

PAPER NAME

1.B.4.4. 4-2019-Wahidah-JMathCoS-Model Regresi Nonparametrik dengan Pendekatan Spline.pdf

WORD COUNT

3832 Words

CHARACTER COUNT

22129 Characters

PAGE COUNT

12 Pages

FILE SIZE

733.8KB

SUBMISSION DATE

Jun 20, 2023 10:01 AM GMT+8

REPORT DATE

Jun 20, 2023 10:02 AM GMT+8

● 21% Overall Similarity

The combined total of all matches, including overlapping sources, for each database.

- 19% Internet database
- Crossref database
- 17% Submitted Works database
- 12% Publications database
- Crossref Posted Content database

● Excluded from Similarity Report

- Bibliographic material
- Manually excluded text blocks
- Manually excluded sources

Model Regresi Nonparametrik dengan Pendekatan Spline (Studi Kasus: Berat Badan Lahir Rendah di Rumah Sakit Ibu dan Anak Siti Fatimah Makassar)²⁶

Wahidah Sanusi¹, Rahmat Syam¹, dan Rabiatul Adawiyah^{1,a)}

¹Jurusan Matematika, Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam
Universitas Negeri Makassar

a) rabiabia119@gmail.com

Abstrak. Pendekatan nonparametrik merupakan suatu pendekatan yang digunakan apabila bentuk hubungan antara variabel respon dan variabel prediktornya tidak diketahui atau tidak adanya informasi mengenai bentuk fungsi regresinya. Spline merupakan suatu teknik yang dilakukan untuk mengestimasi parameter dalam regresi nonparametrik.²⁹ Penelitian ini bertujuan untuk mengetahui model hubungan antara berat badan lahir rendah dan faktor-faktor yang mempengaruhi berdasarkan model spline. Faktor-faktor tersebut adalah usia ibu, usia kehamilan, dan jarak kehamilan. Data tersebut diperoleh dari rumah sakit ibu dan anak siti Fatimah Makassar tahun 2017. Dimana untuk mendapatkan model spline terbaik langkah awal yang dilakukan adalah menentukan knot dengan nilai Generalized Cross Validation (GCV) yang minimum. Berdasarkan penelitian yang telah dilakukan, dua variabel dinyatakan berpengaruh terhadap berat badan lahir rendah yaitu usia ibu, dan usia kehamilan. Model regresi nonparametrik dengan pendekatan Spline yang terbentuk memiliki koefisien determinasi sebesar 78,19%, serta nilai GCV dengan tiga titik knot yaitu 0.0117.

Kata kunci: Regresi Nonparametrik, Spline, Berat Badan Lahir Rendah, Generalized Cross Validation

Abstract. The non-parametric approach is an approach that is used if the form of the relationship between the response variable and the predictor variable is unknown or the absence of information about the shapes of regression functions. The Spline is a technique performed to estimate the parameters in the nonparametric regression. This study aims to determine the model of the relationship between low birth weight and the factors that affect the based on the spline model. Such factors are maternal age, gestational age, and pregnancy distance. The Data is obtained from the mother and child hospital siti Fatimah Makassar 2017. Where to get a spline model best the initial step is to determine the knots with the value of the Generalized Cross Validation (GCV) which is a minimum. Based on the research that has been done, the two variables stated effect against low birth weight, namely age of mother, and gestational age. Nonparametric regression Model with the approach of the Spline that is formed has a coefficient of determination of 78.19 to%, as well as the value of the GCV with a three-point knot that is 0.0117.

Keyword : Nonparametric Regression, Spline, Low Birth Weight, Generalized Cross Validation

PENDAHULUAN

Analisis regresi merupakan metode analisis data yang telah diterapkan secara luas pada berbagai bidang penelitian, sebagai contoh penelitian-penelitian dalam ilmu pengetahuan terapan seperti sosial, biologi, kesehatan, dan ekonomi. Metode analisis regresi mempelajari bagaimana menentukan bentuk sebuah model atau hubungan antara variabel-variabel dari sekumpulan data

untuk menjelaskan hubungan sebab akibat atau keterkaitan antarkejadian. Dalam hal ini, analisis regresi digunakan untuk memodelkan atau mencari pola hubungan antara satu atau lebih variabel prediktor (variabel independen) dengan satu atau lebih variabel respons (variabel dependen) (Budiantara, 2000).²¹

Terdapat dua teknik pendekatan yang dapat digunakan dalam analisis regresi untuk mengestimasi kurva regresi yaitu pendekatan regresi parametrik dan regresi nonparametrik. Dalam model regresi parametrik terdapat asumsi yang harus terpenuhi yaitu bentuk kurva regresinya (pola hubungan antara variabel respons dan variabel prediktor) diketahui (Eubank, 1999). Sedangkan Regresi nonparametrik merupakan pendekatan metode regresi dimana bentuk kurva dari fungsi regresinya tidak diketahui.¹⁷ Dalam regresi nonparametrik kurva regresi hanya diasumsikan mulus (*smooth*) dalam arti termuat dalam suatu ruang fungsi tertentu sehingga mempunyai sifat fleksibilitas yang tinggi (Winarti & Sony, 2010). Dalam hal ini, teknik pendekatan regresi nonparametrik bisa menjadi alternatif karena penggunaanya tidak terikat pada asumsi-⁴⁶ asumsi seperti dalam regresi parametrik. Pendekatan nonparametrik digunakan ketika informasi mengenai bentuk kurva regresi terbatas atau tidak ada asumsi tentang bentuk kurva regresi.⁶

Pendekatan regresi nonparametrik telah banyak dikembangkan antara lain menggunakan spline, kernel, polinomial lokal, wavelet, dan fourier (Eubank, 1999). Salah satu model regresi dengan pendekatan nonparametrik yang sangat sering digunakan untuk melakukan estimasi terhadap kurva regresi adalah regresi spline. Salah satu model regresi dengan pendekatan nonparametrik yang sangat sering digunakan untuk melakukan estimasi terhadap kurva regresi adalah regresi spline.²⁰ Spline merupakan suatu potongan-potongan polinom yang memiliki sifat tersegmen pada selang k yang terbentuk pada titik-titik knot (Wang & Yang, 2009). Regresi Nonparametrik dengan pendekatan spline dapat pula diaplikasikan ke dalam kehidupan. Seperti pada penelitian ini yang mengaplikasikan Regresi Nonparametrik dengan pendekatan Spline dalam kasus Berat Badan Lahir Rendah. Pada Negara berkembang, BBLR masih menjadi salah satu permasalahan defisiensi zat gizi. Bayi Berat Badan Lahir Rendah adalah bayi yang dilahirkan dengan berat badan kurang dari 2.500 gram, tanpa memandang masa gestasi (Kosim, 2012).¹¹

Penyelesaian Model Regresi Nonparametrik telah dibahas oleh beberapa peneliti sebelumnya. Dewi & Budiantara (2012) membahas tentang faktor-faktor yang mempengaruhi angka gizi buruk di Jawa Timur dengan pendekatan regresi nonparametrik spline. Selanjutnya Alfiani (2014) membahas tentang Estimator Polinomial Lokal Kernel Pada Kasus Pertumbuhan Balita untuk menganalisis pengaruh antara berat badan dan umur. Selanjutnya Ismail (2016) membahas tentang menentukan fungsi kernel yang terbaik untuk memodelkan hubungan antara umur Ibu dan Berat Badan Bayi Lahir.²²

Oleh karena itu, penelitian ini akan mengkaji mengenai pemodelan regresi nonparametrik dengan kasus berat badan lahir rendah di Rumah Sakit Ibu dan Anak Siti Fatimah Makassar. Faktor-faktor penyebab yaitu dari umur ibu, usia kehamilan dan jarak kehamilan. Berdasarkan faktor-faktor inilah yang nantinya akan dijadikan sebagai kriteria untuk mencari model terbaik dengan menggunakan pendekatan Spline.³⁸⁹⁴⁵⁴⁴

METODE PENELITIAN

15 Regresi Nonparametrik

Regresi nonparametrik merupakan pendekatan metode regresi dimana bentuk kurva dari fungsi regresinya tidak diketahui. Dalam regresi nonparametrik kurva regresi hanya diasumsikan mulus (*smooth*) dalam arti termuat dalam suatu ruang fungsi tertentu sehingga mempunyai sifat fleksibilitas yang tinggi (Winarti & Sony, 2010). Model regresi nonparametrik adalah sebagaimana persamaan (1).

$$y_i = f(x_i) + \varepsilon_i, i = 1, 2, 3, \dots, n \quad (1)$$

dimana

y_i : variabel respon

$f(x_i)$: fungsi *smooth* yang tidak diketahui ke-i

x_i : variabel prediktor

ε_i : error acak yang diasumsikan ¹⁴identik, independen, dan berdistribusi normal dengan mean nol dan varians σ^2

Regresi Spline

³⁷Spline merupakan potongan polinomial (piecewise polynomial) tersemen yang memiliki sifat fleksibilitas. Titik perpaduan bersama dari potongan-potongan tersebut atau titik yang menunjukkan terjadinya perubahan-perubahan perilaku kurva pada interval-interval yang berbeda disebut (Winarti & Sony, 2010). Adapun model dari regresi spline adalah sebagaimana persamaan (2).

$$f(x_i) = \sum_{j=0}^m \beta_j x_i^j + \sum_{l=1}^p \beta_{(m+l)} (x_i - k_l)^m \quad (2)$$

$$\text{dengan } (x_i - k_l)^m = \begin{cases} (x_i - k_l)^m; & x_i \geq k_l \\ 0 & ; x_i < k_l \end{cases}$$

dimana

$f(x_i)$: fungsi regresi spline

k_1, k_2, \dots, k_k : titik knot

x : variabel prediktor

β : konstanta

Estimasi Parameter

Untuk mengestimasi parameter dapat menggunakan Metode *Maximum Likelihood Estimator* (MLE), dengan demikian *Maximum Likelihood Estimator* (MLE) adalah suatu teknik yang sering digunakan pada model parametrik baik untuk mencari penduga parameter maupun konstruksi statistika uji (Supranto, 1989).

fungsi *likelihoodnya* dapat dituliskan sebagaimana persamaan (3).

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n; \mu) = \prod_{i=1}^n \left(\frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{\frac{n}{2}}} \right) \exp \left(-\frac{1}{2\sigma^2} (x_i - \mu)^2 \right) \quad (3)$$

Fungsi log-*likelihood* dari persamaan (3) sebagaimana persamaan (4).

$$\ln[L(\mu)] = \ln \left\{ \left(\frac{1}{2\pi\sigma^2} \right)^{\frac{n}{2}} \exp \left[-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 \right] \right\} \quad (4)$$

Pemilihan Titik Knot Optimal

Titik knot merupakan titik perpaduan bersama dimana terdapat perubahan perilaku pada data. Model regresi spline terbaik tergantung pada titik knot optimal (Eubank, 1998). Metode untuk mencari titik knot optimal yang sering dipakai adalah ³⁴⁵*Generalized Cross Validation* (GCV) dan *Mean Squared Error* (MSE). Titik knot optimal diperoleh dari nilai GCV yang minimum.

Mean Squared Error (MSE)

Kriteria sederhana yang digunakan sebagai ukuran kinerja atas penaksir yang baik adalah *Mean Squared Error* (MSE) adalah

$$MSE(k) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{f}(x_i))^2 \quad (5)$$

dimana:

x_i : variabel independen/prediktor

y_i : variabel dependen/respon

n : banyaknya pengamatan

Generalized Cross Validation (GCV)

Kriteria lain yang dapat digunakan sebagai ukuran kinerja atas penaksir yang baik adalah *Generalized Cross Validation* adalah

$$GCV(k) = \frac{MSE(k)}{(n^{-1} \text{trace}[I - A(k)])^2} \quad (6)$$

dimana:

I : matriks identitas

n : jumlah pengamatan

$A(k)$ adalah matriks $X(X^T V X)^{-1} X^T V$ (Eubank, 1998).

Pengujian Signifikansi Parameter Model Regresi Nonparametrik Spline

Uji Serentak

Pengujian parameter model secara serentak merupakan uji parameter kurva regresi secara simultan dengan menggunakan uji F .

Hipotesis pada uji serentak sebagai berikut:

$$H_0 : \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_{m+p} = 0$$

$$H_1 : \text{minimal ada satu } \beta_k \neq 0; k = 1, 2, \dots, m + p$$

Nilai $m + p$ merupakan banyak parameter dalam regresi nonparametrik spline kecuali β_0 . Statistik uji:

$$F_{\text{hitung}} = \frac{MSR}{MSE} \quad (7)$$

dengan

$$MSR = \frac{SSR}{df_{reg}} = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2}{m+p} \quad \text{dan} \quad MSE = \frac{MSE}{df_{error}} = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2}{n - (m+p) - 1}$$

H_0 ditolak apabila $F_{\text{hitung}} > F_{n-(m+p)-1}$ atau $p\text{-value} < \alpha$.

Uji Individu

Pengujian secara individu dilakukan untuk mengetahui apakah parameter secara individual mempunyai pengaruh yang signifikan terhadap variabel respon.

Hipotesis pada uji individu sebagai berikut:

$$H_0 : \beta_k = 0$$

$$H_1 : \beta_k \neq 0, k = 1, 2, \dots, m + p$$

Pengujian secara individu dilakukan dengan menggunakan uji t (Draper & Smith, 1992). Statistik uji:

$$t_{hitung} = \frac{\hat{\beta}_k}{\sqrt{var(\hat{\beta}_k)}} \quad (8)$$

dengan

$$var(\hat{\beta}_k) = diag[(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\hat{\sigma}^2]$$

²³ dimana $\hat{\sigma}^2$ merupakan MSE . H_0 ditolak apabila $|t_{hitung}| > t_{(n(m+p)-1)}$ atau $p-value < \alpha$.

Uji Asumsi Residual

Data yang akan dianalisis dengan menggunakan regresi nonparametrik spline, harus memenuhi asumsi residual identik dan berdistribusi normal.

Uji Asumsi Identik

Asumsi identik terpenuhi apabila varians antar residual sama, atau tidak terjadi heteroskedastisitas (Gujarati, 2003).

⁴¹ Uji identik dapat menggunakan uji Glejser. Hipotesis yang digunakan adalah sebagai berikut:

$$H_0 : \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \dots = \sigma_n^2 = \sigma^2$$

$$H_1 : \text{minimal ada satu } \sigma_i^2 \neq \sigma^2; i = 1, 2, \dots, n$$

Statistik uji:

$$F_{hitung} = \frac{\frac{\sum_{i=1}^n (|\varepsilon_i| - |\bar{\varepsilon}|)}{v-1}}{\frac{\sum_{i=1}^n (|\varepsilon_i| - |\bar{\varepsilon}_i|)}{n-v}} \quad (9)$$

H_0 ditolak apabila $F_{hitung} > F_{(v-1, n-v)}$ atau $p-value < \alpha$, dimana nilai v adalah banyaknya parameter model Glejser.

Uji Distribusi Normal

Pengujian asumsi distribusi normal dilakukan untuk mengetahui apakah residual berdistribusi normal. Pengujian ini dilakukan dengan menggunakan uji *Kolmogorov-Smirnov*.

Hipotesis pada uji distribusi normal sebagai berikut:

$$H_0 : F_O(x) = F(x) \quad (\text{Residual berdistribusi normal})$$

$$H_1 : F_O(x) \neq F(x) \quad (\text{Residual tidak berdistribusi normal})$$

Statistik uji:

$$D = \text{maks}|F_O - S_N(x)|$$

Daerah penolakan H_0 jika $|D| > q_{(1-\alpha)}$ dimana nilai $q_{(1-\alpha)}$ berdasarkan tabel *Kolmogorov-Smirnov*

Koefisien Determinasi (R^2)

Koefisien determinasi (R^2) adalah alat untuk mengukur proporsi keragaman atau variansi total disekitar nilai tengah y yang dapat dijelaskan oleh model regresi. Secara umum semakin besar nilai R^2 , maka semakin baik pula model yang didapatkan karena mampu menjelaskan lebih banyak data (Draper & Smith, 1992).

Rumus R^2 dapat ditulis sebagai berikut:

$$R^2 = \frac{\sum(\hat{y}_i - \bar{y})^2}{\sum(y_i - \bar{y})^2} \times 100\% \quad (10)$$

dengan

\hat{y} : nilai estimasi peubah respon ke-i

\bar{y} : rata-rata peubah respon

y_i : nilai peubah respon ke-i

DATA PENELITIAN

³⁹ Penelitian ini merupakan penelitian terapan menggunakan metode analisis regresi nonparametrik dengan pendekatan Spline. Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah data sekunder yang diperoleh dari Rumah Sakit Ibu dan Anak Siti Fatimah Makassar tahun 2017. Penelitian ini terdapat 52 data yang digunakan.²⁴ Variabel yang digunakan dalam penelitian ini terdiri dari 2, variabel dependen yaitu berat badan lahir rendah sedangkan variabel independen yaitu usia ibu, usia kehamilan dan jarak kehamilan.

HASIL PENELITIAN

Estimasi Regresi Nonparametrik dengan Pendekatan Spline pada Metode Maximum Likelihood Estimation

Berdasarkan model persamaan regresi nonparametrik adalah sebagaimana persamaan (11)

$$y_i = f(x_i) + \varepsilon_i, i = 1, 2, 3, \dots, n \quad (11)$$

dimana

y_i : variabel respon

$f(x_i)$: fungsi *smooth* yang tidak diketahui ke-i

x_i : variabel prediktor

ε_i : error acak yang diasumsikan identik, independen, dan berdistribusi normal dengan mean nol dan varians σ^2

² Secara umum fungsi spline berorde m dengan titik knot k_1, k_2, \dots, k_n dapat dinyatakan sebagaimana persamaan (12)

$$f(x_i) = \sum_{h=0}^m \beta_j x_i^j + \sum_{l=1}^p \beta_{m+l} (x_i - k_l)^m \quad (12)$$

Regresi nonparametrik spline adalah suatu pendekatan dalam analisis regresi dengan pola hubungan (fungsi regresinya) yang diasumsikan tidak diketahui dan didekati dengan fungsi spline. Model regresi nonparametrik spline orde ke- m adalah sebagaimana persamaan (13)

$$y_i = \sum_{h=0}^m \beta_j x_i^j + \sum_{l=1}^p \beta_{m+l} (x_i - k_l)^m + \varepsilon_i \quad (13)$$

Dari persamaan (13) diketahui bahwa $\varepsilon = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)^T$ merupakan variabel acak berdistribusi normal dengan $\varepsilon \sim N(X\beta, \sigma^2 I)$ dengan $X = (x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{in})$ dan $\beta = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k)^T$ dimana $i = 1, 2, 3, \dots, n$ dan I menyatakan matriks ukuran $n \times n$. Sehingga fungsi kepadatan peluang bersama dari error adalah sebagaimana persamaan (14)

$$L(\beta, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n \left(\frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{\frac{n}{2}}} \right) \exp \left(-\frac{1}{2\sigma^2} (x_i - \mu)^2 \right)$$

$$= \left(\frac{1}{(2\pi)^{\frac{n}{2}} (\sigma^2)^{\frac{n}{2}}} \right) \exp \left(-\frac{1}{2\sigma^2} (Y^T Y - 2\beta^T X^T Y + \beta^T X^T X \beta) \right) \quad (14)$$

Dari fungsi *likelihood* pada persamaan (14), selanjutnya untuk mendapatkan estimasi parameter β dan σ^2 dengan metode *maximum likelihood estimation* dengan cara melogaritmakan persamaan (14) tersebut sebagaimana persamaan (15)

$$\begin{aligned} \ln L(\beta, \sigma^2) &= \ln \left(\frac{1}{(2\pi)^{\frac{n}{2}} (\sigma^2)^{\frac{n}{2}}} \exp \left(-\frac{1}{2\sigma^2} (Y^T Y - 2\beta^T X^T Y + \beta^T X^T X \beta) \right) \right) \\ &= -\frac{n}{2} \ln(2\pi) - \frac{n}{2} \ln(\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} Y^T Y + \frac{1}{2\sigma^2} 2\beta^T X^T Y - \frac{1}{2\sigma^2} \beta^T X^T X \beta \end{aligned} \quad (15)$$

Untuk mengestimasikan parameter β yang dinotasikan dengan $\hat{\beta}$ yaitu dengan memaksimumkan persamaan (15) terhadap β artinya mendeferensialkan persamaan (15) terhadap β sebagaimana persamaan (16)

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ln L(\beta, \sigma^2)}{\partial \beta} &= \frac{\partial \left(\frac{1}{2} \ln(2\pi) - \frac{1}{2} \ln(\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} Y^T Y + \frac{1}{2\sigma^2} 2\beta^T X^T Y - \frac{1}{2\sigma^2} \beta^T X^T X \beta \right)}{\partial \beta} \\ &= \frac{1}{\sigma^2} X^T Y - \frac{1}{\sigma^2} (X^T X \beta) \end{aligned} \quad (16)$$

Maka estimasi model regresi nonparametrik dengan pendekatan spline yang diperoleh adalah:

$$\hat{y} = X\hat{\beta} = X(X^T X)^{-1} X^T Y \quad (17)$$

Analisis Karakteristik Variabel

Langkah awal sebelum dilakukan proses pengolahan data adalah melakukan deskriptif statistik. Karakteristik dari masing-masing variabel prediktor dapat diinformasikan melalui deskriptif statistik yaitu berat badan lahir rendah dan semua variabel bebas yang diduga berpengaruh signifikan terhadap berat badan lahir rendah di Rumah Sakit Ibu dan Anak Siti Fatimah Makassar tahun 2017. Deskriptif statistic yang digunakan berupa nilai maksimum, minimum, dan rata-rata dari setiap variabel seperti yang ditampilkan dalam tabel 1.

Tabel 1. Hasil Analisis Statistika Deskriptif

Variabel	Mean	Varians	Minimum	Maksimum
Y	2.115673	0.057497	1.5	2.48
X_1	39.17308	5.440045	36	47
X_2	0.698317	0.000638	0.666667	0.75
X_3	1.445513	0.014402	1.25	1.75

Pemilihan Titik Knot Terbaik

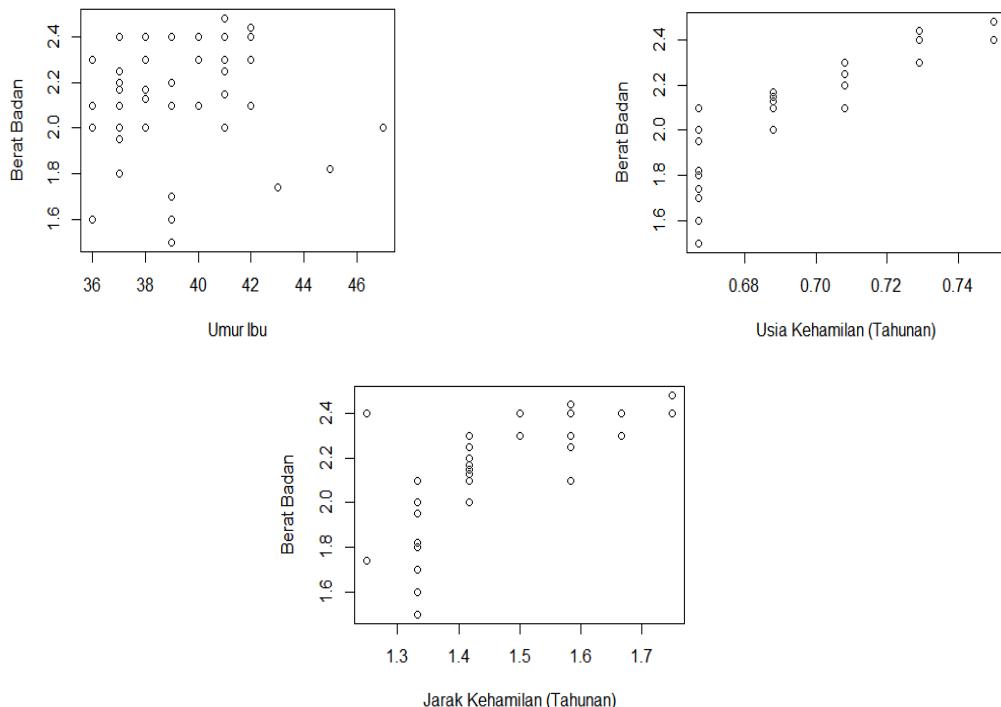
TABEL 2. Perbandingan Nilai GCV dan MSE

Model	GCV	MSE
1 Titik Knot	0.01543455	0.0130541
2 Titik Knot	0.01361829	0.0130541
3 Titik Knot	0.01172147	0.01229278

Dari tabel 2 dapat diketahui bahwa nilai GCV dan MSE paling minimum dihasilkan oleh model regresi nonparametrik spline dengan tiga titik knot yaitu sebesar 0.01172147.

Pola Hubungan Faktor-faktor yang diduga Mempengaruhi Berat Badan Lahir Rendah

Gambar 1 berikut ini diketahui bahwa pola hubungan antara variabel umur ibu, usia kehamilan dan jarak kehamilan terhadap berat badan lahir rendah, menunjukkan pola hubungan yang tidak membentuk suatu pola tertentu, sehingga estimasi model menggunakan regresi nonparametrik.



GAMBAR 1. Scatterplot antara BBLR dengan 3 variabel yang diduga berpengaruh

Pengujian Signifikansi Parameter Model Regresi Nonparametrik Spline Tiga Variabel Prediktor

Pengujian serentak tiga variabel predictor

TABEL 3. Analisis Ragam Uji Serentak Model Tiga Variabel

Sumber Variasi	Derajat Bebas (db)	Jumlah Kuadrat (JK)	Rataan Jumlah Kuadrat (RJK)	F Hitung	p-value
Regresi	39	145,1992	3,7230	8,19	0,001
Residual	12	5,4517	0,4543		
Total	51	78,6510			

Dari tabel 3 dapat diketahui bahwa statistik uji menggunakan F_{hitung} sebesar 8,19 dengan $p\text{-value}$ sebesar 0,00138. Pada tingkat signifikan (α) 5%, $p\text{-value}$ bernilai kurang dari α , sehingga tolak H_0 .

Pengujian individu tiga variabel prediktor

Dari tabel 4 dapat diketahui bahwa dari ketiga variabel prediktor, dua variabel prediktor mempunyai parameter yang signifikan terhadap model.³² sehingga variabel umur ibu (X_1) dan usia kehamilan (X_2) berpengaruh secara signifikan terhadap berat badan lahir rendah di Rumah Sakit Siti Fatimah Makassar.

TABEL 4. Estimasi Parameter Regresi Tiga Variabel

Variabel	Parameter	Estimasi	T	p-value	Ket.
X_1	β_0	8,556	5,195	0,000	Signifikan
	β_1	0,001	0,341	0,739	Tidak Signifikan
	β_2	0,229	4,253	0,001	Signifikan
	β_3	-0,354	-4,304	0,001	Signifikan
	β_4	0,126	3,967	0,002	Signifikan
X_2	β_5	-1,687	-2,683	0,019	Signifikan
	β_6	-0,001	-2,681	0,010	Signifikan
	β_7	-0,001	-2,681	0,010	Signifikan
	β_8	-0,001	-2,681	0,010	Signifikan
X_3	β_9	0,086	0,319	0,751	Tidak Signifikan
	β_{10}	0,000	0,122	0,903	Tidak Signifikan
	β_{11}	0,000	0,122	0,903	Tidak Signifikan
	β_{12}	0,000	0,122	0,903	Tidak Signifikan

Pengujian Asumsi Residual

Pengujian asumsi identik

TABEL 5. Analisis Ragam Uji Glejser

Sumber Variasi	Derajat Bebas (db)	Jumlah Kuadrat (JK)	Rataan Jumlah Kuadrat (RJK)	F Hitung	p-value
Regresi	39	2,333883	0,059843	2,776	0,087
Residual	12	0,258609	0,021551		
Total	51	1,449222			

Dari tabel 5 dapat diketahui bahwa nilai F_{hitung} uji Glejser sebesar 2,776 dengan $p\text{-value}$ sebesar 0,087, yaitu lebih besar dari α (0,05). Sehingga dapat diputuskan bahwa gagal tolak H_0 . Jadi dapat diartikan bahwa tidak terjadi heteroskedastisitas.

Pemilihan model terbaik

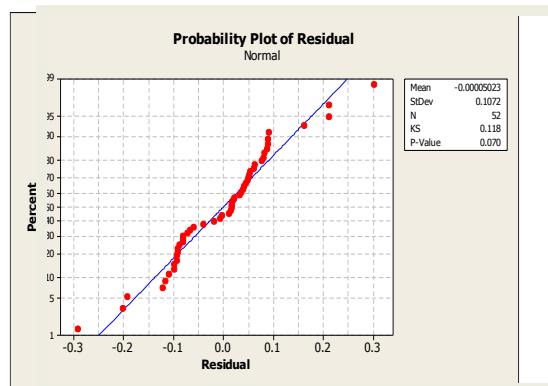
Berikut merupakan ⁴ model regresi nonparametrik spline terbaik untuk dilakukan estimasi parameter menggunakan Maksimum Likelihood Estimation (MLE).

$$\hat{y} = 8,556 + 0,001x_1 + 0,229(x_1 - 36,673)^1 - 0,354(x_1 - 38,918)^1 + 0,126(x_1 - 42,061)^1 - 1,687x_2 - 0,001(x_2 - 0,672)^1 - 0,001(x_2 - 0,689)^1 - 0,001(x_2 - 0,713)^1$$

Koefisien Determinasi

Koefisiensi determinan (R^2) digunakan untuk mengukur kebaikan atau kesesuaian (*goodness of fit*) suatu model persamaan regresi. Nilai R^2 menyatakan proporsi variasi dalam variabel dependen dapat dijelaskan oleh variabel independen. Berdasarkan perhitungan didapatkan nilai R^2 sebesar 78,19%. Hal ini berarti model regresi nonparametrik spline yang didapatkan mampu menjelaskan variabilitas berat badan lahir rendah di Rumah Sakit Ibu dan Anak Siti Fatimah. Nilai tersebut mendekati 100%, sehingga model sudah cukup baik.

Pengujian Normalitas Residual



GAMBAR 2. Uji Normalitas Residual *Kolmogorov-Smirnov*

Dari gambar 2 diketahui bahwa titik-titik merah atau nilai residual berada disekitar garis biru, sehingga secara visual residual berdistribusi normal. Nilai KS yang diperoleh sebesar 0,118 dengan *p-value* lebih besar dari 0,070.

PEMBAHASAN

Penelitian sebelumnya tentang model regresi Nonparametrik dan metode Spline, telah dibahas oleh beberapa peneliti sebelumnya. Raupong (2015) membahas tentang penerapan model *B-Spline* dalam menaksir kurva regresi nonparametrik. Metode yang digunakan dalam menaksir parameter *B-Spline* adalah Metode Kuadrat Terkecil (*Ordinary Least Square*), *B-Spline* linier dengan menggunakan satu titik knot merupakan model yang terbaik, kriteria pemilihan model terbaik yaitu R^2 (Koefisien Determinasi) dan MSE (*Means Square Error*). Selanjutnya Agustien (2016) membahas tentang Pemodelan Risiko Kejadian Bayi Berat Badan Lahir Rendah Berdasarkan Pendekatan Multivariate Adaptive Regression Spline (MARS) (Studi Kasus di RSU Haji Surabaya), metode yang digunakan dalam mengestimasi parameter pendekatan Multivariate Adaptive Regression Spline (MARS) adalah Metode Kuadrat Terkecil (*Ordinary Least Square*) dan metode yang digunakan untuk memodelkan bayi dengan Berat Badan Lahir Rendah (BBLR) merupakan *Spline* linier dengan menggunakan tiga titik knot merupakan model yang terbaik, kriteria pemilihan model terbaik yaitu R^2 (Koefisien Determinasi) dan MSE (*Means Square Error*).

Sementara untuk penelitian ini dijelaskan mengenai model regresi nonparametrik dengan pendekatan Spline untuk mencari model terbaik dengan menggunakan data Berat Badan Lahir Rendah di Rumah Sakit Ibu dan Anak Siti Fatimah Makassar. Kemudian, menentukan model umum serta estimasi parameternya. Metode yang digunakan dalam mengestimasi parameter

Spline adalah Maximum Likelihood Estimation (MLE) dan merupakan Spline linier dengan menggunakan tiga titik knot merupakan model terbaik untuk data Berat Badan Lahir Rendah, nilai GCV (Generalized Cross Validation) terkecil dan adapun variabel yang memberikan pengaruh signifikan adalah dua variabel dengan koefisien determinasi yang menunjukkan bahwa model yang terbentuk layak digunakan untuk memodelkan pola data.

KESIMPULAN

1. Model regresi nonparametrik dengan pendekatan spline adalah sebagai berikut:

$$y_i = \sum_{j=0}^m \beta_j x_i^j + \sum_{l=1}^p \beta_{m+l} (x_i - k_l)^m + \varepsilon_1$$

Untuk memperoleh estimasi parameter model regresi nonparametrik dengan pendekatan spline digunakan metode *Maximum Likelihood* sehingga diperoleh hasil

$$\hat{y} = X(X^T X)^{-1} X^T Y$$

2. Model regresi nonparametrik spline terbaik untuk berat badan lahir rendah di Rumah Sakit Ibu dan Anak Siti Fatimah menggunakan tiga titik knot pada setiap variabel prediktor. Nilai kebaikan model atau R^2 yang diperoleh sebesar 78,19% dengan 2 variabel prediktor yang signifikan yaitu umur ibu dan usia kehamilan. Berikut merupakan model regresi yang didapatkan.

$$\hat{y} = 8,556 + 0,001x_1 + 0,229(x_1 - 36,673)^1 - 0,354(x_1 - 38,918)^1 + 0,126(x_1 - 42,061)^1 - 1,687x_2 - 0,001(x_2 - 0,672)^1 - 0,001(x_2 - 0,689)^1 - 0,001(x_2 - 0,713)^1$$

Adapun penelitian ini hanya mengkaji tentang regresi nonparametrik dengan pendekatan spline. Pada penelitian ini hanya menggunakan orde 1 dan penelitian ini hanya terdapat tiga variabel independen, maka diharapkan kepada pembaca atau peneliti selanjutnya untuk dapat mengkaji lebih jauh tentang regresi nonparametrik dengan pendekatan spline dan di uji menggunakan orde 1, 2, dan 3 serta mencari estimasi model regresi nonparametrik dengan menggunakan metode pendekatan lainnya seperti deret fourier, histogram, dll dengan lebih banyak variabel independen.

DAFTAR PUSTAKA

- Agustien, R. A. (2016). *Pemodelan Risiko Kejadian Bayi Berat Badan Lahir Rendah Berdasarkan Pendekatan Multivariate Adaptive Regression Spline (MARS)* (Studi Kasus di RSU Haji Surabaya) (Skripsi tidak dipublikasikan). Universitas Airlangga.
- Alfiani, M. L. (2014). Model Regresi Nonparametrik Berdasarkan Estimator Polinomial Lokal Kernel Pada Kasus Pertumbuhan Balita. *Jurnal Statistika*, 2(1). 56-80
- Budiantara, I. N. (2000). Metode U, GML, CV, dan GCV dalam Regresi Nonparametrik Spline. *Jurnal Majalah Ilmiah Himpunan Matematika Indonesia (MIHMI)*, 6(1). 285-290.
- Dewi, R. K & Budiantara, I. N. (2012). Faktor-Faktor Yang Mempengaruhi Angka Gizi Buruk di Jawa Timur Dengan Pendekatan Regresi Nonparametrik Spline. *Jurnal Sains dan Seni ITS*, 1(1).
- Draper, N. R. & Smith, R. (1992). Perbandingan Model GWR dengan FIXED dan ADAPTIVE Bandwidth untuk Persentase Penduduk Miskin di Jawa Tengah. *Jurnal Gaussian*, 5(3). 535-544.
- Eubank. (1998). Penentuan Generalized Cross Validation (GCV) Sebagai Kriteria dalam Pemilihan Model Regresi B-Spline Terbaik . *Jurnal Statistika*, 2(2). 121-126

- Eubank. (1999). Faktor-Faktor Yang Mempengaruhi Angka Gizi Buruk di Jawa Timur Dengan Pendekatan Regresi Nonparametrik Spline. *Jurnal Sains dan Seni ITS*, 1(1). 76-88.
- Gujarati. (2003). Analisis Faktor yang Berpengaruh Terhadap Tingkat Pengangguran Terbuka di Provinsi Jawa Timur Menggunakan Regresi Data Panel. *Jurnal Sains dan Seni ITS*, 6(1). 98-103
- Ismail, M. (2016). *Model Regresi Nonparametrik dan aplikasinya (Studi Kasus: Berat Badan Bayi Lahir di Rumah Sakit Ibu dan Anak Pertiwi Makassar)* (Skripsi tidak dipublikasikan). Universitas Negeri Makassar, Makassar.
- Kosim. (2012). Faktor-faktor yang Berhubungan dengan Kejadian Berat Badan Lahir Rendah (BBLR) di Kabupaten Kudus. *Jurnal Kesehatan Masyarakat*, 5(1).
- Raupong. (2015). Model B-Spline dalam Menaksir Kurva Regresi Nonparametrik. *Jurnal Matematika, Statistika, dan Komputasi*, 6(1). 29-43.
- Supranto. (1989). Perbandingan Estimasi Parameter pada Distribusi Eksponensial dengan Menggunakan Metode Maksimum Likelihood dan Metode Bayesian. *Jurnal Sains Matematika dan Statistika*, 1(2). 145-150
- Wang, J. & Yang, L. (2009). Polinomial Spline Kepercayaan Band untuk Regresi Kurva. *Jurnal Statistica Sinica*, 2(19). 325-342.
- Winarti & Sony, S. (2010). Pendekatan Regresi Semiparametrik Spline. (Pada data nilai Ujian Nasional siswa SMKN 1 Nguling Pasuruan). *Jurnal Sains dan Seni Pomits*, 3(2). 194-199.

● 21% Overall Similarity

Top sources found in the following databases:

- 19% Internet database
- Crossref database
- 17% Submitted Works database
- 12% Publications database
- Crossref Posted Content database

TOP SOURCES

The sources with the highest number of matches within the submission. Overlapping sources will not be displayed.

1	portalgaruda.ilkom.unsri.ac.id	1%
	Internet	
2	ojs.unud.ac.id	<1%
	Internet	
3	repo.unand.ac.id	<1%
	Internet	
4	State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-10-07	<1%
	Submitted works	
5	lib.unnes.ac.id	<1%
	Internet	
6	ojs3.unpatti.ac.id	<1%
	Internet	
7	repository.unair.ac.id	<1%
	Internet	
8	jurnal.stikeswilliambooth.ac.id	<1%
	Internet	

9	scribd.com	<1%
	Internet	
10	I MADE BUDIANTARA PUTRA, I GUSTI AYU MADE SRINADI, I WAYAN S...	<1%
	Internet	
11	ejournal3.undip.ac.id	<1%
	Internet	
12	conferences.uin-malang.ac.id	<1%
	Internet	
13	downloadgambar.com	<1%
	Internet	
14	State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-07-09	<1%
	Submitted works	
15	eprints.undip.ac.id	<1%
	Internet	
16	journal.universitasbumigora.ac.id	<1%
	Internet	
17	oaji.net	<1%
	Internet	
18	vdocuments.net	<1%
	Internet	
19	jurnal.unimus.ac.id	<1%
	Internet	
20	Universitas Islam Bandung on 2020-07-13	<1%
	Submitted works	

21	UIN Sunan Kalijaga Yogyakarta on 2022-11-15	<1%
	Submitted works	
22	journal.binus.ac.id	<1%
	Internet	
23	State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05	<1%
	Submitted works	
24	iGroup on 2017-09-27	<1%
	Submitted works	
25	Fakultas Ekonomi Universitas Indonesia on 2015-11-19	<1%
	Submitted works	
26	math.fmipa.unm.ac.id	<1%
	Internet	
27	ejurnal.ung.ac.id	<1%
	Internet	
28	M. Berman. "Automated smoothing of image and other regularly space...	<1%
	Crossref	
29	Sriwijaya University on 2020-08-06	<1%
	Submitted works	
30	UIN Syarif Hidayatullah Jakarta on 2018-03-19	<1%
	Submitted works	
31	Udayana University on 2023-04-21	<1%
	Submitted works	
32	dilibadmin.unismuh.ac.id	<1%
	Internet	

33	ejournal.uin-suska.ac.id	<1%
	Internet	
34	ejournal.unesa.ac.id	<1%
	Internet	
35	iGroup on 2017-01-20	<1%
	Submitted works	
36	ilmukebidanan.wordpress.com	<1%
	Internet	
37	jurnal.unipasby.ac.id	<1%
	Internet	
38	prosiding.unimus.ac.id	<1%
	Internet	
39	pustaka.unp.ac.id	<1%
	Internet	
40	worldwidescience.org	<1%
	Internet	
41	ejurnal.its.ac.id	<1%
	Internet	
42	UIN Syarif Hidayatullah Jakarta on 2023-02-01	<1%
	Submitted works	
43	download.garuda.kemdikbud.go.id	<1%
	Internet	
44	repository.ub.ac.id	<1%
	Internet	

- 45 Hatijar Hatijar. "Faktor Risiko Bayi Berat Lahir Rendah di Rumah Sakit U... <1%
Crossref
-
- 46 Udayana University on 2020-12-11 <1%
Submitted works
-
- 47 State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-11-10 <1%
Submitted works
-
- 48 Surabaya University on 2012-02-16 <1%
Submitted works
-
- 49 iGroup on 2018-07-02 <1%
Submitted works
-
- 50 repository.radenintan.ac.id <1%
Internet
-
- 51 repo.uinsatu.ac.id <1%
Internet
-
- 52 repository.unja.ac.id <1%
Internet

● Excluded from Similarity Report

- Bibliographic material
 - Manually excluded sources
 - Manually excluded text blocks
-

EXCLUDED SOURCES

ojs.unm.ac.id	64%
Internet	
eprints.unm.ac.id	52%
Internet	
pdfs.semanticscholar.org	52%
Internet	
core.ac.uk	52%
Internet	
vdocuments.site	50%
Internet	
repository.its.ac.id	20%
Internet	
researchgate.net	20%
Internet	
123dok.com	17%
Internet	
garuda.kemdikbud.go.id	16%
Internet	
garuda.ristekbrin.go.id	16%
Internet	

id.123dok.com	15%
Internet	
ojs.unm.ac.id	15%
Internet	
grafiati.com	13%
Internet	
docplayer.info	12%
Internet	
ejurnal.its.ac.id	10%
Internet	
adoc.pub	10%
Internet	
media.neliti.com	7%
Internet	
sinta.unud.ac.id	7%
Internet	
State Islamic University of Alauddin Makassar on 2020-10-26	7%
Submitted works	
State Islamic University of Alauddin Makassar on 2020-10-26	7%
Submitted works	
repositori.uin-alauddin.ac.id	6%
Internet	
State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-01-13	6%
Submitted works	

S Rosadi, A Rinaldi, W Gunawan. "Implementasi Metode Regresi Nonparametrik pada Analisis Data Kuantitatif". <i>Jurnal Varian</i> , 2022	6%
Crossref	
neliti.com	6%
Internet	
etheses.uin-malang.ac.id	5%
Internet	
journal.unhas.ac.id	5%
Internet	
Siti Soraya. "Jurnal Varian Full Text", Jurnal Varian, 2022	4%
Crossref	
fmipa.unsrat.ac.id	4%
Internet	
Citra Imama, M. Haykal Adriansyah, Hadi Prayogi, Ferdiana Friska Rahmania P... Crossref	4%
es.scribd.com	4%
Internet	
repository.unhas.ac.id	4%
Internet	
semanticscholar.org	3%
Internet	
ejournal.unsrat.ac.id	3%
Internet	
State Islamic University of Alauddin Makassar on 2020-02-28	3%
Submitted works	

coursehero.com	3%
Internet	
journal.uin-alauddin.ac.id	3%
Internet	
sinta.kemdikbud.go.id	3%
Internet	
ejournal.uin-malang.ac.id	3%
Internet	
text-id.123dok.com	3%
Internet	
garuda.ristekdikti.go.id	3%
Internet	
jmks.uho.ac.id	2%
Internet	
journal-old.unhas.ac.id	2%
Internet	
fmipa.unmul.ac.id	2%
Internet	
snpm.unipasby.ac.id	2%
Internet	
State Islamic University of Alauddin Makassar on 2020-03-02	1%
Submitted works	
pt.scribd.com	<1%
Internet	

EXCLUDED TEXT BLOCKS

of Mathematics, Computations, and Statistics (hal. 70 - 81) Vol. 2. No. 1, April 2019...

fdocuments.net

1 Jurusan Matematika, Fakultas Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam Universit...

ebookdig.biz

PENDAHULUAN Analisis regresi merupakan metode analisis data yang

I MADE BUDIANTARA PUTRA, I GUSTI AYU MADE SRINADI, I WAYAN SUMARJAYA. " PEMODELAN REGRESI...

bentuk kurva dari fungsi regresinya tidak diketahui

repository.unhas.ac.id

Titik perpaduan bersama dari potongan-potongan tersebut atau titik yang menunju...

jurnal.unimus.ac.id

adalah suatu teknik yang sering digunakan pada model parametrik baik untuk men...

text-id.123dok.com

2] Pemilihan Titik Knot Optimal

Universitas Diponegoro on 2016-02-04

$1 \exp(-(2x - 2)^2) 22 \exp(12(x - 1))$

Udayana University on 2020-12-11

2 exp

Udayana University on 2020-12-11

variabel independen/prediktor

repository.unair.ac.id

Generalized Cross Validation (GCV) Kriteria lain yang dapat digunakan sebagai ukur...

repository.upi.edu

matriks identitas

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-07-09

Pengujian Signifikansi

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05

⊗ 1 = ⊗ 2

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-06-22

Statistik uji

Universitas Islam Indonesia on 2018-08-02

⊗ +⊗)-1 atau p-value < ⊗ .Uji

www.scribd.com

Individu Pengujian secara individu

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-02-26

Statistikuji

Universitas Islam Indonesia on 2018-08-02

⊗ 12 = ⊗ 22 = ⊗ = ⊗ ⊗ 2 = ⊗ 2

iptek.its.ac.id

Uji Asumsi Residual Data yang akan dianalisis dengan menggunakan regresi

anzdoc.com

Hipotesis

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-03-25

⊗ 2) adalah alat untuk mengukur proporsi keragaman atau

wikimedya.blogspot.com

nilai estimasi peubah respon ke-i ⊗ ⊗ : rata-rata peubah respon ⊗ ⊗ : nilai peubah respon

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05

$\hat{y}_k = \hat{y}_0 + \hat{y}_1 k, \quad k = 1, 2, 3, \dots, n$

repository.unri.ac.id

$y(x)$: fungsi smooth yang tidak diketahui

Universitas Islam Negeri Mataram on 2022-09-28

$y(x) \sum y_i = 0$

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05

spline adalah suatu pendekatan dalam analisis regresi dengan polahubungan (fun...

Udayana University on 2022-11-21

$y(x) = 0$

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05

$\ln(2x) - 12 \ln(x) 2x^2$

UIN Maulana Malik Ibrahim Malang on 2020-05-12

$\ln(x)(x, 2)$

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-03-15

Langkah awal sebelum dilakukan proses pengolahan data adalah melakukan desk...

jurnal.unpad.ac.id

yang digunakan berupa nilai maksimum, minimum, dan rata-rata dari setiap variab...

jurnal.unpad.ac.id

Titik Knot

iptek.its.ac.id

diketahui bahwa nilai GCV

repository.uin-alauddin.ac.id

Analisis Ragam Uji Serentak Model Tiga Variabel Sumber Variasi Derajat Bebas (db) J...

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05

diketahui bahwa statistik uji menggunakan

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05

TABEL 4. Estimasi

repositori.uin-alauddin.ac.id

Tidak Signifikan 120

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-10-25

Tidak Signifikan

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-10-25

Bebas Kuadrat Jumlah

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-07-09

2 - 0

Universitas Islam Indonesia on 2018-08-02

digunakan untuk mengukur kebaikan atau kesesuaian (goodness offit) suatu model

www.scribd.com

Probability Plot of

President University on 2016-03-28

Metode yang digunakan dalam menaksir parameter B-Spline adalah Metode Kuadrat...

journal-old.unhas.ac.id

nilai GCV (Generalized Cross Validation) terkecil

anzdoc.com

tiga titik knot pada setiap

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05

estimasi parameter model regresi nonparametrik

zombiedoc.com

⊗ 2 - 0

Universitas Islam Indonesia on 2018-08-02

Nilai kebaikan model atau

repositori.uin-alauddin.ac.id

Pengujian Signifikansi Parameter Model Regresi Nonparametrik Spline

www.ejurnal.its.ac.id

Faktor-faktor yang

www.scribd.com

menunjukkan pola hubungan yang tidak membentuk suatu pola tertentu, sehingga ...

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-08-05

1. Scatterplot antara

Universitas Diponegoro on 2016-01-22

dan semua variabel

jurnal.unpad.ac.id

berat badan lahir rendah di Rumah Sakit Ibu dan Anak

www.scribd.com

1

Udayana University on 2020-11-30

⊗ ⊗

Universitas Pendidikan Indonesia on 2017-01-03

Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah data sekunder yang diperoleh dari...

wwwlinaadlinakhairunnisa-marlina.blogspot.com

Koefisien Determinasi (⊗ ⊗)Koefisien determinasi

www.scribd.com

Uji Distribusi NormalPengujian asumsi distribusi normal dilakukan untuk mengeta...

anzdoc.com

Asumsi

www.ejurnal.its.ac.id

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$$

State Islamic University of Alauddin Makassar on 2021-02-26

Uji SerentakPengujian parameter model secara serentak merupakan uji parameter ...

Universitas Islam Indonesia on 2018-08-02

Error (MSE)Kriteria sederhana yang digunakan sebagai ukuran kinerja atas penaks...

repository.upi.edu

Model regresi spline terbaik tergantung pada titik knot optimal (Eubank

ejurnal.ung.ac.id

Metode untukmencari titik knot optimal yang sering

ojs3.unpatti.ac.id

Metode Maximum Likelihood Estimator(MLE

digilib.unila.ac.id

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

repository.unri.ac.id

fungsi smooth yang tidak diketahui

Universitas Islam Negeri Mataram on 2022-09-28

Pendekatan regresi nonparametrik telah banyak dikembangkan antara lain meng...

eprints.undip.ac.id