PEMODELAN GEOSTATISTIK

Dr. Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, M.T

Dr. Ir. Muhammad Burhannudinnur, M.Sc



Hak Cipta dilindungi oleh Undang-Undang.

Dilarang mengutip atau memperbanyak sebagian maupun keseluruhan isi buku ini dalam bentuk apa pun, tanpa izin tertulis dari penerbit.

Judul Buku

: Buku Aiar : Pemodelan Geostatistik

Penulis

: Dr. Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, M.T

Dr. Ir. Muhammad Burhannudinnur, M.Sc

Diterbitkan oleh : Penerbit Universitas Trisakti. Jakarta

Cetakan Pertama: Februari 2020

ISBN

: 978-602-0750-18-7

Sanksi Pelanggaran:

Pasal 72 Undang-Undang No. 19 Tahun 2002 Tentang Hak Cipta

- 1. Barang siapa dengan sengaja dan tanpa hak melakukan perbuatan sebagaimana dimaksud dalam Pasal 2 ayat (1) atau Pasal 49 ayat (1) dan ayat (2) dipidana dengan pidana penjara masing-masing paling singkat 1 (satu) bulan dan atau denda paling sedikit Rp 1.000.000,- (satu juta rupiah) atau penjara paling lama 7 (tujuh) tahun dan atau denda paling banyak Rp. 5.000.000.000,- (lima miliar rupiah).
- 2. Barang siapa dengan sengaja menyiarkan, memamerkan, mengedarkan atau menjual kepada umum suatu ciptaan atau barang hasil pelanggaran Hak Cipta atau Hak terkait sebagaimana dimaksud dalam ayat (1), dipidana penjara paling lama 5 (lima) tahun dan atau denda paling banyak Rp 500.000.000,- (lima ratus juta rupiah).

BUKU AJAR

PEMODELAN GEOSTATISTIK

Disusun oleh:

Dr. Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, M.T Dr. Ir. Muhammad Burhannudinnur, M.Sc

BUKU AJAR PEMODELAN GEOSTATISTIK

Dr. Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, M.T Dr. Ir. Muhammad Burhannudinnur, M.Sc

Penerbit Universitas Trisakti

Anggota Ikatan Penerbit Indonesia (IKAPI)

Tanda Anggota No. 134/DKI/99

Jl. Kyai Tapa No. 1 Grogol

Jakarta 1140

Cetakan Pertama Februari 2020

Buku Ajar : Pemodelan Geostatistik/

Dr. Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, M.T, Dr. Ir. Muhammad

Burhanudinnur, M.Sc --

Jakarta: Penerbit Universitas Trisakti, 2020.

xxx, 206 hlm.; 15,5 x 23 cm. ISBN : 978-602-0750-18-7

PRAKATA

Mata kuliah Pemodelan Geostatistik merupakan mata kuliah wajib pada Prodi Teknik Geologi, Fakultas Teknologi Kebumian dan Energi, Universitas Trisakti. Sebagaimana kita tahu bahwa pemodelan merupakan suatu metode yang berperan penting di dalam menjelaskan bagaimana penyebaran dari suatu sifat fisik batuan, seluruh aspek kajian geologi kini tidak terlepas dari pemodelan secara 1D, 2D atau 3D bahkan kini pemodelan secara time lapse (4D). Kebutuhan akan pemodelan semakin meningkat seiring dengan perkembangan penelitian hubungan antara sifat fisik batuan. Metode ini berkembang secara cepat didukung oleh kemajuan teknologi di bidang komputasi. Kemampuan prosesor komputer untuk mengolah volume data matriks semakin cepat, semakin besar serta semakin presisi.

Adapun materi yang tercakup dalam pembahasan, dimulai dari pemahaman dasar pemodelan geostatistik, sebaran data, probabilitas dan distribusi normal, analisis *univariate*, analisis *bivariate*, medan variabel spasial, model prediksi spasial mekanik, model prediksi spasial statistik, variogram dan *kriging*. Sebagai tambahan untuk mempermudah pembacaan persamaan matematika, disajikan pula notasi operasi matematika pada bagian awal. Tak kalah pentingnya, dalam pelaksanaannya kuliah ini juga menggunakan perangkat lunak S-GeMS, yakni suatu perangkat lunak *open source* dari *Stanford University*, agar mahasiswa bisa mempraktikkan secara langsung baik dengan menggunakan data tutorial maupun data sendiri. Untuk itu pada bagian akhir dari buku ini disertakan panduan singkat penggunaannya.

Buku Ajar : Pemodelan Geostatistik

Akhir kata, kami ucapkan terimakasih kepada Dekan FTKE Dr. Ir. Afiat Anugrahadi, M.S., Wakil Dekan I Dr. Ir. Fajar Hendrasto, Dip. Geoth. Tech., M.T., Ketua Prodi Teknik Geologi Dr. Ir. Arista Muhartanto, M.T., KMK Geofisika Dr. Ir. Hidartan, M.T., team reviewer yang terdiri dari Dr. Ir. Chairul Nas, M.T., dan Dr. Suryo Prakoso, M.T., serta Ibu Yuniar Susanti, S.T. yang telah berkenan membantu administrasi pada saat *review* berlangsung.

Jakarta, 3 November 2018

Dr.Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, MT Dr.Ir. Muhammad Burhannudinnur, M.Sc

DAFTAR ISI

PRAKAT	A	٠.٧
DAFTAR	ISI	vii
DAFTAR	GAMBAR DAN SUMBERNYA	.xi
DAFTAR	TABEL	νii
NOTASI	OPERASI MATEMATIKA	xix
BAB I	MENGAPA BELAJAR PEMODELAN GEOSTATISTIK?	. 1
	A. Pentingnya Mempelajari Pemodelan Geostatistik	1
	B. Prediksi Geostatistik	
	C. Geostatistik versus Interpolasi	7
	D. Keterbatasan	10
	RANGKUMAN	11
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	
	BAHAN DISKUSI	12
	PUSTAKA	12
BAB II	SEBARAN DATA	
4	A. Pengertian Data	15
	B. Pembuatan Histogram	16
	C. Evaluasi Histogram	23
	RANGKUMAN	26
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	
	BAHAN DISKUSI	
	PUSTAKA	

BAB III	DISTRIBUSI NORMAL	29
	A. Motivasi	29
	B. Distribusi Normal Standar	
	C. Perkiraan Normal terhadap Binomial	
	RANGKUMAN	
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	., 39
	BAHAN DISKUSI	39
	PUSTAKA	
	PUSTAKA	
BAB IV	ANALISIS UNIVARIATE	41
DADIV	A. Nomenklatur dan Notasi	
	B. Variabel Acak Univariate	
	RANGKUMAN	49
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	49
	BAHAN DISKUSI	49
	PUSTAKA	
	PUSIARA	,,,,,,,
BAB V	ANALISIS BIVARIATE	51
	A. Variabel Acak Bivariate	51
	B. Aritmatika Bivariate	54
	RANGKUMAN	
_	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	56
_	BAHAN DISKUSI	
	PUSTAKA	
BAB VI	MEDAN VARIABEL SPASIAL	59
	A. Variabel Lingkungan	
	B. Aspek-aspek Keragaman Variabel	65
	C. Model Prediksi Spasial	74

	RANGKUMAN	
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	79
	BAHAN DISKUSI	79
	PUSTAKA	
BAB VII	MODEL PREDIKSI SPASIAL MEKANIK	8
	A. Interpolasi Jarak Terbalik	82
	B. Regresi Koordinat	
	C. Spline	84
	RANGKUMAN	86
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	87
	BAHAN DISKUSI	87
	PUSTAKA	87
BAB VII	I MODEL PREDIKSI SPASIAL STATISTIK	89
	A. Kriging	89
	B. Korelasi Lingkungan	100
	C. Prediksi dari Peta Poligon	107
	D. Model Hybrid	
	RANGKUMAN	
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	110
	BAHAN DISKUSI	110
	PUSTAKA	11′
BAB IX	VARIOGRAM	., 113
	A.Properti Matematika	
	B.Regularisasi dan Efek Nugget	
	C.Model Variogram	
	D.Contoh Kasus	

	RANGKUMAN	128
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	129
	BAHAN DISKUSI	129
	PUSTAKA	
BAB X	KRIGING	131
	A. Definisi	
	B. Notasi	
	C. Kriging dengan Mean Diketahui	
	D. Kriging dengan Mean Tidak Diketahui	
	RANGKUMAN	
	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	
	BAHAN DISKUSI	
	PUSTAKA	
DAD VI	UJI PARAMETER ORDINARY KRIGING	1 <i>4</i> 5
BAB XI		
	A. Persiapan	
	B. Hasil Analisis Variogram	150
	C. Kriging dengan Variasi Range	150
	D. Kesimpulan	179
	RANGKUMAN	
•	UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	180
	BAHAN DISKUSI	
	PUSTAKA	180
PETUNJ	UK SINGKAT PENGGUNAAN	
PERAN	GKAT LUNAK S-GeMS	181
BIODAT	A PENULIS	205

DAFTAR GAMBAR DAN SUMBERNYA

Gambar 1	Alur kerja estimasi geostatistik (Zhang, 2011)	4	
Gambar 2	Alur kerja simulasi geostatistik (Zhang, 2011)	5	
Gambar 3	Alur kerja berdasarkan realisasi yang dihasilkan		
	oleh simulasi geostatistik (Zhang, 2011)	6	
Gambar 4	Estimasi permeabilitas yang tidak diketahui Z0		
•	berdasarkan pada serangkaian nilai permeabilitas		
	yang diketahui pada n lokasi (Zhang, 2011)	8	
Gambar 5	Estimasi Z0 yang tidak diketahui yang diberi-		
	kan oleh 7 nilai yang diketahui. Angka dalam		
	kurung adalah bobot yang ditetapkan ke nilai		
	yang diketahui berdasarkan jarak terbalik (Zhang,		
	2011)	9	
Gambar 6	Histogram	22	
Gambar 7	Pola umum histogram	23	
Gambar 8	Kurva distribusi normal	30	
Gambar 9	Probabilitas nilai dalam kawasan distribusi normal	33	
Gambar 10	Probabilitas nilai $Pz \ge a$	33	
Gambar 11	Probabilitas nilai $Pa \le z \le b$	34	
Gambar 12	Hubungan antara distribusi binomial dan		
	perkiraan distribusi normal	38	
Gambar 13	Distribusi diskrit (Zhang, 2011)	43	
Gambar 14	Distribusi kontinu (Zhang, 2011)	46	
Gambar 15	Contoh korelasi positif: plot sebaran tinggi dan		
	berat untuk kelas sekolah menengah pertama		
	(Zhang, 2011)	52	

Gambar 16	Contoh pencuplikan variabel secara teratur di seluruh area yang diminati (setiap grid node) (Hengl, 2009)
Gambar 17	Prediksi spasial adalah proses memperkirakan
	nilai properti (kuantitatif) di lokasi yang tidak
	dikunjungi dalam area yang dicakup oleh
	pengamatan yang ada: (a) skema dalam ruang
	horizontal, (b) nilai beberapa variabel target
	dalam satu dimensiruang (Hengl, 2009)74
Gambar 18	Prediksi spasial menyiratkan aplikasi prediksi
	algoritma ke jaringan node array (prediksi titik spasial).
	Hasilnya kemudian ditampilkan menggunakan
	peta raster (Hengl, 2009)75
Gambar 19	Langkah-langkah pemodelan variogram: (a) lokasi
	pengambilan sampel (155) dan nilai yang diukur
	dari variabel target, (b)awan variogram yang
	memperlihatkan semivarian untuk semua pasangan
•	(variabel log-transformed), (c) semivarian yang
	digabungkan dengan lag sekitar 100 m, dan (d)
	model variogram akhir dipasang menggunakan
	pengaturan default di gstat (Hengl, 2009)92
Gambar-20	Beberapa konsep dasar tentang variograms: (a)
•	perbedaan antara semivarian dan kovarian; (B)
	dalam geostatistik penting untuk membedakan
	antara variasi sill (C0 + C1) dan parameter sill
	(C1) dan antara parameter range (R) dan range
	praktis; (c) variogram yang tidak menunjukkan
	korelasi spasial dapat ditentukan oleh parameter
	tunggal (C0); (D) variogram tak terbatas
	(Hengl, 2009)94

Gambar 21	Rentang elips untuk model anisotropik (Hengl, 2009)	97
Gambar 22	Variogram pada masing-masing orientasi anisotropic (Hengl, 2009)	98
Gambar 23	Model variogram dengan sill unit dan parameter skala-1: (a) spherical; (B) cubic; (c) exponential; (d) Gaussian; (e) generalized Cauchy (Chiles and	
	Delfiner, 1999) 1	
	Nilai properti pada kasus 1D 1	
	Nilai properti pada kasus 2D 1	25
Gambar 26	Nilai properti pada kasus 2D dengan pola non-gridding	26
Gambar 27	Sebaran data porositas dengan pola non-	20
	gridding1	46
Gambar 28	Histogram properti porositas pada Zone A 1	47
Gambar 29	Beberapa kurva variogram variasi azimuth properti	
	porositas pada Zone A 1	48
Gambar 30	Histogram estimasi range 100 meter porositas pada Zone A	50
Gambar 31	Histogram sebaran variance estimasi range 100	
	meter porositas pada Zone A 1	51
Gambar 32	Model sebaran variance estimasi range 100 meter porositas pada Zone A 1	52
Gambar 33	Model estimasi range 100 meter porositas pada	<i></i>
	Zone A1	53
Gambar 34	Histogram estimasi range 500 meter porositas	
	pada Zone A 1	53
Gambar 35	Histogram sebaran variance estimasi range 500 meter porositas pada Zone A	5 Λ
	meter porositas pada zone A	J4

Buku Ajar : Pemodelan Geostatistik

Gambar 36	Model sebaran variance estimasi range 500 meter	
	porositas pada Zone A	1 5 5
Gambar 37	Model estimasi range 500 meter porositas pada Zone A	
Gambar 38	Histogram estimasi range 1000 meter porositas	
	pada Zone A	156 ⁻
Gambar 39	Histogram sebaran variance estimasi range 1000 meter porositas pada Zone A	
Gambar 40	Model sebaran variance estimasi range 1000	
	meter porositas pada Zone A	158
Gambar 41	Model estimasi range 1000 meter porositas pada	450
	Zone A	. 158
Gambar 42	Histogram estimasi range 2000 meter porositas	150
	pada Zone A	. 159
Gambar 43	Histogram sebaran variance estimasi range 2000	160
	meter porositas pada Zone A	. 160
Gambar 44	Model sebaran variance estimasi range 2000	160
	meter porositas pada Zone A	. 100
Gambar 45	Model estimasi range 2000 meter porositas pada	161
	Zone A	. 101
Gambar 46	Histogram estimasi range 3000 meter porositas	161
•	pada Zone A	. 101
Gambar 47	Histogram sebaran variance estimasi range 3000	460
	meter porositas pada Zone A	. 162
Gambar 48	Model sebaran variance estimasi range 3000	
	meter porositas pada Zone A	103
Gambar 49	Model estimasi range 3000 meter porositas pada	161
	Zone A	104
Gambar 50	Histogram estimasi range 4000 meter porositas pada Zone A	
	paua zone A	

Gambar 51	Histogram sebaran variance estimasi range 4000	
	meter porositas pada Zone A	165
Gambar 52	Model sebaran variance estimasi range 4000	
	meter porositas pada Zone A	166
Gambar 53	Model estimasi range 4000 meter porositas pada	
	Zone A	166
Gambar 54	Histogram estimasi range 5500 meter porositas	
	pada Zone A	167
Gambar 55	Histogram sebaran variance estimasi range 5500	
	meter porositas pada Zone A	168
Gambar 56	Model sebaran variance estimasi range 5500	
	meter porositas pada Zone A	169
Gambar 57	Model estimasi range 5500 meter porositas pada	
	Zone A	169
Gambar 58	Histogram estimasi range 6500 meter porositas	
	pada Zone A	170
Gambar 59	Histogram sebaran variance estimasi range 6500	
	meter porositas pada Zone A	171
Gambar 60	Model sebaran variance estimasi range 6500	
	meter porositas pada Zone A	172
Gambar 61	Model estimasi range 6500 meter porositas pada	
	Zone A	172
Gambar 62	Histogram estimasi range 7500 meter porositas	
	pada Zone A	173
Gambar 63	Histogram sebaran variance estimasi range 7500	
	meter porositas pada Zone A	174
Gambar 64	Model sebaran variance estimasi range 7500	
	meter porositas pada Zone A	175
Gambar 65	Model estimasi range 7500 meter porositas pada	
	Zone A	175

Buku Ajar : Pemodelan Geostatistik

Gambar 66	Histogram estimasi range 10000 meter porositas	
	pada Zone A	176
Gambar 67	Histogram sebaran variance estimasi range 10000	
	meter porositas pada Zone A	177
Gambar 68	Model sebaran variance estimasi range 10000	*
	meter porositas pada Zone A	178
Gambar 69	Model estimasi range 10000 meter porositas pada	
	Zone A	178

DAFTAR TABEL

Tabel 1	Data pengukuran ketebalan lapisan (meter) yang	
	diukur pada setiap lokasi satu pengukuran	18
Tabel 2	Penentuan jumlah klas interval untuk pembuatan	
	histogram	19
Tabel 3	Penentuan interval dan masing-masing nilai tengah	
	pada kasus di atas	20
Tabel 4	Penentuan frekwensi atau jumlah populasi dalam	
	interval	21
Tabel 5	Penentuan nilai probabilitas Z dalam distribusi	
	normal	36
Tabel 6	Distribusi nilai mahasiswa untuk penghitungan	
	probabilitas	44
Tabel 7	Ketebalan akuifer (m) sepanjang jarak (m) secara	
	grid	46
Tabel 8	Beberapa variabel lingkungan umum yang menarik	
	bagi pengambilan keputusan dan sifat-sifatnya	
	(Hengl, 2009)	62
Tabel 9	Koordinat pada kasus non gridding	
	Penghitungan jarak Euclidean dan kuadrat beda	
: • •	nilai	127
Tabel 11	Struktur utama dari linear kriging	

NOTASI OPERASI MATEMATIKA

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
	kesamaan atau sama dengan	x = y berarti x dan y mewakili hal atau nilai yang sama.	1 + 1 = 2
#	ketidaksamaan atau tidak sama dengan	x ≠ y berarti x dan y tidak mewakili hal atau nilai yang sama.	1 ≠ 2
	ketidaksamaan	x < y berarti x lebih kecil	_
< >	lebih kecil dari; lebih besar dari	dari y x > y berarti x lebih besar dari y	3 < 4 5 > 4
∠ ≥	ketidaksamaan bersyarat lebih kecil dari atau sama	x≤y berarti x lebih kecil dari atau sama dengan y	3 ≤ 4 atau 5 ≤ 5 5 ≥ 4 atau 5 ≥ 5
2	dengan; lebih besar dari atau sama dengan	x≥y berarti x lebih besar dari atau sama dengan y	
	aritmatika tambah	4 + 6 berarti jumlah antara 4 dan 6	2 + 7 = 9
	teori himpunan		$A_1 = \{1, 2, 3, 4\} \land$
+	Pemisahan kesatuan	$A_1 + A_2$ berarti pemisahan kesatuan antara himpunan A_1 dan A_2	$A_2 = \{2,4,5,7\} \Rightarrow$ $A_1 + A_2 = \{(1,1),$ (2,1), (3,1), (4,1), (2,2), (4,2), (5,2), $(7,2)\}$

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
	aritmatika kurang	9 – 4 berarti 9 dikurangi 4.	8 – 3 = 5
	aritmatika negatif	-3 berarti negatif dari angka 3.	- (- 5) = 5
	Melengkapi teori himpunan kurang; tanpa	A – B berarti himpunan berisi semua elemen dari A tanpa elemen dari B	{1,2,4} - {1,3,4} = {2}
and the state of t	aritmatika kali	3 × 4 berarti perkalian dari 3 dan 4	7 × 8 = 56
×	teori himpunan	X×Y berarti himpunan semua pasangan ber- urutan dengan elemen pertama dari setiap pas- angan yang dipilih dari X dan elemen kedua yang dipilih dari Y	$\{1,2\} \times \{3,4\}$ = $\{(1,3),$ (1,4),(2,3), $(2,4)\}$
	aljabar vektor	u × v berarti hasil <i>cross</i> dari vektor u dan v	$(1,2,5) \times$ (3,4,-1) = (-22, 16, -2)
÷	aritmatika bagi	6 ÷ 3 atau 6/3 berarti 6 dibagi 3.	2 ÷ 4 = 0,5 12/4 = 3

	Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
I		bilangan real	√x berarti bilangan	
		akar kuadrat	positif yang kuadratnya <i>x</i> .	√4 = 2
	$\sqrt{}$	Bilangan kompleks	Jika $z = r \exp(i\varphi)$ dinyatakan dalam	
		the complex square root of; square root	koordinat kutub dengan -π < ϕ ≤ π , maka \sqrt{z} = \sqrt{r} exp($i\phi$ /2).	√(-1) = i
		Bilangan absolut	x berarti means jarak dalam garis nyata (atau bidang kompleks) antara x dan nol	3 = 3, -5 = 5 i = 1, 3+4i = 5
	1	combinatorics	n! adalah hasil perkalian	$4! = 1 \times 2 \times 3$
ı		faktorial	dari 1×2××n.	× 4 = 24
	~	statistik	X ~ D, berarti variabel	$X \sim N(0, 1),$
		distribusi probabilitas	acak X memiliki distribusi probabilitas D	standard normal distribution

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
$\Rightarrow \rightarrow \cap$	logika proporsional Menyiratkan; jika dan kemudian	A ⇒ B berarti jika A benar maka B juga benar; jika A salah maka tidak ada yang dikatakan tentang B → dapat berarti sama dengan ⇒, atau mungkin memiliki arti untuk fungsi yang diberikan di bawah ini ⊃ dapat berarti sama dengan ⇒, atau mungkin memiliki arti untuk superset yang diberikan	$x = 2 \Rightarrow x^2 =$ 4 adalah benar tetapi $x^2 = 4 \Rightarrow$ $x = 2$ umumn- ya tidak benar (karena x dapat -2).
\$ \$ Г ~	logika proporsional Jika dan hanya jika logika proporsioanal	A ⇔ B berarti A adalah benar jika B adalah salah jika B adalah salah. Per nyataan ¬A adalah benar jika dan hanya jika A adalah salah. Garis miring yang ditempatkan melalui operator lain sama dengan «¬» yang ditempatkan di depan	$x+5=y+2 \Leftrightarrow x+3=y$ $\neg(\neg A) \Leftrightarrow A$ $x \neq y \Leftrightarrow \neg(x=y)$

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
^	logika proposional, teori kisi dan	Pernyataan A A B adalah benar jika A dan B adalah benar keduanya;meskipun ini salah	n < 4 ∧ n > 2 ⇔ n = 3 ketika n adalah bilangan natural e yang besarnya adalah 2.71828 1828459 yang merupakan bilangan irasional
V	logika proporsional, teori kisi atau	Pernyataan A v B adalah benar jika A atau B (ataupun keduanya) adalah benar; jika keduanya salah, maka pernyataan ini salah	n≥4 ∨ n≤ 2 ⇔ n≠3 ketika n adalah bilangan natural ang besarnya adalah 2.71828 1828459 yang merupakan bilangan irasional

xxii

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
\bigoplus_{\geq}	Logika proporsional, aljabar Boolean xor	Pernyataan A ⊕ B adalah benar baik ketika A atau B, tetapi bukan keduanya adalah benar. A ⊻ B berarti sama dengan pernyataan	(¬A) ⊕ A adalah selalu benar, A ⊕ A adalah selalu salah
A	logika predikat untuk semua, untuk beberapa, untuk masing-masing	tersebut. ∀ x: P(x) berarti P(x) adalah benar untuk semua x.	∀ n ∈ N: n² ≥ n.
3	logika predikat di sana ada	3 x: P(x) berarti setidaknya ada satu x sehingga P (x) benar	∃ n ∈ N: n adalah bilangan genap
3!	logika predikat ada persis satu	3! x: P(x) berarti ada persis satu x sehingga P (x) benar	∃! n ∈ N: n + 5 = 2n.
:=	definisi didefinisikan sebagai dimana saja	x := y or x ≡ y berarti x didefinisikan sebagai nama lain untuk y (tetapi perhatikan bahwa ≡ juga dapat berarti hal-hal lain, seperti kongruensi) P:⇔ Q berarti P didefinisikan secara logis setara dengan Q	cosh $x :=$ $(1/2)(\exp x +$ $\exp (-x))$ A XOR $B :\Leftrightarrow$ $(A \lor B) \land$ $\neg (A \land B)$

	Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
	{,}	teori himpunan himpunan dari	{a,b,c} berarti himpunan dari a, b, and c.	N = {0,1,2,}
ſ		teori himpunan	$\{x: P(x)\}$ berarti	
	<pre>{:} { }</pre>	himpunan sedemikian rupa sehingga	himpunan semua <i>x</i> sehingga <i>P (x)</i> yang benar. { <i>x</i> <i>P (x)</i> } sama dengan { <i>x: P (x)</i> }	$\{n \in \mathbb{N} : \\ n^2 < 20\} = \\ \{0,1,2,3,4\}$
	<i>d</i>	teori himpunan	Ø berarti himpunan yang	
	Ø {}	himpunan kosong	tidak memiliki elemen. {} juga berarti hal yang sama.	$\{n \in \mathbb{N} : 1 < n^2 < 4\} = \emptyset$
Ī		teori himpunan		
	\in	adalah anggota himpunan dari	$a \in S$ berarti a adalah anggota dari himpunan	(1/2) ⁻¹ ∈ N
	€	adalah bukan anggota	<i>S; a ∉ S</i> berarti a bukan anggota <i>S</i>	2 ⁻¹ ∉ N
ŀ		himpunan dari	51	
	U U	teori himpunan sub-himpunan	$A \subseteq B$ berarti setiap anggota dari A adalah juga anggota dari B . $A \subset B$ berarti $A \subseteq B$ tetapi $A \neq B$.	$A \cap B \subseteq A$; $Q \subset R$
		teori himpunan	$A \supseteq B$ berarti setiap	
	U U	super himpunan	anggota dari B adalah juga anggota A . $A \supset B$ berarti $A \supseteq B$ tetapi $A \neq B$.	<i>A</i> ∪ <i>B</i> ⊇ <i>B</i> ; R ⊃ Q

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
U	kesatuan dari himpunan dan	A U B berarti himpunan yang berisi semua elemen dari A dan juga semua yang dari B, tidak ada yang lain	A⊆B ⇔ A∪ B=B
Λ	teori himpunan irisan	A∩B berarti himpunan yang berisi semua elemen yang memiliki kesamaan A dan B	${x \in R : x^2 = 1} \cap N = {1}$
\	teori himpunan minus; tanpa	A\B berarti himpunan yang berisi semua elemen A yang tidak dalam B	{1,2,3,4} \ {3,4,5,6} = {1,2}
	teori himpunan dari	f(x) berarti nilai fungsi f dari anggota x.	Jika $f(x) := x^2$, maka $f(3) = 3^2 = 9$.
()	umum pengelompokan yang diutamakan	Perintah lakukan operasi di dalam tanda kurung terlebih dahulu	(8/4)/2 = 2/2 = 1, tetapi 8/ (4/2) = 8/2 = 4.
f:X →Y	teori himpunan dari untuk	$f: X \rightarrow Y$ berarti fungsi f memetakan himpunan X ke dalam himpunan Y .	Katakan $f: Z \rightarrow$ N didefinisikan $f(x) = x^2$.

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
0	teori himpunan tersusun atas	fog adalah suatu fungsi sehingga (fog)(x) = f(g(x)).	if $f(x) = 2x$, dan g(x) = x + 3, sehingga (fog)(x) = 2(x + 3)
N N	bilangan natural	N berarti himpunan {0,1,2,3,}, tetapi perhatikan konsep bilangan natural untuk konvensi yang berbeda	{ a : a ∈ Z} = N
Z	bilangan integer Z	Z berarti {,–3,–2,–1,0,1,2,3,}.	{a: a ∈ N} = Z
Q Q	bilangan rasional Q	Q berarti $\{p/q : p,q \in \mathbb{Z}, q \neq 0\}$	3.14 ∈ Q π ∉ Q
R R	bilangan real R	R berarti { $\lim_{n\to\infty} a_n$: $\forall n \in \mathbb{N}: a_n \in \mathbb{Q}$, batasan yang ada}.	π ∈ R √(–1) ∉ R
C	bilangan kompleks C	C bilangan kompleks $\{a + bi : a, b \in R\}.$	<i>i</i> = √(−1) ∈ C

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
∞	bilangan tak terhingga infinity	∞ adalah elemen dari garis bilangan yang dikembangkan yang lebih besar dari semua bilangan real	$\lim_{x\to 0} 1/ x = \infty$
π	geometri euclidean pi	π berarti perbandingan (rasio) antara keliling lingkaran dengan diameternya.	A = πr² adalah luas lingkaran dengan jari-jari (radius) r
	aljabar linier panjang dari vektor	x adalah panjang dari anggota x dari sebuah vektor	x+y ≤ x + y
Σ	aritmatika jumlah dari ke .	$\sum_{k=1}^{n} a_k \text{ berarti } a_1 + a_2 + \dots + a_n.$	$\sum_{k=1}^{4} k^2 = 1^2 + 2^2 + 3^2 + 4^2 = 1 + 4 + 9 + 16 = 30$
П	aritmatika produk dari ke	$\prod_{k=1}^{n} a_k$ berarti $a_1 a_2 \cdots a_n$.	$\prod_{k=1}^{4} (k+2) = (1 + 2)(2+2)(3+2)$ $(4+2) = 3 \times 4 \times$ $5 \times 6 = 360$
	teori himpunan produk Cartesian	$\prod_{i=0}^{n} Y_i$ berarti himpunan dari semua (n+1)- $(y_0,,y_n)$.	$\prod_{n=1}^{3} R = R^n$
•	kalkulus turunan dari	f (x) turunan dari fungsi fpada titikt x, misalnya kemiringan dari suatu nilai tangent.	If $f(x) = x^2$, sehingga $f(x) = 2x$

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
	kalkulus integral tanpa batasan	$\int f(x) dx$ berarti sebuah fungsi yang turunannya adalah f .	$\int x^2 dx = x^3/3 + C$
ſ	kalkulus integral dengan batasan antara dan	$\int_a^b f(x) dx$ berarti suatu daerah bertanda pada sumbu x dan merupakan grafis dari fungsi f antara $x = a$ dan $x = b$.	$\int_0^b x^2 dx = b^3/3;$
∇	kalkulus del, nabla, gradien dari	$\nabla f(x_1,, x_n)$ adalah vektor turunan parsial ($df / dx_1,, df / dx_n$).	If $f(x,y,z) =$ $3xy + z^2$ maka $\nabla f = (3y, 3x, 2z)$
	kalkulus	dengan $f(x_1,, x_n)$,	
∂	Turunan parsial	∂f/∂x, turunan dari fungsi f yang meliputi x, dengan semua variabel yang terjaga konstan	If $f(x,y) = x^2y$, maka $\partial f/\partial x =$ 2xy
* *	topologi		$\partial \{x : x \le 2\} = \{x : x = 2\}$
	batas dari	<i>aM</i> berarti batas dari <i>M</i>	
	geometri	v L v borarti, v togak	jika <i>l⊥m</i> dan
L	tegak lurus terhadap	x⊥y berarti x tegak Iurus terhadap y	<i>m</i> ⊥n maka <i>l</i> n.
	teori kisi	$x = \bot$ berarti x adalah	
	anggota bagian bawah	anggota bernilai paling rendah	$Ax: X \lor T = T$

Buku Aiar: Pemodelan Geostatistik

Simbol	Kategori	Penjelasan	Contoh
=	teori model mencakup	A ⊨ B berarti kalimat A mencakup kalimat B, yaitu setiap model di mana A benar, B juga benar	<i>A</i> ⊧ <i>A</i> ∨ ¬ <i>A</i>
-	logika proporsional, logika predikat menyimpulkan atau berasal dari	x ⊢ y berarti y berasal dari x.	$A \to B \vdash \neg B \to \neg A$
V	teori kelompok anggota normal	N	Z(G) ¬ G
/,	teori kelompok mod	<i>G/H</i> berarti hasil bagi dari grup <i>G modulo</i> subkelompoknya <i>H</i>	{0, a, 2a, b, b+a, b+2a} / {0, b} = {{0, b}, {a, b+a}, {2a, b+2a}}
. ≈	teori kelompok isomorfik	G≈ H berarti kelompok G adalah isomorfik kelompok H	Q / {1, -1} ≈ V, di mana Q adalah kelompok angka empat dan V adalah kelompok empat Klein.

BAB IMENGAPA BELAJAR PEMODELAN GEOSTATISTIK?

Capaian Pembelajaran :

Mahasiswa dapat memahami definisi dan ruang lingkup geostatistik serta keterbatasan daripada pembelajaran geostatistik.

Deskripsi:

Dalam bab ini mahasiswa akan diajak untuk memahami pengertian geostatistik dan perbedaannya dengan statistik klasik, ruang lingkup geostatistik serta keterbatasannya.

A. Pentingnya Mempelajari Pemodelan Geostatistik

Statistik klasik umumnya ditujukan untuk analisis dan interpretasi ketidakpastian yang disebabkan oleh pengambilan sampel yang terbatas dari properti yang diteliti. Namun menyimpang dari statistik klasik, pada geostatistik tidak ada ikatan dengan model distribusi populasi yang diasumsikan, misalnya, semua sampel dari suatu populasi secara normal terdistribusi serta independen satu sama lain, melainkan sebagian besar data ilmu kebumian (misalnya, sifat fisik batuan atau konsentrasi kontaminan) sering tidak memenuhi asumsi tersebut karena distribusinya dapat sangat pencong (highly skewed) dan/atau memiliki korelasi spasial (yaitu, nilai data dari lokasi yang berdekatan cenderung bermiripan dibandingkan nilai data dari lokasi yang berjauhan). Bagi kebanyakan ahli geologi, fakta bahwa sampel dengan jarak dekat cenderung serupa tidak mengherankan karena sampel tersebut bisa jadi dipengaruhi oleh proses transportasi atau pengendapan fisik dan kimia yang serupa.

Bila disebandingkan dengan statistik klasik yang bertujuan menguji distribusi statistik dari sekumpulan data sampel, maka geostatistik menggabungkan distribusi statistik dari data sampel dan korelasi spasial di antara data sampel. Karena perbedaan ini, banyak masalah ilmu kebumian lebih efektif ditangani dengan menggunakan metode geostatistik. Sebagaimana dinyatakan oleh Marc Cromer (dalam Geostatistics for Environmental and Geotechnical Applications. 1996, ASTM International, diedit oleh Rouhani et al.) bahwa metode geostatistik menyediakan perangkat untuk menangkap, melalui pemeriksaan yang ketat, informasi deskriptif tentang fenomena dari kerapatan data, seringnya data yang bias, sebab seringkali data sampel mahal biayanya. Pemeriksaan lanjutan dan ketelitian kuantitatif dari prosedur, menyediakan wahana untuk mengintegrasikan pemahaman kualitatif dan kuantitatif, dengan membiarkan data berbicara sendiri. Akibatnya, proses akan menghasilkan interpretasi yang dianggap paling masuk akal, lalu disertai dengan pemeriksaan dari data dalam menanggapi interpretasi yang tidak sesuai. Penerapan geostatistik untuk masalah lingkungan (pembersihan kontaminan air tanah) juga telah membuktikan alat integrasi yang kuat, yang memungkinkan koordinasi kegiatan mulai dari akuisisi data lapangan hingga desain untuk analisis. Misalnya, pengumpulan data sering tidak lengkap, yang mengakibatkan ketidakpastian dalam memahami masalah dan meningkatkan risiko kegagalan. Walaupun ketidakpastian ini seringkali dapat dikurangi dengan pengambilan sampel tambahan, manfaatnya harus diseimbangkan dengan meningkatnya biaya. Dengan demikian, geostatistik menawarkan cara untuk mengukur ketidakpastian, sambil memanfaatkan data yang ada untuk mendukung optimalisasi pengambilan sampel.

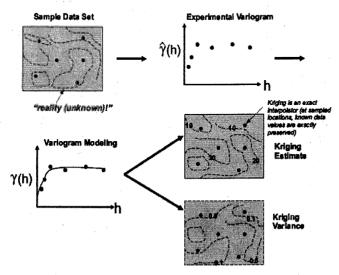
Geostatistik adalah kumpulan teknik numerik untuk karakterisasi atribut spasial terutama menggunakan dua perangkat yakni model

probabilistik dan sifat khas data spasial. Model probabilistik vang digunakan untuk data spasial dengan cara mirip dengan analisis deret waktu yang mencirikan data serta teknik pengenalan pola. Model probabilistik digunakan sebagai cara untuk menangani ketidakpastian pada jarak yang cukup jauh dari lokasi pengambilan sampel, yang merupakan perubahan radikal dari pendekatan alternatif seperti metode estimasi jarak terbalik. Kemudian, yang kedua, menggunakan sifat khas dari data spasial yaitu ketidakbebasan dan keheterogenan. Ketidakbebasan diakibatkan adanya perhitungan galat pengamatan dan hasil yang diteliti dalam satu titik ditentukan oleh titik yang lainnya dalam sistem dan keheterogenan disebabkan adanya perbedaan wilayah. Jadi, definisi dari geostatistik adalah suatu metode statistik yang dipakai untuk mengamati relasi antarvariabel yang diukur pada titik tertentu dengan variabel yang sama diukur pada titik dengan jarak tertentu dari titik pertama (data spasial) dan dipakai untuk mengestimasi parameter di tempat yang tidak diketahui datanya (Oliver dan Carol, 2005).

Sebagai suatu disiplin ilmu, geostatistik dikembangkan secara intens pada tahun 1960-an oleh seorang insinyur asal Prancis bernama Georges Matheron, yang tertarik pada penilaian cadangan bijih dalam pertambangan. Geostatistik tidak berkembang seketika. Seperti disiplin ilmu yang lain, geostatistik terus dibangun berdasarkan hasil perkembangan sebelumnya, banyak yang dirumuskan dengan tujuan berbeda di berbagai bidang. Ide-ide yang secara konseptual terkait dengan apa yang sekarang kita sebut geostatistik atau statistik spasial ditemukan dalam karya beberapa perintis, seperti A.N. Kolmogorov dalam *turbulent flow* dan N.Wiener dalam pemrosesan *stochastic* (tahun 1940-an); D. Krige pada disiplin tambang (tahun 1950-an); serta B. Mathern pada disiplin kehutanan dan L.S. Gandin pada disiplin meteorologi.

B. Prediksi Geostatistik

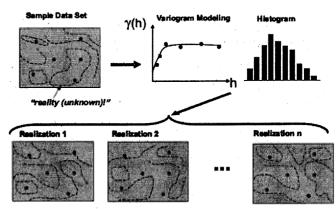
Tujuan geostatistik adalah untuk memprediksi kemungkinan distribusi spasial suatu sifat fisik tertentu. Prediksi semacam itu seringkali berbentuk peta atau serangkaian peta. Ada dua bentuk dasar prediksi: estimasi (Gambar 1) dan simulasi (Gambar 2). Dalam estimasi, dihasilkan suatu perkiraan (peta) statistik tunggal dari kejadian spasial. Estimasi didasarkan pada data sampel dan dari model (variogram) yang ditentukan sebagai yang paling akurat mewakili korelasi spasial dari data sampel. Perkiraan atas model tunggal ini biasanya diperoleh dengan teknik *kriging*. Sementara, pada simulasi ditunjukkan dengan banyak model dengan beberapa kemungkinan (kadang-kadang disebut "gambar") dari distribusi properti yang diperoleh dengan menggunakan model korelasi spasial seperti yang dilakukan untuk *kriging*. Perbedaannya adalah adanya alternatif yang memungkinkan ukuran kuantifikasi ketidakpastian, suatu opsi yang tidak tersedia pada estimasi secara geostatistik.



Gambar 1 Alur kerja estimasi geostatistik (Zhang, 2011)

Jika kita tengok pada prediksi geostatistik estimasi (Gambar 1), maka prediksi bobot sangat ditentukan oleh hasil pemodelan variogram, yang pada akhir estimasi ditunjukkan oleh nilai dari variance sebagai indikator dari sebaran data terhadap suatu nilai rata-rata (mean). Tampak bahwa jika nilai variance tinggi maka data hasil prediksi mempunyai selisih yang lebih besar daripada nilai variance yang rendah. Dari penjelasan ini dapat dipahami bahwa akurasi dari suatu prediksi estimasi sangat ditentukan oleh banyaknya sampel. Kurangnya data sampel akan berakibat pada ambiguitas yang terjadi pada saat pemodelan.

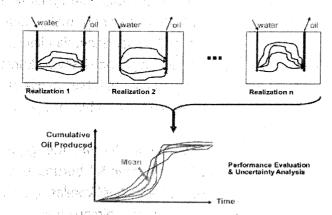
Berikutnya, prediksi geostatistik dengan menggunakan prediksi simulasi yang tidak bersifat tunggal berupa beberapa realisasi (Gambar 2). Hal ini terkait dengan hasil korelasi spasial yang memungkinkan adanya beberapa skenario, dimana masing-masing realisasi memberikan ukuran secara kuantitatif nilai korelasinya, sehingga kita bisa menilai skenario mana yang paling mendekati.



Gambar 2 Alur kerja simulasi geostatistik (Zhang, 2011)

Geostatistik memainkan peran yang semakin meningkat baik dalam bidang hidrologi atau karakterisasi reservoir hidrokarbon,

terutama didorong oleh kenyataan bahwa heterogenitas dalam sifat-sifat petrofisika (misalnya permeabilitas dan porositas) yang mendominasi aliran fluida, transportasi zat terlarut, dan migrasi multifase di bawah permukaan.



Gambar 3 Alur kerja berdasarkan realisasi yang dihasilkan oleh simulasi geostatistik (Zhang, 2011)

Selanjutnya dengan geostatistik yang mengubah sekumpulan data lapangan yang jarang (kurang rapat) menjadi peta spasial (estimasi kriging), geostatistik menawarkan cara untuk menciptakan kembali heterogenitas yang dimasukkan ke dalam aliran numerik dan pemodelan. Di sisi lain, dengan mengubah sekumpulan data yang jarang menjadi peta spasial (simulasi tanpa syarat/bersyarat), menawarkan cara untuk mengevaluasi ketidakpastian pemodelan karena sifat yang tidak pasti dari masing-masing peta (Gambar 3). Baik dalam simulasi reservoir dan pemodelan air tanah, misalnya, simulasi Monte Carlo adalah teknik yang populer. Perhatikan bahwa ketidakpastian ini mencerminkan kurangnya pengetahuan kita tentang keadaan bawah permukaan meskipun "medan kebenaran" geologis tidak diketahui atau bersifat deterministik.

C. Geostatistik versus Interpolasi

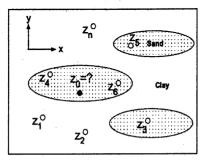
Dalam estimasi geostatistik, kita hendak memperkirakan sifat fisik di lokasi yang tidak dicuplik datanya, berdasarkan karakteristik korelasi spasial dari nilai sifat fisik di lokasi sampel yang ada. Tetapi, mengapa kita tidak menggunakan interpolasi sederhana saja? Lalu bagaimanakah korelasi spasial dimasukkan dalam pendekatan geostatistik? Contoh sederhana di bawah dapat menggambarkan hal ini dengan lebih jelas (Gambar 4): kita tahu permeabilitas di *n* lokasi sampel, lalu kita hendak memperkirakan permeabilitas di lokasi yang tidak dicuplik, z_0 . Maka dengan menggunakan metode kebalikan jarak, nilai yang tidak diketahui dapat dievaluasi sebagai berikut:

$$z_0 = \sum_{i=1}^n w_i z_i {(1.1)}$$

$$z_{0} = \sum_{i=1}^{n} w_{i} z_{i}$$

$$w_{i} = \frac{1/d_{i}}{\sum_{i=1}^{n} (1/d_{i})}$$
(1.1)

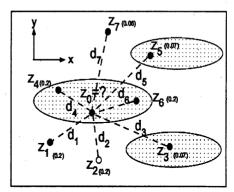
Dalam hal ini adalah nilai yang diprediksi yang merupakan penjumlahan perkalian nilai yang diketahui di sekitar nilai yang diprediksi dikalikan dengan bobot masing-masing, dimana bobot masing-masing (w_i) merupakan kebalikan daripada jarak (d) secara proporsional, sehingga semakin jauh jaraknya maka nilai bobotnya semakin rendah demikian sebaliknya jika jaraknya semakin dekat, maka bobot akan semakin tinggi. Prediksi pembobotan seperti ini masih bisa dianggap lebih bertanggungjawab daripada pembobotan dengan interpolasi nilai variabel z_i berdasarkan suatu nilai antara dari nilai-nilai yang diketahui seperti yang lazim dilakukan dengan operasi pengkonturan. Namun, pada dasarnya baik metode ini maupun metode pengkonturan telah mencampur-adukkan antara variabel bebas berupa koordinat spasial dengan variabel terikat berupa sifat fisik suatu materi atau batuan. Penyebaran sifat fisik batuan bisa jadi dikontrol oleh adanya suatu jarak, namun hal tersebut tidak secara serta merta, sebab dipengaruhi oleh banyak sebab lain, sehingga perubahannya pun tidak bisa dikatakan linier dengan perubahan jarak. Perubahan tersebut bersifat non-linier dengan gradien yang berubah-ubah pada perubahan secara spasial.



Gambar 4 Estimasi permeabilitas yang tidak diketahui Z₀ berdasarkan pada serangkaian nilai permeabilitas yang diketahui pada n lokasi (Zhang, 2011)

Sebagai contohnya seperti tampak pada gambar di atas. Berdasarkan persamaan yang telah disebutkan di atas maka bobot yang diperoleh untuk titik 1,2,4,6 semuanya sama dengan 0,2 . Hal ini terjadi karena jaraknya masing-masing ke z_0 sama. Namun, dari pemahaman geologi, kita menyadari bahwa permeabilitas dalam tubuh batupasir yang memanjang akan menyerupai arah lateral. Dengan demikian, titik 4 dan 6 harus diberi bobot lebih tinggi daripada titik 1 dan 2. Ini jelas bukan kasus yang menggunakan kebalikan jarak. Dengan demikian, dalam metode interpolasi konvensional (misal kebalikan jarak terbalik, kuadrat kebalikan jarak), informasi tentang korelasi spasial tidak dimasukkan.

Kita dapat melihat dari persamaan di atas merupakan penaksir linier, yaitu, z_0 adalah jumlah nilai terbobot dari n nilai yang diketahui. Setiap bobot (w_i) ditetapkan pada z_i yang diketahui ditentukan oleh jarak titik data yang diketahui ke titik data yang tidak diketahui. Untuk n=7, misalnya, bobot dapat dihitung dengan mudah seperti yang ditunjukkan pada Gambar 5. Tampak pula distribusi nilai-nilai berdasarkan hubungan yang linier antara nilai properti fisik dengan koordinat spasial. Hal ini yang menimbulkan kerancuan saat kita menggunakan metode interpolasi yang tanpa memperhitungkan korelasi secara spasial. Sebagaimana yang telah dikemukakan di atas, pada setiap perubahan sifat fisik secara spasial belum tentu sama dengan nilai jaraknya. Hal ini yang menjadi permasalahan utama saat lahirnya ilmu geostatistik.



Gambar 5 Estimasi Z_0 yang tidak diketahui yang diberikan oleh 7 nilai yang diketahui. Angka dalam kurung adalah bobot yang ditetapkan ke nilai yang diketahui berdasarkan jarak terbalik (Zhang, 2011)

Sementara itu pada estimasi geostatistik didorong untuk mempertimbangkan korelasi sifat fisik secara spasial. Secara umum, estimasi geostatistik terdiri dari 3 langkah: (1) memeriksa kesamaan antara satu set titik sampel data (diketahui) melalui analisis variogram eksperimental; (2) menyesuaikan fungsi matematika yang diizinkan dengan variogram eksperimental; (3) melakukan interpolasi kriging berdasarkan fungsi ini. Dalam contoh di atas, korelasi spasial akan terungkap oleh nilai-nilai z_4 dan z_6 yang lebih mirip (langkah (1)). Ini akan dimodelkan melalui langkah (2) (pemodelan variogram). Kemudian, dengan menggunakan kriging, kita akan menemukan bahwa bobot yang ditetapkan untuk poin 4 dan 6 akan meningkat (bobot 1 dan 2 akan berkurang karena bobot total harus berjumlah 1,0) (langkah (3)). Dalam kriging, berdasarkan pada bobot baru, estimasi linear yang terbaik dan tidak bias dari z_0 akan diperoleh. Lebih lanjut (meskipun kadang-kadang opsional tergantung pada tujuan penelitian), ketidakpastian dalam bidang yang diperkirakan juga dievaluasi.

D. Keterbatasan

Menariknya, geostatistik memodelkan objek matematika, bukan objek geologis. Sebagai contoh, diberikan satu set pengukuran spasial dari nilai *isopach*, seorang geolog dapat membuat berbagai peta kontur berdasarkan pemahamannya tentang geologi yang mendasarinya. Proses ini digambarkan sebagai pengenalan pola dari seorang ahli geologi yang memiliki ide geologi yang mendasarinya saat melakukan interpretasi. Geostatistik, bagaimanapun, tidak mengenali pola, melainkan didasarkan pada seperangkat prinsip matematika.

Seperti yang dinyatakan oleh Journel (1989), geostatistik adalah seni, dan dengan demikian, tidak sepenuhnya dapat diotomatisasikan atau tidak sepenuhnya objektif. Dalam percobaan yang dilakukan oleh US EPA, 12 ahli geostatistik independen diberikan dataset yang sama dan diminta untuk melakukan *kriging* yang sama. Dua belas hasilnya sangat berbeda karena kesimpulan analisis data

yang sangat berbeda, model variogram, pilihan jenis *kriging*, dan strategi pencarian. Sebagaimana ditekankan oleh Journel, bahwa tidak ada algoritma universal yang diterima, untuk menentukan model variogram/kovarian, bahwa (1) validasi silang pun tidak menjamin bahwa prosedur estimasi akan menghasilkan estimasi yang terbaik di lokasi yang tidak dicuplik; (2) *kriging* tidak harus menjadi metode estimasi yang paling tepat; (3) keputusan paling bertanggungjawab dari setiap studi geostatistik perlu dibuat dari awal dalam analisis data eksplorasi.

RANGKUMAN

- Geostatistik adalah suatu metode statistik yang dipakai untuk mengamati relasi antarvariabel yang diukur pada titik tertentu dengan variabel yang sama diukur pada titik dengan jarak tertentu dari titik pertama (data spasial) dan dipakai untuk mengestimasi parameter di tempat yang tidak diketahui datanya (Oliver dan Carol, 2005).
- 2. Ada dua bentuk dasar prediksi geostatistik yakni estimasi dan simulasi.
- 3. Dalam estimasi, dihasilkan suatu perkiraan (peta) statistik tunggal dari kejadian spasial. Estimasi didasarkan pada data sampel dan pada model (variogram) yang ditentukan sebagai yang paling akurat mewakili korelasi spasial dari data sampel. Perkiraan atau peta tunggal ini biasanya diproduksi dengan teknik *kriging*.
- 4. Dalam simulasi, banyak peta dengan kemungkinan yang sama (kadang-kadang disebut "gambar") dari distribusi properti diproduksi, menggunakan model korelasi spasial yang sama seperti yang diperlukan untuk *kriging*.

UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN

- 1. Apakah beda antara statistik klasik dan geostatistik?
- 2. Kenapa penyelesaian metode geostastistik bisa dianggap sama dengan penyelesaian deret waktu?
- 3. Apa yang beda mendasar antara prediksi estimasi dan simulasi?
- 4. Apa beda antara deterministic dan stochastic?

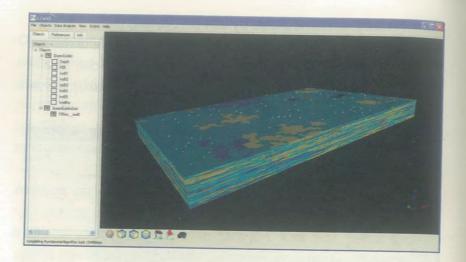
BAHAN DISKUSI

Diskusikan dalam kelompok kondisi geologi yang bagaimana yang mengakibatkan ketidakpastian sebagaimana yang disebutkan di dalam pemodelan geostatistik.

PUSTAKA

- Caers, J., 2005, Petroleum Geostatistics: Richardson, Tex., Society of Petroleum Engineers
- Chilès, J. P. and Delfiner, P., 1999, Geostatistics: Modeling Spatial Uncertainty: New York, Wiley-Interscience
- Clayton, 2002, Geostatistical Reservoir, Oxford University Press
- Cromer, M.V., 1996, Geostatistics for Environmental and Geotechnical Application: a Technology Transferred, in Rouhani et al.
- Goovaerts, P., 1997, Geostatistics for Natural Resources Evaluation: New York, Oxford University Press
- Isaaks E.H., and Srivastava, R.M, 1989, An Introduction to Applied Geostatistics, Oxford University Press
- Journel, A.G., 1989, Fundamentals of Geostatistics in Five Lessons, Short Course Presented at the 28th International Geological Congress Washington, D.C., American Geophysical Union, Washington, D.C

- Kitanidis, P., 1997, Introduction to Geostatistics, Application in Hydrogeology, Cambridge University Press
- Olea, R.A., 2009, A Practical Primer n Gestatistics, U.S. Geological Survey, Open-File Report 2009-1103
- Oliver, S., and Carol, A.G., 2005, Statistical Methods for Spatial Data Analysis, Chapman & Hall/CRC, Boca Rotan
- Zhang, Y., 2011, Introduction to Geostatistics: Course Notes, University of Wyoming



BIODATA PENULIS



Dr.Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, M.T lahir di Cilacap, 1 Juli 1960. Meraih gelar Doktor dari Institut Teknologi Bandung pada tahun 2011 dengan disertasi "Estimasi Tetapan Anisotropi Medium Isotrop Transversal Tegak dari Difraksi Gelombang Seismik-P dengan Pendekatan Polinomial Orde-3", mempunyai kebaruan berupa penurunan

persamaan anisotropi dari fungsi difraksi, sebelumnya berupa penurunan persamaan dari fungsi refleksi. Beliau juga aktif sebagai instruktur di bidang Desain Parameter Seismik 3-D dan Geomekanika. Selama hampir 3 dekade mengabdikan diri pada sebuah perusahaan jasa minyak PT. Elnusa Tbk dengan jabatan akhir sebagai *Principal of Elnusa Petroleum School*. Setelah pensiun dari PT. Elnusa Tbk pada tahun 2015, penulis menjadi tenaga pengajar tetap di Universitas Trisakti dengan mata kuliah Geofisika Hidrokarbon, Pemodelan Geostatistik dan Mekanika Batuan. Disamping itu sebagai pengajar tidak tetap pada Program Magister F-MIPA Universitas Indonesia pada mata kuliah Seismologi Eksplorasi dan Geofisika Instrumentasi. Karya lain berupa Buku Ajar Mekanika Batuan dan penemuan metode baru berupa penurunan persamaan tetapan anisotropi berdasarkan fungsi difraksi Gelombang Seismik-P serta memperoleh Hak Cipta pada tahun 2019 HAKI No:EC0020191775, 29 Mei 2019.



Dr. Ir. Muhammad Burhannudinnur, M.Sc, lahir di Bantul, 10 Oktober 1967. Sarjana stata-1 Teknik Geologi ditempuh di Universitas Gadjah Mada Yogyakarta, Master Petroleum Geosxience diselesaikan Univeristi Brunei Darussalam, lulus program Doktor Geologi di Institut Teknologi Bandung. Riwayat pekerjaan: sejak 1992 mengabdi

sebagai dosen di Teknik Geologi Universitas Trisakti dengan pengalaman lain sebagai senior konsultan di Schlumberger dari tahun 1996 sampai 2002. Kini menjabat sebagai Direktur Badan Afiliasi Teknologi Mineral Usakti dan Direktur Lembaga Pengabdian kepada Masyarakat Universitas Trisakti. Terlibat aktif dalam kegiatan industri dan masyarakat sebagai konsultan GGR kegiatan Migas, instruktur fieldtrip, pengajar kursus sejak 1996. Organisasi: Ketua Assosiasi Prodi Teknik Geologi Indonesia, Pengurus IAGI, anggota aktif AAPG, SEG dan EAGE.

Buku ajar ini dirancang sebagai referensi dasar mata kuliah Pemodelan Geostatistik pada Prodi Teknik Geologi, Fakultas Teknologi Kebumian dan Energi, Universitas Trisakti. Sebagaimana diketahui, kini pemodelan berperan penting di dalam menjelaskan penyebaran sifat fisik batuan. Seluruh aspek kajian geologi tidak terlepas dari pemodelan secara 1D, 2D atau 3D bahkan pemodelan time lapse (4D). Kebutuhan akan pemodelan semakin meningkat seiring dengan perkembangan penelitian hubungan antara sifat fisik batuan. Kemajuan teknologi di bidang komputasi ikut mendorong perkembangan metode pemodelan. Kemampuan prosesor komputer mengolah volume data matriks semakin besar, semakin cepat dan semakin presisi.

Adapun materi yang tercakup dalam pembahasan, dimulai dari pemahaman dasar pemodelan geostatistik, sebaran data, probabilitas dan distribusi normal, analisis *univariate*, analisis *bivariate*, medan variabel spasial, model prediksi spasial mekanik, model prediksi spasial statistik, variogram dan *kriging*. Dalam pelaksanaannya kuliah ini juga menggunakan perangkat lunak S-GeMS, yakni suatu perangkat lunak *open source* dari *Stanford University*. Agar mahasiswa bisa mempraktikkan secara langsung, maka pada bagian akhir dari buku ini disertakan panduan singkat penggunaannya.

pemodelan geostatistik

by Imam Ronoatmojo

Submission date: 20-Aug-2019 10:05AM (UTC+0700)

Submission ID: 1161607645

File name: BUKU_AJAR__Pemodelan_Geostatistik1.pdf (2.44M)

Word count: 25313

Character count: 163450

BUKU AJAR PEMODELAN GEOSTATISTIK

Oleh : Dr.Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, MT



PRODI TEKNIK GEOLOGI FAKULTAS TEKNOLOGI KEBUMIAN DAN ENERGI UNIVERSITAS TRISAKTI 2019

PRAKATA

Teknik Geologi, Fakultas Teknologi Kebumian dan Energi, Universitas Trisakti. Sebagaimana kita tahu bahwa pemodelan merupakan suatu metode yang berperan penting di dalam menjelaskan bagaimana penyebaran dari suatu sifat fisik batuan, seluruh aspek kajian geologi kini tidak terlepas dari pemodelan secara 1D, 2D atau 3D bahkan kini pemodelan secara time lapse (4D). Kebutuhan akan pemodelan semakin meningkat seiring dengan perkembangan penelitian hubungan antara sifat fisik batuan. Maka perkembangan metode pemodelan berkembang secara cepat dengan didukung oleh perkembangan teknologi di bidang komputasi. Kemampuan prosesor komputer mengolah data matriks dalam volume semakin besar dan semakin cepat mengubah tingkat presisi model lebih baik.

Adapun materi yang tercakup dalam pembahasan, dimulai dari pemahaman dasar pemodelan geostatistik, sebaran data, probabilitas dan distribusi normal, analisis univariate, analisis bivariate, medan variabel spasial, model prediksi spasial mekanik, model prediksi spasial statistik, variogram dan kriging. Dalam pelaksanaannya kuliah ini juga menggunakan perangkat lunak S-GeMS, suatu perangkat lunak *open source* dari Stanford University, agar mahasiswa bisa mempraktekan secara langsung baik dengan menggunakan data tutorial maupun data sendiri. Untuk itu pada bagian akhir dari buku ini disertakan panduan singkat penggunaannya.

Jakarta, 3 November 2018

Dr.Ir. Imam Setiaji Ronoatmojo, MT

DAFTAR ISI

PRAKATA	i
DAFTAR ISI	ii
DAFTAR GAMBAR DAN SUMBERNYA	1
DAFTAR TABEL	v
BAB I	
MENGAPA BELAJAR PEMODELAN GEOSTATISTIK?	
A. Pentingnya Mempelajari Pemodelan Geostatistik	
B. Prediksi Geostatistik	
C. Geostatistik versus Interpolasi	
D. Keterbatasan	
RANGKUMAN	
UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	
BAHAN DISKUSI	
BAB II	
SEBARAN DATA	
A. Pengertian Data	
B. Pembuatan Histogram	
C. Evaluasi Histogram	
RANGKUMAN	15
UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	15
BAHAN DISKUSI	15
BAB III	16
DISTRIBUSI NORMAL	16
A. Motivasi	16
B. Distribusi Normal Standar	18
C. Perkiraan normal terhadap binomial	20
RANGKUMAN	
UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	
BAHAN DISKUSI	
BAB IV	
ANALISIS UNIVARIATE	
A. Nomenlatur dan Notasi	
B. Variabel Acak Univariate	
RANGKUMAN	
UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	25
BAHAN DISKUSI	
BAB V	
ANALISIS BIVARIATE	
A. Variabel Acak Bivariate	
B. Aritmatika Bivariate	
RANGKUMAN	
UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	32
BAHAN DISKUSI	
BAB VI	
MEDAN VARIABEL SPASIAL	
A. Variabel Lingkungan	
B. Aspek-aspek Keragaman Variabel	3
	3.
C. Model Prediksi SpasialRANGKUMAN	
UJI CAPAIAN PEMBELAJARAN	
BAHAN DISKUSI	
BAB VII	
MODEL PREDIKSI SPASIAL MEKANIK	
A. Interpolasi Jarak Terbalik	
B. Regresi Koordinat	
C. Spline	
RANGKUMAN	
IIII CADAIAN DEMDELA IADAN	47

BAH	AN DISKUSI	48
BAB V		
MODE	L PREDIKSI SPASIAL STATISTIK	.49
A.	Kriging	
В.	Korelasi Lingkungan	.56
C.	Prediksi dari Peta Poligon	.60
D.	Model Hybrid	61
RAN	GKUMAN	62
UJI (CAPAIAN PEMBELAJARAN	62
BAH	AN DISKUSI	.63
BAB IX	ζ	64
VARIC	GRAM	64
A.	Properti Matematika	64
В.	Regularisasi dan Efek Nugget	.67
C.	Model Variogram	.68
D.	Contoh Kasus	.70
RAN	GKUMAN	.74
UJI (CAPAIAN PEMBELAJARAN	.74
BAH	AN DISKUSI	.75
BAB X		.77
KRIGIN	VG	.77
A.	Definisi	.77
В.	Notasi	.79
C.	Kriging dengan Mean Diketahui	.80
D.	Krigging dengan Mean Tidak Diketahui	82
RAN	GKUMAN	.84
UJI (CAPAIAN PEMBELAJARAN	.84
BAH	AN DISKUSI	.84
DAFTA	AR PUSTAKA	.85
DETIN	HILK SINGKAT PENGGLINAAN PEDANGKAT LUNAK S-GeMS	87

DAFTAR GAMBAR DAN SUMBERNYA

Gambar 1 Alur kerja estimasi geostatistik (Zhang, 2011)	3
Gambar 2 Alur kerja simulasi geostatistik (Zhang, 2011)	3
Gambar 3 Alur kerja berdasarkan realisasi yang dihasilkan oleh simulasi geostatistik (Zhang,	
2011)	4
Gambar 4 Estimasi permeabilitas yang tidak diketahui Z0 berdasarkan pada serangkaian nilai	
permeabilitas yang diketahui pada n lokasi (Zhang, 2011)	5
Gambar 5 Estimasi Z0 yang tidak diketahui diberikan oleh 7 nilai yang diketahui. Angka dalan	n
kurung adalah bobot yang ditetapkan ke nilai yang diketahui berdasarkan jarak terbalik (Zhang	
	6
Gambar 6 Histogram	12
Gambar 7 Pola umum histogram	13
Gambar 8 Kurva distribusi normal	
Gambar 9 Probabilitas nilai dalam kawasan distribusi normal	
Gambar 10 Probabilitas nilai Pz ≥ a	19
Gambar 11 Probabilitas nilai $Pa \leq z \leq b$	
Gambar 12 Hubungan antara distribusi binomial dan perkiraan distribusi normal	21
Gambar 13 Distribusi diskrit (Zhang, 2011)	24
Gambar 14 Distribusi kontinu (Zhang, 2011)	26
Gambar 15 Contoh korelasi positif: plot sebaran tinggi dan berat untuk kelas sekolah menengal	h
pertama (Zhang, 2011)	29
Gambar 16 Contoh pencuplikan variabel secara teratur di seluruh area yang diminati (setiap gri	id
	36
Gambar 17 Prediksi spasial adalah proses memperkirakan nilai properti (kuantitatif) di lokasi y	ang
idak dikunjungi dalam area yang dicakup oleh pengamatan yang ada: (a) skema dalam ruang	
horizontal, (b) nilai beberapa variabel target dalam satu dimensiruang (Hengl, 2009)	41
Gambar 18 Prediksi spasial menyiratkan aplikasi prediksi algoritma ke jaringan node array	
(prediksi titik spasial). Hasilnya kemudian ditampilkan menggunakan peta raster (Hengl, 2009)	.41
Gambar 19 Langkah-langkah pemodelan variogram: (a) lokasi pengambilan sampel (155) dan i	
yang diukur dari variabel target, (b)awan variogram yang memperlihatkan semivarian untuk ser	
pasangan (variabel <i>log-transformed</i>), (c) semivarian yang digabungkan dengan <i>lag</i> sekitar 100	
dan (d) model variogram akhir dipasang menggunakan pengaturan <i>default</i> di gstat (Hengl, 2009)	
Gambar 20 Beberapa konsep dasar tentang variograms: (a) perbedaan antara semivarian dan	
kovarian; (B) dalam geostatistik penting untuk membedakan antara variasi sill (C0 + C1) dan	
parameter sill (C1) dan antara parameter range (R) dan range praktis; (c) variogram yang tidak	
menunjukkan korelasi spasial dapat ditentukan oleh parameter tunggal (C0); (D) variogram tak	
terbatas (Hengl, 2009)	52
Gambar 21 Rentang elips untuk model anisotropik (Hengl, 2009)	54
Gambar 22 Variogram pada masing-masing orientasi anisotropic (7 ngl, 2009)	
Gambar 23 Model variogram dengan <i>unit sill</i> dan parameter skala-1: (a) <i>spherical</i> ; (B) <i>cubic</i> ; (
exponential; (d) Gaussian; (e) generalized Cauchy (Chiles and Delfiner, 1999)	
Gambar 24 Nilai properti pada kasus 1D	
Gambar 25 Nilai properti pada kasus 2D	
Gambar 26 Nilai properti pada kasus 2D dengan pola <i>non-gridding</i>	73

DAFTAR TABEL

Tabel 1 Data pengukuran ketebalan lapisan (meter) yang diukur pada setiap lokasi satu	
pengukuran	10
Tabel 2 Penentuan jumlah klas interval untuk pembuatan histogram	10
Tabel 3 Penentuan interval dan masing-masing nilai tengah pada kasus di atas	1
Tabel 4 Penentuan frekwensi atau jumlah populasi dalam interval	12
Tabel 5 Distribusi nilai mahasiswa untuk penghitungan probabilitas	25
Tabel 6 Ketebalan akuifer (m) sepanjang jarak (m) secara grid	26
Tabel 7 Beberapa variabel lingkungan umum yang menarik bagi pengambilan keputusan dan	sifat-
sifatnya (Hengl, 2009)	34
Tabel 8 Koordinat pada kasus non gridding	
Tabel 9 Penghitungan jarak Euclidean dan kuadrat beda nilai	74
Tabel 10 Bentuk utama dari <i>lingar krigina</i>	75

BABI

MENGAPA BELAJAR PEMODELAN GEOSTATISTIK?

Capaian Pembelajaran:

Mahasiswa dapat memahami definisi dan ruang lingkup geostatistik serta keterbatasan daripada pembelajaran geostatistik.

Deskripsi:

Dalam bab ini mahasiswa akan diajak untuk memahami pengertian geostatistik dan perbedaannya dengan statistik klasik, ruang lingkup geostatistik serta keterbatasannya.

A. Pentingnya Mempelajari Pemodelan Geostatistik

Statistik klasik umumnya dikhususkan untuk analisis dan interpretasi ketidakpastian yang disebabkan oleh pengambilan sampel terbatas dari properti yang
diteliti. Namun menyimpang dari statistik klasik, pada geostatistik tidak ada
ikatan dengan model distribusi populasi yang diasumsikan, misalnya, semua
sampel dari suatu populasi secara normal didistribusikan dan independen satu
sama lain. Sebagian besar data ilmu kebumian (misalnya, sifat fisik batuan,
konsentrasi kontaminan) sering tidak memenuhi asumsi ini karena distribusinya
dapat sangat penceng (highly skewed) dan /atau memiliki korelasi spasial (yaitu,
nilai data dari lokasi yang berdekatan cenderung bermiripan daripada nilai data
dari lokasi yang berjauhan). Bagi kebanyakan ahli geologi, fakta bahwa sampel
dengan jarak dekat cenderung serupa tidak mengherankan karena sampel tersebut
bisa jadi dipengaruhi proses transportasi atau pengendapan fisik dan kimia yang
serupa.

Bila dibandingkan dengan statistik klasik yang bertujuan menguji distribusi statistik dari sekumpulan data sampel, geostatistik menggabungkan distribusi statistik dari data sampel dan korelasi spasial di antara data sampel. Karena perbedaan ini, banyak masalah ilmu kebumian lebih efektif ditaggani dengan menggunakan metode geostatistik. Sebagaimana dinyatakan oleh Marc Cromer (dalam *Geostatistics for Environmental and Geotechnical Applications*, 1996, ASTM International, diedit oleh Rouhani et al.) bahwa metode geostatistik menyediakan perangkat untuk menangkap, melalui pemeriksaan yang ketat, informasi deskriptif tentang fenomena dari kerapatan data, seringnya data yang bias, sebab seringkali data sampel mahal biayanya. Pemeriksaan lanjutan dan ketelitian kuantitatif dari prosedur menyediakan wahana untuk mengintegrasikan pemahaman kualitatif dan kuantitatif dengan membiarkan data berbicara sendiri. Akibatnya, proses akan menghasilkan interpretasi yang paling masuk akal dengan pemeriksaan lanjutan dari data dalam menanggapi interpretasi yang tidak sesuai. Penerapan geostatistik untuk masalah lingkungan (misalnya, pembersihan

kontaminan air tanah) juga telah membuktikan alat integrasi yang kuat, yang memungkinkan koordinasi kegiatan mulai dari akuisisi data lapangan hingga desain untuk analisis. Misalnya, pengumpulan data sering tidak lengkap, yang mengakibatkan ketidakpastian dalam memahami masalah dan meningkatkan risiko kegagalan. Walaupun ketidakpastian ini seringkali dapat dikurangi dengan pengambilan sampel tambahan, manfaatnya harus diseimbangkan dengan meningkatnya biaya. Dengan demikian, geostatistik menawarkan cara untuk mengukur ketidakpastian, sambil memanfaatkan data yang ada untuk mendukung optimalisasi pengambilan sampel.

Geostatistik adalah kumpulan teknik numerik untuk karakterisasi atribut spasial terutama menggunakan 2 perangkat yakni model probabilistik yang digunakan untuk data spasial dengan cara mirip dengan analisis deret waktu yang mencirikan data serta teknik pengenalan pola. Model probabilistik digunakan sebagai cara untuk menangani ketidakpastian pada jarak yang cukup jauh dari lokasi pengambilan sampel, yang merupakan perubahan radikal dari gendekatan alternatif seperti metode estimasi jarak terbalik. Jadi, definisi dari geostatistik adalah suatu metode statistik yang dipakai untuk mengamati relasi antar variabel yang diukur pada titik tertentu dengan variabel yang sama diukur pada titik dengan jarak tertentu dari titik pertama (data spasial) dan dipakai untuk mengestimasi parameter di tempat yang tidak diketahui datanya (Oliver dan Carol, 2005). Kemudian sifat khas dari data spasial yaitu ketidakbebasan dan keheterogenan. Ketidak-bebasan diakibatkan adanya perhitungan galat pengamatan dan hasil yang diteliti dalam satu titik ditentukan oleh titik yang lainnya dalam sistem dan keheterogenan disebabkan adanya perbedaan wilayah.

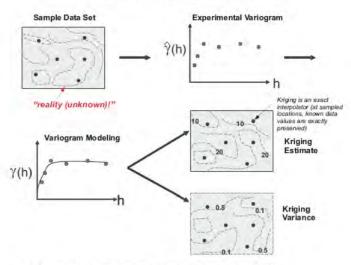
Sebagai suatu disiplin ilmu, geostatistik dikembangkan secara intens pada tahun 1960-an oleh seorang insinyur asal Prancis bernama Georges Matheron, yang tertarik pada penilaian cadangan bijih dalam pertambangan. Geostatistik tidak berkembang seketika. Seperti disiplin ilmu yang lain, geostatistik terus dibangun berdasarkan hasil perkembangan sebelumnya, banyak yang dirumuskan dengan tujuan berbeda di berbagai bidang. Ide-ide yang secara konseptual terkait dengan apa yang sekarang kita sebut geostatistik atau statistik spasial ditemukan dalam karya beberapa perintis, seperti A.N. Kolmogorov dalam *turbulent flow* dan N.Wiener dalam pemrosesan *stochastic* (tahun 1940-an); D. Krige pada disiplin tambang (tahun 1950-an); serta B. Mathern pada disiplin kehutanan dan L.S. Gandin pada disiplin meteorologi.

B. Prediksi Geostatistik

Tujuan geostatistik adalah untuk memprediksi kemungkinan distribusi spasial suatu sifat fisik tertentu. Prediksi semacam itu seringkali berbentuk peta atau serangkaian peta. Ada dua bentuk dasar prediksi: estimasi (Gambar 1) dan simulasi (Gambar 2). Dalam estimasi, dihasilkan suatu perkiraan (peta) statistik tunggal dari kejadian spasial. Estimasi didasarkan pada data sampel dan pada

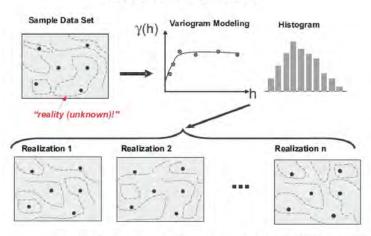
model (variogram) yang ditentukan sebagai yang paling akurat mewakili korelasi spasial dari data sampel. Perkiraan atau peta tunggal ini biasanya diproduksi dengan teknik kriging. Di sisi lain, dalam simulasi, banyak peta dengan kemungkinan yang sama (kadang-kadang disebut "gambar") dari distribusi properti diproduksi, menggunakan model korelasi spasial yang sama seperti yang dilakukan untuk kriging. Perbedaan antara peta alternatif memberikan ukuran kuantifikasi ketidakpastian, opsi yang tidak tersedia pada estimasi kriging.

Geostatistical Estimation



Gambar 1 Alur kerja estimasi geostatistik (Zhang, 2011)

Geostatistical Simulation



Gambar 2 Alur kerja simulasi geostatistik (Zhang, 2011)

BIODATA PENULIS



Penulis lahir di Cilacap, 1 Juli 1960. Meraih gelar Doktor dari Institut Teknologi Bandung pada tahun 2011 dengan disertasi "Estimasi Tetapan Anisotropi Medium Isotrop Transversal Tegak dari Difraksi Gelombang Seismik-P dengan Pendekatan Polinomial Orde-3", mempunyai kebaruan berupa penurunan persamaan anisotropi dari fungsi difraksi, sebelumnya berupa penurunan persamaan dari fungsi refleksi. Beliau juga aktif sebagai instruktur di bidang Desain Parameter Seismik 3-D dan Geomekanika. Selama hampir 3 dekade mengabdikan diri pada sebuah perusahaan jasa minyak PT. Elnusa Tbk dengan jabatan akhir sebagai Principal of Elmisa Petroleum School. Setelah pensiun dari PT.Elnusa Tbk pada tahun 2015, penulis menjadi tenaga pengajar tetap di Universitas Trisakti dengan mata kuliah Geofisika Hidrokarbon, Pemodelan Geostatistik dan Mekanika Batuan. Disamping itu sebagai pengajar tidak tetap pada Program Magister F-MIPA Universitas Indonesia pada mata kuliah Seismologi Eksplorasi dan Geofisika Instrumentasi. Karya lain berupa Buku Ajar Mekanika Batuan dan penemuan metode baru berupa penurunan persamaan tetapan anisotropi berdasarkan fungsi difraksi Gelombang Seismik-P serta memperoleh Hak Cipta pada tahun 2019 HAKI No:EC0020191775, 29 Mei 2019.

pemodelan geostatistik

			IT\/		PORT
UKI	CHIN	IAI	II Y	REI	ואטי

3%

2%

2%

SIMILARITY INDEX

INTERNET SOURCES

PUBLICATIONS

STUDENT PAPERS

PRIMARY SOURCES

pt.scribd.com Internet Source

digilib.unila.ac.id Internet Source

faculty.gg.uwyo.edu

Internet Source

pubs.usgs.gov

Internet Source

edoc.pub

Internet Source

people.ku.edu

Internet Source

Chilès, . "Structural Analysis", Wiley Series in Probability and Statistics, 2012.

Publication

epdf.tips Internet Source

www.scribd.com

	Internet Source	<1%
10	dergipark.org.tr Internet Source	<1%
11	docshare.tips Internet Source	<1%
12	Submitted to University of the Phillipines Student Paper	<1%
13	www.riccardogalletti.com Internet Source	<1%
14	"Basic Statistical Concepts", Econometrics, 2008 Publication	<1%
15	Christian Gau. "Geostatistik in der Baugrundmodellierung", Springer Nature, 2011	<1%
16	k4mar137.blogspot.com Internet Source	<1%
17	Submitted to University of New England Student Paper	<1%
18	id.123dok.com Internet Source	<1%
19	Kamran Mostafaei, Hamidreza Ramazi. "Investigating the applicability of induced	<1%

polarization method in ore modelling and drilling optimization: A case study from Abassabad, Iran", Near Surface Geophysics, 2019

Publication

Exclude quotes On Exclude matches < 15 words

Exclude bibliography On