



**TUGAS AKHIR - SS 145561**

**FAKTOR YANG MEMPENGARUHI PENYUMBATAN  
PEMBULUH DARAH DI OTAK PADA PASIEN  
PENDERITA STROKE DI RSUD NGANJUK  
MENGGUNAKAN REGRESI LOGISTIK BINER**

**William Atmajaya**  
NRP 10611500000099

**Pembimbing**  
**Ir. Sri Pingit Wulandari, M.Si.**

**Program Studi Diploma III  
Departemen Statistika Bisnis  
Fakultas Vokasi  
Institut Teknologi Sepuluh Nopember  
Surabaya 2018**





## **TUGAS AKHIR - SS 145561**

# **FAKTOR YANG MEMPENGARUHI PENYUMBATAN PEMBULUH DARAH DI OTAK PADA PASIEN PENDERITA STROKE DI RSUD NGANJUK MENGGUNAKAN REGRESI LOGISTIK BINER**

William Atmajaya  
NRP 10611500000099

Pembimbing  
Ir. Sri Pingit Wulandari, M.Si.

Program Studi Diploma III  
Departemen Statistika Bisnis  
Fakultas Vokasi  
Institut Teknologi Sepuluh Nopember  
Surabaya 2018



**TUGAS AKHIR - SS 145561**

# **FACTOR AFFECTING THE BLOCKAGE VEINS IN THE BRAIN IN PATIENTS WITH A STROKE IN HOSPITAL NGANJUK USING REGRESSION LOGISTICS BINARY**

William Atmajaya  
NRP 10611500000099

Supervisor  
Ir. Sri Pingit Wulandari, M.Si.

Program Study Diploma III  
Department of Business Statistics  
Faculty of Vocations  
Institut Teknologi Sepuluh Nopember  
Surabaya 2018

## LEMBAR PENGESAHAN

### FAKTOR-FAKTOR YANG MEMPENGARUHI PENYUMBATAN PEMBULUH DARAH DI OTAK PADA PASIEN PENDERITA STROKE DI RSUD NGANJUK MENGGUNAKAN REGRESI LOGISTIK BINER

#### TUGAS AKHIR

Diajukan Untuk Memenuhi Salah Satu Syarat

Memperoleh Gelar Ahli Madya pada

Departemen Statistika Bisnis

Fakultas Vokasi

Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya

Oleh :

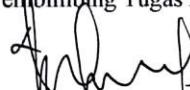
**William Atmajaya**

**NRP. 10611500000099**

Surabaya, 4 Juni 2018

Menyetujui,

Pembimbing Tugas Akhir



**Ir. Sri Pingit Wulandari, M.Si.**

**NIP. 19620603 198701 2 001**

Mengetahui,

Kepala Departemen Statistika Bisnis

Fakultas Vokasi ITS



**Dr. Wahyu Wibowo, S.Si.,M.Si**

**NIP. 19740328 199802 1 001**

# **FAKTOR-FAKTOR YANG MEMPENGARUHI PENYUMBATAN PEMBULUH DARAH DI OTAK PADA PASIEN PENDERITA STROKE DI RSUD NGANJUK MENGGUNAKAN REGRESI LOGISTIK BINER**

**Nama : William Atmajaya**  
**NRP : 10611500000099**  
**Departemen : Statistika Bisnis Fakultas Vokasi ITS**  
**Pembimbing : Ir. Sri Pingit Wulandari, M.Si**

## **Abstrak**

Stroke merupakan penyakit yang terjadi akibat penyumbatan pada pembuluh darah otak atau pecahnya pembuluh darah di otak. Dampak dari penyumbatan maupun pecahnya pembuluh darah tersebut, bagian otak tertentu berkurang bahkan terhenti suplai oksigennya yang akan menyebabkan rusak bahkan mati sel – sel jaringan yang ada di otak. Stroke dibedakan menjadi dua golongan yaitu stroke hemoragik yang artinya pecahnya pembuluh darah di otak, sedangkan stroke iskemik adalah penyumbatan pembuluh darah di otak. Peneliti ingin mengetahui faktor-faktor apa saja yang mempengaruhi penyumbatan di otak pada penderita stroke yang ada di RSUD Nganjuk. Sebagai variabel responnya yaitu stroke iskemik (penyumbatan pembuluh darah di otak) dan stroke hemoragik (pecahnya pembuluh darah di otak), karena banyaknya faktor penyebab terjadinya penyumbatan pembuluh darah di otak dan pecahnya pembuluh darah di otak pada penderita stroke maka akan di analisis menggunakan regresi logistik biner. Dari penelitian ini disimpulkan bahwa faktor yang mempengaruhi jenis stroke iskemik adalah hipertensi, status merokok, dan riwayat stroke keluarga. Dengan ketepatan klasifikasi kasus stroke sebesar 65,4%.

**Kata Kunci :** *Regresi Logistik Biner, Stroke Hemoragik, Stroke Iskemik*



# **FACTORS AFFECTING THE BLOCKAGE VEINS IN THE BRAIN IN PATIENTS WITH A STROKE IN HOSPITAL NGANJUK USING REGRESSION LOGISTICS BINARY**

Name : William Atmajaya  
NRP : 10611500000099  
Departement : Business Statistics Faculty of Vocations  
Supervisor : Ir. Sri Pingit Wulandari, M.Si

## **Abstract**

*A stroke is a disease that occurs on the veins of the resulting from obstruction of the brain or rupture of a blood vessel in the brain .The impact of blockage of the blood and a rupture of the vessels , the part of the brain certain reduced even went bankrupt rich supply that will cause broken even cellular death cell tissue that exist in the brain .A stroke distinguished into two groups namely hemorrhagic stroke which means rupture of a blood vessel in the brain , while a stroke iskemik is blockage of blood vessel in the brain .Researchers want to know what factors affecting blockage in the brain in people with a stroke that nganjuk hospital. As variable respon namely a stroke iskemik ( blockage of blood vessel in the brain ) and stroke hemorrhagic ( rupture of a blood vessel in the brain ) , because many factors the cause of blockage of blood vessel in the brain and rupture of a blood vessel in the brain in people with a stroke it will be in binary logistic regression analysis using .From the study be concluded that the factor that mempengaruhi kind of stroke iskemik is hypertension , smoking status , and acts of a stroke the family .With the exactness classifications cases a stroke as much as 65.4 % .*

**Keywords:** *Binary Logistic Regression, Hemorragic Stroke, Ischemic Stroke*

## KATA PENGANTAR

Puji syukur kehadirat Allah SWT yang telah memberikan Hidayah dan Karunia-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan laporan Tugas Akhir yang berjudul "**FAKTOR-FAKTOR YANG MEMPENGARUHI PENYUMBATAN PEMBULUH DARAH DI OTAK PADA PASIEN PENDERITA STROKE DI RSUD NGANJUK MENGGUNAKAN REGRESI LOGISTIK BINER**". Penyusunan laporan Tugas Akhir ini terselesaikan karena adanya bantuan, arahan, dan petunjuk dari berbagai pihak. Maka dari itu Penulis mengucapkan terima kasih kepada :

1. Ibu Ir. Sri Pingit Wulandari, M.Si selaku dosen pembimbing sekaligus Kepala Prodi DIII Statistika Bisnis yang telah membimbing dan mengarahkan dengan sabar serta memberikan dukungan yang sangat besar bagi penulis untuk dapat menyelesaikan Tugas Akhir ini.
2. Ibu Dra. Destri Susilaningrum, M.Si selaku dosen penguji serta validator dan Ibu Noviyanti Santoso, S.Si, M.Si selaku dosen penguji yang telah memberikan banyak saran pada laporan Tugas Akhir ini.
3. Bapak Dr. Wahyu Wibowo, S.Si, M.Si selaku Kepala Departemen Statistika Bisnis ITS yang telah menyediakan fasilitas untuk menyelesaikan Tugas Akhir.
4. Ibu Dra. Sri Mumpuni Retnaningsih, MT, selaku dosen wali yang banyak memberikan nasehat, serta motivasi selama menempuh pendidikan.
5. Seluruh Dosen dan karyawan Departemen Statistika Bisnis ITS yang telah memberikan pengalaman dan ilmu kepada penulis.
6. Ibu Ardini Yektining Ari, SE yang telah membimbing dan mengizinkan penulis melaksanakan penelitian Tugas Akhir di RSUD Nganjuk
7. Bapak, Ibu, kakak saya, serta seluruh keluarga besar yang selalu menjadi sosok inspiratif bagi saya selama ini selalu memberikan doa, kasih sayang, dukungan, semangat terbaik sehingga lancar dalam menyelesaikan Tugas Akhir ini.
8. Nadia Lady Thalia, G-crew, team tretes, dan seluruh penghuni apartemen edy yang telah senantiasa membantu dan memberi motivasi kepada penulis.

9. Senior-senior dari Jurusan D3, keluarga HIMADATA-ITS, serta seluruh angkatan 2015 “HEROES” Statistika ITS yang tidak dapat disebutkan satu persatu oleh penulis yang telah banyak membantu dalam penyusunan laporan Tugas Akhir ini.
10. Semua pihak yang telah memberikan dukungan yang tidak dapat disebutkan satu persatu oleh penulis.

Laporan Tugas Akhir ini sangat jauh dari kesempurnaan, maka dari itu penulis sangat mengharap kritik dan saran yang membangun sehingga laporan ini dapat mencapai kesempurnaan, dan dapat dijadikan pertimbangan dalam pengerjaan laporan berikutnya.

Surabaya, Juni 2018

Penulis

## DAFTAR ISI

	Halaman
<b>HALAMAN JUDUL .....</b>	i
<b>TITLE PAGE .....</b>	ii
<b>LEMBAR PENGESAHAN.....</b>	iii
<b>ABSTRAK .....</b>	iv
<b>ABSTRACT .....</b>	v
<b>KATA PENGANTAR.....</b>	vi
<b>DAFTAR ISI .....</b>	viii
<b>DAFTAR TABEL .....</b>	ix
<b>DAFTAR LAMPIRAN .....</b>	x
<b>BAB I PENDAHULUAN</b>	
1.1 Latar Belakang .....	1
1.2 Rumusan Masalah .....	3
1.3 Tujuan Penelitian .....	3
1.4 Manfaat Penelitian .....	3
1.5 Batasan Masalah .....	4
<b>BAB II TINJAUAN PUSTAKA</b>	
2.1 Tabek Kontingensi .....	5
2.2 Uji Independensi .....	6
2.3 Regresi Logistik Biner .....	6
2.3.1 Estimasi Parameter.....	7
2.3.2 Pengujian Parameter .....	8
1. Uji Serentak.....	9
2. Uji Parsial.....	9
2.3.3 Uji Kesesuaian Model .....	10
2.3.4 Interpretasi Parameter .....	10
2.3.5 Ketepatan Klasifikasi .....	11
2.4 Stroke .....	12
2.5 Jenis Stroke .....	13
1. Stroke Iskemik .....	13
2. Stroke Hemoragik .....	13
2.6 Faktor Penyebab Stroke .....	13
1. Faktor Jenis Kelamin .....	13
2. Faktor Usia.....	13
3. Faktor Hipertensi.....	14
4. Faktor Diabetes Milletus .....	14
5. Faktor Merokok.....	14

6. Faktor Riwayat Keluarga .....	14
7. Faktor Kolesterol .....	14
<b>BAB III METODOLOGI PENELITIAN</b>	
3.1 Sumber Data .....	15
3.2 Variabel Penelitian .....	16
3.3 Langkah Analisis .....	17
<b>BAB IV ANALISIS DAN PEMBAHASAN</b>	
4.1 Karakteristik Data Pasien Stroke Iskemik di RSUD Nganjuk Periode Januari 2017 – Desember 2017 .....	19
4.1.1 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Jenis Kelamin .....	19
4.1.2 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Usia.....	19
4.1.3 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Status Hipertensi.....	20
4.1.4 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Diabetes Mellitus.....	20
4.1.5 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Status Merokok.....	20
4.1.6 Deskripsi Stroke Berdasarkan Riwayat Stroke Keluarga .....	20
4.1.7 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Kolesterol .....	22
4.2 Pengujian Independensi .....	23
4.3 Analisis Regresi Logistik Biner .....	24
4.3.1 Estimasi Parameter Regresi Logistik Biner.....	24
a. Pengujian Parameter Secara Serentak .....	24
b. Pengujian Signifikansi Parameter Secara Parsial .....	25
4.3.2 Kesesuaian Model.....	27
4.3.3 Interpretasi Parameter .....	27
4.4 Analisis Ketepatan Klasifikasi .....	28
<b>BAB V KESIMPULAN DAN SARAN</b>	
5.1 Kesimpulan.....	31
5.2 Saran .....	31
<b>DAFTAR PUSTAKA</b> .....	33
<b>LAMPIRAN</b> .....	34
<b>BIODATA PENULIS</b> .....	51

## DAFTAR TABEL

	Halaman
<b>Tabel 2.1</b> Struktur Data Tabel Kontingensi .....	5
<b>Tabel 2.2</b> Nilai Model Regresi Logistik Biner .....	11
<b>Tabel 2.3</b> Perhitungan Ketepatan Klasifikasi .....	12
<b>Tabel 3.1</b> Variabel Penelitian .....	16
<b>Tabel 4.1</b> Tabel Kontingensi Berdasarkan Jenis Kelamin .....	19
<b>Tabel 4.2</b> Tabel Kontingensi Berdasarkan Usia .....	20
<b>Tabel 4.3</b> Tabel Kontingensi Berdasarkan Status Hipertensi .....	20
<b>Tabel 4.4</b> Tabel Kontingensi Berdasarkan Diabetes Milletus .....	21
<b>Tabel 4.5</b> Tabel Kontingensi Berdasarkan Status Merokok .....	21
<b>Tabel 4.6</b> Tabel Kontingensi Berdasarkan Riwayat Stroke Keluarga .....	22
<b>Tabel 4.7</b> Tabel Kontingensi Berdasarkan Kolesterol .....	22
<b>Tabel 4.8</b> Pengujian Independensi .....	23
<b>Tabel 4.9</b> Pengujian Serentak .....	25
<b>Tabel 4.10</b> Uji Signifikansi Parameter Secara Parsial .....	25
<b>Tabel 4.11</b> Uji Kesesuaian Model .....	26
<b>Tabel 4.12</b> <i>Odds Ratio</i> .....	28
<b>Tabel 4.13</b> Klasifikasi Kasus Stroke .....	28



## DAFTAR LAMPIRAN

	Halaman
<b>Lampiran 1</b> Data Pasien Stroke RSUD Nganjuk Periode Januari – Desember 2017 .....	35
<b>Lampiran 2</b> <i>Output</i> Tabel Kontingensi Jenis Kelamin .....	36
<b>Lampiran 3</b> <i>Output</i> Tabel Kontingensi Usia.....	36
<b>Lampiran 4</b> <i>Output</i> Tabel Kontingensi Hipertensi .....	37
<b>Lampiran 5</b> <i>Output</i> Tabel Kontingensi Diabetes Milletus .....	37
<b>Lampiran 6</b> <i>Output</i> Tabel Kontingensi Status Merokok .....	37
<b>Lampiran 7</b> <i>Output</i> Tabel Kontingensi Riwayat Stroke Keluarga ..	38
<b>Lampiran 8</b> <i>Output</i> Tabel Kontingensi Kolesterol .....	38
<b>Lampiran 9</b> <i>Output</i> Tabel Kontingensi Pengujian Independensi ....	38
<b>Lampiran 10</b> Pengujian Parameter Secara serentak .....	43
<b>Lampiran 11</b> Pengujian Parameter Secara Parsial .....	44
<b>Lampiran 12</b> Pengujian Kesuaian Model.....	45
<b>Lampiran 13</b> Ketepatan Klasifikasi .....	45
<b>Lampiran 14</b> Surat Ijin Melakukan Penelitian .....	47
<b>Lampiran 15</b> Surat Keaslian Data .....	48



## **BAB I**

### **PENDAHULUAN**

#### **1.1 Latar Belakang**

Stroke dapat di definisikan sebagai gangguan fungsi sistem saraf yang terjadi mendadak yang disebabkan oleh gangguan peredaran darah di otak. Gangguan peredaran darah pada otak dapat berupa tersumbatnya pembuluh darah otak yang dapat disebut dengan stroke Iskemik dan pecahnya pembuluh darah di otak yang disebut dengan stroke Hemoragik. Otak yang seharusnya mendapat pasokan oksigen dan zat makanan menjadi terganggu sehingga berkurangnya pasokan oksigen ke otak akan memunculkan kematian sel saraf (neuron), dan gangguan fungsi otak ini akan memunculkan gejala stroke (Pinzon, 2010).

Stroke berdampak pada kehidupan dan kesejahteraan pada penderitanya, untuk proses pengobatan stroke tergantung dari jenisnya, stroke Iskemik atau Hemoragik. Pengobatan juga disesuaikan pada area otak dimana stroke terjadi. Pada umumnya stroke diobati dengan obat-obatan, termasuk obat pencegahan untuk menurunkan tekanan darah, menurunkan tingkat kolesterol, dan menghilangkan pembekuan darah. Dalam beberapa kasus, operasi diperlukan untuk memperbaiki kerusakan yang disebabkan oleh stroke Hemoragik atau menghilangkan lemak di arteri. Sejumlah ahli dan spesialis bisa membantu, diantaranya adalah psikolog, ahli terapi bicara, perawat dan dokter spesialis, serta fisioterapi. Kerusakan akibat stroke bisa meluas dan berlangsung lama. Sebelum pulih seperti sedia kala penderita harus melakukan rehabilitasi dalam periode panjang, namun sebagian besar dari mereka tidak akan pernah pulih sepenuhnya. Penyakit stroke memang butuh waktu penyembuhan yang relatif lama, dan diperlukan perawatan jangka panjang yang lebih lagi bagi yang menderita cacat berat. Hampir tidak ada lagi kemungkinan untuk dapat kembali normal setelah terjadinya serangan, bahkan sekalipun untuk mampu berkomunikasi dengan orang lain (Junaidi, 2006).

Penyebab kematian utama di hampir seluruh Rumah Sakit di Indonesia adalah penderita stroke, yaitu sekitar 15,4%. Jumlah penderita penyakit stroke di Indonesia tahun 2013 berdasarkan diagnosis tenaga kesehatan (Nakes) diperkirakan sebanyak 1.236.825 orang, sedangkan berdasarkan gejala stroke diperkirakan sebanyak 2.137.941 orang. Dari hasil riset Kesehatan Dasar (Riskedas) Kemenkes RI tahun 2013 menunjukkan telah terjadi peningkatan prevalensi stroke di Indonesia dari 8,3 per mil (tahun 2007) menjadi 12,1 per mil (tahun 2013). Prevalensi Stroke berdasarkan diagnosis Nakes tertinggi di Sulawesi Utara (10,8%), diikuti DI Yogyakarta (10,3%), Bangka Belitung dan DKI Jakarta masing-masing 9,7 per mil. Prevalensi Stroke berdasarkan 92 terdiagnosis nakes dan gejala tertinggi terdapat di Sulawesi Selatan (17,9%), DI Yogyakarta (16,9%), Sulawesi Tengah (16,6%), dan pada urutan ke empat Jawa Timur sebesar 16 per mil. Prevalensi stroke di kota lebih tinggi dari di desa, baik berdasarkan diagnosis nakes (8,2%) maupun berdasarkan gejalanya sebesar (12,7%). Prevalensi lebih tinggi pada masyarakat yang tidak bekerja baik yang didiagnosis nakes (11,4%) maupun yang didiagnosis Nakes atau gejala (18%). Prevalensi stroke berdasarkan diagnosis atau gejala lebih tinggi pada indeks kepemilikan terbawah dan menengah bawah masing masing 13,1 dan 12,6 per mil (Kementerian Kesehatan RI, 2013).

Dari penelitian sebelumnya diketahui bahwa variabel atau faktor yang mempengaruhi stroke Iskemik adalah jenis kelamin, usia, dan status hipertensi pada pasien stroke menggunakan analisis regresi logistik biner (Aulia, 2014). Menurut Burhanuddin dkk (2013) faktor risiko kejadian stroke pada dewasa awal umur 18-40 adalah perilaku merokok, penggunaan amfetamin, riwayat diabetes mellitus, riwayat hipertensi dan riwayat hipercolesterolemia. Pada penelitian ini bertujuan untuk mengetahui faktor-faktor yang mempengaruhi penyumbatan pembuluh darah di otak pada penderita stroke di RSUD Nganjuk. Hasil penelitian sebelumnya tersebut juga dijadikan acuan dalam penentuan dugaan faktor-faktor yang berpengaruh. Dugaan awal

adalah faktor-faktor seperti jenis kelamin, usia, status hipertensi, diabetes melitus, merokok, riwayat stroke keluarga dan kolesterol menjadi faktor berpengaruh terhadap respon yaitu penyumbatan pembuluh darah dan pecahnya pembuluh darah. Salah satu metode untuk mengetahui adanya hubungan antara variabel respon dan prediktor adalah regresi logistik yang merupakan sebuah metode untuk mengetahui hubungan antara variabel respon bersifat kategorik dengan variabel-variabel prediktor kontinu maupun kategorik (Agresti, 2002).

Analisis regresi logistik biner pada penelitian ini berguna untuk mengetahui faktor-faktor yang mempengaruhi penyumbatan pembuluh darah di otak pada penderita stroke dan selanjutnya faktor-faktor yang berpengaruh dapat dijadikan bahan evaluasi untuk menindak lanjuti kasus stroke utamanya stroke Iskemik di RSUD Nganjuk. Selain itu dengan mengetahui faktor-faktor maupun gejala yang ditunjukkan oleh pasien stroke hemoragik, yang diharapkan kasus stroke dapat ditekan khususnya stroke Iskemik yang menjadi penyebab kematian utama di seluruh Rumah Sakit yang ada di Indonesia.

## **1.2 Perumusan Masalah**

Berdasarkan latar belakang di atas maka rumusan masalah yang akan ditinjau pada penelitian ini adalah ingin mengetahui gambaran jenis stroke yang diidap oleh pasien di RSUD Nganjuk serta ingin mengetahui model terbaik tentang faktor-faktor yang mempengaruhi penyumbatan pembuluh darah di otak pada penderita stroke di RSUD Nganjuk.

## **1.3 Tujuan Penelitian**

Berdasarkan rumusan masalah di atas, maka tujuan dari penelitian ini adalah memodelkan faktor-faktor yang mempengaruhi penyumbatan pembuluh darah di otak pada penderita stroke di RSUD Nganjuk.

## **1.4 Manfaat Penelitian**

Manfaat yang dapat diambil dari penelitian ini yaitu memberikan informasi kepada tim medis untuk segera menangani pasien stroke dengan memperhatikan faktor apa saja yang

mempengaruhinya sehingga dapat menekan peluang pasien mengalami serangan stroke lagi. Kepada membaca yang memiliki faktor resiko stroke untuk lebih memperhatikan kesehatan untuk mencegah terjadinya stroke.

### **1.5 Batasan Masalah**

Batasan masalah yang digunakan oleh peneliti adalah pasien penderita stroke yang menjalani rawat inap yang tercatat di rekam medis RSUD Nganjuk pada tahun 2017.

## BAB II

### TINJAUAN PUSTAKA

#### 2.1 Tabel Kontingensi

Tabel kontingensi atau yang sering disebut tabulasi silang (*cross tabulation*) adalah tabel yang mempunyai  $i$  buah baris dari kategori  $X$  dan  $j$  buah kolom dari kategori  $Y$  dimana setiap sel dari tabel tersebut menyajikan semua hasil  $ij$  yang mungkin. Tabel kontingensi atau yang sering disebut tabulasi silang (*cross tabulation atau cross classification*) adalah tabel yang berisi data jumlah atau frekuensi atau beberapa klasifikasi (kategori). *Cross tabulation* yaitu suatu metode statistik yang menggambarkan dua atau lebih variabel secara simultan dan hasilnya ditampilkan dalam bentuk tabel yang merefleksikan distribusi bersama dua atau lebih variabel dengan jumlah kategori yang terbatas (Agresti, 2002).

Metode *cross tabulation* dapat menjawab hubungan antara dua atau lebih variabel penelitian tetapi bukan hubungan sebab akibat. Semakin bertambah jumlah variabel yang di tabulasikan maka semakin kompleks interpretasinya. Apabila kedua variabel berskala diskret

maka peneliti bisa membuat tabel kontingensi untuk menguji apakah kedua variabel tersebut independen. Adapun struktur data dari tabel kontingensi  $r \times c$  adalah sebagai berikut.

**Tabel 2.1** Struktur Data Tabel Kontingensi  $r \times c$

Baris	Lajur (Variabel 2)				
(Variabel 1)	1	2	....	C	Total
1	$n_{11}$	$n_{12}$	...	$n_{1c}$	$n_{1.}$
2	$n_{21}$	$n_{22}$	....	$n_{2c}$	$n_{2.}$
R	$n_{r1}$	$n_{r2}$	...	$N_{rc}$	$n_{c.}$
Total	$n_{.1}$	$n_{.2}$	...	$n_{.c}$	$n_{..}$

Keterangan :

$n_{ij}$  = banyaknya individu yang termasuk dalam sel ke- $i,j$ , dengan  $i=1,2,\dots,r$  dan  $j=1, 2, \dots c$

## 2.2 Uji Independensi

Uji Independensi digunakan untuk mengetahui hubungan antara dua variabel (Agresti, 2002). Hipotesis untuk pengujian independensi antara respon dan prediktor dapat dituliskan sebagai berikut.

$H_0$ : Tidak ada hubungan antara variabel prediktor dan variabel respon. (x dan y)

$H_1$ : Terdapat hubungan antara variabel prediktor dan variabel respon. (x dan y)

Hipotesis di atas diuji dengan statistik uji:

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^c \frac{(n_{ij} - E_{ij})^2}{E_{ij}} \quad E_{ij} = \frac{n_i \cdot n_j}{n} \quad (2.1)$$

Jika ditetapkan tingkat signifikansi  $\alpha$  maka daerah penolakan :

Tolak  $H_0$  jika  $\chi^2 > \chi^2_{(\alpha, (r-1)(c-1))}$  atau p-value  $< \alpha$

Keterangan :

$\chi^2$  : nilai peubah acak yang distribusi sampelnya didekati oleh distribusi *Chi-Square*

$n_{ij}$  : nilai observasi/ pengamatan baris ke i kolom ke j

$E_{ij}$  : nilai ekspektasi baris ke-i kolom ke-j

## 2.3 Regresi Logistik Biner

Regresi logistik biner merupakan suatu metode analisis data yang digunakan untuk mencari hubungan antara variabel respon (y) yang bersifat *biner* atau dikotomus dengan variabel prediktor (x) yang bersifat kontinyu atau kategorik. Pada penelitian ini variabel responnya adalah penyumbatan pembuluh darah (iskemik) dengan pecahnya pembuluh darah (hemoragik).

$$\pi(x) = \frac{e^{\beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_p x_p}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_p x_p}} \quad (2.2)$$

Transformasi dari  $\pi(x)$  pada regresi logistik disebut dengan *logic transformation* yang didefinisikan seperti berikut.

$$g(x) = \ln \left[ \frac{\pi(x)}{1 - \pi(x)} \right] = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_p x_p \quad (2.3)$$

Model tersebut merupakan fungsi linier dari parameter-parameternya. Pada regresi logistik, variabel respon diekspresikan sebagai  $y = \pi(x) + \varepsilon$  dimana  $\varepsilon$  mempunyai salah satu dari kemungkinan dua nilai yaitu  $\varepsilon = 1 - \pi(x)$  dengan peluang  $\pi(x)$  jika  $y=1$  dan  $\varepsilon = -\pi(x)$  dengan peluang  $1 - \pi(x)$  jika  $y=0$  dan mengikuti distribusi binomial dengan rataan nol dan varians sama dengan satu (Agresti, 2002).

### 2.3.1 Estimasi Parameter

Estimasi parameter dalam regresi logistik dilakukan dengan metode *Maximum Likelihood*. Jika  $x_i$  dan  $y_i$  adalah variabel pasangan pengamatan variabel respon dan prediktor kemudian diasumsikan bahwa setiap pasangan pengamatan saling independen dengan pasangan pengamatan lainnya, maka fungsi *likelihood* yang didapatkan dari penggabungan setiap pengamatan adalah sebagai berikut

$$l(\beta) = \prod_{i=1}^n f(x_i) = \prod_{i=1}^n \pi(x_i)^{y_i} (1 - \pi(x_i))^{1-y_i} \quad (2.4)$$

Fungsi likelihood tersebut lebih mudah dimaksimumkan dalam bentuk  $\ln l(\beta)$  dan dinyatakan dengan  $L(\beta)$

$$L(\beta) = \sum_{j=0}^p \left[ \sum_{i=1}^n y_i X_{ij} \right] \beta_j - \sum_{i=1}^n \ln \left[ 1 + \exp \left( \sum_{j=0}^p \beta_j X_{ij} \right) \right] \quad (2.5)$$

Nilai  $\beta$  maksimum didapatkan melalui turunan  $L(\beta)$  terhadap  $\beta$  dan hasilnya adalah sama dengan nol.

$$\frac{\partial L(\beta)}{\partial \beta} = \sum_{i=1}^n y_i x_{ij} - \sum_{i=1}^n x_{ij} \left[ \frac{\exp \left( \sum_{j=0}^p \beta_j X_{ij} \right)}{1 + \exp \left( \sum_{j=1}^p \beta_j X_{ij} \right)} \right] \quad (2.6)$$

Sehingga

$$\sum_{i=1}^n y_i x_{ij} - \sum_{i=1}^n x_{ij} \hat{\pi}(x_i) = 0, j = 0, 1, 2, \dots, p \quad (2.7)$$

Untuk mendapatkan nilai taksiran  $\beta$  dari turunan pertama fungsi  $L(\beta)$  maka digunakan metode iterasi *Newton Raphson*. Persamaan yang digunakan adalah

$$\beta^{(t+1)} = \beta^{(t)} - (H(\beta)^{(t)})^{-1} g(\beta^{(t)}), t = 0, 1, 2, \dots$$

Dengan

$$g^T = \left( \frac{\partial L(\beta)}{\partial \beta_0}, \frac{\partial L(\beta)}{\partial \beta_1}, \dots, \frac{\partial L(\beta)}{\partial \beta_p} \right) \quad (2.8)$$

$H$  merupakan matriks Hessian dengan elemen-elemennya adalah

$$h_{ju} = \frac{\partial^2 L(\beta)}{\partial \beta_j \partial \beta_u} \text{ sehingga } \mathbf{H} = \begin{pmatrix} h_{11} & h_{12} & \Lambda & h_{1k} \\ h_{21} & h_{22} & \Lambda & h_{2k} \\ M & M & O & M \\ h_{k1} & h_{k2} & \Lambda & h_{kk} \end{pmatrix}. \quad \text{Iterasi akan}$$

berhenti ketika  $\|\beta^{(t+1)} - \beta^{(t)}\| \leq \varepsilon$ , dimana  $\varepsilon$  merupakan bilangan yang sangat kecil (Agresti, 2002).

### 2.3.2 Pengujian Parameter

Pengujian estimasi parameter merupakan pengujian yang digunakan untuk menguji signifikansi koefisien  $\beta$  dari model. Pengujian ini dapat menggunakan uji secara parsial maupun serentak.

#### 1. Uji Serentak

Pengujian serentak dilakukan untuk memeriksa signifikansi koefisien  $\beta$  secara keseluruhan (Hosmer & Lemeshow, 2000) dengan hipotesis sebagai berikut.

$$H_0 : \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_p = 0$$

$$H_1 : \text{Minimal ada satu } \beta_j \neq 0 \text{ dimana } j = 1, 2, 3, \dots, p$$

Statistik uji :

$$G = -2 \ln \left[ \frac{\left( \frac{n_1}{n} \right)^{n_1} \left( \frac{n_0}{n} \right)^{n_0}}{\prod_{i=1}^n \hat{\pi}_i^{y_i} (1 - \hat{\pi}_i)^{1-y_i}} \right] \quad (2.9)$$

Jika ditetapkan tingkat signifikansi  $\alpha$  maka daerah penolakan :

Tolak  $H_0$  jika  $G > \chi^2_{(p,\alpha)}$

Keterangan:

$n_0$  = jumlah pengamatan dengan kategori  $y = 0$

$n_1$  = jumlah pengamatan dengan kategori  $y = 1$

$n$  = jumlah total pengamatan

$p$  = banyaknya parameter

$\hat{\pi}$  = rata-rata taksiran peluang ke-i

Jika terdapat  $k$  kategori pada suatu variabel prediktor, maka kontribusi untuk derajat bebas pada uji *Likelihood* adalah sebesar  $k-1$  (Hosmer & Lemeshow, 2000).

## 2. Uji Parsial

Pengujian secara parsial dilakukan untuk mengetahui signifikansi setiap parameter terhadap variabel respon. Pengujian signifikansi parameter menggunakan uji Wald (Hosmer & Lemeshow, 2000) dengan hipotesis sebagai berikut.

$$H_0 : \beta_j = 0$$

$$H_1 : \beta_j \neq 0 \text{ dimana } j = 1, 2, 3, \dots, p$$

Hipotesis diatas diuji dengan statistik uji:

$$W = \frac{\hat{\beta}_j}{SE(\hat{\beta}_j)} \quad (2.10)$$

Jika ditetapkan tingkat signifikansi  $\alpha$  maka daerah penolakan : Tolak jika  $W > Z_{\alpha/2}$

Statistik uji W tersebut juga disebut sebagai statistika uji Wald dengan  $SE(\hat{\beta}_j)$  adalah taksiran standart *error* parameter.

### 2.3.3 Uji Kesesuaian Model

Pengujian ini dilakukan untuk menguji apakah model yang dihasilkan berdasarkan regresi logistik multivariat/serentak sudah layak. Pengujian ini menggunakan statistik uji Hosmer dan Lemeshow (Hosmer & Lemeshow, 2000) dengan hipotesis yang digunakan adalah sebagai berikut.

$H_0$  : Model sesuai.

$H_1$  : Model tidak sesuai.

Hipotesis diatas duji dengan statistik uji :

$$\hat{C} = \sum_{k=1}^g \frac{(o_k - n'_k \bar{\pi}_k)^2}{n'_k \bar{\pi}_k (1 - \bar{\pi}_k)} \quad (2.11)$$

Jika ditetapkan tingkat signifikansi  $\alpha$  maka daerah penolakan:

Tolak  $H_0$  jika  $\hat{C} > \chi^2_{(g-2,\alpha)}$

Dimana,

$o_k$  : Observasi pada grup ke- $k$

$\bar{\pi}_k$  : Rata-rata taksiran peluang

$g$  : Jumlah grup (kombinasi kategori dalam model serentak)

$n'_k$  : Banyak observasi pada grup ke- $k$

$g$  : Banyaknya kategori semua variabel prediktor.

### 2.3.4 Interpretasi Parameter

Dilakukan interpretasi untuk mengetahui hubungan lebih jauh mengenai hubungan antara variabel respon dan variabel prediktor, maka interpretasi koefisien parameter menggunakan *Odds Ratio*. (Agresti, 2002)

Nilai *odds ratio* dari variabel respon diantara pengamatan dengan  $x=1$  adalah  $\frac{\pi(1)}{1-\pi(1)}$ , sedangkan jika  $x=0$  maka nilai *odds*

**Tabel 2.2** Nilai Model Regresi Logistic Biner

Variabel respon (Y)	Variabel prediktor (X)	
	x=1	x=0
y=1	$\pi(1) = \frac{e^{\beta_0 + \beta_1}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1}}$	$\pi(0) = \frac{e^{\beta_0}}{1 + e^{\beta_0}}$
y=0	$1 - \pi(1) = \frac{1}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1}}$	$1 - \pi(0) = \frac{1}{1 + e^{\beta_0}}$

$\frac{\pi(0)}{1 - \pi(0)}$ . *Odds ratio* yang dilambangkan dengan *OR* didefinisikan

sebagai *odds ratio* untuk x=1 terhadap odds untuk x=0 dan dapat dituliskan dalam persamaan sebaik berikut.

$$OR = \frac{\pi(1) / [1 - \pi(1)]}{\pi(0) / [1 - \pi(0)]} \quad (2.12)$$

Kemudian disubtitusikan dengan model regresi logistik Tabel 2.2, maka didapatkan persamaan *OR* sebagai berikut.

$$OR = \frac{\left( \frac{e^{\beta_0 + \beta_1}}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1}} \right) / \left( \frac{1}{1 + e^{\beta_0 + \beta_1}} \right)}{\left( \frac{e^{\beta_0}}{1 + e^{\beta_0}} \right) / \left( \frac{1}{1 + e^{\beta_0}} \right)}$$

$$OR = \frac{e^{\beta_0 + \beta_1}}{e^{\beta_0}} \quad (2.13)$$

$$OR = e^{(\beta_0 + \beta_1) - \beta_0}$$

$$OR = e^{\beta_1}$$

### 2.3.5 Ketepatan Klasifikasi

Evaluasi prosedur klasifikasi adalah suatu evaluasi yang melihat peluang kesalahan klasifikasi yang dilakukan oleh suatu fungsi klasifikasi. Ukuran yang dipakai adalah *apparent error rate(APER)*. Nilai APER menyatakan nilai proporsi sampel salah diklasifikasikan oleh fungsi klasifikasi(Hosmer & Lemeshow, 2000).

Nilai APER dapat dihitung berdasarkan Tabel 2.3 yang berisikan ketepatan klasifikasi antara nilai observasi dengan prediksinya.

**Tabel 2.3 Perhitungan Ketepatan Klasifikasi**

Hasil Observasi	Prediksi	
	Positive	Negative
Positive	True Positive (TP)	False Positive (FP)
Negative	False Negative (FN)	True Negative (TN)

Berdasarkan Tabel 2.3 untuk mengetahui nilai APER menggunakan rumus berikut.

$$APER = \frac{FP + FN}{TP + FP + FN + TN} \times 100\% \quad (2.14)$$

Ketepatan klasifikasi = 100% - APER

Keterangan:

TP : Jumlah observasi positif diklasifikasikan positif

FP : Jumlah observasi positif diklasifikasikan negatif

FN : Jumlah observasi negatif diklasifikasikan positif

TN : Jumlah observasi negatif diklasifikasikan negatif

## 2.4 Stroke

Stroke adalah gangguan fungsi saraf yang disebabkan oleh gangguan aliran darah dalam otak yang dapat timbul secara mendadak dalam beberapa detik atau secara cepat dalam beberapa jam dengan gejala atau tanda sesuai daerah yang terganggu. Kurangnya aliran darah dan oksigen dapat merusakkan dan mematikan sel – sel saraf di otak sehingga menyebabkan kelumpuhan anggota gerak, gangguan bicara, dan penurunan kesadaran (Sudarsini, 2017).

Menurut Pinzon (2010) stroke didefinisikan sebagai deficit (gangguan) fungsi sistem saraf yang terjadi mendadak dan disebabkan oleh gangguan peredaran darah otak. Stroke terjadi akibat gangguan pembuluh darah di otak. Gangguan peredaran darah otak dapat berupa tersumbatnya pembuluh darah otak atau pecahnya pembuluh darah di otak.

## **2.5 Jenis Stroke**

Stroke terbagi menjadi 2 macam jenis stroke, yaitu sebagai berikut.

### **1. Stroke Iskemik**

Stroke iskemik yaitu tersumbatnya pembuluh darah yang menyebabkan aliran darah ke otak sebagian atau keseluruhan berhenti. 80% stroke iskemik. Stroke iskemik bisa terjadi karena proses terbentuknya thrombus yang membuat penggumpalan, tertutupnya pembuluh arteri oleh bekuan darah, berkurangnya aliran darah ke seluruh bagian tubuh karena adanya gangguan denyut jantung (Sudarsini, 2017).

### **2. Stroke hemoragik**

Stroke hemoragik adalah pecahnya pembuluh darah di otak menyebabkan keluarnya darah ke jaringan parenkim otak. Pendarahan tersebut menyebabkan gangguan serabut saraf otak melalui penekanan struktur otak dan juga oleh hematom yang menyebabkan iskemia pada jaringan sekitarnya. Peningkatan tekanan intrakranial pada gilirannya akan menimbulkan herniasi jaringan otak dan menekan batang otak (Pinzon, 2010).

## **2.6 Faktor Penyebab Stroke**

Berikut ini merupakan faktor-faktor yang diduga dapat menyebabkan timbulnya penyakit stroke.

### **1. Faktor Jenis Kelamin**

Menurut pinzon (2010), stroke yang berjenis hemoragik yang paling banyak atau yang lebih sering terjadi pada jenis kelamin wanita dibandingkan pada jenis kelamin laki – laki.

### **2. Faktor Usia**

Semakin tua usia seseorang akan semakin mudah dalam terserang penyakit stroke. Stroke dapat terjadi pada semua usia, namun lebih dari 70% kasus stroke terjadi pada usia di atas 65 tahun (Pinzon, 2010).

### **3. Faktor Hipertensi**

Hipertensi merupakan faktor resiko stroke dan penyakit jantung koroner yang paling konsisten dan penting. Hipertensi meningkatkan resiko stroke sebanyak 2-4 kali lipat tanpa tergantung oleh faktor resiko lainnya (Pinzon, 2010)

### **4. Faktor Diabetes Mellitus**

Diabetes mellitus merupakan penyakit kencing manis yang diketahui sebagai suatu penyakit yang disebabkan oleh adanya gangguan menahun terutama pada system metabolism karbohidrat, lemak, dan juga protein dalam tubuh (Lanywatay, 2001).

### **5. Faktor Merokok**

Berbagai penelitian menghubungkan kebiasaan merokok dengan peningkatan resiko stroke. Merokok memacu peningkatan kekentalan darah, pengerasan dinding pembuluh darah, dan penimbunan plak di dinding pembuluh darah. Merokok meningkatkan resiko stroke sampai dua kali lipat (Pinzon, 2010)

### **6. Faktor Riwayat Keluarga**

Keluarga yang mempunyai riwayat stroke memiliki kemungkinan dapat meningkatkan seseorang dalam terserangnya penyakit stroke.

### **7. Faktor Kolesterol**

Kolesterol merupakan zat di dalam aliran darah di mana semakin tinggi kolesterol maka semakin besar pula kemungkinan dari kolesterol tersebut tertimbun pada dinding pembuluh darah. Hal ini menyebabkan saluran pembuluh darah menjadi lebih sempit sehingga mengganggu suplai darah ke otak. Inilah yang dapat menyebabkan terjadinya stroke (Usrin, 2013).

## **BAB III**

### **METODOLOGI PENELITIAN**

#### **3.1 Sumber Data**

Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah data sekunder. Data tersebut merupakan data yang di dapatkan dari rekam medis di RSUD Nganjuk pada periode Januari sampai Desember tahun 2017 dengan total sebanyak 110 pasien stroke. Pada penelitian ini terdapat dua variabel yaitu variabel respon dan variabel prediktor, variabel respon dibagi menjadi dua kategori yaitu hemoragik dan iskemik. Variabel prediktornya terdiri dari jenis kelamin, usia, status hipertensi, status diabetes mellitus, status merokok, riwayat stroke keluarga. Definisi operasional dan penjelasan hubungan dari variabel prediktor dengan variabel respon pada penelitian ini sebagai berikut.

##### **1. Jenis Kelamin**

Jenis kelamin dibedakan menjadi dua yaitu laki-laki dan perempuan, jenis kelamin di catat pada saat pasien stroke masuk rawat inap di RSUD Nganjuk.

##### **2. Usia**

Usia pasien stroke di catat pada saat pasien tersebut masuk rawat inap di RSUD Nganjuk.

##### **3. Status Hipertensi**

Di dunia pengobatan modern, yang menjadi standar saat mendiagnosis hipertensi adalah tingkat tekanan darah. Seseorang didiagnosis menderita penyakit hipertensi jika tekanan darahnya lebih dari 140/90 mmHg dalam dua kali pertemuan (Jae-kwang, 2014).

##### **4. Status Diabetes Mellitus**

Pasien stroke dengan nilai “kadar gula darah acak” lebih dari atau sama dengan 200 mg/dL dinyatakan mengidap diabetes mellitus, sedangkan jika nilai “kadar gula darah acak” kurang dari 200 mg/dL dinyatakan non diabetes mellitus. Kadar gula darah acak adalah hasil pemeriksaan glukosa pada suatu hari tanpa memperhatikan waktu terakhir (Aulia, 2014).

## 5. Status Merokok

Seseorang dikatakan perokok jika seseorang telah merokok selama 5 tahun terakhir tanpa berhenti dan setiap hari minimal menghisap 10 batang rokok, Sedangkan orang dikatakan tidak merokok bila seseorang selamanya tidak merokok atau sesekali merokok 1-2 batang atau perokok yang telah berhenti lebih dari 5 tahun yang lalu (Budiarto, 2002).

## 6. Riwayat Stroke Keluarga

Pasien penderita stroke dapat dikatakan mempunyai riwayat stroke di keluarga jika orangtua dari pasien sedang mengalami stroke ataupun pernah menderita stroke.

## 7. Kolesterol

Pasien dengan total kolesterol kurang dari 200 mg/dL dikatakan tidak mengidap hiperkolesterol (non hiperkolesterol). Apabila total kolesterol pasien lebih dari atau samadengan 200 mg/dL dinyatakan mengidap hiperkolesterol.

### 3.2 Variabel Penelitian

Variabel yang digunakan pada penelitian ini dapat dilihat pada Tabel 3.1 sebagai berikut.

**Tabel 3.1** Variabel Penelitian

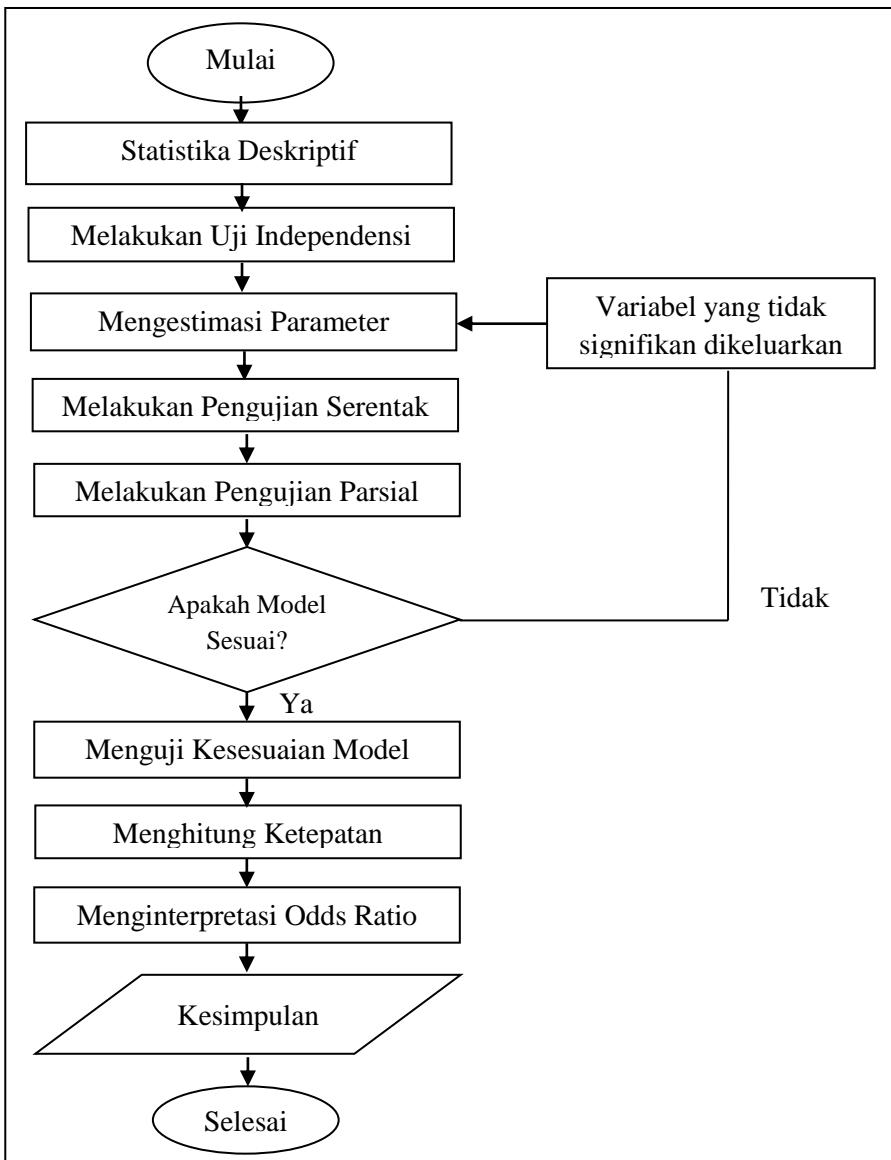
Variabel	Keterangan	Skala Data	Kategori
Y	Jenis Stroke	Nominal	[0] Hemoragik (Tidak mengalami penyumbatan pembuluh darah di otak) [1] Iskemik (Penyumbatan pembuluh darah di otak)
X1	Jenis Kelamin	Nominal	[0] Laki-Laki [1] Perempuan
X2	Usia	Nominal	[0] <= 59 Tahun [1] > 59 Tahun
X3	Status Hipertensi	Nominal	[0] Tidak [1] Ya
X4	Diabetes Mellitus	Nominal	[0] Tidak [1] Ya
X5	Status Merokok	Nominal	[0] Tidak [1] Ya
X6	Riwayat Stroke Keluarga	Nominal	[0] Tidak [1] Ya
X7	Kolesterol	Nominal	[0] Tidak [1] Ya

### 3.3 Langkah Analisis

Langkah analisis yang digunakan pada penelitian ini adalah sebagai berikut

1. Mendeskripsikan jumlah kasus stroke di RSUD Nganjuk pada tahun 2017 tiap faktor resikonya menggunakan tabel kontingensi.
2. Melakukan uji independensi antara variabel respon dan prediktor
3. Menaksir parameter model regresi logistik biner.
4. Menguji signifikansi parameter secara serentak
5. Menguji signifikansi parameter secara parsial.
6. Menguji kesesuaian model regresi biner.
7. Menganalisis ketepatan klasifikasi.
8. Menginterpretasikan dan menganalisis hasil pengujian.
9. Melakukan penarikan kesimpulan.

Diagram alir penelitian sebagaimana yang terdapat pada langkah analisis diatas yang di gambarkan pada gambar 3.1.



Gambar 3.1 Diagram Alir

## **BAB IV** **ANALISIS DAN PEMBAHASAN**

### **4.1 Karakteristik Data Pasien Stroke di RSUD Nganjuk Periode Januari 2017 – Desember 2017**

Karakteristik data pasien stroke dianalisis dengan statistika deskriptif yaitu menggunakan tabel kontingensi. Tabel kontingensi digunakan karena variabel prediktor dan variabel respon pada penelitian ini berupa kategorik.

#### **4.1.1 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Jenis Kelamin**

Jumlah pasien stroke berdasarkan jenisnya ditinjau dari jenis kelamin dapat dilihat pada Lampiran 2. Hasil analisis tabel kontingensi disajikan pada Tabel 4.1

**Tabel 4.1** Tabel Kontingensi Berdasarkan Jenis Kelamin

Jenis Kelamin	Jenis Stroke		Total
	Hemoragik	Iskemik	
Laki-Laki	38	30	68
	34,54%	27,27%	61,81%
Perempuan	24	18	42
	21,81%	16,36%	38,18%
Total	62	48	110
	56,36%	43,63%	100%

Tabel 4.1 menunjukkan bahwa 61,81% pasien laki – laki terserang penyakit stroke dengan jenis stroke hemoragik. Hal tersebut menunjukkan bahwa mayoritas pasien stroke yang ada di RSUD Nganjuk adalah laki – laki dengan jenis stroke hemoragik.

#### **4.1.2 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Usia**

Berikut ini adalah jumlah pasien stroke berdasarkan jenisnya ditinjau dari usia dapat dilihat pada Lampiran 3. Hasil analisis tabel kontingensi disajikan pada Tabel 4.2

Tabel 4.2 menunjukkan bahwa dari 110 pasien stroke di RSUD Nganjuk sebanyak 59,10% pasien yang usianya  $> 59$  dan sebanyak 40,90% pasien yang usianya  $\leq 59$ . Hal tersebut

menunjukkan bahwa mayoritas pasien stroke yang ada di RSUD Nganjuk terserang stroke pada usia lebih dari 59 tahun.

**Tabel 4.2** Tabel Kontingensi Berdarkan Usia

Usia	Jenis Stroke		Total
	Hemoragik	Iskemik	
≤ 59	23 20,90%	22 20%	45 40,90%
>59	39 35,45%	26 23,63%	65 59,10%
Total	62 56,36%	48 43,63%	110 100%

#### 4.1.3 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Status Hipertensi

Berikut ini adalah jumlah pasien stroke berdasarkan jenisnya ditinjau dari status hipertensi dapat dilihat pada Lampiran 4. Hasil analisis tabel kontingensi disajikan pada Tabel 4.3

**Tabel 4.3** Tabel Kontingensi Berdarkan Status Hipertensi

Hipertensi	Jenis Stroke		Total
	Hemoragik	Iskemik	
Tidak	7 6,36%	13 11,81%	20 18,18%
Ya	55 50%	35 31,81%	90 81,81%
Total	62 56,36%	48 43,63%	110 100%

Tabel 4.3 menunjukkan bahwa dari 110 pasien stroke di RSUD Nganjuk sebanyak 81,81% pasien yang mempunyai hipertensi. Hal tersebut menunjukkan bahwa mayoritas pasien stroke yang ada di RSUD Nganjuk mempunyai hipertensi

#### 4.1.4 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Diabetes Mellitus

Jumlah pasien stroke berdasarkan jenisnya ditinjau dari diabetes mellitus dapat dilihat pada Lampiran 5. Hasil analisis tabel kontingensi disajikan pada Tabel 4.4

Tabel 4.4 menunjukkan bahwa 60,90% dari 110 pasien tidak mempunyai riwayat penyakit diabetes mellitus. Hal tersebut menunjukkan bahwa mayoritas pasien stroke yang ada di RSUD Nganjuk tidak mempunyai riwayat penyakit diabetes mellitus.

**Tabel 4.4** Tabel Kontingensi Berdarkan Diabetes mellitus

Diabetes Mellitus	Jenis Stroke		Total
	Hemoragik	Iskemik	
Tidak	38	29	67
	34,54%	26,36%	60,90%
Ya	24	19	43
	21,81%	17,27%	39,09%
Total	62	48	110
	56,36%	43,63%	100%

#### 4.1.5 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Status Merokok

Jumlah pasien stroke berdasarkan jenisnya ditinjau dari status merokok dapat dilihat pada Lampiran 6. Hasil analisis tabel kontingensi disajikan pada Tabel 4.5

**Tabel 4.5** Tabel Kontingensi Berdasarkan Status Merokok

Status Merokok	Jenis Stroke		Total
	Hemoragik	Iskemik	
Tidak	38	40	78
	34,54%	36,36%	70,90%
Ya	24	8	32
	21,81%	7,27%	29,09%
Total	62	48	110
	56,36%	43,63%	100%

Tabel 4.5 menunjukkan bahwa sebanyak 70,90% pasien stroke tidak merokok dari 110 pasien stroke. Hal tersebut menunjukkan bahwa mayoritas pasien stroke yang ada di RSUD Nganjuk tidak merokok.

#### 4.1.6 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Riwayat Stroke Keluarga

Jumlah pasien stroke berdasarkan jenisnya ditinjau dari riwayat stroke keluarga dapat dilihat pada Lampiran 7.

Hasil analisis tabel kontingensi disajikan pada Tabel 4.6.

Tabel 4.6 menunjukkan bahwa 53,63% dari 100 pasien stroke tidak memiliki riwayat stroke keluarga. Hal tersebut menunjukkan bahwa mayoritas pasien stroke yang ada di RSUD Nganjuk tidak memiliki riwayat stroke keluarga.

**Tabel 4.6** Tabel Kontingensi Berdarkan Riwayat Stroke Keluarga

Riwayat Stroke Keluarga	Jenis Stroke		Total
	Hemoragik	Iskemik	
Tidak	27	32	59
	24,54%	29,09%	53,63%
Ya	35	16	51
	31,81%	14,54%	46,36%
Total	62	48	110
	56,36%	43,63%	100%

#### 4.1.7 Deskripsi Pasien Stroke Berdasarkan Kolesterol

Jumlah pasien stroke berdasarkan jenisnya ditinjau dari kolesterol dapat dilihat pada Lampiran 8. Hasil analisis tabel kontingensi disajikan pada Tabel 4.7

**Tabel 4.7** Tabel Kontingensi Berdarkan Kolesterol

Kolesterol	Jenis Stroke		Total
	Hemoragik	Iskemik	
Tidak	26	25	51
	31,81%	14,54%	46,36%
Ya	36	23	59
	24,54%	29,09%	53,63%
Total	62	48	110
	56,36%	43,63%	100%

Tabel 4.7 menunjukkan bahwa sebanyak 53,63% dari 100 pasien mempunyai riwayat kolesterol dan sebanyak 46,36% pasien tidak mempunyai riwayat kolesterol. Hal tersebut menunjukkan bahwa mayoritas pasien stroke yang ada di RSUD Nganjuk menderita kolesterol.

## 4.2 Pengujian Independensi Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke

Pengujian independensi digunakan untuk mengetahui hubungan antara variabel respon ( $Y$ ) yaitu stroke hemoragik dan stroke iskemik, sedangkan variabel prediktor yaitu jenis kelamin ( $X_1$ ), usia ( $X_2$ ), hipertensi ( $X_3$ ), diabetes mellitus ( $X_4$ ), merokok ( $X_5$ ), riwayat stroke keluarga ( $X_6$ ), Kolesterol ( $X_7$ ). Hipotesis yang digunakan dalam pengujian independensi adalah sebagai berikut.

$H_0$  : Tidak terdapat hubungan antara variabel  $Y$  dengan variabel  $X$

$H_1$  : Terdapat hubungan antara variabel  $Y$  dengan variabel  $X$

$H_0$  ditolak jika nilai chi-square lebih besar dari chi-square tabel dengan taraf signifikan sebesar 0,05 dan derajat bebas sebesar db. Hasil analisis pada lampiran 9 dengan menggunakan persamaan 2.2 sebagai berikut.

**Tabel 4.8** Pengujian Independensi Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke

Variabel	Keterangan	$\chi^2$	Db	$\chi_\alpha$	P-value	Keputusan
X1	Jenis Kelamin	0,017	1	3,841	0,897	Gagal Tolak $H_0$
X2	Usia	0,854	1	3,841	0,355	Gagal Tolak $H_0$
X3	Status Hipertensi	4,536	1	3,841	0,033	Tolak $H_0$
X4	Diabetes Mellitus	0,009	1	3,841	0,926	Gagal Tolak $H_0$
X5	Status Merokok	6,373	1	3,841	0,012	Tolak $H_0$
X6	Riwayat Stroke Keluarga	5,815	1	3,841	0,016	Tolak $H_0$
X7	Kolesterol	1,120	1	3,841	0,290	Gagal Tolak $H_0$

Tabel 4.8 menunjukkan bahwa keputusan menolak  $H_0$  terjadi pada variabel respon status hipertensi ( $X_3$ ), status merokok ( $X_4$ ) dan riwayat stroke keluarga ( $X_5$ ). Hal tersebut dikarenakan nilai *chi-square* lebih besar dari nilai *chi-square* tabel, selain itu *P-value* lebih kecil dari taraf signifikan. Variabel prediktor yang memiliki hubungan dengan variabel respon ( $Y$ ) yaitu status hipertensi ( $X_3$ ) status merokok ( $X_4$ ) dan riwayat stroke keluarga ( $X_5$ ).

### **4.3 Analisis Regresi Logistik Biner Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke**

Analisis regresi logistik biner pada data penelitian menggunakan variabel respon ( $Y$ ) yaitu stroke hemoragik dan stroke iskemik, sedangkan variabel prediktor yaitu jenis kelamin ( $X_1$ ), usia ( $X_2$ ), hipertensi ( $X_3$ ), diabetes mellitus ( $X_4$ ), merokok ( $X_5$ ), riwayat stroke keluarga ( $X_6$ ), Kolesterol ( $X_7$ ). Variabel respon yang memiliki hubungan dengan variabel prediktor yaitu status hipertensi ( $X_3$ ) status merokok ( $X_4$ ) dan riwayat stroke keluarga ( $X_5$ ). Pada estimasi parameter regresi logistik biner dilakukan pengujian parameter secara serentak dan pengujian parameter secara parsial dengan menggunakan seluruh variabel prediktor.

#### **4.3.1 Estimasi Parameter Regresi Logistik Biner Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke**

Estimasi parameter regresi logistik biner berdasarkan hasil pengujian independensi sehingga variabel yang digunakan pada analisis regresi logistik biner yaitu variabel respon ( $Y$ ) yaitu jenis stroke dengan variabel prediktor.

##### **a. Pengujian Parameter Regresi Logistik Biner Secara Serentak**

Pengujian signifikansi parameter secara serentak bertujuan untuk mengetahui secara bersama-sama apakah variabel prediktor berpengaruh terhadap model. Hipotesis uji signifikansi parameter secara serentak sebagai berikut dan hasil analisis ada di Lampiran 10.

- $H_0$  :  $\beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_7 = 0$  (Variabel prediktor tidak berpengaruh signifikan terhadap model)
- $H_1$  : Minimal ada satu  $\beta_i \neq 0$  dimana  $i = 1, 2, 3, \dots, 7$  (Minimal ada satu variabel prediktor yang berpengaruh signifikan terhadap model).

Berdasarkan Tabel 4.9 menunjukkan bahwa nilai *chi-square* sebesar 17,658 dimana nilai tersebut lebih besar dari *chi-square* tabel. Selain itu didapatkan pula *P-value* sebesar 0,001 yang berarti *P-value* lebih kecil dari taraf signifikan sehingga dapat diputuskan menolak  $H_0$ . Hal ini menunjukkan bahwa minimal ada satu variabel prediktor yang berpengaruh signifikan terhadap model sehingga dilanjutkan ke uji parsial.

**Tabel 4.9** Pengujian Serentak Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke

		$\chi^2$	df	Sig.
Step 1	Step	19,429	7	0,007
	Block	19,429	7	0,007
	Model	19,429	7	0,007
Step 2	Step	-0,206	1	0,650
	Block	19,223	6	0,004
	Model	19,223	6	0,004
Step 3	Step	-0,283	1	0,595
	Block	18,940	5	0,002
	Model	18,940	5	0,002
Step 4	Step	-0,280	1	0,597
	Block	18,660	4	0,001
	Model	18,660	4	0,001
Step 5	Step	-1,002	1	0,317
	Block	17,658	3	0,001
	Model	17,658	3	0,001

**b. Pengujian Signifikansi Parameter Regresi Logistik Biner Secara Parsial**

Pengujian signifikansi secara parsial digunakan untuk mengetahui variabel prediktor yang berpengaruh terhadap model dengan hipotesis sebagai berikut.

Hipotesis:

$H_0 : \beta_i = 0$  (variabel ke- $i$  tidak berpengaruh signifikan terhadap model)

$H_1 : \beta_i \neq 0$  (variabel ke- $i$  berpengaruh signifikan terhadap model) dimana  $i = 1, 2, \dots, 7$ .

$H_0$  ditolak jika nilai *Wald* lebih besar dari *chi-square* table dengan taraf signifikan 0,05 maka hasil analisis secara lengkap di tampilkan di Lampiran 11. Berikut ini menunjukkan 3 variabel yang berpengaruh signifikan pada table 4.10.

**Tabel 4.10** Uji Signifikansi Parameter Secara Parsial Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke

Variabel	B	Wald	Df	Pvalue	Keputusan
X3 Hipertensi	1,449	6,041	1	0,014	Tolak $H_0$
X5 Status Merokok	1,156	5,452	1	0,020	Tolak $H_0$
X6 Riwayat Stroke Keluarga	0,981	5,149	1	0,023	Tolak $H_0$
Constant	-1,898	13,813	1	0,000	

Tabel 4.11 menunjukkan bahwa variabel hipertensi, status merokok dan riwayat stroke keluarga berpengaruh signifikan terhadap model karena nilai *Wald* lebih kecil dari nilai *chi-square* tabel serta *P-value* lebih kecil dari taraf signifikan.

Berdasarkan pada hasil pengujian signifikansi parameter secara parsial, maka dapat diketahui variabel yang masuk dalam model sehingga didapatkan fungsi logit sesuai lampiran 11 yaitu sebagai berikut.

$$g(x) = -1,898 + 1,449x_1 + 1,156x_2 + 0,981x_3$$

$$\pi(x) = \frac{e^{-1,898+1,449x_1+1,156x_2+0,981x_3}}{1 + e^{-1,898+1,449x_1+1,156x_2+0,981x_3}}$$

$$= 0,910$$

Dari perhitungan diatas didapatkan nilai peluang terkena penyakit stroke jenis iskemik sebesar 0,910, ini menunjukkan bahwa seseorang yang mempunyai riwayat hipertensi, merokok dan mempunyai riwayat stroke keluarga berpeluang terkena penyakit stroke jenis iskemik di RSUD Nganjuk sebesar 0,910

dibandingkan dengan pasien yang tidak mempunyai riwayat hipertensi, tidak merokok dan tidak mempunyai riwayat stroke keluarga berpeluang terkena penyakit stroke jenis iskemik di RSUD Nganjuk sebesar 0,090. Contoh lain dengan perhitungan diatas jika seseorang mempunyai riwayat hipertensi tetapi tidak merokok dan tidak mempunyai riwayat stroke keluarga maka peluang seseorang terkena penyakit stroke iskemik sebesar 0,389 lebih kecil dibandingkan peluang seseorang tidak terkena stroke yaitu sebesar 0,611.

#### **4.3.2 Kesesuaian Model Regresi Logistik Biner Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke**

Uji kesesuaian model digunakan untuk mengetahui apakah model yang terbentuk telah sesuai. Berikut adalah hipotesis dari pengujian kesesuaian model dan hasil analisis ada di Lampiran 12.

Hipotesis :

$H_0$  : Model sesuai (tidak ada perbedaan yang nyata antara hasil observasi dengan kemungkinan hasil prediksi model)

$H_1$  : Model tidak sesuai (ada perbedaan yang nyata antara hasil observasi dengan kemungkinan hasil prediksi model)

**Tabel 4.11 Uji Kesesuaian Model Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi**

Variabel	Jenis Stroke		
	$\chi^2$	df	Pvalue
Step 5	0,551	4	0,968

Tabel 4.11 diketahui bahwa dengan menggunakan taraf signifikan ( $\alpha$ ) sebesar 0,05 diperoleh  $P\text{-value}$  sebesar 0,986 yang berarti  $P\text{-value}$  lebih besar dari ( $\alpha$ ). Sehingga dapat diputuskan gagal menolak  $H_0$ . Hal ini menunjukkan bahwa model telah sesuai atau tidak ada perbedaan yang signifikan antara hasil observasi dengan kemungkinan hasil prediksi model.

#### **4.3.3 Interpretasi Parameter Faktor – Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke**

Interpretasi parameter dilakukan untuk mengetahui hubungan lebih jauh mengenai hubungan antara variabel respon

dan variabel prediktor, maka interpretasi koefisien parameter menggunakan *Odds Ratio* dan hasil analisis ada di Lampiran 11.

**Tabel 4.12 Odds Ratio**

Variabel	Exp (B)
Hipertensi	4,258
Status Merokok	3,178
Riwayat Stroke Keluarga	2,666
Constant	0,150

Interpretasi dari nilai odds ratio berdasarkan table diatas adalah sebagai berikut.

1. Pasien yang mempunyai riwayat hipertensi memiliki resiko terkena stroke berjenis iskemik sebesar 4,258 kali dibandingkan dengan pasien yang tidak mempunyai riwayat hipertensi.
2. Pasien yang merokok memiliki resiko terkena stroke berjenis iskemik sebesar 3,178 kali dibandingkan pasien yang tidak merokok.
3. Pasien yang mempunyai riwayat stroke keluarga beresiko terkena stroke berjenis iskemik sebesar 2,666 kali dibandingkan pasien yang tidak mempunyai riwayat stroke keluarga.

#### **4.4 Analisis Ketepatan Klasifikasi Model Regresi Logistik Biner Pada Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Jenis Stroke**

Analisis ketepatan klasifikasi berguna untuk mengetahui proporsi kasus yang tepat diklasifikasikan melalui model regresi logistik. Hasil analisis ketepatan klasifikasi pada lampiran 13 dan disajikan dalam tabel 4.13

**Tabel 4.13 Klasifikasi Kasus Stroke Iskemik**

Observasi	Prediksi		Total
	Hemoragik	Iskemik	
Hemoragik	42	20	62
Iskemik	18	30	48
Total	60	50	110

Berdasarkan hasil diatas presentase ketepatan klasifikasi adalah sebagai berikut.

$$APER = \frac{20+18}{42+20+18+30} \times 100\% = 0,345\%$$

$$\text{Ketepatan Klasifikasi : } 100\% - 0,345\% = 65,5\%$$

*Halaman ini Sengaja Dikosongkan*

## **BAB V**

### **KESIMPULAN DAN SARAN**

#### **5.1 Kesimpulan**

Berdasarkan hasil analisis yang dtelah dilakukan didapatkan kesimpulan sebagai berikut.

1. Jenis stroke di RSUD Nganjuk yang paling banyak adalah stroke hemoragik yaitu 56,36% dari 110 pasien stroke.
2. Model logit dari faktor-faktor yang mempengaruhi penyumbatan pembuluh darah di otak pada penderita stroke didapatkan yaitu  $g(x) = 1,898 + 1,449x_1 + 1,156x_2 + 0,981x_3$ .

#### **5.2 Saran**

Saran yang dapat diberikan pada penelitian ini sebaiknya masyarakat nganjuk lebih berhati-hati jika memiliki penyakit hipertensi karena penyakit tersebut dapat memicu terjadinya stroke dan selain itu bagi yang merokok untuk segera berhenti merokok untuk mencegah dan meminimalisir resiko terjadinya stroke.

*Halaman ini Sengaja Dikosongkan*

## **DAFTAR PUSTAKA**

- Agresti, Alan. (2002). *Categorical Data Analysis*. John Wiley & Sons. Canada : Inc. Canada.
- Aulia, Asmi. Z. (2014). *Pemodelan Kasus Stroke Berdasarkan Jenisnya Menggunakan Analisis Regresi Logistik Biner di Rumah Sakit Umum Haji Surabaya*. Surabaya : Fakultas Vokasi Institut Teknologi Sepuluh Nopember.
- Budiarto, Eko. (2002). *Metodologi Penelitian Kedokteran*. Jakarta: Buku Kedokteran EGC.
- Burhanuddin, M., Wahiduddin, dan Jumriani. (2013). *Faktor Risiko Kejadian Stroke pada Dewasa Awal (18-40 Tahun) di Kota Makasar Tahun 2010-2012*.
- Hosmer, D. W., & Lemeshow, S. 2000. *Applied Logistic Regression*. Canada: John Wiley & Sons, Inc.
- Jae-Kwang, Sun. (2014). *Jus Detoks*. Jakarta Selatan: Noura Books.
- Junaidi, I. 2006. *Panduan praktis pencegahan dan pengobatan stroke*. Jakarta: PT. Bhuana Ilmu Populers.
- Kementrian RI. (2013). *Riset Kesehatan Dasar 2013*. Jakarta: Kemenkes RI.
- Lanywaty, Endang. (2001). *Diabetes Milletus*. Yogyakarta : Kanisius
- Pinzon, Rizaldy. (2010). *Awas Stroke*. Yogyakarta: Andi Offset.
- Sudarsini. (2017). Fisioterapi. Pakis, Malang : Gunung Samudera.
- Usrin, I. (2013). *Skripsi Pengaruh Hipertensi Terhadap Kejadian Stroke Iskemik Dan Stroke Hemoragik Di Ruang Neurologi Di Rumah Sakit Stroke Nasional (RSSN) Bukittinggi Tahun 2011*. Medan: Fakultas Kesehatan Masyarakat Universitas Sumatera Utara

*Halaman ini Sengaja Dikosongkan*

## LAMPIRAN

**Lampiran 1** Data Pasien Stroke RSUD Nganjuk Periode Januari – Desember 2017

No	Y	X1	X2	X3	X4	X5	X6	X7
1	1	0	0	0	1	0	1	1
2	0	0	0	0	1	0	1	1
3	0	1	1	0	1	0	1	1
4	0	1	1	0	1	0	0	0
5	0	1	0	0	0	0	0	0
6	1	0	0	1	1	1	1	1
7	1	0	1	1	1	0	0	0
8	0	0	1	0	1	1	1	1
9	1	1	1	1	1	0	0	0
10	0	1	0	0	0	1	0	0
11	1	1	0	1	1	0	1	1
12	0	1	1	0	0	0	1	1
13	0	0	0	0	1	1	1	1
14	0	0	0	0	1	0	1	1
15	0	1	1	0	0	1	1	1
16	0	1	1	1	1	0	0	0
17	0	1	0	0	1	0	0	0
18	0	1	1	0	1	1	1	1
19	0	0	1	1	1	0	1	1
20	0	0	1	0	0	0	1	1
21	0	1	1	1	0	1	1	1
22	0	1	0	0	1	0	0	0
23	0	1	0	0	1	1	1	1
24	0	1	1	0	1	0	1	1
25	0	0	1	0	0	1	1	1
N	N	N	N	N	N	N	N	N
N	N	N	N	N	N	N	N	N
110	1	0	0	1	0	0	0	0

Keterangan :

- Y = Jenis stroke
- X<sub>1</sub> = Jenis kelamin
- X<sub>2</sub> = Usia
- X<sub>3</sub> = Hipertensi
- X<sub>4</sub> = Diabetes milletus
- X<sub>5</sub> = Status merokok
- X<sub>6</sub> = Riwayat stroke keluarga
- X<sub>7</sub> = Kolesterol

**Lampiran 2** Tabel Kontingensi Jenis Kelamin

**Crosstab**

Count

		X1		Total
		laki-laki	perempuan	
Y	Hemoragik	38	24	62
	Iskemik	30	18	48
Total		68	42	110

**Lampiran 3** Tabel Kontingensi Usia

**Crosstab**

Count

		X2		Total
		<=59	>59	
Y	Hemoragik	23	39	62
	Iskemik	22	26	48
Total		45	65	110

**Lampiran 4** Tabel Kontingensi Hipertensi

**Crosstab**

Count

		X3		Total
		Tidak	Ya	
Y	Hemoragik	7	55	62
	Iskemik	13	35	48
Total		20	90	110

**Lampiran 5** Tabel Kontingensi Diabetes Mellitus

**Crosstab**

Count

		X4		Total
		Tidak	Ya	
Y	Hemoragik	38	24	62
	Iskemik	29	19	48
Total		67	43	110

**Lampiran 6** Tabel Kontingensi Status Merokok

**Crosstab**

Count

		X5		Total
		Tidak	Ya	
Y	Hemoragik	38	24	62
	Iskemik	40	8	48
Total		78	32	110

**Lampiran 7** Tabel Kontingensi Riwayat Stroke Keluarga**Crosstab**

Count

		X6		Total
		Tidak	Ya	
Y	Hemoragik	27	35	62
	Iskemik	32	16	48
Total		59	51	110

**Lampiran 8** Tabel Kontingensi Kolesterol**Crosstab**

Count

		X7		Total
		Tidak	Ya	
Y	Hemoragik	26	36	62
	Iskemik	25	23	48
Total		51	59	110

**Lampiran 9** Pengujian Independensi**Chi-Square Tests Jenis Kelamin\*Jenis Stroke**

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)	Exact Sig. (2-sided)	Exact Sig. (1-sided)
Pearson Chi-Square	,017 <sup>a</sup>	1	,897		
Continuity Correction <sup>b</sup>	,000	1	1,000		
Likelihood Ratio	,017	1	,897		

Fisher's Exact Test				1,000	,528
Linear-by-Linear Association	,017	1	,897		
N of Valid Cases	110				

- a. 0 cells (.0%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 18.33.
- b. Computed only for a 2x2 table

Chi-Square Tests Usia\*Jenis Stroke

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)	Exact Sig. (2-sided)	Exact Sig. (1-sided)
Pearson Chi-Square	.854 <sup>a</sup>	1	.355		
Continuity Correction <sup>b</sup>	.531	1	.466		
Likelihood Ratio	.853	1	.356		
Fisher's Exact Test				.435	.233
Linear-by-Linear Association	.846	1	.358		
N of Valid Cases	110				

- a. 0 cells (0.0%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 19.64.
- b. Computed only for a 2x2 table

**Chi-Square Tests Status Hipertensi\*Jenis Stroke**

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)	Exact Sig. (2-sided)	Exact Sig. (1-sided)
Pearson Chi-Square	4,536 <sup>a</sup>	1	,033		
Continuity Correction <sup>b</sup>	3,537	1	,060		
Likelihood Ratio	4,523	1	,033		
Fisher's Exact Test				,046	,030
Linear-by-Linear Association	4,495	1	,034		
N of Valid Cases	110				

a. 0 cells (.0%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 8.73.

b. Computed only for a 2x2 table

**Chi-Square Tests Diabetes Mellitus\*Jenis Stroke**

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)	Exact Sig. (2-sided)	Exact Sig. (1-sided)
Pearson Chi-Square	,009 <sup>a</sup>	1	,926		
Continuity Correction <sup>b</sup>	,000	1	1,000		
Likelihood Ratio	,009	1	,926		
Fisher's Exact Test				1,000	,541

Linear-by-Linear Association	,009	1	,926		
N of Valid Cases	110				

- a. 0 cells (.%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 18.76.
- b. Computed only for a 2x2 table

Chi-Square Tests Status Merokok\*Jenis Stroke

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)	Exact Sig. (2-sided)	Exact Sig. (1-sided)
Pearson Chi-Square	6,373 <sup>a</sup>	1		,012	
Continuity Correction <sup>b</sup>	5,349	1		,021	
Likelihood Ratio	6,637	1		,010	
Fisher's Exact Test				,019	,009
Linear-by-Linear Association	6,315	1		,012	
N of Valid Cases	110				

- a. 0 cells (.%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 13.96.
- b. Computed only for a 2x2 table

**Chi-Square Tests Riwayat Stroke Keluarga\*Jenis Stroke**

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)	Exact Sig. (2-sided)	Exact Sig. (1-sided)
Pearson Chi-Square	5,815 <sup>a</sup>	1	,016		
Continuity Correction <sup>b</sup>	4,922	1	,027		
Likelihood Ratio	5,890	1	,015		
Fisher's Exact Test				,021	,013
Linear-by-Linear Association	5,762	1	,016		
N of Valid Cases	110				

a. 0 cells (.0%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 22.25.

b. Computed only for a 2x2 table

**Chi-Square Tests Kolesterol\*Jenis Stroke**

	Value	df	Asymp. Sig. (2-sided)	Exact Sig. (2-sided)	Exact Sig. (1-sided)
Pearson Chi-Square	1,120 <sup>a</sup>	1	,290		
Continuity Correction <sup>b</sup>	,749	1	,387		
Likelihood Ratio	1,121	1	,290		
Fisher's Exact Test				,337	,193

Linear-by-Linear Association	1,110	1	,292		
N of Valid Cases	110				

a. 0 cells (.0%) have expected count less than 5. The minimum expected count is 22.25.

b. Computed only for a 2x2 table

#### Lampiran 10 Pengujian Parameter Secara Serentak

**Omnibus Tests of Model Coefficients**

		Chi-square	df	Sig.
Step 1	Step	19.429	7	.007
	Block	19.429	7	.007
	Model	19.429	7	.007
Step 2 <sup>a</sup>	Step	-.206	1	.650
	Block	19.223	6	.004
	Model	19.223	6	.004
Step 3 <sup>a</sup>	Step	-.283	1	.595
	Block	18.940	5	.002
	Model	18.940	5	.002
Step 4 <sup>a</sup>	Step	-.280	1	.597
	Block	18.660	4	.001
	Model	18.660	4	.001
Step 5 <sup>a</sup>	Step	-1.002	1	.317
	Block	17.658	3	.001
	Model	17.658	3	.001

a. A negative Chi-squares value indicates that the Chi-squares value has decreased from the previous step.

### Lampiran 11 Pengujian Parameter Secara Parsial

Variables in the Equation

	B	S.E.	Wald	df	Sig.	Exp(B)
Step 1 <sup>a</sup>	X1	-.430	.457	.886	1	.347
	X2	-.197	.432	.207	1	.649
	X3(1)	1.478	.628	5.540	1	.019
	X4	.264	.471	.315	1	.575
	X5(1)	1.213	.507	5.730	1	.017
	X6(1)	1.278	.568	5.066	1	.024
	X7	.290	.544	.285	1	.594
	Constant	-2.086	.831	6.296	1	.012
Step 2 <sup>a</sup>	X1	-.430	.456	.891	1	.345
	X3(1)	1.516	.621	5.964	1	.015
	X4	.249	.468	.282	1	.595
	X5(1)	1.231	.505	5.935	1	.015
	X6(1)	1.275	.569	5.023	1	.025
	X7	.302	.544	.307	1	.580
	Constant	-2.218	.783	8.021	1	.005
						.109
Step 3 <sup>a</sup>	X1	-.405	.452	.801	1	.371
	X3(1)	1.559	.613	6.475	1	.011
	X5(1)	1.234	.504	5.982	1	.014
	X6(1)	1.188	.542	4.810	1	.028
	X7	.285	.542	.276	1	.599
	Constant	-2.084	.734	8.063	1	.005
						.124

Step 4 <sup>a</sup>	X1	-.443	.447	.983	1	.321	.642
	X3(1)	1.580	.616	6.573	1	.010	4.856
	X5(1)	1.217	.502	5.878	1	.015	3.375
	X6(1)	1.023	.438	5.469	1	.019	2.783
	Constant	-1.817	.519	12.277	1	.000	.163
Step 5 <sup>a</sup>	X3(1)	1.449	.590	6.041	1	.014	4.258
	X5(1)	1.156	.495	5.452	1	.020	3.178
	X6(1)	.981	.432	5.149	1	.023	2.666
	Constant	-1.898	.511	13.813	1	.000	.150

a. Variable(s) entered on step 1: X1, X2, X3, X4, X5, X6, X7.

### Lampiran 12 Pengujian Kesesuaian Model

Hosmer and Lemeshow Test

Step	Chi-square	Df	Sig.
1	6.329	8	.610
2	4.906	8	.768
3	4.229	7	.753
4	3.350	7	.851
5	.551	4	.968

### Lampiran 13 Tabel Ketepatan Klasifikasi

Classification Table<sup>a</sup>

	Observed	Predicted		Percentage Correct	
		Y			
		Hemoragik	Iskemik		
Step 1	Y	46	16	74.2	
		24	24	50.0	

				63.6	
Step 2	Y	Hemoragik	46	16	74.2
		Iskemik	24	24	50.0
		Overall Percentage			63.6
Step 3	Y	Hemoragik	49	13	79.0
		Iskemik	27	21	43.8
		Overall Percentage			63.6
Step 4	Y	Hemoragik	49	13	79.0
		Iskemik	28	20	41.7
		Overall Percentage			62.7
Step 5	Y	Hemoragik	42	20	67.7
		Iskemik	18	30	62.5
		Overall Percentage			65.5

a. The cut value is .500

**Lampiran 14.** Surat Ijin Melakukan Penelitian**SURAT KETERANGAN**

Saya yang bertanda tangan dibawah ini menerangkan bahwa:

4. Mahasiswa Departemen Statistika Bisnis Fvokasi-ITS dengan identitas berikut:

Nama : William Atmajaya

NRP : 1061150000099

Telah mengambil data di instansi/perusahaan kami:

Nama Instansi : RSUD Nganjuk

Divis/Bagian : Rekam Medik

Data yang diambil pada tahun 2017 guna untuk keperluan Tugas Akhir/Final Project Semester Genap 2017/2018

5. Tidak keberatan/~~Keberatan~~ nama perusahaan dicantumkan dalam Tugas Akhir/ Final Project mahasiswa Statistika Bisnis yang akan disimpan di Perpustakaan ITS dan dibaca di lingkungan ITS
6. Tidak keberatan/~~Keberatan~~ bahwa hasil analisis data dari perusahaan dipublikasikan dalam E-jurnal ITS

Nganjuk, 14... Juli 2018



(Ardin Yulianty Afi, SE...)  
NIP. 1966091019801.2002



## Lampiran 15. Surat Keaslian Data

### SURAT PERNYATAAN

Saya yang bertanda tangan dibawah ini, mahasiswa Departemen Statistika Bisnis Fakultas Vokasi ITS:

Nama : William Atmajaya  
NRP : 1061150000099

Menyatakan bahwa data yang digunakan dalam Tugas Akhir ini merupakan data sekunder yang diambil di:

Nama Instansi : RSUD Nganjuk

Keterangan : Data rekam medik pasien stroke di RSUD Nganjuk

Surat pernyataan ini dibuat sebenarnya. Apabila terdapat pemalsuan data, maka siap menerima sanksi sesuai dengan peraturan yang berlaku.

Mengetahui,

Surabaya, 23... Mei 2018

Yang membuat pernyataan



(Andreas Yohanes Aci, SE.....)  
NIP. 19660910 198801 2002

William Atmajaya  
NRP. 1061150000099

Mengetahui,  
Dosen Pembimbing Tugas Akhir



Ir. Sri Pingit Wulandari, M.Si.  
NIP. 196206031987012001



## BIODATA PENULIS



Penulis bernama William Atmajaya atau yang kerap disapa Iyem ini lahir di Tulungagung pada tanggal 24 April 1997 sebagai anak kedua dari dua bersaudara. Penulis bertempat tinggal di Kabupaten Tulungagung, Kecamatan Sumbergempol, Desa Tambakrejo dan telah menempuh pendidikan dimulai dari TK Dharma Wanita 1 Tambakrejo, SDN 2 Tambakrejo, SMPN 1 Kedungwaru Tulungagung, SMAN 1 Kauman Tulungagung, dan saat ini melanjutkan studinya di Diploma III Statistika Bisnis Fakultas Vokasi ITS angkatan 2015 dengan julukan “*HEROES*”. Penulis gemar melakukan touring sepeda motor Honda CB. Segala kritik dan saran akan sangat diharapkan untuk perbaikan selanjutnya. Untuk informasi dan komunikasi lebih lanjut dengan penulis dapat dihubungi melalui nomer [081336935151](tel:081336935151) dan melalui email [wiliamatmajaya@gmail.com](mailto:wiliamatmajaya@gmail.com).

