Pemilihan Model Arsitektur Terbaik Pada Impor Tembakau Menurut Negara Asal Utama Dengan Metode Neural Network

Nuri STIKOM Tunas Bangsa, Pematang siantar, Indonesia Email: nuriaja2107@gmail.com

Abstract

Penelitian yang dilakukan bertujuan untuk membuat model arsitetur terbaik pada Impor Tembakau menurut Negara asal utama. Metode yang digunakan dalam penelitian ini adalah Neural Network dengan algoritma Fletcher-Reeves. Algoritma Fletcher-Reeves adalah salah satu Jaringan saraf Tiruan yang merupakan perkembangan dari metode backpropagation. Sumber data diperoleh dari Badan Pusat Statistik Indonesia dalam 5 tahun terakhir (2017-2021). Proses dilakukan dengan membagi data menjadi 2 bagian yaitu data pelatihan dan data pengujian untuk memperoleh model arsitektur terbaik. Proses pengolahan data dilakukan dengan menggunakan bantuan software Matlab 2011b dari 5 model arsitektur (2-7-1, 2-14-1, 2-21-1, 2-28-1 dan 2-35-1) yang dilatih dan diuji, diperoleh 1 model yaitu model 2-21-1 sebagai model arsitektur terbaik karena memiliki MSE yang paling terendah yaitu 0,00393520 dan memiliki nilai Epoch yaitu 437 Iterasi.

Keywords: Neural Network, Fletcher Reeves, JST, Impor, Negara Asal

1. Pendahuluan

Tembakau merupakan salah satu komoditas yang memiliki nilai ekonomi tinggi dibanyak Negara. Tembakau dapat digunakan sebagai pestisida, dalam bentuk nikotin tartrat dapat digunakan untuk obat, dan aplikasi olahan yang paling utama yaitu bahan baku rokok. Produksi rokok memberikan pengaruh besar pada perekonomian nasional Indonesia karena berkontribusi dalam penerimaan cukai. Pada penelitian ini impor yang akan dibahas ialah impor tembakau menurut Negara asal utama dalam satuan(kg) pada setiap tahunnya antara lain mencakupi Negara Tiongkok, Brazil, Turki, Amerika Serikat, India, Zimbabwe, Italia, Philipina, Thailand, Srilanka dan lainnya. Dalam 5 tahun terakhir menurut Badan Pusat Statistik (BPS) Indonesia.

Impor merupakan sebuah kegiatan transportasi barang atau komoditas dari suatu Negara ke Negara. Impor memberikan lebih banyak alternatif barang yang dapat dikonsumsi dan terpenuhinya barang-barang yang belum bisa dibuat didalam negeri. Proses impor umumnya adalah kegiatan memasukan barang atau komoditas dari Negara lain ke dalam negeri. Kegiatan impor memiliki manfaat yang besar yaitu mendapatkan bahan baku yang tidak didapatkan dinegara importir tersebut. Kegiatan impor tembakau dari tahun ke tahun mengalami peningkatan. Perlu adanya kajian yang mendalam mengenai data impor tembakau dari Negara asal utama. Pemerintah membutuhkan sebuah informasi yang akurat mengenai data impor tembakau dari Negara asal utama.

Penelitian ini dilakukan untuk dapat menentukan model arsitektur terbaik pada impor tembakau menurut Negara asal utama. Penelitian yang dilakukan penulis ini bertujuan untuk menganalisis keakuratan algoritma Fletcher-Reeves dalam menentukan model arsitektur terbaik pada impor tembakau menurut Negara asal utama dengan melihat tingkat error atau MSE yang paling kecil atau paling terendah. Penelitian ini menggunakan teknik Neural Network dengan algoritma Fletcher-Reeves. Algoritma fletcher-reeves merupakan algoritma perkembangan dari algoritma backpropagation. Algoritma fletcher-reeves digunakan karena algoritma ini terbilang cepat ditampilkan dan merupakan salah satu algoritma yang dapat digunakan dalam menentukan model arsitektur terbaik karena termasuk salah satu metode jaringan saraf tiruan. Pada

penenlitian ini penulis menggunakan software Matlab 2011b dan dataset untuk membantu menguji data sesuai dengan aturan yang dimiliki algoritma Fletcher-Reeves

2. Metodologi Penelitian

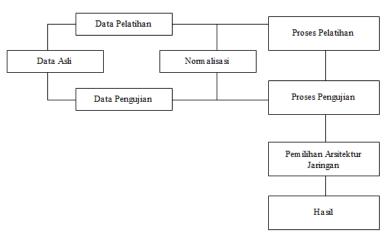
2.1. Metode Pengumpulan Data

Pengumpulan data pada penelitian ini menggunakan metode kuantitatif, yakni data Impor tembakau menurut Negara asal utama dari tahun 2017-2021 yang terdiri dari Tiongkok, Brazil, Turki, Amerika Serikat, India, Zimbabwe, Italia, Philipina, Thailand, Srilanka dan lainnya. Data yang diambil berasal dari website Badan Pusat Statistik (BPS) Indonesia.

Tabel 1. Impor Tembakau menurut Negara asal ut

2 wo of 20 mile of 10 mile of the 5 mile of								
Negara Asal	2017	2018	2019	2020	2021			
Tiongkok	56.524,4	38.555,9	46.007,4	42.929,2	50.473,5			
Brazil	15.345,9	21.772,6	21.064,8	20.745,4	19.338,2			
Turki	3.352,3	4.844,0	5.195,0	4.519,0	6.719,7			
Amerika Serikat	7.414,7	11.618,6	4.674,8	5.603,3	4.000,2			
India	4.499,4	4.127,0	5.473,4	7.103,6	7.691,4			
Zimbabwe	6.425,1	14.501,7	10.254,3	10.327,5	6.021,9			
Italia	1.238,0	2.180,7	1.847,3	1.767,2	2.152,2			
Philipina	3.831,7	4.711,3	2.343,5	2.528,1	3.209,0			
Thailand	1.884,8	2.674,9	1.452,8	534,1	1.583,9			
Srilanka	233,3	149,4	61,2	21,0	42,8			
Lainnya	18.168,9	14.202,8	12.548,5	14.196,6	15.698,5			
Jumlah	119.544,9	121.389,5	110.923,0	110.275,0	116.931,3			

2.2. Tahapan Penelitian



Gambar 1. Tahapan Penelitian

Berdasarkan Gambar 1 dapat dijelaskan bahwa langkah pertama yang harus dilakukan adalah pengumpulan dataset berdasarkan Tabel 1. Kemudian data tersebut akan dibagi menjadi dua kelompok, yakni data pelatihan dan data pengujian. Tahapan berikutnya dengan melakukan normalisasi dengan menggunakan persamaan (1) berikut:

$$x' = \frac{0.8(x-a)}{h-a} + 0.1 \tag{1}$$

Dimana x' merupakan hasil data yang sudah dinormalisasikan, 0,8 dan 0,1 adalah nilai ketetapan dari rumus normalisasi, x adalah data yang akan dinormalisasikan, b adalah

Terakreditasi Nomor 204/E/KPT/2022 | Vol. 4, No. 1A, Desember (2022), pp. 76-85

nilai terendah dari dataset dan a adalah nilai tertinggi dari dataset. Selanjutnya adalah melakukan pemilihan model arsitektur jaringan menggunakan aplikasi Matlab 2011b. tahapan berikutnya dilanjutkan dengan simulasi data uji berdasarkan hasil pelatihan. Tahapan akhir adalah melakukan evaluasi untuk melihat model arsitektur terbaik berdasarkan Performance/MSE pengujian dimana yang paling terendah (kecil) adalah nilai yang terbaik.

3. Hasil Dan Pembahasan

3.1. Pembagian Data Pelatihan dan Pengujian

Setelah diperoleh dataset langkah selanjutnya yang harus dilakukan ialah dengan membagi data menjadi 2 bagian yaitu data untuk pelatihan dan data untuk pengujian. Pada tabel 1, data latih diambil dari tahun 2017-2019 dengan target tahun 2019, sedangkan untuk data uji diambil dari tahun 2019-2021 dengan target tahun 2021.

3.2. Hasil Normalisasi

Setelah dataset dibagi menjadi 2 bagian, selanjutnya data tersebut di normalisasikan dengan menggunakan persamaan (1):

Tabel 1. Hasil Responden

Tabel 1. Hash Responden									
Negara Asal	2017	2018	2019 (t)						
Tiongkok	0,4723	0,3538	0,4030						
Brazil	0,2008	0,2432	0,2385						
Turki	0,1217	0,1315	0,1339						
Amerika Serikat	0,1485	0,1762	0,1304						
India	0,1293	0,1268	0,1357						
Zimbabwe	0,1420	0,1952	0,1672						
Italia	0,1078	0,1140	0,1118						
Philipina	0,1249	0,1307	0,1150						
Thailand	0,1120	0,1172	0,1092						
Srilanka	0,1011	0,1006	0,1000						
Lainnya	0,2194	0,1932	0,1823						
Jumlah	0,8878	0,9000	0,8310						

Tabel 3. Hasil Normalisasi Data Uii

Negara Asal	2017	2018	2019
Tiongkok	0,4147	0,3936	0,4452
Brazil	0,2440	0,2418	0,2322
Turki	0,1354	0,1308	0,1458
Amerika Serikat	0,1318	0,1382	0,1272
India	0,1373	0,1485	0,1525
Zimbabwe	0,1700	0,1705	0,1411
Italia	0,1125	0,1119	0,1146
Philipina	0,1159	0,1172	0,1218
Thailand	0,1098	0,1035	0,1107
Srilanka	0,1003	0,1000	0,1001
Lainnya	0,1857	0,1970	0,2073
Jumlah	0,8589	0,8545	0,9000

3.3. Pelatihan dan Pengujian

Setelah dilakukan normalisasi pada data pelatihan dan data pengujian, kemudian selanjutnya menentukan model arsitektur algoritma Fletcher-Reeves dengan menggunakan aplikasi Matlab 2011b. model arsitektur jaringan yang digunakan dalam

penelitian ini ialah 2-7-1 (2 adalah data input, 7 adalah data bebas dan 1 adalah data output); 2-14-1, 2-21-1, 2-28-1 dan 2-35-1. Untuk parameter yang digunakan dalam algoritma Fletcher-Reeves dapat dilihat pada gambar 2 berikut ini.

```
% Membangkitkan bobot dan bias
net.IW(1,1)
net.b(2,1)
net.b(2)
% Nilai parameter default Fletcher-Reeves (traincgf)
net.trainParam.epochs = 1000;
net.trainParam.show = 25;
net.trainParam.showwommandLine = 0;
net.trainParam.showWommandLine = 0;
net.trainParam.showWommandLine = 0;
net.trainParam.showWindow = 1;
net.trainParam.showwindow = 1;
net.trainParam.min grad = 10;
net.trainParam.max fail = 5;
net.trainParam.max fail = 5;
net.trainParam.max fail = 5;
net.trainParam.searchFcn = 'srchcha'
% Melakukan Training
net = train(net,p,t)
% Helihat hasil pada saat performance ditemukan
[a,Pf,Af,e,perf] = sim(net,p,[],[],t)
```

Gambar 2. Parameter Algoritma Fletcher-Reeves

3.3.1. Model 2-7-1

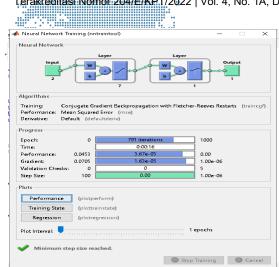
Hasil dari model arsitektur 2-7-1 dapat dilihat pada gambar 3 dibawah. Untuk hasil dari pelatihan model arsitektur ini menghasilkan epoch sebesar 791 Iterasi. Untuk tabel pelatihan dan pengujian dapat dilihat dari tabel 4 dan tabel 5.

Tabel 4. Hasii Pelatinan (2-7-1)								
Negara Asal	X1	X2	Target (Y1)	Epoch 7	91	Perf		
				Aktual	Error			
Tiongkok ¹	0,4723	0,3538	0,4030	0,4030	0,0000			
Brazil	0,2008	0,2432	0,2385	0,2379	0,0006	0,000036479		
Turki	0,1217	0,1315	0,1339	0,1198	0,0141			
Amerika Serikat	0,1485	0,1762	0,1304	0,1390	-0,0086			
India	0,1293	0,1268	0,1357	0,1290	0,0067			
Zimbabwe	0,1420	0,1952	0,1672	0,1649	0,0023			
Italia	0,1078	0,1140	0,1118	0,1098	0,0020			
Philipina	0,1249	0,1307	0,1150	0,1228	-0,0078			
Thailand	0,1120	0,1172	0,1092	0,1135	-0,0043			
Srilanka	0,1011	0,1006	0,1000	0,1058	-0,0058			
Lainnya	0,2194	0,1932	0,1823	0,1823	0,0000			
Jumlah	0,8878	0,9000	0,8310	0,8310	0,0000			

Tabel 4. Hasil Pelatihan (2-7-1)

Tabel 5. Hasil Pengujian (2-7-1
--

Nagara Agal	Х3	X4		Epoch		Perf
Negara Asal	AS	Λ4	Target (Y2)	Aktual	Error	Peri
Tiongkok ¹	0,4147	0,3936	0,4452	0,6859	-0,2407	
Brazil	0,2440	0,2418	0,2322	0,2611	-0,0289	
Turki	0,1354	0,1308	0,1458	0,1337	0,0121	
Amerika Serikat	0,1318	0,1382	0,1272	0,1268	0,0004	
India	0,1373	0,1485	0,1525	0,1290	0,0235	0,010675953
Zimbabwe	0,1700	0,1705	0,1411	0,1460	-0,0049	
Italia	0,1125	0,1119	0,1146	0,1160	-0,0014	0,010073933
Philipina	0,1159	0,1172	0,1218	0,1179	0,0039	
Thailand	0,1098	0,1035	0,1107	0,1165	-0,0058	
Srilanka	0,1003	0,1000	0,1001	0,1049	-0,0048	
Lainnya	0,1857	0,1970	0,2073	0,1598	0,0475	
Jumlah	0,8589	0,8545	0,9000	0,6425	0,2575	



Gambar 3. Hasil Data Latih dengan Matlab (2-7-1)

3.3.2. Model 2-14-1

Hasil dari model arsitektur 2-14-1 dapat dilihat pada gambar 4 dibawah. Untuk hasil dari pelatihan model arsitektur ini menghasilkan epoch sebesar 4 Iterasi. Untuk tabel pelatihan dan pengujian dapat dilihat dari tabel 6 dan tabel 7.

Tabel 6. Hasil Pelatihan (2-14-1)

1 abet 6. Hash 1 Clathlan (2-14-1)								
Nogono Agol	X1	X2	Toward (V1)	Epoch 4	Perf			
Negara Asal	Al	AZ	Target (Y1)	Aktual	Error	Peri		
Tiongkok ¹	0,4723	0,3538	0,4030	0,4048	-0,0018			
Brazil	0,2008	0,2432	0,2385	0,0002	0,2383			
Turki	0,1217	0,1315	0,1339	0,0001	0,1338			
Amerika Serikat	0,1485	0,1762	0,1304	0,0001	0,1303			
India	0,1293	0,1268	0,1357	0,0001	0,1356			
Zimbabwe	0,1420	0,1952	0,1672	0,0001	0,1671	0,020594074		
Italia	0,1078	0,1140	0,1118	0,0000	0,1118	0,020394074		
Philipina	0,1249	0,1307	0,1150	0,0001	0,1149			
Thailand	0,1120	0,1172	0,1092	0,0000	0,1092			
Srilanka	0,1011	0,1006	0,1000	0,0000	0,1000			
Lainnya	0,2194	0,1932	0,1823	0,0003	0,1820			
Jumlah	0,8878	0,9000	0,8310	0,9995	-0,1685			

Tabel 7. Hasil Pelatihan (2-14-1)

Tabei 7. Hasii Pelatinan (2-14-1)								
Negara Asal	X3	X3 X4	Target (Y2)	Epoch		Perf		
Negal a Asai	AJ	АТ	Target (12)	Aktual	Error	1 611		
Tiongkok ¹	0,4147	0,3936	0,4452	0,0662	0,3790			
Brazil	0,2440	0,2418	0,2322	0,0005	0,2317			
Turki	0,1354	0,1308	0,1458	0,0001	0,1457			
Amerika Serikat	0,1318	0,1382	0,1272	0,0001	0,1271	0.021741442		
India	0,1373	0,1485	0,1525	0,0001	0,1524			
Zimbabwe	0,1700	0,1705	0,1411	0,0001	0,1410			
Italia	0,1125	0,1119	0,1146	0,0000	0,1146	0,031741442		
Philipina	0,1159	0,1172	0,1218	0,0000	0,1218			
Thailand	0,1098	0,1035	0,1107	0,0000	0,1107			
Srilanka	0,1003	0,1000	0,1001	0,0000	0,1001			
Lainnya	0,1857	0,1970	0,2073	0,0001	0,2072			
Jumlah	0,8589	0,8545	0,9000	0,9994	-0,0994			

Gambar 4. Hasil Data Latih dengan Matlab (2-14-1)

Stop Training 🚳 Cancel

3.3.3. Model 2-21-1

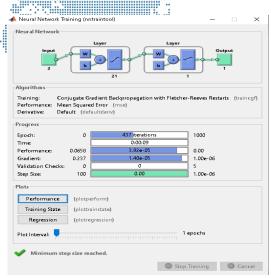
Hasil dari model arsitektur 2-21-1 dapat dilihat pada gambar 5 dibawah. Untuk hasil dari pelatihan model arsitektur ini menghasilkan epoch sebesar 437 Iterasi. Untuk tabel pelatihan dan pengujian dapat dilihat dari tabel 8 dan tabel 9.

Tabel 8. Hasil Pelatihan (2-21-1)

N	V1 V2	T 4 (371)	Epoch 4	37	D 6	
Negara Asal	X1	X2	Target (Y1)	Aktual	Error	Perf
Tiongkok ¹	0,4723	0,3538	0,4030	0,4030	0,0000	
Brazil	0,2008	0,2432	0,2385	0,2382	0,0003	
Turki	0,1217	0,1315	0,1339	0,1168	0,0171	
Amerika Serikat	0,1485	0,1762	0,1304	0,1367	-0,0063	3,8894E-05
India	0,1293	0,1268	0,1357	0,1337	0,0020	
Zimbabwe	0,1420	0,1952	0,1672	0,1665	0,0007	
Italia	0,1078	0,1140	0,1118	0,1079	0,0039	3,0094E-03
Philipina	0,1249	0,1307	0,1150	0,1221	-0,0071	
Thailand	0,1120	0,1172	0,1092	0,1120	-0,0028	
Srilanka	0,1011	0,1006	0,1000	0,1077	-0,0077	
Lainnya	0,2194	0,1932	0,1823	0,1822	0,0001	
Jumlah	0,8878	0,9000	0,8310	0,8310	0,0000	

Tabel 9. Hasil Pelatihan (2-21-1)

N. A. I		X/4 (X/2)	Epoch		D6	
Negara Asal	X3	X4	Target (Y2)	Aktual	Error	Perf
Tiongkok ¹	0,4147	0,3936	0,4452	0,5788	-0,1336	
Brazil	0,2440	0,2418	0,2322	0,2235	0,0087	
Turki	0,1354	0,1308	0,1458	0,1411	0,0047	
Amerika Serikat	0,1318	0,1382	0,1272	0,1273	-0,0001	0,003935197
India	0,1373	0,1485	0,1525	0,1286	0,0239	
Zimbabwe	0,1700	0,1705	0,1411	0,1600	-0,0189	
Italia	0,1125	0,1119	0,1146	0,1175	-0,0029	0,003933197
Philipina	0,1159	0,1172	0,1218	0,1185	0,0033	
Thailand	0,1098	0,1035	0,1107	0,1215	-0,0108	
Srilanka	0,1003	0,1000	0,1001	0,1069	-0,0068	
Lainnya	0,1857	0,1970	0,2073	0,1664	0,0409	
Jumlah	0,8589	0,8545	0,9000	0,7372	0,1628	



Gambar 5. Hasil Data Latih dengan Matlab (2-21-1)

3.3.4. Model 2-28-1

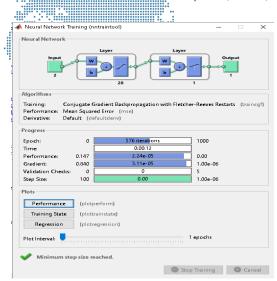
Hasil dari model arsitektur 2-28-1 dapat dilihat pada gambar 6 dibawah. Untuk hasil dari pelatihan model arsitektur ini menghasilkan epoch sebesar 576 Iterasi. Untuk tabel pelatihan dan pengujian dapat dilihat dari tabel 10 dan tabel 11.

Tabel 10. Hasil Pelatihan (2-28-1)

NI A I	V1 V	V2	T 4 (371)	Epoch 5	76	D £
Negara Asal	X1	X2	Target (Y1)	Aktual	Error	Perf
Tiongkok ¹	0,4723	0,3538	0,4030	0,4029	0,0001	
Brazil	0,2008	0,2432	0,2385	0,2384	0,0001	
Turki	0,1217	0,1315	0,1339	0,1238	0,0101	2,22795E-05
Amerika Serikat	0,1485	0,1762	0,1304	0,1308	-0,0004	
India	0,1293	0,1268	0,1357	0,1314	0,0043	
Zimbabwe	0,1420	0,1952	0,1672	0,1675	-0,0003	
Italia	0,1078	0,1140	0,1118	0,1092	0,0026	2,22793E-03
Philipina	0,1249	0,1307	0,1150	0,1258	-0,0108	
Thailand	0,1120	0,1172	0,1092	0,1142	-0,0050	
Srilanka	0,1011	0,1006	0,1000	0,1005	-0,0005	
Lainnya	0,2194	0,1932	0,1823	0,1824	-0,0001	
Jumlah	0,8878	0,9000	0,8310	0,831	0,0000	

Tabel 11. Hasil Pelatihan (2-28-1)

Nagara Agal	X3 2	X4	Target (Y2)	Epoch		Perf
Negara Asal				Aktual	Error	ren
Tiongkok ¹	0,4147	0,3936	0,4452	0,8712	-0,4260	
Brazil	0,2440	0,2418	0,2322	0,6529	-0,4207	
Turki	0,1354	0,1308	0,1458	0,1346	0,0112	
Amerika Serikat	0,1318	0,1382	0,1272	0,1287	-0,0015	
India	0,1373	0,1485	0,1525	0,1288	0,0237	
Zimbabwe	0,1700	0,1705	0,1411	0,1103	0,0308	0,03207141
Italia	0,1125	0,1119	0,1146	0,1157	-0,0011	0,03207141
Philipina	0,1159	0,1172	0,1218	0,119	0,0028	
Thailand	0,1098	0,1035	0,1107	0,115	-0,0043	
Srilanka	0,1003	0,1000	0,1001	0,0994	0,0007	
Lainnya	0,1857	0,1970	0,2073	0,1143	0,0930	
Jumlah	0,8589	0,8545	0,9000	0,7731	0,1269	



Gambar 6. Hasil Data Latih dengan Matlab (2-28-1)

3.3.5. Model 2-35-1

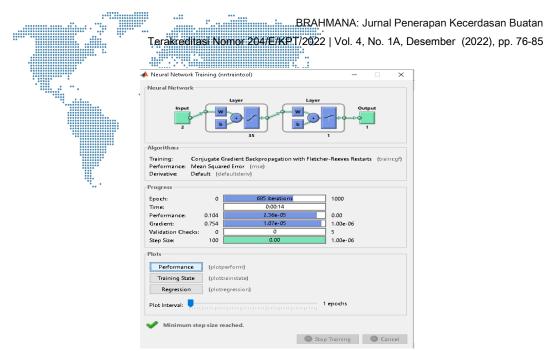
Hasil dari model arsitektur 2-35-1 dapat dilihat pada gambar 7 dibawah. Untuk hasil dari pelatihan model arsitektur ini menghasilkan epoch sebesar 685 Iterasi. Untuk tabel pelatihan dan pengujian dapat dilihat dari tabel 12 dan tabel 13.

Tabel 12. Hasil Pelatihan (2-35-1)

Negara Asal	X1	X2	Target (Y1)	Epoch 685		Perf
				Aktual	Error	Peri
Tiongkok ¹	0,4723	0,3538	0,4030	0,4030	0,0000	
Brazil	0,2008	0,2432	0,2385	0,2385	0,0000	2,34021E-05
Turki	0,1217	0,1315	0,1339	0,1232	0,0107	
Amerika Serikat	0,1485	0,1762	0,1304	0,1308	-0,0004	
India	0,1293	0,1268	0,1357	0,1319	0,0038	
Zimbabwe	0,1420	0,1952	0,1672	0,1672	0,0000	
Italia	0,1078	0,1140	0,1118	0,1103	0,0015	2,34021E-03
Philipina	0,1249	0,1307	0,1150	0,1258	-0,0108	
Thailand	0,1120	0,1172	0,1092	0,1150	-0,0058	
Srilanka	0,1011	0,1006	0,1000	0,0989	0,0011	
Lainnya	0,2194	0,1932	0,1823	0,1824	-0,0001	
Jumlah	0,8878	0,9000	0,8310	0,8310	0,0000	

Tabel 13. Hasil Pelatihan (2-35-1)

Nagana Agal	X3	X4	Target (Y2)	Epoch		Done
Negara Asal				Aktual	Error	Perf
Tiongkok ¹	0,4147	0,3936	0,4452	0,0688	0,3764	
Brazil	0,2440	0,2418	0,2322	0,2535	-0,0213	
Turki	0,1354	0,1308	0,1458	0,1367	0,0091	0,012452523
Amerika Serikat	0,1318	0,1382	0,1272	0,1289	-0,0017	
India	0,1373	0,1485	0,1525	0,1288	0,0237	
Zimbabwe	0,1700	0,1705	0,1411	0,1314	0,0097	
Italia	0,1125	0,1119	0,1146	0,1155	-0,0009	0,012432323
Philipina	0,1159	0,1172	0,1218	0,1193	0,0025	
Thailand	0,1098	0,1035	0,1107	0,1116	-0,0009	
Srilanka	0,1003	0,1000	0,1001	0,0977	0,0024	
Lainnya	0,1857	0,1970	0,2073	0,1266	0,0807	
Jumlah	0,8589	0,8545	0,9000	0,9024	-0,0024	



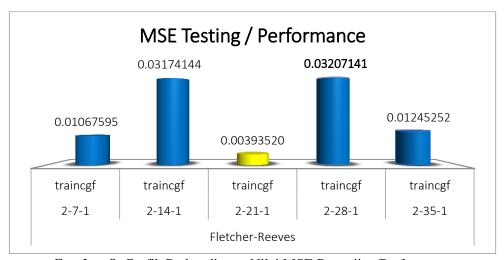
Gambar 7. Hasil Data Latih dengan Matlab (2-35-1)

3.4. Perbandingan Hasil Keseluruhan Model Arsitektur

Setelah dilakukan pelatihan dan pengujian data dari beberapa model arsitektur yaitu: 2-7-1, 2-14-1, 2-21-1, 2-28-1 dan 2-35-1 menggunakan tools Matlab dan Microsoft Excel, maka diperoleh model arsitektur 2-21-1 sebagai model arsitektur terbaik dengan nilai Performance/MSE pengujian yang paling rendah yaitu 0,00393520 dalam menggunakan Algoritma Fletcher-Reeves.

Tabel 14. Perbandingan Model Arsitektur

Algoritma	Arsitek	Fungsi	Epoch	MSE	MSE Testing /
	tur	Training	(Iterasi)	Training	Performance
Fletcher- Reeves	2-7-1	traincgf	791	0,00003648	0,01067595
	2-14-1	traincgf	4	0,02059407	0,03174144
	2-21-1	traincgf	437	0,00003889	0,00393520
	2-28-1	traincgf	576	0,00002228	0,03207141
	2-35-1	traincgf	685	0,00002340	0,01245252



Gambar 8. Grafik Perbandingan Nilai MSE Pengujian/Performance

4. Kesimpulan

Berdasarkan hasil dari penibahasan, maka dapat simpulkan bahwa algoritma Fletcher-Reeves dapat digunakan dan dimanfaatkan dalam menentukan model arsitektur terbaik dari data impor tembakau menurut negara asal utama dengan model arsitektur 2-21-1, karena waktu pelatihan untuk pencapaian konvergen tidak terlalu lama dan performance ynag dihasilkan cukup baik dibandingkan dengan keempat model lainnya. Secara keseluruhan dapat pula disimpulkan bahwa algoritma Fletcher-Reeves mampu menghasilkan tingkat keoptimalan yang baik, waktu untuk mencapai konvergen dan iterasi relatif cepat. Hasil penelitian menunjukan bahwa dari 5 model arsitektur (2-7-1, 2-14-1, 2-21-1, 2-28-1 dan 2-35-1) diperoleh 1 model arsitektur yaitu model 2-21-1 sebagai model arsitektur terbaik karena memiliki MSE yang paling rendah yaitu 0,00393520 dan memiliki nilai Epoch yaitu 437 Iterasi. Sebaiknya penelitian ini dilanjutkan ke tahap prediksi setelah model arsitektur terbaik diperoleh. Peneliti dapat mengkombinasikan metode algoritma Fletcher-Reeves dengan model optimasi lainnya untuk memaksimalkan hasil dari model arsitektur yang sedang dibangun.

Daftar Pustaka

- [1] I. Parlina, A. Wanto, and A.P. Windarto, "Pemilihan Model Arsitektur Backpropagation Terbaik pada Prediksi Ekspor Industri Non Migas," Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi (SNATi) 2019 Yogyakarta, 03 Agustus 2019
- [2] S.M. Damanik, Solikhun, M.R.Lubis, W.Saputra, and I.Parlina, "Analisis Jaringan Saraf Tiruan Backprooagation Dalam Memprediksi Ekspor Menurut Kelompok Barang Ekonomi Di Provindi Sumatera Utara," KOMIK(Konferensi Nasional Teknologi Informasi dan Komputer), vol. 4, no.1, Oktober 2020, pp.403-412.
- [3] R.Sinaga, M.M.Situmorang, D.Setiawan, A.Wanto, and A.P.Windarto, "Akurasi Algoritma Fletcher-Reeves untuk Prediksi Ekspor Karet Remah Berdasarkan Negara Tujuan Utama," Journal of Informatics Management and Information Technology, vol. 2, no.3, Juli 2022, pp.91-99.
- [4] W.S.R.Ginantra, A.Daeng GS, S.Andini, and A.Wanto, "Pemanfaatan Algoritma Fletcher-Reeves untuk Penentuan Model Prediksi Harga Nilai Ekspor Menurut Golongan SITC," Building of Informatics, Technology and Science (BITS), vol.3, no.4, Maret 2022, pp.679-685.
- [5] G.A.Syafarina, "Penerapan Algoritma Neural Network Dalam Menentukan Prioritas Pengembangan Jalan di Provinsi Kalimantan Selatan," Technologia, vol.7, no.2, April-Juni 2016, pp.80-88.
- [6] A.Bimantoro, Sumarno, H.S.Tambunan, "Estimasi Pemberantasan Hama di Kebun Bah Jambi Menggunakan Algoritma Backpropagation," Journal of Computer System and Information (JoSYC), vol. 2, no.2, February 2021, pp.222-231.