

**ESTIMASI *ORDINARY COKRIGING* DENGAN METODE
*MAXIMUM LIKELIHOOD ESTIMATION***

SKRIPSI

Oleh:
ABDUL KHOLIQ
NIM. 06510065



**JURUSAN MATEMATIKA
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI MAULANA MALIK IBRAHIM
MALANG
2013**

**ESTIMASI *ORDINARY COKRIGING* DENGAN METODE
*MAXIMUM LIKELIHOOD ESTIMATION***

SKRIPSI

**Diajukan kepada:
Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang
untuk Memenuhi Salah Satu Persyaratan
dalam Memperoleh Gelar Sarjana Sains (S.Si)**

**Oleh:
ABDUL KHOLIQ
NIM. 06510065**

**JURUSAN MATEMATIKA
FAKULTAS SAINS DAN TEKNOLOGI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI MAULANA MALIK IBRAHIM
MALANG
2013**

**ESTIMASI *ORDINARY COKRIGING* DENGAN METODE
*MAXIMUM LIKELIHOOD ESTIMATION***

SKRIPSI

Oleh:
ABDUL KHOLIQ
NIM. 06510065

Telah Diperiksa dan Disetujui untuk Diuji:
Tanggal: 14 Februari 2013

Pembimbing I,

Pembimbing II,

Dr. Sri Harini, M.Si
NIP. 19731014 200112 2 002

Ach. Nashichuddin, MA
NIP. 19730725 200003 1 002

Mengetahui,

Ketua Jurusan Matematika

Abdussakir, M.Pd
NIP. 19751006 200312 1 001

**ESTIMASI *ORDINARY COKRIGING* DENGAN METODE
*MAXIMUM LIKELIHOOD ESTIMATION***

SKRIPSI

Oleh:
ABDUL KHOLIQ
NIM. 06510065

Telah Dipertahankan di Depan Dewan Penguji Skripsi
dan Dinyatakan Diterima Sebagai Salah Satu Persyaratan
untuk Memperoleh Gelar Sarjana Sains (S.Si)

Tanggal: 2 Maret 2013

Susunan Penguji

Tanda

Tangan

- | | | | |
|------------------|--|---|---|
| 1. Penguji Utama | : <u>Drs. H. Turmudi, M.Si</u>
NIP. 19571005 198203 1 006 | (|) |
| 2. Ketua | : <u>Abdussakir, M.Pd</u>
NIP. 19751006 200312 1 001 | (|) |
| 3. Sekretaris | : <u>Dr. Sri Harini, M.Si</u>
NIP. 19731014 200112 2 002 | (|) |
| 4. Anggota | : <u>Ach. Nashichuddin, MA</u>
NIP. 19730725 200003 1 002 | (|) |

**Mengetahui dan Mengesahkan
Ketua Jurusan Matematika**

Abdussakir, M.Pd
NIP. 19751006 200312 1 001

PERNYATAAN KEASLIAN TULISAN

Saya yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Abdul Kholiq

NIM : 06510065

Jurusan : Matematika

Fakultas : Sains dan Teknologi

Menyatakan dengan sebenarnya bahwa skripsi yang saya tulis ini benar-benar merupakan hasil karya sendiri, bukan merupakan pengambilalihan data, tulisan atau pikiran orang lain yang saya akui sebagai hasil tulisan atau pikiran saya sendiri, kecuali dengan mencantumkan sumber cuplikan pada daftar pustaka. Apabila di kemudian hari terbukti atau dapat dibuktikan skripsi ini hasil jiplakan, maka saya bersedia menerima sanksi atas perbuatan tersebut.

Malang, 13 Februari 2013

Yang membuat pernyataan,

Abdul Kholiq
NIM. 06510065

MOTTO

وَلِكُلِّ وِجْهَةٍ هُوَ مُوَلِّيهَا ۖ فَاسْتَبِقُوا الْخَيْرَاتِ ۚ إِنَّ مَآ تَكُونُوا يَأْتِ بِكُمْ اللَّهُ جَمِيعًا
إِنَّ اللَّهَ عَلَىٰ كُلِّ شَيْءٍ قَدِيرٌ

“Dan bagi tiap-tiap umat ada kiblatnya (sendiri) yang ia menghadap kepada-Nya. Maka berlomba-lombalah (dalam membuat) kebaikan. di mana saja kamu berada pasti Allah akan mengumpulkan kamu sekalian (pada hari kiamat). Sesungguhnya Allah Maha Kuasa atas segala sesuatu (QS. al-Baqarah: 148).”

PERSEMBAHAN

Penulis persembahkan skripsi ini untuk...

Ayahanda Asy'ari dan Ibunda Sumni, yang tidak dilekang oleh waktu dalam memberikan kasih sayang kepada penulis. Semoga Allah swt memberikan kebahagiaan di dunia dan di akhirat.

Adik Emi Masthuro Asy'ari yang memberi semangat untuk menyelesaikan penulisan ini.

Seluruh dosen-dosen yang dengan ikhlas telah memberikan ilmu kepada penulis. Terima kasih atas ilmunya, semoga menjadi ilmu yang bermanfaat.

KATA PENGANTAR

Assalamu'alaikum Wr. Wb.

Alhamdulillah Robbil 'Alamin, segala puji bagi Allah swt, Maha Pengasih lagi Maha Penyayang. Dengan seizin-Mu, penulis dapat menyelesaikan studi di Fakultas Sains dan Teknologi Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang sekaligus menyelesaikan tugas skripsi yang berjudul "Estimasi Ordinary Cokriging dengan Metode Maximum Likelihood Estimation".

Sholawat dan salam senantiasa tercurahkan kepada Nabi Muhammad saw, yang telah mengantarkan umat manusia dari zaman kebodohan menuju zaman yang terang benderang yang kaya akan ilmu pengetahuan.

Dalam penulisan skripsi ini, banyak pihak yang berjasa dan senantiasa memberikan dukungan, bimbingan, arahan serta motivasi sehingga skripsi ini dapat terselesaikan. Oleh karena itu, penulis mengucapkan banyak terima kasih kepada:

1. Prof. Dr. H. Imam Suprayogo, selaku Rektor Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang, yang telah banyak memberikan pengetahuan dan pengalaman yang berharga.
2. Prof. Drs. Sutiman Bambang Sumitro, SU., D.Sc selaku Dekan Fakultas Sains dan Teknologi Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang.
3. Abdussakir, M.Pd, selaku Ketua Jurusan Matematika atas segala motivasinya dalam menyelesaikan skripsi ini.

4. Dr. Sri Harini, M.Si dan Ach.Nashichuddin, MA selaku Dosen Pembimbing skripsi atas memberikan pengalaman berharga, segala masukan, kesabaran beliau dalam membimbing sehingga penulis dapat menyelesaikan skripsi ini.
5. Seluruh dosen Jurusan Matematika, terima kasih atas segenap ilmu dan bimbingannya.
6. Ayahanda dan ibunda tercinta yang senantiasa memberikan doa dan restunya kepada penulis dalam menuntut ilmu.
7. Adik Emi Masthuro Asy'ari yang begitu berarti menjadikan penulis lebih bersemangat lagi untuk menyelesaikan skripsi ini.
8. Semua keluarga besar penulis, yang telah mencurahkan dan memberikan kasih sayang, perhatian, motivasi dan kepercayaan penuh kepada penulis.
9. Teman-teman di Majalah MATAN (Muh Kholid As, Abd Shidiq Notonegoro, Faris, Khoiri, dll) yang memberikan motivasi untuk menyelesaikan skripsi ini.
10. Seluruh teman IMM Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang, khususnya Komisariat Revivalis.
11. Teman penulis sekaligus sahabat Fahmi Abdul Halim terima kasih atas kebaikannya. Nita Sugiarti yang telah memberi motivasi dan membantu dalam menyelesaikan skripsi ini.
12. Teman-teman kontrakan (Bahak, Ridlo, Faisal) yang memberi semangat dalam menyelesaikan skripsi ini.
13. Teman-teman (Pradana Boy ZTF, Moh. David Andhika, Amrozi, dll) yang memberi semangat dalam menyelesaikan skripsi ini.

Akhir kata, semoga skripsi ini dapat bermanfaat kepada para pembaca khususnya bagi penulis secara pribadi, Amin.

Wassalamu'alaikum Wr. Wb.

Malang, Februari 2013

Penulis



DAFTAR ISI

HALAMAN JUDUL	
HALAMAN PENGANTAR	
HALAMAN PERSETUJUAN	
HALAMAN PENGESAHAN	
HALAMAN PERNYATAAN	
HALAMAN MOTTO	
HALAMAN PERSEMBAHAN	
KATA PENGANTAR	viii
DAFTAR ISI	xi
ABSTRAK	xiii
ABSTRACT	xiv
المخلص	xv
BAB I PENDAHULUAN	
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	4
1.3 Batasan Masalah.....	4
1.4 Tujuan penelitian.....	4
1.5 Manfaat Penelitian	5
1.6 Metode Penelitian.....	5
1.7 Sistematika Penulisan	6
BAB II KAJIAN PUSTAKA	
2.1 Data Spasial.....	7
2.2 Model Regresi Spasial.....	7
2.3 Model Regresi Spasial Error	9
2.4 Kriging	9
2.4.1 Sempel Kriging	11
2.4.2 Universal Kriging.....	13
2.4.3 Ordinary Kriging	13
2.5 Cokriging	21
2.5.1 Ordinary Cokriging	27

2.6 Metode Maximum Likelihood Estimation	31
2.7 Kajian Keagamaan	32
2.7.1 Metode Ordinary Cokriging dan Lingkungan Hidup.....	32
2.7.2 Manusia sebagai Khalifah	34

BAB III PEMBAHASAN

3.1 Estimasi Ordinary Cokriging	36
3.2 Estimasi Menggunakan Maximum Likelihood Estimation.....	42
3.3 Kajian Kegamaan	48
3.3.1 Integrasi Ordinary Cokriging dengan al-Qur'an	48

BAB IV PENUTUP

4.1 Kesimpulan	51
4.2 Saran.....	51

DAFTAR PUSTAKA

ABSTRAK

Kholiq, Abdul. 2013. SKRIPSI. **Estimasi *Ordinary Cokriging* dengan Metode *Maximum Likelihood Estimation***. Jurusan Matematika Fakultas Sains dan Teknologi Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang.

Pembimbing (I) : Dr. Sri Harini, M.Si

Pembimbing (II) : Ach. Nashichuddin, M.A

Kata kunci: *Kriging, Ordinary Cokriging, Maximum Likelihood Estimation*

Kriging adalah metode geostatistika yang menggunakan nilai spasial pada lokasi tersampel untuk memprediksi nilai pada lokasi lain yang belum tersampel. Metode *kriging* dapat digunakan untuk memprediksi data di lokasi yang tidak terukur. Metode *kriging* lebih optimal digunakan untuk menyelesaikan spasial, sebab dapat mengestimasi yang memenuhi kriteria estimator tak bias variansi minimum. Adapun metode *ordinary cokriging* merupakan salah satu dari model dari *kriging*, yang mana metode *ordinary cokriging* digunakan untuk menginterpolasi titik sebagai data masukan guna menghasilkan peta raster dengan estimasi kesalahan. *Ordinary cokriging* menggunakan semivariogram kovarian untuk menghitung pembobot. Tujuan penulisan skripsi ini adalah menentukan estimasi parameter *ordinary cokriging* dengan menggunakan metode *maximum likelihood estimation*.

Ordinary cokriging dapat diestimasi dengan metode *maximum likelihood estimation* karena mempunyai suatu fungsi data spasial. Sehingga langkah-langkah estimasi *maximum likelihood estimation* adalah menentukan model persamaan *ordinary cokriging*nya, menentukan parameter yang ada dalam *kriging* untuk diestimasi yakni λ dan σ^2 , selanjutnya mencari estimasi dari λ

dan σ^2 . Karenanya estimator $E(\hat{Z}(u)) = Z(u)$, maka untuk penaksir parameter

model estimasi dari λ, σ^2 dengan menggunakan $\delta(u) = \hat{Z}(u) - Z(u) =$

$Z(u) - Z(u)$ adalah estimator tak bias. Kesimpulan yang dapat diambil dari model *ordinary cokriging* yaitu hasil estimasi parameternya adalah:

$$\hat{\lambda} = \left((Z(u))^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right)^{-1} (Z(u))^T Z(u) \Sigma^{-1} \quad \text{dan}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} (Z(u) - \lambda Z(u))^T (Z(u) - \lambda Z(u)), \quad \text{yang bersifat } \textit{unbias}, \textit{ linear}, \textit{ dan efisien}.$$

ABSTRACT

Kholiq, Abdul. 2013. Thesis. ***Ordinary Cokriging Estimation with Maximum Likelihood Estimation Method***. Department of Mathematics, Faculty of Science and Technology of the State Islamic University of Maulana Malik Ibrahim Malang.

Advisors (I) : Dr. Sri Harini, M.Si

Advisors (II) : Ach. Nashichuddin, M.A

Keywords: *Kriging, Ordinary cokriging, Maximum Likelihood Estimation*

Kriging is a geostatistical method that uses spatial values predict location to predict value at another location that has not predict yet. *Kriging* method can be used to predict the data in a location that is not measurable. More optimal kriging method used to solve spatial, because it can estimation to conform minimum variance unbiased estimator. The method of ordinary cokriging is one of the models of *kriging*, *ordinary cokriging* method which is used to interpolate points as input data to produce a raster map with the estimated *error*. *Ordinary cokriging* using semivariogram covariance to calculate weighted. Goal writing this thesis is to determine the parameters of *ordinary cokriging* estimation using *maximum likelihood estimation*.

Ordinary cokriging can be estimated by the method of *maximum likelihood estimation* because it has a function of spatial data. So the estimation steps is to determine the *maximum likelihood estimation* of *cokriging ordinary* equation model, determine have parameters in the *kriging* to estimate λ and σ^2 , further seek estimates of λ and σ^2 . Therefore estimator $E(\hat{Z}(u)) = Z(u)$, for estimating the model parameters are estimated λ, σ^2 from using $\delta(u) = \hat{Z}(u) - Z(u) = Z(u) - Z(u)$ is *unbias*. Conclusion estimator that can be drawn from the model of *ordinary cokriging* estimation parameters are:

$$\hat{\lambda}(u) = \left((Z(u))^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right)^{-1} (Z(u))^T Z(u) \Sigma^{-1} \quad \text{and}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} (Z(u) - \lambda Z(u))^T (Z(u) - \lambda Z(u)), \text{ which is unbiased, linear and efficient.}$$

الملخص

الخالق، عبد. ، 2013. بحث الجامعي. **تقدير العادية جكريغين مع احتمال الحد الأقصى طريقة تقدير (Estimasi Ordinary Cokriging dengan Metode Maximum Likelihood Estimation)**. برامج الرياضيات كلية العلوم والتكنولوجيا في الجامعة الإسلامية الحكومية مولانا مالك إبراهيم مالانج.

المشرف (I) : د. سري هريني، الماجستير (M.Si)
 المشرف (II) : أحمد ناصح الدين ، الماجستير (MA)

كلمات البحث: كريغ، جكريغين العادية، أقصى تقدير احتمالات

كريغ هو طريقة إحصائية جيولوجية الموقع المكاني الذي يستخدم للتنبؤ الواقع القيم القيمة في موقع آخر لم الواقع. ويمكن استخدام أسلوب للتنبؤ كريغ البيانات في موقع غير قابلة للقياس. أكثر طريقة المثلى كريغ تستخدم لحل المكانية، لأنه يمكن أن يقدر الفرق المؤهلة الحد الأدنى التحيز مقدر. طريقة جكريغين العادية هي واحدة من النماذج من كريغ، طريقة جكريغين العادية التي تستخدم لنقطة الشرح وإدخال البيانات لإنتاج خريطة خطوط المسح مع الخطأ المقدر. جكريغين العادية باستخدام التباين semivariogram لحساب رصيد البضائع. غرض هذه كتابة الرسالة هو لتحديد تقدير المعلمة العادية جكريغين باستخدام أسلوب تقدير احتمال الحد الأقصى.

ويمكن تقدير جكريغين العادية من خلال طريقة لتقدير الحد الأقصى لاحتمال وجود وظيفة من البيانات المكانية. بحيث خطوات لتقدير احتمال الحد الأقصى هو لتحديد نموذج المعادلة العادية جكريغينها، وتعتبر المعلمات في كريغ لتقدير λ و σ^2 ، ثم ابحت عن تقديرات λ و σ^2 . ولذلك مقدر $E(\hat{Z}(u)) = Z(u)$ ، ثم لتقدير معالم النموذج المقدر من λ, σ^2 باستخدام $\delta(u) = \hat{Z}(u) - Z(u) = Z(u) - Z(u)$ هو مقدر منحاز الاستنتاج الذي يمكن استخلاصه من النموذج العادي من بارامترات

التقدير *cokriging* هي: $\hat{\lambda} = \left((Z(u))^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right)^{-1} (Z(u))^T Z(u) \Sigma^{-1}$

، وخطي وكفاءة unbiased هذا هو $\sigma^2 = \frac{1}{n} (Z(u) - \lambda Z(u))^T (Z(u) - \lambda Z(u))$ و σ^2

BAB I

PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Data spasial merupakan data pengukuran yang memuat suatu informasi lokasi. Pada data spasial, seringkali pengamatan di suatu lokasi bergantung pada pengamatan disuatu lokasi lain yang berdekatan. Cressie (1990) menyatakan bahwa data spasial merupakan salah satu jenis data terikat (*dependen*), yaitu data pada suatu lokasi dipengaruhi oleh pengukuran data pada suatu lokasi yang lain. Akibatnya, apabila data spasial diselesaikan menggunakan analisis regresi linier dengan regresi kuadrat terkecil (*Ordinary Least Square*) akan menghasilkan model yang tidak tepat. Karena pada analisis regresi linier dengan OLS diasumsikan bahwa *varians error* tetap (*homoscedasticity*) dan tidak terdapat ketergantungan antar *error* (*autokorelasi*) di tiap lokasi pengamatan. Oleh karena itu dalam pemodelan statistik, apabila model regresi klasik digunakan sebagai alat analisis pada data spasial dapat menyebabkan kesimpulan yang kurang tepat karena asumsi *error* saling bebas dan asumsi homogenitas tidak terpenuhi.

Anselin (2002) menjelaskan data spasial dapat digunakan untuk menganalisis data yang memiliki heterogenitas. Salah satu penyebab munculnya heterogenitas pada model ini adalah disebabkan oleh kondisi unit-unit spasial di dalam suatu contoh wilayah penelitian tidak homogen. Penelitian pada bidang geologi, merupakan salah satu contoh penyebab data memiliki kecenderungan tidak homogen. Untuk memodelkan data spasial, dapat digunakan metode geostatistik. Dimana area yang saling berdekatan cenderung memiliki bobot nilai

yang tidak jauh berbeda (Cressie, 1993:10). Salah satu metode yang digunakan untuk memecahkan masalah spasial adalah dengan menggunakan metode *kriging*.

Menurut Tatalovich, *kriging* adalah metode geostatistika yang menggunakan nilai spasial pada lokasi tersampel untuk memprediksi nilai pada lokasi lain yang belum tersampel. Dalam hal ini, metode *ordinary cokriging* dapat digunakan untuk memprediksi data di lokasi yang tidak terukur. Tetapi, metode *ordinary cokriging* dapat memprediksi nilai kesalahan (*error*). Metode *ordinary cokriging* dapat diasumsikan bahwa input pada data terdekat semakin berpengaruh kuat terhadap output titik di dekatnya, serta dapat membaca *error* (Beers dan Kleijnen, 2004:113).

Dalam hal ini, metode *ordinary cokriging* digunakan untuk mempermudah penaksiran dalam menangani variabel tereregionalisasi (*regionalized variable*). Variabel tereregionalisasi adalah variabel yang mempunyai nilai berbeda (bervariasi) dengan berubahnya lokasi/tempat. Lebih lanjut metode *ordinary cokriging* lebih optimal digunakan untuk menyelesaikan spasial serta dapat mengestimasi yang memenuhi kriteria estimator tak bias variansi minimum.

Menurut Lagueche (2006) bahwa metode *ordinary cokriging* dapat memadukan korelasi spasial antar data. Jika dibandingkan dengan teknik konturisasi lainnya, metode ini mampu mengkuantifikasi variansi dari nilai yang diestimasi. Artinya, tingkat presisi dari hasil estimasi dapat diketahui. Metode *ordinary cokriging* ini digunakan untuk menginterpolasi titik. Interpolasi titik sebagai data masukan guna menghasilkan peta raster dengan estimasi kesalahan.

Metode *ordinary cokriging* menggunakan semivariogram kovarian untuk menghitung pembobot.

Untuk mengintegrasikan antara bidang matematika dengan agama, khususnya korelasi antara metode *ordinary cokriging* dengan al-Qur'an penulis mengambil QS. ar-Rum:41 sebagai dasar pemikiran.

ظَهَرَ الْفَسَادُ فِي الْبَرِّ وَالْبَحْرِ بِمَا كَسَبَتْ أَيْدِي النَّاسِ لِيُذِيقَهُمْ بَعْضَ الَّذِي عَمِلُوا لَعَلَّهُمْ
يَرْجِعُونَ

"Telah nampak kerusakan di darat dan di laut disebabkan karena perbuatan tangan manusia, supaya Allah merasakan kepada mereka sebahagian dari (akibat) perbuatan mereka, agar mereka kembali (ke jalan yang benar)."

Pelestarian alam dan lingkungan hidup tidak terlepas dari peran manusia sebagai khalifah. "Dan (ingatlah) ketika Tuhanmu berfirman kepada para malaikat, "Aku hendak menjadikan khalifah di bumi."...) (QS. al-Baqarah:30). Dengan tugas yang mulia tersebut, sudah selayaknya manusia mengelola sumber daya yang ada di muka bumi ini dengan bijaksana. Al-Quran menegaskan bahwa segala apa yang diciptakan Allah di bumi adalah untuk kesejahteraan manusia. Karena itu, alam mestinya dikelola secara arif. Inilah makna pemakmuran atau pembangunan lingkungan hidup sebagaimana diisyaratkan dalam QS. Hud:61.

Islam adalah *Diin* yang *Syaamil* (integral), *Kaamil* (sempurna) dan *Mutakaamil* (menyempurnakan). Dengan demikian, Islam bukan hanya mencakup aturan untuk sesama manusia, melainkan terhadap alam dan lingkungan hidupnya (Amsyari, 1989). Manusia menganggap alam sebagai obyek yang harus dimanfaatkan semaksimal mungkin untuk kepentingan dan kesejahteraannya.

Tetapi, manusia lupa memperhatikan kelestariannya. Akibatnya, terjadi kerusakan alam diberbagai tempat.

Georges Matheron mengatakan, bahwa metode *ordinary cokriging* banyak dipakai oleh peneliti dalam ilmu *geostatistika*. Metode *ordinary cokriging* dapat diterapkan dalam berbagai bidang, misalnya dalam bidang ekonomi, geografi, geologi, dan lain sebagainya. Sebagai contoh dalam penelitian sebelumnya, metode *ordinary cokriging* diterapkan dalam bidang geologi.

Dari pemaparan di atas, penulis tertarik untuk menulis skripsi dengan judul “**Estimasi *Ordinary Cokriging* dengan Metode *Maximum Likelihood Estimation*”**

1.2 Rumusan Masalah

Bagaimana estimasi parameter *ordinary cokriging* dengan menggunakan metode *maximum likelihood estimation*?

1.3 Batasan Masalah

Batasan masalah dalam penelitian ini adalah:

1. Penentuan bobot spasial hanya menggunakan pendekatan area dengan metode *ordinary coriging*.
2. Metode estimasi yang digunakan adalah metode *maximum likelihood estimation*.

1.4 Tujuan Penulisan

Tujuan penulisan skripsi ini adalah menentukan estimasi parameter *ordinary cokriging* dengan menggunakan metode *maximum likelihood estimation*.

1.5 Manfaat Penelitian

Penulisan skripsi ini bermanfaat bagi:

1. Penulis, yaitu sebagai tambahan wawasan keilmuan terutama tentang *ordinary cokriging* yang sangat mendukung akademisnya.
2. Mahasiswa Jurusan Matematika, yaitu sebagai titik awal pembahasan yang bisa dilanjutkan atau lebih dikembangkan.
3. Pemerhati Matematika, yaitu suatu model *ordinary kriging* dapat diterapkan dalam bidang geologi.

1.6 Metode Penelitian

a. Pendekatan Penelitian

Penelitian ini menggunakan pendekatan literatur dan deskriptif kuantitatif. Pendekatan literatur diantaranya adalah analisis teoritis, pemodelannya dan juga estimasi parameternya. Pendekatan deskriptif kuantitatif adalah menggambarkan data yang sudah ada, dan tidak terbatas hanya sampai pada pengumpulan dan penyusunannya saja, akan tetapi data yang sudah terkumpul disusun kembali kemudian dijelaskan dan dianalisis.

Dalam penelitian ini, penulis mengumpulkan informasi dari literatur atau catatan yang berhubungan dengan metode *ordinary cokriging*.

b. Metode Analisis

Analisis dilakukan berdasarkan teori-teori yang sudah ada dalam statistik yang mendukung pada masalah dalam penelitian ini. Tahap-tahapnya adalah sebagai berikut:

1. Menetapkan model regresi *ordinary cokriging*.

2. Mengasumsikan *error* $\varepsilon \sim N(0, \sigma^2(u_i, v_i))$.
3. Memeriksa dari model regresi klasik yang akan digunakan untuk mendeteksi adanya autokorelasi spasial.
4. Membentuk matriks pembobot dengan menggunakan *Rook Contiguity*.
5. Melakukan pendugaan parameter model *ordinary cokriging* dengan menggunakan metode *Maximum Likelihood Estimation*.
6. Uji signifikansi parameter.

1.7 Sistematika Penulisan

Untuk melengkapi skripsi ini, peneliti akan menuliskan hasil penelitian menjadi empat bab. Pada bab pertama diberikan pendahuluan atau pengantar penelitian. Bab tersebut terdiri dari latar belakang penelitian, perumusan masalah penelitian, batasan masalah penelitian, tujuan penelitian, manfaat penelitian, metode penelitian, dan juga sistematika penulisan penelitian.

Bab selanjutnya yaitu bab dua, yang memaparkan beberapa literatur yang mendukung penelitian. Dalam mengulas literatur, akan ditulis teori-teori yang mendasari kajian yang dibahas yaitu tentang model regresi spasial, *kriging*, *ordinary kriging*, *cokriging*, *ordinary cokriging* metode *maximum likelihood estimation*, metode *ordinary cokriging* dan lingkungan dan manusia sebagai khalifah.

Pada bab tiga, akan dipaparkan hasil penelitian penulis bagaimana estimasi *ordinary cokriging* dengan metode *maximum likelihood estimation*.

Adapun pada bab empat dipaparkan kesimpulan dari penelitian yang dilakukan penulis.

BAB II

KAJIAN PUSTAKA

2.1 Data Spasial

Data spasial adalah data pengukuran yang memuat informasi lokasi. Misal, Z_{s_i} , $i = 1, 2, \dots, n$ data pengukuran Z di lokasi atau koordinat s_i . Cressie (1990) menyatakan, bahwa data spasial merupakan salah satu model data dependen. Karena data spasial dikumpulkan dari lokasi spasial berbedah yang mengindikasikan ketergantungan antara pengukuran data dengan lokasi.

Data spasial banyak dijumpai dalam disiplin ilmu yang membutuhkan data dengan informasi lokasi, antara lain: geologi, ilmu tanah, epidemiologi, ilmu tanaman, ekologi, kuhutan, astronomi. Biasanya data diasumsikan random dan kadang-kadang lokasi juga diasumsikan random.

Ada dua tahap utama dalam menganalisis data spasial yaitu tahap analisis struktural dan tahap estimasi parameter. Analisis struktural merupakan proses fitting model korelasi spasial (*semivariogram*) pada semivariogram eksperimental. Tahap estimasi merupakan proses prediksi parameter proses spasial berdasarkan informasi *semivariogram* data spasial.

2.2 Model Regresi Spasial

Menurut Anselin (2002), bahwa model spasial yang melibatkan pengaruh spasial disebut dengan model regresi spasial. Salah satu pengaruh spasial yaitu autokorelasi spasial. Adanya unsur autokorelasi spasial menyebabkan terbentuknya parameter spasial autoregresif dan *moving average*, sehingga bentuk proses spasial yang terjadi yaitu sebagai berikut:

$$y = \rho W_1 y + x\beta + \mu \quad (2.1)$$

dan

$$\mu_t = \lambda W_2 \mu_{t-1} + \epsilon \quad (2.2)$$

dimana $\epsilon \sim N(0, \sigma^2)$ tidak ada autokorelasi, akibatnya model umum yang terbentuk adalah:

$$y = \rho W_1 y + \lambda W_2 \mu + \epsilon \quad (2.3)$$

dimana:

$y_{(nx1)}$ = vektor peubah dependen

$x_{(n \times p)}$ = matriks yang berisi p peubah independen

$\beta_{y_{(px1)}}$ = vektor koefisien parameter regresi

ρ = koefisien autoregresif spasial *lag* dependen

λ = koefisien autoregresif spasial *error* dependen

$\mu_{(nx1)}$ = vektor yang diasumsikan mengandung autokorelasi

$W_{1(n \times p)}$ = matriks bobot spasial peubah dependen

$W_{2(n \times p)}$ = matriks bobot spasial *error*

n = banyak pengamatan

p = banyaknya parameter regresi

ϵ = vektor *error* yang diasumsikan tidak mengalami autokorelasi berukuran

$n \times 1$.

2.3 Model Regresi Spasial *Error*

Menurut Anselin (2002) jika pada persamaan 2.1 dan 2.2 dinyatakan

$\rho = 0$, maka diperoleh bentuk persamaan sebagai berikut:

$y = X\beta + \mu$, dimana $\mu_t = \lambda W_2 \mu_{t-1} + \epsilon$ atau dapat ditulis

$$y = X\beta + \lambda W_2 \mu + \epsilon \quad (2.4)$$

$$y = X\beta + (1 - \lambda W_2)^{-1} \epsilon \quad (2.5)$$

sehingga apabila ditulis bentuk matriks, lebih jelasnya sebagai berikut:

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} w_{11} & w_{21} & \cdots & w_{1n} \\ w_{12} & w_{22} & \cdots & w_{2n} \\ \vdots & \cdots & \cdots & \vdots \\ w_{1n} & w_{2n} & \cdots & w_{nn} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} x_{11} & x_{21} & \cdots & x_{k1} \\ x_{12} & x_{22} & \cdots & x_{k2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ x_{1n} & x_{2n} & \cdots & x_{kn} \end{pmatrix}$$

$$y = X\beta + \lambda W_2 \mu + \epsilon$$

$$(n \times 1) = (n \times n) (n \times 1) + (n \times k) (k \times 1) + (n \times 1)$$

dimana λ adalah koefisien spasial autoregresif, W_2 matriks bobot spasial *error*

dan ϵ adalah vektor *error* dengan konstanta variansi σ^2 .

2.4 Kriging

Pada tahun 1950, peneliti pertambangan bernama Daniel Gerhardus (DG) Krige, merancang metode interpolasi untuk menentukan struktur biji emas. Dia menginterpolasi suatu kandungan biji emas berdasarkan data sampel. Dari sini *kriging* dijadikan sebuah nama metode interpolasi atas penemuannya tersebut.

Data sampel pada ilmu kebumihan biasanya diambil di tempat-tempat yang tidak beraturan. Metode *kriging* digunakan untuk mengestimasi besarnya nilai karakteristik \hat{Z} pada titik tersampel berdasarkan informasi dari karakteristik titik-

titik tersampel yang berada di sekitarnya dengan mempertimbangkan korelasi spasial yang ada dalam data tersebut.

G. Matheron memperkenalkan metode *kriging* guna menonjolkan metode khusus dalam moving average terbobot (*weighted moving average*) yang meminimalkan varians dari hasil estimasi. *Kriging* menghasilkan estimator tidak bias terbaik *efisien linear unbiased estimation (BLUE)* dari variabel yang ingin diketahui nilainya. Hasil prediksi *kriging* lebih akurat daripada metode regresi. Sebab, metode ini mampu membaca *error* yang berkorelasi, sehingga dapat diketahui nilai kedekatannya (Van Beers dan Kleijnen, 2004).

Bohling (2005:4) menyatakan bahwa estimator *kriging* $\hat{Z}(u)$ dapat dituliskan sebagai berikut:

$$\hat{Z}(u) - m(u) = \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} [Z(u_{\alpha}) - m(u_{\alpha})] \quad (2.6)$$

dengan

u, u_{α} : vektor lokasi untuk estimasi dan salah satu dari data yang berdekatan, yang dinyatakan sebagai α

$m(u)$: nilai ekspektasi dari $\hat{Z}(u)$

$m(u_{\alpha})$: nilai ekspektasi dari $Z(u_{\alpha})$

$\lambda_{\alpha}(u)$: nilai $Z(u_{\alpha})$ untuk estimasi lokasi u , nilai $Z(u_{\alpha})$ yang sama akan

memiliki nilai yang berbeda untuk estimasi pada lokasi berbeda.

n : banyaknya data sampel yang digunakan untuk estimasi.

$\hat{Z}(u)$ diperlakukan sebagai bidang acak dengan suatu komponen trend, $m(u)$ dan komponen sisa atau *error*, $\delta(u) = Z(u) - m(u)$. Estimasi *kriging* yang bersifat sisa pada u sebagai penilaian penjumlahan dari sisa pada data disekitarnya. Nilai λ_α diperoleh dari kovariansi atau semivariogram, dengan diperlukan komponen karakteristik sisa (Bohling, 2005:4).

Tujuan *kriging* adalah untuk menentukan nilai λ_α yang meminimalkan variansi pada estimator, dapat dinyatakan sebagai berikut:

$$\sigma^2 = \text{var}[\hat{Z}(u) - Z(u)] \quad (2.7)$$

Tiga pokok dalam *kriging* adalah *simple*, *ordinary*, dan *universal kriging* (Bohling, 2005:4). Goovaerts (1998) mengatakan bahwa estimasi *kriging* tergantung pada model dengan bersifat random.

2.4.1 *Simpel Kriging*

Untuk *simpel kriging*, diasumsikan bahwa komponen *trend* adalah konstan dan diketahui rata-rata, $m(u) = m$ sehingga:

$$\hat{Z}(u) = \sum_{\alpha=1}^n \lambda_\alpha(u) [Z(u_\alpha) - m]$$

estimasi ini tidak bias, karena $E[Z(u_\alpha) - m] = 0$

sehingga $E[\hat{Z}(u)] = m = E[Z(u_\alpha)]$ Estimasi *error*nya, $\hat{Z}(u) - Z(u)$, merupakan galat estimasi atau bias yang merepresentasikan sisa pada data (u_α) dan estimasi point

u :

$$\hat{Z}(u) - Z(u) = [\hat{Z}(u) - m] - [Z(u) - m]$$

$$\begin{aligned}
 &= \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha}(u) Z(u_{\alpha}) - Z(u) \\
 &= \hat{Z}(u) - Z(u)
 \end{aligned}$$

variansi *error*nya diberikan:

$$\sigma^2(u) = \text{var}[\hat{Z}(u) - Z(u)] = \text{var}[Z(u)] - 2\text{Cov}[Z(u), Z(u)] + \text{var}[Z(u)] \quad (2.8)$$

maka akan diperoleh estimasi variansi *error simple kriging* sebagai berikut:

$$\begin{aligned}
 \text{var} \delta(u) &= \sum_{\alpha=1}^n \sum_{b=1}^m \lambda_{\alpha} \lambda_b \text{cov}[Z(u_{\alpha}), Z(u_b)] + \sigma^2 - 2 \sum_{b=1}^m \lambda_b \text{cov}[Z(u_{\alpha}), Z(u_b)] \\
 &= \sum_{\alpha=1}^n \sum_{b=1}^m \lambda_{\alpha}(u) \lambda_b(u) C(u_{\alpha} - u_b) + C(0) - 2 \sum_{b=1}^m \lambda_b(u) C(u_{\alpha} - u) \\
 &\text{Goovaerts, 1998: 7}
 \end{aligned}$$

dengan syarat

$$\sum_{\alpha=1}^m \lambda_{\alpha}(u) C(u_{\alpha} - u) = C(u_{\alpha} - u), \text{ dimana } \alpha=1, \dots, n \text{ , karena rata-rata}$$

konstans, fungsi kovarian untuk $Z(u)$ sama dengan komponen *error*,

$\hat{C}(h) = C(h)$. Sehingga dapat ditulis sistem simple kriging dengan bentuk $C(h)$:

$$\sum_{b=1}^m \lambda_b(u) C(u_{\alpha} - u_b) = C(u_{\alpha} - u), \text{ dimana } \alpha=1, \dots, n \text{ .}$$

Bentuk di atas dapat ditulis dalam bentuk matriks sebagai berikut:

$$K \lambda(u) = k$$

dimana K adalah matriks kovarian antara titik data dengan elemen

$K_{\alpha,b} = C(u_{\alpha} - u_b)$, k adalah vektor kovarian antara titik poin dan estimasi poin,

dengan elemen diberikan oleh $k_{\alpha} = C(u_{\alpha} - u)$ dan $\lambda(u)$ adalah vektor dari

pembobot data yang ada di sekeliling simple kriging (Goovaerts, 1998:8).

2.4.2 Universal Kriging

Universal kriging atau *kriging* dengan *trend* seperti halnya *ordinary kriging*. Point yang membedakan hanya rata-rata persekitaran pada estimasi. *Universal kriging* juga disebut sebagai metode pendugaan spasial yang didasarkan atas asumsi adanya *nonstationary-trand* dalam data sehingga nilai tengah bervariasi menurut lokasi geografis (Tiryana, 2007). Pada dasarnya nilai dugaan penurunan tanah diperoleh seperti halnya pada metode *ordinary kriging*, tetapi dengan menggunakan pembobot i yang telah telah memperhitungkan adanya trend tersebut. Model *universal kriging*:

$$m(u) = m(x, y) = a_0 + a_1x + a_2y,$$

dimana x, y merupakan titik koordinat.

2.4.3 Ordinary Kriging

Ordinary kriging adalah metode *kriging* paling sederhana yang terdapat pada geostatistika. Pada metode ini, memiliki asumsi bahwa rata-rata (*mean*) tidak diketahui dan bernilai konstan. Pada *ordinary kriging*, $m(u)$ merupakan *mean* dari $Z(u)$ yaitu $m(u) = E[Z(u)]$, dimana $E[Z(u)] = \mu$.

Pada Cressie (1990:120) dijelaskan bahwa *ordinary kriging* berhubungan dengan prediksi spasial dengan dua asumsi:

Asumsi Model:

$$Z(u) = \mu + \delta(u), u \in \mathfrak{R} \text{ dan } \mu \text{ tak diketahui} \quad (2.9)$$

Asumsi Prediksi:

$$\hat{Z}(u) = \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} Z(u_{\alpha}) \text{ dengan } \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} = 1 \quad (2.10)$$

dimana:

$Z(u)$: peubah acak bebas

μ : ekspektasi peubah acak $Z(u)$

$\delta(u)$: nilai *error* pada $Z(u)$

D : himpunan random di \mathfrak{R}^d

\mathfrak{R} : bilangan real

n : banyaknya data sampel yang digunakan untuk estimasi

karena koefisien dari hasil penjumlahan prediksi linier adalah 1 dan memiliki syarat tak bias maka $E \hat{Z}(u) = \mu = E Z(u) = Z(u)$, untuk setiap $\mu \in \mathfrak{R}$ dan karena $Z(u)$ merupakan suatu konstanta maka $E Z(u) = Z(u)$ terdapat estimator *error*, $\delta(u)$, pada setiap lokasi merupakan perbedaan antara nilai estimasi $\hat{Z}(u)$ dengan nilai sebenarnya $Z(u)$, yang dinyatakan sebagai berikut:

$$\hat{\delta}(u) = \hat{Z}(u) - Z(u) \quad (2.11)$$

dimana:

$\hat{\delta}(u)$: estimator *error*

$\hat{Z}(u)$: nilai estimasi

$Z(u)$: nilai sebenarnya

dengan $E \hat{\delta}(u) = 0$. Selisih $\hat{Z}(u) - Z(u)$ disebut galat estimasi atau bias. Bobot

$\lambda_\alpha, \alpha = 1, 2, \dots, n$ ditentukan berdasarkan kriteria :

1. Tak bias : $\left[\hat{Z}(u) - Z(u) \right] = 0$

2. Variansi : $Var[\hat{Z}_u - Z(u)]$ minimum

dengan menggunakan persamaan (2.10) dapat dibuktikan bahwa \hat{Z}_u merupakan

estimator tak bias. Akan dibuktikan bahwa \hat{Z}_u merupakan estimator tak bias:

$$\hat{\delta}(u) = \hat{Z}_u - Z(u)$$

$$E \hat{\delta}(u) = E \hat{Z}_u - Z(u)$$

$$E \hat{\delta}(u) = E \hat{Z}_u - E Z(u)$$

dengan $E \hat{\delta}(u) = 0$, maka diperoleh

$$0 = E \hat{Z}_u - E Z(u)$$

$$E \hat{Z}_u = E Z(u)$$

$$E \hat{Z}_u = Z(u)$$

terbukti bahwa \hat{Z}_u merupakan estimator tak bias dari Z_u . *Ordinary kriging*

akan meminimalkan rata-rata estimator *error* kuadrat, dengan menggunakan

persamaan (2.11).

$$\hat{Z}_u = \sum_{a=1}^n \lambda_a Z_a \text{ dengan } \sum_{a=1}^n \lambda_a = 1$$

$$\hat{Z}_u = 1 \cdot Z_u$$

$$\hat{Z}_u = Z_u$$

$$E \hat{Z}_u = E Z_u$$

$$0 = E \hat{Z}_u - E Z(u), \text{ (estimator tak bias } E \hat{\delta}(u) = 0)$$

$$E \hat{\delta}(u) = E \hat{Z}_u - E Z(u)$$

Menurut (Walpole & Myers, 1995:75) sifat Variansi adalah:

$$\begin{aligned}
 \text{Var } X &= E X - E X^2 \\
 \text{Var } \hat{\delta} u &= E \hat{\delta} u - E \hat{\delta} u^2 \\
 \text{Var } \hat{\delta} u &= E \hat{\delta} u^2 - E \hat{\delta} u^2 \\
 E \hat{\delta} u^2 &= \text{Var } \hat{\delta} u - E \hat{\delta} u^2 \\
 E \hat{\delta} u^2 &= \text{Var } \hat{\delta} u - E \hat{\delta} u^2 \tag{2.12} \\
 &= \text{Var}(\hat{\delta} u) + 0 \\
 &= \text{Var } \hat{\delta} u
 \end{aligned}$$

karena $E \hat{\delta}(u) = 0$, maka $E \hat{\delta} u^2 = \text{Var } \hat{\delta} u$.

Adapun sifat-sifat dari *ordinary kriging*, sebagai salah satu tujuan *kriging*, yaitu menghasilkan estimator yang bersifat *best linear unbiased efficient (BLUE)*. Berikut akan dibuktikan sifat *BLUE* pada *ordinary kriging*:

1. Linier

Diperoleh suatu persamaan pada metode *ordinary kriging* adalah sebagai berikut:

$$\hat{Z} u = \sum_{a=1}^n \lambda_a Z u$$

Dari persamaan di atas, $\hat{Z} u$ dapat dikatakan estimator yang bersifat linier karena merupakan fungsi linier dari $Z u$. Terdapat n pengukuran pada lokasi 1,2,3,...,n dinyatakan sebagai berikut $Z u_1, Z u_2, Z u_3, \dots, Z u_n$. Berdasarkan data yang tersampel, akan diestimasi $Z u$ pada lokasi yang tersampel yang dinyatakan dalam $Z u_0$. Selanjutnya, dari persamaan 2.9 dan

2.10 , akan disusun variabel acak untuk menggambarkan estimator dari *error*, yaitu dari:

$$\hat{Z} u = \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} Z u_a \text{ dengan } \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} = 1$$

$$\hat{\delta} u = \hat{Z} u - Z u$$

sehingga

$$\begin{aligned} \hat{\delta} u &= \hat{Z} u - Z u \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} Z u - Z(u) \end{aligned} \quad (2.13)$$

dengan $\hat{Z}(u)$ merupakan kombinasi linier dari semua data tersampel.

2. Tak bias

Selanjutnya, akan dibuktikan bahwa $\hat{Z} u$ merupakan estimator tak bias.

Dapat dipastikan bahwa *error* pada lokasi tertentu memiliki nilai ekspektasi 0 dengan menerapkan rumus untuk nilai ekspektasi pada kombinasi linier terhadap persamaan 2.14 , sehingga diperoleh:

$$\begin{aligned} E \hat{\delta} u &= E \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} Z u - Z u \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u - E Z u \end{aligned} \quad (2.14)$$

dengan asumsi bahwa fungsi acak bersifat stasioner, dimana setiap nilai ekspektasi boleh dituliskan sebagai $E Z$. Sehingga diperoleh:

$$E \hat{\delta} u = \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u - Z u$$

karena $E(\hat{\delta}(u)) = 0$, maka

$$\begin{aligned}
E \hat{\delta} u &= 0 \\
0 &= \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u - Z u \\
0 - \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u &= \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z - \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u - E Z u \\
-\sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u - Z u &= -E Z u \\
\sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u - Z u &= E Z u \\
\sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} \frac{E Z}{E Z} &= \frac{E Z}{E Z} \\
\sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} \cdot 1 &= 1 \\
\sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} &= 1
\end{aligned}$$

sehingga,

$$\begin{aligned}
E \hat{Z} u &= E \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u \\
&= \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E Z u \\
&= 1\mu \\
&= \mu
\end{aligned}$$

dimana, $\sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} = 1$, $E Z u = \mu$. Berdasarkan penjabaran di atas, maka diperoleh $E \hat{Z} u = \mu = Z u$, dimana $Z u = E Z u$ dengan $Z u$ berupa suatu konstanta. Ini berarti *ordinary kriging* menghasilkan estimator yang tak bias dengan $\sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} = 1$.

3. Efisien

Selanjutnya, akan dibuktikan bahwa metode *ordinary kriging* bersifat efisien yaitu dengan meminimumkan variansi *error*. Dengan mengasumsikan bahwa $\text{var } Z u = \sigma^2$, maka persamaan estimator kuadrat 2.13 sebagai berikut:

$$E \hat{\delta} u^2 = \text{Var} \hat{\delta} u + E \hat{\delta} u^2$$

estimator tak bias:

$$E \hat{\delta} u = E \hat{Z} u - E Z u$$

$$E \hat{\delta} u = E \hat{Z} u - Z u$$

menjadi

$$\begin{aligned} \text{Var} \hat{\delta} u &= \text{Var} \hat{Z} u - Z u \\ &= \text{cov} \hat{Z} u_0, \hat{Z} u_0 + \text{cov} Z u_0, Z u_0 - 2 \text{cov} \hat{Z} u_0, Z u_0 \\ &= \text{var} \hat{Z} u_0 + \text{var} Z u_0 - 2 \text{cov} \hat{Z} u_0, Z u_0 \\ &= \text{var} \hat{Z} u_0 + \sigma^2 - 2 \text{cov} \hat{Z} u_0, Z u_0 \end{aligned} \quad (2.15)$$

dengan

$$\begin{aligned} \text{var} \hat{Z} u_0 &= \text{var} \sum_{a=1}^n \lambda_a Z u_a \\ &= \sum_{a=1}^n \sum_{b=1}^m \lambda_a \lambda_b \text{cov} Z u_a, Z u_b \end{aligned} \quad (2.16)$$

dan

$$\begin{aligned} \text{Cov} \hat{Z} u_0, \hat{Z} u_0 &= E \sum_{a=1}^n \lambda_a Z u_a Z u_0 - E \hat{Z} u_0 E Z u_0 \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a E Z u_a Z u_0 - E \hat{Z} u_0 E Z u_0 \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a E Z u_a Z u_0 - E \sum_{a=1}^n \lambda_a Z u_a E Z u_0 \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a E Z u_a Z u_0 - \sum_{a=1}^n \lambda_a E Z u_a E Z u_0 \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a \text{cov} Z u_a, Z u_0 \end{aligned} \quad (2.17)$$

dengan mensubstitusikan persamaan (2.18) dan (2.19) ke dalam persamaan (2.17).

Maka akan diperoleh estimasi variansi *error ordinary kriging* sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \text{var } \delta u_0 &= \sum_{a=1}^n \sum_{b=1}^m \lambda_a \lambda_b \text{cov } Z u_a, Z u_b + \sigma^2 \\ &\quad - 2 \sum_{b=1}^m \lambda_a \text{cov } Z u_a, Z u_0 \end{aligned} \quad (2.18)$$

dengan syarat $\sum_{a=1}^n \lambda_a = 1$.

Penulisan sistem *kriging* kovariansi dalam bentuk matriks, yaitu :

$$\begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \dots & C_{1n} & 1 \\ C_{21} & C_{22} & & C_{2n} & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ C_{n1} & C_{n2} & \dots & 1 & \lambda_n \\ 1 & 1 & \dots & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \\ \mu \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \diamond C_{1v} \\ \diamond C_{2v} \\ \vdots \\ \diamond C_{nv} \\ 1 \end{pmatrix}$$

Jika blok U merupakan satu titik, maka taksiran *kriging* menjadi taksiran titik dan sistem *kriging* blok menjadi sistem *kriging* titik. Misalkan ditaksir nilai Z di $u_0, Z u_0$. Taksiran $Z u_0$ merupakan rata-rata berbobot data di sekitar $Z u_0$:

$$\hat{Z} u_0 = \hat{Z}_0 = \sum_{a=1}^n \lambda_a Z_a$$

bobot $\lambda_a, a = 1, 2, \dots, n$ diperoleh dari sistem *kriging* :

$$\begin{cases} \sum_{a=1}^n \lambda_a C_{ab} + \mu = \diamond C_{a0}, b = 1, \dots, n \\ \sum_{a=1}^n \lambda_a = 1 \end{cases}$$

atau dalam bentuk matriks :

$$\begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1n} & 1 \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2n} & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ C_{n1} & C_{n2} & \cdots & & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \\ \mu \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C_{10} \\ C_{20} \\ \vdots \\ C_{n0} \\ 1 \end{pmatrix}$$

2.5 Cokriging

Cokriging adalah metode *kriging* untuk mengestimasi distribusi sampel yang terdapat pada geostatistika. Jika variabel utama sulit diketahui, *cokriging* dapat memperkirakan interpolasi tanpa harus mengetahui variabel utama.

Menurut Journel dan Huijbrechts (1978), dalam aplikasi ilmu bumi *cokriging* memiliki keakuratan tinggi. *Cokriging* merupakan teknik khusus dalam interpolasi dengan memakai dua variabel yang berbeda, tetapi secara spasial berhubungan. Dengan memanfaatkan hubungan spasial ini, nilai-nilai suatu variabel dapat diestimasi dari variabel lain yang sampelnya diketahui.

Menurut Isaaks dan Srivastava (1990), metode interpolasi *cokriging* merupakan kombinasi linier dari data primer dan sekunder sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \hat{Z} u &= \sum_{a=1}^n \lambda_a Z u \\ \hat{Z}(u_0) &= \sum_{a=1}^n \lambda_a Z_1(u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_b Z_2(v_b) \end{aligned} \quad (2.19)$$

dimana $\hat{Z}(u_0)$ adalah dugaan $Z u$ pada lokasi awal; u_1, \dots, u_n adalah data primer pada n lokasi terdekat; v_1, \dots, v_m adalah data sekunder pada m lokasi terdekat; a_1, \dots, a_n dan b_1, \dots, b_m adalah bobot *cokriging* yang harus ditentukan. Galat dugaan sebagai berikut:

$$\begin{aligned}\delta &= \hat{Z}(u_0) - Z(u_0) \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a Z_1(u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_b Z_2(v_b) - Z(u_0) \\ \delta &= \lambda_1 u_1 + \lambda_2 u_2 + \dots + \lambda_n u_n + \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \dots + \lambda_m v_m - u_0\end{aligned}$$

$$\delta = (a_1 \dots a_n b_1 \dots b_m)^{-1} \begin{pmatrix} U_1 \\ \vdots \\ U_n \\ V_1 \\ \vdots \\ V_m \\ U_0 \end{pmatrix} = w^T Z$$

dengan

$$w^T = (a_1 \dots a_n b_1 \dots b_m)^{-1}$$

$$Z = \begin{pmatrix} U_1 \\ \vdots \\ U_n \\ V_1 \\ \vdots \\ V_m \\ U_0 \end{pmatrix}$$

U_1, U_2, \dots, U_n adalah peubah acak yang merepresentasikan sifat U pada n lokasi dimana U dijadikan sampel data V_1, V_2, \dots, V_m adalah peubah acak yang merepresentasikan sifat V pada m lokasi berdekatan dimana V dijadikan sampel data. Persamaan 2.21 adalah kombinasi linier dari $n + m + 1$ peubah acak, yaitu $U_1, U_2, \dots, U_n, U_1, U_2, \dots, U_n$ dan U_0 .

Diperoleh ekspresi ragam δ sebagai berikut:

$$\text{Var } \delta = w^T C w$$

Bukti:

$$\begin{aligned}
 \text{Var } \delta &= \text{Var}(w^T C) \\
 &= E \left[w^T Z - E(w^T Z) \right]^2 \\
 &= E \left[(w^T Z)^2 - 2 w^T Z E w^T Z + (E w^T Z)^2 \right] \\
 &= E \left[w^T Z w^T Z - 2E w^T Z E w^T Z + E w^T Z E w^T Z \right] \\
 &= \left[E(w^T Z)(w^T Z) - E w^T Z E w^T Z \right]^T \\
 &= w^T [E Z Z - E Z E Z]^T w \\
 &= w^T [\text{Cov } Z, Z]^T w \\
 &= w^T \text{Cov } Z, Z w \\
 &= w^T C w \tag{2.20}
 \end{aligned}$$

dengan C adalah matrik kovarian Z . Untuk memperluas dan menyederhanakan

2.22 diperoleh suatu ekspresi untuk ragam dari galat pendugaan dalam bagian pembobot *cokriging* dan *covarian* peubah-peubah acak:

$$\text{Var } \delta = \text{Var}(w^T C)$$

Bukti:

$$\begin{aligned}
 \text{Var } \delta &= \text{Var}(w^T C) \\
 &= \sum_{a=1}^n \sum_{b=1}^m \lambda_a \lambda_b \text{Cov}(U_a U_b) + \sum_{a=1}^n \sum_{b=1}^m \lambda_a \lambda_b \text{Cov}(V_a V_b) \\
 &\quad + 2 \sum_{a=1}^n \sum_{b=1}^m \lambda_a \lambda_b \text{Cov}(U_a V_b) - 2 \sum_{a=1}^n \lambda_a \text{Cov}(U_a U_0) \\
 &\quad - 2 \sum_{b=1}^m \lambda_b \text{Cov}(V_b U_0) + \text{Cov}(U_a U_0)
 \end{aligned}$$

dengan

$\text{Cov } U_a U_b$ adalah covarian antara U_a dan U_b

$\text{Cov}(V_a V_b)$ adalah covarian antara V_a dan V_b

$Cov(U_a V_b)$ adalah cross-covarian antara U_a dan V_b

Adapun gugus pembobot yang dicari harus memenuhi dua syarat. Pertama, pembobot harus menghasilkan nilai interpolasi yang tak bias. Kedua, nilai dugaan harus memiliki ragam minimum, maka:

$$\begin{aligned} E[\hat{Z}(u_0)] &= E\left[\sum_{a=1}^n \lambda_a Z_1(u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_b Z_2(v_b)\right] \\ E[\hat{Z}(u_0)] &= \sum_{a=1}^n \lambda_a E Z_1(u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_b E Z_2(v_b) \\ E[\hat{Z}(u_0)] &= \bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_a + \bar{m}v_b \sum_{b=1}^m \lambda_b \end{aligned}$$

dimana $E[\hat{Z}(u_a)] = \bar{m}u_a$ dan $E[\hat{Z}(v_b)] = \bar{m}v_b$. Persamaan tersebut dapat menghasilkan ketakbiasan yaitu:

$$\sum_{a=1}^n u_a = 1 \text{ dan } \sum_{b=1}^m v_b = 0$$

Kondisi di atas dikenal dengan *ordinary cokriging*. Selain itu, terdapat kondisi ketakbiasan lain yang dapat dipenuhi dengan satu kondisi dikenal sebagai standarisasi *ordinary cokriging*, yaitu:

$$\begin{aligned} E[\hat{Z}(u_0)] &= E\left[\sum_{a=1}^n \lambda_a (u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_b (v_b - \hat{m}v_b + \hat{m}u_a)\right] \\ E[\hat{Z}(u_0)] &= \sum_{a=1}^n \lambda_a E(u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_b E(v_b) - E(\hat{m}v_b) + E(\hat{m}u_a) \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a E(u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_b (E(v_b) - \sum_{a=1}^n \lambda_a E(Z_1(v_b)) + \sum_{b=1}^m \lambda_b E(Z_2(u_a))) \\ &= E \sum_{a=1}^n \lambda_a (u_a) + E \sum_{b=1}^m \lambda_b (v_b) - E \sum_{b=1}^m \lambda_b (Z_1(v_b)) + E \sum_{b=1}^m \lambda_b E(Z_2(u_a)) \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a (E(u_a)) + \sum_{b=1}^m \lambda_b (E(v_b) - \sum_{a=1}^n \lambda_a (E(v_b))) + \sum_{b=1}^m \lambda_b E(u_a) \\ &= \bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_a + \bar{m}v_b \sum_{b=1}^m \lambda_b - \bar{m}v_b \sum_{a=1}^n \lambda_a + \bar{m}u_a \sum_{b=1}^m \lambda_b \\ &= \bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_a + \bar{m}v_b \sum_{b=1}^m \lambda_b - \bar{m}v_b \sum_{a=1}^n \lambda_a + \bar{m}u_a \sum_{b=1}^m \lambda_b \\ &= \bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_a + \bar{m}v_b \sum_{b=1}^m \lambda_b - \bar{m}v_b \sum_{a=1}^n \lambda_a + \bar{m}u_a \sum_{b=1}^m \lambda_b \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha &= \bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha - \bar{m}v_b \sum_{a=1}^n \lambda_b + \bar{m}u_a \sum_{b=1}^m \lambda_b \\ \bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha + \bar{m}v_b \sum_{a=1}^n \lambda_b &= \bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha + \bar{m}u_a \sum_{b=1}^m \lambda_b \\ \bar{m}u_a \cdot 1 &= \bar{m}u_a \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha + \sum_{b=1}^m \lambda_b \\ \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha + \sum_{b=1}^m \lambda_b &= 1\end{aligned}$$

nilai dugaan yang diperoleh menjadi

$$\hat{Z}(u_0) = \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha u_a + \sum_{b=1}^m \lambda_b (v_b - \hat{m}v + \hat{m}u)$$

Permasalahan minimasi yang bergantung pada dua kendala dapat dicari dengan gugus pembobot meminimasi ragam galat serta tidak bias. Metode pengganda *Lagrange*, merupakan metode yang sering digunakan untuk memperoleh pembobot tersebut:

$$\text{Var } \delta = w^T C W + 2u_a \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha + 2v_b \sum_{b=1}^m \lambda_b$$

dengan u_a dan v_b merupakan pengganda *Lagrange*. Untuk meminimasi persamaan. Maka turunan parsial $\text{Var}(\delta)$ terhadap $n+m$ pembobot dan dua pengganda *Lagrange*, yaitu

$$\begin{aligned}\frac{\partial \text{Var}(\delta)}{\partial \lambda_\alpha} &= 2 \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha \text{cov}(U_a U_b) + 2 \sum_{b=1}^m \lambda_b \text{cov}(U_a V_b) \\ &\quad - 2 \text{cov}(U_a U_0) + \lambda_1\end{aligned}$$

untuk $a = 1, \dots, n$

$$\frac{\partial \text{Var } \delta}{\partial \lambda_b} = 2 \sum_{b=1}^m \lambda_b \text{cov } V_a V_b + 2 \sum_{a=1}^n \lambda_\alpha \text{cov}(U_a V_b) - 2 \text{Cov}(V_b U_0) + \lambda_2$$

untuk $b = 1, \dots, n$

$$\frac{\partial \text{Var}(\delta)}{\partial \lambda_1} = 2 \sum_{a=1}^n \lambda_a - 1$$

$$\frac{\partial \text{Var}(\delta)}{\partial \lambda_2} = 2 \sum_{b=1}^m \lambda_b$$

sistem *cokriging* dapat diperoleh dengan hasil dari tiap persamaan yaitu $n + m + 2$, sama dengan nol dan menyusun ulang masing-masing bagian.

$$\sum_{a=1}^n \lambda_a \text{cov } U_a U_b + \sum_{b=1}^m \lambda_b \text{cov } V_a U_b + 2\lambda_1 = \text{cov } U_a U_0$$

untuk $a = 1, \dots, n$

$$\sum_{a=1}^n \lambda_a \text{cov } U_a V_b + \sum_{b=1}^m \lambda_b \text{cov } V_a V_b + \lambda_2 = \text{cov}(V_b U_0)$$

dimana: $\sum_{a=1}^n \lambda_a = 1, \sum_{b=1}^m \lambda_b = 0$

untuk $b = 1, \dots, n$.

Dalam notasi matriks sebagai berikut:

$$X = \begin{pmatrix} \text{cov } U_1 U_1 & \cdots & \text{cov } U_1 U_n & \text{cov } U_1 V_1 & \cdots & \text{cov } U_1 U_m & 1 & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots \\ \text{cov } U_n U_1 & \cdots & \text{cov } U_n U_n & \text{cov } U_n V_1 & \cdots & \text{cov } U_n U_m & 1 & 0 \\ \text{cov } V_1 U_1 & \cdots & \text{cov } V_1 U_n & \text{cov } V_1 V_1 & \cdots & \text{cov } V_1 V_m & 1 & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots \\ \text{cov } V_m U_1 & \cdots & \text{cov } V_m U_n & \text{cov } V_m V_1 & \cdots & \text{cov } V_m V_m & 0 & 1 \\ 1 & \cdots & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 1 & \cdots & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

dimana X ialah matriks kovarian dari peubah primer dan sekunder antar lokasi pengamatan.

$$y = \begin{pmatrix} \text{cov}(U_0U_1) \\ \vdots \\ \text{cov}(U_0U_n) \\ \text{cov}(U_0V_1) \\ \vdots \\ \text{cov}(U_0V_m) \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

yaitu vektor yang berisi pembobot bagi peubah primer dan sekunder serta nilai pengganda Langrange. Penduga bagi vektor z adalah:

$$z = \begin{pmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_n \\ b_1 \\ \vdots \\ b_m \\ -\mu_1 \\ -\mu_2 \end{pmatrix}$$

yaitu vektor yang berisi pembobot bagi peubah primer dan sekunder serta nilai pengganda Lagrange. Penduga bagi vektor z adalah:

$$z = X^{-1}y.$$

Ragam galat dapat dirumuskan sebagai berikut:

$$\text{Var } \delta = \text{cov}(U_0U_0) + \mu_1 - \sum_{a=1}^n a_a \text{cov}(U_aU_0) - \sum_{b=1}^m b_b \text{Cov}(V_bU_0).$$

2.5.1 Ordinary Cokriging

Untuk kasus tunggal, nilai sekunder z_2 , estimator z_1 *ordinary cokriging* pada di u diperoleh:

$$\hat{Z}(u) = \sum_{a=1}^n \lambda_a u Z_1 u_a + \sum_{b=1}^m \lambda_b u Z_2 v_b \quad (2.21)$$

estimator tak bias mengikuti pembatas pembobot *cokriging* ditunjukkan sebagai berikut:

$$\sum_{a=1}^n \lambda_a u = 1 \quad \sum_{b=1}^m \lambda_b v = 0 \quad (2.22)$$

Meminimalkan pada *error* variansi $\sigma^2(u)$, hasil persamaannya dari dua pembatas adalah $(n_1 u + n_2 v + 2)$ persamaan liniernya:

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{a=1}^n \lambda_a u C_{11} u_a - v_b + \sum_{b=1}^m \lambda_b v C_{12} u_a - v_b \\ \quad + \mu_1 u = C_{11} u_a - u, \quad a_1 = 1, \dots, n_1 u \\ \sum_{a=1}^n \lambda_a u C_{21} u_a - v_b + \sum_{b=1}^m \lambda_b v C_{22} u_a - v_b \\ \quad + \mu_2 v = C_{21} u_a - v, \quad a_2 = 1, \dots, n_2 v \\ \sum_{a=1}^n \lambda_a u = 1 \\ \sum_{b=1}^m \lambda_b v = 0 \end{array} \right.$$

dimana dua parameter Lagrange $\mu_1 u$ dan $\mu_2 v$ terhitung dari dua pembatas tidak bias. Bentuk standarisasi estimasi *ordinary cokriging* sebagai berikut:

$$\frac{\hat{Z} u - m_1}{\sigma_1} = \sum_{a=1}^n \lambda_a \left[\frac{Z_1 u_a - m_1}{\sigma_1} \right] + \sum_{b=1}^m \lambda_b \left[\frac{Z_2 v_b - m_2}{\sigma_2} \right] \quad (2.23)$$

dimana pembobot *cokriging* λ_a diperoleh dengan menyelesaikan sistem *ordinary cokriging*.

Untuk menguji bahwa keduanya standart dan bentuk asli dari hasil *ordinary cokriging* sama dengan estimasi *cokriging*. *Ordinary cokriging* pada umumnya lebih dekat ke persamaan *cokriging* sederhana karena memerlukan rata-rata stasioner primer dan sekunder ataupun tidak diketahui di segala area a . Tentu, satu dapat menunjukkan bahwa *ordinary cokriging* dengan mencari lokasi terdekat.

Mengaplikasikan estimasi *cokriging* sederhana (1) cukup menggunakan rata-rata lokasi, kemudian menstasionerkan rata-rata m_1 dan m_2 :

$$\hat{Z} u - m u = \sum_{a=1}^n \lambda_a u [Z_1 u_a - m(u)] + \sum_{b=1}^m \lambda_b u [Z_2 u_b - m(u)]$$

Estimasi persamaan di atas ditarik kesimpulan:

$$\hat{Z} u = \sum_{a=1}^n \lambda_a u Z_1 u_a + \sum_{b=1}^m \lambda_b u Z_2 v_b$$

dimana,

$$Z_1 u = \hat{m} u - m_1, \quad Z_2 u = \hat{m} u - m_2$$

Perbedaan antara estimasi *cokriging* sederhana dan *ordinary cokriging* disebabkan oleh estimasi rata-rata primer dan sekunder di lokasi stasioner m_1 dan m_2 .

Menstandarkan *ordinary cokriging* adalah varian *ordinary cokriging* yang dua pembatas tidak bias diganti dengan satu yang mana memerlukan pembobot data rata-rata primer dan sekunder jumlahnya satu.

$$\sum_{a=1}^n \lambda_a(u) + \sum_{b=1}^m \lambda_b(u) = 1$$

Pembatas tunggal tidak bias dari estimator *ordinary cokriging* dipastikan dengan menstandarkan variabel kedua Z_2 sehingga rata-rata sama pada variabel primer.

Standarisasi estimator *cokriging* ditulis:

$$Z u = \sum_{a=1}^n \lambda_a(u) Z_1 u_a + \sum_{b=1}^m \lambda_b(u) Z_2 v_b - m_2 + m_1$$

dimana rata-rata m_1 dan m_2 diestimasi oleh rata-rata sampel setelah pembedaan sampel pada pengelompokan rata-rata. Pembobot *cokriging* diperoleh dengan menyelesaikan sistem *ordinary cokriging* dengan satu pembatas tidak bias:

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{a=1}^n \lambda_a u C_{11} u_a - v_b + \sum_{b=1}^m \lambda_b u C_{12} u_a - v_b \\ \quad + \mu_1 u = C_{11} u_a - u, \quad a_1 = 1, \dots, n_1 u \\ \sum_{a=1}^n \lambda_a u C_{21} u_a - v_b + \sum_{b=1}^m \lambda_b u C_{22} u_a - v_b \\ \quad + \mu_2 u = C_{21} u_a - u, \quad a_2 = 1, \dots, n_2 u \\ \sum_{a=1}^n \lambda_a u + \sum_{b=1}^m \lambda_b u = 1 \end{array} \right.$$

Standarnya *ordinary cokriging* tidak sama, memerlukan nilai stasioner dari data primer dan sekunder. Bagaimanapun, pembatas tidak tunggal tidak bias pasti untuk mengestimasi kembali keadaan rata-rata lokal dan variabel kedua dengan setiap mencari persekitaran. Persamaan dengan estimator *ordinary cokriging* adalah $\hat{Z} u$ ditambah perkalian dengan perbedaan rata-rata lokal primer pada variabel u :

$$Z u = \hat{Z} u + [\lambda_{m_1} u + \lambda_{m_2} u [m u - m_1]]$$

Standarisasi bentuk estimator *ordinary cokriging* dinotasikan dengan

$$\hat{Z} u$$

$$\frac{\hat{Z} u - m_1}{\sigma_1} = \sum_{a=1}^n \lambda_a \left[\frac{Z_1 u_a - m_1}{\sigma_1} \right] + \sum_{b=1}^m \lambda_b \left[\frac{Z_2 v_b - m_2}{\sigma_2} \right]$$

pembobot $\lambda_a(u)$ adalah solusi sistem *ordinary cokriging* dengan pembobot *ordinary cokriging*.

2.6 Metode Maximum Likelihood Estimation

Metode dari estimasi titik (*point estimation*) dengan sifat-sifat teoritis yang lebih kuat daripada metode OLS adalah metode *maximum likelihood estimation*. Metode *maximum likelihood estimation* merupakan salah satu cara untuk mengestimasi parameter yang tidak diketahui. Prosedur estimasi maksimum likelihood menguji apakah estimasi maksimum yang tidak diketahui dari fungsi *likelihood* suatu sampel nilainya sudah memaksimumkan fungsi *likelihood* (Gujarati, 2007:131).

Fungsi *likelihood* dari n variabel random X_1, X_2, \dots, X_n didefinisikan sebagai fungsi kepadatan bersama dari n variabel random. Fungsi kepadatan bersama $f_{x_1, \dots, x_n}(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta)$, yang mempertimbangkan fungsi dari θ . Jika X_1, X_2, \dots, X_n adalah sampel random dari fungsi kepadatan $f(x; \theta)$, maka fungsi likelihoodnya adalah $L = f(X_1; \theta) f(X_2; \theta) \dots f(X_n; \theta)$ (Spiegel, Murray and Schiller, 2004:170).

Menurut Greene (2003:468-469) fungsi PDF (*probability density function*) dari variabel y acak dengan parameter β , dinotasikan $f(y|\beta)$. Probabilitas sampel random dari *joint* PDF untuk y_1, y_2, \dots, y_n (dimana n saling bebas dan berdistribusi sama) dapat dihitung:

$$f(y_1, \dots, y_n | \beta) = \prod_{i=1}^n f(y_i | \beta) = l(\beta | y) \quad (2.24)$$

Metode maksimum *likelihood* akan memilih nilai β yang diketahui sedemikian hingga memaksimalkan nilai probabilitas dari gambaran sampel secara acak yang telah diperoleh secara aktual.

Menurut Abdul Aziz (2007:12), fungsi *log likelihood*-nya adalah :

$$\begin{aligned} L(\beta | y) &= \ln \left\{ \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \left(\frac{y_i - \beta}{\sigma} \right)^2 \right] \right\} \\ &= \ln \left\{ (2\pi\sigma^2)^{n/2} \exp \left[-\frac{1}{2} \left(\frac{y_i - \beta}{\sigma} \right)^2 \right] \right\} \\ &= -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \frac{y_i - \beta}{\sigma^2} \end{aligned}$$

Menurut Davidson dan MacKinnon (1993:32-33) bila fungsi *likelihood* terdiferensialkan terhadap β , maka estimasi maksimum *likelihood* dapat diperoleh melalui persamaan berikut:

$$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n \rightarrow \frac{\partial l(x_1, x_2, \dots, x_n)}{\partial \beta_i} \quad (2.25)$$

Untuk $i = 1, 2, \dots, n$.

Dalam banyak kasus, penggunaan deferensiasi akan lebih mudah bekerja pada logaritma natural dari

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n | \beta) = \ln l(x_1, x_2, \dots, x_n | \beta) \quad (2.26)$$

2.7 Kajian Keagamaan

2.7.1 Metode *Ordinary Cokriging* dan Lingkungan Hidup

Masalah lingkungan menjadi perhatian luas dari masyarakat. Perhatian tersebut terjadi karena kerusakan pada lingkungan telah nyata memberi akibat kepada kesehatan dan kelangsungan hidup manusia. Peristiwa semburan Lapindo,

misalnya, mengakibatkan meningkatnya polusi udara, penurunan tanah dan sebagainya. Polusi secara nyata merusak kesehatan manusia, bahkan keutuhan manusia itu sendiri.

Sebenarnya persoalan lingkungan, demikian pula di Indonesia, menjadi lebih rumit karena dampaknya juga mengena pada kualitas kehidupan sosial masyarakat baik langsung maupun tidak langsung. Menurut Ramzi Tadjoeidin (2005:105), gejala yang sekarang melanda dunia dan umat manusia dalam kaitannya dengan masalah lingkungan adalah karena kegiatan manusia. Alam sekitar menjadi terkuras yang mengakibatkan menurunnya secara drastis daya dukung sumber-sumber alam yang seharusnya membuat kehidupan menjadi lebih layak dan dunia menjadi tempat yang baik.

Misalnya kerusakan hutan, yang berdampak adanya proses *siltasi* sebagai akibat penebangan hutan serta penurunan jumlah hutan. Berkurangnya persediaan air, maupun terganggunya sumber-sumber air. Terancam punahnya berbagai jenis binatang yang terganggu sebab terganggunya alam sekitar. Begitu juga dengan terancamnya berbagai jenis tanaman yang sesungguhnya dapat mendorong dan membantu kehidupan manusia secara lebih baik apabila bioversitas dapat tetap terpelihara untuk masa yang akan datang.

Terkurasnya sumberdaya alam yang membahayakan kelangsungan hidup manusia dan kelestarian alam itu, jelas merupakan tingkah laku manusia itu sendiri. Yaitu, tingkah laku yang disentralkan kepada keserakahan intelektual (ilmu pengetahuan) dan moral (tanggung jawab sosial) yang ditujukan pada kenikmatan biologis semata (Suhartono, 2005:75). Sikap egoistis terhadap

lingkungan hidup tidak hanya mengancam keselamatan dan kesejahteraan hidup manusia. Melainkan, berpengaruh terhadap kehidupan makhluk hidup selain manusia.

2.7.2 Manusia sebagai Khalifah

Selain manusia diciptakan untuk beribadah kepada Allah, manusia juga diciptakan sebagai khalifah di muka bumi. Sebagai khalifah, manusia memiliki tugas memelihara alam semesta. Selain memanfaatkan dan mengelolah sumber daya alam. Sebagaimana yang disebut dalam QS. al-Baqarah:30 (*“Dan (ingatlah) ketika Tuhanmu berfirman kepada para malaikat, “Aku hendak menjadikan khalifah di bumi.” ...*).

Arti khalifah di sini adalah seseorang yang diberi kedudukan oleh Allah untuk mengelola suatu wilayah, ia berkewajiban untuk menciptakan suatu masyarakat yang hubungannya dengan Allah baik, kehidupan masyarakatnya harmonis, dan agama, akal dan budayanya terpelihara (Sihab, 2006).

Allah berfirman dalam al-Qur’an surah al-Hijr berbunyi sebagai berikut:

وَالْأَرْضَ مَدَدْنَاهَا وَأَلْقَيْنَا فِيهَا رَوَاسِيَ وَأَوْبَتْنَا فِيهَا مِنْ كُلِّ شَيْءٍ مَّوْزُونٍ ﴿١٩﴾ وَجَعَلْنَا
لَكُمْ فِيهَا مَعِيشَ وَمَنْ لَسْتُمْ لَهُ بِرَازِقِينَ ﴿٢٠﴾

“Dan Kami telah menghamparkan bumi dan menjadikan padanya gunung-gunung dan Kami tumbuhkan padanya segala sesuatu menurut ukuran. Dan Kami telah menjadikan untukmu di bumi keperluan-keperluan hidup, dan (Kami menciptakannya pula) makhluk-makhluk yang kamu sekali-kali bukan pemberi rezeki kepadanya.” (QS. al-Hijr:19-20)

Secara konseptual-religius, Islam sangat menitikberatkan pada kepedulian kepada lingkungan. Yakni, kesadaran akan menjaga lingkungan (QS.

al-Baqarah:11). Ayat tersebut berbunyi, *“Dan bila dikatakan kepada mereka:”Janganlah kamu membuat kerusakan di muka bumi”. Mereka menjawab: “Sesungguhnya kami orang-orang yang mengadakan perbaikan”*.

Tetapi banyak manusia yang tidak peduli terhadap terhadap kelestarian lingkungan hidup. Beberapa ayat al-Qur’an mengatakan *“Telah nampak kerusakan di darat dan di laut disebabkan perbuatan tangan manusia, supaya Allah merasakan pada mereka sebagai dari perbuatan mereka, agar mereka kembali (ke jalan yang benar)”* (QS. ar-Rum:21). *“Dan di antara mereka ada orang yang ucapannya tentang kehidupan dunia menarik hatimu, dan diperselisihkannya kepada Allah (atas kebenaran) isi hati, padahal ia adalah penantang yang paling keras. Dan apabila ia berpaling (darimu) ia berjalan di bumi untuk untuk mengadakan kerusakan padanya, dia merusak tanam-tanaman dan binatang-binatang ternak, dan Allah tidak menyukai kebinasaan”* (QS. al-Baqarah:204-205)

Karena itu, al-Qur’an menunjukkan kesadaran manusia agar memiliki ketajaman nalar berfikir.

إِنَّ فِي خَلْقِ السَّمَوَاتِ وَالْأَرْضِ وَأَخْتِلَافِ اللَّيْلِ وَالنَّهَارِ لَآيَاتٍ لِّأُولِي الْأَلْبَابِ ﴿١٩٠﴾
 الَّذِينَ يَذْكُرُونَ اللَّهَ قِيَمًا وَقُعُودًا وَعَلَىٰ جُنُوبِهِمْ وَيَتَفَكَّرُونَ فِي خَلْقِ السَّمَوَاتِ وَالْأَرْضِ رَبَّنَا
 مَا خَلَقْتَ هَذَا بَطْلًا سُبْحَانَكَ فَقِنَا عَذَابَ النَّارِ ﴿١٩١﴾

“Sesungguhnya dalam penciptaan langit dan bumi, dan silih bergantinya malam dan siang terdapat tanda-tanda bagi orang-orang yang berakal, (yaitu) orang-orang yang mengingat Allah sambil berdiri atau duduk atau dalam keadan berbaring dan mereka memikirkan tentang penciptaan langit dan bumi (seraya berkata): ”Ya Tuhan kami, tiadalah Engkau menciptakan Ini dengan sia-sia, Maha Suci Engkau, Maka peliharalah kami dari siksa neraka.” (QS. al-Baqarah: 190-191).

BAB III

PEMBAHASAN

3.1 Estimasi *Ordinary Cokriging*

Ordinary cokriging adalah metode geostatistika yang menggunakan nilai spasial pada lokasi tersampel untuk memprediksi nilai pada lokasi lain yang belum tersampel. *Ordinary cokriging* adalah teknik interpolasi untuk mempermudah dalam bidang Ilmu Geologi (Cressie, 1990). Model persamaan Kriging didefinisikan dengan:

$$Z(u) = \mu + \delta(u), \quad u \in D, \mu \in \mathfrak{R} \text{ dan } \mu \text{ tak diketahui} \quad (3.1)$$

Asumsi Prediksi:

$$\hat{Z}(u) = \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha}(u) Z_1(u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_b(u) Z_2(u_b) \quad (3.2)$$

Estimator ditakbiaskan jika pembobot *ordinary cokriging* memenuhi syarat:

$$\sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha}(u) = 1, \quad \sum_{b=1}^m \lambda_b(u) = 0$$

dimana:

$Z(u)$: peubah acak bebas

μ : ekspektasi peubah acak $Z(u)$

$\delta(u)$: nilai *error* pada $Z(u)$

D : himpunan random di \mathfrak{R}

\mathfrak{R} : bilangan real

n : banyaknya data sampel yang digunakan untuk estimasi

$\lambda_{\alpha}(u)$: nilai $Z(u_a)$ untuk estimasi lokasi u

$\sum_{a=1}^n \lambda_a$: adalah lokasi pertama pada data tersampel

$\sum_{b=1}^m \lambda_b$: adalah lokasi kedua pada data tersampel

dimana jika $\sum_{a=1}^n \lambda_a u = 1$ maka persamaan (3.1) menjadi:

$$\hat{Z} u = 1 \cdot Z_1 u_a + 0$$

$$\hat{Z} u = Z_1 u_a, \quad \exists \forall \mu \in \mathfrak{R}.$$

Untuk mendapatkan estimasi *error* pada setiap lokasi dengan cara mencari selisih nilai estimasi $\hat{Z} u$ dengan nilai sebenarnya $Z u$, yang dinyatakan sebagai berikut:

$$\delta u = \hat{Z} u - Z u$$

dengan syarat δu adalah :

1. Tak bias: $E[\hat{Z} u - Z u] = 0$
2. Variansi : $Var[\hat{Z} u - Z u]$ minimum

Dengan menggunakan persamaan (3.2) akan dibuktikan bahwa $\hat{Z} u$ merupakan estimasi tak bias bagi $Z u$.

Untuk $\sum_{a=1}^n \lambda_a u = 1$ maka

$$E Z u = Z_1(u_a) = Z(u) \quad (3.3)$$

$$\begin{aligned} \delta u &= Z u - \hat{Z} u \\ E \delta u &= E Z u - E \hat{Z} u \\ &= Z u - \hat{Z} u \\ &= 0 \end{aligned}$$

Terbukti bahwa $\hat{Z}(u)$ merupakan *estimator* tak bias bagi $Z(u)$ untuk model *ordinary cokriging*. Untuk mendapatkan estimasi yang tak bias dengan cara sebagai berikut:

$$\begin{aligned} Z(u) &= \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha}(u) Z_1(u_a) + \sum_{b=1}^m \lambda_{\beta}(u) Z_2(v_b) \\ Z(u) &= 1 \cdot Z_1(u_a) + 0 \\ Z(u) &= Z_1(u_a) \end{aligned}$$

dimana diketahui bahwa $E[Z(u)] = Z(u)$ maka $E[Z(u_a)] = Z(u)$, sehingga terbukti juga $Z(u)$ tak bias. Atau, jika $Z(u)$ pada seluruh lokasi tersampel tak bias, maka $Z(u_a)$ pada salah satu lokasi tersampel juga tak bias. Setelah didapatkan sifat tak bias dari $Z(u)$ dan $Z(u_a)$ maka akan dibuktikan untuk sifat variansi $\delta(u)$ yang memiliki asumsi minimum sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= E[X - E(X)]^2 \\ \text{Var}(\hat{\delta}(u)) &= E[\hat{\delta}(u) - E(\hat{\delta}(u))]^2 \\ \text{Var}(\hat{\delta}(u)) &= E[\hat{\delta}(u)^2] - E[\hat{\delta}(u)]^2 \\ E[\hat{\delta}(u)^2] &= \text{Var}(\hat{\delta}(u)) + E[\hat{\delta}(u)]^2 \\ &= \text{Var}(\hat{\delta}(u)) + 0 \\ &= \text{Var}(\hat{\delta}(u)) \end{aligned}$$

sehingga didapatkan bahwa $\text{Var}(\delta(u)) = E(\delta(u))$.

Selanjutnya dari sifat estimasi tak bias dan variansi terpenuhi dari model *ordinary cokriging*, maka akan dibuktikan sifat linier dari $Z(u)$ dengan syarat $\lambda_{\alpha}(u) = 1$ dan $\lambda_{\beta}(u) = 0$

$$E \hat{\delta} u = E \hat{Z} u - E Z u$$

$$\text{karena } E \hat{\delta} u = 0, \text{ maka } \left(E \left(\hat{\delta} u \right) \right)^2 = \text{Var} \left(\hat{\delta} u \right)$$

Jika pada suatu lokasi pengukuran terdapat n yang dinyatakan $Z u_1, Z u_2, Z u_3, \dots, Z u$. Berdasarkan data yang tersampel, akan diestimasi $Z u$ pada lokasi yang tersampel yang dinyatakan dalam $Z u_0$. Selanjutnya, dari persamaan 2.7 dan 3.1, akan disusun variabel acak untuk menggambarkan *estimation* dari *error*, yaitu dari:

$$\hat{Z} u = \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} Z u_a, \text{ karena } \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} = 1$$

sehingga didapatkan persamaan sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \hat{\delta} u &= \hat{Z} u - Z u \\ &= \sum_{a=0}^n \lambda_{\alpha} Z u - Z u \end{aligned} \quad (3.4)$$

dengan $\hat{Z} u$ merupakan kombinasi linier dari semua data tersampel.

1. Tak bias

Selanjutnya, akan dibuktikan bahwa $\hat{Z} u$ merupakan *estimation tak bias*.

Dapat dipastikan bahwa *error* pada lokasi tertentu memiliki nilai ekspektasi 0 dengan menerapkan rumus untuk nilai ekspektasi pada kombinasi linier terhadap persamaan (3.3), sehingga diperoleh:

$$\begin{aligned} E \hat{\delta} u &= \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} E \hat{Z}(u) - Z u \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_{\alpha} Z u - Z u \end{aligned} \quad (3.5)$$

dengan asumsi bahwa fungsi acak bersifat stasioner, dimana setiap nilai ekspektasi boleh dituliskan sebagai $E(Z)$, sehingga diperoleh:

$$E \hat{\delta} u = \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} E \hat{Z}(u) - Z u$$

karena $E \hat{\delta} u = 0$, maka

$$\begin{aligned} E \hat{\delta} u &= 0 \\ 0 &= \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} E Z - E Z \\ 0 - \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} E Z &= \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} E Z - \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} E Z - E Z \\ - \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} E Z &= - E Z \\ \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} E Z &= E Z \\ \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} \frac{E Z}{E Z} &= \frac{E Z}{E Z} \\ \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} \cdot 1 &= 1 \\ \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} &= 1 \end{aligned}$$

Berdasarkan penjabaran di atas, maka diperoleh $E(\hat{Z} u) = \mu = Z u$,

dimana $Z u = E Z u$ dengan $Z u$ berupa suatu konstanta. Ini berarti

ordinary cokriging menghasilkan *estimation* yang tak bias dengan $\sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} = 1$.

2. Efisien

Selanjutnya, akan dibuktikan bahwa metode *ordinary kriging* bersifat efisien yaitu dengan meminimumkan variansi error. Dengan mengasumsikan bahwa, $\text{var } Z(u) = \sigma^2$ persamaan *estimation* kuadrat (3.2):

$$E\left(\hat{\delta} u^2\right) = \text{Var}\left(\hat{\delta} u\right) + \left(E\left(\hat{\delta} u\right)\right)^2$$

estimator *tak bias*:

$$E\left(\hat{\delta} u\right) = E\left(\hat{Z} u\right) - E Z u$$

$$E\left(\hat{\delta} u\right) = E\left(\hat{Z} u - Z u\right)$$

dengan

$$\begin{aligned} \text{var } \hat{Z} u_1 &= \text{var } \sum_{a=1}^n \lambda_a Z u_1 \\ &= \text{var } 1 \cdot Z(u_1) \\ &= \text{var } Z(u_1) \\ \text{cov}\left(\hat{Z} u_1, \hat{Z} u_2\right) &= E \sum_{a=1}^n \lambda_a Z u_a Z u_1 - E\left(\hat{Z} u_1 E Z u_2\right) \\ &= \sum \lambda_a E Z u_a Z u_1 - E\left(\hat{Z} u_1\right) E Z u_2 \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a E Z u_a Z u_1 - E\left(\sum_{a=1}^n \lambda_a Z u_a\right) E Z u_2 \\ &= \sum_{a=1}^n \lambda_a E Z u_a Z u_1 - \sum_{a=1}^n \lambda_a E Z u_a E Z u_2 \end{aligned}$$

Dengan mensubstitusikan persamaan (3.6) dan (3.7) ke dalam persamaan (3.5) maka akan diperoleh estimasi variansi *error ordinary cokriging* sebagai berikut:

$$\begin{aligned} \text{var } \delta u_0 &= \sum_{a=1}^n \sum_{b=1}^m \lambda_a \lambda_b \text{cov } Z u_a, Z u_b + \sigma^2 \\ &\quad - 2 \sum_{b=1}^m \lambda_a \text{cov } Z u_a, Z u_0 \end{aligned} \quad (3.5)$$

dengan syarat $\sum_{a=1}^n \lambda_a = 1$.

Jika blok U merupakan satu titik, maka taksiran *kriging* menjadi taksiran titik dan sistem *kriging* blok menjadi sistem *kriging* titik. Misalkan ditaksir nilai Z di u_0 , $Z(u_0)$. Taksiran $Z(u_0)$ merupakan rata-rata berbobot data di sekitar $Z(u_0)$:

$$\hat{Z}(u_0) = \sum_{\alpha=1}^n \lambda_{\alpha} Z_{\alpha}$$

Bobot λ_{α} , $\alpha = 1, 2, \dots, n$ diperoleh dari sistem *kriging* :

$$\begin{cases} \sum_{a=1}^n \lambda_a C_{ab} + \mu = \hat{C}_{a0}, b = 1, \dots, n \\ \sum_{a=1}^n \lambda_a = 1 \end{cases}$$

3.2 Estimasi Menggunakan *Maximum Likelihood Estimation*

Setelah didapatkan estimasi $Z(u)$ pada tiap lokasi tersampel selanjutnya model *ordinary cokriging* pada persamaan (3.1) sebagai berikut:

$$\begin{aligned} Z(u) &= \mu + \delta(u) \\ Z(u) &= \lambda Z(u_a) + \delta(u) \\ \delta(u) &= Z(u) - \lambda Z(u_a) \end{aligned} \tag{3.6}$$

$$\begin{aligned} \text{dimana, } \mu &= \lambda_a(u_1) Z_1(u_1) \\ &= \lambda Z(u_a) \end{aligned}$$

dengan menggunakan metode *maximum likelihood estimation* akan dicari estimasi penentu λ dan σ^2 untuk seluruh lokasi sebagai berikut:

$$\begin{aligned} f(Z_1, Z_2, Z_3, \dots, Z_n | \lambda, \sigma^2) &= f(Z_1 | \lambda, \sigma^2) f(Z_2 | \lambda, \sigma^2) f(Z_3 | \lambda, \sigma^2) \dots f(Z_n | \lambda, \sigma^2) \\ &= \prod_{i=1}^n f(Z(u)_i | \lambda, \sigma^2) \end{aligned}$$

$$f Z(u) | \lambda, \sigma^2 = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \left(\frac{Z(u) - \lambda Z(u)}{\sigma} \right)^2 \right] \quad (3.7)$$

dari persamaan (3.7) akan dinyatakan dalam bentuk matriks yaitu:

$$\begin{aligned} f Z(u) | \lambda, \sigma^2 &= \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \left(\frac{Z(u) - \lambda Z(u)}{\sigma} \right)^2 \right] \\ &= \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} Z(u) - \lambda Z(u)^T \Sigma^{-1} Z(u) - \lambda Z(u) \end{aligned}$$

$$L f Z(u) | \lambda, \sigma^2 = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u)^T Z(u) - Z(u)^T \lambda^T Z(u) + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \right]$$

karena estimator $E \hat{Z}(u) = Z(u)$, maka untuk penaksir parameter model

estimasi dari λ, σ^2 dengan menggunakan:

$$\begin{aligned} \delta(u) &= \hat{Z}(u) - Z(u) \\ &= Z(u) - Z(u) \text{ estimator tak bias} \end{aligned}$$

fungsi *log-likelihood* dari persamaan (3.6) sebagai berikut:

$$\begin{aligned} L &= \lambda, \sigma^2 | Z(u) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u) - \lambda Z(u)^T Z(u) - \lambda Z(u) \right] \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u)^T - Z(u)^T \lambda^T Z(u) - \lambda Z(u) \right] \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left[-\frac{1}{2} \Sigma^{-1} \left(Z(u)^T Z(u) - Z(u)^T \lambda Z(u) - Z(u)^T \lambda^T Z(u) + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \right) \right] \end{aligned}$$

Maka fungsi *log-likelihood*-nya adalah:

$$\begin{aligned} L &= \ln l \\ &= \ln(2\pi\sigma^2)^{-n/2} - \frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u) - \lambda Z(u)^T Z(u) - \lambda Z(u) \\ &= -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u)^T - Z(u)^T \lambda^T y - \lambda Z(u) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u)^T Z(u) - Z(u)^T \lambda Z(u) - Z(u)^T \lambda^T y + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \\
&= -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u)^T Z(u) - Z(u)^T \lambda Z(u) - Z(u)^T \lambda^T Z(u)^T + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \\
&= -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2} \Sigma^{-1} \left(Z(u)^T Z(u) - Z(u)^T \lambda Z(u) - \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \lambda Z(u) + \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \lambda^T \lambda Z(u) \right) \\
&= -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2} \Sigma^{-1} \left(\underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \underbrace{Z(u)}_{\mathcal{Z}(u)} - 2y^T \lambda Z(u) + \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \lambda^T \lambda Z(u) \right) \\
&= -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \left(\underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \underbrace{Z(u)}_{\mathcal{Z}(u)} - 2 \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \lambda Z(u) + \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \lambda^T \lambda Z(u) \right) \quad (3.7)
\end{aligned}$$

Untuk mendapatkan λ yang efisien maka pada persamaan 3.7

diturunkan terhadap λ sehingga

$$\begin{aligned}
\ln L &= \ln \lambda, \sigma^2 | Z(u) \\
&= -\frac{n}{2} \ln(2\pi \Sigma) - \frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u)^T Z(u) - 2 Z(u)^T \lambda Z(u) + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \\
\frac{\partial L}{\partial \lambda} &= -\frac{1}{2} \Sigma^{-1} Z(u)^T Z(u) - 2 Z(u)^T \lambda Z(u) + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \\
&= -\frac{1}{2} Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} - 2 Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \\
&= -\frac{1}{2} \left(-2 Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} + \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right) \\
&= -\frac{1}{2} \left(-2 \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} Z(u) \Sigma^{-1} + \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \lambda^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} + \underbrace{Z(u)^T}_{\mathcal{Z}(u)^T} \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right) \\
&= -\frac{1}{2} \left(-2 Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} + Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} + Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right) \\
&= -\frac{1}{2} \left(-2 Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} + 2 Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right) \\
&= Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} - Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \quad (3.8)
\end{aligned}$$

dengan menyamakan hasil turunan dengan nol maka diperoleh :

$$Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} - Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} = 0$$

$$Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} - Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} = 0$$

$$Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} = Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1}$$

$$Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} = Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1}$$

$$Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} - Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \lambda_{MLE} = Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1}$$

$$I \lambda_{MLE} = Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1}$$

$$I \lambda_{MLE} = Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1}$$

$$\lambda_{MLE} = \left(Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \right) Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} \quad (3.9)$$

Estimator tak bias jika $E(\hat{\lambda}) = \lambda$

$$\begin{aligned} E \hat{\lambda} &= E \left[Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u) Z(u)^T \Sigma^{-1} \right] \\ &= \left[Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} E Z(u) Z(u)^T \Sigma^{-1} \right] \\ &= Z Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u) Z(u)^T \Sigma^{-1} \\ &= Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} [(Z(u) + (\delta(u)))] \\ &= Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left[Z(u)^T \Sigma^{-1} (Z(u) + \left(Z(u)^T \Sigma^{-1} \right) \delta(u)) \right] \\ &= Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left[Z(u)^T \Sigma^{-1} (Z(u) + Z(u)^T \Sigma^{-1} \delta(u)) \right] \\ &= Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} (Z(u) + Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} \delta(u)) \\ &= Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} (Z(u) + Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} \delta(u)) \\ &= Z(u)^T (\lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} (Z(u)) \\ &= I \lambda \\ &= \lambda \end{aligned}$$

sehingga terbukti bahwa $\hat{\lambda}$ merupakan estimator tak bias.

Selanjutnya akan dibuktikan sifat efisien. Suatu estimator dikatakan efisien jika estimator tersebut memiliki varians yang terkecil.

$$\begin{aligned}
\hat{\lambda}_{MLE} &= E(Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} Z(u) \\
&= E \left[Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} (Z(u)) \right] \\
&= E \left[Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z^T (u) \Sigma^{-1} (Z(u)) \right] \\
&= Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} E(Z(u)) \\
&= Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left[Z(u)^T \Sigma^{-1} (Z(u) + (\delta)) \right] \\
&= \left(Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left[\left(Z(u)^T \right) \Sigma^{-1} (Z(u) + \left(Z(u)^T \right) \Sigma^{-1} (\delta)) \right] \right] \\
&= Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} Z(u) + Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T \Sigma^{-1} (\delta) \\
&= Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T Z(u) + Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T (\delta(u)) \\
&= Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left(Z(u)^T \right) Z(u) + \left(Z(u)^T \right) \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left(Z(u)^T \right) (\delta(u)) \\
&= \left[\left(Z(u)^T \right) \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left(Z(u)^T \right) (\delta(u)) \right] \\
&= \left[\left(Z(u)^T \right) \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left(Z(u)^T \right) (\delta(u)) \right]
\end{aligned}$$

Maka var $\hat{\lambda}_{MLE}$ adalah sebagai berikut:

$$\begin{aligned}
\text{var } \hat{\lambda}_{MLE} &= E \left[\begin{array}{c} \hat{\lambda}_{MLE} - E \hat{\lambda}_{MLE} \\ \hat{\lambda}_{MLE} - E \hat{\lambda}_{MLE} \end{array} \right]^T \begin{array}{c} \hat{\lambda}_{MLE} - E \hat{\lambda}_{MLE} \\ \hat{\lambda}_{MLE} - E \hat{\lambda}_{MLE} \end{array} \\
&= E \left[\begin{array}{c} \hat{\lambda}_{MLE} - \lambda \\ \hat{\lambda}_{MLE} - \lambda \end{array} \right]^T \begin{array}{c} \hat{\lambda}_{MLE} - \lambda \\ \hat{\lambda}_{MLE} - \lambda \end{array} \\
&= E \left[\begin{array}{c} Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T (\delta(u)) \\ Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T (\delta(u)) \end{array} \right]^T \begin{array}{c} Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T (\delta(u)) \\ Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T (\delta(u)) \end{array} \\
&= E \left[\begin{array}{c} Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T (\delta(u)) \\ Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} Z(u)^T (\delta(u)) \end{array} \right]^T \left(\left(Z(u)^T \right) \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left(Z(u)^T \right) (\delta(u)) \right) \\
&= E \left[\left(Z(u)^T \right) \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left(Z(u)^T \right) \left(Z(u)^T \right) \left(\left(Z(u)^T \right) (\delta(u)) \right) \left(\left(Z(u)^T \right) (\delta(u)) \right) \right] \\
&= \left(Z(u)^T \right) \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left(Z(u)^T \right) \left(Z(u)^T \right) E \left(\left(Z(u)^T \right) (\delta(u)) \right) \left(\left(Z(u)^T \right) (\delta(u)) \right) \\
&= \left(\left(Z(u)^T \right) \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \left(Z(u)^T \right) \left(Z(u)^T \right) \left(Z(u)^T \right) \right) \\
&= \left(Z(u)^T \right) \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \sigma^2
\end{aligned}$$

sehingga fungsi variansinya adalah:

$$\text{var } \hat{\lambda}_{MLE} = Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1})^{-1} \sigma^2, \text{ dimana } \sigma^2 \text{ sekecil mungkin.}$$

Sedangkan penaksir ragam galat σ^2 pada model regresi spasial yaitu:

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ln L(\lambda, \sigma^2 | Z(u))}{\partial \sigma^2} &= \frac{\partial \left[-\frac{n}{2} \ln 2\pi - n \ln \sigma^2 - \left(\frac{1}{2\sigma^2} \right) Z(u) - \lambda Z(u)^T Z(u) - \lambda Z(u) \right]}{\partial \sigma^2} \\ &= \frac{\partial \left[-\frac{n}{2} \ln 2\pi \right]}{\partial \sigma^2} - \frac{\partial [n \ln \sigma^2]}{\partial \sigma^2} - \frac{1}{2\sigma^2} \cdot \frac{\partial Z(u) - \lambda Z(u)^T Z(u) - \lambda Z(u)}{\partial \sigma^2} \\ &= 0 - \frac{\partial [n \ln \sigma^2]}{\partial \sigma^2} - \frac{1}{2\sigma^2} \cdot \frac{\partial \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)}{\partial \sigma^2} \\ &= -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right) \\ &= \frac{-\sigma^2 n + \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)}{2\sigma^4} \\ \frac{\sigma^2 n}{2\sigma^4} &= \frac{\left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)}{2\sigma^4} \\ \sigma^2 n &= \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right) \\ \sigma^2 &= \frac{\left[\left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right) \right]}{n} \\ \sigma^2 &= \frac{1}{n} \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right) \end{aligned} \quad (3.10)$$

sehingga dari persamaan (3.10) diperoleh hasil estimasi parameter σ^2 adalah:

$$\begin{aligned} \hat{\sigma}^2 &= \frac{1}{n} y - \lambda W u^T y - \lambda W u \\ E \left(\hat{\sigma}^2 \right) &= \frac{1}{n} E \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right) \\ &= \frac{1}{n} E \left(Z(u) \right)^T - Z(u)^T \lambda^T Z(u) - \lambda Z(u) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{n} E \left(Z(u)^T Z(u) - Z(u)^T \lambda Z(u) - Z(u) Z(u)^T \lambda^T + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \right) \\
&= \frac{1}{n} E \left(Z(u)^T Z(u) - Z(u)^T \lambda Z(u) - \lambda Z(u) Z(u)^T + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \right) \\
&= \frac{1}{n} E \left(Z(u)^T Z(u) - 2 Z(u)^T \lambda Z(u) + Z(u)^T \lambda^T \lambda Z(u) \right) \\
&= \frac{1}{n} E \left(\left(Z(u)^T Z(u) + \left(Z(u)^T \right) \left(Z(u) \right) - 2 Z(u)^T \lambda Z(u) \right) \right) \\
&= \frac{1}{n} \left(\left(Z(u)^T \right) \left(Z(u) \lambda^T \right) \right) (Z(u))
\end{aligned}$$

karena $E \hat{\sigma}^2 \neq \sigma^2$ maka penaksir tersebut dikatakan penaksir bias sehingga

$E \hat{\sigma}^2$ mengandung autokorelasi spasial.

Dari uraian di atas dapat diambil kesimpulan untuk estimasi parameter model adalah sebagai berikut:

$$\hat{\lambda} = \left(Z(u)^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right)^{-1} Z(u)^T Z(u) \Sigma^{-1} \quad (3.9)$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right)^T \left(Z(u) - \lambda Z(u) \right) \quad (3.10)$$

3.3 Kajian Keagamaan

3.3.1 Integrasi Ordinary Cokriging dalam Agama

Kewajiban bagi manusia adalah tunduk kepada Allah sebagai maha pemelihara alam semesta ini. “...Dialah Allah Tuhan kamu; tidak ada Tuhan selain Dia. Pencipta segala sesuatu, maka sembahlah Dia; dan Dia adalah pemelihara segala sesuatu” (QS. al-An’am:102). Maka “...janganlah kamu membuat kerusakan di muka bumi, sesudah (Allah) memperbaikinya dan berdoalah kepada-Nya dengan rasa takut (tidak akan diterima) dan harapan (akan dikabulkan).

Sesungguhnya rahmat Allah amat dekat kepada orang-orang yang berbuat baik (QS. al-A'raf:56). “Tidakkah kamu perhatikan sesungguhnya Allah telah menundukkan untuk (kepentingan)mu apa yang di langit dan apa yang di bumi dan menyempurnakan untukmu nikmat-Nya lahir dan batin. Dan di antara manusia ada yang membantah tentang (keesaan) Allah tanpa ilmu pengetahuan atau petunjuk dan tanpa kitab yang memberi penerangan.” (QS. Luqman:20).

Perlu disadari bahwa misi manusia sebagai khalifah di bumi adalah menjaga dan memelihara lingkungan hidup. Rasulullah Saw dan para sahabat telah memberikan teladan pengelolaan lingkungan hidup yang mengacu kepada tauhid dan keimanan. Islam mengutamakan kebersihan sebagai standar lingkungan hidup. Standar inilah yang mempengaruhi pembangunan kota Cordoba, sebagaimana hasil penelitian dari Sir Thomas Arnold (1931) yang mengatakan bahwa kota ini memiliki tingkat peradaban tertinggi di Eropa pada masa itu. Kota dengan 70 perpustakaan yang berisi ratusan ribu koleksi buku, 900 tempat pemandian umum, serta pusatnya segala macam profesi terancang pada masa itu. Kebersihan dan keindahan kota tersebut menjadi standar pembangunan kota lain di Eropa (Fazlun, 2007).

Dengan begitu, pencapaian misi manusia sebagai khalifah cukup dilihat dari seberapa jauh tingkat kualitas lingkungan hidupnya. Kegiatan pembangunan apabila tidak memperhatikan kualitas lingkungan tentu akan mengakibatkan terganggunya keseimbangan ekosistem dan terjadinya degradasi lingkungan seperti tanah longsor, erosi, sedimentasi, penggundulan hutan, peningkatan lahan

kritis, pencemaran tanah, air dan udara, abrasi pantai, intrusi air asin, serta penurunan debit air permukaan dan air tanah (Sastrawijaya, 2009).

Antara manusia dan lingkungan hidupnya terdapat hubungan timbal balik. Manusia mempengaruhi lingkungan hidupnya dan sebaliknya manusia dipengaruhi oleh lingkungan hidupnya. Manusia ada di dalam lingkungan hidupnya dan ia tidak dapat terpisahkan (Sastrawijaya, 2009). Jika lingkungan rusak, maka manusia dalam melakukan aktivitasnya akan terganggu juga. Lingkungan hidup yang rusak adalah lingkungan yang tidak dapat lagi menjalankan fungsinya dalam mendukung kehidupan.

Dengan demikian konteks integrasi antara estimasi *ordinary cokrigin* dengan agama nyata tergambar dalam ayat berikut ini:

ظَهَرَ الْفَسَادُ فِي الْبَرِّ وَالْبَحْرِ بِمَا كَسَبَتْ أَيْدِي النَّاسِ لِيُذِيقَهُمْ بَعْضَ الَّذِي عَمِلُوا

لَعَلَّهُمْ يَرْجِعُونَ ﴿١١٠﴾

”Telah nampak kerusakan di darat dan di laut disebabkan karena perbuatan tangan manusia, supaya Allah merasakan kepada mereka sebahagian dari (akibat) perbuatan mereka, agar mereka kembali (ke jalan yang benar).”

BAB IV

PENUTUP

4.1 Kesimpulan

Kesimpulan yang dapat diambil dalam skripsi ini adalah: Estimasi $Z(u)$ pada tiap lokasi tersampel pada model *ordinary cokriging* dengan menggunakan metode *maximum likelihood estimation (MLE)*, menghasilkan estimasi penentu λ dan σ^2 untuk seluruh lokasi didapatkan parameter sebagai berikut:

$$\hat{\lambda}(u) = \left((Z(u))^T \lambda Z(u) \Sigma^{-1} \right)^{-1} (Z(u))^T Z(u) \Sigma^{-1}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} (Z(u) - \lambda Z(u))^T (Z(u) - \lambda Z(u))$$

yang bersifat, tak bias, efisien dan liner.

4.2 Saran

Dalam mengestimasi parameter *ordinary cokriging* pada skripsi ini, digunakan metode *maximum likelihood estimation*. Peneliti berharap pada penelitian selanjutnya dapat mengestimasi *ordinary cokriging* dengan metode yang lain dan menguji hipotesis dengan metode yang lain pula. Selain itu, bisa dikembangkan pada aplikasinya.

DAFTAR PUSTAKA

- Allen and Holt, Pincock. 2008. *About Kriging*. Colorado: Consultants for Mining and Financial Solutions
- Amsyari, Fuad. 1989. *Islam dalam Dimensi Pembangunan Nasional*, Surabaya: Bina Ilmu
- Anselin Luc. 2002. *Under the Hood. Issues in the Specification and Interpretation of Spatial Regression Models*. Urbana: Department of Agricultural and Consumer Economics University of Illinois
- Aziz, Abdul. 2007. *Buku Ajar Ekonometrika, Teori dan Analisis Matematis*. Uin Malang: Jurusan Matematika
- Beers and Kleijnen. 2004. *Kriging Interpolation In Simulation, Proceedings of the 2004 Winter Simulation Conference*. New Jersey: IEEE
- Bohling Geoff. 2005. *Kriging*. Kansas: Geological Survey.
- Cressie, N. 1990. *The origins of kriging*. *Math. Geol.* volume 22, hal: 239-252
- Cressie, N. 1993. *Statistics for Spatial Data, revised ed*. New York: Wiley
- Davidson and MacKinnon. 1993. *Estimation and inference in econometrics*. Inggris: Oxford University Press
- Departemen Agama. 2005. *Al-Quran dan Terjemahan*. Jakarta: Syaamil
- Fazlun, M Khalid. 2007. *Islamic Foundation for Ecology and Environmental Sciences (IFEES), Islam dan Lingkungan Hidup*. Birmingham: Green Press Network.
- Gujarati. 2007. *Dasar-dasar Ekonometri Edisi Ketiga, Jilid I dan II*. Terjemahan M. Jullius A. Jakarta: Erlangga
- Goovaerts, P. 1998. *Ordinary Cokriging Revisited*. International Assosiation for Mathematical Geology
- Greene, William.H. 2003. *Econometric Analysis, Fifth Edition*. New Jersey: Prentice Hall.
- Journel A,G, Huijbregts, CH, J. 1978. *Minning Geostatistics*. London: Akademic Press

- Largueche, F.Z.B. 2006. *Estimating Soil Contamination with Kriging Interpolation Method American Journal of Applied Sciences*: Vol.3, No. 6. Hal:1894-1898.
- LeSage, J.P. 2004. *Maximum Likelihood Estimation of Spatial Regression Models*, <http://www4.fe.uc.pt/spatial/doc/lecture1.pdf>, tanggal akses : 21 Juli 2010
- Srivastava, RM and Isaaks. 1990. *An introduction to applied geostatistics*. New York: Oxford University Press
- Stein, Michael. 1999. *Interpolation of Spatial Data, Some Theory for Kriging*. New York: Springer
- Sastrawijaya. 2009. *Program Studi Ilmu Lingkungan*. Jakarta: Gramedia Pustaka
- Shihab, Quraish. 1996. *Membumikan Al-Quran Fungsi dan Peran Wahyu dalam Kehidupan Masyarakat*. Jakarta: Penerbit Mizana
- Suhartono, Suparlan. 2005. *Sejarah Pemikiran Filsafat Modern*. Yogyakarta: Ar-Ruzz Media
- Tadjoeddin, Ramzi. 1993. *Permasalahan Abad XXI: Sebuah Agenda, Kumpulan Karangan*. Yogyakarta: Sippres
- Tiryana, Tatang. 2007. *Pendugaan Simpanan Karbon Hutan Tanaman Mangium, dengan Pendekatan Geostatistika*. Bogor: Fakultas Kehutanan IPB.
- Walpole, Ronal & Meyes, Raymond. 1995. *Ilmu Peluang dan Statistika untuk Insinyur dan Ilmuan*. Bandung: ITB



**KEMENTERIAN AGAMA RI
UNIVERSITAS ISLAM NEGERI (UIN)
MAULANA MALIK IBRAHIM MALANG
FAKULTAS SAINS & TEKNOLOGI
Jl. Gajayana No. 50 Dinoyo Malang (0341) 551354 Fax. (0341)
572533**

BUKTI KONSULTASI SKRIPSI

Nama : Abdul Kholiq
NIM : 06510065
Fakultas/ Jurusan : Sains dan Teknologi/ Matematika
Judul Skripsi : Estimasi Ordinary Cokriging dengan Metode
Maximum Likelihood Estimation
Pembimbing I : Dr. Sri Harini, M.Si
Pembimbing II : Ach. Nashichuddin, MA

No	Tanggal	HAL	Tanda Tangan	
1	12 Mei 2011	Konsultasi Bab I, Bab II	1.	
2	18 Nopember 2011	Konsultasi Kajian Agama		2.
3	4 Nopember 2012	Revisi Bab I, Bab II	3.	
4	2 Desember 2012	Konsultasi Kajian Agama		4.
5	6 Desember 2012	ACC Bab I, Bab II	5.	
6	9 Desember 2012	Revisi Kajian Agama		6.
7	20 Desember 2012	Revisi Bab I, Bab II	7.	
8	6 Januari 2013	Konsultasi Bab II, Bab III		8.
9	17 Januari 2013	ACC Kajian Agama	9.	
10	15 Januari 2013	Konsultasi Bab I, II dan III		10.
11	2 Februari 2013	Konsultasi Keseluruhan	11.	
12	13 Februari 2013	Revisi Keseluruhan		12.
13	14 Januari 2013	ACC Keseluruhan	13.	

Malang, 14 Februari 2013

Mengetahui,
Ketua Jurusan Matematika,

Abdussakir, M.Pd
NIP. 19751006 200312 1001