

**SIFAT PENDUGA NONLINEAR LEAST SQUARE (NLS) DAN
NONLINEAR LEAST TRIMMED SQUARE (NLTS)
AKIBAT PERTAMBAHAN BANYAKNYA PENCILAN
DAN UKURAN CONTOH**

SKRIPSI

**Sebagai salah satu syarat untuk memperoleh gelar
Sarjana Sains dalam bidang Statistika**

oleh :
REZA CHYTA SUNDYNI
0910950017-95



**PROGRAM STUDI STATISTIKA
JURUSAN MATEMATIKA**
FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM
UNIVERSITAS BRAWIJAYA
MALANG
2013

LEMBAR PENGESAHAN SKRIPSI

SIFAT PENDUGA *NONLINEAR LEAST SQUARE* (NLS) DAN *NONLINEAR LEAST TRIMMED SQUARE* (NLTS) AKIBAT PERTAMBAHAN BANYAKNYA PENCILAN DAN UKURAN CONTOH

oleh :
REZA CHYTA SUNDYNI
0910950017-95

Setelah dipertahankan di depan Majelis Pengaji
Pada tanggal 18 Juli 2013
dan dinyatakan memenuhi syarat untuk memperoleh gelar
Sarjana Sains dalam bidang Statistika

Pembimbing I

Dr. Rahma Fitriani, S.Si., M.Sc.
NIP. 19760328 199903 2 001

Pembimbing II

Dr. Ir. M. Bernadetha Mitakda
NIP. 19520521 198103 2 001

Mengetahui,
Ketua Jurusan Matematika
Fakultas MIPA Universitas Brawijaya

Dr. Abdul Rouf Alghofari, M.Sc.
NIP. 19670907 199203 1 001

LEMBAR PERNYATAAN

Saya yang bertanda tangan di bawah ini :

Nama : Reza Chyta Sundyni

NIM : 0910950017-95

Jurusan : Matematika

Program Studi : Statistika

Penulis Skripsi Berjudul : Sifat Penduga *Nonlinear Least Square* (NLS) dan *Nonlinear Least Trimmed Square* (NLTS) Akibat Pertambahan Banyaknya Penculan dan Ukuran Contoh

Dengan ini menyatakan bahwa :

1. Skripsi ini adalah benar-benar karya saya sendiri dan bukan hasil plagiat dari karya orang lain. Karya-karya yang tercantum dalam Daftar Pustaka Skripsi ini, semata-mata digunakan sebagai acuan/referensi.
2. Apabila dikemudian hari diketahui bahwa isi Skripsi saya merupakan hasil plagiat, maka saya bersedia menanggung resiko yang akan saya terima.

Demikian pernyataan ini dibuat dengan segala kesadaran.

Malang, 18 Juli 2013

Yang menyatakan,

(Reza Chyta Sundyni)
NIM. 0910950017-95

**SIFAT PENDUGA NONLINEAR LEAST SQUARE (NLS) DAN
NONLINEAR LEAST TRIMMED SQUARE (NLTS)
AKIBAT PERTAMBAHAN BANYAKNYA PENCILAN
DAN UKURAN CONTOH**

ABSTRAK

Metode *Nonlinear Least Square* (NLS) digunakan untuk menduga parameter model *intrisically nonlinear*, yaitu model yang tidak dapat ditransformasi menjadi bentuk linier dengan transformasi apapun. Namun, data yang melandasi pembentukan model nonlinier terkadang memiliki pencilan sehingga perlu digunakan metode *Nonlinear Least Trimmed Square* (NLTS). Metode ini merupakan salah satu analisis regresi *robust* yang dapat menghasilkan penduga lebih baik daripada penduga kuadrat terkecil biasa ketika terdapat pencilan. Sifat penduga NLS dan NLTS dibandingkan menggunakan nilai bias, ragam dan *Mean Square Error* (MSE). Metode NLTS lebih baik dari NLS untuk contoh berukuran 30 dan 50 karena menghasilkan nilai bias, ragam dan MSE penduga parameter lebih kecil. Pertambahan banyaknya pencilan mempengaruhi sifat penduga NLS karena semakin banyak pencilan maka semakin besar nilai bias penduga, sedangkan ragam dan MSE semakin kecil. Sifat penduga NLTS tidak dipengaruhi oleh banyaknya pencilan karena penduga ini *robust* (kekar) terhadap keberadaan pencilan. Pertambahan ukuran contoh mempengaruhi sifat penduga NLTS karena semakin besar ukuran contoh maka semakin kecil nilai bias, ragam dan MSE penduga. Oleh karena itu, metode *Nonlinear Least Trimmed Square* lebih baik digunakan pada contoh berukuran besar yang mengandung pencilan berpengaruh.

Kata Kunci : NLS, *robust*, NLTS, bias, ragam, MSE.

PROPERTIES OF NONLINEAR LEAST SQUARE (NLS) AND NONLINEAR LEAST TRIMMED SQUARE (NLTS) ESTIMATOR DUE TO INCREASE NUMBER OF OUTLIER AND SAMPLE SIZE

ABSTRACT

Nonlinear Least Square (NLS) method is used to estimate intrisically nonlinear parameters, where the model cannot be transformed into a linear form by any transformation. However, the data that underlies the formulation of nonlinear models sometimes have outliers, so is needed Nonlinear Least Trimmed Square (NLTS) method. This method is one of robust regression analysis that produce better estimator than ordinary least square estimator. Properties of NLS and NLTS estimator are compared by bias, variance and Mean Square Error (MSE). NLTS method is better than NLS for sample size 30 and 50 since it has smaller bias, variance and MSE for parameter estimator. Increase number of outlier affect the properties of NLS estimator because it enlarge the bias, whereas variance and MSE become smaller. Properties of NLTS estimator is not affected by the number of outlier because its robustness in the presence of outlier. The increase in sample size affects the properties of NLTS estimator because bias, variance and MSE estimator become smaller. Therefore, Nonlinear Least Trimmed Square method is better used on a large sample size of data containing influential outlier.

Key word: NLS, robust, NLTS, bias, variance, MSE.

KATA PENGANTAR

Puji Syukur ke hadirat Tuhan atas berkat, rahmat dan penyertaan-Nya, sehingga penulis mampu menyelesaikan skripsi yang berjudul “Sifat Penduga *Nonlinear Least Square* (NLS) dan *Nonlinear Least Trimmed Square* (NLTS) Akibat Pertambahan Banyaknya Pencilan dan Ukuran Contoh”. Penulis mengucapkan terima kasih pada semua pihak yang telah membantu penyelesaian skripsi ini, terutama kepada:

1. Ibu Dr. Rahma Fitriani, S.Si., M.Sc., selaku Dosen Pembimbing I atas segala motivasi, bimbingan, masukan dan nasehat selama proses penyelesaian skripsi ini hingga dapat terselesaikan dengan baik.
2. Ibu Dr. Ir. M. Bernadetha Mitakda, selaku Dosen Pembimbing II atas segala bimbingan dan nasehat selama proses penyelesaian skripsi ini hingga dapat terselesaikan dengan baik.
3. Bapak Samingun Handoyo, S.Si., M.Cs., selaku Dosen Penguji atas saran dan masukan yang telah diberikan.
4. Bapak Dr. Abdul Rouf Alghofari, M.Sc., selaku Ketua Jurusan Matematika Fakultas MIPA Universitas Brawijaya Malang.
5. Orang tua dan keluargaku untuk segala kasih sayang, semangat dan doa yang selalu diberikan kepada penulis selama ini.
6. Teman-teman Program Studi Statistika 2009, 2008 dan 2007 atas bantuan, dukungan dan kerjasamanya.
7. Seluruh staf pengajaran Jurusan Matematika atas bantuan dan kerjasamanya.
8. Semua pihak yang telah membantu dalam penyusunan skripsi ini yang tidak dapat penulis sebutkan seluruhnya.

Penulis menyadari bahwa skripsi ini masih kurang sempurna. Oleh karena itu, saran dan kritik yang membangun sangat penulis harapkan untuk penulisan yang lebih baik. Semoga skripsi ini dapat memberikan manfaat bagi pembaca.

Malang, Juli 2013

Penulis

DAFTAR ISI

Halaman

HALAMAN JUDUL	i
LEMBAR PENGESAHAN	ii
LEMBAR PERNYATAAN	iii
ABSTRAK	iv
ABSTRACT.....	v
KATA PENGANTAR	vi
DAFTAR ISI	vii
DAFTAR GAMBAR	ix
DAFTAR TABEL	x
DAFTAR LAMPIRAN	xi

BAB I PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Batasan Masalah	3
1.4 Tujuan Penelitian	3
1.5 Manfaat Penelitian	3

BAB II TINJAUAN PUSTAKA

2.1 Analisis Regresi Nonlinier	5
2.2 Fungsi Produksi <i>Cobb Douglas</i>	6
2.3 Metode <i>Nonlinear Least Square</i> (NLS)	7
2.4 Pencilan	9
2.5 Pendekripsi Pencilan	10
2.5.1 Nilai Pengaruh (<i>Leverage Value</i>)	10
2.5.2 <i>Studentized Deleted Residual</i> (TRES)	11
2.6 Mendekripsi Pencilan Berpengaruh	11
2.6.1 <i>The Difference in Fit Statistics</i> (DFITS)	12
2.6.2 Jarak Cook (<i>Cook's Distance</i>)	12
2.7 Regresi <i>Robust</i>	13
2.8 <i>Nonlinear Least Trimmed Square</i> (NLTS)	13
2.9 Metode <i>Bootstrap</i>	14
2.10 Sifat Penduga <i>Nonlinear Least Trimmed Square</i> (NLTS) Menggunakan Metode <i>Bootstrap</i>	15

2.10.1 Ketidakbiasaan Asimtotik	15
2.10.2 Konsistensi	15
2.11 <i>Mean Square Error</i> (MSE)	15

BAB III METODE PENELITIAN

3.1 Data.....	17
3.2 Metode Analisis	17
3.2.1 Data Simulasi.....	17
3.2.2 Pendekstrian Pencilan.....	18
3.2.3 Pendekstrian Pencilan Berpengaruh.....	18
3.2.4 Pendugaan Parameter Regresi <i>Robust</i> menggunakan metode <i>Nonlinear Least Trimmed Square</i> (NLTS)	18
3.2.5 Pengujian Sifat Penduga.....	19

BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN

4.1 Pendekstrian Pencilan dan Pencilan Berpengaruh.....	27
4.2 Pendugaan Parameter	28
4.2.1 Metode <i>Nonlinear Least Square</i> (NLS)	28
4.2.2 Metode <i>Nonlinear Least Trimmed Square</i> (NLTS).....	29
4.3 Perbandingan nilai bias, ragam dan MSE penduga parameter <i>bootstrap</i> seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	30
4.3.1 Bias Penduga Parameter <i>Bootstrap</i> ($Y = \text{Bias}(\hat{\theta})$); $X = \text{Ukuran Contoh}$)	33
4.3.2 Ragam Penduga Parameter <i>Bootstrap</i> ($Y = \text{Var}(\hat{\theta})$); $X = \text{Ukuran Contoh}$)	35
4.3.3 MSE Penduga Parameter <i>Bootstrap</i> ($Y = \text{MSE}(\hat{\theta})$); $X = \text{Ukuran Contoh}$)	37

BAB V KESIMPULAN DAN SARAN

5.1 Kesimpulan	41
5.2 Saran	41

DAFTAR PUSTAKA	43
LAMPIRAN	45

DAFTAR GAMBAR

Halaman

Gambar 3.1 Diagram alir penelitian pada data simulasi	21
Gambar 3.2 Diagram alir metode <i>Nonlinear Least Trimmed Square</i>	24
Gambar 3.3 Diagram alir metode iterasi <i>Gauss Newton</i>	25
Gambar 4.1 Bias $\hat{\theta}_1$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	33
Gambar 4.2 Bias $\hat{\theta}_2$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	34
Gambar 4.3 Bias $\hat{\theta}_3$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	34
Gambar 4.4 Ragam $\hat{\theta}_1$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	35
Gambar 4.5 Ragam $\hat{\theta}_2$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	36
Gambar 4.6 Ragam $\hat{\theta}_3$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	37
Gambar 4.7 MSE $\hat{\theta}_1$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	37
Gambar 4.8 MSE $\hat{\theta}_2$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh	38
Gambar 4.9 MSE $\hat{\theta}_3$ seiring pertambahan banyaknya pencilan dan ukuran contoh.....	39

DAFTAR TABEL

	Halaman
Tabel 4.1 Hasil perhitungan banyaknya pencilan.....	27
Tabel 4.2 Rata-rata penduga parameter <i>bootstrap</i> menggunakan metode NLS	28
Tabel 4.3 Nilai h data simulasi.....	30
Tabel 4.4 Rata-rata penduga parameter <i>bootstrap</i> menggunakan metode NLTS	30
Tabel 4.5 Nilai bias penduga parameter <i>bootstrap</i> menggunakan metode NLS dan NLTS	31
Tabel 4.6 Nilai ragam penduga parameter <i>bootstrap</i> menggunakan metode NLS dan NLTS	31
Tabel 4.7 Nilai MSE penduga parameter <i>bootstrap</i> menggunakan metode NLS dan NLTS	32

DAFTAR LAMPIRAN

Halaman

Lampiran 1. Input peubah prediktor X untuk ukuran contoh 15	45
Lampiran 2. Input peubah prediktor X untuk ukuran contoh 30	46
Lampiran 3. Input peubah prediktor X untuk ukuran contoh 50	48
Lampiran 4. <i>Macro</i> simulasi menggunakan Minitab 14	50
Lampiran 5. <i>Macro</i> analisis data metode NLS dan NLTS menggunakan SAS 9.1.3	57

