

2. ANALISIS FORECASTING JUMLAH KUNJUNGAN TAMU HOTEL DI KOTA BUKITITINGGI

by Rini Sovia Rini Sovia

Submission date: 24-Jun-2021 05:09PM (UTC+0700)

Submission ID: 1611512627

File name: 2_857-Article_Text-1608-2-10-20200620ok.pdf (263.32K)

Word count: 3574

Character count: 20556

ANALISIS *FORECASTING* JUMLAH KUNJUNGAN TAMU HOTEL DI KOTA BUKITTINGGI

Musli Yanto¹⁾, Rini Sovia²⁾, dan Putri Melati³⁾

35

^{1,2,3}Teknik Informatika, Fakultas Ilmu Komputer, Universitas Putra Indonesia YPTK

^{1,2,3}Jl.Raya Lubuk Begalung, Padang, 25221

E-mail : musli_yanto@upiyptk.ac.id¹⁾, rini_sovia@upiyptk.ac.id²⁾, putrimelati24061998@gmail.com³⁾

ABSTRAK

Bukittinggi merupakan salah satu kota yang dikenal dengan destinasi objek wisata. Beragam bentuk sajian wisata tersaji untuk para wisatawan yang berkunjung baik nasional maupun mancanegara. Salah satu fasilitas yang dibutuhkan oleh para pengunjung adalah ketersediaan hotel untuk tempat menginap saat melakukan kunjungan wisata. Pada penelitian ini, permasalahan yang akan dibahas adalah sebuah proses analisis *forecasting* untuk melihat jumlah kunjungan tamu hotel yang ada di kota Bukittinggi. Proses *forecasting* yang dilakukan ini menggunakan metode *artificial neural network* algoritma *back propagation*. Metode ini sangat cocok dalam melakukan sebuah proses *forecasting*, dimana metode ini bekerja dengan melakukan proses pelatihan dan pengujian terhadap pola data yang dibangun sebelumnya. Proses analisis *forecasting* tersebut dimulai dengan menemukan variabel data dan membangun pola jaringan terlebih dahulu berdasarkan data jumlah kunjungan tamu hotel serta variabel *predictor* yang digunakan diantaranya jumlah kunjungan wisata, jumlah objek wisata, inflasi dan nilai tukar rupiah. Proses ini menghasilkan hasil dengan tingkat nilai akurasi yang didapatkan sebesar 99.98% dan nilai kesalahan sebesar 0.002%. Hasil tersebut didapat dari pola jaringan dengan bentuk 5-70-1 di ³³na pola tersebut merupakan pola jaringan terbaik yang didapat berdasarkan proses pelatihan dan pengujian jaringan. Hasil ³⁶elitian ini akan dijadikan bahan pertimbangan bagi pihak pengelola hotel serta pemerintah setempat dalam pengelolaan sektor pariwisata guna meningkatkan Pendapatan Asli Daerah (PAD) kota Bukittinggi.

Kata Kunci: *Wisata, Kunjungan Forecasting, Artificial Neural Network, Back propagation, Pola Jaringan*

1. PENDAHULUAN

Jumlah kunjungan tamu hotel pastinya tidak terlepas dengan jumlah kedatangan wisatawan yang terjadi pada sebuah daerah. Lebih 50 % kunjungan tamu hotel berasal dari jumlah wisatawan. Hal ini membuat banyaknya para pengelola hotel untuk berlomba lomba dalam menyediakan fasilitas layanan menginap di tempat kawasan yang memiliki objek destinasi wisata. Tidak hanya itu, sektor pariwisata yang dikelola oleh pemerintah pun juga akan ikut berdam ¹⁷ terhadap jumlah kunjungan tamu hotel guna meningkatkan Pendapatan Asli Daerah (PAD).

Salah satu sumber pendapatan asli daerah ialah penerimaan pajak hotel. Pada penelitian yang sudah dilakukan sebelumnya menjelaskan bahwa, jumlah kunjungan w ²⁰a dan kunjungan tamu hotel sangat berpengaruh positif terhadap penerimaan pajak hotel, semakin tinggi jumlah akan kunjungan maka semakin tinggi penerimaan pajak Aliandi dan Handayani, (2013). Penelitian yang senada juga dilakukan oleh Pertiwi (2019), mengatakan bahwa jumlah wisatawan dan jumlah tingkat hunian hotel yang berbintang sangat mempengaruhi nilai angka pajak hotel sehingga juga akan mempengaruhi Pendapatan Asli Daerah (PAD).

Pada penelitian yang akan dilakukan ini, peneliti membahas sebuah proses analisis dalam melakukan *forecasting* jumlah kunjungan tamu hotel yang ada di

kota Bukittinggi. Proses tersebut dilakukan untuk melihat tingkat kenaikan dan penurunan jumlah kunjungan tamu hotel yang nantinya akan mempengaruhi angka pendapatan pajak hotel. Dalam analisis *forecasting* ini, peneliti menggunakan metode *Artificial neural network* (ANN) untuk menghasilkan angka jumlah kunjungan tamu hotel pada periode berikutnya.

Berdasarkan penelitian sebelumnya, *artificial neural network* dapat melakukan proses *forecasting* pada kunjungan tamu hotel non bintang dengan cukup akurat dan menghasilkan hasil yang optimal (Sihotang dan Wanto, 2018). Penelitian ¹⁰ng sejalan sudah dilakukan yang menjelaskan bahwa jaringan saraf tiruan atau yang disebut juga dengan *artificial neural network* mampu memprediksi jumlah reservasi kamar hotel dengan hasil lebih akurat (Yanto, dkk, 2015).

Dalam melakukan analisis *forecasting* terhadap jumlah kunjungan tamu hotel yang ada di kota Bukittinggi ini, algoritma yang digunakan dalam metode *artificial neural network* adalah *back propagation*. Algoritma ini dirasa sangat cocok dalam melakukan proses *forecasting*.

Dalam penelitian dengan topik dan tema yang sama, dimana algoritma *back propagation* dalam melakukan proses prediksi jumlah kedatangan wisata mancanegara mampu menghasilkan tingkat akurasi hasil yang sangat tinggi (Yanto, dkk, 2020). Penelitian yang sudah

dihasilkan dalam penggunaan algoritma *back propagation* dalam *forecasting* dengan topik lainnya juga menjelaskan bahwa algoritma ini sangat cocok dan mampu dalam memprediksi data dengan baik terutama data yang berkelanjutan dalam jangka waktu tertentu (Wanto, 2019). Pada penelitian lainnya juga menjelaskan bahwa algoritma *back propagation* memiliki keunggulan pada nilai *learning rate*. Nilai tersebut sangat berguna dalam menentukan hasil prediksi dengan eror yang kecil. Dengan menggunakan metode ini, tingkat akurasi data yang paling besar (Khotimah dan Lynda, 2014).

Pada penelitian ini, dapat dilihat berdasarkan pembahasan yang dilakukan memiliki kelebihan dari beberapa penelitian sebelumnya. Perbedaan yang terlihat berdasarkan penelitian sebelumnya dalam prediksi jumlah reservasi kamar hotel, di sini penulis hanya terfokus pada jumlah reservasi saja tanpa melihat asal dan tujuan dari tamu hotel tersebut. Dalam penelitian ini, penulis mengambil variabel aspek kedatangan tamu hotel berdasarkan kunjungan wisata serta faktor apa saja yang dapat dijadikan penilaian dalam melihat tinggi rendahnya angka kunjungan pada sebuah daerah.

Proses analisis *forecasting* dengan *artificial neural network* algoritma *back propagation* ini bertujuan untuk menemukan angka jumlah kunjungan yang akan terjadi dan nantinya akan digunakan sebagai proses pertimbangan dalam mengelola sektor pariwisata di kota Bukittinggi yang dilihat dari tingkat hunian hotel. Tujuan lainnya dalam penelitian ini juga memberikan masukan kepada pemerintah daerah guna mendukung kegiatan dalam meningkatkan tata kelola dari sektor pariwisata. Manfaat yang didapat dari penelitian ini adalah hasil *forecasting* ini dapat dijadikan data pembandingan dengan data jumlah kunjungan yang terjadi pada waktu periode yang ditentukan guna melihat keakuratan dari hasil *forecasting* yang dihasilkan.

2. 32 ANG LINGKUP

Permasalahan dalam penelitian ini adalah bagaimana proses analisis *forecasting* dapat dilakukan guna melihat jumlah kunjungan tamu hotel yang akan terjadi pada periode berikutnya. Batasan dalam penelitian ini adalah melakukan proses analisis *forecasting* dengan menggunakan metode *artificial neural network* algoritma *back propagation* serta variabel yang digunakan dalam membentuk pola jaringan adalah sebagai berikut:

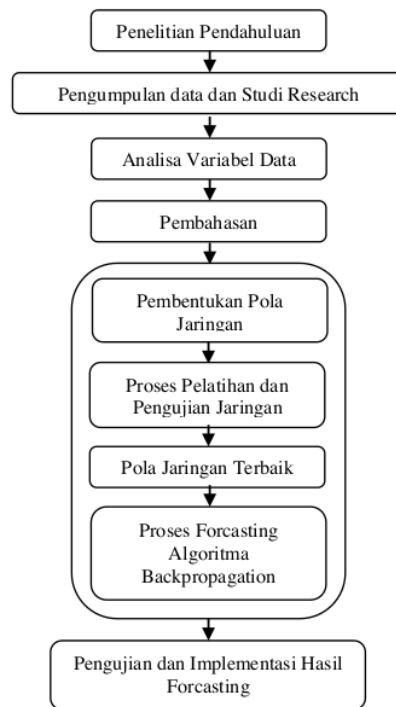
- X1 = Jumlah kunjungan Wisata Mancanegara
- X2 = Jumlah kunjungan Wisata Nasional
- X3 = Jumlah Objek Wisata
- X4 = Inflasi
- X5 = Kurs Rupiah
- T = Target Keluaran Jaringan

Setelah variabel dalam proses *forecasting* didapat, tujuan yang akan dihasilkan dari hasil penelitian ini adalah untuk menghasilkan pola jaringan yang terbaik yang nantinya digunakan dalam proses *forecasting* jumlah kunjungan tamu hotel di kota Bukittinggi.

Sehingga manfaat yang akan didapat dalam penelitian ini dapat membantu pihak yang terkait yakni pihak manajemen hotel serta pemerintah daerah dalam mengelola sektor pariwisata.

3. BAHAN DAN METODE

Metode penelitian yang digunakan adalah metode kuantitatif, dimana metode ini melakukan proses perhitungan berdasarkan algoritma dengan variabel data. Pembahasan proses analisis *forecasting* yang akan dilakukan dapat dilihat dalam kerangka penelitian yang ada di dalam Gambar 1 Kerangka Dan Tahapan Penelitian.



Gambar 1. Kerangka dan Tahapan Penelitian

Dalam kerangka dan tahapan penelitian yang terlihat pada gambar 1, merupakan aliran aktivitas penelitian yang akan dijelaskan sebagai berikut:

3.1 Penelitian Pendahuluan

Tahapan ini merupakan proses dalam menentukan ruang lingkup dari penelitian dalam membentukkan proses analisis *forecasting* dan juga menjelaskan tujuan serta manfaat yang akan dihasilkan dari penelitian ini.

3.2 21 ngumpulan data dan Studi Research

Data yang digunakan dalam penelitian ini bersumber dari Badan Pusat Statistik (BPS) Provinsi Sumatera

Barat, dimana data tersebut akan dijadikan variabel dalam melakukan proses *forecasting*. Selain data yang didapat pada tahapan ini, penulis juga mempelajari beberapa penelitian sebelumnya yang memiliki kaitan erat dalam topik pembahasan yang akan dilakukan. Dalam tahapan ini, teori yang menjadi landasan ilmiah.

3.2.1 Artificial neural network

Artificial neural network (ANN) atau jaringan saraf tiruan (JST) adalah sistem pemroses informasi yang memiliki karakteristik mirip dengan jaringan saraf biologi manusia. Jaringan saraf tiruan dibentuk sebagai generalisasi model matematika dari pemahaman manusia (*human cognition*) (Ardana, 2017).

Jaringan saraf tiruan (ANN) merupakan salah satu representasi tiruan dari otak manusia yang selalu mencoba untuk mensimulasikan proses pembelajaran pada otak manusia tersebut. Otak manusia berisi berjuta-juta sel saraf (neuron) yang bertugas untuk memproses informasi. Masing-masing sel saling berinteraksi sehingga mendukung kemampuan kerja otak. Setiap sel saraf akan memiliki satu inti sel yang bertugas untuk melakukan pemrosesan informasi (Hadihardaja, I.K. dan Sugeng, S., 2015).

Jaringan Saraf Tiruan (JST) merupakan suatu sistem pemrosesan informasi yang mempunyai karakteristik menyerupai jaringan saraf biologis (JSB) Jaringan Saraf Tiruan tercipta sebagai suatu generalisasi model matematis dari pemahaman manusia (*human cognition*) (Wuryandari, M.D.I.A. 2012).

3.2.2 Algoritma Back propagation

Back propagation merupakan algoritma pembelajaran yang terawasi dan biasanya digunakan oleh perceptron dengan banyak lapisan untuk mengubah bobot-bobot yang terhubung dengan neuron-neuron yang ada pada lapisan tersembunyi. Algoritma *back propagation* menggunakan *error output* untuk mengubah nilai bobot-bobotnya dalam arah mundur (*backward*). Untuk mendapatkan *error* ini, dilakukan dengan proses tahap perambatan maju (*forward propagation*) harus dikerjakan terlebih dahulu (Hadihardaja, I.K. dan Sugeng, S., 2015).

Jaringan saraf tiruan *back propagation* merupakan salah satu model dari jaringan saraf tiruan umpan maju dengan menggunakan pembelajaran terawasi yang disusun berdasarkan pada algoritma *error back propagation* yang didasarkan pada aturan pembelajaran koreksi kesalahan (*error correction learning rule*). Arsitektur jaringan saraf tiruan *back propagation* terdiri dari unit masukan, unit layer tersembunyi dan unit keluaran. Algoritma jaringan saraf tiruan *back propagation* dapat dibagi ke dalam dua bagian, yaitu

1. Algoritma pelatihan, terdiri dari tiga tahap yaitu tahap umpan maju pola pelatihan *input*, tahap mempropagasi balikkan *error* dan tahap pengaturan bobot.

2. Algoritma aplikasi atau pengujian yang digunakan hanyalah umpan maju saja.

Untuk lebih jelasnya akan dijelaskan langkah-langkah algoritma *back propagation* sebagai berikut (Ovia, dkk, 2016):

Langkah 0 : inialisasi bobot dengan bilangan acak kecil.

Langkah 1 : jika kondisi penghentian belum terpenuhi, lakukan langkah 2-9.

Langkah 2 : untuk setiap pasang pada data pelatihan, lakukan langkah 3-8

Langkah 3 : tiap unit masukan menerima sinyal dan meneruskannya ke unit tersembunyi di atasnya.

Langkah 4 : hitung semua keluaran di unit tersembunyi

Langkah 5 : hitung setiap unit di lapisan tersembunyi z_j (dari unit ke-1 sampai unit ke- n ke- p ; $i=1, \dots, n$; $j=1, \dots, p$) sinyal *output* lapisan tersembunyi dihitung dengan menerapkan fungsi aktivasi terhadap penjumlahan sinyal-sinyal *input* berbobot x_i pada (1):

$$Z_j = f(V_{0j} + \sum_{i=1}^n X_i V_{ij}) \quad (1)$$

Langkah 6 : Setiap unit di lapisan *output* y_k (dari unit ke-1 sampai unit ke- m ; $i=1, \dots, n$; $k=1, \dots, m$) dihitung sinyal *output*-nya dengan menerapkan fungsi aktivasi terhadap penjumlahan sinyal-sinyal *input* berbobot Z_j bagi lapisan ini pada (2).

$$Y_k = f(W_{0k} + \sum_{j=1}^p Z_j W_{jk}) \quad (2)$$

Langkah 7 : setiap unit *output* Y_k (dari unit ke-1 sampai unit ke- m ; $j=1, \dots, p$; $k=1, \dots, m$) menerima pola target t_k lalu informasi kesalahan lapisan *output* (δ_k) dihitung δ_k dikirim ke lapisan di bawahnya dan digunakan untuk menghitung besar koreksi bobot dan bias (ΔW_{jk} dan ΔW_{0k}) antara lapisan tersembunyi dengan lapisan *output* pada (3).

$$\delta_k = (t_k - y_k) f' \quad \Delta W_{jk} = \alpha \delta_k Z_j \quad (3)$$

$$\Delta W_{0k} = \alpha \delta_k$$

Langkah 8 : Pada setiap unit di lapisan tersembunyi (dari unit ke-1 sampai unit ke- p ; $i=1, \dots, n$; $j=1, \dots, p$; $k=1, \dots, m$) dilakukan perhitungan informasi kesalahan lapisan tersembunyi (δ_j). δ_j kemudian digunakan untuk menghitung besar koreksi bobot dan bias (ΔV_{ij} dan ΔV_{0j}) antara lapisan *input* dan lapisan tersembunyi pada (4).

$$\delta_j = (\sum_{k=1}^m \delta_k W_{jk}) f'(V_{0j} + \sum_{i=1}^n X_i V_{ij})$$

$$\Delta V_{ij} = \alpha \delta_j X_i$$

$$\Delta V_{0j} = \alpha \delta_j \quad (4)$$

Tahap Perubahan bobot dan bias

Langkah 8: Pada setiap unit *output* Y_k (dari unit 1 sampai unit ke- m) dilakukan perubahan bias dan bobot ($j=0, \dots, p$; $k=1, \dots, m$) sehingga bias dan bobot yang baru menjadi pada (5).

$$W_{jk}(\text{baru}) = W_{jk}(\text{lama}) + \Delta V_{ij} \quad (5)$$

dari unit ke-1 sampai unit ke- p di lapisan tersembunyi j₃ dilakukan perubahan pada *bias* dan bobotnya ($i=0, \dots, n; j=1, \dots, p$) pada (6).

$$V_{jk}(\text{baru}) = W_{jk}(\text{lama}) + \Delta V_{ij} \quad (6)$$

Langkah 10 : Tes kondisi berhenti

3.3 Analisis Variabel Data

Tahapan ini menjelaskan data yang akan digunakan dalam proses *forecasting* perlu dilakukan analisis terlebih dahulu. Proses ini dimulai dengan melihat keterkaitan data dengan hasil yang dihasilkan dari proses *forecasting* terhadap jumlah kunjungan tamu hotel di Kota Bukittinggi.

4. PEMBAHASAN

Pembahasan dalam penelitian ini adalah proses analisis *forecasting* terhadap jumlah kunjungan tamu hotel. Berikut proses pembahasan yang akan dilakukan:

4.1 Proses Analisis Data

Penelitian dalam proses pembahasan analisis *forecasting* ini, penulis terlebih dahulu melakukan tahapan analisis d₂₂. Adapun data kunjungan wisata dan tamu hotel yang digunakan dalam penelitian ini dapat dilihat pada Tabel 1.

Tabel 1. Data Kunjungan Wisata dan Tamu Hotel

Bulan	Jumlah Kunjungan		Jumlah Tamu Hotel
	Wisatawan Mancanegara	Wisatawan Nasional	
Januari	2610	38860	3
Pebruari	3115	25310	3
Maret	2935	30878	3
April	2917	22121	3
Mai	2890	20105	3
J u n i	3707	40664	3
J u l i	4805	39614	3
Agustus	3811	37454	3
September	4558	55124	3
Oktober	5311	56560	3
November	3847	57166	3
Desember	5225	92627	3

Setelah data kunjungan wisata dan tamu hotel, maka variabel dat₃₀ang juga akan digunakan dalam proses *forecasting* dapat dilihat pada Tabel 2.

Tabel 2. Variabel data

X1	X2	X3	X4	X5	T
2610	505555	3	3.25	13480	38860
3115	87827	3	3.18	13776	25310
2935	265236	3	3.4	13825	30878
2917	379164	3	3.41	13946	22121
2890	324031	3	3.23	14021	20105
3707	1010083	3	3.12	14476	40664
4805	600659	3	3.18	14485	39614
3811	313466	3	3.2	14785	37454
4558	269508	3	2.88	15004	55124
5311	301148	3	3.16	15303	56560
3847	296024	3	3.23	14411	57166
5225	609435	3	3.13	14553	92627

4.2 Proses Transformasi Data

Setelah variabel data didapat, data tersebut akan ditransformasikan ke dalam bentuk bilangan biner dengan mengaktifkan fungsi *aktivasi sigmoid* biner dengan interval data [0.1] dan [0.9]. Adapun rumus transformasi yang digunakan dapat dilihat pada (7).

$$Y = \frac{0.8(x - x_{\min})}{x_{\max} - x_{\min}} + 0.1 \quad (7)$$

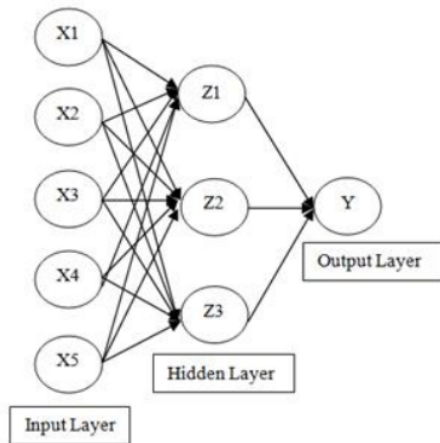
Proses transformasi data terhadap variabel data₁₆g ada akan dilakukan perhitungan dengan7, berikut hasil dari proses transformasi data yang dihasilkan dapat dilihat pada Tabel 3.

Tabel 3. Hasil Transformasi Data

X1	X2	X3	X4	X5	T
0.1021	0.5004	0.1000	0.1000	0.1107	0.1308
0.1025	0.1696	0.1000	0.1000	0.1109	0.1200
0.1023	0.3101	0.1000	0.1000	0.1109	0.1245
0.1023	0.4003	0.1000	0.1000	0.1110	0.1175
0.1023	0.3566	0.1000	0.1000	0.1111	0.1159
0.1029	0.9000	0.1000	0.1000	0.1115	0.1322
0.1038	0.5757	0.1000	0.1000	0.1115	0.1314
0.1030	0.3483	0.1000	0.1000	0.1117	0.1297
0.1036	0.3135	0.1000	0.1000	0.1119	0.1437
0.1042	0.3385	0.1000	0.1000	0.1121	0.1448
0.1030	0.3345	0.1000	0.1000	0.1114	0.1453
0.1041	0.5827	0.1000	0.1000	0.1115	0.1734

4.3 Pembentukan Pola Jaringan *Forecasting*

Data yang sudah ditransformasikan berdasarkan variabel yang digunakan, maka proses akan dilanjutkan untuk membentuk pola jaringan dalam melakukan₂₆ lisis *forecasting*. Berikut bentuk pola jaringan yang dapat dilihat pada gambar 2.



Gambar 2. Pola Jaringan Forecasting

Pola jaringan yang sudah dibentuk akan digunakan dalam proses pelatihan dan pengujian guna melihat dan mengukur nilai akurasi yang diberikan berdasarkan keluaran jaringan.

4.4 Proses Pelatihan dan Pengujian Jaringan

Proses pelatihan dan pengujian dalam penelitian ini dibantu dengan menggunakan *software* MATLAB. *Software* ini nantinya akan melakukan proses pelatihan dan pengujian dengan sistem perhitungan yang telah diperintahkan dalam sebuah bahasa pemrograman. Adapun hasil proses pelatihan dan pengujian yang didapat dilihat pada Tabel 4 Hasil Proses Pelatihan dan Tabel 5 Hasil Proses Pengujian.

Tabel 4. Hasil Proses Pelatihan

T	Y	Error	Performance	MSE
0.1308	0.6242	-0.4934	0.2999	-0.53477
0.1200	0.8636	-0.7436	4.5375	2.010483
0.1245	0.6638	-0.5393	0.8968	0.1225
0.1175	-0.3588	0.4763	1.544	0.715017
0.1159	0.7126	-0.5967	2.6054	-0.72015
0.1322	0.4915	-0.3593	3.8549	-1.31303

Tabel 5. Hasil Proses Pengujian

T	Y	Error	Performance	MSE
0.1314	-1.3261	1.4575	2.9174	1.587883
0.1297	0.7989	0.9286	1.8191	1.075283
0.1437	-1.8519	1.9956	0.3593	0.140983
0.1448	-2.5635	2.7083	2.4903	-0.89088
0.1453	-0.7339	0.8792	1.937	0.706567
0.1734	-1.3847	1.5581	4.0373	-1.2254

4.5 Perbandingan Pola Jaringan

Berdasarkan proses pelatihan dan pengujian yang telah dilakukan, hasil dari pola jaringan ini masih memiliki nilai kesalahan besar dari nilai keluaran jaringan yang dihasilkan. Sehingga jika digunakan dalam proses *forecasting* pastinya tidak akan menghasilkan keluaran yang tingkat akurasi rendah. Maka dari itu proses akan dilanjutkan untuk menemukan pola jaringan yang terbaik berdasarkan perbandingan pola jaringan. Berikut hasil perbandingan pola jaringan yang dilakukan guna menghasilkan pola jaringan yang terbaik dapat dilihat pada Tabel 6 Hasil Perbandingan Pola Jaringan.

Tabel 6. Hasil Perbandingan Pola Jaringan

Pola	MSE		MAPE		Akurasi
	Pelatihan	Pengujian	Pelatih	Pengujia	
5-7-1	-0.5348	1.5879	-0.0385	0.0152	99.95
5-14-1	2.0105	1.0753	0.0102	0.0224	100.01
5-21-1	0.1225	0.1410	0.1680	0.1711	101.69
5-28-1	0.7150	-0.8909	0.0288	-0.0271	99.97
5-35-1	-0.7202	0.7066	-0.0286	0.0341	100.02
5-42-1	-1.3130	-1.2254	-0.0157	-0.0197	100.12
5-49-1	-0.8156	-0.5446	-0.0252	-0.0443	100.02
5-56-1	0.5978	-1.8646	0.0344	-0.0129	100.01
5-63-1	0.5903	-1.8646	0.0349	-0.0129	100.01
5-70-1	-7.0804	1.2389	-0.0029	0.0195	99.98

Hasil perbandingan yang didapat, maka pola jaringan terbaik dapat ditemukan dan akan digunakan dalam proses analisis *forecasting* terhadap jumlah kunjungan tamu hotel.

4.6 Proses Forecasting Kunjungan Tamu Hotel

Pola jaringan yang terbaik didapat dengan pola jaringan dengan bentuk 5-70-1. Dari pola tersebut, pada Tabel 6, terlihat bahwa jaringan dengan pola ini memiliki

nilai MSE sebesar 0.016 dan nilai MAPE sebesar 0.0195 serta nilai tingkat akurasi hasil keluaran jaringan sebesar 99.98%. Berdasarkan pola ini proses analisis dilakukan guna melihat hasil yang didapat dalam proses *forecasting* jumlah kunjungan tamu hotel. Adapun hasil analisis *forecasting* yang dilakukan dapat dilihat pada Tabel 7 Hasil Proses analisis *Forecasting*.

Tabel 7. Hasil Proses Analisis *Forecasting*

Data	T	Y_net
1	0.1308	0.1328
2	0.1200	0.1185
3	0.1245	0.1282
4	0.1175	0.0912
5	0.1159	0.1379
6	0.1322	0.1324
7	0.1314	0.1314
8	0.1297	0.1289
9	0.1437	0.1439
10	0.1448	0.1447
11	0.1453	0.1454
12	0.1734	0.1734

Setelah hasil keluaran didapat, maka hasil tersebut akan diubah kembali dalam bentuk keluaran data dengan menggunakan rumus dinormalisasi dan pada akhirnya hasil keluaran jaringan tersebut dapat dilihat serta digunakan oleh pihak yang terkait.

5. KESIMPULAN

Dalam penelitian ini, proses analisis *forecasting* yang dilakukan dengan menggunakan metode *artificial neural network* algoritma *back propagation* mampu menghasilkan hasil yang baik untuk menunjukkan angka jumlah kunjungan tamu hotel berdasarkan pola jaringan yang dengan bentuk 5-70-1. Hasil *forecasting* yang didapat memiliki tingkat nilai akurasi yang cukup tinggi sebesar 99,98% dan tingkat kesalahan yang dihasilkan sebesar 0,02% serta nilai MAPE dengan total keseluruhan sebesar 0,0195. Proses analisis yang dihasilkan dapat digunakan nantinya sebagai sumber data untuk melihat jumlah kunjungan tamu hotel yang akan terjadi pada periode berikutnya. Hasil ini juga sangat bermanfaat bagi pemerintah setempat dalam pengelolaan sektor pariwisata yang ada di Kota Bukittinggi khususnya mengelola ketersediaan hotel sebagai fasilitas tempat menginap bagi wisatawan. Sehingga pihak pemerintah dapat meningkatkan pendapatan asli daerah (PAD) dari hasil pajak hotel yang dihasilkan.

6. SARAN

Untuk penelitian selanjutnya, dalam melakukan *forecasting* terutama dalam melihat jumlah kunjungan tamu hotel, disarankan untuk menambah variabel *predictor* lain yang nantinya akan dapat mempengaruhi ataupun berdampak pada angka kenaikan dan penurunan jumlah kunjungan. Kemudian lakukan lebih banyak lagi percobaan dalam melakukan perbandingan pola guna menghasilkan pola jaringan yang lebih baik.

7. DAFTAR PUSTAKA

- Aliandi, V.D.A. dan Handayani, H.R., 2013. Pengaruh Jumlah Wisatawan, Jumlah Hotel, Dan Tingkat Hunian Hotel Terhadap Penerimaan Pajak Hotel (Studi Kasus Pada Kota Yogyakarta), Diponegoro Journal Of Economics Volume 2, Nomor 4.
- Ardana, P.D.H. 2017, *Artificial neural network* Dalam Hidrologi, Jurnal Ilmiah Teknik Sipil.
- Hadihardaja, I.K. dan Sugeng, S., 2015. Pemodelan Curah Hujan-Limpasan Menggunakan *Artificial neural network* (ANN) dengan Metode *Back propagation*, Jurnal Teknik Sipil, Vol.12, 3.
- Khotimah, B.K. dan Suryaningtias, L.O., 2014. Prediksi Loyalitas Pelanggan Hotel Dengan Menggunakan Metode *Back propagation*, Prosiding Seminar Nasional Manajemen Teknologi XX.
- Pertiwi, A.C. 2019. Pengaruh Jumlah Wisatawan Dan Hotel Terhadap Pendapatan Asli Daerah Kabupaten/Kota Di Provinsi Daerah Istimewa Yogyakarta Tahun 2012-2018, Jurnal Akuntansi Tahun 2019. Universitas Ahmad Dahlan.
- Sovia, R., Yanto, M., & Nursanty, W. 2016, *Implementation Of Signature Recognition By Using Back propagation*, UPI YPTK Journal of Computer Science and Information Technology.
- Sihotang, B.K. dan Wanto, A., 2018. Analisis JST Dalam Memprediksi Jumlah Tamu Pada Hotel NonBintang, Jurnal Techno.COM, Vol. 17, No. 4.
- Sovia, R., Yanto, M. dan Nursanty, W., 2016, *Implementation Of Signature Recognition By Using Back propagation*, UPI YPTK Journal of Computer Science and Information Technology.
- Wanto, A., 2019. Prediksi Produktivitas Jagung Indonesia Tahun 2019-2020 Sebagai Upaya Antisipasi Import Menggunakan Jaringan Saraf Tiruan *Back propagation*, Jurnal Sintech, Vo 1. 1 No. 1.
- Wuryandari, M.D.I.A. 2012. Perbandingan Metode Jaringan Syaraf Tiruan *Back propagation* Dan Learning Vector Quantization Pada Pengenalan Wajah. Jurnal Komputer dan Informatika (KOMPUTA), Edisi. I Volume. 1.
- Yanto, M, Sovia, R. dan Melati, P., 2020. Prediksi Jumlah Kunjungan Wisata dengan Algoritma *Back propagation*, Jurnal Media Informatika Budidarma, Vo 4, No.2.
- Yanto, M., Devit, S. dan Nurcahyo, G.W., 2015. Analisis Jaringan Syaraf Tiruan Untuk Memprediksi Jumlah Reservasi Kamar Hotel Dengan Metode *Back propagation* (Studi Kasus Hotel Grand Zuri Padang), Jurnal KomTekInfo Fakultas Ilmu Komputer, Volume 2, No. 1.

2. ANALISIS FORECASTING JUMLAH KUNJUNGAN TAMU HOTEL DI KOTA BUKITITINGGI

ORIGINALITY REPORT

22%

SIMILARITY INDEX

17%

INTERNET SOURCES

14%

PUBLICATIONS

10%

STUDENT PAPERS

PRIMARY SOURCES

1	ojs.trigunadharma.ac.id Internet Source	2%
2	jurnal.univrab.ac.id Internet Source	2%
3	Rini Sovia, Musli Yanto, Rima Liana Gema, Rizki Fernando. "Bank Indonesia Interest Rate Prediction and Forecast With Backpropagation Neural Network", 2018 International Conference on Information Technology Systems and Innovation (ICITSI), 2018 Publication	2%
4	anzdoc.com Internet Source	2%
5	www.ftsl.itb.ac.id Internet Source	1%
6	ejournal3.undip.ac.id Internet Source	1%
	kc.umn.ac.id	

7	Internet Source	1 %
8	ojs.uma.ac.id Internet Source	1 %
9	Hafiz Pratama, Poningsih Poningsih, Jalaluddin Jalaluddin. "Jaringan Syaraf Tiruan dalam Memprediksi Penjualan Air Minum dalam Kemasan dengan Metode Backpropogation", Prosiding Seminar Nasional Riset Information Science (SENARIS), 2019 Publication	1 %
10	jurnal.polines.ac.id Internet Source	1 %
11	Submitted to Universitas Andalas Student Paper	1 %
12	Ramalia Noratama Putri, Debi Setiawan, Ezi Mufadli. "Analisa Korelasi Peningkatan Jumlah Penelitian Dengan Tingkat Beban Kerja Dosen Menggunakan Metode Backpropagation", INOVTEK Polbeng - Seri Informatika, 2016 Publication	1 %
13	eprints.uad.ac.id Internet Source	1 %
14	publikasi.dinus.ac.id Internet Source	1 %

Submitted to Universitas Musamus Merauke

15

Student Paper

<1 %

16

Hendry Cipta Husada, Adi Suryaputra
Paramita. "Analisis Sentimen Pada Maskapai
Penerbangan di Platform Twitter
Menggunakan Algoritma Support Vector
Machine (SVM)", *Teknika*, 2021

Publication

<1 %

17

digilib.uns.ac.id

Internet Source

<1 %

18

Anjar Wanto. "PREDIKSI PRODUKTIVITAS
JAGUNG DI INDONESIA SEBAGAI UPAYA
ANTISIPASI IMPOR MENGGUNAKAN
JARINGAN SARAF TIRUAN
BACKPROPAGATION", *SINTECH (Science and
Information Technology) Journal*, 2019

Publication

<1 %

19

Solikhun Solikhun, M. Safii, Agus Trisno.
"Jaringan Saraf Tiruan Untuk Memprediksi
Tingkat Pemahaman Sisiwa Terhadap
Matapelajaran Dengan Menggunakan
Algoritma Backpropagation", *J-SAKTI (Jurnal
Sains Komputer dan Informatika)*, 2017

Publication

<1 %

20

Submitted to Trisakti School of Management

Student Paper

<1 %

21

Internet Source

<1 %

22

dokumen.tips

Internet Source

<1 %

23

Yustria Handika Siregar. "PREDIKSI PERILAKU POLA JUMLAH MAHASISWA MENGGUNAKAN JARINGAN SYARAF TIRUAN DENGAN METODE BACKPROPAGATION", JURNAL TEKNOLOGI INFORMASI, 2018

Publication

<1 %

24

Alwi Smith, Zumrotus Sya'diyah. "PERAMALAN JUMLAH KENDARAAN DI DKI JAKARTA DENGAN JARINGAN BACKPROPAGATION", BAREKENG: Jurnal Ilmu Matematika dan Terapan, 2016

Publication

<1 %

25

Roni Yoga Irawan, Wawan Laksito Yuly Saptomo, Setiyowati Setiyowati. "PENERAPAN METODE DOUBLE EXPONENTIAL SMOOTHING UNTUK PERAMALAN TINGKAT INDEKS PEMBANGUNAN MANUSIA BERBASIS SISTEM INFORMASI GEOGRAFIS DI PROVINSI JAWA TENGAH", Jurnal Teknologi Informasi dan Komunikasi (TIKomSiN), 2019

Publication

<1 %

26

jurnal.unej.ac.id

Internet Source

<1 %

27	mmt.its.ac.id Internet Source	<1 %
28	repository.fe.unj.ac.id Internet Source	<1 %
29	Submitted to Universitas Prima Indonesia Student Paper	<1 %
30	eprints.uty.ac.id Internet Source	<1 %
31	repository.radenintan.ac.id Internet Source	<1 %
32	repository.unhas.ac.id Internet Source	<1 %
33	scholar.unand.ac.id Internet Source	<1 %
34	vdocuments.site Internet Source	<1 %
35	www.coursehero.com Internet Source	<1 %
36	www.kalimantan-news.com Internet Source	<1 %
37	Herlina Jayadianti, Tedy Agung Cahyadi, Nur Ali Amri, Muhammad Fathurrahman Pitayandanu. "METODE KOMPARASI ARTIFICIAL NEURAL NETWORK PADA PREDIKSI	<1 %

CURAH HUJAN - LITERATURE REVIEW", Jurnal Tekno Insentif, 2020

Publication

Exclude quotes Off

Exclude matches Off

Exclude bibliography On