

PEMODELAN FAKTOR RISIKO KEJADIAN HIPERTENSI DAN JANTUNG KORONER DI KOTA PADANG MENGGUNAKAN REGRESI LOGISTIK BIRESPON

NADYA PUTRI ALISYA, HAZMIRA YOZZA*, FERRA YANUAR

*Program Studi S1 Matematika,
Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam, Universitas Andalas,
Kampus UNAND Limau Manis Padang, Indonesia.
email : nadyalisya3011@gmail.com,hyozza@sci.unand.ac.id, ferrayanuar@sci.unand.ac.id*

Diterima 12 Juni 2021 Direvisi 22 Juni 2021 Dipublikasikan 26 Juli 2021

Abstrak. Hipertensi dan jantung koroner merupakan penyakit dengan angka kematian tertinggi di Indonesia. Kedua penyakit ini memiliki hubungan yang erat dan diduga disebabkan oleh faktor-faktor yang sama. Pada penelitian ini akan dianalisa faktor-faktor yang mempengaruhi kejadian hipertensi dan jantung koroner secara bersama di Kota Padang. Analisis dilakukan dengan analisis regresi logistik birespon. Data yang digunakan adalah data Riskesdas Provinsi Sumatera Barat tahun 2013. Penelitian ini menggunakan 7 variabel prediktor, yaitu usia, jenis kelamin, indeks massa tubuh (IMT), kebiasaan merokok, aktifitas fisik, konsumsi buah, dan konsumsi sayur. Analisis regresi logistik birespon dilakukan dengan pengujian signifikansi parameter secara parsial dan serentak. Hasil dari pengujian signifikansi parameter menunjukkan bahwa dari ketujuh variabel prediktor, hanya variabel usia yang berpengaruh secara signifikan terhadap kejadian hipertensi dan jantung koroner di Kota Padang.

Kata Kunci: Hipertensi, Jantung koroner, Regresi logistik birespon

1. Pendahuluan

Hipertensi dan jantung koroner merupakan penyakit yang berhubungan erat dan biasanya terjadi secara bersamaan atau biasa disebut komorbid. Dengan adanya kondisi ini maka dapat diduga bahwa faktor yang menyebabkan terjadinya hipertensi juga sekaligus menjadi penyebab jantung koroner. Berdasarkan data Kementerian Kesehatan tahun 2018, angka kematian akibat komplikasi hipertensi yang terkait masalah jantung bahkan dilaporkan lebih tinggi dibandingkan jenis komplikasi yang menargetkan organ tubuh lain. Penelitian sebelumnya dilakukan oleh Palilati [5] yang menyimpulkan bahwa faktor risiko jantung koroner adalah hiperkolesterol, merokok, obesitas, kurang olahraga, riwayat keluarga, stres, umur, dan jenis kelamin. Penelitian lain dilakukan oleh Rahajeng [6], menghasilkan kesimpulan bahwa

*Penulis Korespondensi

faktor risiko hipertensi adalah umur, pria, pendidikan rendah, kebiasaan merokok, konsumsi kafein yang berlebihan, konsumsi alkohol, kurang aktivitas fisik dan obesitas.

Pada penelitian ini akan dianalisa faktor risiko kejadian hipertensi dan jantung koroner secara bersama di kota Padang. Salah satu analisis statistika yang digunakan untuk melihat hubungan variabel respon dengan variabel-variabel prediktor adalah analisis regresi. Pada penelitian kali ini, terdapat dua variabel respon biner yaitu kejadian hipertensi dan jantung koroner, sehingga pendekatan model yang digunakan dalam penelitian ini adalah analisis regresi logistik birespon. Analisis regresi logistik birespon merupakan pengembangan dari analisis regresi logistik, dimana terdapat dua variabel respon biner dengan asumsi ada hubungan yang signifikan antar kedua variabel respon tersebut.

2. Landasan Teori

2.1. Analisis Regresi Logistik

Model regresi logistik yang variabel responnya terdiri dari dua kemungkinan nilai disebut dengan regresi logistik dikotomi atau biner. Kedua nilai tersebut mewakili muncul atau tidaknya suatu kejadian yang biasa diberi nilai 0 dan 1. Seringkali juga, kedua nilai tersebut menyatakan kejadian sukses dan gagal, dengan $P(\text{sukses}) = P(Y = 1) = \pi$ dan $P(\text{gagal}) = P(Y = 0) = 1 - \pi$. Untuk setiap pengamatan, variabel Y yang demikian dikatakan mengikuti distribusi Bernoulli [4].

Bentuk persamaan regresi logistik biner dengan k variabel prediktor adalah sebagai berikut :[3]

$$\pi(\mathbf{x}) = \frac{\exp(\beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_k x_k)}{1 + \exp(\beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_k x_k)} \quad (2.1)$$

dimana $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_k)$ adalah vektor variabel prediktor dan k adalah banyaknya variabel prediktor.

Interpretasi koefisien parameter dapat dilakukan dengan menggunakan nilai *odds ratio* yang bertujuan untuk mengetahui pengaruh antara variabel prediktor terhadap variabel respon. Misalkan terdapat model regresi logistik berikut

$$\frac{\pi_i}{1 - \pi_i} = \exp(\beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \dots + \beta_k X_{ki}) \quad (2.2)$$

Ruas kiri dari persamaan di atas merupakan perbandingan antara peluang berhasil π_i dengan peluang gagal $1 - \pi_i$ yang disebut *odds*. Perbandingan nilai *odds* antara dua individu biasanya diistilahkan dengan *odds ratio*.

2.2. Model Regresi Logistik Birespon

Model regresi logistik birespon adalah pengembangan dari model regresi logistik jika terdapat dua variabel respon biner, dengan asumsi ada hubungan yang signifikan antar variabel respon. Misalkan terdapat dua variabel respon (Y_1, Y_2) dimana Y_1 dan Y_2 bernilai 0 atau 1. Jika kedua variabel respon berkorelasi maka akan terdapat empat buah pasangan respon biner yang selanjutnya dapat dilabelkan dengan $(1, 1)$

untuk $Y_1 = 1$ dan $Y_2 = 1$, $(1, 0)$ untuk $Y_1 = 1$ dan $Y_2 = 0$, $(0, 1)$ untuk $Y_1 = 0$ dan $Y_2 = 1$, dan $(0, 0)$ untuk $Y_1 = 0$ dan $Y_2 = 0$.

Jika terdapat sebanyak k buah variabel prediktor X_1, X_2, \dots, X_k , maka nilai $\pi_1(\mathbf{x})$ dan $\pi_2(\mathbf{x})$ adalah model regresi logistik yang terkait dengan Y_1 dan Y_2 , yang dapat dinyatakan sebagai berikut [3].

$$\pi_1(\mathbf{x}) = \frac{\exp(\beta_{01} + \beta_{11}x_1 + \beta_{21}x_2 + \dots + \beta_{k1}x_k)}{1 + \exp(\beta_{01} + \beta_{11}x_1 + \beta_{21}x_2 + \dots + \beta_{k1}x_k)} \quad (2.3)$$

$$\pi_2(\mathbf{x}) = \frac{\exp(\beta_{02} + \beta_{12}x_1 + \beta_{22}x_2 + \dots + \beta_{k2}x_k)}{1 + \exp(\beta_{02} + \beta_{12}x_1 + \beta_{22}x_2 + \dots + \beta_{k2}x_k)} \quad (2.4)$$

Fungsi $\pi_j(\mathbf{x})$ merupakan suatu fungsi yang dapat digunakan untuk menentukan peluang kejadian sukses pada variabel respon Y_j atau dapat ditulis sebagai $\pi_j(\mathbf{x}) = P(Y_j = 1)$, dengan nilai probabilitas $0 \leq \pi_j(\mathbf{x}) \leq 1$. Model transformasi logit untuk $j = 1, 2$ adalah

$$g_j(\mathbf{x}) = \ln\left(\frac{\pi_j(\mathbf{x})}{1 - \pi_j(\mathbf{x})}\right) = \beta_{0j} + \beta_{1j}X_1 + \beta_{2j}X_2 + \dots + \beta_{kj}X_k \quad (2.5)$$

Dengan demikian model regresi logistik biner birespon dinyatakan oleh fungsi logit $g_1(\mathbf{x})$ dan $g_2(\mathbf{x})$ sebagai berikut.

$$g_1(\mathbf{x}) = \ln\left(\frac{\pi_1(\mathbf{x})}{1 - \pi_1(\mathbf{x})}\right) = \beta_{01} + \beta_{11}X_1 + \beta_{21}X_2 + \dots + \beta_{k1}X_k \quad (2.6)$$

$$g_2(\mathbf{x}) = \ln\left(\frac{\pi_2(\mathbf{x})}{1 - \pi_2(\mathbf{x})}\right) = \beta_{02} + \beta_{12}X_1 + \beta_{22}X_2 + \dots + \beta_{k2}X_k \quad (2.7)$$

dengan k adalah banyaknya variabel prediktor.

Lambang ψ merupakan nilai *odds ratio* yang menunjukkan bahwa terdapat hubungan antar variabel respon, di mana nilainya adalah sebagai berikut.

$$\psi = \frac{\pi_{11}\pi_{00}}{\pi_{10}\pi_{01}} \quad (2.8)$$

dengan $\psi \geq 0$ jika Y_1 dan Y_2 tidak saling bebas dan $\psi = 1$ jika Y_1 dan Y_2 saling bebas [1]. Selanjutnya $\ln(\psi) = \theta$ dengan $\theta = \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{x}$ dimana $\boldsymbol{\gamma}$ merupakan vektor parameter terikat. θ merupakan model transformasi *odds ratio* dimana

$$\begin{aligned} \ln \psi &= \ln \left(\frac{\pi_{11}\pi_{00}}{\pi_{10}\pi_{01}} \right) \\ \theta &= \ln \psi = \ln \left(\frac{\pi_{11}\pi_{00}}{\pi_{10}\pi_{01}} \right) \end{aligned}$$

Model transformasi *odds ratio* ini dinyatakan sebagai

$$\begin{aligned} \theta &= \ln \left(\frac{\pi_{11}\pi_{00}}{\pi_{10}\pi_{01}} \right) = \gamma_0 + \gamma_1x_1 + \dots + \gamma_kx_k \\ &= \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{x} \end{aligned} \quad (2.9)$$

Peluang π_{11} didefinisikan oleh π_1, π_2 , dan ψ sebagai

$$\pi_{11} = \begin{cases} \frac{1}{2}(\psi - 1)^{-1}(a - \sqrt{a^2 + b}) & ; \psi \neq 1 \\ \pi_1\pi_2 & ; \psi = 1 \end{cases} \quad (2.10)$$

dimana $a = 1 + (\pi_1 + \pi_2)(\psi - 1)$ dan $b = -4\psi(\psi - 1)\pi_1\pi_2$. Tiga peluang lain $\pi_{10}, \pi_{01}, \pi_{00}$ diperoleh dari peluang marjinal π_1, π_2 dan π_{11} sebagai berikut.

$$\begin{aligned}\pi_{10} &= \pi_1 - \pi_{11} \\ \pi_{01} &= \pi_2 - \pi_{11} \\ \pi_{00} &= 1 - \pi_{11} - \pi_{10} - \pi_{01}\end{aligned}$$

2.3. Pendugaan Parameter Regresi Logistik Birespon

Pendugaan parameter regresi logistik birespon dilakukan dengan menggunakan metode *Maximum Likelihood Estimation* (MLE). Metode ini dapat digunakan karena distribusi dari variabel acak binernya diketahui, yaitu berdistribusi binomial. Pendugaan parameter diperoleh dengan memaksimumkan fungsi *likelihood*. Secara umum, misalkan diberikan Y_1, Y_2, \dots, Y_n adalah variabel acak yang saling bebas dari populasi berdistribusi $f(\mathbf{y}, \boldsymbol{\theta})$, dimana $\boldsymbol{\theta}$ merupakan parameter yang akan ditaksir dan $\boldsymbol{\theta} = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$, maka fungsi *likelihood* $L(\boldsymbol{\theta}|\mathbf{y})$ didefinisikan sebagai berikut [1].

$$\begin{aligned}L(\boldsymbol{\theta}|\mathbf{y}) &= L(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k|y_1, y_2, \dots, y_n) \\ &= \prod_{i=1}^n p(y_i|\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)\end{aligned}\tag{2.11}$$

Penaksir MLE untuk $\boldsymbol{\theta}$ adalah nilai $\boldsymbol{\theta}$ yang memaksimumkan $L(\boldsymbol{\theta}|\mathbf{y})$ atau $\ln L(\boldsymbol{\theta}|\mathbf{y})$.

Pada data biner bivariat, dengan mengambil n sampel acak yang saling bebas, maka variabel acak biner bivariat (Y_{1i}, Y_{2i}) dimana $i = 1, 2, \dots, n$ akan identik dengan variabel acak bivariat $(Y_{11}, Y_{10}, Y_{01}, Y_{00})$ yang berdistribusi binomial dengan nilai peluang $\pi_{11}, \pi_{10}, \pi_{01}, \pi_{00}$. Fungsi *likelihood* dari variabel acak bivariat adalah sebagai berikut [2].

$$\begin{aligned}L(\boldsymbol{\beta}) &= \prod_{i=1}^n \pi(Y_{11} = y_{11i}, Y_{10} = y_{10i}, Y_{01} = y_{01i}, Y_{00} = y_{00i}) \\ &= \prod_{i=1}^n \pi^{y_{11i}} \pi^{y_{10i}} \pi^{y_{01i}} \pi^{y_{00i}}\end{aligned}\tag{2.12}$$

Selanjutnya dibentuk fungsi log-natural *likelihood*nya dengan me-logaritmanatural-kan fungsi *likelihood* di atas seperti berikut.

$$\begin{aligned}\ln L(\boldsymbol{\beta}) &= \ln \left(\prod_{i=1}^n \pi^{y_{11i}} \pi^{y_{10i}} \pi^{y_{01i}} \pi^{y_{00i}} \right) \\ &= \sum_{i=1}^n (y_{11i} \ln \pi_{11} + y_{10i} \ln \pi_{10} + y_{01i} \ln \pi_{01} + y_{00i} \ln \pi_{00})\end{aligned}\tag{2.13}$$

Penentuan nilai taksiran parameter $\boldsymbol{\beta}$ dilakukan dengan memaksimumkan fungsi log-natural *likelihood*nya, yaitu dengan menghitung turunan pertama dari fungsi log-natural *likelihood* kemudian disamakan nol. Turunan pertama dari fungsi log-

natural *likelihood* terhadap β adalah

$$\frac{\partial \ln L(\beta)}{\partial \beta} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{y_{11i}}{\pi_{11}} \frac{\partial \pi_{11}}{\partial \beta} + \frac{y_{10i}}{\pi_{10}} \frac{\partial \pi_{10}}{\partial \beta} + \frac{y_{01i}}{\pi_{01}} \frac{\partial \pi_{01}}{\partial \beta} + \frac{y_{00i}}{\pi_{00}} \frac{\partial \pi_{00}}{\partial \beta} \right) \quad (2.14)$$

Penduga untuk β tidak dapat diperoleh secara langsung, karena fungsi yang dihasilkan berbentuk implisit sehingga diperlukan metode iterasi Newton Raphson. Oleh karena itu, pada penelitian ini digunakan bantuan *software* R-studio versi 3.4.4 dengan package *vglm* dan *vgam* untuk memperoleh nilai penaksir parameter β .

2.4. Kejadian Hipertensi dan Jantung Koroner

Hipertensi dan jantung koroner merupakan penyakit yang berhubungan erat. Mereka sering terjadi bersama-sama sehingga dianggap sebagai komorbiditas (penyakit yang mungkin ada pada pasien yang sama). Berdasarkan data Kemenkes tahun 2018, angka kematian akibat komplikasi hipertensi yang terkait masalah jantung bahkan dilaporkan lebih tinggi dibandingkan jenis komplikasi yang menargetkan organ tubuh lain. Eratnya hubungan antara kedua penyakit ini juga disebabkan karena keduanya memiliki faktor risiko yang hampir sama, yaitu :

- (1) Usia.
- (2) Jenis Kelamin.
- (3) Indeks Massa Tubuh.
- (4) Kebiasaan Merokok.
- (5) Aktifitas Fisik.
- (6) Konsumsi Makanan Sehat.

3. Metode Penelitian

Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah data Riset Kesehatan Dasar di kota Padang tahun 2013. Data pada penelitian ini didapatkan dari Kementerian Kesehatan RI dengan kerangka sampel yang ditetapkan oleh Badan Pusat Statistik.

Peubah respon dalam penelitian ini adalah kejadian hipertensi dan jantung koroner di kota Padang tahun 2013. Peubah penyerta terkait dengan kejadian hipertensi dan jantung koroner yang digunakan dalam penelitian ini adalah usia (X_1), jenis kelamin (X_2), indeks masa tubuh (X_3), kebiasaan merokok (X_4), aktifitas fisik (X_5), konsumsi buah (X_6) dan konsumsi sayur (X_7).

Tahap-tahap yang dilakukan adalah :

- (1) Mendeskripsikan peubah penyerta (X) dan peubah respon (Y).
- (2) Menguji kebebasan antara dua peubah respon dengan statistik *Pearson Chi-Square*.
- (3) Melakukan uji signifikansi paramater secara parsial dan serentak.
- (4) Membentuk model regresi logistik birespon dan melakukan interpretasi terhadap model akhir.

4. Pembahasan

4.1. *Pengujian Signifikansi Parameter Secara Parsial*

Pengujian dilakukan dengan menggunakan uji *Likelihood Ratio Test* dengan bantuan aplikasi R-studio 3.4.4. Hasil pengujian signifikansi parameter secara parsial dapat dilihat pada Tabel 1.

Tabel 1. Pengujian Signifikansi Parameter Secara Parsial

Variabel	Kategori	Parameter	Koefisien	Wald	P-value	
Usia	Konstanta	β_{01}	-5,532	-12,704	$2e - 16$	
		β_{02}	-7,690	-7,067	$1,58e - 12$	
		γ_0	5,814	2,498	0,012	
	$X_1(1)$	β_{11}	1,568	9,045	$2e - 16$	
		β_{12}	1,651	3,911	$9,21e - 05$	
		γ_1	-1,172	-1,287	0,198	
	$X_1(2)$	β_{21}	0,592	3,495	0,0005	
		β_{22}	0,6116	1,453	0,146	
		γ_2	-0,643	-0,712	0,476	
<i>Likelihood Ratio Test</i> (G) = 18,273; df = 3						
Jenis Kelamin	Konstanta	β_{01}	-2,473	-7,817	$5,43e - 15$	
		β_{02}	-5,386	-6,082	$1,19e - 09$	
		γ_0	3,173	1,671	0,0948	
	X_2	β_{11}	-0,104	-0,507	0,612	
		β_{12}	0,510	0,963	0,336	
		γ_1	0,168	0,148	0,882	
<i>Likelihood Ratio Test</i> (G) = 2,31e - 13; df = 0						
IMT	Konstanta	β_{01}	-2,714	-7,080	$1,44e - 12$	
		β_{02}	-4,977	-5,080	$3,78e - 07$	
		γ_0	3,506	1,663	0,096	
	$X_3(1)$	β_{11}	0,044	0,288	0,773	
		β_{12}	0,194	0,495	0,620	
		γ_1	-0,033	-0,039	0,969	
	$X_3(2)$	β_{21}	0,015	0,100	0,920	
		β_{22}	0,059	0,150	0,881	
		γ_2	-0,026	-0,031	0,975	
<i>Likelihood Ratio Test</i> (G) = 7,897; df = 3						
Kebiasaan Merokok	Konstanta	β_{01}	-2,685	-9,769	$2e - 16$	
		β_{02}	-4,756	-6,952	$3,6e - 12$	
		γ_0	5,130	3,402	0,0006	
	$X_4(1)$	β_{11}	0,119	0,585	0,558	
		β_{12}	0,247	0,493	0,622	
		γ_1	-1,152	-1,099	0,272	
	$X_4(2)$	β_{21}	-0,053	-0,342	0,732	
		β_{22}	-0,093	-0,232	0,816	
		γ_2	-0,211	-0,238	0,811	
<i>Likelihood Ratio Test</i> (G) = 29,793; df = 3						
Aktifitas Fisik	Konstanta	β_{01}	-2,628	-11,458	$2e - 16$	
		β_{02}	-4,557	-7,939	$2,04e - 15$	
		γ_0	3,508	2,803	0,005	
	$X_5(1)$	β_{11}	-0,084	-0,692	0,489	
		β_{12}	0,391	1,064	0,287	
		γ_1	-0,467	-0,530	0,596	
	$X_5(2)$	β_{21}	0,292	0,516	0,606	
		β_{22}	-1,441	-0,870	0,384	
		γ_2	1,701	0,436	0,663	
	$X_5(3)$	β_{21}	-0,176	-0,494	0,621	
		β_{22}	0,865	0,828	0,408	
		γ_2	-1,060	-0,430	0,667	
	<i>Likelihood Ratio Test</i> (G) = 127,509; df = 6					

Tabel 1. Pengujian Signifikansi Parameter Secara Parsial

Variabel	Kategori	Parameter	Koefisien	Wald	<i>P-value</i>
Konsumsi Buah	Konstanta	β_{01}	-2,544	-10,761	$2e - 16$
		β_{02}	-4,342	-7,042	$1,9e - 12$
		γ_0	3,152	2,282	0,022
	$X_6(1)$	β_{11}	-0,133	-1,366	0,172
		β_{12}	-0,402	-1,467	0,142
		γ_1	0,614	0,935	0,350
	$X_6(2)$	β_{21}	0,122	0,311	0,756
		β_{22}	0,271	0,279	0,780
		γ_2	-0,522	-0,247	0,805
	$X_6(3)$	β_{21}	-0,044	-0,176	0,861
		β_{22}	-0,065	-0,102	0,919
		γ_2	0,151	0,108	0,914
<i>Likelihood Ratio Test</i> (G) = 6,126; df = 6					
Konsumsi Sayur	Konstanta	β_{01}	-2,533	-10,884	$2e - 16$
		β_{02}	-4,584	-7,903	$2,71e - 15$
		γ_0	3,445	2,746	0,006
	$X_7(1)$	β_{11}	-0,280	-2,926	0,003
		β_{12}	0,055	0,226	0,821
		γ_1	0,141	0,265	0,790
	$X_7(2)$	β_{21}	0,499	1,221	0,222
		β_{22}	-0,161	-0,145	0,885
		γ_2	-0,283	-0,116	0,908
	$X_7(3)$	β_{21}	-0,257	-0,986	0,324
		β_{22}	0,087	0,125	0,900
		γ_2	0,131	0,085	0,932
<i>Likelihood Ratio Test</i> (G) = 7,071; df = 6					

Berdasarkan Tabel 1 dengan menggunakan *Likelihood Ratio Test* dan statistik uji G dapat dilihat bahwa variabel jenis kelamin, imt, konsumsi buah dan konsumsi sayur tidak berpengaruh terhadap model karena nilai statistik uji G yang dihasilkan kecil dari nilai $\chi^2_{(0,05;df)}$ dengan derajat bebas masing-masing.

Variabel usia berpengaruh terhadap model karena memiliki nilai statistik uji G sebesar 18,273 yang lebih besar dari χ^2 tabel pada taraf nyata 0,05 dan derajat bebas 3 yaitu 7,815. Variabel kebiasaan merokok juga berpengaruh terhadap model karena memiliki nilai statistik uji G sebesar 29,793 yang lebih besar dari χ^2 tabel pada taraf nyata 0,05 dan derajat bebas 3 yaitu 7,815. Begitu juga dengan variabel aktifitas fisik yang berpengaruh terhadap model karena nilai statistik uji G yang dihasilkan yaitu 127,509 lebih besar dari nilai χ^2 tabel pada taraf nyata 0,05 dan derajat bebas 6 yaitu 12,592.

Pada uji *Wald*, variabel prediktor dikatakan signifikan atau berpengaruh terhadap variabel respon jika nilai statistik uji *Wald* yang dihasilkan lebih besar dari $\chi^2_{(0,05;1)} = 3,814$ atau nilai *p-value* lebih kecil dari 0,05. Berdasarkan hasil yang diperoleh pada tabel 1 hanya variabel usia yang memenuhi syarat statistik uji *Wald* sehingga dapat disimpulkan bahwa dari ketujuh variabel hanya variabel usia (X_1) yang berpengaruh terhadap kejadian hipertensi dan jantung koroner. Hasil dari pengujian secara parsial ini kemudian diambil untuk selanjutnya dilakukan pengujian signifikansi parameter secara serentak.

4.2. Pengujian Signifikansi Parameter Secara Serentak

Setelah dilakukan pengujian signifikansi parameter secara parsial, diperoleh bahwa hanya faktor risiko usia yang berpengaruh terhadap model. Selanjutnya dilakukan pengujian signifikansi parameter secara serentak untuk memperoleh model akhir regresi logistik birespon. Pengujian ini juga menggunakan uji *Likelihood Ratio Test* dengan bantuan aplikasi R-studio 3.4.4. Hasil pengujian signifikansi parameter secara parsial dapat dilihat pada Tabel 2.

Tabel 2. Pengujian Signifikansi Parameter Secara Serentak

Variabel	Kategori	Parameter	Koefisien	Wald	P-value
Usia	Konstanta	β_{01}	-5,532	-12,704	$2e - 16$
		β_{02}	-7,690	-7,067	$1,58e - 12$
		γ_0	5,814	2,498	0,012
	$X_1(1)$	β_{11}	1,568	9,045	$2e - 16$
		β_{12}	1,651	3,911	$9,21e - 05$
		γ_1	-1,172	-1,287	0,198
	$X_1(2)$	β_{21}	0,592	3,495	0,0005
		β_{22}	0,6116	1,453	0,146
		γ_2	-0,643	-0,712	0,476
	<i>Likelihood Ratio Test</i> (G) = 18,273; df = 3				

Pada pengujian signifikansi secara serentak diperoleh bahwa nilai statistik uji G sebesar 18,273 lebih besar dari nilai χ^2 tabel pada taraf nyata 0,05 dan derajat bebas 3 yaitu 7,815. Selanjutnya variabel usia dapat dimasukkan ke dalam model akhir.

Model akhir yang terbentuk adalah sebagai berikut.

Model logit 1 :

$$\begin{aligned} \ln \left(\frac{\pi_1(x)}{1 - \pi_1(x)} \right) &= \beta_{01} + \beta_{11}X_1(1) + \beta_{21}X_1(2) \\ &= -5,532 + 1,568X_1(1) + 0,592X_1(2) \end{aligned}$$

Model logit 2 :

$$\begin{aligned} \ln \left(\frac{\pi_2(x)}{1 - \pi_2(x)} \right) &= \beta_{02} + \beta_{12}X_1(1) + \beta_{22}X_1(2) \\ &= -7,690 + 1,651X_1(1) + 0,6116X_1(2) \end{aligned}$$

Model transformasi odds ratio :

$$\begin{aligned} \ln \left(\frac{\pi_{11}\pi_{00}}{\pi_{10}\pi_{01}} \right) &= \gamma_0 + \gamma_1X_1(1) + \gamma_2X_1(2) \\ &= 5,814 - 1,172X_1(1) - 0,643X_1(2) \end{aligned}$$

Bila dinyatakan dalam model peluang marginal maka diperoleh model sebagai berikut.

Model peluang marginal Y_1 :

$$\pi_1(x) = \frac{\exp(\beta_{01} + \beta_{11}X_1(1) + \beta_{21}X_1(2))}{1 + \exp(\beta_{01} + \beta_{11}X_1(1) + \beta_{21}X_1(2))}$$

$$= \frac{\exp(-5,532 + 1,568X_1(1) + 0,592X_1(2))}{1 + \exp(-5,532 + 1,568X_1(1) + 0,592X_1(2))}$$

Model peluang marjinal Y_2 :

$$\begin{aligned} \pi_2(x) &= \frac{\exp(\beta_{02} + \beta_{12}X_1(1) + \beta_{22}X_1(2))}{1 + \exp(\beta_{02} + \beta_{12}X_1(1) + \beta_{22}X_1(2))} \\ &= \frac{\exp(-7,690 + 1,651X_1(1) + 0,6116X_1(2))}{1 + \exp(-7,690 + 1,651X_1(1) + 0,6116X_1(2))} \end{aligned}$$

4.3. Interpretasi Model Regresi Logistik Birespon

Interpretasi model akhir dilakukan dengan menggunakan nilai *odds ratio* pada masing-masing persamaan. Nilai *odds ratio* dari masing-masing persamaan yang diperoleh adalah sebagai berikut.

Tabel 3. Nilai *Odds Ratio*

Variabel	Kategori	Parameter	Koefisien	<i>Odds Ratio</i>
Usia	Konstanta	β_{01}	-5,532	0.0039
		β_{02}	-7,690	0.0004
		γ_0	5,814	334.9563
	$X_1(1)$	β_{11}	1,568	4.7970
		β_{12}	1,651	5.2121
		γ_1	-1,172	0.3097
	$X_1(2)$	β_{21}	0,592	1.8076
		β_{22}	0,6116	1.8434
		γ_2	-0,643	0.5257

Berdasarkan model akhir yang diperoleh, diketahui bahwa faktor risiko usia yang berpengaruh terhadap kejadian hipertensi dan jantung koroner dengan kategori (0, 0) apabila tidak terjadi hipertensi dan tidak terjadi jantung koroner, (0, 1) apabila tidak terjadi hipertensi tetapi terjadi jantung koroner, (1, 0) apabila terjadi hipertensi tetapi tidak terjadi jantung koroner, dan (1, 1) apabila terjadi hipertensi dan jantung koroner.

Bentuk persamaan probabilitas regresi logistik birespon pada kategori (0, 1), jika $Y_1 = 0, Y_2 = 1$ sebagai berikut.

$$P(Y_1 = 0, Y_2 = 1) = \frac{\exp(-7,690 + 1,651X_1(1) + 0,6116X_1(2))}{1 + \exp(-7,690 + 1,651X_1(1) + 0,6116X_1(2))}$$

Interpretasi dari model regresi logistik birespon jika $Y_1 = 0, Y_2 = 1$ adalah jika faktor risiko usia berpengaruh terhadap kejadian tidak terjadi hipertensi dan terjadi jantung koroner maka berdasarkan nilai *odds ratio* disimpulkan bahwa jika responden berusia antara 45 sampai 64 tahun, maka risiko responden tersebut tidak mengalami hipertensi dan mengalami jantung koroner adalah sebesar 5,2121 kali dibandingkan responden yang berusia kurang dari 45 tahun. Jika responden berusia lebih dari 64 tahun, maka risiko responden tersebut tidak mengalami hipertensi dan mengalami jantung koroner adalah sebesar 1,8434 kali dibandingkan responden yang berusia kurang dari 45 tahun.

Bentuk persamaan probabilitas regresi logistik birespon pada kategori $(1, 0)$, jika $Y_1 = 1, Y_2 = 0$ sebagai berikut.

$$P(Y_1 = 1, Y_2 = 0) = \frac{\exp(-5,532 + 1,568X_1(1) + 0,592X_1(2))}{1 + \exp(-5,532 + 1,568X_1(1) + 0,592X_1(2))}$$

Interpretasi dari model regresi logistik birespon jika $Y_1 = 1, Y_2 = 0$ adalah jika faktor risiko usia berpengaruh terhadap kejadian terjadi hipertensi dan tidak terjadi jantung koroner, berdasarkan nilai *odds ratio* disimpulkan bahwa jika responden berusia antara 45 sampai 64 tahun, maka risiko responden tersebut mengalami hipertensi dan tidak mengalami jantung koroner adalah sebesar 4,7970 kali dibandingkan responden yang berusia kurang dari 45 tahun. Jika responden berusia lebih dari 64 tahun, maka risiko responden tersebut mengalami hipertensi dan tidak mengalami jantung koroner adalah sebesar 1,8076 kali dibandingkan responden yang berusia kurang dari 45 tahun.

Bentuk persamaan probabilitas regresi logistik birespon pada kategori $(1, 1)$, jika $Y_1 = 1, Y_2 = 1$ sebagai berikut.

$$P(Y_1 = 1, Y_2 = 1) = \frac{\exp(5,814 - 1,172X_1(1) - 0,643X_1(2))}{1 + \exp(5,814 - 1,172X_1(1) - 0,643X_1(2))}$$

Interpretasi dari model regresi logistik birespon jika $Y_1 = 1, Y_2 = 1$ adalah jika faktor risiko usia berpengaruh terhadap kejadian terjadi hipertensi dan jantung koroner, berdasarkan nilai *odds ratio* disimpulkan bahwa jika responden berusia antara 45 sampai 64 tahun, maka risiko responden tersebut mengalami hipertensi dan jantung koroner adalah sebesar 0,3097 kali dibandingkan responden yang berusia kurang dari 45 tahun. Jika responden berusia lebih dari 64 tahun, maka risiko responden tersebut mengalami hipertensi dan jantung koroner adalah sebesar 0,5257 kali dibandingkan responden yang berusia kurang dari 45 tahun.

5. Kesimpulan

Berdasarkan hasil penelitian diambil kesimpulan sebagai berikut

- (1) Dari tujuh faktor risiko yang diduga mempengaruhi kejadian hipertensi dan jantung koroner di kota Padang berdasarkan data riset kesehatan dasar 2013, diperoleh bahwa dengan menggunakan analisis regresi logistik birespon hanya faktor risiko usia (X_1) yang berpengaruh signifikan terhadap variabel respon.
- (2) Responden yang paling berisiko tidak mengalami hipertensi dan mengalami jantung koroner adalah responden yang berusia 45-64 tahun dengan nilai *odds ratio* sebesar 5,2121. Responden yang paling berisiko mengalami hipertensi dan tidak mengalami jantung koroner adalah responden yang berusia 45-64 tahun dengan nilai *odds ratio* sebesar 4,7970. Responden yang paling berisiko mengalami hipertensi dan jantung koroner adalah responden yang berusia lebih dari 64 tahun dengan nilai *odds ratio* sebesar 0,5257.

6. Ucapan Terima kasih

Penulis mengucapkan terimakasih kepada Ibu Lyra Yulianti, Ibu Izzati Rahmi HG dan Bapak Admi Nazra yang telah memberikan masukan dan saran sehingga paper

ini dapat diselesaikan dengan baik.

Daftar Pustaka

- [1] Casella, G. dan RL. Berger. 2002. *Statistical Inference Second Edition*. Pacific Grove : Duxbury Press
- [2] Cessie, L. dan Houwelingen, J.C. 1994. *Logistic Regression for Correlated Binary Data*. Applied Statistic. Volume 42. Hal : 95-108
- [3] Hosmer, D.W. dan Lemeshow, S. 2000. *Applied Logistic Regression*. New York : John Wiley and Sons
- [4] Nirwana, S.R.A. 2015. Regresi Logistik Multinomial dan Penerapannya dalam Menentukan Faktor yang Berpengaruh pada Pemilihan Program Studi di Jurusan Matematika UNM. *Skripsi*. Makassar : Universitas Negeri Makassar
- [5] Paliati, H. 2003. Beberapa Faktor Risiko Penyakit Jantung Koroner pada Pasien Rawat Inap di RSUP Dr. Wahidin Sudirohusodo Makassar. *Skripsi*. Program sarjana. Makassar : Universitas Hasanuddin
- [6] Rahajeng dan Tuminah. 2009. *Prevalensi Hipertensi dan Determinannya di Indonesia*. Pusat Penelitian Biomedis dan Farmasi. Jakarta : Badan Penelitian Kesehatan Departemen Kesehatan RI