

Simulasi Penjualan Arang Batok Kelapa dengan Menggunakan Metode Monte Carlo Pada CV. Banjar Berniaga

**Musthafa Haris Munandar¹⁾, Masrizal²⁾
Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Labuhanbatu
harismunandaar@gmail.com¹⁾, masrizal120405@gmail.com²⁾**

ABSTRAK

Kebutuhan arang batok kelapa di dunia industri mengalami peningkatan setiap bulannya, hal ini disebabkan oleh semakin sedikitnya jumlah energi yang dihasilkan bumi. Peningkatan jumlah permintaan arang tersebut juga harus diimbangi oleh hasil dari produsen arang, untuk meningkatkan efektivitas perusahaan dalam perkembangan usaha maka harus dilakukan manajemen yang baik dalam menghitung jumlah penjualan arang yang dihasilkan. Penjualan arang batok kelapa pada tiap tahun bisa mengalami peningkatan dan penurunan, tingkat penjualan pada tahun yang akan datang bisa diprediksi tingkat penjualannya dengan menggunakan metode Monte Carlo. Metode Monte Carlo adalah algoritma komputasi untuk mensimulasikan berbagai perilaku sistem, seperti sistem penjualan pada perusahaan, metode ini nantinya akan melakukan perhitungan secara komputasi dengan menggunakan bilangan acak yang akan menghasilkan nilai untuk tahun yang akan datang.

Keywords: Penjualan, Metode *Monte Carlo*, Simulasi

1. Pendahuluan dari uji coba yang dilakukan demi
Dewasa ini perkembangan teknologi mendapatkan output yang lebih baik untuk informasi sangat pesat, semua masalah yang kedepannya. atau metode untuk menganalisa kompleks juga sudah bisa diselesaikan dengan pergeseran ketidakpastian, di mana tujuannya mudah. Setiap permasalahan bisa dicontohkan adalah untuk menentukan bagaimana hasil dengan sebuah bentuk dan disimulasikan perbedaan antara random dan error terlebih dahulu sebelum dikerjakan [1]. mempengaruhi sensitivitas, performa atau Simulasi penjualan merupakan langkah-reliabilitas dari sistem yang ada sedang langkah yang efektif menggunakan metode dimodelkan [3].
ilmiah untuk melakukan pemasaran, agar Penelitian ini menggunakan metode *Monte Carlo*, metode *Monte Carlo* adalah simulasi tujuan dapat diperoleh dan mendapat manfaat dari padanya [2]. Simulasi ini berdasarkan non-deterministik metode, kelas komputasi sebuah algoritma yang memperkirakan hasil yang luas algoritma yang mengandalkan

pengambilan sampel acak berulang [4]. selama 1 tahun terakhir, hampir semua kualitas Keuntungan utama metode Monte Carlo adalah mengalami kenaikan dan penurunan. Oleh intuitif dan mudah dipahami sebagai metode sebab itu, dibutuhkan sebuah simulasi yang yang termasuk kategori uji statistik [5], bisa memprediksi tingkat penjualan yang akan kemudian mudah untuk menangani parameter datang, simulasi dapat dihitung menggunakan karakteristik yang berubah-ubah secara acak persamaan-persamaan matematik [10]. Namun dan mungkin menemukan beberapa faktor karena begitu banyaknya data yang ingin yang tidak dapat diprediksi dari perubahan dihitung maka mengharuskan penggunaan proses [6], hasil analisa berupa prediksi tingkat suatu perangkat yang disebut komputer agar penjualan pada masa yang akan datang. model yang disimulasikan memiliki kemiripan

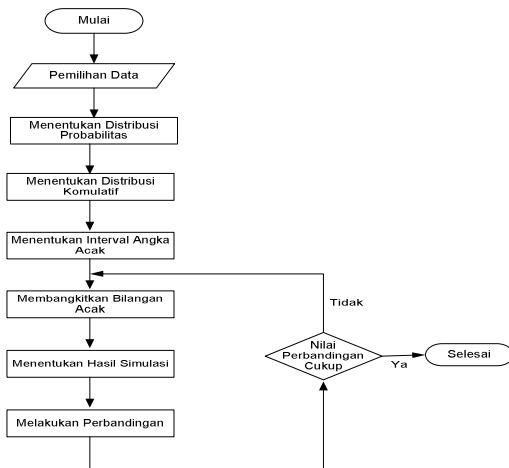
Menurut Sediva, dkk metode Monte Carlo sesuai dengan aslinya [11]. Berdasarkan mengatasi keterbatasan yang berlaku di kasus- analisis sebelumnya, maka penelitian ini kasus tertentu dengan menggunakan bertujuan untuk mensimulasikan penjualan perhitungan terkomputerisasi untuk melakukan secara analisis dan terkomputerasi [12], agar propagasi distribusi probabilitas [7], distribusi menjadi gambaran untuk penjualan pada tahun probabilitas adalah suatu distribusi yang yang akan datang.

mengambarkan peluang dari sekumpulan variat sebagai pengganti frekuensinya [8]. Metode Monte Carlo, juga dikenal sebagai pengujian statistic metode, metode simulasi stokastik atau sampling acak metode, adalah perhitungan berdasarkan nomor acak . Itu Ide dasar dari metode Monte Carlo adalah variabelnya, yang mana mematuhi distribusi probabilitas, yang dirancang sesuai untuk informasi historis atau saran ahli, disimulasikan berulang-ulang dan beberapa kesimpulan dilakukan melalui penambahan dan menganalisis hasil simulasi [9].

Pengolahan arang batok kelapa saat ini mengalami perkembangan, sampai dengan tahun 2017 jumlah penjualan cukup bervariasi

2. Metode Penelitian

Pada bagian ini menjelaskan mengenai tahapan-tahapan yang dilakukan oleh penulis dalam melakukan simulasi *monte carlo* dalam memprediksi penjualan arang batok pada tahun yang akan datang, tahapan tersebut dapat dilihat pada gambar 1 berikut ini.



Gambar 1. Bentuk State of Process

Berdasarkan tahapan penelitian yang terdapat pada Gambar 1, dapat dilihat bahwa untuk melakukan simulasi *monte carlo* terdiri dari 7 tahapan, setiap tahapan memiliki aturan-aturan dalam menentukan nilainya seperti tahapan menentukan distribusi probabilitas, menentukan distribusi komulatif, menentukan interval angka acak, menentukan bilangan acak, menentukan hasil simulasi dan menentukan perbandingan. Pada awalnya sebelum melakukan perhitungan simulasi terlebih dahulu menyiapkan data penjualan *real* yang sudah ada.

2.1.Data

Data yang akan dijadikan bahan simulasi merupakan data *historical* atau data terdahulu. Data yang diambil adalah data penjualan 1 tahun terakhir yaitu tahun 2017. Data dibuat dengan menggunakan atribut Bulan, Penjualan,

Biaya Bahan Baku. Data yang direkap adalah data dari Tahun 2017.

Tabel 1. Rekap Data Penjualan 2017

Bulan	Biaya Bahan Baku	Penjualan	Gaji Karyawan
Januari	Rp60.000.000	Rp93.750.000	Rp3.000.000
Februari	Rp62.000.000	Rp96.875.000	Rp3.000.000
Maret	Rp62.800.000	Rp98.125.000	Rp3.000.000
April	Rp68.000.000	Rp106.250.000	Rp3.000.000
Mei	Rp80.000.000	Rp125.000.000	Rp3.000.000
Juni	Rp75.600.000	Rp118.125.000	Rp3.000.000
Juli	Rp76.000.000	Rp118.750.000	Rp3.000.000
Agustus	Rp78.000.000	Rp121.875.000	Rp3.000.000
September	Rp84.000.000	Rp131.250.000	Rp3.000.000
Oktober	Rp88.000.000	Rp137.500.000	Rp3.000.000
Nopember	Rp86.000.000	Rp134.375.000	Rp3.000.000
Desember	Rp90.000.000	Rp140.625.000	Rp3.000.000
Total	Rp910.400.000	Rp1.422.500.000	Rp36.000.000

Berdasarkan Tabel 1. data yang sudah diuraikan didalam tabel dibagi beberapa bagian seperti, bulan, biaya bahan baku, jumlah penjualan, dan gaji karyawan. Data yang akan dijadikan simulasi adalah data penjualan selama 12 bulan. Jumlah keseluruhan penjualan berdasarkan penjumlahan dari bulan januari sampai dengan desember adalah sebesar Rp.1.422.500.000.

3. Hasil dan Pembahasan

3.1.Menentukan Distribusi Probabilitas

Pada tahap ini, penentuan distribusi probabilitas merupakan langkah awal dalam melakukan simulasi. Penetapan distribusi probabilitas untuk variabel-variabel penting yakni dengan cara membagi nilai tiap transaksi

dengan jumlah variabel dari keseluruhan nilai distribusi kumulatif sebelumnya dengan transaksi. Jumlah nilai keseluruhan transaksi nilai distribusi probabilitas variabel tersebut dihasilkan dari penjumlahan keseluruhan transaksi dari bulan ke-1 sampai dengan bulan ke-12.

$$\text{Distribusi Kumulatif ke } - i = \text{Nilai Distribusi Probabilitas ke } - i + \text{Nilai Distribusi Kumulatif ke } - i \quad (2)$$

$$\text{Distribusi Probabilitas ke } - i = \frac{\text{jumlah frekuensi ke } - i}{\text{total frekuensi (n)}} \quad (1)$$

Tabel 2. Distribusi Probabilitas

Bulan	Frekuensi Penjualan	Distribusi Probabilitas
1	Rp156.250.000	0,08
2	Rp159.375.000	0,08
3	Rp162.500.000	0,08
4	Rp161.250.000	0,08
5	Rp168.750.000	0,08
6	Rp171.875.000	0,08
7	Rp172.500.000	0,08
8	Rp175.000.000	0,09
9	Rp176.250.000	0,09
10	Rp165.625.000	0,08
11	Rp168.750.000	0,08
12	Rp175.000.000	0,09
Jumlah	Rp2.163.125.000	1

Untuk menghitung distribusi probabilitas yaitu dengan mentotalkan seluruh jumlah frekuensi penjualan, kemudian jumlah frekuensi tiap bulannya dibagi dengan frekuensi total. Sebagai contoh pada bulan ke-1 sebagai berikut:

$$\text{Distribusi Probabilitas bulan ke-1} = \frac{156.250.000}{2.163.125.000} = 0,08$$

3.2. Menentukan Distribusi Kumulatif

Untuk mendapatkan distribusi kumulatif pada setiap variabel dilakukan penjumlahan

Tabel 3. Distribusi Komulatif

Bulan	Frekuensi Penjualan	Distribusi Probabilitas	Distribusi Kumulatif
1	Rp93.750.000	0,06	0,06
2	Rp96.875.000	0,07	0,13
3	Rp98.125.000	0,08	0,20
4	Rp106.250.000	0,08	0,28
5	Rp125.000.000	0,08	0,36
6	Rp118.125.000	0,04	0,45
7	Rp118.750.000	0,09	0,53
8	Rp121.875.000	0,09	0,62
9	Rp131.250.000	0,09	0,71
10	Rp137.500.000	0,09	0,80
11	Rp134.375.000	0,09	0,90
12	Rp140.625.000	0,09	1,00
Jumlah	Rp1.422.500.000	1	6,06

Untuk menghitung distribusi kumulatif pada setiap nilai keuntungan dari bulan Januari sampai Desember yaitu dengan menjumlahkan distribusi probabilitas yang telah dihitung dengan nilai probabilitas kumulatif di bulan sebelumnya. Misalnya pada bulan ke-1 dan ke-2 seperti berikut :

$$\text{Distribusi kumulatif ke-1} = 0,06 + 0 = 0,06$$

$$\text{Distribusi kumulatif ke-2} = 0,06 + 0,07 = 0,13$$

3.3. Membangkitkan Bilangan Acak

Pada tahapan ini membangkitkan bilangan acak dilakukan dengan memilih angka acak kemudian menentukan nilai mod yang akan digunakan. Bilangan acak (*generating random number*) menggunakan nilai *input* yang dipilih adalah a=13, Zi=19, C=29, mod=99.

Sedangkan pembangkitan angka acak dengan menggunakan persamaan sebagai berikut:

$$a.Z_i+C \quad (3)$$

$$Z_{i+1}=(a.Z_i+C) \bmod M \quad (4)$$

Tabel 4. Bentuk Bilangan Acak untuk 12 Bulan

I	Z _i	(a.z _i +c)	z _{i+1} =(a.z _i +c) mod m
0	19	276	78
1	78	1043	53
2	53	718	25
3	25	354	57
4	57	770	77
5	77	1030	40
6	40	549	54
7	54	731	38
8	38	523	28
9	28	393	96
10	96	1277	89
11	89	1186	97

Pada Tabel 4. dapat dilihat bilangan acak selama 12 bulan, bilangan-bilangan tersebut didapat berdasarkan perhitungan persamaan angka acak. Nilai angka acak akan menjadi kriteria dalam penentuan hasil simulasi yang akan didapat. Nilai angka acak ini tidak selalu mempunyai angka yang sama setiap tahunnya.

3.4. Menetapkan Interval Angka Acak

Penetapan interval angka acak dilakukan untuk setiap variabel. Pada penelitian ini angka acak yang digunakan bernilai 00-99, sehingga nilai distribusi kumulatif dikonversikan ke nilai angka acak untuk setiap variabelnya. Penggunaan angka acak berfungsi untuk menetapkan interval nilai dari setiap variabel. Tahapan ini juga memberikan acuan hasil

simulasi dari setiap transaksi dan ditentukan berdasarkan nilai distribusi kumulatif. Nilai interval angka acak dapat dilihat pada tabel berikut:

Tabel 5. Bentuk Bilangan Acak untuk 12 Bulan

Bulan	Freqwensi Penjualan	Distribusi Probabilitas	Distribusi Kumulatif	Interval Angka Acak
1	Rp156.250.000	0,08	0,08	00-08
2	Rp159.375.000	0,08	0,16	09-15
3	Rp162.500.000	0,08	0,24	16-23
4	Rp161.250.000	0,08	0,32	24-31
5	Rp168.750.000	0,08	0,40	32-39
6	Rp171.875.000	0,08	0,49	40-48
7	Rp172.500.000	0,08	0,57	49-56
8	Rp175.000.000	0,09	0,66	57-65
9	Rp176.250.000	0,09	0,75	66-74
10	Rp165.625.000	0,08	0,83	75-82
11	Rp168.750.000	0,08	0,91	83-90
12	Rp175.000.000	0,09	1,00	91-99
Jumlah	Rp2.163.125.000	1	6,40	

Tabel 5, menjelaskan interval angka acak penjualan yang dimulai dengan interval 00 sampai 07 (termasuk 00 dan 07), berarti jumlah penjualannya adalah Rp. 156.250.000. Jika bilangan acak berada di interval 09 sampai 16, berarti jumlah penjualannya adalah Rp. 159.375.000, begitu seterusnya hingga interval 99.

3.5. Hasil Simulasi

Hasil simulasi dapat ditentukan dengan cara menggunakan nilai angka acak dengan nilai yang dihasilkan dari penetapan interval angka acak, maka akan terlihat jumlah keuntungan

untuk durasi 12 bulan kedepan. Hasil simulasi dapat dilihat pada tabel berikut :

Tabel 6. Hasil Simulasi Penjualan

Bulan Ke	Angka Acak	Simulasi
1	78	Rp137.500.000
2	53	Rp121.875.000
3	25	Rp106.250.000
4	57	Rp121.875.000
5	77	Rp137.500.000
6	40	Rp118.125.000
7	54	Rp121.875.000
8	38	Rp118.125.000
9	28	Rp125.000.000
10	96	Rp140.625.000
11	89	Rp134.375.000
12	97	Rp140.625.000
Total		Rp1.524.375.000

4. Kesimpulan

Berdasarkan hasil penelitian yang sudah dilakukan, bahwa hasil simulasi untuk tahun 2017 bisa dijadikan gambaran untuk setiap bulannya pada tahun 2018, kemudian setelah nanti didapat angka penjualan pada tahun 2018 bisa dilakukan perbandingan tingkat penjualan pada tahun sebelumnya.

Referensi

- [1] C. Republic, "Application of the Monte Carlo Method to Estimate the Uncertainty of Air Flow Measurement," pp. 465–469, 2015.
- [2] H. Huang, F. Li, and Y. Mishra, "Ref3_Modeling Dynamic Demand Response Using Monte Carlo Simulation and Interval Mathematics for Boundary Estimation," *Smart Grid IEEE*, pp. 1–10, 2015.
- [3] B. Yu, Y. Li, Y. J. Xiao, X. L. Luo, and Z. M. Ou, "Simulation modeling for weakening bullwhip effect in auto-sales," *2011 IEEE 18th Int. Conf. Ind. Eng. Eng. Manag. IE EM 2011*, no. PART 3, pp. 1518–1522, 2011.
- [4] L. Haoyu, J. A. Russer, C. Wenquan, and P. Russer, "A Monte Carlo method approach for the solution of the Helmholtz equation," *2015 Asia-Pacific Microw. Conf.*, no. 4, pp. 1–3, 2015.
- [5] P. Degan, M. Simulasi, M. Carlo, S. Kasus, and D.

- I. Pt, "Optimasi persediaan," vol. 4, no. 3, pp. 166–174, 2016.
- [6] S. E. K. Osman, R. Mahmoud, S. F. Babiker, and S. M. Ieee, "Aggregate Path Monte-Carlo Method for Single Electron Circuit Simulations," pp. 8–11, 2015.
- [7] W. Chun, L. Kexin, H. Mingliang, and D. Jing, "On the radar detection analysis under the interference environment based on the Monte Carlo method," *ISAPE 2016 - Proc. 11th Int. Symp. Antennas, Propag. EM Theory*, 2017.
- [8] S. Array, M. Signal, and P. Workshop, "SAMPLING SIZE IN MONTE CARLO BAYESIAN COMPRESSIVE SENSING Ioannis Kyriakides Department of Electrical Engineering University of Nicosia , Cyprus Radmila Pribi ´ c Sensors Advanced Developments Thales Nederland Delft , The Netherlands," pp. 397–400, 2014.
- [9] S. Daoyuan, "The Application of Monte Carlo Computer Simulation in Economic Decision-making," no. Iccasm, pp. 592–595, 2010.
- [10] L. Bertot, S. Genaud, and J. Gossa, "An overview of cloud simulation enhancement using the monte-carlo method," *Proc. - 18th IEEE/ACM Int. Symp. Clust. Cloud Grid Comput. CCGRID 2018*, pp. 386–387, 2018.
- [11] S. Sheng, D. Xianzhong, and W. L. Chan, "Probability distribution of fault in distribution system," *IEEE Trans. Power Syst.*, vol. 23, no. 3, pp. 1521–1522, 2008.
- [12] M. Sira, S. Maslan, V. N. Zachovalova, G. Crotti, and D. Giordano, "Modelling of PMU uncertainty by means of Monte Carlo method," *CPEM 2016 - Conf. Precis. Electromagn. Meas. Conf. Dig.*, pp. 3–4, 2016.