

## ANALISIS PROBABILITAS PENERIMAAN LULUSAN PERGURUAN TINGGI DI SUATU DIVISI DALAM PERUSAHAAN MENGGUNAKAN REGRESI LOGISTIK MULTINOMIAL

Merlia Yustiti<sup>1</sup>, Dewi Erliana<sup>2</sup>, Siti Azizah<sup>3</sup>, Fiki Farkhati<sup>4</sup>, Abdul Hoyyi<sup>5</sup>  
<sup>1,2,3,4</sup>Mahasiswa Jurusan Statistika UNDIP  
<sup>5</sup>Staf Pengajar Jurusan Statistika UNDIP

### Abstract

Graduate of diploma and bachelor were exploded year by year caused more difficult to looking for jobs. Therefore company become sharper during accepted the applicants. One of the ways is determine the factor of requirement a graduate to apply in company, such as education, age, GPA, gender, fluently in English, work experience, and organization experience. Every company had division with this each qualification. Thus we do research to know the probability of a diploma and bachelor with their ability use multinomial logistic regression analysis. Multinomial logistic regression is one of statistic method to know probability from response variable, it is division of company. Outcome of this research can used by a graduate of diploma or bachelor to know probability accepted in one of division in company.

**Keywords :** Graduate, Job, Multinomial Logistic Regression.

### 1. Pendahuluan

#### 1.1. Latar Belakang

Negara Indonesia merupakan salah satu negara yang maju dalam dunia pendidikan, hal ini dibuktikan dengan banyaknya lembaga pendidikan setingkat universitas yang tersebar di seluruh wilayah yaitu lebih dari 2000 lembaga pendidikan yang terbagi menjadi akademi, institut, politeknik, sekolah tinggi, dan universitas.

Lapangan pekerjaan yang sedikit tidak mampu menampung semua lulusan DIII dan S1 yang semakin meningkat setiap tahunnya. Oleh karena itu perusahaan dan instansi akan semakin ketat dalam menyaring pelamar yang akan bekerja di perusahaannya, salah satu cara yang digunakan adalah dengan menentukan faktor-faktor yang menjadi pra syarat seorang lulusan untuk mendaftar di sebuah perusahaan. Faktor-faktor tersebut antara lain tingkat pendidikan, usia, indeks prestasi kumulatif (IPK), jenis kelamin, kemampuan bahasa inggris, pengalaman kerja, dan penampilan. Setiap perusahaan mempunyai bagian atau divisi dengan kualifikasi yang berbeda-beda tergantung pada kegiatan yang dilaksanakan dalam divisi tersebut Hal ini menjadi dasar yang kuat dilaksanakannya penelitian untuk mengetahui probabilita seorang lulusan

DIII dan S1 dengan kemampuan yang dimiliki untuk lebih berpotensi ditempatkan pada divisi di sebuah perusahaan.

Regresi Logistik Multinomial merupakan metode yang tepat untuk mengetahui probabilitas faktor yang mempengaruhi penerimaan lulusan mahasiswa DIII dan S1 dalam suatu perusahaan. Hal inilah yang melatar belakangi penulis dalam melakukan penelitian dengan judul “Analisis Probabilitas Penerimaan Lulusan Perguruan Tinggi di Suatu Divisi dalam Perusahaan Menggunakan Regresi Logistik Multinomial”.

## 1.2. Tujuan

Berdasarkan latar belakang di atas, tujuan yang diharapkan dari penelitian ini antara lain mengetahui dan menganalisis faktor-faktor apa saja yang berpengaruh secara signifikan terhadap proporsi penerimaan karyawan di suatu divisi dalam perusahaan dan dapat digunakan untuk mengetahui peluang seorang pelamar pekerjaan akan diterima pada suatu divisi dalam perusahaan berdasarkan potensi dan kapabilitas yang dimiliki.

## 2. Tinjauan Pustaka

### 2.1. Lulusan Perguruan Tinggi

Pengangguran di Indonesia luar biasa besarnya dan lulus dari perguruan tinggi ternama pun tidak selalu menjamin pekerjaan seperti yang diharapkan. Ironisnya lagi, serbuan tenaga kerja asing yang merangsek ke negeri ini meningkat dengan begitu tajam.

Perguruan tinggi hadir sebagai institusi pembangun *linkage* antara dunia sekolah dan dunia kerja. Perguruan tinggi menjadi jembatan yang mempersiapkan lulusan menjadi personel yang siap pakai dan siap diberdayakan. Lulusan perguruan tinggi dituntut untuk bisa meningkatkan *value added* perusahaan dengan menggunakan sumberdaya internal secara optimal serta memberikan *feedback* demi perbaikan perusahaan.

### 2.2. Regresi Logistik Multinomial

Dalam statistik, regresi logistik adalah jenis analisis regresi yang digunakan untuk memprediksi hasil dari kategoris (variabel yang dapat mengambil sejumlah kategori) variabel dependen berdasarkan pada satu atau lebih variabel prediktor.

Probabilitas menggambarkan hasil yang mungkin terjadi dari suatu percobaan tunggal dimodelkan, sebagai fungsi dari variabel penjelas, dengan menggunakan fungsi logistik. Regresi logistik mengukur hubungan antara variabel dependen kategoris dan biasanya variabel independen kontinu, dengan mengubah variabel dependen dengan nilai probabilitas.

Sebagaimana metode regresi biasa, regresi logistik dapat dibedakan menjadi 2, yaitu: *Binary Logistic Regression* (Regresi Logistik Biner) dan *Multinomial Logistic Regression* (Regresi Logistik Multinomial). Regresi Logistik biner digunakan ketika hanya ada 2 kemungkinan variabel respon (Y), misal membeli dan tidak membeli. Sedangkan Regresi Logistik Multinomial digunakan ketika pada variabel respon (Y) terdapat lebih dari 2 kategorisasi. (Kutner 2004).

Persamaan model regresi logistik multinomial dapat dituliskan sebagai berikut:  $g_j(x) = \beta_{j0} + \beta_{j1}x_1 + \beta_{j2}x_2 + \dots + \beta_{jp}x_p$ , dengan  $g_j(x)$  merupakan variabel dependen yang berupa variabel kategori politomus dengan skala pengukuran nominal,  $x_p$  menyatakan variabel independen, dan  $\beta_{jp}$  adalah parameter. Metode yang digunakan untuk mengestimasi parameter model regresi logistik multinomial adalah metode maksimum *likelihood* (*maximum likelihood methods*). Persamaan *likelihood* pada regresi logistik multinomial merupakan persamaan nonlinear dalam parameter koefisien regresi  $\beta_{jp}$ , sehingga untuk menyelesaikan persamaan tersebut sampai diperoleh nilai estimasi parameternya digunakan algoritma Newton Raphson. Kemudian setelah diperoleh estimasi parameter, dilakukan uji taraf nyata parameter menggunakan Uji rasio *likelihood* dan uji Wald. Regresi model ini merupakan perluasan dari regresi logistik biner apabila variabel respon memiliki kategori lebih dari dua dengan variabel penjelas kategorik dan kontinu.

Regresi logistik multinomial menggunakan fungsi  $f$  prediktor linier (k, i) untuk memprediksi kemungkinan bahwa pengamatan k hasil, dalam bentuk seperti berikut:

$$f(k, i) = \beta_{0,k} + \beta_{1,k}x_{1,i} + \beta_{2,k}x_{2,i} + \dots + \beta_{M,k}x_{M,i},$$

dimana  $\beta\{m, k\}$  adalah koefisien regresi yang berhubungan dengan variabel penjelas dan hasil k. Koefisien regresi dan variabel penjelas biasanya dikelompokkan ke dalam  $f(k, i) = \beta_k \cdot x_i$ ,  $M+1$ , sehingga fungsi prediktor dapat ditulis:

$$Pr(Y_i = K) = \frac{1}{1 + \sum_{k=1}^{K-1} e^{\beta_k \cdot x_i}}$$

dimana  $\beta_k$  adalah himpunan koefisien regresi yang berhubungan dengan  $k$  hasil, dan  $X_i$  (vektor baris) adalah variabel set jelas terkait dengan pengamatan  $i$ . Karena semua  $K$  dari probabilitas harus sama dengan satu, maka:

$$\begin{aligned} 1 &= \sum_{k=1}^K \Pr(Y_i = k) = \sum_{k=1}^K \frac{1}{Z} e^{\beta_k \cdot X_i} \\ &= \frac{1}{Z} \sum_{k=1}^K e^{\beta_k \cdot X_i} \end{aligned}$$

Sehingga

$$Z = \sum_{k=1}^K e^{\beta_k \cdot X_i}$$

### 3. Metode Penelitian

#### 3.1. Pengumpulan Data

Dalam penelitian ini data yang digunakan adalah data primer yang diperoleh dari hasil wawancara dan penyebaran angket kepada perusahaan di Kota Semarang.

Pengambilan data dilakukan dengan mengisi kuisisioner pada masing-masing bidang di perusahaan. Kriteria calon pekerja yang ditanyakan pada kuisisioner antara lain berdasarkan jenis kelamin, usia, lulusan, asal perguruan tinggi, IPK, kesesuaian jurusan, skor TOEFL, kemampuan aplikasi komputer, pengalaman kerja, prestasi, kemampuan *public speaking*, dan pengalaman organisasi untuk ditempatkan di bagian HRD, marketing, administrasi, produksi, distribusi, keuangan, supervisor, dan customer service.

#### 3.2. Pengolahan Data

Data dalam penelitian ini diolah menggunakan analisis regresi logistik multinomial, yaitu untuk mengetahui peluang dari seorang lulusan perguruan tinggi untuk dapat diterima di suatu divisi dalam perusahaan berdasarkan potensi dan kapabilitas yang dimiliki. Langkah-langkahnya adalah dengan melakukan uji independensi, uji signifikansi model (uji rasio likelihood), uji signifikansi parameter (uji wald), dan menghitung peluang dari seorang lulusan perguruan tinggi untuk dapat diterima di suatu divisi dalam perusahaan berdasarkan potensi yang dimiliki.

#### 4. Hasil dan Pembahasan

Luaran yang diharapkan dari penelitian ini adalah mengetahui peluang dari 12 kriteria penerimaan lulusan mahasiswa di setiap bagian pada perusahaan. Untuk memperoleh hasil peluang tersebut data diolah dengan menggunakan metode regresi logistik multinomial, dimana kriteria yang dibutuhkan oleh perusahaan sebagai variabel bebas dan bagian dari perusahaan sebagai variabel tak bebas.

##### 4.1. Uji Independensi

Adapun hipotesis yang digunakan untuk uji independensi antara variabel prediktor dengan respon adalah sebagai berikut :

$H_0$  : tidak ada hubungan antara variabel prediktor dengan variabel respon

$H_1$  : ada hubungan antara variabel prediktor dengan variabel respon

Statistik uji yang digunakan adalah statistik uji chi-Square dengan hasil pengujian adalah sebagai berikut :

**Tabel 1.** Nilai Statistik Uji Chi-Square

No	Variabel	Chi-square	P-value	Kesimpulan
1	Jenis kelamin	41,837	0,000	Tolak $H_0$
2	Usia	30,010	0,003	Tolak $H_0$
3	Lulusan	8,177	0,225	Terima $H_0$
4	Asal perguruan tinggi	18,225	0,109	Terima $H_0$
5	IPK	17,638	0,127	Terima $H_0$
6	Kesesuaian jurusan	19,738	0,003	Tolak $H_0$
7	Skor TOEFL	12,166	0,432	Terima $H_0$
8	Aplikasi komputer	12,023	0,444	Terima $H_0$
9	Pengalaman kerja	1,767	0,94	Terima $H_0$
10	Prestasi	18,673	0,005	Tolak $H_0$
11	<i>Public speaking</i>	15,006	0,02	Tolak $H_0$
12	Pengalaman organisasi	9,244	0,16	Terima $H_0$

Berdasarkan Tabel 1 disimpulkan bahwa variabel prediktor yang mempunyai hubungan dengan variabel respon adalah jenis kelamin, usia, kesesuaian jurusan, prestasi, dan kemampuan *public speaking*.

##### 4.2. Analisis Regresi Logistik Multinomial

Dilakukan analisis regresi logistik multinomial untuk mengetahui probabilitas penerimaan tenaga kerja di bidang HRD, *customer services*, teknik, produksi, pemasaran, keuangan, dan administrasi. Ketujuh variabel tersebut merupakan variabel respon dalam regresi logistik multinomial. Variabel prediktor yang digunakan adalah

variabel yang mempunyai hubungan dengan variabel respon yaitu jenis kelamin, usia, jurusan, prestasi, dan *public speaking*.

#### 4.3. Uji Signifikansi Model (Uji Rasio Likelihood)

Uji rasio likelihood digunakan untuk mengetahui signifikansi model secara keseluruhan, yaitu dengan membandingkan model yang mengandung variabel bebas dan model yang tidak mengandung variabel bebas. Adapun hipotesis yang digunakan adalah sebagai berikut :

$$H_0 : \beta_{11} = \beta_{12} = \dots = \beta_{65} = 0 \text{ (model tidak signifikan)}$$

$$H_1 : \text{salah satu dari } \beta_{jk} \neq 0 \text{ dengan } j = 1,2,3,4,5,6 \text{ dan } k = 1,2,3,4,5 \text{ (model signifikan)}$$

Statistik uji yang digunakan adalah signifikansi pada model fitting information dan diperoleh nilai sig = 0,000. Sehingga diperoleh keputusan  $H_0$  ditolak karena nilai sig <  $\alpha$  dimana  $\alpha$  yang digunakan sebesar 5%, dan disimpulkan bahwa model signifikan.

#### 4.4. Uji Signifikansi Parameter (Uji Wald)

Pengujian secara individu dilakukan untuk mengetahui signifikansi parameter variabel prediktor dengan menggunakan uji wald. Adapun hipotesis yang digunakan adalah sebagai berikut :

$$H_0 : \beta_k = 0$$

$$H_1 : \beta_k \neq 0$$

Stastistik uji yang digunakan adalah statistik uji wald dengan hasil pengujian adalah sebagai berikut :

**Tabel 2.** Statistik Uji Wald

Variabel respon	Variabel prediktor	Wald	P-value	Keputusan	B	Exp (B)
HRD	Intercept	.000	.993		19.555	1.384
	X6	.169	.681	Terima $H_0$	.325	.107
	X10	7.115	.008	Tolak $H_0$	-2.236	.341
	X11	2.069	.150	Terima $H_0$	-1.075	2.214
	[X1=1]	.718	.397	Terima $H_0$	.795	.831
	[X1=2]	.051	.821	Terima $H_0$	-.185	.
	[X1=3]	.	.	.	0b	8.275E-8
	[X2=1]	.000	.994	Terima $H_0$	-16.307	1.687E-7
	[X2=2]	.000	.995	Terima $H_0$	-15.595	
	[X2=3]	.	.	.	0b	
CS	Intercept	2.586	.108		3.310	1.288
	X6	.089	.765	Terima $H_0$	.253	.672

	X10	.222	.638	Terima H <sub>0</sub>	-.397	.093
	X11	4.509	.034	Tolak H <sub>0</sub>	-2.373	.698
	[X1=1]	.072	.789	Terima H <sub>0</sub>	-.360	1.404
	[X1=2]	.165	.685	Terima H <sub>0</sub>	.340	.
	[X1=3]	.	.	.	0b	.212
	[X2=1]	4.188	.041	Tolak H <sub>0</sub>	-1.549	.640
	[X2=2]	.	.	.	-.446	.
	[X2=3]	.	.	.	0b	.
Teknik	Intercept	.322	.570	.	.997	.127
	X6	5.724	.017	Tolak H <sub>0</sub>	-2.063	4.290
	X10	3.076	.079	Terima H <sub>0</sub>	1.456	.522
	X11	.750	.386	Terima H <sub>0</sub>	-.649	2.978
	[X1=1]	1.510	.219	Terima H <sub>0</sub>	1.091	.050
	[X1=2]	5.559	.018	Tolak H <sub>0</sub>	-2.996	.
	[X1=3]	.	.	.	0b	.671
	[X2=1]	.319	.572	Terima H <sub>0</sub>	-.399	2.213
[X2=2]	.	.	.	.794	.	
[X2=3]	.	.	.	0b	.	
Produksi	Intercept	.000	.995	.	14.293	3.434
	X6	1.480	.224	Terima H <sub>0</sub>	1.234	1.095
	X10	.006	.938	Terima H <sub>0</sub>	.091	.420
	X11	.887	.346	Terima H <sub>0</sub>	-.867	20.640
	[X1=1]	5.415	.020	Tolak H <sub>0</sub>	3.027	1.015
	[X1=2]	.000	.992	Terima H <sub>0</sub>	.015	.
	[X1=3]	.	.	.	0b	1.475E-8
	[X2=1]	.000	.994	Terima H <sub>0</sub>	-18.032	2.513E-8
[X2=2]	.000	.994	Terima H <sub>0</sub>	-17.499	.	
[X2=3]	.	.	.	0b	.	
Pemasaran	Intercept	.186	.666	.	.645	1.826
	X6	.754	.385	Terima H <sub>0</sub>	.602	1.406
	X10	.232	.630	Terima H <sub>0</sub>	.340	.142
	X11	8.767	.003	Tolak H <sub>0</sub>	-1.955	4.480
	[X1=1]	3.768	.052	Terima H <sub>0</sub>	1.500	.229
	[X1=2]	3.711	.054	Terima H <sub>0</sub>	-1.473	.
	[X1=3]	.	.	.	0b	1.385
	[X2=1]	.304	.581	Terima H <sub>0</sub>	.326	2.560
[X2=2]	.	.	.	.940	.	
[X2=3]	.	.	.	0b	.	
Keuangan	Intercept	.000	.993	.	19.353	.300
	X6	3.118	.077	Terima H <sub>0</sub>	-1.205	.870
	X10	.049	.825	Terima H <sub>0</sub>	-.139	.674
	X11	.480	.489	Terima H <sub>0</sub>	-.394	1.631
	[X1=1]	.310	.578	Terima H <sub>0</sub>	.489	1.113
	[X1=2]	.022	.881	Terima H <sub>0</sub>	.107	.
	[X1=3]	.	.	.	0b	2.585E-8
	[X2=1]	.000	.994	Terima H <sub>0</sub>	-17.471	5.778E-8
[X2=2]	.000	.994	Terima H <sub>0</sub>	-16.667	.	
[X2=3]	.	.	.	0b	.	

Tabel 2 menunjukkan bahwa variabel jenis kelamin pria, jenis kelamin wanita, usia 17-25 tahun, kesesuaian jurusan, prestasi, dan kemampuan *public speaking* signifikan berpengaruh terhadap bagian atau divisi dalam perusahaan. Hal tersebut

ditunjukkan oleh p-value pada setiap kategori variabel, dimana p-value bernilai kurang dari  $\alpha$  dengan  $\alpha$  yang digunakan sebesar 5%. Berdasarkan keputusan pada uji wald di atas maka diperoleh persamaan sebagai berikut :

$$g_1(x) = 0,169 X_6 + 7,115 X_{10} + 2,069 X_{11} + 0,718 X_{1=1} + 0,051 X_{1=2}$$

$$g_2(x) = 2,586 + 0,089 X_6 + 0,222 X_{10} + 4,509 X_{11} + 0,072 X_{1=1} + 0,165 X_{1=2} + 4,188 X_{2=1}$$

$$g_3(x) = 0,322 + 5,724 X_6 + 3,076 X_{10} + 0,75 X_{11} + 1,51 X_{1=1} + 5,559 X_{1=2} + 0,319 X_{2=1}$$

$$g_4(x) = 1,48 X_6 + 0,006 X_{10} + 0,887 X_{11} + 5,415 X_{1=1}$$

$$g_5(x) = 0,186 + 0,754 X_6 + 0,232 X_{10} + 8,767 X_{11} + 3,768 X_{1=1} + 3,711 X_{1=2} + 0,304 X_{2=1}$$

$$g_6(x) = 3,118 X_6 + 0,049 X_{10} + 0,48 X_{11} + 0,31 X_{1=1} + 0,022 X_{1=2}$$

dengan:

$X_6$	: kesesuaian jurusan	$X_{1=1}$	: jenis kelamin pria
$X_{10}$	: prestasi	$X_{1=2}$	: jenis kelamin wanita
$X_{11}$	: kemampuan public speaking	$X_{2=1}$	: usia 17 – 25 tahun

Berdasarkan persamaan di atas maka diperoleh model regresi logistik multinomial sebagai berikut :

$$\Pi_1 = \frac{e^{0,169 X_6 + 7,115 X_{10} + 2,069 X_{11} + 0,718 X_{1=1} + 0,051 X_{1=2}}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}}$$

$$\Pi_2 = \frac{e^{2,586 + 0,089 X_6 + 0,222 X_{10} + 4,509 X_{11} + 0,072 X_{1=1} + 0,165 X_{1=2} + 4,188 X_{2=1}}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}}$$

$$\Pi_3 = \frac{e^{0,322 + 5,724 X_6 + 3,076 X_{10} + 0,75 X_{11} + 1,51 X_{1=1} + 5,559 X_{1=2} + 0,319 X_{2=1}}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}}$$

$$\Pi_4 = \frac{e^{1,48 X_6 + 0,006 X_{10} + 0,887 X_{11} + 5,415 X_{1=1}}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}}$$

$$\Pi_5 = \frac{e^{0,186 + 0,754 X_6 + 0,232 X_{10} + 8,767 X_{11} + 3,768 X_{1=1} + 3,711 X_{1=2} + 0,304 X_{2=1}}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}}$$

$$\Pi_6 = \frac{e^{3,118 X_6 + 0,049 X_{10} + 0,48 X_{11} + 0,31 X_{1=1} + 0,022 X_{1=2}}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}}$$

$$\Pi_0 = \frac{1}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}}$$

dengan

$\Pi_1$	: peluang diterima di bagian HRD
$\Pi_2$	: peluang diterima di bagian CS
$\Pi_3$	: peluang diterima di bagian Teknik
$\Pi_4$	: peluang diterima di bagian Produksi
$\Pi_5$	: peluang diterima di bagian Pemasaran
$\Pi_6$	: peluang diterima di bagian Keuangan

$\Pi_0$  : peluang diterima di bagian Administrasi

#### 4.5. Menghitung peluang

Misalkan ingin menghitung peluang seorang pria lulusan DIII, berusia 22 tahun, mempunyai jurusan yang tidak sesuai, tidak mempunyai prestasi saat masih berkuliah namun mempunyai kemampuan *public speaking* aktif, dengan IPK 3,20 dan skor TOEFL 430, belum mempunyai pengalaman kerja, bisa mengoperasikan komputer, dan mempunyai pengalaman organisasi saat masih berkuliah, maka peluang seseorang tersebut diterima bekerja di tiap bidang dalam perusahaan adalah :

$$g_1(x) = 0,169 (0) + 7,115 (0) + 2,069 (1) + 0,718 (1) + 0,051 (0) = 2,787$$

$$g_2(x) = 2,586 + 0,089(0) + 0,222(0) + 4,509(1) + 0,072(1) + 0,165(0) + 4,188(1) = 11,355$$

$$g_3(x) = 0,322 + 5,724 (0) + 3,076 (0) + 0,75(1) + 1,51 (1) + 5,559 (0) + 0,319 (1) = 2,901$$

$$g_4(x) = 1,48 (0) + 0,006 (0) + 0,887 (1) + 5,415 (1) = 6,302$$

$$g_5(x) = 0,186 + 0,754(0) + 0,232(0) + 8,767(1) + 3,768(1) + 3,711 (0) + 0,304(1) = 13,025$$

$$g_6(x) = 3,118 (0) + 0,049 (0) + 0,48 (1) + 0,31 (1) + 0,022 (0) = 0,79$$

$$\Pi_1 = \frac{e^{g_1(x)}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}} = 0,0000301$$

$$\Pi_2 = \frac{e^{g_2(x)}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}} = 0,1582529$$

$$\Pi_3 = \frac{e^{g_3(x)}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}} = 0,0000337$$

$$\Pi_4 = \frac{e^{g_4(x)}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}} = 0,0010113$$

$$\Pi_5 = \frac{e^{g_5(x)}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}} = 0,8406660$$

$$\Pi_6 = \frac{e^{g_6(x)}}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}} = 0,0000041$$

$$\Pi_0 = \frac{1}{1 + e^{g_1(x)} + e^{g_2(x)} + e^{g_3(x)} + e^{g_4(x)} + e^{g_5(x)} + e^{g_6(x)}} = 0,0000019$$

Jadi peluang seseorang tersebut diterima di bagian :

HRD : 0,0000301 (0,003%)                      Pemasaran : 0,8406660 (84,067%)

CS : 0,1582529 (15,825%)                      Keuangan : 0,0000041 (0,0004%)

Teknik : 0,0000337 (0,003%)      Produksi : 0,0010113 (0,101%)  
Administrasi: 0,0000019(0,0002%)

## 5. Kesimpulan

Berdasarkan penelitian yang telah dilakukan disimpulkan bahwa variabel prediktor yang berpengaruh terhadap variabel respon antara lain jenis kelamin pria, jenis kelamin wanita, usia 17-25 tahun, kesesuaian jurusan, prestasi, dan kemampuan *public speaking*, dengan variabel responnya adalah divisi dalam perusahaan yaitu HRD, *customer servise*, teknik, administrasi, pemasaran, dan produksi. Hasil akhir dari penelitian ini dapat dilihat dari hasil peluang diterimanya seorang lulusan perguruan tinggi baik D3 maupun S1 di masing-masing bidang pada perusahaan berdasarkan kualifikasi yang dimiliki. Hasil dari penelitian ini dapat digunakan sebagai tolok ukur bagi seorang lulusan baru sebelum mendaftar di perusahaan. Sehingga diharapkan dapat mengurangi angka pengangguran di Indonesia khususnya di Semarang.

## DAFTAR PUSTAKA

- Adhyaksa, M. Atma dan Agus Rusgiyono. 2010. *Persepsi Dunia Kerja Terhadap Lulusan Freshgraduate S1 Menggunakan Multidimensional Unfolding Media Statistika*. Vol : 3. Juni 2010.
- Farhan, A. 2012. *5 Karakter yang Harus Dimiliki Pencari Kerja*.
- Febrian, A. 2007. *Regresi Logistik*.
- Kutner, M.H.,C.J. Nachts Heim dan J. Neter. *Applied Linear Regresion Model*. Four Edition. The McGraw-Hill Companies, Inc. Singapore
- Lael, Oryza Arifina Fil. *Regresi Logistik Multinomial*.
- Utami, Annisa. 2010. *Riset dengan Regresi Logistik Multinomial*.
- Anonim.2011. *Tips 10 Alasan Anda Diterima Kerja*. [www.career-center.com](http://www.career-center.com) [Diakses pada tanggal 21 Oktober 2012]