_{20}$	0,5383	1,2157	0,4428	0,6579
$\beta_{21}$	-0,1584	0,2966	-0,5341	0,5933
$\beta_{22}$	0,0221	0,0117	1,8889	0,0589
$\beta_{23}$	0,0593	0,1090	0,5440	0,5864
$\beta_{24}$	0,0211	0,0087	2,4253	0,0153
$\beta_{25}$	-0,0919	0,1109	-0,8287	0,4073
$\lambda_0$	81,6237	13,1765	6,1946	0,0000
$\alpha_0$	18,9487	1,6446	11,5218	0,0000
$\alpha_1$	12,0579	0,1940	62,1514	0,0000
$\alpha_2$	15,0000	0,4842	30,9789	0,0000

Selanjutnya melakukan pengujian secara serentak pada model BGPR yang bertujuan mengetahui apakah variabel prediktor secara serentak berpengaruh signifikan terhadap model. Berikut adalah hipotesis yang digunakan pada pengujian parameter BGPR secara serentak.

$H_0 : \beta_{j_1} = \beta_{j_2} = \dots = \beta_{j_5} = 0$  dan  $\alpha_1 = \alpha_2 = 0$

$H_1 : \text{minimal ada satu dari } \beta_{j_l} \neq 0 \text{ dan } \alpha_j \neq 0, j=1,2;$   
 $l=1,2,\dots,5$

Berdasarkan hasil pemodelan BGPR diperoleh nilai devians dari model BGPR sebesar 28, hal ini berarti bahwa nilai devians lebih besar dari  $\chi^2_{(0,05;10)} = 18,307$ . Sehingga diperoleh kesimpulan tolak  $H_0$  yang berarti bahwa paling sedikit ada satu variabel prediktor yang signifikan terhadap model. Model yang diperoleh pada estimasi parameter BGPR untuk jumlah kasus HIV di Kota Surabaya adalah sebagai berikut:

$$\ln(\hat{\mu}_1) = 2,9880 + 0,7538X_1 + 0,0376X_2 - 0,1972X_3 + 0,0008X_4 \\ - 0,3549X_5$$

$$\hat{\mu}_1 = \exp(2,9880 + 0,7538X_1 + 0,0376X_2 - 0,1972X_3 + 0,0008X_4 \\ - 0,3549X_5) \quad (4.1)$$

dari hasil model BGPR diatas, terdapat dua hal yang berkebalikan tanda dengan hasil penelitian sebelumnya yaitu pada variabel persentase penduduk pengguna kondom ( $X_1$ ) dan persentase jaminan kesehatan masyarakat miskin ( $X_4$ ). Setiap kenaikan satu persen penduduk pengguna kondom di Kota Surabaya, maka akan meningkatkan rata-rata jumlah kasus HIV di Kota Surabaya sebesar  $\exp(0,7538) = 2,1251$  kali dari rata-rata jumlah HIV semula dengan syarat variabel lainnya konstan.

Interpretasi yang sama juga berlaku untuk variabel  $X_2$  dan  $X_4$ . Apabila persentase penduduk yang tamat SMA meningkat sebesar satu persen, maka akan meningkatkan rata-rata jumlah kasus HIV sebesar  $\exp(0,0376) = 1,0383$  kali dari rata-rata jumlah kasus HIV semula dengan syarat variabel prediktor konstan. Setiap kenaikan satu persen penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin, maka akan meningkatkan rata-rata jumlah kasus HIV sebesar  $\exp(0,0008) = 1,0008$  kali dari rata-rata jumlah kasus HIV semula dengan syarat variabel lainnya konstan. Apabila persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun



meningkat sebesar satu persen maka akan menurunkan rata-rata jumlah kasus HIV sebesar  $\exp(-0,1972) = 0,8210$  kali dari rata-rata jumlah kasus HIV semula dengan syarat variabel prediktor lainnya tidak dilibatkan dalam model. Setiap kenaikan satu persen kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat, maka akan menurunkan rata-rata jumlah kasus HIV sebesar  $\exp(-0,3549) = 0,7012$  kali dari rata-rata jumlah kasus HIV semula apabila variabel prediktor lainnya tidak dilibatkan dalam model.

Model yang diperoleh pada estimasi parameter BGPR untuk jumlah kasus AIDS di Kota Surabaya adalah sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \ln(\hat{\mu}_2) &= 0,5383 - 0,1584X_1 + 0,0221X_2 + 0,0593X_3 + 0,0211X_4 \\ &\quad - 0,0919X_5 \\ \hat{\mu}_2 &= \exp(0,5383 - 0,1584X_1 + 0,0221X_2 + 0,0593X_3 + 0,0211X_4 \\ &\quad - 0,0919X_5) \end{aligned} \quad (4.2)$$

pada model BGPR untuk jumlah kasus AIDS diatas, terdapat hal yang berkebalikan tanda dengan penelitian sebelumnya yaitu pada variabel persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin ( $X_4$ ). Dari model BGPR untuk kasus AIDS diperoleh bahwa setiap kenaikan satu persen penduduk pengguna kondom di Kota Surabaya, maka akan menurunkan rata-rata jumlah kasus AIDS sebesar  $\exp(-0,1584) = 0,8535$  kali dari rata-rata jumlah kasus AIDS semula dengan syarat variabel prediktor lainnya konstan. Interpretasi yang sama juga berlaku untuk variabel  $X_5$ , apabila persentase kegiatan penyuluhan masyarakat meningkat satu persen rata-rata jumlah kasus AIDS akan turun sebesar  $\exp(-0,0919) = 0,9122$  kali dari rata-rata jumlah kasus AIDS semula dengan syarat variabel prediktor lainnya tidak dilibatkan dalam model. Setiap kenaikan satu persen penduduk yang tamat SMA, maka akan meningkatkan rata-rata jumlah kasus AIDS sebesar  $\exp(0,0221) = 1,0223$  kali dari rata-rata jumlah kasus AIDS semula dengan syarat variabel lainnya konstan. Apabila persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun meningkat sebesar satu persen maka akan meningkatkan

rata-rata jumlah kasus AIDS sebesar  $\exp(0,0593) = 1,0611$  kali dari rata-rata jumlah kasus AIDS semula dengan syarat variabel prediktor lainnya tidak dilibatkan dalam model. Setiap kenaikan satu persen penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin, maka akan meningkatkan rata-rata jumlah kasus AIDS sebesar  $\exp(0,0211) = 1,0213$  kali dari rata-rata jumlah kasus AIDS semula apabila variabel prediktor lainnya tidak dilibatkan dalam model.

Taksiran rata-rata jumlah kasus HIV dan AIDS tahun 2013 pada tiap kecamatan yang ada di Kota Surabaya dapat dihitung dengan menggunakan persamaan 4.1 dan 4.2. Dengan menggunakan data pada Lampiran 1 diperoleh taksiran rata-rata jumlah kasus HIV di Kecamatan Sukolilo sebanyak  $9,1837 \approx 9$  kasus, sedangkan taksiran rata-rata jumlah kasus AIDS di Kecamatan Sukolilo adalah sebanyak  $5,8213 \approx 6$  kasus. Setelah pengujian serentak dilakukan, maka selanjutnya dilakukan uji parsial. Uji parsial bertujuan untuk mengetahui variabel prediktor mana saja yang signifikan terhadap model BGPR untuk jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya. Pada uji parsial hipotesis yang digunakan adalah sebagai berikut:

$$H_0 : \beta_{jl} = 0$$

$$H_1 : \text{minimal ada satu } \alpha_j, \beta_{jl} \neq 0, \text{ dengan } j = 1, 2 \text{ dan } l = 1, 2, \dots, 5$$

Pengujian ini menggunakan statistik uji pada persamaan 2.62 yang kemudian dibandingkan dengan nilai  $Z_{tabel}$ .  $H_0$  ditolak apabila  $|Z_{hitung}| > Z_{tabel}$ , dengan menggunakan taraf signifikansi 5% diperoleh nilai  $Z_{0,05/2} = 1,96$ . Tabel 4.5 menunjukkan bahwa variabel prediktor yang berpengaruh signifikan terhadap model BGPR untuk jumlah kasus HIV di Kota Surabaya adalah persentase penduduk pengguna kondom, persentase penduduk yang tamat SMA, persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun dan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat. Sedangkan variabel prediktor yang berpengaruh secara signifikan terhadap model BGPR untuk jumlah kasus AIDS di Kota

Surabaya adalah persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin. Selanjutnya, melakukan uji parsial pada parameter dispersi dengan hipotesis sebagai berikut:

$$H_0 : \alpha_j = 0$$

$$H_0 : \alpha_j \neq 0, \quad j = 1, 2$$

Pengujian ini menggunakan statistik uji pada persamaan 2.63 yang kemudian dibandingkan dengan nilai  $Z_{tabel}$ .  $H_0$  ditolak apabila  $|Z_{hitung}| > Z_{tabel}$ , dengan menggunakan taraf signifikansi 5% diperoleh nilai  $Z_{0,05/2} = 1,96$ . Tabel 4.5 menunjukkan bahwa nilai  $Z_{hitung}$  untuk parameter dispersi  $\alpha_1$  dan  $\alpha_2$  lebih besar dari 1,96, sehingga  $H_0$  ditolak artinya bahwa kedua parameter dispersi signifikan terhadap model BGPR jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya.

*(Halaman ini sengaja dikosongkan)*

## **BAB V**

### **KESIMPULAN DAN SARAN**

#### **5.1 Kesimpulan**

Berdasarkan hasil analisis dan pembahasan yang telah dilakukan pada bab sebelumnya, diperoleh kesimpulan terkait hasil penelitian sebagai berikut:

1. Jumlah kasus HIV terbanyak di Kota Surabaya berada di Kecamatan Sawahan dengan jumlah kasus sebanyak 114 kasus, sementara di Kecamatan Lakar santri tidak terdapat kasus HIV. Jumlah Kasus AIDS terbanyak berada di Kecamatan Sawahan, sementara di Kecamatan Sambikerep tidak terdapat kasus AIDS. Kecamatan Pabean Cantikan merupakan kecamatan dengan persentase pengguna kondom tertinggi yaitu sebesar 1,243% dari jumlah penduduknya, sementara terendah adalah Kecamatan Asemrowo sebesar 0,0046%. Kecamatan Tegalsari merupakan kecamatan dengan persentase penduduk yang tamat SMA tertinggi sebesar 53,22%, sementara terendah berada di Kecamatan Asemrowo sebesar 22,08%. Persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun tertinggi berada di Kecamatan Tandes sebesar 11,273%, sementara terendah berada di Kecamatan Pakal sebesar 7,777%. Kecamatan dengan persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin tertinggi berada di Kecamatan Semampir dan terendah di Kecamatan Tenggiling. Kecamatan dengan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat tertinggi berada di Kecamatan Tegalsari sebesar 3,242%, sementara terendah berada di Kecamatan Karang pilang yaitu sebesar 0,068%.
2. Berdasarkan hasil analisis pemodelan jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya menggunakan *bivariate generalized Poisson regression* diperoleh bahwa model terbaik adalah model yang melibatkan semua variabel prediktor pada pemodelan BGPR dengan nilai AIC sebesar 220,038. Berdasarkan hasil analisis pada model terbaik diperoleh bahwa

variabel prediktor yang berpengaruh signifikan terhadap model jumlah kasus HIV adalah persentase penduduk pengguna kondom ( $X_1$ ), persentase penduduk yang tamat SMA ( $X_2$ ), persentase penduduk kelompok umur 25-29 tahun ( $X_3$ ) dan persentase kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat ( $X_5$ ). Sedangkan variabel yang berpengaruh signifikan terhadap model jumlah kasus AIDS adalah persentase penduduk yang memiliki jaminan kesehatan masyarakat miskin ( $X_4$ ).

## 5.2 Saran

Dari kesimpulan yang diperoleh, maka terdapat beberapa hal yang dapat disarankan antara lain sebagai berikut:

1. Untuk penelitian selanjutnya, karena data baru tentang variabel yang digunakan dalam penelitian ini tidak tersedia di Dinas Kesehatan Kota Surabaya maka sebaiknya melakukan penelitian tentang HIV dan AIDS menggunakan data primer.
2. Bagi Dinas Kesehatan Kota Surabaya perlu memprioritaskan kegiatan penyuluhan kesehatan masyarakat terutama tentang penyakit HIV dan AIDS, karena dengan pemahanan dan pengetahuan yang mumpuni tentang HIV dan AIDS maka masyarakat akan lebih waspada dalam melakukan hubungan seksual terutama bagi penduduk yang memiliki pasangan seksual lebih dari satu orang sehingga diharapkan mampu menekan jumlah kasus HIV dan AIDS di Kota Surabaya. Dinas Kesehatan Kota Surabaya perlu melakukan pemeriksaan ulang, apakah pemberian jaminan kesehatan masyarakat miskin telah tepat sasaran atau tidak.

## DAFTAR PUSTAKA

- Agresti, A. (2002). *Categorical Data Analysis* (Second ed.). New York: John Wiley & Sons, Inc.
- Anonim. (2014). *What Is Jenks Natural Breaks?*. Retrieved June 3, 2017, from Expert Health Data Programming. Web site: <https://www.ehdp.com/vitalnet/breaks-1.htm>
- Cameron, A. C., & Trivedi, P. K. (1998). *Regression Analysis of Count data*. Cambridge: Cambridge University Press.
- Dinas Kesehatan Kota Surabaya. (2013). *Profil Kesehatan Kota Surabaya*. Surabaya: Dinas Kesehatan Kota Surabaya.
- Dinas Kesehatan Kota Surabaya. (2015). *Profil Kesehatan Kota Surabaya*. Surabaya: Dinas Kesehatan Kota Surabaya.
- Draper, N. R., & Smith, H. (1992). *Analisis Regresi Terapan* (Kedua ed.). (B. Sumantri, Trans.) Jakarta: PT Gramedia Pustaka Utama.
- Famoye, F., Wulu, J. T., & Singh, K. P. (2004). On the Generalized Poisson Regression Model with an Application to Accident Data. *Journal of Data Science* 2(2004), 287-295. Retrieved from [http://www.jds-online.com/file\\_download/53/JDS-167.pdf](http://www.jds-online.com/file_download/53/JDS-167.pdf)
- Hocking, R. (2003). *Methods and Application of Linear Models*. Canada: John Wiley and Sons, Inc.
- HSB, M. L. (2014). *Gambaran Prevalensi Faktor Resiko Penyebaran HIV/AIDS di RSUP Adam Malik Medan Tahun 2012-2013*. Medan: Universitas Sumatera Utara.
- Johnson, R. A., & Wichern, D. W. (2007). *Applied Multivariate Statistical Analysis*. New Jersey: Pearson education, Inc.
- Karlis, D., & Ntzoufras, I. (2005, September). Bivariate Poisson and Diagonal Inflated Bivariate Poisson Regression Models in R. *Journal of Statistical Software*, 1-36. Retrieved from <https://www.jstatsoft.org/article/view/v014i10/v14i10.pdf>
- Kementrian Kesehatan RI. (2014). *Situasi dan Analisis HIV AIDS*. Jakarta Selatan: Pusat Data dan Informasi

Kementrian Kesehatan RI.

- Lagarias, C. J., Reeds, A. J., Wright, H. M., & Wright, W. P. (1998). Convergence Properties of The Nelder-Mead Simplex Method in Low Dimensions. *1998 Society For Industrial And Applied Mathematics*, 9(1), 112-147. doi:10.1.1.120.6062/S1052623496303470
- Pangulimang, J. (2016). *Parameter Estimation and Hypothesis Testing of Geographically Weighted Bivariate Zero-Inflated Poisson Regression*. Surabaya: Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Puspitasari, L. D. (2015). *Pemodelan Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jumlah Kasus HIV & AIDS di Provinsi Jawa Timur Tahun 2013 Menggunakan Bivariate Poisson Regression*. Surabaya: Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Putri, M. P. (2017). *Pemodelan Jumlah Kematian Ibu dan Jumlah Kematian Bayi di Provinsi Jawa Tengah Menggunakan Bivariate Generalized Poisson Regression*. Surabaya: Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Ratnasari, N. T. (2013). *Pemodelan Faktor yang Mempengaruhi Jumlah HIV dan AIDS Provinsi Jawa Timur Menggunakan Regresi Poisson Bivariat*. Surabaya : Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Triyanto. (2017). *Geographically Weighted Multivariate Poisson Regression*. Surabaya: Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Umami, L. R. (2015). *Penaksiran Parameter dan Pengujian Hipotesis Regresi Bivariate Zero Inflated Poisson*. Surabaya: Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Vernic, R. (1997). On The Bivariate Generalized Poisson Distribution. *The Journal of The IAA*, 27(01), 23-32. Retrieved from <https://www.casact.org/library/astin/-vol27no1/23.pdf>
- Walpole, R. E. (1995). *Pengantar Statistika* (Ketiga ed.). (B. Sumantri, Trans.) Jakarta: Gramedia Pustaka Utama.



- Wardani, D. K. (2016). *Pendugaan Parameter dan Pengujian Hipotesis Bivariate Generalized Poisson Regression*. Surabaya: Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Zimmerman, D. W., Zumbo, B. D., & Williams, R. H. (2003). Bias in Estimation and Hypothesis Testing of Correlation. *Psicologica*, 24, 139. Retrieved from <http://www.uv.es/~revispsi/articulos1.03/9.ZUMBO.pdf>

*(Halaman ini sengaja dikosongkan)*

## LAMPIRAN

**Lampiran 1.** Data Jumlah Kasus HIV dan AIDS Serta Faktor-Faktor Yang Mempengaruhinya.

<b>Kecamatan</b>	$Y_1$	$Y_2$	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$X_4$	$X_5$
Tegal Sari	8	12	0.1009	53.2187	8.6796	16.6768	3.2422
Simokerto	5	6	0.1696	35.7003	8.2521	39.7638	0.9828
Genteng	2	4	0.4830	49.1447	8.0505	15.0549	0.9618
Bubutan	13	6	0.3627	46.8819	8.1285	19.2803	0.3534
Gubeng	24	8	0.1647	41.0108	8.4935	8.8206	0.5992
Gunggung Anyar	10	5	0.4552	26.1392	9.2652	7.7147	0.2845
Sukaילו	13	8	0.4095	25.2533	9.4536	10.1473	0.4865
Tambaksari	25	16	0.3754	34.8805	8.5105	15.4702	0.0964
Mulyorejo	7	7	0.0135	26.8346	9.0920	5.7290	0.2114
Rungkut	11	6	0.4670	27.6859	8.9994	8.1318	0.7987
Tenggilis	4	1	0.5596	25.2080	11.0926	4.6866	0.4485
Benowo	23	8	0.5350	33.2922	8.4682	7.7808	0.2884
Pakal	3	1	0.1015	33.1808	7.7774	8.9725	0.7767
Asenowo	2	6	0.0046	22.0758	9.6710	13.7316	0.3587
Sukomanunggal	13	6	0.2557	35.3624	9.9994	10.0999	0.3533
Tandes	7	9	0.4181	32.5641	11.2735	9.6790	0.7877

**Lampiran 1.** Data Jumlah Kasus HIV dan AIDS Serta Faktor-Faktor Yang Mempengaruhinya.  
(lanjutan).

<b>Kecamatan</b>	$Y_1$	$Y_2$	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$X_4$	$X_5$
Sambikerep	3	0	0.1719	29.9503	9.1656	7.7644	0.3503
Lakarsantri	0	1	0.3413	31.0033	8.1118	14.7336	2.1363
Bulak	15	8	0.2902	30.4206	8.4507	9.3742	0.4116
Kenjeran	7	10	0.1820	23.6330	8.7788	12.9588	0.5022
Semampir	19	14	0.0694	25.1076	8.3357	40.6074	0.1978
Pabean Cantikan	16	7	1.2432	38.5455	8.6640	24.7843	0.4823
Kembangan	28	16	0.1767	32.6393	8.4291	15.9211	1.5796
Wonokromo	21	12	0.2248	49.6923	7.9914	12.6103	0.8542
Wonocolo	9	5	0.3620	33.8389	8.9110	5.9207	1.6597
Wiyung	6	4	0.0491	31.4146	8.2270	7.0024	0.4708
Karang Pilang	5	2	0.2601	37.7439	8.9909	5.6254	0.0677
Jambangan	4	4	0.5540	34.9955	9.1522	13.5571	2.8632
Gayungan	5	2	0.8940	37.3061	8.4940	7.1864	0.1425
Dukuh Pakis	10	10	0.2063	32.9411	10.5270	6.5357	0.4936
Sawahan	114	24	0.6825	42.4283	8.4491	12.6437	0.5904

## Lampiran 2. *Ouput* Statistika Deskriptif Untuk Variabel Respon dan Prediktor.

### Descriptive Statistics: Y1; Y2; X1; X2; X3; X4; X5

Variable	Mean	Variance	Minimum	Maximum
Y1	13,94	402,06	0,00	114,00
Y2	7,355	27,303	0,000	24,000
X1	0,3414	0,0704	0,0046	1,2432
X2	34,20	62,29	22,08	53,22
X3	8,900	0,738	7,777	11,273
X4	12,87	73,72	4,69	40,61
X5	0,769	0,591	0,068	3,242

## Lampiran 3. *Ouput* korelasi Variabel Respon

### Correlations: Y1; Y2

Pearson correlation of Y1 and Y2 = 0,779

## Lampiran 4. *Ouput* Koefisien korelasi Antar Variabel Prediktor.

```
MTB > name m1 'CORR1'
MTB > Correlation 'X1'-'X5' 'CORR1'
MTB > PRINT M1
```

### Data Display

Matrix CORR1

1,00000	0,17874	0,05469	-0,02553	-0,05885
0,17874	1,00000	-0,39450	0,11067	0,34979
0,05469	-0,39450	1,00000	-0,34533	-0,11955
-0,02553	0,11067	-0,34533	1,00000	0,10742
-0,05885	0,34979	-0,11955	0,10742	1,00000

### Lampiran 5. Syntax R Untuk Uji *Bivariate Generalized Poisson*

```

ujicroc=function(data)
{
  y1=as.matrix(data[,1])
  y2=as.matrix(data[,2])
  n=length(y1)
  n1=2
  y1bar=mean(y1)
  y2bar=mean(y2)
  vary1= var(y1)
  vary2= var(y2)
  covy1y2=cov(y1,y2)
  Z1=vary1-y1bar
  Z2=vary2-y2bar
  Z=matrix(c(Z1,Z2),ncol=1,nrow=2)
  miu1=(vary1)^2
  miu2=(vary2)^2
  miu12=(covy1y2)^2

  V1=matrix(c(miu1,miu12,miu12,miu2),ncol=2,nrow=2)
  V2=(2/n1)*V1
  V=solve(V2)
  T=round(t(Z)%*%V%*%Z,4)
  return(T)
}

```

### Lampiran 6. *Ouput* R Uji Distribusi BGP Variabel respon

```

data =as.matrix(read.csv("D://JB/data2013.csv",
  header=TRUE, sep=';', dec="."))
> source("D://ujibgp.R")
> uji=ujicroc(data)
> uji
      [,1]
[1,] 0.9651

```

### Lampiran 7. *Ouput* Minitab Nilai VIF Untuk Semua Variabel Respon

```
MTB > name m2 'VIF'  
MTB > invert 'CORR1' 'VIF'  
MTB > print m2
```

#### Data Display

Matrix VIF

<b>1,07317</b>	-0,30976	-0,16689	-0,01237	0,15288
-0,30976	<b>1,42443</b>	0,54941	0,07345	-0,45869
-0,16689	0,54941	<b>1,35848</b>	0,41307	-0,08396
-0,01237	0,07345	0,41307	<b>1,14494</b>	-0,10003
0,15288	-0,45869	-0,08396	-0,10003	<b>1,17015</b>

**Lampiran 8. Macro SAS untuk mendapatkan nilai Devians dan Perason Chi Square Regresi Poisson Untuk  $Y_1$ .**

```

data cari_devians;
input y x1 x2 x3 x4 x5;
datalines;
8 0.1009 53.2187 8.6796 16.6768 3.2422
5 0.1696 35.7003 8.2521 39.7638 0.9828
2 0.4830 49.1447 8.0505 15.0549 0.9618
13 0.3627 46.8819 8.1285 19.2803 0.3534
24 0.1647 41.0108 8.4935 8.8206 0.5992
10 0.4552 26.1392 9.2652 7.7147 0.2845
13 0.4095 25.2533 9.4536 10.1473 0.4865
25 0.3754 34.8805 8.5105 15.4702 0.0964
7 0.0135 26.8346 9.0920 5.7290 0.2114
11 0.4670 27.6859 8.9994 8.1318 0.7987
4 0.5596 25.2080 11.0926 4.6866 0.4485
23 0.5350 33.2922 8.4682 7.7808 0.2884
3 0.1015 33.1808 7.7774 8.9725 0.7767
2 0.0046 22.0758 9.6710 13.7316 0.3587
13 0.2557 35.3624 9.9994 10.0999 0.3533
7 0.4181 32.5641 11.2735 9.6790 0.7877
3 0.1719 29.9503 9.1656 7.7644 0.3503
0 0.3413 31.0033 8.1118 14.7336 2.1363
15 0.2902 30.4206 8.4507 9.3742 0.4116
7 0.1820 23.6330 8.7788 12.9588 0.5022
19 0.0694 25.1076 8.3357 40.6074 0.1978
16 1.2432 38.5455 8.6640 24.7843 0.4823
28 0.1767 32.6393 8.4291 15.9211 1.5796
21 0.2248 49.6923 7.9914 12.6103 0.8542
9 0.3620 33.8389 8.9110 5.9207 1.6597
6 0.0491 31.4146 8.2270 7.0024 0.4708
5 0.2601 37.7439 8.9909 5.6254 0.0677
4 0.5540 34.9955 9.1522 13.5571 2.8632
5 0.8940 37.3061 8.4940 7.1864 0.1425
10 0.2063 32.9411 10.5270 6.5357 0.4936
114 0.6825 42.4283 8.4491 12.6437 0.5904;
run;
proc genmod data=cari_devians;
model y = x1 x2 x3 x4 X5/dist = poisson
link = log
type1
type3 wald
scale=deviance;
run;

```



### Lampiran 9. Macro SAS untuk mendapatkan nilai Devians dan Perason Chi Square Regresi Poisson Untuk $Y_2$ .

```

data cari_devians;
input y x1 x2 x3 x4 x5;
datalines;
12 0.1009 53.2187 8.6796 16.6768 3.2422
6 0.1696 35.7003 8.2521 39.7638 0.9828
4 0.4830 49.1447 8.0505 15.0549 0.9618
6 0.3627 46.8819 8.1285 19.2803 0.3534
8 0.1647 41.0108 8.4935 8.8206 0.5992
5 0.4552 26.1392 9.2652 7.7147 0.2845
8 0.4095 25.2533 9.4536 10.1473 0.4865
16 0.3754 34.8805 8.5105 15.4702 0.0964
7 0.0135 26.8346 9.0920 5.7290 0.2114
6 0.4670 27.6859 8.9994 8.1318 0.7987
1 0.5596 25.2080 11.0926 4.6866 0.4485
8 0.5350 33.2922 8.4682 7.7808 0.2884
1 0.1015 33.1808 7.7774 8.9725 0.7767
6 0.0046 22.0758 9.6710 13.7316 0.3587
6 0.2557 35.3624 9.9994 10.0999 0.3533
9 0.4181 32.5641 11.2735 9.6790 0.7877
0 0.1719 29.9503 9.1656 7.7644 0.3503
1 0.3413 31.0033 8.1118 14.7336 2.1363
8 0.2902 30.4206 8.4507 9.3742 0.4116
10 0.1820 23.6330 8.7788 12.9588 0.5022
14 0.0694 25.1076 8.3357 40.6074 0.1978
7 1.2432 38.5455 8.6640 24.7843 0.4823
16 0.1767 32.6393 8.4291 15.9211 1.5796
12 0.2248 49.6923 7.9914 12.6103 0.8542
5 0.3620 33.8389 8.9110 5.9207 1.6597
4 0.0491 31.4146 8.2270 7.0024 0.4708
2 0.2601 37.7439 8.9909 5.6254 0.0677
4 0.5540 34.9955 9.1522 13.5571 2.8632
2 0.8940 37.3061 8.4940 7.1864 0.1425
10 0.2063 32.9411 10.5270 6.5357 0.4936
24 0.6825 42.4283 8.4491 12.6437 0.5904;
run;
proc genmod data=cari_devians;
model y = x1 x2 x3 x4 X5/dist = poisson
link = log
type1
type3 wald
scale=deviance;
run;;
run;

```

### Lampiran 10. Hasil *Ouput* SAS Untuk Devians Variabel $Y_1$ Menggunakan Regresi Poisson

The SAS System			
The GENMOD Procedure			
Model Information			
Data Set		WORK.CARI_DEVIANS	
Distribution		Poisson	
Link Function		Log	
Dependent Variable		y	
Observations Used		31	
Criteria For Assessing Goodness Of Fit			
Criterion	DF	Value	Value/DF
Deviance	25	359.5383	14.3815
Scaled Deviance	25	25.0000	1.0000
Pearson Chi-Square	25	473.7175	18.9487
Scaled Pearson X2	25	32.9393	1.3176
Log Likelihood		52.8640	

### Lampiran 11. Hasil *Ouput* SAS Untuk Devians Variabel $Y_2$ Menggunakan Regresi Poisson

The SAS System			
The GENMOD Procedure			
Model Information			
Data Set		WORK.CARI_DEVIANS	
Distribution		Poisson	
Link Function		Log	
Dependent Variable		y	
Observations Used		31	
Criteria For Assessing Goodness Of Fit			
Criterion	DF	Value	Value/DF
Deviance	25	97.8846	3.9154
Scaled Deviance	25	25.0000	1.0000
Pearson Chi-Square	25	97.3874	3.8955
Scaled Pearson X2	25	24.8730	0.9949
Log Likelihood		59.6379	

## Lampiran 12. Syntax R Untuk Pemodelan BGPR

```

#Syntax BGPR
BGPR=function(data, alfa0, maxit, epsilon)
{
  library(pracma)
  library(MASS)

  n=nrow(data)
  y1=as.matrix((data[,1]))
  y2=as.matrix((data[,2]))
  x=data[,-c(1,2)]

  #Inisialisasi Parameter dari Poisson Regression

  f1=glm(formula=y1~x, family=quasipoisson(link=log))
  f2=glm(formula=y2~x, family=quasipoisson(link=log))
  beta10=f1$coefficients
  beta20=f2$coefficients
  x=as.matrix(cbind(rep(1,n), x))
  p=ncol(x)
  miu10=exp((x)%*%beta10)
  miu20=exp((x)%*%beta20)
  alfa1=summary(f1)$dispersion
  alfa2=summary(f2)$dispersion
  alfa012=as.matrix(c(alfa1, alfa2, alfa0))

  miu0=cov(y1, y2)

  rownames(alfa012)<-c('alfa1', 'alfa2', 'alfa0')
  start=as.matrix(c(beta10, beta20, miu0, alfa012))

  Q_BGPR=function(par)
  {
    beta1 = as.matrix(par[1:p])
    beta2 = as.matrix(par[(p+1):(2*p)])
    miu0 = par[2*p+1]
    miu1 = exp((x)%*%beta1)
    miu2 = exp((x)%*%beta2)
  }
}

```

**Lampiran 12. Syntax R Untuk Pemodelan BGPR (lanjutan)**

```

alfa0 = par[2*p+2];
alfa1 = par[2*p+3]
alfa2 = par[2*p+4]
A=matrix(nrow=n,ncol=1)
for (i in 1:n)
{
  A1=log(miu0*miu1[i]*miu2[i])+((- (miu0+miu1[i]
  +miu2[i])-(y1[i]*alfa1)-(y2[i]*alfa2)))
  kk=min(y1[i],y2[i])
  B4=matrix(ncol=1,nrow=kk+1)
  for (k in 0:kk)
  {
    B1=(lfactorial(y1[i]-k))+log
    ((factorial(y2[i]-k))*(factorial(k)))
    B2=((y1[i]-k-1)*log(miu1[i]+(y1[i]-
    k)*alfa1))+((y2[i]-k-1)*log(miu2[i]
    +(y2[i]-k)*alfa2))
    B3=((k-1)*log(miu0+k*alfa0)+((k*(alfa1+
    alfa2-alfa0))))
    B4[k+1]=(B2+B3)-B1
  }
  A[i]=A1+sum(B4)
}
Q=sum(A);#print(A)
return(Q)
}

#Sintax Tampilan 1
Koefisien = matrix(0,ncol=1,nrow=2*p+4)
Std.Error = matrix(0,ncol=1,nrow=2*p+4)
Z.Value = matrix(0,ncol=1,nrow=2*p+4)
P.Value = matrix(0,ncol=1,nrow=2*p+4)
UjiSerentak =data.frame(matrix(0,ncol=1,nrow=9))

#Optimasi
fit = optim(par=start,fn=Q_BGPR,method="Nelder-
Mead",control=list(maxit=maxit,fnscale=-

```

## Lampiran 12. Syntax R Untuk Pemodelan BGPR (*lanjutan*)

```

1, trace=0, REPORT=0, reltol=epsilon, abstol
=epsilon), hessian=T)

#Mengambil nilai-nilai hasil optimasi
Koefisien = round(fit$par, 4)
hess      = fit$hessian
n.iteration = fit$counts[1]
convergence = ifelse(fit$convergence==0,
                    "Converged", "Not-Converged")

#Uji parsial koefisien
inv.hess = diag(pinv(-hess))
Std.Error =
round(as.matrix(sqrt(abs(inv.hess))), 4)
Z.Value = round(Koefisien/Std.Error, 4)
P.Value = round(2*pnorm(abs(Z.Value), lower.
                    tail=FALSE), 4)

#Syntax Tampilan 2
rownames(Koefisien) = c(paste("Beta1", c(0:(p-
1)), sep=""), paste("Beta2", c(0:(p-
1)), sep=""), "Lamda0", paste("Alfa", c(0:2), sep=""))
rownames(Std.Error) = c(paste("Beta1", c(0:(p-
1)), sep=""), paste("Beta2", c(0:(p-
1)), sep=""), "Lamda0", paste("Alfa", c(0:2), sep=""))
rownames(Z.Value) = c(paste("Beta1", c(0:(p-
1)), sep=""), paste("Beta2", c(0:(p-
1)), sep=""), "Lamda0", paste("Alfa", c(0:2), sep=""))
rownames(P.Value) = c(paste("Beta1", c(0:(p-
1)), sep=""), paste("Beta2", c(0:(p-
1)), sep=""), "Lamda0", paste("Alfa", c(0:2), sep=""))

#Uji serentak dg G^2
par0 = as.matrix(rep(0, length(start)));
par0[c(1, (p+1), (2*p+1):(2*p+4))] =
Koefisien[c(1, (p+1), (2*p+1):(2*p+4))]
ln.H1 = round(fit$value, 3)
ln.H0 = round(Q_BGPR(par0), 3)

```

## Lampiran 12. Syntax R Untuk Pemodelan BGPR (*lanjutan*)

```

G2      = round(-2*(ln.H0-ln.H1),4)
v       = 2*(p-2)
pvalF   = round(pchisq((G2),v,lower.tail=FALSE),5)
#Estimasi Y-hat BGPR
y1hat=round((exp(x%%as.matrix(Koefisien[1:p])))
            ,3)

y2hat=round((exp(x%%as.matrix(Koefisien[(p+1):(2*
            p)])) ,3)

#Estimasi regresi (untuk pembanding hasil)
beta1.reg = as.matrix(lm(y1~x-1)$coef)
beta2.reg = as.matrix(lm(y2~x-1)$coef)
Y1.Reg    = as.matrix(x)%%beta1.reg
Y2.Reg    = as.matrix(x)%%beta2.reg

#AIC
error1    = as.matrix(y1-y1hat)
error2    = as.matrix(y2-y2hat)
E         = cbind(error1,error2)
Sigma.d   = (t(E)%%E)/n
detD      = det(Sigma.d)
aic       = round((n*log(detD))-(2*2*p),3)
aic.reg   =
round((n*log(det((t(cbind(as.matrix(y1-
round(Y1.Reg)),as.matrix(y2-
round(Y2.Reg))))%%cbind(as.matrix(y
1-round(Y1.Reg)),as.matrix(y2-
round(Y2.Reg)))/n))-(2*2*p),3)

aic.pois.reg =
round((n*log(det((t(cbind(as.matrix(y1-
round(miu10)),as.matrix(y2-
round(miu20))))%%cbind(as.matrix(y1
-round(miu10)),as.matrix(y2-
round(miu20)))/n))-(2*2*p),3)

#Syntax Tampilan 3
UjiSerentak = rbind(n.iteration,convergence,ln.H1,
ln.H0,G2,pvalF,aic,aic.reg,aic.pois.
reg)

```

## Lampiran 12. Syntax R Untuk Pemodelan BGPR (*lanjutan*)

```

"Converged/Not", "ln.H1", "ln.H0", "G^2", "P.Value
of F", "AIC BGPR", "AIC Regression", "AIC
Poisson Regression")
colnames(UjiSerentak) = "Values"
UjiSerentak           = noquote(UjiSerentak)

Hasil=data.frame(cbind(y1, round(Y1.Reg), round((y1hat
at), 3), rep("|", nrow(x)), y2, round(Y2.Reg), ro
und((y2hat), 3)))

colnames(Hasil)=c("Y1", "Y1.Reg", "Y1.BGPR", "|", "Y2
", "Y2.Reg", "Y2.BGPR")

UjiParsial=data.frame(cbind(Koefisien, Std.Error, Z.
Value, P.Value), row.names = NULL)

colnames(UjiParsial)=c('Koefisien', 'Std.Error', 'Z.
Value', 'P.Value')
rownames(UjiParsial)=c(paste("Beta1", c(0:(p-
1)), sep=""), paste("Beta2", c(0:(p-
1)), sep=""), "Lamda0", paste("Alfa", c(0:2), se
p=""))
if (print.info==T)
{
  cat(' ', '\n')
  cat(' ', '\n')
  cat('***** Bivariate Generalized Poisson
Regression *****', '\n')
  cat(' ', '\n')

  cat(' _____', '\n')
  cat(' Hasil Penghitungan Y.hat BGPR ', '\n')

  cat(' _____', '\n')
  print(Hasil)
  cat(' ', '\n')

  cat(' _____', '\n')
  cat(' Hasil Uji Parsial BGPR ', '\n')

```

## Lampiran 12. Syntax R Untuk Pemodelan BGPR

```

cat('_____','\n')
print(UjiParsial)
cat('    ','\n')

cat('_____','\n')
cat('Informsasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR
    ','\n')

cat('_____','\n')
print(UjiSerentak)
}

list(Y1.hat=y1hat,Y2.hat=y2hat,Hasil=Hasil,Koefisien=Koefisien,Std.Error=Std.Error,Z.Value=Z.Value,P.Value=P.Value,UjiSerentak=UjiSerentak,AIC=aic,Error1=error1,Error2=error2)
}

```

## Lampiran 13. Langkah Menjalankan Syntax R

```

#Load data
data = as.matrix(read.csv("D://validasi/data2013.csv",header
    =TRUE,sep=';',dec=".")) , *SESUAIKAN
#Hapus Variabel (pada urutan ke-... dari data), jangan di
    running jika tidak ada yg dihapus
#data    = data[,-c(6)]
#Load Sintax
source("D://validasi/optim.R") *SESUAIKAN
#Parameter Iterasi
alfa0=15; maxit=1000; epsilon=0.00001; *SESUAIKAN
#Running BGPR
Hasil_BGPR=BGPR(data,alfa0,maxit,epsilon)

```



**Lampiran 14. Output R untuk Model BGPR Menggunakan  $X_3$** 

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	5.6780	0.7290	7.7888	0.0000
Beta11	-0.3462	0.0828	-4.1812	0.0000
Beta20	2.9152	0.8427	3.4594	0.0005
Beta21	-0.1038	0.0946	-1.0973	0.2725
Lamda0	81.6237	15.6898	5.2023	0.0000
Alfa0	25.8408	2.0452	12.6349	0.0000
Alfa1	11.8606	0.1889	62.7877	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4814	31.1591	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	9
Converged/Not	Converged
ln.H1	12701.368
ln.H0	6308.497
G <sup>2</sup>	12785.742
P.Value of F	0
AIC BGPR	248.566
AIC Regression	247.394
AIC Poisson Regression	248.633

**Lampiran 15.** *Output R untuk Model BGPR Menggunakan X<sub>5</sub>*

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	2.8051	0.0903	31.0642	0.0000
Beta11	-0.2413	0.0916	-2.6343	0.0084
Beta20	1.9861	0.1115	17.8126	0.0000
Beta21	0.0120	0.1016	0.1181	0.9060
Lamda0	81.6237	16.8002	4.8585	0.0000
Alfa0	28.9504	2.2236	13.0196	0.0000
Alfa1	12.0028	0.1904	63.0399	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4809	31.1915	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	9
Converged/Not	Converged
ln.H1	9080.601
ln.H0	9037.801
G <sup>2</sup>	85.6
P.Value of F	0
AIC BGPR	248.487
AIC Regression	249.14
AIC Poisson Regression	249.055

**Lampiran 16.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_1$  dan  $X_3$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	5.4443	0.7520	7.2398	0.0000
Beta11	1.0426	0.1894	5.5048	0.0000
Beta12	-0.3649	0.0852	-4.2829	0.0000
Beta20	2.9215	0.8432	3.4648	0.0005
Beta21	-0.0345	0.2960	-0.1166	0.9072
Beta22	-0.1032	0.0949	-1.0875	0.2768
Lamda0	81.6237	13.4433	6.0717	0.0000
Alfa0	19.6744	1.6870	11.6624	0.0000
Alfa1	12.0032	0.1918	62.5819	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4814	31.1591	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	values
Number of Iteration	11
Converged/Not	Converged
$\ln.H1$	20350.266
$\ln.H0$	15430.604
$G^2$	9839.324
P.Value of F	0
AIC BGPR	240.635
AIC Regression	238.145
AIC Poisson Regression	239.748

**Lampiran 17.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_2$  dan  $X_3$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	3.2984	0.9289	3.5509	0.0004
Beta11	0.0311	0.0079	3.9367	0.0001
Beta12	-0.2007	0.0878	-2.2859	0.0223
Beta20	1.8070	1.1373	1.5889	0.1121
Beta21	0.0158	0.0110	1.4364	0.1509
Beta22	-0.0407	0.1033	-0.3940	0.6936
Lamda0	81.6237	14.5698	5.6023	0.0000
Alfa0	22.7478	1.8662	12.1894	0.0000
Alfa1	11.8598	0.1893	62.6508	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4824	31.0945	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	11
Converged/Not	Converged
ln.H1	16458.855
ln.H0	16260.679
G <sup>2</sup>	396.352
P.Value of F	0
AIC BGPR	244.054
AIC Regression	243.239
AIC Poisson Regression	245.825

**Lampiran 18.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_3$  dan  $X_4$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	5.7141	0.7935	7.2011	0.0000
Beta11	-0.3492	0.0864	-4.0417	0.0001
Beta12	-0.0008	0.0078	-0.1026	0.9183
Beta20	1.9783	0.9419	2.1003	0.0357
Beta21	-0.0274	0.1004	-0.2729	0.7849
Beta22	0.0190	0.0086	2.2093	0.0272
Lamda0	81.6237	16.0091	5.0986	0.0000
Alfa0	26.7289	2.0963	12.7505	0.0000
Alfa1	11.8732	0.1893	62.7216	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4832	31.0430	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	values
Number of Iteration	11
Converged/Not	Converged
ln.H1	11639.443
ln.H0	5216.552
G <sup>2</sup>	12845.782
P.Value of F	0
AIC BGPR	239.378
AIC Regression	238.614
AIC Poisson Regression	239.926

**Lampiran 19.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_3$  dan  $X_5$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	6.1649	0.7608	8.1032	0.0000
Beta11	-0.3779	0.0847	-4.4616	0.0000
Beta12	-0.2947	0.0964	-3.0571	0.0022
Beta20	2.9168	0.8656	3.3697	0.0008
Beta21	-0.1039	0.0956	-1.0868	0.2771
Beta22	-0.0010	0.1033	-0.0097	0.9923
Lamda0	81.6237	15.5472	5.2501	0.0000
Alfa0	25.4418	2.0223	12.5806	0.0000
Alfa1	11.9926	0.1915	62.6245	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4814	31.1591	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	values
Number of Iteration	11
Converged/Not	Converged
ln.H1	13347.691
ln.H0	2200.576
G <sup>2</sup>	22294.23
P.Value of F	0
AIC BGPR	243.569
AIC Regression	243.319
AIC Poisson Regression	244.036

**Lampiran 20** .Output R untuk Model BGPR Menggunakan  $X_1, X_2$  dan  $X_3$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	3.4123	0.9864	3.4593	0.0005
Beta11	0.9357	0.1943	4.8157	0.0000
Beta12	0.0262	0.0088	2.9773	0.0029
Beta13	-0.2350	0.0918	-2.5599	0.0105
Beta20	1.7803	1.1351	1.5684	0.1168
Beta21	-0.1263	0.3051	-0.4140	0.6789
Beta22	0.0166	0.0111	1.4955	0.1348
Beta23	-0.0358	0.1041	-0.3439	0.7309
Lamda0	81.6237	13.0342	6.2623	0.0000
Alfa0	18.5653	1.6220	11.4459	0.0000
Alfa1	12.0209	0.1924	62.4787	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4824	31.0945	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	13
Converged/Not	Converged
ln.H1	21714.698
ln.H0	21455.129
G <sup>2</sup>	519.138
P.Value of F	0
AIC BGPR	234.969
AIC Regression	233.99
AIC Poisson Regression	236.615

**Lampiran 21.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_1, X_3$  dan  $X_4$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	5.5787	0.8181	6.8191	0.0000
Beta11	1.0531	0.1952	5.3950	0.0000
Beta12	-0.3761	0.0893	-4.2116	0.0000
Beta13	-0.0031	0.0084	-0.3690	0.7121
Beta20	1.9804	0.9423	2.1017	0.0356
Beta21	-0.0079	0.2851	-0.0277	0.9779
Beta22	-0.0273	0.1007	-0.2711	0.7863
Beta23	0.0190	0.0086	2.2093	0.0272
Lamda0	81.6237	13.6639	5.9737	0.0000
Alfa0	20.2751	1.7221	11.7735	0.0000
Alfa1	12.0138	0.1920	62.5719	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4832	31.0430	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	13
Converged/Not	Converged
ln.H1	19638.88
ln.H0	14146.441
G <sup>2</sup>	10984.878
P.Value of F	0
AIC BGPR	230.656
AIC Regression	228.729
AIC Poisson Regression	230.95



**Lampiran 22.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_1, X_3$  dan  $X_5$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	5.8129	0.7758	7.4928	0.0000
Beta11	0.9695	0.1876	5.1679	0.0000
Beta12	-0.3838	0.0862	-4.4524	0.0000
Beta13	-0.2458	0.0937	-2.6233	0.0087
Beta20	2.9245	0.8664	3.3755	0.0007
Beta21	-0.0348	0.2959	-0.1176	0.9064
Beta22	-0.1033	0.0959	-1.0772	0.2814
Beta23	-0.0017	0.1033	-0.0165	0.9868
Lamda0	81.6237	13.5758	6.0124	0.0000
Alfa0	20.0329	1.7080	11.7289	0.0000
Alfa1	12.1453	0.1944	62.4758	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4814	31.1591	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	13
Converged/Not	Converged
ln.H1	20088.321
ln.H0	12576.815
G <sup>2</sup>	15023.012
P.Value of F	0
AIC BGPR	236.361
AIC Regression	232.371
AIC Poisson Regression	236.142

**Lampiran 23.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_2, X_3$  dan  $X_4$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	3.2949	0.9556	3.4480	0.0006
Beta11	0.0311	0.0081	3.8395	0.0001
Beta12	-0.2005	0.0901	-2.2253	0.0261
Beta13	0.0001	0.0084	0.0119	0.9905
Beta20	0.7137	1.2019	0.5938	0.5526
Beta21	0.0173	0.0109	1.5872	0.1125
Beta22	0.0449	0.1078	0.4165	0.6770
Beta23	0.0207	0.0088	2.3523	0.0187
Lamda0	81.6237	14.8774	5.4864	0.0000
Alfa0	23.5926	1.9152	12.3186	0.0000
Alfa1	11.7918	0.1884	62.5892	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4839	30.9981	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	13
Converged/Not	Converged
ln.H1	15357.551
ln.H0	15237.808
G <sup>2</sup>	239.486
P.Value of F	0
AIC BGPR	235.083
AIC Regression	233.786
AIC Poisson Regression	234.39

**Lampiran 24.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_2, X_3$  dan  $X_5$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	2.7891	0.9890	2.8201	0.0048
Beta11	0.0455	0.0093	4.8925	0.0000
Beta12	-0.1659	0.0900	-1.8433	0.0653
Beta13	-0.4337	0.0995	-4.3588	0.0000
Beta20	1.7502	1.1438	1.5302	0.1260
Beta21	0.0180	0.0115	1.5652	0.1175
Beta22	-0.0377	0.1035	-0.3643	0.7156
Beta23	-0.0588	0.1074	-0.5475	0.5840
Lamda0	81.6237	13.7713	5.9271	0.0000
Alfa0	20.5646	1.7391	11.8249	0.0000
Alfa1	11.9625	0.1920	62.3047	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4825	31.0881	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	13
Converged/Not	Converged
ln.H1	19235.062
ln.H0	19206.879
G <sup>2</sup>	56.366
P.Value of F	0
AIC BGPR	236.976
AIC Regression	238.081
AIC Poisson Regression	236.671

**Lampiran 25** .Output R untuk Model BGPR Menggunakan  $X_3, X_4$  dan  $X_5$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	6.1488	0.8094	7.5967	0.0000
Beta11	-0.3766	0.0876	-4.2991	0.0000
Beta12	0.0003	0.0077	0.0390	0.9689
Beta13	-0.2949	0.0980	-3.0092	0.0026
Beta20	1.9923	0.9568	2.0823	0.0373
Beta21	-0.0282	0.1009	-0.2795	0.7799
Beta22	0.0190	0.0086	2.2093	0.0272
Beta23	-0.0086	0.1040	-0.0827	0.9341
Lamda0	81.6237	15.8897	5.1369	0.0000
Alfa0	26.4006	2.0773	12.7091	0.0000
Alfa1	12.0100	0.1921	62.5195	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4832	31.0430	0.0000

Informsasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	13
Converged/Not	Converged
ln.H1	12205.994
ln.H0	1495.549
G <sup>2</sup>	21420.89
P.Value of F	0
AIC BGPR	234.349
AIC Regression	234.347
AIC Poisson Regression	235.386

**Lampiran 26.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_1$ ,  $X_2$ ,  $X_3$  dan  $X_4$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	3.5363	1.0072	3.5110	0.0004
Beta11	0.9471	0.1999	4.7379	0.0000
Beta12	0.0263	0.0090	2.9222	0.0035
Beta13	-0.2452	0.0939	-2.6113	0.0090
Beta14	-0.0031	0.0089	-0.3483	0.7276
Beta20	0.6901	1.2020	0.5741	0.5659
Beta21	-0.1117	0.2944	-0.3794	0.7044
Beta22	0.0180	0.0109	1.6514	0.0987
Beta23	0.0492	0.1087	0.4526	0.6508
Beta24	0.0206	0.0087	2.3678	0.0179
Lamda0	81.6237	13.2687	6.1516	0.0000
Alfa0	19.1975	1.6592	11.5703	0.0000
Alfa1	11.9632	0.1916	62.4384	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4839	30.9981	0.0000

Informsasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	15
Converged/Not	Converged
ln.H1	20886.401
ln.H0	20631.358
G <sup>2</sup>	510.086
P.Value of F	0
AIC BGPR	224.663
AIC Regression	221.093
AIC Poisson Regression	226.974

**Lampiran 27.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_1$ ,  $X_2$ ,  $X_3$  dan  $X_5$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	3.0265	1.0264	2.9487	0.0032
Beta11	0.7573	0.2002	3.7827	0.0002
Beta12	0.0376	0.0098	3.8367	0.0001
Beta13	-0.2003	0.0930	-2.1538	0.0313
Beta14	-0.3535	0.0983	-3.5961	0.0003
Beta20	1.7037	1.1421	1.4917	0.1358
Beta21	-0.1602	0.3065	-0.5227	0.6012
Beta22	0.0194	0.0117	1.6581	0.0973
Beta23	-0.0310	0.1042	-0.2975	0.7661
Beta24	-0.0689	0.1086	-0.6344	0.5258
Lamda0	81.6237	12.8976	6.3286	0.0000
Alfa0	18.2017	1.6005	11.3725	0.0000
Alfa1	12.1287	0.1949	62.2304	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4825	31.0881	0.0000

Informsasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	15
Converged/Not	Converged
ln.H1	22288.048
ln.H0	22191.693
G <sup>2</sup>	192.71
P.Value of F	0
AIC BGPR	229.736
AIC Regression	227.451
AIC Poisson Regression	230.468

**Lampiran 28.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_1$ ,  $X_3, X_4$  dan  $X_5$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	5.8747	0.8255	7.1165	0.0000
Beta11	0.9742	0.1933	5.0398	0.0000
Beta12	-0.3890	0.0895	-4.3464	0.0000
Beta13	-0.0014	0.0083	-0.1687	0.8660
Beta14	-0.2445	0.0957	-2.5549	0.0106
Beta20	1.9950	0.9572	2.0842	0.0371
Beta21	-0.0092	0.2849	-0.0323	0.9742
Beta22	-0.0282	0.1012	-0.2787	0.7805
Beta23	0.0190	0.0086	2.2093	0.0272
Beta24	-0.0088	0.1040	-0.0846	0.9326
Lamda0	81.6237	13.8351	5.8998	0.0000
Alfa0	20.7416	1.7493	11.8571	0.0000
Alfa1	12.1618	0.1948	62.4322	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4832	31.0430	0.0000

Informsasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	15
Converged/Not	Converged
ln.H1	19253.063
ln.H0	11436.266
G <sup>2</sup>	15633.594
P.Value of F	0
AIC BGPR	226.661
AIC Regression	225.04
AIC Poisson Regression	227.353

**Lampiran 29.** *Output R* untuk Model BGPR Menggunakan  $X_1, X_2, X_3, X_4$  dan  $X_5$

Hasil Uji Parsial BGPR				
	Koefisien	Std.Error	Z.Value	P.Value
Beta10	2.9880	1.0500	2.8457	0.0044
Beta11	0.7538	0.2053	3.6717	0.0002
Beta12	0.0376	0.0099	3.7980	0.0001
Beta13	-0.1972	0.0953	-2.0693	0.0385
Beta14	0.0008	0.0088	0.0909	0.9276
Beta15	-0.3549	0.1005	-3.5313	0.0004
Beta20	0.5383	1.2157	0.4428	0.6579
Beta21	-0.1584	0.2966	-0.5341	0.5933
Beta22	0.0221	0.0117	1.8889	0.0589
Beta23	0.0593	0.1090	0.5440	0.5864
Beta24	0.0211	0.0087	2.4253	0.0153
Beta25	-0.0919	0.1109	-0.8287	0.4073
Lamda0	81.6237	13.1765	6.1946	0.0000
Alfa0	18.9487	1.6446	11.5218	0.0000
Alfa1	12.0579	0.1940	62.1541	0.0000
Alfa2	15.0000	0.4842	30.9789	0.0000

Informasi Iterasi & Hasil Uji Serentak BGPR	
	Values
Number of Iteration	17
Converged/Not	Converged
ln.H1	21306.764
ln.H0	21292.764
G <sup>2</sup>	28
P.Value of F	0.00047
AIC BGPR	220.038
AIC Regression	215.782
AIC Poisson Regression	220.559



## **BIODATA PENULIS**



Penulis bernama lengkap Suprianto Simanjuntak, lahir di Hutabulu Kecamatan Sipahutar pada 7 April 1993 sebagai anak pertama dari empat bersaudara. Adapun pendidikan formal yang telah ditempuh oleh penulis dimulai dari SDN No. 173170 Lumbanjulu (1999-2005), SMP Negeri 1 Sipahutar (2005-2008), SMA Negeri 1 Sipahutar (2008-2011) dan Diploma III Statistika Universitas Sumatera Utara (2011-2014). Pada tahun 2015, penulis berkesempatan melanjutkan studi ke jenjang sarjana di Departemen Statistika Institut Teknologi Sepuluh Nopember melalui seleksi Lintas Jalur. Ketika menempuh pendidikan jenjang sarjana, penulis juga berkesempatan melaksanakan kerja praktek di Badan Tenaga Nuklir Nasional (BATAN) Jakarta. Semasa perkuliahan, penulis juga pernah aktif di organisasi PARNASIB Medan. Bagi pembaca yang ingin menyampaikan kritik, saran, maupun diskusi mengenai tugas akhir ini, dapat menghubungi penulis melalui email: [supriantojuntak@gmail.com](mailto:supriantojuntak@gmail.com).