



**ANALISIS TEORI RISIKO KREDIT PEMILIKAN RUMAH (KPR)
MENGGUNAKAN MODEL *COMPOUND POISSON***

SKRIPSI

Oleh
Binar Aulia Setyawan
NIM141810101039

**JURUSAN MATEMATIKA
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM
UNIVERSITAS JEMBER
2019**



**ANALISIS TEORI RISIKO KREDIT PEMILIKAN RUMAH (KPR)
MENGGUNAKAN MODEL COMPOUND POISSON**

SKRIPSI

Diajukan guna melengkapi tugas akhir dan memenuhi salah satu syarat
menyelesaikan studi pada Program Studi Matematika (S-1)
dan mencapai gelar Sarjana Sains

Oleh
Binar Aulia Setyawan
NIM141810101039

**JURUSAN MATEMATIKA
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM
UNIVERSITAS JEMBER
2019**

PERSEMBAHAN

Skripsi ini saya persembahkan untuk:

1. Ibunda Atik Setyawati dan Ayahanda Ujang Setyoko tercinta, yang telah membesarkan, mendidik, mendoakan, memotivasi dengan penuh kasih sayang dan perhatian yang tak pernah putus untuk putranya;
2. Seluruh dosen dan guru sejak sekolah dasar sampai perguruan tinggi, yang telah memberikan ilmu dan membimbing dengan penuh kesabaran;
3. Almamater Jurusan Matematika Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Jember;
4. Almamater TK Al-Irsyad Al-Islamiyah Jember, SD Negeri Jember Lor 3 Jember, SMP Negeri 3 Jember dan SMA Negeri 1 Jember.

MOTTO

“Tuhan tidak menuntut kita untuk sukses. Tuhan hanya menyuruh kita untuk berjuang terus tanpa henti”

(Emha Ainun Nadjib)

“Kegagalan adalah keberhasilan yang tidak terjadi, karena semua kegagalan akan membawa kita menuju keberhasilan kalau kita mampu untuk mengambil ilmu dari kegagalan tersebut”

(Sabrang Mowo Damar Panulu)

PERNYATAAN

Saya yang bertanda tangan dibawah ini:

Nama : Binar Aulia Setyawan

NIM : 141810101039

menyatakan dengan sesungguhnya bahwa skripsi yang berjudul “Analisis Teori Risiko Kredit Pemilikan Rumah (KPR) Menggunakan Model *Compound Poisson*” adalah benar-benar hasil karya sendiri, kecuali kutipan yang sudah saya sebutkan sumbernya dan belum pernah diajukan pada institusi manapun serta bukan karya jiplakan. Saya bertanggung jawab atas keabsahan dan kebenaran isinya sesuai dengan sikap ilmiah yang harus dijunjung tinggi.

Demikian pernyataan ini saya buat dengan sebenarnya, tanpa ada tekanan dan paksaan dari pihak manapun serta bersedia mendapat sanksi akademik jika ternyata dikemudian hari pernyataan ini tidak benar.

Jember, Januari 2019
Yang menyatakan,

Binar Aulia Setyawan
141810101039

SKRIPSI

**ANALISIS TEORI RISIKO KREDIT PEMILIKAN RUMAH (KPR)
MENGGUNAKAN MODEL *COMPOUND POISSON***

Oleh

Binar Aulia Setyawan

NIM 141810101039

Pembimbing

Dosen Pembimbing Utama

: Dr. Mohamat Fatekurohman, S.Si., M.Si.

Dosen Pembimbing Anggota

: Dr. Alfian Futuhul Hadi, S.Si., M.Si.

PENGESAHAN

Skripsi berjudul “Analisis Teori Risiko Kredit Pemilikan Rumah (KPR) Menggunakan Model *Compound Poisson*” karya Binar Aulia Setyawan telah diuji dan disahkan pada:

hari, tanggal :

tempat : Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Jember.

Tim Penguji:

Ketua,

Anggota I,

Dr. Mohamat Fatekurohman,S.Si., M.Si.
NIP. 196906061998031001

Dr. Alfian Futuhul Hadi, S.Si., M.Si.
NIP. 197407192000121001

Anggota II,

Anggota III,

Prof. Drs. I Made Tirta, M.Sc., Ph.D.
NIP. 195912201985031002

Dian Anggraeni, S.Si., M.Si.
NIP. 198202162006042002

Mengesahkan
Dekan,

Drs. Sujito, Ph.D.
NIP 196102041987111001

RINGKASAN

Analisis Teori Risiko Kredit Pemilikan Rumah (KPR) Menggunakan Model Compound Poisson; Binar Aulia Setyawan; 141810101039; 2019; 61 Halaman; Jurusan Matematika Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam.

Teori risiko merupakan teori yang mempelajari penyimpangan hasil finansial dari yang diharapkan yang disebabkan oleh suatu ketidakpastian dalam kehidupan (*life contingencies*). Teori risiko digunakan untuk mencari bentuk sebaran dari kejadian acak. Ada dua macam teori risiko yang digunakan sebagai dasar perhitungan, yaitu teori risiko individu dan teori risiko kolektif. Kemungkinan risiko yang paling sering terjadi pada sistem pembelian secara kredit, adalah pelunasan hutang lebih awal (prepayment) atau nasabah gagal bayar (default). Jenis kredit yang sering diminati oleh kreditur ialah kredit pemilikan rumah atau biasa dikenal dengan KPR. Hal tersebut disebabkan karena kebutuhan akan rumah merupakan kebutuhan primer dalam menjalani hidup.

Penelitian kali ini akan digunakan salah satu model risiko yaitu model *compound binomial* yang akan diterapkan pada data kredit Bank BRI Cabang Surabaya tahun 20155 dengan jumlah data sebanyak 248 data. Proses penelitian menggunakan program R. Hasil dari penelitian didapatkan model *compound binomial* terbaik untuk data kredit yaitu Model *compound Poisson* terbaik yang didapatkan dengan nilai AIC minimum sebesar 52,22 yaitu $\log(Y) = -1,048 + (3,903 \times 10^{-3})X_3 - (1,526 \times 10^{-9})X_4 - (1,279 \times 10^{-7})X_5 + (6,529 \times 10^{-8})X_6$ dengan variabel X_3 (tenor), X_4 (plafond), X_5 (cicilan per bulan) dan X_6 (penghasilan) sebagai variabel yang dapat mempengaruhi status kolektibilitas. Estimasi parameter dari model yang didapatkan bahwa parameter penghasilan dan cicilan per bulan memiliki pengaruh yang lebih besar dalam penentuan status kolektibilitas suatu kredit. Hal ini dapat dilihat dari hasil penentuan risiko dengan uji *t* bahwa debitur yang memiliki penghasilan lebih besar dan cicilan per bulan lebih besar pula memiliki kecenderungan berstatus kolektibilitas 4 (macet). Sehingga perlu diambil keputusan agar suatu kredit memiliki status kolektibilitas

yang aman (0 atau 1) harus diperhatikan bahwa jumlah cicilan per bulan kreditur maksimal adalah 35% dari penghasilan yang ia miliki.



PRAKATA

Puji syukur penulis panjatkan kehadirat Allah Subhanahu wa Ta'ala berkat rahmat dan hidayah-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan skripsi yang berjudul "Analisis Teori Risiko Kredit Pemilikan Rumah Menggunakan Model *Compound Poisson*". Skripsi ini disusun sebagai salah satu syarat untuk menyelesaikan pendidikan strata satu (S1) pada Jurusan Matematika Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Jember.

Penyusunan skripsi ini tidak lepas dari bantuan dan dukungan dari berbagai pihak. Maka dari itu, penulis menyampaikan terima kasih kepada :

1. Bapak Dr.Mohamat Fatekurohman, S.Si., M.Si, selaku Dosen Pembimbing Utama dan Bapak Dr.Alfian Futuhul Hadi, S.Si., M.Si, selaku Dosen Pembimbing Anggota yang telah tulus ikhlas meluangkan waktu, tenaga dan pikiran untuk membantu membimbing, memberikan arahan, saran dan semangat selama proses penggeraan skripsi.
2. Bapak Prof. Drs. I Made Tirta, M.Sc., Ph.D dan Ibu Dian Anggraeni, S.Si., M.Si, selaku Dosen Pengaji yang telah memberikan kritik serta saran.
3. Ahmad Kamsyakawuni, S.Si., M.Kom, selaku Dosen Pembimbing Akademik (Dosen Wali).
4. Dosen pengajar dan jajaran staf Jurusan Matematika Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Jember.
5. Kedua orang tua, ayahanda tercinta Ujang Setyoko dan ibunda tersayang Atik Setyawati yang telah memberikan dukungan baik moril maupun materil serta doa yang tiada henti-hentinya kepada penulis.
6. Rhemayzita Nur Istiqlaliyah yang selalu berjuang, memberi dukungan, semangat dan memotivasi saat bersama-sama menempuh skripsi untuk memperoleh gelar Sarjana.
7. Sahabat – sahabatku Ivan Nazif Novandrio, Dwi Anugrah Wibisono, Betha Pungkasning Putri, Fedora Adi Brata, dan Mohammad Iqbal Maulana yang selalu memberikan dukungan dan semangat.

8. Teman – teman Jurusan Matematika Angkatan 2014 (EXTREME) yang selalu mengisi hari-hari dalam perkuliahan menjadi sangat menyenangkan.
9. Semua pihak yang tidak dapat penulis sebutkan satu persatu.

Penulis dengan senang hati menerima kritik dan saran yang membangun supaya skripsi ini dapat lebih disempurnakan. Akhir kata, penulis berharap semoga skripsi ini dapat memberikan manfaat bagi siapa saja yang membaca dan dapat dikembangkan lagi.

Jember, Januari 2019

Penulis

DAFTAR ISI

	Halaman
HALAMAN JUDUL.....	i
PERSEMPAHAN	ii
MOTTO	iii
PERNYATAAN.....	iv
PENGESAHAN	vi
RINGKASAN	vii
PRAKATA	ix
DAFTAR ISI.....	xi
DAFTAR GAMBAR	xiii
DAFTAR TABEL.....	xiv
BAB 1. PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Tujuan dan Manfaat	3
BAB 2. TINJAUAN PUSTAKA	4
2.1 Pengertian Perbankan	4
2.2 Model Risiko	6
2.3 Distribusi Binomial Majemuk	8
2.4 Distribusi Poisson Majemuk	8
2.5 Model Risiko Individu	10
2.6 <i>Generalized Linear Model</i>	11
2.6.1 Beberapa Prosedur Estimasi Tradisional dan GLM	12
2.6.2 Bobot dari Observasi.....	12
2.6.3 Bailey-Simon = chi-square terkecil dengan Poisson.....	13
2.6.4 Distribusi Poisson Majemuk	13
BAB 3. METODE PENELITIAN.....	15
3.1 Pengumpulan Data	15
3.2 Definisi Variabel Penelitian	15
3.3 Metode Pengolahan dan Analisis Data.....	16

BAB 4. HASIL DAN PEMBAHASAN.....	18
4.1 Analisis Deskriptif tiap Variabel.....	18
4.2 Pembahasan Model <i>Compund Poisson</i>	23
4.3 Estimasi Parameter	25
4.4 Uji Kecocokan Model	26
BAB 5. PENUTUP	27
5.1 Kesimpulan.....	27
5.2 Saran.....	27
DAFTAR PUSTAKA	28

DAFTAR GAMBAR

	Halaman
3.1 Diagram metode penelitian	16
4.1 <i>Scatterplot</i> $X_4 \sim Y$	20
4.2 <i>Scatterplot</i> $X_5 \sim Y$	21
4.3 <i>Scatterplot</i> $X_6 \sim Y$	22

DAFTAR TABEL

	Halaman
4.1 Analisis deskriptif variabel tanggungan keluarga	18
4.2 Analisis deskriptif variabel jenis kelamin	19
4.3 Analisis deskriptif variabel tenor	19
4.7 Nilai AIC pada 2 formula <i>compound Poisson</i>	23
4.8 Estimasi parameter model $Y \sim X_1 + X_2 + X_3 + X_4 + X_5 + X_6$	23
4.9 Hasil pembentukan formula $Y \sim X_3 + X_4 + X_5 + X_6$	24
4.10 Estimasi parameter model $Y \sim X_3 + X_4 + X_5 + X_6$	24
4.11 Uji statistik <i>deviance</i>	26
4.12 Persentase Cicilan per bulan dan Penghasilan	27

BAB 1. PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Salah satu tugas perbankan atau penyedia jasa finansial adalah pemberian kredit bagi masyarakat. Pemberian layanan kredit bagi masyarakat tanpa proses seleksi yang baik mampu menyebabkan risiko kredit bagi perusahaan penyedia jasa finansial. Risiko kredit terjadi akibat nasabah atau debitur yang tidak memenuhi kewajiban membayar kredit pada tanggal jatuh tempo yang telah ditentukan. Dalam menghadapi masalah risiko kredit yang dialami oleh industri perbankan saat ini salah satunya dapat diatasi dengan mengidentifikasi dan memprediksi nasabah dengan baik sebelum memberikan pinjaman dengan cara memperhatikan data riwayat calon nasabah atau debitur (Kasmir, 2002).

Hal lain yang perlu diperhatikan oleh penyedia layanan finansial dan perbankan adalah tingkat suku bunga. Tingkat suku bunga Bank Indonesia yang menjadi tolak ukur saat ini sebesar 4,75% termasuk rendah, dibandingkan tahun-tahun sebelumnya yang mencapai 10%. Hal ini memacu bank ataupun perusahaan finansial lainnya untuk mengucurkan kredit kepada masyarakat yang hendak mengembangkan usaha yang mereka miliki yang berpengaruh pada tingkat pertumbuhan ekonomi Indonesia.

Jenis kredit yang sering diminati oleh debitur ialah kredit pemilikan rumah atau biasa dikenal dengan KPR. Hal tersebut disebabkan karena kebutuhan akan rumah merupakan kebutuhan primer dalam menjalani hidup. Menurut Ibrahim, (2004:229) kredit pemilikan rumah adalah kredit yang diberikan dalam bentuk untuk membantu konsumen dalam memerlukan kebutuhan papan yang digunakan untuk keperluan pribadi maupun untuk keluarga yang berisafat komersial dan tidak mempunyai nilai tambah barang atau jasa di masyarakat.

Kemungkinan risiko yang paling sering terjadi pada sistem pembelian secara kredit, adalah pelunasan hutang lebih awal (prepayment) atau nasabah gagal bayar (default). Pelunasan lebih awal yang dilakukan lebih awal oleh nasabah akan menyebabkan perusahaan penyedia jasa menanggung biaya pinjaman kepada Bank Indonesia, sehingga tidak berdampak baik juga terhadap perusahaan pembiayaan. Kejadian yang lebih merugikan bagi penyedia jasa adalah nasabah gagal membayar kredit sebelum jatuh tempo (default).

Teori risiko merupakan teori yang mempelajari penyimpangan hasil finansial dari yang diharapkan yang disebabkan oleh suatu ketidakpastian dalam kehidupan (*life contingencies*). Teori risiko digunakan untuk mencari bentuk sebaran dari kejadian acak. Ada dua macam teori risiko yang digunakan sebagai dasar perhitungan, yaitu teori risiko individu dan teori risiko kolektif. Model risiko individu dapat membantu suatu bank untuk menangani risiko yang dihadapi. Berdasarkan model tersebut bank juga dapat menentukan kebijakan yang tidak merugikan pihak bank maupun nasabah.

Menurut Abdurrahman (2010), faktor-faktor yang dapat menyebabkan risiko macet suatu kredit ialah usia, tingkat pendidikan dan jenis usaha. Sedangkan menurut Mukhsinati (2011), faktor yang dapat mempengaruhi status kolektibilitas kredit ialah *economic condition* debitur atau dalam hal ini bisa dikatakan sebagai penghasilan dari debitur. Sedangkan menurut Lorensa (2018), faktor yang mempengaruhi kredit macet ialah tanggungan keluarga yang dimiliki debitur dan jenis kelamin debitur.

Regressi linier berganda adalah teknik statistik yang paling banyak digunakan dalam praktik ekonomi. Dalam statistik aktuaria, situasi terjadi yang tidak sesuai dengan *setting* yang ada. Regressi mengasumsikan gangguan terdistribusi normal dengan varians konstan di sekitar rata-rata yang linier dalam data agunan. Dalam banyak aplikasi aktuaria, variabel acak terdistribusi normal simetris dengan varians yang sama, apa pun meannya tidak cukup menggambarkan situasinya. Untuk hitungan, distribusi Poisson umumnya merupakan model yang baik. Variabel acak Poisson memiliki mean dan variansnya sama, namun dataset yang ditemui dalam

praktik umumnya menunjukkan varians lebih besar dari mean. Distribusi untuk menggambarkan ukuran klaim harus memiliki ekor kanan yang tebal. Distribusi klaim yang dinyatakan sebagai kelipatan dari mean mereka akan selalu sama, jadi daripada varians tidak tergantung dari mean, orang akan mengharapkan koefisien variasi menjadi konstan. Masalah ini dapat diatasi dengan cara yang elegan dengan bekerja dengan Generalized Linear Models (GLM), bukan model linier biasa. Generalisasi ada dua arah. Pertama, diperbolehkan agar penyimpangan acak dari mean memiliki distribusi yang berbeda dari yang normal. Sebenarnya, seseorang dapat mengambil distribusi dari keluarga dispersi eksponensial, yang mencakup selain distribusi normal juga Poisson, binomial (negatif), gamma dan distribusi *inverse-Gaussian*. Kedua, dalam model linear biasa mean dari variabel acak adalah fungsi linier dari variabel penjelas, namun pada GLM mungkin linier pada skala lainnya (Kaas *et.al*,2008).

1.2 Rumusan Masalah

Permasalahan yang akan dibahas dalam tugas ini adalah:

1. Faktor-faktor apa saja yang mempengaruhi pada model risiko individu?
2. Bagaimana model terbaik menggunakan GLM distibusi Poisson majemuk dengan faktor yang paling berpengaruh pada model risiko individu?

1.3 Tujuan dan Manfaat

Adapun tujuan dan manfaat dari tugas ini untuk :

1. Mengetahui faktor-faktor yang mempengaruhi model risiko individu
2. Mendapatkan model terbaik menggunakan GLM distibusi Poisson majemuk

BAB 2. TINJAUAN PUSTAKA

2.1 Pengertian Perbankan

Istilah perbankan sudah tidak asing lagi bagi masyarakat umumnya bagi yang sudah pernah menggunakan jasa perbankan. Istilah perbankan berasal dari kata “bank” yaitu badan usaha yang menghimpun dana dari masyarakat dalam bentuk simpanan dan mengeluarkannya kepada masyarakat dalam bentuk kredit, atau bank adalah suatu badan usaha yang tugas utamanya sebagai lembaga perantara keuangan (*financial intermediaries*), yang menyalurkan dana dari pihak yang kelebihan dana (*surplus*) kepihak yang kekurangan dana (*deficit*) pada waktu yang ditentukan. Jadi perbankan adalah lembaga yang berfungsi sebagai lembaga intermediasi antara pihak yang *surplus* dana dengan *deficit* dana (Kasmir, 2002).

Sedangkan istilah manajemen berasal dari kata *to manage* berarti *control*. Dalam Bahasa Indonesia, dapat diartikan mengendalikan, menangani, atau mengelola. Selain itu, kata manajemen dalam kamus Besar Bahasa Indonesia berarti penggunaan sumber daya secara efektif untuk mencapai sasaran, demikian pula menurut Stephen P. Robbins (1999), manajemen adalah proses mengkoordinasi dan mengintegrasikan kegiatan-kegiatan kerja agar diselesaikan secara efisien dan efektif dengan dan melalui orang lain. Dalam bahasa yang sederhana efisiensi itu menunjukkan kemampuan organisasi dalam menggunakan sumber daya dengan benar dan tidak ada pemborosan. Setiap perusahaan akan berusaha mencapai tingkat *output* dan *input* seoptimal mungkin.

Kemudian istilah risiko menurut Kamus Besar Bahasa Indonesia adalah akibat yang kurang menyenangkan (merugikan, membahayakan) dari suatu perbuatan atau tindakan. Sedangkan dalam kamus manajemen, risiko adalah ketidakpastian yang mengandung kemungkinan kerugian dalam bentuk harta atau kehilangan keuntungan atau kemampuan ekonomis. Risiko sering dikatakan sebagai *uncertainty* atau ketidakpastian. Ketidakpastian sering diartikan dengan keadaan dimana ada beberapa kemungkinan kejadian dan setiap kejadian akan

menyebabkan hasil yang berbeda, tetapi tingkat kemungkinan atau probabilitas kejadian itu sendiri tidak diketahui secara kuantitatif. Manajemen risiko adalah suatu bidang ilmu yang membahas tentang bagaimana suatu organisasi menerapkan ukuran dalam memetakan berbagai permasalahan yang ada dengan menempatkan berbagai pendekatan manajemen secara komprehensif dan sistematis. Selain itu manajemen risiko adalah kecukupan prosedur dan metodologi pengelolaan risiko sehingga usaha bank tetap dapat terkendali pada batas atau limit yang dapat diterima serta menguntungkan bank.

Perkataan kredit telah lazim digunakan pada praktik perbankan dalam pemberian berbagai fasilitas yang berkaitan dengan pinjaman. Pengertian kredit dalam penggunaan yang semakin meluas perlu untuk ditelusuri, sejauh mana relevansi penggunaannya dalam praktik bisnis umumnya dan perbankan khususnya. Kata kredit berasal dari bahasa Romawi *credere* yang berarti percaya atau *credo* atau *creditum* yang berati saya percaya. Maksudnya si pemberi kredit percaya kepada si penerima kredit, bahwa kredit yang disalurkannya pasti akan dikembalikan sesuai perjanjian. Sedangkan bagi si penerima kredit berarti menerima kepercayaan, sehingga mempunyai kewajiban untuk membayar kembali pinjaman tersebut sesuai dengan jangka waktunya.

Eksistensi sebuah bank tidak hanya ditentukan oleh besarnya giro, tabungan, dan deposito yang dapat dihimpun dari masyarakat, tetapi juga dari besarnya kredit yang dapat disalurkan kepada masyarakat. Di dalam penyaluran kredit kepada masyarakat, maka bank akan berhadapan dengan suatu risiko, yaitu risiko kredit. Risiko kredit adalah risiko yang paling signifikan yang dihadapi bank, dan keberhasilan bisnis mereka tergantung pada pengukuran yang akurat dan tingkat efisiensi yang lebih tinggi terhadap pengelolaan risiko ini daripada risiko lainnya (Giesecke, 2004). Risiko kredit akan dihadapi oleh bank ketika nasabah (*customer*) gagal dalam membayar hutang atau kredit yang diterimanya pada saat jatuh tempo.

Oleh karena itu sebelum memberikan kredit, bank terlebih dahulu melihat faktor-faktor yang melatar belakangi nasabah, atau yang lebih dikenal dengan “Analisa 5C” antara lain :

1. *Character*, yaitu untuk mendapatkan informasi terkait karakter pemohon kredit dapat diperoleh dengan cara mengumpulkan informasi dari referensi nasabah dan bank-bank lain tentang perilaku, kejujuran, pergaulan, dan ketaatannya memenuhi pembayaran transaksi. Bisa juga dengan metode cek riwayat kredit di Bank Indonesia. Karakter ini penting karena terkait itikad baik untuk membayar kewajibannya (Kasmir, 2010).
2. *Capacity*; analisa kemampuan calon debitur bisa dilakukan dengan melihat komponen penghasilan calon debitur. Seorang analis kredit harus bisa memastikan pemohon memiliki sumber-sumber penghasilan yang memadai untuk membayar kewajibannya sesuai jangka waktu yang telah disepakati (Supriyono, 2011).
3. *Capital*; analisa ini lebih ke arah aset yang dimiliki oleh calon debitur. Aset bisa dilihat dari neraca lajur perusahaan calon debitur atau hasil survei kekayaan yang dimiliki oleh calon debitur perorangan. Prinsipnya bank tidak akan membiayai seorang calon debitur yang tidak punya modal sendiri atau kekayaan yang minim.
4. *Condition*; analisis terhadap aspek ini meliputi analisis terhadap variabel makro yang melingkupi perusahaan baik variabel regional, nasional maupun internasional. Variabel yang diperhatikan terutama adalah variabel ekonomi.
5. *Collateral* (jaminan) adalah solusi terakhir untuk menutup resiko kredit jika terjadi gagal bayar. Biasanya bank hanya berani memberikan plafon pinjaman maksimal 75% dari nilai tranksasi jaminan kredit (Suyatno, dkk, 1997).

2.2 Model Risiko

Misal N dinotasikan sebagai jumlah klaim pada $(0, T]$ dimana $T = 1$ tahun dan Y_1, Y_2, \dots, Y_N bersesuaian dengan banyaknya klaim. Maka

$$S = \sum_{i=1}^N Y_i \quad (2.1)$$

merupakan jumlah akumulasi dari klaim. Diasumsikan bahwa

- i. N dan $\{Y_1, Y_2, \dots\}$ adalah independen.
- ii. Y_1, Y_2, \dots adalah independen.
- iii. Y_1, Y_2, \dots memiliki fungsi distribusi yang sama, misal fungsi G .

Diasumsikan bahwa $G(0) = 0$ dengan kata lain bahwa jumlah klaim adalah positif. Misalkan $M_Y(r) = E[e^{rY_i}]$, $\mu_n = E[Y_1^n]$ jika pernyataan ada dan $\mu = \mu_1$. Distribusi dari S dapat dituliskan sebagai

$$P[S \leq x] = E[P[S \leq x|N]] = \sum_{n=0}^{\infty} P[S \leq x|N=n]P[N=n] \quad (2.2)$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} P[N=n]G^{*n}(x) \quad (2.3)$$

Karakteristik dari distribusi S yaitu:

$$E[S] = E\left[\sum_{i=1}^N Y_i\right] = E\left[E\left[\sum_{i=1}^N Y_i|N\right]\right] = E\left[\sum_{i=1}^N \mu\right] = E[N\mu] = E[N]\mu \quad (2.4)$$

dan

$$E[S^2] = E\left[\left(\sum_{i=1}^N Y_i\right)^2 | N\right] = E\left[E\left[\sum_{i=1}^N Y_i \sum_{j=1}^N Y_j | N\right]\right] \quad (2.5)$$

$$= E[N\mu_2 + N(N-1)\mu^2] = E[N^2]\mu^2 + E[N](\mu_2 - \mu^2) \quad (2.6)$$

oleh karena itu

$$\text{Var}[S] = \text{Var}[N]\mu^2 + E[N]\text{Var}[Y_1] \quad (2.7)$$

fungsi pembangkit momen dari S menjadi;

$$M_S(r) = E[e^{rS}] = E\left[\exp\left\{r \sum_{i=1}^N Y_i\right\}\right] = E\left[\prod_{i=1}^N e^{rY_i}\right] = E\left[E\left[\prod_{i=1}^N e^{rY_i} | N\right]\right] \quad (2.8)$$

$$= E\left[\prod_{i=1}^N M_Y(r)\right] = E\left[\left(M_Y(r)\right)^N\right] = E\left[e^{N \log(M_Y(r))}\right] = M_N(\log(M_Y(r))) \quad (2.9)$$

dimana $M_N(r)$ adalah fungsi pembangkit momen dari N (Schmidli, 2013).

2.3 Distribusi Binomial Majemuk

Misal $N \sim B(n, p)$ untuk $n \in N$ dan $p \in (0,1)$, diperoleh

$$E[S] = np\mu \quad (2.10)$$

$$Var[S] = np(1-p)\mu^2 + np(\mu_2 - \mu^2) = np(\mu_2 - p\mu^2) \quad (2.11)$$

dan

$$M_s(r) = (pM_Y(r) + 1 - p)^n \quad (2.12)$$

Selain itu dihitung pula karakteristik lain dari distribusi S, kemiringannya, yang diperlukan ialah menghitung $E[(S - E[S])^3]$

$$\frac{d^3}{dr^3} n \log(pM_Y(r) + 1 - p) = n \frac{d^2}{dr^2} \left(\frac{pM'_Y(r)}{pM_Y(r) + 1 - p} \right) \quad (2.13)$$

$$= n \frac{d}{dr} \left(\frac{pM_Y^n(r)}{pM_Y(r) + 1 - p} - \frac{p^2 M'_Y(r)}{(pM_Y(r) + 1 - p)^2} \right) \quad (2.14)$$

$$= n \left(\frac{pM_Y^m(r)}{pM_Y(r) + 1 - p} - \frac{3p^2 M_Y^n(r) M'_Y(r)}{(pM_Y(r) + 1 - p)^2} + \frac{2p^3 (M'_Y)^3}{(pM_Y(r) + 1 - p)^3} \right) \quad (2.15)$$

untuk $r = 0$ diperoleh :

$$E[(S - E[S])^3] = n(p\mu_3 - 3p^2\mu_2\mu + 2p^3\mu^3) \quad (2.16)$$

diasumsikan bahwa jumlah klaim bersifat deterministik, misal y_0 . Maka

$$E[(S - E[S])^3] = ny_0^3(p - 3p^2 + 2p^3) = 2ny_0^3p\left(\frac{1}{2} - p\right)(1 - p) \quad (2.17)$$

sehingga

$$E[(S - E[S])^3] = 0 \Leftrightarrow p = \frac{1}{2} \quad (2.18)$$

(Schmidli, 2013).

2.4 Distribusi Poisson Majemuk

Selain model binomial majemuk, jika diasumsikan bahwa n bernilai besar dan p bernilai kecil,

$$B(n, \lambda/n) \rightarrow Pois(\lambda) \text{ untuk } n \rightarrow \infty$$

maka kita dapat memodelkan

$$N \sim Pois(\lambda)$$

sehingga diperoleh

$$E[S] = \lambda\mu \quad (2.19)$$

$$Var[S] = \lambda\mu^2 + \lambda(\mu_2 - \mu^2) = \lambda\mu_2 \quad (2.20)$$

dan

$$M_S(r) = \exp\{\lambda(M_Y(r) - 1)\}. \quad (2.21)$$

Sedangkan koefisien kemiringannya

$$\frac{d^3}{dr^3} \log(M_S(r)) = \frac{d^3}{dr^3} (\lambda(M_Y(r) - 1)) = \lambda M_Y^m(r) \quad (2.22)$$

dengan demikian

$$E[(S - E[S])^3] = \lambda\mu_3 \quad (2.23)$$

Sehingga diperoleh koefisien kemiringan, yaitu

$$\frac{E[(S - E[S])^3]}{(Var[S])^{3/2}} = \frac{\mu_3}{\sqrt{\lambda\mu_2^3}} > 0. \quad (2.24)$$

Perhitungan karakteristik risiko lebih mudah menggunakan model Poisson majemuk daripada model Binomial majemuk. Selain itu, menggunakan model Poisson majemuk memiliki keunggulan yang lain. Diasumsikan bahwa portofolio terdiri dari beberapa risiko tunggal independen $S^{(1)}, S^{(2)}, \dots, S^{(j)}$, masing-masing dimodelkan sebagai Poisson majemuk. Untuk sederhananya akan digunakan $j = 2$ dalam perhitungan berikut. Selanjutnya menemukan fungsi pembangkit momen $S^{(1)} + S^{(2)}$.

$$M_{S^{(1)}+S^{(2)}}(r) = M_{S^{(1)}}(r)M_{S^{(2)}}(r) \quad (2.25)$$

$$= \exp\{\lambda^{(1)}(M_{Y^{(1)}}(r) - 1)\}\lambda^{(2)}(M_{Y^{(2)}}(r) - 1) \quad (2.26)$$

$$= \exp\{\lambda\left(\frac{\lambda^{(1)}}{\lambda}M_{Y^{(1)}}(r) + \frac{\lambda^{(2)}}{\lambda}M_{Y^{(2)}}(r) - 1\right)\} \quad (2.27)$$

dengan $\lambda = \lambda^{(1)} + \lambda^{(2)}$, sehingga $S(1) + S(2)$ adalah Poisson majemuk yang didistribusikan dengan parameter Poisson λ dan ukuran fungsi distribusi klaim

$$G(x) = \frac{\lambda^{(1)}}{\lambda} G^{(1)}(x) + \frac{\lambda^{(2)}}{\lambda} G^{(2)}(x). \quad (2.28)$$

Ukuran klaim dapat diperoleh dengan memilihnya dari risiko pertama dengan probabilitas $\lambda^{(1)}/\lambda$ dan dari risiko kedua dengan probabilitas $\lambda^{(2)}/\lambda$.

Jumlah klaim dapat dibagi menjadi kelas yang berbeda. Misalkan A_1, A_2, \dots, A_m adalah beberapa himpunan yang terputus dengan $P[Y_1 \in \cup_{k=1}^m A_k]$. Misalkan $p_k = P[Y_1 \in A_k]$ adalah probabilitas bahwa sebuah klaim ada dalam kelas ukuran klaim k . Kita dapat mengasumsikan bahwa $p_k > 0$ untuk semua k .

N_k dinotasikan sebagai jumlah klaim dalam kelas ukuran klaim k . Karena jumlah klaim independen maka, diberikan $N = n$, vektor (N_1, N_2, \dots, N_m) adalah multinomial kondisional yang didistribusikan dengan parameter p_1, p_2, \dots, p_m, n . Selanjutnya akan dicari distribusi tidak terkondisi dari (N_1, N_2, \dots, N_m) . Misal n_1, n_2, \dots, n_m adalah bilangan asli dan $n = n_1 + n_2 + \dots + n_m$.

$$P[N_1 = n_1, N_2 = n_2, \dots, N_m = n_m] = P[N_1 = n_1, N_2 = n_2, \dots, N_m = n_m | N = n] P[N = n] \quad (2.29)$$

$$= P[N_1 = n_1, N_2 = n_2, \dots, N_m = n_m | N = n] \quad (2.30)$$

$$= \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_m!} p_1^{n_1} p_2^{n_2} \dots p_m^{n_m} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \prod_{k=1}^m \frac{(\lambda p_k)^{n_k}}{n_k!} e^{-\lambda p_k} \quad (2.31)$$

Sehingga N_1, N_2, \dots, N_m independen dan N_k adalah disitribusi Pois(λp_k)

Karena ukuran klaim N independen maka risiko

$$S_k = \sum_{i=1}^N Y_i \mathbb{I}_{\{Y_i \in A_k\}} \quad (2.32)$$

adalah ditribusi Poisson majemuk dengan parameter λp_k dan distribusi ukuran klaim

$$G_k(x) = P[Y_1 \leq x | Y_1 \in A_k] = \frac{P[Y_1 \leq x, Y_1 \in A_k]}{P[Y_1 \in A_k]} \quad (2.33)$$

(Schmidli, 2013).

2.5 Model Risiko Individu

Diasumsikan bahwa portofolio terdiri dari m kontrak individu independen $(S^{(i)})_{i \leq m}$. Paling tidak terdapat satu klaim untuk masing-masing kontrak. Klaim tersebut memiliki probabilitas $p^{(i)}$. Ukuran tersebut memiliki fungsi ditribusi $F^{(i)}$ dan fungsi pembangkit momen $M^{(i)}(r)$. Misal $\lambda = \sum_{i=1}^m p^{(i)}$. Fungsi pembangkit momen dari klaim keseluruhan adalah

$$M_{(S)}(r) = \prod_{i=1}^m (1 + p^{(i)}(M^{(i)}(r) - 1)). \quad (2.34)$$

Syarat $p^{(i)}(M^{(i)}(r) - 1)$ kecil untuk r tidak terlalu besar. Kemudian logaritma

$$\log(M_{(S)}(r)) = \sum_{i=1}^m \log(1 + p^{(i)}(M^{(i)}(r) - 1)) \quad (2.35)$$

$$\approx \sum_{i=1}^m p^{(i)}(M^{(i)}(r) - 1) = \lambda \left(\sum_{i=1}^m \frac{p^{(i)}}{\lambda} (M^{(i)}(r) - 1) \right) \quad (2.36)$$

Ekspresi terakhir ternyata adalah logaritma fungsi pembangkit momen dari distribusi Poisson majemuk. Sebenarnya penurunan ini adalah alasan mengapa model Poisson majemuk sangat populer di kalangan aktuaris.

Model majemuk dapat digunakan untuk model yang besar dan cukup homogen, di mana jumlah klaimnya kecil dibandingkan dengan jumlah kontrak. Kemudian klaim yang mungkin ada dalam sebuah guci, dan setelah sebuah klaim, seseorang menarik salah satu dari klaim ini. Hal ini kemudian tidak mungkin untuk mengajukan klaim yang sama dua kali.

2.6 Generalized Linear Model

Dalam model linier standar, pengamatan diasumsikan terdistribusi normal di sekitar *mean* yang merupakan fungsi linier dari parameter dan kovariat. Generalized Linear Models menggeneralisasi ini dalam dua arah. Variabel acak yang terlibat tidak perlu normal dengan varians yang independen dari mean, dan juga skala di mana rata-rata linier di kovariat dapat bervariasi. Misalnya, log linier.

Generalized Linear Model memiliki tiga karakteristik:

1. Komponen stokastik dari model menyatakan bahwa pengamatan adalah variabel acak bebas $Y_i, i = 1, \dots, n$ dengan densitas dalam keluarga dispersi eksponensial. Contoh yang paling penting untuk tujuan kita adalah:
 - a. Peubah acak $N(\mu_i, \psi_i)$
 - b. Peubah acak Poisson (μ_i)
 - c. Peubah acak Poisson (μ_i/ψ_i) dengan ψ_i berganda, atau yang lebih dikenal dengan quasi-Poisson atau *overdispersed* Poisson (ODP)
 - d. Peubah acak $\psi_i \times \text{binomial}(n = \frac{1}{\psi_i}, p = \mu_i)$
 - e. Peubah acak Gamma ($\alpha = \frac{1}{\psi_i}, \beta = \frac{1}{\psi_i \mu_i}$)

- f. Peubah acak Invers Gaussian ($\alpha = \frac{1}{\psi_i}$, $\beta = \frac{1}{\psi_i \mu_i^2}$)
2. Komponen sistematis atribut model untuk setiap pengamatan merupakan prediktor linier $\eta_i = \sum_j x_{ij} \beta_j$ linier dalam parameter β_1, \dots, β_p . x_{ij} disebut juga dengan kovariat atau regresor.
 3. Fungsi link menghubungkan nilai yang diharapkan μ_i dari Y_i ke prediktor linier sebagai $\eta_i = g(\mu_i)$.

2.6.1 Beberapa prosedur estimasi tradisional dan GLM

Pada bagian ini, akan digambarkan gagasan di balik GLM menggunakan tabel kontingensi $I \times J$. Kami memiliki tabel kerugian yang teramat Y_{ij} , $i = 1 \dots I$, $j = 1 \dots J$, diklasifikasikan oleh dua faktor penilaian ke dalam kelas risiko I dan J . Oleh karena itu, pengamatan independen (tapi beberapa sel mungkin kosong) yang memiliki indeks i dan j dari n pengamatan. Generalisasi ke lebih dari dua dimensi adalah lurus ke depan. Data agunan dengan masing-masing observasi terdiri dari nomor baris i dan kolom angka j pada tabel. Angka di setiap sel mewakili rata-rata di atas semua pengamatan w_{ij} di sel itu (bobot alami). Dengan faktor-faktor ini, kami mencoba membuat model untuk nilai pengamatan yang diharapkan. Banyak situasi yang tercakup dalam contoh ini. Diasumsikan bahwa distribusi probabilitas dari pengamatan Y_{ij} memenuhi GLM, secara lebih spesifik, log linear GLM dengan i dan j sebagai variabel penjelas. Ini berarti bahwa untuk nilai yang diharapkan dari Y_{ij} didapatkan:

$$E[Y_{ij}] = \mu \alpha_i \beta_j, \quad i = 1 \dots I, j = 1 \dots J \quad (2.37)$$

2.6.2 Bobot dari Observasi

Untuk setiap sel (i,j) , di samping angka klaim yang diamati Y_{ij} ada bobot w_{ij} . Dalam aplikasi aktuarial, beberapa interpretasi dimungkinkan untuk jumlah berikut

1. Y_{ij} adalah frekuensi klaim rata-rata jika $S_{ij} = Y_{ij}w_{ij}$ adalah jumlah klaim dan w_{ij} adalah pemaparan sel (i,j) , yang merupakan jumlah total tahun;
2. Y_{ij} adalah ukuran klaim rata-rata jika S_{ij} adalah jumlah klaim total untuk sel dan w_{ij} adalah jumlah klaim;
3. Y_{ij} adalah angsuran yang teramat jika S_{ij} adalah jumlah klaim total untuk sel dan w_{ij} adalah pemaparan.

Salah satu interpretasi ini mungkin berlaku pada contoh di bawah ini. Bobot w_{ij} diasumsikan konstan, sedangkan S_{ij} diukur dengan presisi penuh dan karenanya Y_{ij} adalah variabel acak dengan hasil yang dinyatakan sebagai s_{ij} dan y_{ij} .

2.6.3 Bailey-Simon = chi-square terkecil dengan Poisson

Dalam metode Bailey-Simon, estimasi parameter $\hat{\alpha}_i$ dan $\hat{\beta}_j$ dalam model ditentukan sebagai solusi dari

$$\min BS \text{ dengan } BS = \sum_{i,j} \frac{w_{ij}(y_{ij} - \alpha_i\beta_j)^2}{\alpha_i\beta_j} \quad (2.38)$$

Pembenaran metode ini adalah jika S_{ij} menunjukkan jumlah klaim yang terdistribusi Poisson, BS dalam (5.8) hanya bersifat statistik χ^2 , karena itu (2.38) dapat ditulis ulang sebagai

$$BS = \sum_{i,j} \frac{(s_{ij} - w_{ij}\alpha_i\beta_j)^2}{w_{ij}\alpha_i\beta_j} = \sum_{i,j} \frac{(s_{ij} - E[S_{ij}])^2}{Var[S_{ij}]} \quad (2.39)$$

Jadi meminimalkan BS tidak lain adalah menentukan estimator χ^2 terkecil. Hipotesis model dapat dengan mudah diuji. Memecahkan persamaan normal yang timbul dari penurunan persamaan BS dalam (2.38) berkenaan dengan setiap parameter, kita mendapatkan sistem persamaan yang dapat dituliskan sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \alpha_i &= \left(\sum_j \frac{w_{ij}y_{ij}^2}{\beta_j} \right) \Bigg/ \left(\sum_j w_{ij}\beta_j \right)^{1/2}, i = 1 \dots I \\ \beta_i &= \left(\sum_i \frac{w_{ij}y_{ij}^2}{\alpha_j} \right) \Bigg/ \left(\sum_j w_{ij}\alpha_j \right)^{1/2}, j = 1 \dots J \end{aligned} \quad (2.40)$$

2.6.4 Distribusi Poisson Majemuk

Distribusi Poisson mejamuk mendistribusikan klaim total, kita dapat menerapkan uji χ^2 dalam beberapa keadaan. Misalkan S_{ij} menunjukkan jumlah klaim total dan dengan total pemaparan sel (i,j) , diasumsikan bahwa jumlah klaim yang disebabkan oleh masing-masing tertanggung memiliki distribusi Poisson (λ_{ij}). Jumlah klaim individu adalah variabel acak yang independen dan terdistribusi identik, didistribusikan sebagai X . Oleh karena itu rata-rata klaim

memiliki frekuensi yang bervariasi, namun distribusi ukuran klaim sama untuk setiap sel. Lalu didapatkan

$$E[S_{ij}] = w_{ij}\lambda_{ij}E[X]; \quad Var[S_{ij}] = w_{ij}\lambda_{ij}E[X^2], \quad (2.41)$$

oleh karena $E[Y_{ij}] = \alpha_i\beta_j$ maka diperoleh

$$Var[Y_{ij}] = \frac{\alpha_i\beta_j}{w_{ij}} \frac{E[X^2]}{E[X]} \quad (2.42)$$

Jadi variabel acak BS dalam (2.38) adalah jumlah kuadrat dari variabel acak dengan mean nol dan varians konstan. Ini terjadi ketika rasio $E[X^2]/E[X]$ sama untuk semua sel. Jika BS dapat diperbaiki untuk faktor ini dan jika prosedur estimasi menghasilkan estimator normal asimtotik terbaik, seperti estimasi likelihood maksimum, secara asimtotik akan didapatkan distribusi χ^2 , dengan derajat bebas $(I-1)(J-1)$.

BAB 3. METODE PENELITIAN

3.1 Pengumpulan Data

3.1.1 Metode Pengumpulan Sampel

Sampel yang diikutsertakan dalam penelitian ini adalah nasabah atau debitur dari PT. Bank Rakyat Indonesia (Persero) Cabang Surabaya. Data yang menjadi sampel penelitian dipilih berdasarkan kriteria sebagai berikut :

1. Sampel termasuk sebagai nasabah Kredit Perumahan Rakyat (KPR) Bank BRI cabang Surabaya
2. Sampel yang diambil adalah sebanyak 248 data yang merupakan nasabah KPR Bank BRI yang berdomisili di wilayah Surabaya
3. Metode pembayaran angsuran dilakukan dengan cara memotong saldo pada rekening nasabah oleh pihak bank BRI secara otomatis setiap bulan.

3.1.2 Metode Pengumpulan Data

Data yang digunakan dalam penelitian ini merupakan data sekunder dan bersifat kuantitatif. Seluruh data diambil dari Bank BRI yang meliputi data nasabah, suku bunga yang berlaku, dan data-data lainnya.

3.2 Definisi Variabel Penelitian

Pada penelitian tentang teori risiko ini, variabel yang digunakan oleh penulis adalah sebagai berikut :

- a. Variabel tidak bebas (Y) yaitu jenis kolektibilitas nasabah :

$Y = 0$, untuk kolektibilitas tipe 1 (lancar)

$Y = 1$, untuk kolektibilitas tipe 2 (peringatan)

$Y = 2$, untuk kolektibilitas tipe 3 (perhatian khuus)

$Y = 3$, untuk kolektibilitas tipe 4 (terdapat tunggakan)

$Y = 4$, untuk kolektibilitas tipe 5 (macet)

- b. Variabel bebas (X) sebagai berikut :

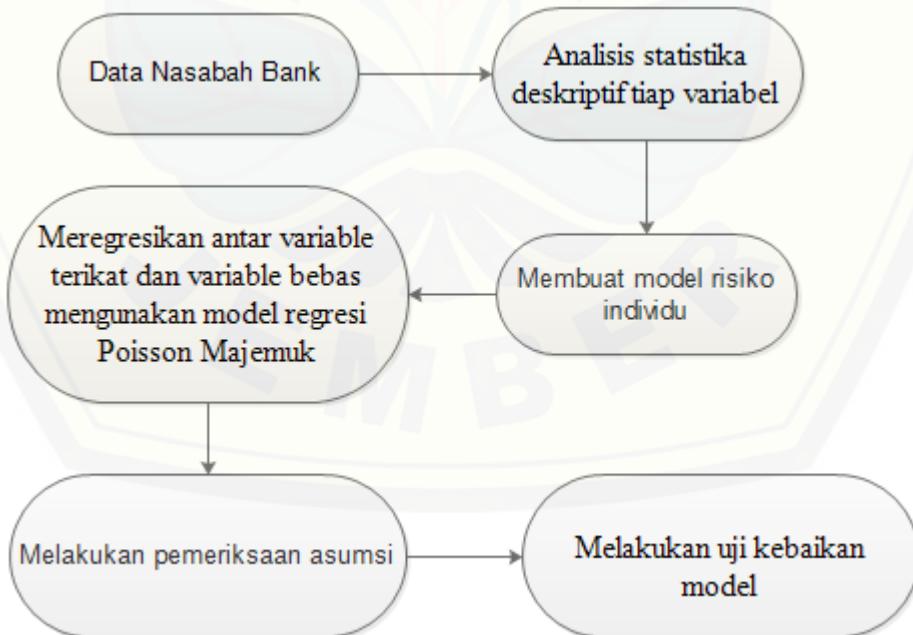
1. Tanggungan Keluarga (X_1) : Jumlah anggota keluarga tertanggung

yang dimiliki oleh nasabah.

2. Jenis Kelamin (X_2) : Pada variabel ini dibagi menjadi 2 kategori yaitu pria dan wanita.
3. Tenor (X_3) : Jangka waktu kredit yang diambil oleh nasabah dalam satuan bulan.
4. Plafond (X_4) : Jumlah maksimum pagu kredit yang dimiliki nasabah sebagaimana tercantum pada surat perjanjian kredit (akad).
5. Cicilan per bulan (X_5) : Besarnya angsuran yang harus dibayar oleh nasabah setiap bulannya.
6. Pendapatan (X_6) : Besarnya uang yang didapat per bulan oleh nasabah baik dari upah maupun usaha atau bisnis sendiri

3.3 Metode Pengolahan dan Analisis Data

Secara skematis, langkah-langkah yang dilakukan dalam penelitian tentang analisis teori risiko pemberian kredit salah satu bank di kabupaten Jember diberikan dalam Gambar 3.1.



Gambar 3.1 Diagram metode penelitian

Untuk mendapatkan suatu model dari data yang telah didapatkan dengan variabel-variabel yang mempengaruhinya, diperlukan suatu langkah-langkah sebagai berikut:

1. menganalisis variabel-variabel yang mempengaruhi model risiko individu antara jenis kelamin, marital, usia, pendapatan, wilayah, bunga dan tenor.
2. Membuat model risiko individu
3. Meregresikan antar variabel terikat dan variabel bebas dengan menggunakan Generalized Linear Model (GLM) dengan ditribusi Poisson Majemuk
4. Melakukan pemeriksaan asumsi
5. Melakukan uji kebaikan model-model menggunakan kriteria informasi Akaike (AIC, *Akaike's Information Criterion*) yang dihitung melalui rumus berikut

$$AIC = -2l(\hat{\theta}) + 2q \quad (3.1)$$

dengan $l(\hat{\theta})$ adalah nilai likelihood dari model yang dihadapi dan q adalah banyaknya parameter dalam model. Secara umum, semakin kecil nilai AIC model yang dipakai semakin cocok. Model yang dianggap terbaik adalah model dengan nilai AIC minimum. Namun demikian, dengan pertimbangan aspek lain, perbedaan AIC yang tidak terlalu besar mungkin dapat diabaikan.

BAB 5. PENUTUP

5.1 Kesimpulan

Berdasarkan hasil analisis data dan pembahasan diperoleh kesimpulan sebagai berikut :

- a. Model *compound Poisson* terbaik yang didapatkan dengan nilai AIC minimum sebesar 52,22 yaitu $\log(Y) = -1,048 + (3,903 \times 10^{-3})X_3 - (1,526 \times 10^{-9})X_4 - (1,279 \times 10^{-7})X_5 + (6,529 \times 10^{-8})X_6$ dengan variabel X_3 (tenor), X_4 (plafond), X_5 (cicilan per bulan) dan X_6 (penghasilan) sebagai variabel yang dapat mempengaruhi status kolektibilitas.
- b. Estimasi parameter dari model yang didapatkan bahwa parameter X_3, X_4, X_5, X_6 memiliki nilai yang signifikan terhadap model didapat, sehingga didapat kesimpulan bahwa semakin lama tenor yang diambil debitur dan semakin besar penghasilan maka status kolektibilitas Y akan menunjukkan tipe 1 (lancar). Lebih lanjut, jika nilai plafond dan jumlah cicilan per bulan yang dimiliki semakin besar maka status kolektibilitas Y akan menunjukkan tipe 5 (macet).

5.2 Saran

Pada penelitian ini menganalisis risiko kredit menggunakan data kredit dengan 248 sampel menggunakan penerapan model risiko *compound Poisson*. Untuk penelitian selanjutnya diharapkan bisa mendapatkan ukuran sampel yang lebih besar sehingga didapatkan model yang sesuai dengan data.

DAFTAR PUSTAKA

- Abdurrahman, T. 2010. Analisis Faktor-Faktor yang Mempengaruhi Kolektibilitas Pembayaran Kredit Bermasalah pada Debitur Kredit Usaha Mikro PT Bank Mandiri Tbk. Micro Business Unit Bogor Pajajaran. Bogor: Program S1 Fakultas Ekonomi dan Manajemen Institut Pertanian Bogor. (<http://repository.ipb.ac.id/handle/123456789/62738> diakses 12 Maret 2018)
- Departemen Pendidikan Nasional. 2005. *Kamus Besar Bahasa Indonesia*. Jakarta: Balai Pustaka.
- Giesecke, K. 2004. Credit risk modeling and valuation: an introduction. *Credit Risk : Models and Management*. 2:1-40.
- Ibrahim, J. 2004. Mengupas Tuntas (Kredit Komersial dan Konsumtif dalam Perjanjian Kredit Bank). Cetakan Pertama. Bandung : Mandar Maju. (<https://repository.ipb.ac.id/bitstream/handle/123456789/62738/H10tab.pdf?sequence=1&isAllowed=y> diakses pada 25 Agustus 2018)
- Kaas R., Goovaerts M., Dhaene J. & Denuit M. 2008. *Modern Actuarial Risk Theory*. Springer.
- Kasmir. 2002. *Dasar-Dasar Perbankan*. Jakarta : PT. Raja Grafindo Persada.
- Kasmir. 2010. *Pengantar Manajemen Keuangan*. Jakarta : Kencana Prenada Media Grup.
- Lorensa, E. 2018. Analisis Risiko Pemberian Kredit oleh Bank Menggunakan Model *Compound mixed poisson*. Jember : Program S1 Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universitas Jember. (<http://repository.unej.ac.id/bitstream/handle/123456789/85567/Elsa%20Lorensa.pdf?sequence=1> diakses pada 25 Agustus 2018).
- Mukhsinati, S. 2011. *Analisis Faktor-Faktor Penyebab Terjadinya Kredit Macet pada Bank "X" di Kabupaten Jember*. Jember : Program S1 Fakultas Ekonomi Universitas Jember. (<http://repository.unej.ac.id/bitstream/handle/123456789/5680/Sari%20Mukhsinati.pdf?sequence=1> diakses pada 25 Agustus 2018)
- Schmidli, H. 2008. *Lectures Note on Risk Theory*. Institute of Mathematics Univesity of Cologne
- Stephen P. Robbins. 1999. *Management Sixth Edition Edisi Bahasa Indonesia*. Jakarta: Prenhallindo.

- Supriyono, R. 2011. *Akuntansi Biaya, Perencanaan dan pengendalian biaya, serta pengambilan keputusan*. Yogyakarta : BPPE.
- Suyatno, T dkk. 1997. *Dasar-Dasar Perkreditan*. Jakarta : Gramedia Pustaka Utama.
- Zhang, Y (2013). *Likelihood-based and Bayesian Methods for Tweedie Compound Poisson Linear Mixed Models*, *Statistics and Computing*, 23, 743-757.
[\(<https://github.com/actuaryzhang/cplm/files/144051/TweediePaper.pdf>\)](https://github.com/actuaryzhang/cplm/files/144051/TweediePaper.pdf)
diakses pada 25 Agustus 2018)

LAMPIRAN**A. Data Kredit Bank Rakyat Indonesia Kantor Cabang HR Muhammad Surabaya tahun 2015**

Tanggungan Keluarga	Jenis Kelamin	Tenor (Bulan)	Plafond (Rp)	Cicilan per bulan (Rp)	Penghasilan	Kolektibilitas
0	2	144	15.600.000	149.000	3.500.000	1
1	1	240	11.300.000	155.400	3.500.000	1
0	2	216	21.600.000	155.700	3.500.000	1
0	1	240	11.500.000	158.200	3.500.000	1
0	1	240	11.700.000	161.000	3.500.000	1
1	2	192	10.400.000	161.600	3.500.000	1
1	2	180	10.100.000	165.000	3.500.000	1
1	2	180	10.100.000	165.600	3.500.000	1
0	1	180	9.900.000	169.200	3.500.000	1
0	1	216	11.400.000	169.400	3.500.000	1
0	1	192	11.100.000	174.200	3.500.000	1
0	2	216	12.000.000	174.800	3.500.000	1
1	1	192	18.100.000	176.300	3.500.000	1
0	2	216	12.200.000	176.400	3.500.000	1
1	1	192	11.100.000	177.600	3.500.000	1
1	2	144	9.700.000	178.400	3.500.000	1
1	2	192	11.400.000	178.800	3.500.000	1
1	2	180	11.600.000	192.400	3.500.000	1
1	1	240	14.100.000	194.000	3.500.000	1

0	2	240	14.400.000	198.200	3.500.000	1
0	2	144	10.700.000	202.400	3.500.000	1
1	1	216	13.700.000	206.400	3.500.000	1
0	2	192	26.800.000	207.500	3.500.000	1
1	2	192	13.400.000	208.200	3.500.000	1
0	2	240	15.200.000	209.200	3.500.000	1
0	2	180	12.500.000	219.000	3.500.000	1
0	2	192	14.000.000	224.000	3.500.000	1
1	1	144	25.800.000	229.800	3.500.000	1
0	1	144	27.200.000	239.550	3.500.000	1
0	1	96	14.600.000	239.720	6.000.000	0
0	2	180	14.500.000	247.000	3.500.000	1
1	2	240	36.900.000	253.800	3.500.000	1
0	1	216	17.600.000	261.600	3.500.000	1
1	1	96	10.000.000	269.200	3.500.000	1
0	1	144	15.000.000	269.600	3.500.000	1
1	2	144	14.300.000	271.800	3.500.000	1
1	1	192	18.400.000	274.000	3.500.000	1
1	2	240	20.100.000	276.600	3.500.000	1
0	1	180	17.500.000	281.000	3.500.000	1
0	1	72	16.200.000	304.550	8.000.000	0
1	2	144	35.900.000	315.800	3.500.000	1
1	1	240	23.000.000	316.400	3.500.000	1
0	1	96	19.800.000	320.770	9.000.000	0
0	2	240	24.700.000	339.800	3.500.000	1

0	1	180	20.500.000	341.200	3.500.000	1
1	1	240	25.000.000	344.000	3.500.000	1
0	2	96	24.200.000	380.690	5.000.000	0
0	1	240	30.400.000	398.600	3.500.000	1
1	2	72	12.900.000	402.800	3.500.000	1
0	1	72	21.500.000	404.810	11.000.000	0
0	1	96	26.100.000	408.050	4.000.000	0
0	1	96	20.000.000	411.740	11.000.000	0
0	1	240	60.000.000	412.700	3.500.000	1
0	1	60	14.000.000	414.190	4.000.000	0
0	2	216	27.700.000	416.200	3.500.000	1
1	1	120	32.400.000	423.000	8.000.000	0
1	1	120	50.000.000	493.400	4.000.000	0
1	2	60	16.700.000	497.260	4.000.000	0
1	2	180	31.000.000	501.200	3.500.000	1
1	2	192	32.600.000	506.400	3.500.000	1
1	2	144	24.700.000	517.000	3.500.000	1
1	1	240	37.900.000	521.400	3.500.000	1
0	1	180	63.500.000	526.500	3.500.000	1
1	2	180	65.500.000	527.700	3.500.000	1
0	2	240	76.900.000	529.000	3.500.000	1
1	1	216	69.400.000	529.100	3.500.000	1
1	2	180	33.000.000	537.400	3.500.000	1
0	2	216	37.500.000	542.000	3.500.000	1
1	1	216	37.200.000	555.600	3.500.000	1

0	2	240	81.500.000	560.600	3.500.000	1
1	1	192	36.000.000	568.400	3.500.000	1
0	2	216	78.700.000	576.300	3.500.000	1
0	1	240	87.200.000	599.800	3.500.000	1
0	1	144	32.000.000	608.200	3.500.000	1
1	2	96	24.000.000	609.200	3.500.000	1
0	2	216	41.800.000	615.600	3.500.000	1
0	2	240	73.000.000	618.200	3.500.000	1
0	1	120	48.500.000	620.850	7.000.000	0
1	2	120	28.700.000	635.000	3.500.000	1
0	1	96	25.700.000	637.000	3.500.000	1
0	2	192	47.200.000	638.400	3.500.000	1
0	1	240	93.000.000	639.700	3.500.000	1
1	1	180	83.500.000	716.600	3.500.000	1
0	2	240	62.500.000	732.800	3.500.000	1
1	1	144	36.500.000	738.400	3.500.000	1
1	2	180	46.000.000	774.200	3.500.000	1
0	2	240	60.600.000	813.200	3.500.000	1
0	1	240	120.000.000	825.500	3.500.000	1
0	1	240	60.400.000	831.000	3.500.000	1
0	1	144	88.600.000	838.520	4.000.000	0
1	1	240	62.770.000	863.600	3.500.000	1
1	1	240	79.800.000	868.000	3.500.000	1
1	1	240	66.300.000	911.800	3.500.000	1
1	1	120	48.800.000	924.082	4.000.000	0

1	2	240	69.800.000	960.200	3.500.000	1
0	1	144	52.930.000	968.600	3.500.000	1
0	2	216	65.600.000	968.800	3.500.000	1
1	2	180	58.000.000	969.000	3.500.000	1
1	1	96	31.000.000	969.018	4.000.000	0
0	1	144	50.000.000	979.400	3.500.000	1
0	2	192	63.500.000	986.600	3.500.000	1
0	2	240	72.000.000	990.600	3.500.000	1
0	2	180	57.200.000	997.800	3.500.000	1
0	2	216	67.700.000	1.002.600	3.500.000	1
0	2	240	74.400.000	1.023.600	3.500.000	1
1	1	240	75.000.000	1.031.800	3.500.000	1
1	1	120	83.000.000	1.032.200	3.500.000	1
0	1	180	100.000.000	1.050.924	3.500.000	1
1	2	216	77.000.000	1.074.400	3.500.000	1
0	1	144	53.500.000	1.094.400	3.500.000	1
1	1	216	72.000.000	1.094.600	3.500.000	1
0	1	240	79.800.000	1.097.800	3.500.000	1
1	1	216	77.000.000	1.101.200	3.500.000	1
1	1	120	33.100.000	1.102.710	8.000.000	0
0	1	240	80.400.000	1.106.200	3.500.000	1
0	1	216	76.100.000	1.108.600	3.500.000	1
1	1	216	77.000.000	1.115.600	3.500.000	1
1	1	192	72.400.000	1.135.600	3.500.000	1
0	1	24	12.400.000	1.136.490	4.000.000	0

0	1	240	82.800.000	1.139.200	3.500.000	1
1	1	216	75.400.000	1.142.800	3.500.000	1
0	2	240	83.500.000	1.148.800	3.500.000	1
1	1	240	84.200.000	1.158.400	3.500.000	1
0	1	240	85.200.000	1.172.200	3.500.000	1
1	2	144	64.700.000	1.173.200	4.500.000	1
1	2	240	85.300.000	1.173.600	3.500.000	1
1	1	240	85.300.000	1.173.600	3.500.000	1
1	2	240	86.300.000	1.187.200	3.500.000	1
1	1	120	50.000.000	1.188.510	5.000.000	0
0	1	120	53.100.000	1.206.200	3.500.000	1
0	2	240	88.000.000	1.210.600	3.500.000	1
1	1	240	88.600.000	1.219.000	3.500.000	1
1	1	240	88.600.000	1.219.000	3.500.000	1
0	2	120	40.000.000	1.225.000	3.500.000	1
1	2	240	96.500.000	1.240.900	4.000.000	1
1	1	240	91.000.000	1.252.000	4.000.000	1
1	1	240	93.300.000	1.283.600	4.000.000	1
0	1	120	82.900.000	1.350.410	5.000.000	0
2	1	48	30.000.000	1.360.000	7.000.000	1
0	2	240	107.000.000	1.423.200	4.000.000	1
0	1	120	94.900.000	1.439.200	7.000.000	0
0	1	180	165.000.000	1.491.506	4.500.000	1
0	1	240	109.600.000	1.507.800	4.500.000	1
2	1	120	50.000.000	1.533.400	4.500.000	1

0	2	120	100.000.000	1.533.400	4.500.000	1
1	1	120	102.000.000	1.564.000	4.500.000	1
1	1	240	120.000.000	1.651.000	5.000.000	1
1	1	216	118.800.000	1.730.600	5.000.000	1
1	1	144	133.000.000	1.758.600	5.000.000	0
0	2	24	25.500.000	1.809.400	5.000.000	0
0	2	120	120.000.000	1.819.140	5.000.000	0
0	1	120	80.400.000	1.824.000	5.000.000	0
0	1	120	60.000.000	1.840.000	5.000.000	1
0	1	120	72.700.000	1.846.500	5.000.000	0
1	1	120	70.000.000	1.933.200	5.000.000	0
1	1	240	480.900.000	2.088.900	6.000.000	0
1	1	120	38.500.000	2.174.250	8.000.000	0
1	1	120	80.500.000	2.180.500	6.000.000	0
0	2	180	250.000.000	2.215.800	6.000.000	0
1	1	24	15.600.000	2.223.400	6.000.000	0
0	1	180	345.000.000	2.234.011	6.000.000	1
0	2	180	300.000.000	2.280.200	6.000.000	0
2	1	120	75.000.000	2.300.000	6.000.000	1
0	2	240	455.994.000	2.318.700	6.000.000	0
2	1	24	50.000.000	2.353.565	6.000.000	1
0	2	180	180.000.000	2.506.600	7.000.000	0
0	1	180	280.500.000	2.670.800	7.000.000	0
0	1	24	12.800.000	2.724.900	7.000.000	0
2	2	120	90.000.000	2.760.000	7.000.000	1

1	1	120	110.200.000	2.768.000	7.000.000	0
0	1	48	33.000.000	2.792.400	8.000.000	0
0	1	180	250.000.000	2.927.600	8.000.000	0
0	2	216	424.351.097	2.929.100	8.000.000	0
0	1	120	117.000.000	2.978.000	8.000.000	0
0	2	60	66.000.000	2.992.000	8.000.000	1
0	2	216	365.000.000	3.001.600	8.000.000	0
0	1	120	223.000.000	3.009.100	8.000.000	1
0	1	120	100.000.000	3.065.800	8.000.000	1
0	2	120	40.000.000	3.093.000	8.000.000	0
0	1	120	360.000.000	3.104.582	8.000.000	1
0	1	120	114.000.000	3.172.800	9.000.000	0
0	2	216	398.090.000	3.329.400	9.000.000	0
1	1	240	495.000.000	3.336.300	9.000.000	0
0	2	120	85.000.000	3.561.600	10.000.000	0
0	2	120	70.000.000	3.604.900	10.000.000	0
2	1	180	380.000.000	3.607.964	10.000.000	1
1	2	120	77.700.000	3.613.000	10.000.000	0
0	1	60	76.000.000	3.617.653	10.000.000	1
3	1	240	75.800.000	3.649.800	10.000.000	3
1	1	120	120.000.000	3.680.000	10.000.000	1
0	2	180	298.116.000	3.792.300	10.000.000	0
0	2	144	180.000.000	3.963.800	11.000.000	0
1	1	120	125.000.000	4.065.000	11.000.000	1
0	2	120	94.100.000	4.076.100	11.000.000	0

2	2	180	150.000.000	4.129.922	11.000.000	1
0	1	120	136.000.000	4.170.800	11.000.000	1
0	1	120	100.000.000	4.366.700	12.000.000	1
0	2	216	402.500.000	4.666.800	13.000.000	0
0	1	240	516.000.000	4.723.100	13.000.000	0
1	2	144	354.618.000	5.075.000	14.000.000	0
1	1	144	135.000.000	5.283.900	15.000.000	0
0	1	120	81.000.000	5.341.600	15.000.000	0
0	1	120	81.700.000	5.488.700	15.000.000	0
0	2	120	344.000.000	5.513.167	15.000.000	1
0	2	180	400.000.000	5.600.900	16.000.000	1
1	1	240	1.000.000.000	5.772.200	16.000.000	0
0	1	144	145.000.000	5.774.200	16.000.000	0
0	1	240	500.000.000	5.791.800	16.000.000	0
1	1	120	66.200.000	5.842.700	16.000.000	0
1	1	120	120.000.000	5.883.200	16.000.000	0
1	1	120	117.000.000	6.405.200	18.000.000	0
1	1	120	96.300.000	6.633.300	18.000.000	0
2	1	120	110.000.000	6.746.800	18.000.000	1
0	1	240	575.648.903	6.799.700	19.000.000	0
1	1	120	82.000.000	7.445.700	20.000.000	0
1	1	180	693.000.000	7.553.400	21.000.000	1
0	2	240	495.193.300	7.622.200	21.000.000	0
0	2	240	550.000.000	7.712.500	22.000.000	1
1	2	120	77.000.000	7.777.400	22.000.000	0

0	2	72	123.000.000	7.854.700	22.000.000	0
0	2	240	472.500.000	7.858.600	22.000.000	0
1	2	240	1.101.000.000	7.859.900	22.000.000	0
0	1	240	582.400.000	7.925.800	22.000.000	0
0	1	120	527.400.000	8.173.600	23.000.000	1
0	1	120	258.000.000	8.235.056	22.000.000	1
1	1	180	398.090.000	8.259.000	23.000.000	0
1	1	240	468.951.000	8.670.700	24.000.000	0
0	1	72	100.000.000	8.674.500	24.000.000	0
0	1	72	141.000.000	9.661.600	27.000.000	1
0	1	72	130.000.000	9.967.300	28.000.000	3
0	1	72	175.000.000	10.461.500	28.000.000	0
1	2	72	184.000.000	10.803.200	30.000.000	0
0	2	72	369.550.000	12.025.797	35.000.000	2
0	1	180	1.150.000.000	12.207.900	34.000.000	0
0	2	72	200.000.000	12.984.000	35.000.000	0
3	2	120	1.300.000.000	15.653.071	44.000.000	1
1	1	60	200.000.000	16.362.838	48.000.000	4
0	1	24	200.000.000	16.994.180	48.000.000	2
1	2	24	220.000.000	17.576.835	50.000.000	3
1	1	72	400.000.000	20.092.900	60.000.000	0
0	2	72	507.500.000	22.362.300	65.000.000	2
0	1	72	539.000.000	37.242.400	100.000.000	0
0	1	48	400.000.000	37.391.200	110.000.000	3
0	1	48	800.000.000	49.365.800	130.000.000	3

0	1	60	676.558.940	49.946.900	135.000.000	3
0	2	120	1.700.000.000	65.992.800	175.000.000	1
3	1	48	592.000.000	78.784.300	210.000.000	4
3	1	24	1.169.000.000	228.000.000	510.000.000	4

B. Script dan Hasil Output Program Untuk Analisis Deskriptif

```
> table(dataku$Y,dataku$X1)

> tapply(dataku$Y,dataku$X1,summary,na.rm=T)

> table(dataku$Y,dataku$X1)

  0   1   2   3
0 52 30  0  0
1 80 65  8  1
2  3  0  0  0
3  4  1  0  1
4  0  1  0  2

> tapply(dataku$Y,dataku$X1,summary,na.rm=T)
$`0`
  Min. 1st Qu. Median    Mean 3rd Qu.    Max.
0.000  0.000  1.000  0.705  1.000  3.000

$`1`
  Min. 1st Qu. Median    Mean 3rd Qu.    Max.
0.0000 0.0000 1.0000  0.7423 1.0000 4.0000

$`2`
  Min. 1st Qu. Median    Mean 3rd Qu.    Max.
1       1       1       1       1       1

$`3`
  Min. 1st Qu. Median    Mean 3rd Qu.    Max.
1.0     2.5     3.5     3.0     4.0     4.0

> table(dataku$Y,dataku$X2)

> tapply(dataku$Y,dataku$X2,summary,na.rm=T)

> table(dataku$Y,dataku$X2)

  1   2
0 55 27
1 86 68
2  1  2
3  5  1
4  3  0

> tapply(dataku$Y,dataku$X2,summary,na.rm=T)
$`1`
  Min. 1st Qu. Median    Mean 3rd Qu.    Max.
0.0000 0.0000  1.0000  0.7667 1.0000 4.0000

$`2`
  Min. 1st Qu. Median    Mean 3rd Qu.    Max.
0.0000 0.0000  1.0000  0.7653 1.0000 3.0000
```

```
> table(dataku$Y,dataku$X3)
> tapply(dataku$Y,dataku$X3,summary,na.rm=T)
> table(dataku$Y,dataku$X3)

  24 48 60 72 96 120 144 180 192 216 240
0   4   1   2   9   6   30    6    8    0    4   12
1   1   1   2   2   3   23   15   23   14   21   49
2   1   0   0   2   0   0    0    0    0    0    0
3   1   2   1   1   0   0    0    0    0    0    1
4   1   1   1   0   0   0    0    0    0    0    0

> tapply(dataku$Y,dataku$X3,summary,na.rm=T)
$`24`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.00   0.00   0.50   1.25   2.25   4.00

$`48`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.0   1.0   3.0    2.2   3.0   4.0

$`60`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.00   0.25   1.00   1.50   2.50   4.00

$`72`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.0000 0.0000 0.0000 0.6429 1.0000 3.0000

$`96`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.0000 0.0000 0.0000 0.3333 1.0000 1.0000

$`120`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.0000 0.0000 0.0000 0.434   1.000   1.000

$`144`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.0000 0.0000 1.0000 0.7143 1.0000 1.0000

$`180`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.0000 0.5000 1.0000 0.7419 1.0000 1.0000

$`192`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  1       1       1       1       1       1

$`216`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.00   1.00   1.00   0.84   1.00   1.00

$`240`
  Min. 1st Qu. Median   Mean 3rd Qu. Max.
  0.0000 1.0000 1.0000 0.8387 1.0000 3.0000
```

```

> table(dataku$Y,dataku$X4)
> tapply(dataku$Y,dataku$X4,summary,na.rm=T)
> table(dataku$Y,dataku$X4)

  9700000 9900000 10000000 10100000 10400000 10700000 11100000 11300000
0      0      0      0      0      0      0      0      0
1      1      1      1      2      1      1      2      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  11400000 11500000 11600000 11700000 12000000 12200000 12400000 12500000
0      0      0      0      0      0      0      1      0
1      2      1      1      1      1      1      0      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  12800000 12900000 13400000 13700000 14000000 14100000 14300000 14400000
0      1      0      0      0      1      0      0      0
1      0      1      1      1      1      1      1      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  14500000 14600000 15000000 15200000 15600000 16200000 16700000 17500000
0      0      1      0      0      1      1      1      0
1      1      0      1      1      1      0      0      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  17600000 18100000 18400000 19800000 20000000 20100000 20500000 21500000
0      0      0      0      1      1      0      0      1
1      1      1      1      0      0      1      1      0
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  21600000 23000000 24000000 24200000 24700000 25000000 25500000 25700000
0      0      0      0      1      0      0      1      0
1      1      1      1      0      2      1      0      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  25800000 26100000 26800000 27200000 27700000 28700000 30000000 30400000
0      0      1      0      0      0      0      0      0
1      1      0      1      1      1      1      1      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  31000000 32000000 32400000 32600000 33000000 33100000 35900000 36000000
0      1      0      1      0      1      1      0      0
1      1      1      0      1      1      0      1      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  36500000 36900000 37200000 37500000 37900000 38500000 40000000 41800000
0      0      0      0      0      0      1      1      0
1      1      1      1      1      1      0      1      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  46000000 47200000 48500000 48800000 50000000 52930000 53100000 53500000
0      0      0      1      1      2      0      0      0
1      1      1      0      0      3      1      1      1
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

```

57200000	58000000	60000000	60400000	60600000	62500000	62770000	63500000
0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	1	2	1	1	1	2
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
64700000	65500000	65600000	66000000	66200000	66300000	67700000	69400000
0	0	0	0	0	1	0	0
1	1	1	1	1	0	1	1
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
69800000	70000000	72000000	72400000	72700000	73000000	74400000	75000000
0	0	2	0	0	1	0	0
1	1	0	2	1	0	1	1
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
75400000	75800000	76000000	76100000	76900000	77000000	77700000	78700000
0	0	0	0	0	0	1	1
1	1	0	1	1	1	3	0
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	1	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
79800000	80400000	80500000	81000000	81500000	81700000	82000000	82800000
0	0	1	1	1	0	1	1
1	2	1	0	0	1	0	1
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
82900000	83000000	83500000	84200000	85000000	85200000	85300000	86300000
0	1	0	0	0	1	0	0
1	0	1	2	1	0	1	2
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
87200000	88000000	88600000	90000000	91000000	93000000	93300000	94100000
0	0	0	1	0	0	0	1
1	1	1	2	1	1	1	0
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
94900000	96300000	96500000	100000000	102000000	107000000	109600000	
0	1	1	0	1	0	0	
1	0	0	1	4	1	1	1
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
1100000000	1102000000	1140000000	1170000000	1188000000	1200000000	1230000000	
0	0	1	1	2	0	2	1
1	1	0	0	0	1	3	0
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0
1250000000	1300000000	1330000000	1350000000	1360000000	1410000000	1450000000	
0	0	0	1	1	0	0	1
1	1	0	0	0	1	1	0
2	0	0	0	0	0	0	0
3	0	1	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0

	1500000000	1650000000	1750000000	1800000000	1840000000	2000000000	2200000000	
0	0	0	1	2	1	1	0	
1	1	1	0	0	0	0	0	
2	0	0	0	0	0	1	0	
3	0	0	0	0	0	0	1	
4	0	0	0	0	0	1	0	
	2230000000	2500000000	2580000000	2805000000	298116000	3000000000	3440000000	
0	0	2	0	1	1	1	0	
1	1	0	1	0	0	0	1	
2	0	0	0	0	0	0	0	
3	0	0	0	0	0	0	0	
4	0	0	0	0	0	0	0	
	3450000000	354618000	3600000000	3650000000	3695500000	3800000000	3980900000	
0	0	1	0	1	0	0	2	
1	1	0	1	0	0	1	0	
2	0	0	0	0	1	0	0	
3	0	0	0	0	0	0	0	
4	0	0	0	0	0	0	0	
	4000000000	4025000000	424351097	455994000	468951000	472500000	480900000	
0	1	1	1	1	1	1	1	
1	1	0	0	0	0	0	0	
2	0	0	0	0	0	0	0	
3	1	0	0	0	0	0	0	
4	0	0	0	0	0	0	0	
	4950000000	495193300	5000000000	5075000000	5160000000	5274000000	5390000000	
0	1	1	1	0	1	0	1	
1	0	0	0	0	0	1	0	
2	0	0	0	1	0	0	0	
3	0	0	0	0	0	0	0	
4	0	0	0	0	0	0	0	
	5500000000	575648903	582400000	592000000	676558940	693000000	8000000000	
0	0	1	1	0	0	0	0	
1	1	0	0	0	0	1	0	
2	0	0	0	0	0	0	0	
3	0	0	0	0	1	0	1	
4	0	0	0	1	0	0	0	
	100000000000	11010000000	11500000000	11690000000	13000000000	17000000000		
0	1	1	1	0	0	0	0	
1	0	0	0	0	0	1	1	
2	0	0	0	0	0	0	0	
3	0	0	0	0	0	0	0	
4	0	0	0	1	0	0	0	

```
> tapply(dataku$Y,dataku$X4,summary,na.rm=T)
$`9700000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`9900000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`10000000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`10100000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`10400000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`10700000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`11100000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`11300000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`11400000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`11500000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`11600000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`11700000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`12000000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`12200000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`12400000`
    Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0       0       0       0       0       0
```

```
$`12500000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`12800000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    0       0       0       0       0       0  

$`12900000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`13400000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`13700000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`14000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

  0.00   0.25   0.50   0.50   0.75   1.00  

$`14100000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`14300000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`14400000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

| $`14500000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`14600000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    0       0       0       0       0       0  

$`15000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`15200000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    1       1       1       1       1       1  

$`15600000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

  0.00   0.25   0.50   0.50   0.75   1.00  

$`16200000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

    0       0       0       0       0       0
```

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`16700000`	0	0	0	0	0	0
\$`17500000`	1	1	1	1	1	1
\$`17600000`	1	1	1	1	1	1
\$`18100000`	1	1	1	1	1	1
\$`18400000`	1	1	1	1	1	1
\$`19800000`	0	0	0	0	0	0
\$`20000000`	0	0	0	0	0	0
\$`20100000`	1	1	1	1	1	1
\$`20500000`	1	1	1	1	1	1
\$`21500000`	0	0	0	0	0	0
\$`21600000`	1	1	1	1	1	1
\$`23000000`	1	1	1	1	1	1
\$`24000000`	1	1	1	1	1	1
\$`24200000`	0	0	0	0	0	0
\$`24700000`	1	1	1	1	1	1

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`25000000`	1	1	1	1	1	1
\$`25500000`	0	0	0	0	0	0
\$`25700000`	1	1	1	1	1	1
\$`25800000`	1	1	1	1	1	1
\$`26100000`	0	0	0	0	0	0
\$`26800000`	1	1	1	1	1	1
\$`27200000`	1	1	1	1	1	1
\$`27700000`	1	1	1	1	1	1
\$`28700000`	1	1	1	1	1	1
\$`30000000`	1	1	1	1	1	1
\$`30400000`	1	1	1	1	1	1
\$`31000000`	0.00	0.25	0.50	0.50	0.75	1.00
\$`32000000`	1	1	1	1	1	1
\$`32400000`	0	0	0	0	0	0
\$`32600000`	1	1	1	1	1	1

\$`33000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0.00 0.25 0.50 0.50 0.75 1.00

\$`33100000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`35900000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`36000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`36500000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`36900000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`37200000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`37500000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`37900000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`38500000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`40000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0.00 0.25 0.50 0.50 0.75 1.00

\$`41800000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`46000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`47200000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`48500000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`48800000`	0	0	0	0	0	0
\$`50000000`	0.0	0.0	1.0	0.6	1.0	1.0
\$`52930000`	1	1	1	1	1	1
\$`53100000`	1	1	1	1	1	1
\$`53500000`	1	1	1	1	1	1
\$`57200000`	1	1	1	1	1	1
\$`58000000`	1	1	1	1	1	1
\$`60000000`	1	1	1	1	1	1
\$`60400000`	1	1	1	1	1	1
\$`60600000`	1	1	1	1	1	1
\$`62500000`	1	1	1	1	1	1
\$`62770000`	1	1	1	1	1	1
\$`63500000`	1	1	1	1	1	1
\$`64700000`	1	1	1	1	1	1
\$`65500000`	1	1	1	1	1	1

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`66000000`	1	1	1	1	1	1
\$`66200000`	0	0	0	0	0	0
\$`66300000`	1	1	1	1	1	1
\$`67700000`	1	1	1	1	1	1
\$`69400000`	1	1	1	1	1	1
\$`69800000`	1	1	1	1	1	1
\$`70000000`	0	0	0	0	0	0
\$`72000000`	1	1	1	1	1	1
\$`72400000`	1	1	1	1	1	1
\$`72700000`	0	0	0	0	0	0
\$`73000000`	1	1	1	1	1	1
\$`74400000`	1	1	1	1	1	1
\$`75000000`	1	1	1	1	1	1
\$`75400000`	1	1	1	1	1	1
\$`75800000`	3	3	3	3	3	3

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`76000000`	1	1	1	1	1	1
\$`76100000`	1	1	1	1	1	1
\$`76900000`	1	1	1	1	1	1
\$`77000000`	0.00	0.75	1.00	0.75	1.00	1.00
\$`77700000`	0	0	0	0	0	0
\$`78700000`	1	1	1	1	1	1
\$`79800000`	1	1	1	1	1	1
\$`80400000`	0.00	0.25	0.50	0.50	0.75	1.00
\$`80500000`	0	0	0	0	0	0
\$`81000000`	0	0	0	0	0	0
\$`81500000`	1	1	1	1	1	1
\$`81700000`	0	0	0	0	0	0
\$`82000000`	0	0	0	0	0	0
\$`82800000`	1	1	1	1	1	1
\$`82900000`	0	0	0	0	0	0

\$`83000000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`83500000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`84200000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`85000000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`85200000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`85300000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`86300000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`87200000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`88000000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`88600000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0.0000 0.5000 1.0000 0.6667 1.0000 1.0000

\$`90000000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`91000000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`93000000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`93300000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`94100000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`94900000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`96300000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`96500000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`100000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0.0	1.0	1.0	0.8	1.0	1.0
\$`102000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`107000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`109600000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`110000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`110200000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`114000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`117000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`118800000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`120000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0.0	0.0	1.0	0.6	1.0	1.0
\$`123000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`125000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`130000000`	3	3	3	3	3	3
\$`133000000`	0	0	0	0	0	0
\$`135000000`	0	0	0	0	0	0
\$`136000000`	1	1	1	1	1	1
\$`141000000`	1	1	1	1	1	1
\$`145000000`	0	0	0	0	0	0
\$`150000000`	1	1	1	1	1	1
\$`165000000`	1	1	1	1	1	1
\$`175000000`	0	0	0	0	0	0
\$`180000000`	0	0	0	0	0	0
\$`184000000`	0	0	0	0	0	0
\$`200000000`	0	1	2	2	3	4
\$`220000000`	3	3	3	3	3	3
\$`223000000`	1	1	1	1	1	1
\$`250000000`	0	0	0	0	0	0

\$`280500000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`298116000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`300000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`344000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`345000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`354618000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`360000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`365000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`369550000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	2	2	2	2	2	2
\$`380000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`398090000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`400000000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0.000	0.500	1.000	1.333	2.000	3.000
\$`402500000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`424351097`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`455994000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0

\$`468951000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`472500000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`480900000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`495000000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`495193300`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`500000000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`507500000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
2	2	2	2	2	2
\$`516000000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`527400000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
1	1	1	1	1	1
\$`539000000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`550000000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
1	1	1	1	1	1
\$`575648903`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`582400000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
0	0	0	0	0	0
\$`592000000`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
4	4	4	4	4	4
\$`676558940`					
Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
3	3	3	3	3	3

```

$`693000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

      1       1       1       1       1       1  
  

$`800000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

      3       3       3       3       3       3  
  

$`1000000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

      0       0       0       0       0       0  
  

$`1101000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

      0       0       0       0       0       0  
  

$`1150000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

      0       0       0       0       0       0  
  

$`1169000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

      4       4       4       4       4       4  
  

$`1300000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

      1       1       1       1       1       1  
  

$`1700000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

      1       1       1       1       1       1  
  

> table(dataku$Y,dataku$X5)  

> tapply(dataku$Y,dataku$X5,summary,na.rm=T)
!> table(dataku$Y,dataku$X5)

  149000 155400 155700 158200 161000 161600 165000 165600 169200 169400  

0       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  

1       1       1       1       1       1       1       1       1       1       1  

2       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  

3       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  

4       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  
  

  174200 174800 176300 176400 177600 178400 178800 192400 194000 198200  

0       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  

1       1       1       1       1       1       1       1       1       1  

2       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  

3       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  

4       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  
  

  202400 206400 207500 208200 209200 219000 224000 229800 239550 239720  

0       0       0       0       0       0       0       0       0       0       1  

1       1       1       1       1       1       1       1       1       1       0  

2       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  

3       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0  

4       0       0       0       0       0       0       0       0       0       0

```


	3604900	3607964	3613000	3617653	3649800	3680000	3792300	3963800	4065000
0	1	0	1	0	0	0	1	1	0
1	0	1	0	1	0	1	0	0	1
2	0	0	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	1	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	4076100	4129922	4170800	4366700	4666800	4723100	5075000	5283900	5341600
0	1	0	0	0	1	1	1	1	1
1	0	1	1	1	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	5488700	5513167	5600900	5772200	5774200	5791800	5842700	5883200	6405200
0	1	0	0	1	1	1	1	1	1
1	0	1	1	0	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	6633300	6746800	6799700	7445700	7553400	7622200	7712500	7777400	7854700
0	1	0	1	1	0	1	0	1	1
1	0	1	0	0	1	0	1	0	0
2	0	0	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	7858600	7859900	7925800	8173600	8235056	8259000	8670700	8674500	9661600
0	1	1	1	0	0	1	1	1	0
1	0	0	0	1	1	0	0	0	1
2	0	0	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	9967300	10461500	10803200	12025797	12207900	12984000	15653071	16362838	
0	0	1	1	0	1	1	0	0	
1	0	0	0	0	0	0	0	1	0
2	0	0	0	1	0	0	0	0	0
3	1	0	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0	0	1
	16994180	17576835	20092900	22362300	37242400	37391200	49365800	49946900	
0	0	0	1	0	1	0	0	0	
1	0	0	0	0	0	0	0	0	
2	1	0	0	1	0	0	0	0	
3	0	1	0	0	0	1	1	1	
4	0	0	0	0	0	0	0	0	
	65992800	78784300	228000000						
0	0	0	0						
1	1	0	0						
2	0	0	0						
3	0	0	0						
4	0	1	1						

```
'> tapply(dataku$Y,dataku$X5,summary,na.rm=T)
$`149000`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`155400`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`155700`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`158200`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`161000`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`161600`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`165000`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`165600`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`169200`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`169400`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`174200`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`174800`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`176300`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`176400`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1

$`177600`
  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
    1       1       1       1       1       1
```

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`178400`	1	1	1	1	1	1
\$`178800`	1	1	1	1	1	1
\$`192400`	1	1	1	1	1	1
\$`194000`	1	1	1	1	1	1
\$`198200`	1	1	1	1	1	1
\$`202400`	1	1	1	1	1	1
\$`206400`	1	1	1	1	1	1
\$`207500`	1	1	1	1	1	1
\$`208200`	1	1	1	1	1	1
\$`209200`	1	1	1	1	1	1
\$`219000`	1	1	1	1	1	1
\$`224000`	1	1	1	1	1	1
\$`229800`	1	1	1	1	1	1
\$`239550`	1	1	1	1	1	1
\$`239720`	0	0	0	0	0	0

\$`247000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`253800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`261600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`269200`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`269600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`271800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`274000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`276600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`281000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`304550`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`315800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`316400`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`320770`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`339800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`341200`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`344000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`380690`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`398600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`402800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`404810`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`408050`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`411740`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`412700`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`414190`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`416200`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`423000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`493400`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`497260`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`501200`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`506400`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`517000`	1	1	1	1	1	1
\$`521400`	1	1	1	1	1	1
\$`526500`	1	1	1	1	1	1
\$`527700`	1	1	1	1	1	1
\$`529000`	1	1	1	1	1	1
\$`529100`	1	1	1	1	1	1
\$`537400`	1	1	1	1	1	1
\$`542000`	1	1	1	1	1	1
\$`555600`	1	1	1	1	1	1
\$`560600`	1	1	1	1	1	1
\$`568400`	1	1	1	1	1	1
\$`576300`	1	1	1	1	1	1
\$`599800`	1	1	1	1	1	1
\$`608200`	1	1	1	1	1	1
\$`609200`	1	1	1	1	1	1

\$`615600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`618200`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`620850`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`635000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`637000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`638400`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`639700`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`716600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`732800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`738400`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`774200`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`813200`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`825500`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`831000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`838520`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`863600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`868000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`911800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`924082`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`960200`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`968600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`968800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`969000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`969018`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`979400`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`986600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`990600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`997800`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`1002600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`1023600`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`1031800`	1	1	1	1	1	1
\$`1032200`	1	1	1	1	1	1
\$`1050924`	1	1	1	1	1	1
\$`1074400`	1	1	1	1	1	1
\$`1094400`	1	1	1	1	1	1
\$`1094600`	1	1	1	1	1	1
\$`1097800`	1	1	1	1	1	1
\$`1101200`	1	1	1	1	1	1
\$`1102710`	0	0	0	0	0	0
\$`1106200`	1	1	1	1	1	1
\$`1108600`	1	1	1	1	1	1
\$`1115600`	1	1	1	1	1	1
\$`1135600`	1	1	1	1	1	1
\$`1136490`	0	0	0	0	0	0
\$`1139200`	1	1	1	1	1	1

\$`1142800`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1148800`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1158400`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1172200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1173200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1173600`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1187200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1188510`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`1206200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1210600`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1219000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1225000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1240900`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1252000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`1283600`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1

	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
\$`1350410`	0	0	0	0	0	0
\$`1360000`	1	1	1	1	1	1
\$`1423200`	1	1	1	1	1	1
\$`1439200`	0	0	0	0	0	0
\$`1491506`	1	1	1	1	1	1
\$`1507800`	1	1	1	1	1	1
\$`1533400`	1	1	1	1	1	1
\$`1564000`	1	1	1	1	1	1
\$`1651000`	1	1	1	1	1	1
\$`1730600`	1	1	1	1	1	1
\$`1758600`	0	0	0	0	0	0
\$`1809400`	0	0	0	0	0	0
\$`1819140`	0	0	0	0	0	0
\$`1824000`	0	0	0	0	0	0
\$`1840000`	1	1	1	1	1	1

\$`1846500`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`1933200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2088900`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2174250`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2180500`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2215800`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2223400`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2234011`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`2280200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2300000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`2318700`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2353565`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`2506600`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2670800`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`2724900`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0

\$`2760000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`2768000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`2792400`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`2927600`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`2929100`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`2978000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`2992000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`3001600`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3009100`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`3065800`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`3093000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3104582`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`3172800`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3329400`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3336300`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3561600`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3604900`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3607964`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`3613000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3617653`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`3649800`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 3 3 3 3 3 3

\$`3680000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`3792300`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`3963800`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`4065000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`4076100`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`4129922`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`4170800`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`4366700`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`4666800`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`4723100`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5075000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5283900`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5341600`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5488700`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5513167`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`5600900`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`5772200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5774200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5791800`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5842700`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`5883200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`6405200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`6633300`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`6746800`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1

\$`6799700`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`7445700`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`7553400`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`7622200`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`7712500`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`7777400`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`7854700`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`7858600`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`7859900`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`7925800`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`8173600`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`8235056`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 1 1 1 1 1 1

\$`8259000`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`8670700`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`8674500`
 Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
 0 0 0 0 0 0

\$`9661600`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`9967300`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	3	3	3	3	3	3
\$`10461500`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`10803200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`12025797`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	2	2	2	2	2	2
\$`12207900`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`12984000`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`15653071`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	1	1	1	1	1	1
\$`16362838`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	4	4	4	4	4	4
\$`16994180`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	2	2	2	2	2	2
\$`17576835`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	3	3	3	3	3	3
\$`20092900`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`22362300`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	2	2	2	2	2	2
\$`37242400`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	0	0	0	0	0	0
\$`37391200`	Min.	1st Qu.	Median	Mean	3rd Qu.	Max.
	3	3	3	3	3	3

```

\$ `49365800`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

       3        3        3        3        3        3  
  

\$ `49946900`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

       3        3        3        3        3        3  
  

\$ `65992800`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

       1        1        1        1        1        1  
  

\$ `78784300`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

       4        4        4        4        4        4  
  

\$ `228000000`  

  Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.  

       4        4        4        4        4        4  
  

> table(dataku$Y,dataku$X6)  

> tapply(dataku$Y,dataku$X6,summary,na.rm=T)  

> table(dataku$Y,dataku$X6)

  3500000 4000000 4500000 5000000 6000000 7000000 8000000 9000000 10000000
0      0      8      0      9      7      6     10      4      4
1     115      4      6      3      3      2      4      0      3
2      0      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0      1
4      0      0      0      0      0      0      0      0      0

  11000000 12000000 13000000 14000000 15000000 16000000 18000000 19000000
0      4      0      2      1      3      5      2      1
1      3      1      0      0      1      1      1      0
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      0      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  20000000 21000000 22000000 23000000 24000000 27000000 28000000 30000000
0      1      1      5      1      2      0      1      1
1      0      1      2      1      0      1      0      0
2      0      0      0      0      0      0      0      0
3      0      0      0      0      0      0      1      0
4      0      0      0      0      0      0      0      0

  34000000 35000000 44000000 48000000 50000000 60000000 65000000 100000000
0      1      1      0      0      0      1      0      1
1      0      0      1      0      0      0      0      0
2      0      1      0      1      0      0      1      0
3      0      0      0      0      1      0      0      0
4      0      0      0      1      0      0      0      0

  110000000 130000000 135000000 175000000 210000000 510000000
0      0      0      0      0      0      0
1      0      0      0      1      0      0
2      0      0      0      0      0      0
3      1      1      1      0      0      0
4      0      0      0      0      1      1

```

```

> tapply(dataku$Y,dataku$X6,summary,na.rm=T)
$`3500000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`4000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.0000 0.0000 0.0000 0.3333 1.0000 1.0000

$`4500000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`5000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.00 0.00 0.00 0.25 0.25 1.00

$`6000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.00 0.00 0.00 0.30 0.75 1.00

$`7000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.00 0.00 0.00 0.25 0.25 1.00

$`8000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.0000 0.0000 0.0000 0.2857 0.7500 1.0000

$`9000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0       0       0       0       0       0

$`10000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.00 0.00 0.50 0.75 1.00 3.00

$`11000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.0000 0.0000 0.0000 0.4286 1.0000 1.0000

$`12000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      1       1       1       1       1       1

$`13000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0       0       0       0       0       0

$`14000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0       0       0       0       0       0

$`15000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.00 0.00 0.00 0.25 0.25 1.00

$`16000000`
      Min. 1st Qu. Median      Mean 3rd Qu.      Max.
      0.0000 0.0000 0.0000 0.1667 0.0000 1.0000

```

\$`18000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0.0000 0.0000 0.0000 0.3333 0.5000 1.0000

\$`19000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`20000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`21000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0.00 0.25 0.50 0.50 0.75 1.00

\$`22000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0.0000 0.0000 0.0000 0.2857 0.5000 1.0000

\$`23000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0.00 0.25 0.50 0.50 0.75 1.00

\$`24000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`27000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`28000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0.00 0.75 1.50 1.50 2.25 3.00

\$`30000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`34000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`35000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0.0 0.5 1.0 1.0 1.5 2.0

\$`44000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`48000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
2.0 2.5 3.0 3.0 3.5 4.0

\$`50000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
3 3 3 3 3 3

\$`60000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`65000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
2 2 2 2 2 2

\$`100000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
0 0 0 0 0 0

\$`110000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
3 3 3 3 3 3

\$`130000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
3 3 3 3 3 3

\$`135000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
3 3 3 3 3 3

\$`175000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
1 1 1 1 1 1

\$`210000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
4 4 4 4 4 4

\$`510000000`
Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
4 4 4 4 4 4

C. Tabel Analisa Deskriptif

Tabel C1 Analisis deskriptif variabel plafond

Plafond (Rp)	Jumlah Debitur	Kolektibilitas				
		0	1	2	3	4
9.700.000	1	0	1	0	0	0
9.900.000	1	0	1	0	0	0
10.000.000	1	0	1	0	0	0
10.100.000	2	0	2	0	0	0
10.400.000	1	0	1	0	0	0
10.700.000	1	0	1	0	0	0
11.000.000	2	0	2	0	0	0
11.300.000	1	0	1	0	0	0
11.400.000	2	0	2	0	0	0
11.500.000	1	0	1	0	0	0
11.600.000	1	0	1	0	0	0
11.700.000	1	0	1	0	0	0
12.000.000	1	0	1	0	0	0
12.200.000	1	0	1	0	0	0
12.400.000	1	1	0	0	0	0
12.500.000	1	0	1	0	0	0
12.800.000	1	1	0	0	0	0
12.900.000	1	0	1	0	0	0
13.400.000	1	0	1	0	0	0
13.700.000	1	0	1	0	0	0
14.000.000	2	1	1	0	0	0
14.100.000	1	0	1	0	0	0
14.300.000	1	0	1	0	0	0
14.400.000	1	0	1	0	0	0
14.500.000	1	0	1	0	0	0
14.600.000	1	1	0	0	0	0
15.000.000	1	0	1	0	0	0
15.200.000	1	0	1	0	0	0
15.600.000	2	1	1	0	0	0
16.200.000	1	1	0	0	0	0
16.700.000	1	1	0	0	0	0
17.500.000	1	1	0	0	0	0
17.600.000	1	0	1	0	0	0
18.100.000	1	0	1	0	0	0
18.400.000	1	0	1	0	0	0
19.800.000	1	1	0	0	0	0
20.000.000	1	1	0	0	0	0
20.100.000	1	0	1	0	0	0
20.500.000	1	0	1	0	0	0
21.500.000	1	1	0	0	0	0
21.600.000	1	0	1	0	0	0

23.000.000	1	0	1	0	0	0
24.000.000	1	0	1	0	0	0
24.200.000	1	1	0	0	0	0
24.700.000	2	0	2	0	0	0
25.000.000	1	0	1	0	0	0
25.500.000	1	1	0	0	0	0
25.700.000	1	0	1	0	0	0
25.800.000	1	0	1	0	0	0
26.100.000	1	1	0	0	0	0
26.800.000	1	0	1	0	0	0
27.200.000	1	0	1	0	0	0
27.700.000	1	0	1	0	0	0
28.700.000	1	0	1	0	0	0
30.000.000	1	0	1	0	0	0
30.400.000	1	0	1	0	0	0
31.000.000	2	1	1	0	0	0
32.000.000	1	0	1	0	0	0
32.400.000	1	1	0	0	0	0
32.600.000	1	0	1	0	0	0
33.000.000	2	1	1	0	0	0
33.100.000	1	1	0	0	0	0
35.900.000	1	0	1	0	0	0
36.000.000	1	0	1	0	0	0
36.500.000	1	0	1	0	0	0
36.900.000	1	0	1	0	0	0
37.200.000	1	0	1	0	0	0
37.500.000	1	0	1	0	0	0
37.900.000	1	0	1	0	0	0
38.500.000	1	1	0	0	0	0
40.000.000	2	1	1	0	0	0
41.800.000	1	0	1	0	0	0
46.000.000	1	0	1	0	0	0
47.200.000	1	0	1	0	0	0
48.500.000	1	1	0	0	0	0
48.800.000	1	1	0	0	0	0
50.000.000	5	2	3	0	0	0
52.930.000	1	0	1	0	0	0
53.100.000	1	0	1	0	0	0
53.500.000	1	0	1	0	0	0
57.200.000	1	0	1	0	0	0
58.000.000	1	0	1	0	0	0
60.000.000	2	0	2	0	0	0
60.400.000	1	0	1	0	0	0
60.600.000	1	0	1	0	0	0
62.500.000	1	0	1	0	0	0
62.770.000	1	0	1	0	0	0

63.500.000	2	0	2	0	0	0
64.700.000	1	0	1	0	0	0
65.500.000	1	0	1	0	0	0
65.600.000	1	0	1	0	0	0
66.000.000	1	0	1	0	0	0
66.200.000	1	1	0	0	0	0
66.300.000	1	0	1	0	0	0
67.700.000	1	0	1	0	0	0
69.400.000	1	0	1	0	0	0
69.800.000		0	1	0	0	0
70.000.000	2	2	0	0	0	0
72.000.000	2	0	2	0	0	0
72.400.000	1	0	1	0	0	0
72.700.000	1	1	0	0	0	0
73.000.000	1	0	1	0	0	0
74.400.000	1	0	1	0	0	0
75.000.000	2	0	2	0	0	0
75.400.000	1	0	1	0	0	0
75.800.000	1	0	0	0	1	0
76.000.000	1	0	1	0	0	0
76.100.000	1	0	1	0	0	0
76.900.000	1	0	1	0	0	0
77.000.000	1	1	3	0	0	0
77.700.000	1	1	0	0	0	0
78.700.000	1	0	1	0	0	0
79.800.000	2	0	2	0	0	0
80.400.000	2	1	1	0	0	0
80.500.000	1	1	0	0	0	0
81.000.000	1	1	0	0	0	0
81.500.000	1	0	1	0	0	0
81.700.000	1	1	0	0	0	0
82.000.000	1	1	0	0	0	0
82.800.000	1	0	1	0	0	0
82.900.000	1	1	0	0	0	0
83.000.000	1	0	1	0	0	0
83.500.000	2	0	2	0	0	0
84.200.000	1	0	1	0	0	0
85.000.000	1	1	0	0	0	0
85.200.000	1	0	1	0	0	0
85.300.000	2	0	2	0	0	0
86.300.000	1	0	1	0	0	0
87.200.000	1	0	1	0	0	0
88.000.000	1	0	1	0	0	0
88.600.000	3	1	2	0	0	0
90.000.000	1	0	1	0	0	0
91.000.000	1	0	1	0	0	0

93.000.000	1	0	1	0	0	0
93.300.000	1	0	1	0	0	0
94.100.000	1	1	0	0	0	0
94.900.000	1	1	0	0	0	0
96.300.000	1	1	0	0	0	0
96.500.000	1	0	1	0	0	0
100.000.000	5	1	4	0	0	0
102.000.000	1	0	1	0	0	0
107.000.000	1	0	1	0	0	0
109.600.000	1	0	1	0	0	0
110.000.000	1	0	1	0	0	0
110.200.000	1	1	0	0	0	0
114.000.000	1	1	0	0	0	0
117.000.000	2	2	0	0	0	0
118.800.000	1	0	1	0	0	0
120.000.000	5	2	3	0	0	0
123.000.000	1	1	0	0	0	0
125.000.000	1	0	1	0	0	0
130.000.000	1	0	0	0	1	0
133.000.000	1	1	0	0	0	0
135.000.000	1	1	0	0	0	0
136.000.000	1	0	1	0	0	0
141.000.000	1	0	1	0	0	0
145.000.000	1	1	0	0	0	0
150.000.000	1	0	1	0	0	0
165.000.000	1	0	1	0	0	0
175.000.000	1	1	0	0	0	0
180.000.000	2	2	0	0	0	0
184.000.000	1	1	0	0	0	0
200.000.000	2	1	0	0	0	1
220.000.000	1	0	0	0	1	0
223.000.000	1	0	1	0	0	0
250.000.000	2	2	0	0	0	0
258.000.000	1	0	1	0	0	0
280.500.000	1	1	0	0	0	0
298.116.000	1	1	0	0	0	0
300.000.000	1	1	0	0	0	0
344.000.000	1	0	1	0	0	0
345.000.000	1	0	1	0	0	0
354.618.000	1	1	0	0	0	0
360.000.000	1	0	1	0	0	0
365.000.000	1	1	0	0	0	0
369.550.000	1	0	0	1	0	0
380.000.000	1	0	1	0	0	0
398.090.000	2	2	0	0	0	0
400.000.000	3	1	1	0	1	0

402.500.000	1	1	0	0	0	0
424.351.097	1	1	0	0	0	0
455.994.000	1	1	0	0	0	0
468.951.000	1	1	0	0	0	0
472.500.000	1	1	0	0	0	0
480.900.000	1	1	0	0	0	0
495.000.000	1	1	0	0	0	0
495.193.300	1	1	0	0	0	0
500.000.000	1	1	0	0	0	0
507.500.000	1	0	0	1	0	0
516.000.000	1	1	0	0	0	0
527.400.000	1	0	1	0	0	0
539.000.000	1	1	0	0	0	0
550.000.000	1	0	1	0	0	0
575.648.903	1	1	0	0	0	0
582.400.000	1	1	0	0	0	0
592.000.000	1	0	0	0	0	1
676.558.940	1	0	0	0	1	0
693.000.000	1	0	1	0	0	0
800.000.000	1	0	0	0	1	0
1.000.000.000	1	1	0	0	0	0
1.101.000.000	1	1	0	0	0	0
1.150.000.000	1	1	0	0	0	0
1.169.000.000	1	0	0	0	0	1
1.300.000.000	1	0	1	0	0	0
1.700.000.000	1	0	1	0	0	0

Tabel C2 Analisis deskriptif variabel cicilan

Cicilan (Rp)	Jumlah Debitur	0	Kolektibilitas			
			1	2	3	4
149.000	1	0	1	0	0	0
155.400	1	0	1	0	0	0
155.700	1	0	1	0	0	0
158.200	1	0	1	0	0	0
161.000	1	0	1	0	0	0
161.500	1	0	1	0	0	0
165.600	1	0	1	0	0	0
169.200	1	0	1	0	0	0
169.400	1	0	1	0	0	0
174.200	1	0	1	0	0	0
174.800	1	0	1	0	0	0
176.300	1	0	1	0	0	0
176.400	1	0	1	0	0	0
177.600	1	0	1	0	0	0
178.400	1	0	1	0	0	0
178.800	1	0	1	0	0	0
192.400	1	0	1	0	0	0
194.000	1	0	1	0	0	0
198.200	1	0	1	0	0	0
202.400	1	0	1	0	0	0
206.400	1	0	1	0	0	0
207.500	1	0	1	0	0	0
208.200	1	0	1	0	0	0
209.200	1	0	1	0	0	0
219.000	1	0	1	0	0	0
224.000	1	0	1	0	0	0
229.800	1	0	1	0	0	0
239.550	1	0	1	0	0	0
239.720	1	1	0	0	0	0
247.000	1	0	1	0	0	0
253.800	1	0	1	0	0	0
261.600	1	0	1	0	0	0
269.200	1	0	1	0	0	0
269.600	1	0	1	0	0	0
271.800	1	0	1	0	0	0
274.000	1	0	1	0	0	0
276.600	1	0	1	0	0	0
281.000	1	0	1	0	0	0
304.550	1	1	0	0	0	0
315.800	1	0	1	0	0	0
316.400	1	0	1	0	0	0
320.770	1	1	0	0	0	0
339.800	1	0	1	0	0	0

341.200	1	0	1	0	0	0
344.000	1	0	1	0	0	0
380.690	1	1	0	0	0	0
398.600	1	0	1	0	0	0
402.800	1	0	1	0	0	0
404.810	1	1	0	0	0	0
408.050	1	1	0	0	0	0
411.740	1	1	0	0	0	0
412.700	1	0	1	0	0	0
414.190	1	1	0	0	0	0
416.200	1	0	1	0	0	0
423.000	1	1	0	0	0	0
493.400	1	1	0	0	0	0
497.260	1	1	0	0	0	0
501.220	1	0	1	0	0	0
506.400	1	0	1	0	0	0
517.000	1	0	1	0	0	0
521.400	1	0	1	0	0	0
526.500	1	0	1	0	0	0
527.700	1	0	1	0	0	0
529.000	1	0	1	0	0	0
529.100	1	0	1	0	0	0
537.400	1	0	1	0	0	0
542.000	1	0	1	0	0	0
555.600	1	0	1	0	0	0
560.600	1	0	1	0	0	0
568.400	1	0	1	0	0	0
576.300	1	0	1	0	0	0
599.800	1	0	1	0	0	0
608.200	1	0	1	0	0	0
609.200	1	0	1	0	0	0
615.600	1	0	1	0	0	0
618.200	1	0	1	0	0	0
620.850	1	1	0	0	0	0
635.000	1	0	1	0	0	0
637.000	1	0	1	0	0	0
638.400	1	0	1	0	0	0
639.700	1	0	1	0	0	0
716.600	1	0	1	0	0	0
732.800	1	0	1	0	0	0
738.400	1	0	1	0	0	0
774.200	1	0	1	0	0	0
813.200	1	0	1	0	0	0
825.500	1	0	1	0	0	0
831.000	1	0	1	0	0	0
838.520	1	1	0	0	0	0

863.600	1	0	1	0	0	0
868.000	1	0	1	0	0	0
911.800	1	0	1	0	0	0
924.082	1	1	0	0	0	0
960.200	1	0	1	0	0	0
968.600	1	0	1	0	0	0
968.800	1	0	1	0	0	0
969.000	1	0	1	0	0	0
969.018	1	1	0	0	0	0
979.400	1	0	1	0	0	0
986.600	1	0	1	0	0	0
990.600	1	0	1	0	0	0
997.800	1	0	1	0	0	0
1.002.600	1	0	1	0	0	0
1.023.600	1	0	1	0	0	0
1.031.800	1	0	1	0	0	0
1.032.200	1	0	1	0	0	0
1.050.924	1	0	1	0	0	0
1.074.400	1	0	1	0	0	0
1.094.400	1	0	1	0	0	0
1.094.600	1	0	1	0	0	0
1.097.800	1	0	1	0	0	0
1.101.200	1	0	1	0	0	0
1.102.710	1	1	0	0	0	0
1.106.200	1	0	1	0	0	0
1.108.600	1	0	1	0	0	0
1.115.600	1	0	1	0	0	0
1.135.600	1	0	1	0	0	0
1.136.490	1	1	0	0	0	0
1.139.200	1	0	1	0	0	0
1.142.800	1	0	1	0	0	0
1.148.800	1	0	1	0	0	0
1.158.400	1	0	1	0	0	0
1.172.200	1	0	1	0	0	0
1.173.200	1	0	1	0	0	0
1.173.600	2	0	2	0	0	0
1.187.200	1	0	1	0	0	0
1.188.510	1	1	0	0	0	0
1.206.200	1	0	1	0	0	0
1.210.600	1	0	1	0	0	0
1.219.000	2	0	2	0	0	0
1.225.000	1	0	1	0	0	0
1.240.900	1	0	1	0	0	0
1.252.000	1	0	1	0	0	0
1.283.600	1	0	1	0	0	0
1.350.410	1	1	0	0	0	0

1.360.000	1	0	1	0	0	0
1.423.200	1	0	1	0	0	0
1.439.200	1	1	0	0	0	0
1.491.506	1	0	1	0	0	0
1.507.800	1	0	1	0	0	0
1.533.400	2	0	2	0	0	0
1.564.000	1	0	1	0	0	0
1.564.000	1	0	1	0	0	0
1.651.000	1	0	1	0	0	0
1.730.600	1	0	1	0	0	0
1.758.600	1	0	1	0	0	0
1.809.400	1	0	1	0	0	0
1.819.140	1	0	1	0	0	0
1.824.000	1	0	1	0	0	0
1.840.000	1	1	0	0	0	0
1.846.500	1	0	1	0	0	0
1.933.200	1	0	1	0	0	0
2.088.900	1	0	1	0	0	0
2.174.250	1	0	1	0	0	0
2.180.500	1	1	0	0	0	0
2.215.800	1	1	0	0	0	0
2.223.400	1	1	0	0	0	0
2.234.011	1	0	1	0	0	0
2.280.200	1	1	0	0	0	0
2.300.000	1	0	1	0	0	0
2.318.700	1	1	0	0	0	0
2.353.565	1	0	1	0	0	0
2.506.600	1	1	0	0	0	0
2.670.800	1	1	0	0	0	0
2.724.900	1	1	0	0	0	0
2.760.000	1	0	1	0	0	0
2.768.000	1	1	0	0	0	0
2.792.400	1	1	0	0	0	0
2.927.600	1	1	0	0	0	0
2.929.100	1	1	0	0	0	0
2.978.000	1	1	0	0	0	0
2.992.000	1	0	1	0	0	0
3.001.600	1	1	0	0	0	0
3.009.100	1	0	1	0	0	0
3.065.800	1	0	1	0	0	0
3.093.000	1	1	0	0	0	0
3.104.582	1	0	1	0	0	0
3.172.800	1	1	0	0	0	0
3.329.400	1	1	0	0	0	0
3.336.300	1	1	0	0	0	0
3.561.600	1	1	0	0	0	0

3.604.900	1	1	0	0	0	0
3.607.964	1	0	1	0	0	0
3.613.000	1	1	0	0	0	0
3.617.653	1	0	1	0	0	0
3.649.800	1	0	0	0	1	0
3.680.000	1	0	1	0	0	0
3.792.300	1	1	0	0	0	0
3.963.800	1	1	0	0	0	0
4.065.000	1	0	1	0	0	0
4.076.100	1	1	0	0	0	0
4.129.922	1	0	1	0	0	0
4.170.800	1	0	1	0	0	0
4.366.700	1	0	1	0	0	0
4.666.800	1	1	0	0	0	0
4.723.100	1	1	0	0	0	0
5.075.000	1	1	0	0	0	0
5.283.900	1	1	0	0	0	0
5.341.600	1	1	0	0	0	0
5.488.700	1	1	0	0	0	0
5.513.167	1	0	1	0	0	0
5.600.900	1	0	1	0	0	0
5.772.200	1	1	0	0	0	0
5.774.200	1	1	0	0	0	0
5.791.800	1	1	0	0	0	0
5.842.700	1	1	0	0	0	0
5.883.200	1	1	0	0	0	0
6.405.200	1	1	0	0	0	0
6.633.300	1	1	0	0	0	0
6.746.800	1	0	1	0	0	0
6.799.700	1	1	0	0	0	0
7.445.700	1	1	0	0	0	0
7.553.400	1	0	1	0	0	0
7.622.200	1	1	0	0	0	0
7.712.500	1	0	1	0	0	0
7.777.400	1	1	0	0	0	0
7.854.700	1	1	0	0	0	0
7.858.600	1	1	0	0	0	0
7.859.900	1	1	0	0	0	0
7.925.800	1	1	0	0	0	0
8.173.600	1	0	1	0	0	0
8.235.056	1	0	1	0	0	0
8.259.000	1	1	0	0	0	0
8.670.700	1	1	0	0	0	0
8.674.500	1	1	0	0	0	0
9.661.600	1	0	1	0	0	0
9.967.300	1	0	0	0	1	0

10.461.500	1	1	0	0	0	0
10.803.200	1	1	0	0	0	0
12.025.797	1	0	0	1	0	0
12.207.900	1	1	0	0	0	0
12.984.000	1	1	0	0	0	0
15.653.071	1	0	1	0	0	0
16.362.838	1	0	0	0	0	1
16.994.180	1	0	0	1	0	0
17.576.835	1	0	0	0	1	0
20.092.900	1	1	0	0	0	0
22.362.300	1	0	0	1	0	0
37.242.400	1	1	0	0	0	0
37.391.200	1	0	0	0	1	0
49.365.800	1	0	0	0	1	0
49.946.900	1	0	0	0	1	0
65.992.800	1	0	1	0	0	0
78.784.300	1	0	0	0	0	1
228.000.000	1	0	0	0	0	1

Tabel C3 Analisis deskriptif variabel penghasilan

Penghasilan (Rp)	Jumlah Debitur	Kolektibilitas				
		0	1	2	3	4
3.500.000	115	0	115	0	0	0
4.000.000	12	8	4	0	0	0
4.500.000	6	0	6	0	0	0
5.000.000	12	9	3	0	0	0
6.000.000	10	7	3	0	0	0
7.000.000	8	6	2	0	0	0
8.000.000	14	10	4	0	0	0
9.000.000	4	4	0	0	0	0
10.000.000	8	4	3	0	1	0
11.000.000	7	4	3	0	0	0
12.000.000	1	0	1	0	0	0
13.000.000	2	2	0	0	0	0
14.000.000	1	1	0	0	0	0
15.000.000	4	3	1	0	0	0
16.000.000	6	5	1	0	0	0
18.000.000	3	2	1	0	0	0
19.000.000	1	1	0	0	0	0
20.000.000	1	1	0	0	0	0
21.000.000	2	1	1	0	0	0
22.000.000	7	5	2	0	0	0
23.000.000	2	1	1	0	0	0
24.000.000	2	2	0	0	0	0
27.000.000	1	0	1	0	0	0
28.000.000	2	1	0	0	1	0
30.000.000	1	1	0	0	0	0
34.000.000	1	1	0	0	0	0
35.000.000	2	1	0	1	0	0
44.000.000	2	0	2	0	0	0
48.000.000	2	0	0	1	0	1
50.000.000	1	0	0	0	1	0
60.000.000	1	1	0	0	0	0
65.000.000	1	0	0	1	0	0
100.000.000	1	1	0	0	0	0
110.000.000	1	0	0	0	1	0
130.000.000	1	0	0	0	1	0
135.000.000	1	0	0	0	1	0
175.000.000	1	0	1	0	0	0
210.000.000	1	0	0	0	0	1
510.000.000	1	0	0	0	0	1

D. Script Compound Poisson Model

```

> h1<-cpglm(Y~X1+X2+X3+X4+X5+X6, data=dataku)
> summary(h1)

Call:
cpglm(formula = Y ~ X1 + X2 + X3 + X4 + X5 + X6, data = dataku)

Deviance Residuals:
    Min      1Q   Median      3Q      Max 
-1.4557 -1.0259  0.1112  0.2852  2.3486 
                               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)  
(Intercept) -1.201e+00  2.297e-01 -5.229 3.70e-07 *** 
X1          1.115e-01  7.814e-02  1.427 0.154860  
X2          9.734e-02  1.066e-01  0.914 0.361889  
X3          3.681e-03  9.355e-04  3.935 0.000109 *** 
X4          -1.430e-09  3.398e-10 -4.208 3.64e-05 *** 
X5          -1.238e-07  1.976e-08 -6.267 1.69e-09 *** 
X6          6.270e-08  9.092e-09  6.896 4.66e-11 *** 
---
Signif. codes:  0 '****' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Estimated dispersion parameter: 1.0117
Estimated index parameter: 1.01

Residual deviance: 143.01  on 241  degrees of freedom
AIC:  54.994

Number of Fisher Scoring iterations:  5

> h2<-cpglm(Y~X1+X4+X5+X6, data=dataku)
> summary(h2)

Call:
cpglm(formula = Y ~ X1 + X4 + X5 + X6, data = dataku)

Deviance Residuals:
    Min      1Q   Median      3Q      Max 
-1.5615 -1.0389  0.2352  0.3503  1.9672 
                               Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)  
(Intercept) -4.253e-01  7.180e-02 -5.924 1.07e-08 *** 
X1          1.353e-01  7.235e-02  1.870 0.06271 . 
X4          -1.162e-09  3.189e-10 -3.642 0.00033 *** 
X5          -9.191e-08  1.768e-08 -5.197 4.28e-07 *** 
X6          4.653e-08  7.966e-09  5.841 1.66e-08 *** 
---
Signif. codes:  0 '****' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Estimated dispersion parameter: 1.0119
Estimated index parameter: 1.01

Residual deviance: 151.52  on 243  degrees of freedom
AIC:  59.397

Number of Fisher Scoring iterations:  5

```

```
> h3<-cpglm(Y~X3+X4+X5+X6, data=dataku)
> summary(h3)

Call:
cpglm(formula = Y ~ X3 + X4 + X5 + X6, data = dataku)

Deviance Residuals:
    Min      1Q   Median      3Q     Max 
-1.5519 -1.0400  0.1158  0.3019  2.3525 

Coefficients:
            Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)    
(Intercept) -1.048e+00 1.820e-01 -5.759 2.54e-08 ***
X3          3.903e-03 9.291e-04  4.200 3.74e-05 ***
X4         -1.526e-09 3.378e-10 -4.516 9.82e-06 ***
X5         -1.279e-07 1.967e-08 -6.502 4.47e-10 ***
X6          6.529e-08 8.943e-09  7.301 4.06e-12 ***
---
Signif. codes:  0 '****' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Estimated dispersion parameter: 1.0118
Estimated index parameter: 1.01

Residual deviance: 144.26 on 243 degrees of freedom
AIC: 52.22

Number of Fisher Scoring iterations: 5
```