SIMULASI MONTE CARLO DALAM MEMPREDIKSI JUMLAH PENGIRIMAN DAN TOTAL PENDAPATAN

Ivo Andika Hasugian, Khabiril Muhyi, Nia Firlidany

Departemen Teknik Industri, Fakultas Teknik, Universitas Sumatera Utara ivo.andika@usu.ac.id

Abstrak

Prediksi penjualan adalah anggaran yang berisi perkiraan tentang kegiatan perusahaan dalam jangka waktu tertentu periode yang akan datang dan berisi perkiraan keadaan atau posisi keuangan perusahaan di masa yang akan datang. Hasilnya dari prediksi penjualan adalah pernyataan atau penilaian yang diukur terhadap kondisi masa depan mengenai penjualan sebagai proyeksi teknis permintaan konsumen potensial untuk periode tertentu. Namun, perkiraan hasil yang diperoleh mungkin tidak sama dengan rencana. Tujuan dari penelitian ini adalah untuk memprediksi jumlah pengiriman dan total pendapatan selama 100 hari ke depan. Hal ini memudahkan pengelola perusahaan untuk menerapkan strategi bisnis secara cepat dan optimal. Data yang digunakan adalah data pengiriman selama 7 hari sebelumnya yang diolah dengan menggunakan simulasi Metode Monte Carlo. Dari hasil simulasi Metode Monte Carlo PT. XYZ didaptakan prediksi untuk 100 hari ke depan akan melakukan pengiriman total sebanyak 900 pengiriman dan mendapatkan total pendapatan sebesar Rp. 2.250.000,-. Simulasi Monte Carlo dapat membantu perusahaan mengevaluasi perusahaan. Simulasi pengiriman menggunakan Metode Monte Carlo sangat penting untuk meningkatkan produktivitas baik dalam penjualan maupun bagi karyawan untuk memahami sistem pengiriman. Perancangan simulasi menggunakan metode Monte Carlo dapat mempermudah pencarian masalah dalam sistem nyata dan pembelajaran yang kompleks untuk memahami sistem pengiriman.

Kata-Kata Kunci: Monte Carlo, Prediksi, Simulasi, Pengiriman, Pendapatan

I. Pendahuluan

Perkembangan teknologi informasi menambah masalah. Masalah terdiri dari sederhana dan kompleks. Masalah kompleks membutuhkan penanganan yang tepat, yang mengarah pada presisi tinggi. Hal-hal juga dapat diselesaikan dengan metode simulasi. Setiap masalah dapat dimodelkan dan disimulasikan berdasarkan parameter yang digunakan. Simulasi ini dapat memprediksi hasil yang akan datang tanpa harus diimplementasikan secara langsung terlebih dahulu. Model adalah representasi dari suatu objek, objek atau ide dalam bentuk yang disederhanakan. Simulasi adalah metode kuantitatif yang menggambarkan suatu sistem yang sederhana. Pengembangan model sistem dilakukan melalui serangkaian pengujian untuk memperkirakan hasil dalam periode waktu tertentu. Model simulasi adalah model yang menggambarkan hubungan sebab-akibat dalam suatu sistem dalam model komputer. Metode ini dapat menggambarkan perilaku yang dapat terjadi di dunia nyata.

Ada beberapa cara untuk menentukan peristiwa masa depan. Ini juga termasuk menentukan penjualan bisnis. Simulasi adalah suatu cara untuk memprediksi keuntungan dan kerugian perusahaan berdasarkan keuntungan dan posisi keuangannya pada periode yang lalu. Monte Carlo merupakan metode simulasi yang dapat digunakan sebagai metode prediksi. Beberapa parameter pendukung sangat mempengaruhi keakuratan hasil simulasi Monte Carlo. Simulasi ini dapat menjadi alat yang handal bagi manajer suatu perusahaan untuk menganalisis risiko, keuntungan dan kerugian dari perusahaan yang dikelola. Hasil simulasi Monte

Carlo dapat membantu meningkatkan kualitas produk yang dijual. Ketika komputer dan perangkat lunak tumbuh dalam kekuatan, simulasi Monte Carlo ini harus semakin banyak digunakan oleh para pebisnis. Dengan metode ini, perusahaan dapat mengantisipasi kerugian di masa depan dan memperbaiki kelemahan perusahaan yang disebabkan oleh berbagai faktor.

II. Tinjauan Pustaka

Metode simulasi Monte Carlo adalah metode untuk mengevaluasi model deterministik dengan bilangan acak sebagai masukan. Metode ini sering digunakan ketika model yang digunakan cukup kompleks, non-linier, atau memiliki lebih dari beberapa parameter yang tidak pasti. Simulasi Monte Carlo dapat mencakup 10.000 evaluasi model, saat bekerja di masa lalu hanya dapat dilakukan dengan menggunakan perangkat lunak komputer.Simulasi Monte Carlo adalah suatu metode analisis perambatan ketidakpastian yang bertujuan untuk mengetahui seberapa kesalahan atau keacakanvariasi mempengaruhi sensitivitas, kinerja, atau keandalan sistem yang dimodelkan. Monte Carlosimulasi diklasifikasikan sebagai pengambilan sampel karena input dihasilkan secara acak dari distribusi probabilitas untuk proses pengambilan sampel dari populasi nyata. Oleh karena itu, sebuah model harus memilih distribusi input yang paling dekat dengandata yang dimilikinya.

2.1 Simulasi Monte Carlo

Simulasi Monte Carlo dapat didefinisikan sebagai teknik sampling statistik yang digunakan untuk memperkirakan solusi untuk masalah kuantitatif. Metode Monte Carlo adalah metode analisis numerik yang melibatkan pengambilan sampel eksperimental acak. Salah satu model simulasi pengendalian persediaan yang paling populer adalah simulasi Monte Carlo. Model simulasi Monte Carlo adalah suatu bentuk simulasi probabilistik di mana solusi suatu masalah diberikan berdasarkan proses pengacakan Proses acak ini mencakup distribusi probabilitas variabel data yang dikumpulkan berdasarkan data di atas dan probabilitas teoritis distribusi. Angka digunakan untuk menggambarkan kejadian acak dan berurutan mengikuti perubahan yang terjadi pada proses simulasi. Sifat bilangan acak adalah sama pada setiap himpunan bilangan acak yang dihasilkan dan peluang munculnya bilangan acak tidak dipengaruhi oleh bilangan di atas. Simulasi dengan metode Monte Carlo digunakan untuk menentukan ramalan permintaan.Langkah-langkah utama dalam simulasi Monte Carlo adalah sebagai berikut:

- Menentukan distribusi probabilitas yang diketahui untuk data tertentu yang diperoleh dari kumpulan data di masa lalu. Selain menggunakan data historis, distribusi probabilitas juga dapat ditentukan dari distribusi normal dan. Itu tergantung pada jenis apa yang diamati. Variabel Variabel yang digunakan dalam simulasi harus diatur untukdistribusi kemungkinan.
- 2. Ubah distribusi probabilitas menjadi bentuk frekuensi kumulatif. Distribusi probabilitas kumulatif digunakan sebagai dasar untuk mengelompokkan interval interval bilangan acak.
- 3. Jalankan proses simulasi dengan angka acak. Angka acak diklasifikasikan menurut rentang distribusi probabilitas kumulatif daridari variabel yang digunakan dalam simulasi. Faktor yang tidak pasti sering digunakanbilangan acak untuk menggambarkan kondisi sebenarnya. Urutan proses simulasi dengannomor acak memberikan gambaran tentang variasi yang sebenarnya. Ada banyak cara untuk mendapatkan angka acak, yaitumenggunakan tabel angka acak, kalkulator, komputer, dll.
- 4. Analisis hasil simulasi sebagai masukan untuk alternatif pemecahan masalah dan perumusan kebijakan.

III. Metodologi

Simulasi Monte Carlo memiliki karakter stokastik, yaitu metode ini didasarkan pada penggunaan bilangan acak dan kemampuan untuk mengidentifikasi masalah. Metode ini sebelumnya digunakan untuk menyelesaikan masalah kuantitatif dengan proses fisik. Tabel berikut berisi data yang digunakan untuk menguji simulasi Monte Carlo.

Tabel 1. Data Awal

Hari	Pengiriman/Demand	Frekuensi
1	3	25
2	5	20
3	8	10
4	11	20
5	14	10
6	17	5

Tabel 1 menunjukkan jumlah pengiriman barang setiap hari selama 7 hari dengan frekuensi tertentu. Pengiriman hari ke-3, ke-5, dan ke-7 memiliki frekuensi 10. Pengiriman hari ke-2 dan ke-4 meliliki frekuensi 20. Pengiriman hari ke-1 memiliki frekuensi 25. Dan pengiriman hari ke-6 memiliki frekuensi 5. Dari data ini, pengiriman hari ke-1 memiliki jumalah pengiriman terbanyak. Maka dari itu angka ini memiliki probabilitas tertinggi.

IV. Hasil Dan Pembahasan

4.1 Probabilitas dan Probabilitas Komulatif

Sebelum mendapatkan hasil simulasi Monte Carlo harus dilakukan pengukuran yaitu, menentukan probabilitas dan distribusi kumulatif. Dengan mendistribusikan penjualan barang, probabilitas distribusi dan distribusi kumulatif dapat ditentukan. Persamaan berikut adalah rumus untuk menentukan distribusi.

$$P = \frac{F}{TF}$$

Di mana:

P = Probabilitas
F = Frekuensi
TF = Total Frekuensi

Tabel 2. Probabilitas dan Probabilitas Komulatif

Pengiriman/ Demand	Frekuensi	Probabilitas	Probabiltas Komulatif
3	25	0,25	0,25
5	20	0,2	0,45
8	10	0,1	0,55
11	20	0,2	0,75
14	10	0,1	0,85
17	5	0,05	0,9
20	10	0,1	1

Tabel 2 menjelaskan hasil yang diperoleh dari semua data pada Tabel 1. Langkah selanjutnya adalah menentukan bilangan acak dengan interval berdasarkan hasil probabilitas kumulatif. Tabel 3 menjelaskan kemungkinan nomor acak untuk setiap pengiriman.

Tabel 3. Kemungkinan Angka Acak yang Muncul

140	CI J. IXCI	nungim	an might m	can jung	viuncui
Permi ntaan	Freku ensi	Proba bilitas	Proba biltas	Jumlah Data	Range
			Komulatif		
3	25	0,25	0,25	25	1 - 25
5	20	0,2	0,45	20	26 - 45
8	10	0,1	0,55	10	46 - 55
11	20	0,2	0,75	20	56 - 75
14	10	0,1	0,85	10	76 - 85
17	5	0,05	0,9	5	86 - 90
20	10	0,1	1	10	91 - 100

4.2 Membangkitkan Bilangan Acak (Random)

Setelah mendapatkan interval angka acak, langkah selanjutnya adalah membangkitkan bilangan acak (random). Untuk membangkitkan bilangan random dapat dilakukan dengan sofwareMicrosoft Excel. Formula untuk membangkitkan bilangan acak adalah "=Rand()". Berikut tabel 4 dibawah ini hasil pembangkitan bilangan acak menggunakan sofwareMicrosoft Excel.

Tabel 4. Pembangkitan Bilangan Acak (Random)		21	0,213723241
		63	0,914346346
		17	0,316251536
]	Bilangan Random	20	0,723730907
46	0,675611834	53	0,600452582
82	0,910201743	30	0,880603519
48	0,39198384	85	0,497411945
86	0,335088175	98	0,846333138
71	0,96062074	32	0,218185965
51	0,822534116	94	0,17640347
12	0,812388323	38	0,113938826
15	0,644408562	77	0,306735531
9	0,305758366	19	0,570328589
33	0,721124615	23	0,777651039
45	0,641749323	66	0,630029163
87	0,328211716	31	0,09636025
80	0,95513306	99	0,942864374
50	0,675679624	64	0,537038539
88	0,08162975	6	0,9289183
75	0,48299665	44	0,831461899
16	0,651165246	79	0,133315487
10	0,403159786	27	0,593143863
65	0,844365081	34	0,442493491
39	0,636331438	49	0,415875391
1	0,212190091	90	0,356606256
7	0,749553931	11	0,322296732
57	0,559369248	47	0,133498647
42	0,436466515	58	0,658013691
81	0,340222595	18	0,724354537
70	0,121261248	89	0,176410213
37	0,87740875	26	0,294210904
61	0,509283334	2	0,818618399
28	0,257594134	22	0,291716182
43	0,534729329	41	0,162220165
4	0,025498546	68	0,113447207
67	0,412107272	35	0,433654249
56	0,325695175	91	0,665255174
24	0,89447098	84	0,491880778

Bilangan Random

52

78

3

21

0,740962643

0,619154173

0,84263716

0,213923241

Bilangan Random		12	17	42500
76	0,910846429	13	14	35000
93	0,63839417	14	8	20000
62	0,465215229	15	17	42500
55	0,859350985	16	11	27500
100	0,35597516	17	3	7500
8	0,510619436	18	3	7500
29	0,93911694	19	11	27500
73	0,394270337	20	5	12500
25	0,506260525	21	3	7500
40	0,900589345	22	3	7500
14	0,356297987	23	11	27500
72	0,951802202	24	5	12500
96	0,392026228	25	14	35000
54	0,984860601	26	11	27500
95	0,464432538	27	5	12500
69	0,438300591	28	5	12500
59	0,30053829	29	20	50000
74	0,632683388	30	20	50000
5	0,21698029	31	11	27500
13	0,812640563	32	5	12500
60	0,305664145	33	5	12500
83	0,926013651	34	3	7500
		35	11	27500
Hasil Simulasi		36	11	27500

4.3 Hasil Simulasi

Bagian ini diuji dengan simulasi Monte Carlo menggunakan sofware Microsoftt Exceluntuk mengetahui tingkat pengirimandi 100 hari masa yang akan datang dan total pendapatannya dengan biaya Rp. 2.500/pengiriman. Tabel 5 adalah contohnya data acak yang dihasilkan untuk menguji simulasi Monte Carlo.

Tabel 5. Hasil Simulasi			42	11
Iari	Pengiriman/Demand	Total Harga	43	3
1	8	20000	44	3
2	14	35000	45	8
3	8	20000	46	5
4	17	42500	47	14
			48	20
5	11	27500	49	5
6	8	20000	50	20
7	3	7500	51	5
8	3	7500	52	14
9	3	7500	53	3
0	5	12500	54	3
11	5	12500	54	3

55	11	27500	98	3	7500			
56	5	12500	99	11	27500			
57	20	50000	100		35000			
58	11	27500		Total Pengiriman = 900				
59	3	7500	Total P					
60	5	12500	Rata – l	ata – Rata Pengiriman = $\frac{900}{100}$ = 9				
61	14	35000		endapatan	= Rp. 2.250.000,-			
62	5	12500	Rata – l	Rata Pendapatan	$=\frac{Rp.2.250.000}{100}=$			
63	5	12500	Rp. 22.	500				
64	8	20000						
65	17	42500	V. Kes	simpulan				
66	3	7500	1. Da	ari hasil simulasi	Metode Monte Carlo PT.			
67	8	20000	X	YZ didaptakan pı	ediksi untuk 100 hari ke			
68	11	27500			kukan pengiriman total giriman dan mendapatkan			
69	3	7500	to	tal pendapatan seb	esar Rp. 2.250.000,			
70	17	42500			Carlo dapat membantu duasi perusahaan. Simulasi			
71	5	12500			nakan Metode Monte Carlo			
72	3	7500		ngat penting	untuk meningkatkan			
73	3	7500			dalam penjualan maupun ntuk memahami sistem			
74	5	12500		engiriman.				
75	11	27500			asi menggunakan metode mempermudah pencarian			
76	5	12500	ma	masalah dalam sistem nyata dan pemberyang kompleks.				
77	20	50000	ya					
78	14	35000	Daftar	Pustaka				
79	14	35000	[1].	. A. Prakash, S. K. Jha, and R.				
80	20	50000	1	Mohanty, 2012,	Scenario Planning For			
81	11	27500			Monte Carlo Simulation Manag., vol. 5, no. 3, pp.			
82	8	20000		331–352, Aug.	wanag., voi. 3, no. 3, pp.			
83	20	50000						
84	3	7500			ofita. Anggriani., 2019. Rantai pasok Pertanian			
85	5	12500			t Farming di Kabupaten			
86	11	27500		P <i>aser</i> , Journal Ind No. 2.	dustrial Servicess, Vol. 4.			
87	3	7500	[3].	. Geni, Bias Yulisa., Santony, Julius.,				
88	5	12500			endapatan Terbesar pada Cat dengan Menggunakan			
89	3	7500	Î	Metode Monte Carlo, Jurnal In Ekonomi Bisnis, Vol. 1No. 4Hal: 1: Hasugian, I.A., Sidauruk P.H., Z.	Carlo, Jurnal Informatika			
90	11	27500						
91	20	50000			onomi Teknik Pada Usaha			
92	8	20000			i Kasus Bengkel Las XYZ,			
93	20	50000		<i>Meaan</i> , Sumatera Feknik 15 (2), 190	ı Utara), Buletin Utama -195			
94	11	27500	[5].	Hasugian, I.A., Ing	ggrid F, Wardana K, 2020,			
95	11	27500			n Dan Sensitivitas: Studi ochi Kecamatan Medan			
96	11	27500	,	Selayang, Buletin Utama Teknik 15 164				
97	3	7500	-					

- [6]. Hasugian, I.A., Fernando, Supriadi, 2020, Analisis Studi Kelayakan Usaha Pendirian Industri Rumahan (Studi Kasus di UKM Mie Pangsit XYZ Medan), Jurnal Simetri Rekayasa 1 (2), 46-50
- [8] Hartanto, Subhan., Siahaan, Andysah Putra Utama., 2018, *Monte Carlo Simulation in Prediction of Periodical Sales*, International Journal For Innovative Research In Multidisciplinary Field, Volume 4.
- [9]. M. Hoesli, E. Jani, and A. Bender, 2006, Monte Carlo Simulations For Real Estate Valuation,
 J. Prop. Invest. Financ., vol. 24, no. 2, pp. 102–122, Mar
- [10]. M. Nedjalkov and P. Vitanov, 1991, *Monte Carlo Technique For Simulation Of High Energy Electrons*, COMPEL Int. J. Comput. Math. Electr. Electron. Eng., vol. 10, no. 4, pp. 525–530, Apr.

- [11] Naim, Moch. Abu., Donoriyanto, Dwi Sukma., 2020, Pengendalian Persediaan Obat Di ApotekXyz Dengan Menggunakan Simulasi Monte Carlo, Jurnal Manajemen Industri dan Teknologi, Vol.01, No.02, Tahun 2020 Hal. 01-11.
- [12]. Putra, Teri Ade., dan Hadi, Aulia Fitrul., 2018, Perancangan Aplikasi Keuntungan Produk Rokok Dengan Menggunakan Metode Monte Carlo Di Toko Nabila, UNAND, Jurnal Matematika VII; 1.
- [13]. R. Y. Rubinstein, 1981, Simulation and the Monte Carlo Method. New York, NY, USA: John Wiley & Sons, Inc.
- [14]. Suteja, Eja., dan Ismail, Asrul Harun, 2017, Pengendalian Produk Prioritas Dengan Metoda Simulasi Monte Carlo Pada Area Finish Goods Di PT. SRI, Jurnal Sistem Industri Universitas Pancasila Jakarta.