

ESTIMASI TINGKAT INFLASI DI INDONESIA DENGAN PENDEKATAN ADAPTIVE NEURO FUZZY

Dr. Armaini Akhirson
armaini@staff.gunadarma.ac.id

ABSTRAKSI

Pada kondisi ekonomi yang tidak menentu seperti sekarang, penelitian dan permodelan tingkat inflasi dipandang perlu untuk memberikan estimasi dan prediksi tingkat inflasi dimasa yang akan datang. Penelitian ini bertujuan untuk menjelaskan pergerakan inflasi (variable output) sehingga bisa di estimasi dengan mengamati empat data makro ekonomi Indonesia yaitu nilai tukar, jumlah uang beredar, suku bunga PUAB, dan output gap (variable input). Periode pengamatan dimulai dari data time series Januari 2001 hingga Maret 2011. Alat analisa yang digunakan dalam penelitian ini adalah Adaptive Neuro Fuzzy Inference System. Adaptive neuro fuzzy merupakan perpaduan antara jaringan syaraf tiruan dan logika fuzzy. Berdasarkan hasil analisa yang sudah dilakukan, sistem fuzzy menghasilkan 9 (sembilan) aturan fuzzy yang bisa mendefinisikan kelakuan input-output. Setelah melakukan uji coba estimasi inflasi dengan data pada tahun 2009 hingga 2011, diperoleh tingkat akurasi yang cukup tinggi, dengan rata-rata tingkat error yang mampu mencapai 0 yaitu sebesar 0,6031.

Kata kunci : estimasi inflasi, nilai tukar, uang beredar, PUAB, output gap, fuzzy

PENDAHULUAN

Kestabilan inflasi merupakan prasyarat bagi pertumbuhan ekonomi yang berkesinambungan yang pada akhirnya memberikan manfaat bagi peningkatan kesejahteraan masyarakat. Pentingnya pengendalian inflasi didasarkan pada pertimbangan bahwa inflasi yang tinggi dan tidak stabil memberikan dampak negatif kepada kondisi sosial ekonomi.

Inflasi yang tinggi akan menyebabkan pendapatan riil masyarakat akan terus turun sehingga standar hidup dari masyarakat turun dan akhirnya menjadikan semua orang, terutama orang miskin, bertambah miskin. Inflasi yang tidak stabil akan menciptakan ketidakpastian (*uncertainty*) bagi pelaku ekonomi dalam mengambil keputusan. Pengalaman empiris menunjukkan bahwa inflasi yang tidak stabil akan menyulitkan keputusan masyarakat dalam melakukan konsumsi, investasi, dan produksi, yang pada akhirnya akan menurunkan pertumbuhan ekonomi.

Berdasarkan data terkini dari Bank Indonesia tersebut diatas, dapat dilihat bahwa selisih antara inflasi aktual dan target inflasi menimbulkan error yang cukup signifikan. Pada kondisi ekonomi yang tidak menentu seperti sekarang, maka penelitian dan permodelan tingkat inflasi dipandang perlu untuk memberikan estimasi dan prediksi tingkat inflasi dimasa yang akan datang.

Penelitian ini bertujuan untuk menjelaskan pergerakan inflasi (variable output) sehingga bisa di estimasi dengan mengamati empat data makro ekonomi Indonesia yaitu nilai tukar, jumlah uang beredar, suku bunga PUAB, dan output gap (variable input) menggunakan pendekatan adaptive neuro fuzzy, yaitu perpaduan antara jaringan syaraf tiruan dan logika fuzzy, dimana perpaduan keduanya diharapkan akan memberikan hasil yang akurat.

LANDASAN TEORI

Juda Agung et al (2003) dalam penelitiannya, melakukan pengujian terhadap 29 variabel yang memungkinkan memiliki kandungan informasi terhadap inflasi. Dari hasil pengujian barulah akhirnya disimpulkan bahwa variabel-variabel seperti nilai tukar Rp/USD, jumlah uang beredar, suku bunga PUAB, dan output gap memiliki kandungan informasi yang dapat dijadikan sebagai prediktor pergerakan tingkat inflasi.

1. Nilai Tukar

Secara garis besar ada dua macam sistem nilai tukar (kurs), yaitu sistem kurs mengambang (*floating exchange rate system*) dan sistem kurs tetap (*fixed exchange rate*)

Tabel 1. Target inflasi pemerintah

Tahun	Target Inflasi	Inflasi Aktual
2001	4-6%	12,55%
2002	9-10%	10,03%
2003	9 ±1%	5,06%
2004	5,5 ±1%	6,40%
2005	6 ±1%	17,11%
2006	8 ±1%	6,60%
2007	6 ±1%	6,59%
2008	5 ±1%	11,06%
2009	4,5 ±1%	2,78%
2010	5±1%	6,96%

system). Jika nilai tukar mata uang suatu negara ditetapkan berdasarkan mekanisme pasar, maka negara tersebut dikatakan menganut sistem mengambang. Sebaliknya jika nilai tukar ditetapkan pemerintah maka sistem yang digunakan adalah sistem kurs tetap. Namun ada juga negara yang membiarkan nilai mata uangnya berada pada mekanisme pasar dan jika pergerakan mata tukarnya melampaui batas, pemerintah melakukan intervensi. Sistem seperti ini disebut sistem nilai tukar terkendali (*managed floating exchange rate*) (Manurung dan Rahardja 2004, 74).

2. Uang Beredar

Jumlah uang beredar merupakan uang yang berada di masyarakat. Setidaknya terdapat dua pendekatan untuk mendefinisikan jumlah uang beredar. Kedua definisi tersebut disusun berdasarkan pendekatan transaksional (*transactional approach*) dan pendekatan likuiditas (*liquidity approach*).

Pendekatan transaksional memandang jumlah uang beredar yang dihitung adalah jumlah uang yang dibutuhkan untuk keperluan transaksi. Pendekatan tersebut digunakan untuk menghitung jumlah uang beredar dalam arti sempit (*narrow money*) yang dikenal dengan M_1 . Di Indonesia yang termasuk dalam M_1 adalah uang kartal dan uang giral.

Pendekatan likuiditas mendefinisikan uang beredar adalah jumlah uang untuk kebutuhan transaksi ditambah uang kuasi (*quasi money*). Pertimbangannya adalah sekalipun uang kuasi merupakan aset finansial yang kurang likuid dibanding M_1 tetapi sangat mudah diubah menjadi uang yang dapat digunakan untuk kebutuhan transaksi. Pendekatan ini digunakan untuk menghitung jumlah uang beredar dalam arti luas (*broad money*) yang dikenal dengan M_2 , yang terdiri atas M_1 ditambah dengan uang kuasi. Di Indonesia yang dimaksud dengan uang kuasi adalah simpanan rupiah dan valuta asing milik penduduk pada sistem moneter yang untuk sementara waktu kehilangan fungsinya sebagai alat tukar (Manurung dan Rahardja 2004, 14).

3. Suku Bunga PUAB

Pasar Uang Antar Bank (PUAB) pada dasarnya merupakan pinjaman jangka pendek oleh suatu bank kepada bank lainnya dalam rangka memenuhi kewajiban proses kliring (Manurung dan Rahardja 2004, 92). Selama satu tahun selalu ada hari-hari dimana sebuah bank mengalami kalah kliring. Kalah kliring merupakan proses pemindahbukuan dana yang harus dikeluarkan dari bank tersebut lebih besar dari dana yang masuk. Bank yang mengalami kalah kliring harus menutupi kekurangan dana

tersebut pada hari itu juga agar tidak mendapat sanksi dari bank sentral. Untuk menutupi kekurangan tersebut, bank-bank yang mengalami kalah kliring dapat meminjam kepada bank lainnya. Jangka waktu pelunasan hanya 1 hari disebut *one day call money* (*overnight*). Pasar uang antar bank disebut juga *interbank call money*.

4. Output Gap

Output gap didefinisikan sebagai persentase deviasi output aktual dari potensialnya (Tjahjono, Munandar dan Waluyo 2010, 2). *Output gap* merupakan selisih antara *actual output* dengan *potential output* yang terjadi dalam suatu perekonomian.

Output potensial dan output gap bukanlah variabel yang dapat diobservasi, melainkan harus diestimasi berdasarkan informasi pada variabel-variabel relevan yang bersifat *observable* (Bagian SSR Direktorat Riset Ekonomi dan Kebijakan Moneter BI 2000, 1). Metode perhitungan output potensial yang paling sering digunakan selama ini adalah dengan menggunakan pendekatan mekanis *Hodrick-Prescott (HP) filter*. Pendekatan ini menjadi populer terutama karena kepraktisannya.

HP filter merupakan suatu metode penghalusan (*smoothing method*) yang banyak digunakan untuk memperoleh estimasi komponen *trend* jangka panjang dari suatu *series* ekonomi makro. Metode ini pertama kali digunakan oleh Hodrick dan Prescott untuk menganalisis siklus bisnis Amerika Serikat pasca perang dunia II.

5. Inflasi

Laju inflasi merupakan fenomena ekonomi yang lazim terjadi pada suatu perekonomian. Inflasi akan menjadi suatu persoalan ekonomi yang serius manakala berlangsung dalam jangka waktu yang panjang dan terus menerus serta berada pada level yang tinggi. Secara teoritis, inflasi diartikan dengan meningkatnya harga-harga barang secara umum dan terus menerus (Yuliadi 2008, 74). Kenaikan harga pada sekelompok kecil barang belum bisa dikatakan sebagai inflasi. Demikian juga perubahan harga yang terjadi sekali saja juga belum bisa dikatakan sebagai inflasi.

6. Adaptive Neuro Fuzzy

Neuro-fuzzy adalah gabungan dari dua sistem yaitu sistem logika *fuzzy* dan jaringan syaraf tiruan. Sistem *neuro-fuzzy* berdasar pada sistem inferensi *fuzzy* yang dilatih menggunakan algoritma pembelajaran yang diturunkan dari sistem jaringan syaraf tiruan. Dengan demikian, sistem *neuro-fuzzy*

memiliki semua kelebihan yang dimiliki oleh sistem inferensi fuzzy dan sistem jaringan syaraf tiruan. Dari kemampuannya untuk belajar maka sistem *neuro-fuzzy* sering disebut sebagai ANFIS (*adaptive neuro fuzzy inference systems*).

ANFIS (*adaptive neuro fuzzy inference systems*) adalah arsitektur yang secara fungsional sama dengan fuzzy model sugeno. Arsitektur ANFIS juga sama dengan jaringan syaraf tiruan dengan fungsi radial dengan sedikit batasan tertentu. Bisa dikatakan ANFIS adalah suatu metode yang mana dalam melakukan penyetelan aturan-aturan digunakan algoritma pembelajaran terhadap sekumpulan data. ANFIS juga memungkinkan aturan-aturan untuk beradaptasi (Kusumadewi 2002, 207).

Berdasarkan arsitekturnya, struktur ANFIS terdiri dari lima lapisan dengan fungsi yang berbeda untuk tiap lapisannya. Tiap lapisan terdiri dari beberapa simpul yang dilambangkan dengan kotak dan lingkaran. Lambang kotak menyatakan simpul adaptif yang berarti nilai parameter dapat berubah dengan pembelajaran, sedangkan lambang lingkaran menyatakan simpul nonadaptif yang nilainya tetap.

Lapisan pertama, semua simpul pada lapisan ini adalah simpul adaptif (parameter dapat berubah) dengan fungsi simpul :

$$O_{1,i} = \begin{cases} \mu_{A_i}(x_2); i = 1,2 \\ \mu_{B_{i-2}}(x_2); i = 3,4 \end{cases} \quad (1)$$

dengan x dan y adalah masukan pada simpul i , A_i (atau B_{i-2}) adalah fungsi keanggotaan masing-masing simpul. Simpul $O_{1,i}$ berfungsi untuk menyatakan derajat keanggotaan tiap masukan terhadap himpunan fuzzy A dan B . Fungsi keanggotaan yang dipakai adalah jenis generalized bell atau kurva lonceng. Parameter a , b , c , pada fungsi keanggotaan dinamakan parameter premis yang adaptif.

Lapisan kedua, semua simpul pada lapisan ini adalah nonadaptif parameter (tetap). Fungsi simpul ini adalah mengalikan setiap sinyal masukan yang datang. Fungsi simpul :

$$O_{2,i} = W_i = \mu_{A_i}(x_1) \cdot \mu_{B_k}(x_2) \quad (2)$$

Tiap keluaran simpul menyatakan derajat pengaktifan (firing strength) tiap aturan fuzzy. Fungsi ini dapat diperluas apabila bagian premis memiliki lebih dari dua himpunan fuzzy. Banyaknya simpul pada lapisan ini menunjukkan banyaknya aturan yang dibentuk

Lapisan ketiga, setiap simpul pada lapisan ini adalah simpul nonadaptif yang menampilkan fungsi derajat pengaktifan ternormalisasi (normalized firing strength) yaitu rasio keluaran simpul ke- i pada lapisan sebelumnya terhadap

seluruh keluaran lapisan sebelumnya, dengan bentuk fungsi simpul:

$$O_{3,i} = \bar{w}_i = \frac{w_i}{\sum w} = \frac{w_i}{w_1 + \dots + w_4} \quad (3)$$

Lapisan keempat setiap simpul pada lapisan ini adalah simpul adaptif dengan fungsi simpul :

$$O_{4,i} = \bar{w}_i \cdot f_i = \bar{w}_i (p_i x_1 + q_i x_2 + r_i) \quad (4)$$

Lapisan kelima, pada lapisan ini hanya ada satu simpul tetap yang fungsinya untuk menjumlahkan semua masukan. Fungsi simpul :

$$O_5 = \sum \bar{w}_i \cdot f_i = y \quad (5)$$

7. Fuzzy Clustering

Kemunculan *fuzzy clustering* dilatar belakangi adanya *curse of dimensionality*, yaitu jumlah aturan (rule) yang begitu cepat membesar dengan bertambahnya jumlah variable input (Naba 2009, 143). Jumlah rule yang begitu besar akan membuat komputasi menjadi berat dan juga optimasi parameter rule menjadi lebih sulit. Dengan fuzzy clustering, suatu data input-output akan dikelompokkan dalam beberapa grup atau cluster. Informasi cluster ini akan membantu dalam pembentukan fuzzy inference system yang bisa memodelkan kelakuan hubungan input-output. Fuzzy clustering adalah salah satu teknik untuk menentukan cluster optimal dalam suatu ruang vektor. Fuzzy clustering sangat berguna bagi permodelan fuzzy terutama dalam mengidentifikasi aturan fuzzy.

Ada beberapa algoritma clustering data yaitu dengan *Fuzzy C-Means (FCM)* atau dengan menggunakan *Subtractive Clustering*. FCM adalah algoritma pengclustering yang terawasi, sebab pada FCM terlebih dahulu harus mengetahui jumlah cluster yang akan dibentuk. Namun apabila jumlah cluster yang akan dibentuk belum diketahui sebelumnya, maka harus menggunakan algoritma yang tidak terawasi yaitu *subtractive clustering*. *Subtractive clustering* didasarkan atas ukuran densitas titik-titik data dalam suatu ruang.

METODELOGI PENELITIAN

Data time series dari ke-lima variable makroekonomi Indonesia dimulai dari 2001₁ hingga 2011₃. Data tersebut kemudian di konversi kedalam bentuk matriks berukuran [123x5] (123 baris dan 5 kolom). Untuk menyeragamkan periodisasi data pengamatan, maka data PDB yang semula dalam bentuk kuartalan akan di pecah menjadi data bulanan dengan menggunakan metode *cubic spline interpolation*. Setelah memperoleh data PDB bulanan, selanjutnya adalah mengestimasi output

potensial dari nilai PDB dengan menggunakan HP-Filter.

Dari matriks [123x5] akan dibagi kedalam dua bagian yaitu data input dan data output. Data input terdiri dari empat variable yaitu nilai tukar, uang beredar, suku bunga PUAB, dan output gap. Sedangkan data outputnya adalah inflasi. Sehingga akan terdapat dua matriks yaitu matriks input [123x4] dan matriks output [123x1].

Berikut ringkasan keterangan atas data yang digunakan dalam penelitian ini.

Tabel 2. Data dan variable yang digunakan

Data	Variable	Sumber
Nilai Tukar Rp/USD	Input1	http://sauder.ubc.ca University of British Columbia
Uang Beredar (M ₂)	Input2	Statistik Ekonomi dan Keuangan Indonesia (SEKI)
Suku Bunga PUAB	Input3	Statistik Ekonomi dan Keuangan Indonesia (SEKI)
Output Gap	Input4	Diolah oleh penulis melalui estimasi HP Filter
Inflasi	Output1	Badan Pusat Statistik

Metode yang digunakan dalam mengestimasi tingkat inflasi adalah metode ANFIS (*Adaptive Neuro Fuzzy Inference System*). Metode ini dipilih karena beberapa landasan ilmiah diantaranya.

- 1) The Mathworks Inc (2002) menjelaskan :
"ANFIS derives its name from adaptive neuro-fuzzy inference system. Using a given input/output data set, the toolbox function anfis constructs a fuzzy inference system (FIS) whose membership function parameters are tuned (adjusted) using either a backpropagation algorithm alone, or in combination with a least squares type of method. This allows your fuzzy systems to learn from the data they are modeling."
- 2) Naba (2009) dalam bukunya mengatakan bahwa :
"Dalam permodelan berdasar data, ada situasi dimana kita sama sekali tidak bisa meraba bagaimana seharusnya bentuk fungsi keanggotaan yang cocok untuk dipakai dalam pemetaan input menjadi output. Dengan mengatur parameter fungsi keanggotaan, itu akan membuang-buang waktu saja karena cenderung mengarah ke trials-errors, tanpa prosedur yang jelas dan sistematis. Disinilah letak peran ANFIS yang bekerja berdasar teknik pembelajaran neuro adaptive. ANFIS bekerja secara iteratif menebak parameter fungsi keanggotaan yang cocok."
- 3) Kusumadewi (2002) dalam bukunya mengatakan bahwa :

"...ANFIS adalah suatu metode yang mana dalam melakukan penyetelan aturan menggunakan algoritma pembelajaran terhadap data. ...ANFIS juga memungkinkan aturan-aturan untuk beradaptasi."

- 4) Fariza et al (2007) dalam penelitiannya *Performasi Neuro Fuzzy untuk Peramalan Time Series*, metode ANFIS menghasilkan proses belajar yang baik dimana nilai error training data mampu mencapai 0 (nol).

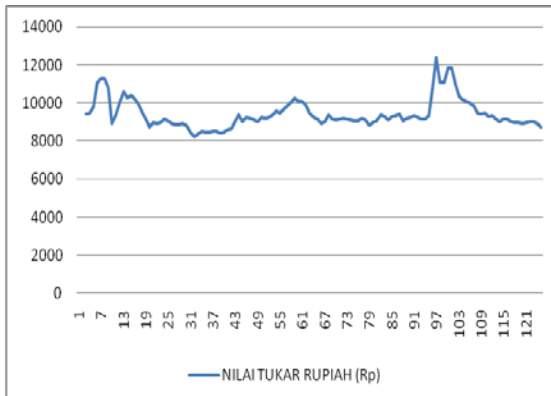
Dalam memodelkan ANFIS, penulis menggunakan aplikasi Matlab versi R2009a. MatLab (*Matrix Laboratory*) merupakan suatu program komputer yang bisa membantu memecahkan berbagai masalah matematis yang kerap ditemui dalam bidang teknis.

Proses implementasi *adaptive neuro fuzzy* yang digunakan dalam proses estimasi output (tingkat inflasi) memiliki urutan-urutan sebagai berikut.

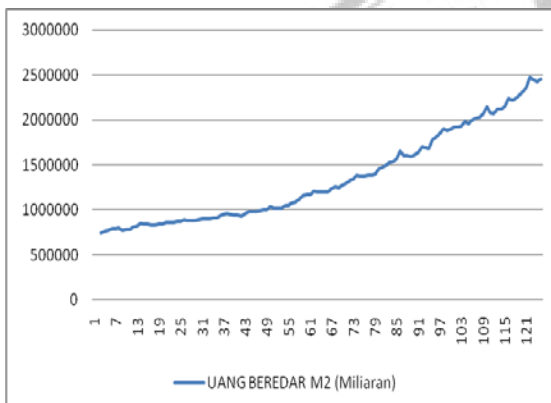
- 1) **Persiapan Data Time Series**
 Didalam persiapan data time series, data time series tersebut dibentuk matriks yang memiliki pola input-output pada bagian kolomnya.
- 2) **Setting Parameter dan Pembentukan Fuzzy Model**
 Tahap ini merupakan tahap penentuan tipe fungsi keanggotaan, jumlah fungsi keanggotaan masing-masing input dan data yang di trainingkan. Dari hasil setting parameter fuzzy kemudian akan dibentuk fuzzy modelnya, pada tahap ini akan dibentuk fuzzy model sugeno dengan parameter yang telah ditentukan sebelumnya.
- 3) **Learning Adaptive Neuro Fuzzy**
 Pada tahap ini, akan dibelajarkan data trainig pada adaptive neuro fuzzy yang akan menghasilkan sebuah matriks output, kemudian dari matriks ini akan digunakan untuk proses estimasi.
- 4) **Output Adaptive Neuro Fuzzy**
 Output dari adaptive neuro fuzzy akan berupa grafik yang berisi kurva dari data aktual dan data hasil prediksi neuro fuzzy, sehingga dari hasil proses pembelajaran data maka akan ditemukan model untuk mengestimasi output dengan hanya merubah parameter pada fungsi keanggotaan.

ANALISA DATA

1. Data Makroekonomi



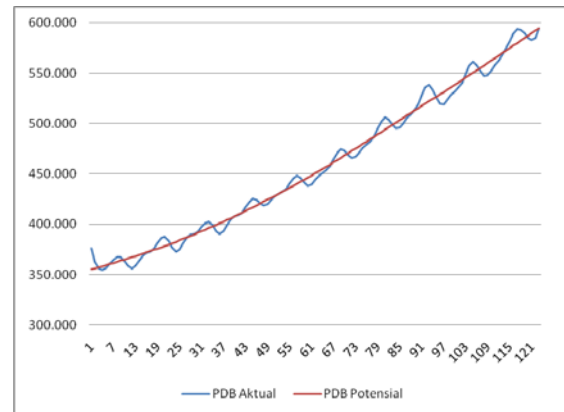
Gambar 1. Nilai tukar Rp/USD



Gambar 2. Jumlah uang beredar (miliaran Rp)

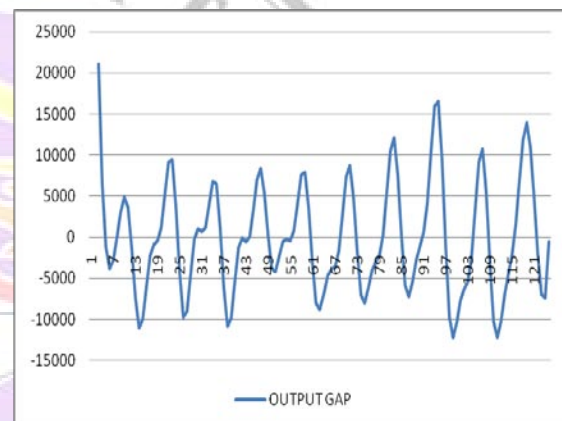


Gambar 3. Suku bunga PUAB



Gambar 4. PDB aktual dan potensial (Triliunan Rp)

Grafik diatas menunjukkan data PDB kuartalan yang sudah di interpolasi kedalam bentuk data PDB bulanan dan data PDB bulanan yang sudah di estimasi dengan metode HP-Filter.



Gambar 5. Output Gap 2001₁ -2011₃

Dengan melihat matriks data yang berukuran 123x5 maka untuk menghindari *curse of dimensionality* seperti yang telah dijelaskan sebelumnya, maka pengidentifikasian aturan fuzzy serta setting parameter dalam pembentukan fuzzy inference system dalam penelitian ini menggunakan algoritma subtractive clustering. Clustering ini digunakan untuk mengidentifikasi aturan-aturan fuzzy yang bisa memodelkan kelakuan hubungan data input-output dengan jumlah rule minimum.

2. Implementasi ANFIS

Terdapat 9 data cluster dari matriks berukuran 123x5, dan menghasilkan 9 aturan fuzzy yang membentuk model fuzzy. Pada arsitektur ANFIS aturan fuzzy akan berbentuk aturan fuzzy sugeno seperti yang terlihat berikut ini.

- [R1] if(Rp is in1cluster1).(M2 is in2cluster1).(PUAB is in3cluster1).(Gap is in4cluster1) then (Inflasi is out1cluster1)
- [R2] if(Rp is in1cluster2).(M2 is in2cluster2).(PUAB is in3cluster2).(Gap is in4cluster2) then (Inflasi is out1cluster2)
- [R3] if(Rp is in1cluster3).(M2 is in2cluster3).(PUAB is in3cluster3).(Gap is in4cluster3) then (Inflasi is out1cluster3)
- [R4] if(Rp is in1cluster4).(M2 is in2cluster4).(PUAB is in3cluster4).(Gap is in4cluster4) then (Inflasi is out1cluster4)
- [R5] if(Rp is in1cluster5).(M2 is in2cluster5).(PUAB is in3cluster5).(Gap is in4cluster5) then (Inflasi is out1cluster5)
- [R6] if(Rp is in1cluster6).(M2 is in2cluster6).(PUAB is in3cluster6).(Gap is in4cluster6) then (Inflasi is out1cluster6)
- [R7] if(Rp is in1cluster7).(M2 is in2cluster7).(PUAB is in3cluster7).(Gap is in4cluster7) then (Inflasi is out1cluster7)
- [R8] if(Rp is in1cluster8).(M2 is in2cluster8).(PUAB is in3cluster8).(Gap is in4cluster8) then (Inflasi is out1cluster8)
- [R9] if(Rp is in1cluster9).(M2 is in2cluster9).(PUAB is in3cluster9).(Gap is in4cluster9) then (Inflasi is out1cluster9)

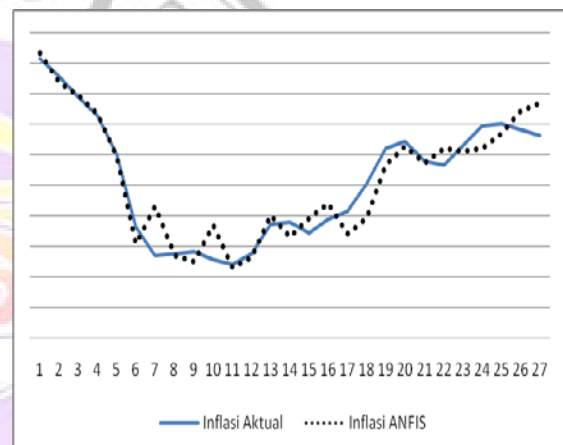
Setelah aturan fuzzy terbentuk, selanjutnya adalah melakukan pengecekan atas aturan tersebut. Pengecekan dilakukan dengan menggunakan data dari 2009₁ hingga 2011₃. Berikut tabel hasil pengecekan data.

Tabel 3. Hasil estimasi inflasi

Periode	Inflasi Aktual	Inflasi ANFIS	Selisih
2009 1	9.17	9.37	-0.20
2	8.60	8.38	0.22
3	7.92	7.97	-0.05
4	7.31	7.36	-0.05
5	6.04	5.98	0.06
6	3.65	3.08	0.57
7	2.71	4.31	-1.60
8	2.75	2.69	0.06
9	2.83	2.51	0.32
10	2.57	3.69	-1.12
11	2.41	2.31	0.10
12	2.78	2.62	0.16
2010 1	3.72	4.02	-0.30
2	3.81	3.33	0.48
3	3.43	3.93	-0.50
4	3.91	4.40	-0.49
5	4.16	3.40	0.76

6	5.05	3.94	1.11
7	6.22	5.67	0.55
8	6.44	6.29	0.15
9	5.80	5.74	0.06
10	5.67	6.23	-0.56
11	6.33	6.11	0.22
12	6.96	6.23	0.73
2011 1	7.02	6.72	0.30
2	6.84	7.47	-0.63
3	6.65	7.70	-1.05

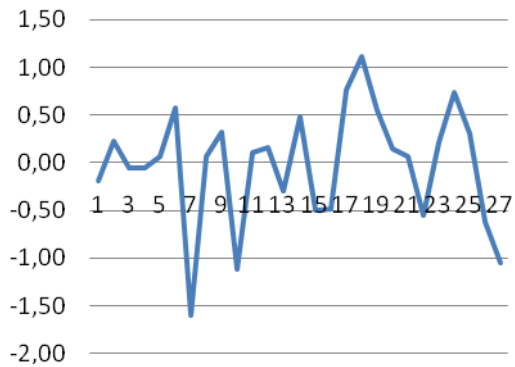
Dari tabel diatas, dapat dihitung bahwa nilai rata-rata error sebesar 0,6031 hal ini menggambarkan hasil estimasi dari data yang sudah ditraining dengan ANFIS bisa dikatakan memiliki tingkat akurasi hasil yang cukup tinggi.



Gambar 6. Hasil estimasi ANFIS

Grafik diatas menunjukkan perbandingan hasil output inflasi model adaptive neuro fuzzy dengan inflasi aktual, terlihat hanya beberapa titik perbedaan hasil antara estimasi dengan aktual. Namun secara keseluruhan model mampu menerangkan hubungan input-output dengan baik. Hal ini ditunjukkan dengan pergerakan titik-titik mengikuti arah garis.

Dari grafik dibawah ini, dapat dilihat selisih negatif terbesar adalah -1,60 dan positif terbesar adalah 1,11. Sedangkan error negatif terkecil adalah -0,05 dan positif terkecil adalah 0,06.



Gambar 7. Tingkat selisih

Selisih negatif menunjukkan bahwa hasil estimasi yang terlalu besar terhadap inflasi aktualnya. Sedangkan selisih positif menunjukkan inflasi aktual yang lebih besar. Selisih negatif terbesar terjadi pada bulan Juli 2009, hal ini bisa terjadi karena tekanan inflasi pada tahun 2009 secara umum dan pada pertengahan 2009 khususnya cukup minimal. Hal ini disebabkan oleh nilai rupiah yang cenderung menguat dari periode-periode sebelumnya. Selisih positif 1,11 terjadi pada bulan Juni 2010 di picu oleh adanya gangguan dari sisi pasokan khususnya bahan makanan meningkat tajam akibat anomali cuaca baik ditingkat global maupun domestik. Kondisi tersebut memicu lonjakan harga komoditas pangan di pasar global, dan dalam waktu bersamaan mempengaruhi pasar domestik. Komoditas bahan pokok seperti beras dan aneka bumbu memberi kontribusi kenaikan harga yang cukup signifikan.

KESIMPULAN

Berdasarkan hasil pembahasan yang telah dipaparkan pada bab sebelumnya mengenai pembentukan model estimasi inflasi dengan menggunakan empat variable input (nilai tukar, uang beredar, PUAB, dan output gap) dalam menjelaskan output (inflasi) dengan metode adaptive neuro fuzzy maka pada bab ini ditarik beberapa kesimpulan atas analisa tersebut.

Permodelan ANFIS menghasilkan 9 aturan fuzzy yang bisa memodelkan kelakuan input-output antara variable makro ekonomi (Rp,

M2, PUAB dan Output Gap) terhadap Inflasi. Secara keseluruhan, Adaptive Neuro Fuzzy Inference System (ANFIS) mampu melakukan training atas data dan memodelkan kelakuan hubungan input-output dengan baik, hal ini di buktikan dengan rata-rata tingkat error mampu mencapai 0 yaitu sebesar 0,6031.

Dari hasil estimasi ini data training berhasil di uji dengan baik, hanya saja pada saat pengecekan data ada beberapa pasangan input-output yang mengalami selisih antara aktual dan estimasi yang cukup besar, selisih terbesar adalah -1,60 dan 1,11. namun secara keseluruhan model ini masih dapat menjelaskan kelakuan input-output.

SARAN

Penulis akui bahwa penelitian ini bukanlah penelitian yang terlalu sempurna, penulis megarapkan penelitian dengan model dan metode yang sama terus dikembangkan agar memperoleh hasil yang sempurna pula. Beberapa saran penulis untuk penelitian kedepan diantaranya :

- 1) Berkenaan dengan output gap, dalam penelitian ini penulis menggunakan metode HP-Filter dalam mengestimasi nilai output potensial. Penggunaan metode ini hanya berdasarkan kepopulerannya saja dan banyak digunakan, masih terdapat banyak metode dalam mengestimasi output potensial. Untuk kedepannya tidak ada salahnya untuk mencoba metode estimasi yang lain seperti *Beveridge-Nelson decomposition*, *Unobserved Component*, *Structural VAR*, dan *Multivariate Hodrick-Prescott Filter*.
- 2) Meski tingkat keakurasian hasil estimasi cukup baik dengan tingkat error yang kecil yaitu sebesar 0,6031, namun masih terdapat beberapa pasangan input-output yang mengalami error yang tinggi, kedepannya diharapkan untuk memperbaiki atau memperkecil tingkat error tersebut.
- 3) Dari hasil pembahasan, error tinggi yang timbul lebih disebabkan oleh faktor di luar variabel pengamatan, seperti pola trend suatu data dan variable iklim. Kedepan diharapkan untuk melibatkan variable-variable diluar variable makroekonomi itu sendiri.

DAFTAR PUSTAKA

- Achsani, Noer Azam, and Hermanto Siregar. "Classification of the ASEAN+3 Economics Using Fuzzy Clustering Approach." *European Journal of Scientific Research*, 2010: 489-497.
- Agung, Juda, Siti Astiyah, Elisabeth Sukowati, Nugroho J. Prastowo, M Firdaus Muttaqin, dan Rifqi Ismal. "Identifikasi Variabel Informasi Dalam Framework Inflation Targeting." *Buletin Ekonomi Moneter dan Perbankan*, 2003: 59-77.

- Andrle, Michal, Charlse Freedman, Roberto Garcia-Saltos, Danny Hermawan, Douglas Laxton, and Haris Munandar. "Adding Indonesia to the Global Projection Model." *IMF Working Paper*, 2009.
- Bagian SSR Direktorat Riset Ekonomi dan Kebijakan Moneter BI. "Alternatif Pengukuran Output Potensial dan Kesenjangan Output." *Program Kerja Tahun 2000* (Bank Indonesia), 2000.
- Endri. "Analisis Faktor - Faktor yang Mempengaruhi Inflasi di Indonesia." *Jurnal Ekonomi Pembangunan*, 2008: 1-13.
- Fariza, Arna, Afrida Helen, and Annisa Rasyid. "Performasi Neuro Fuzzy Untuk Peramalan Data Time Series." *Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi*, 2007: 77-82.
- Gerlach, Stefan, and Matthew S. Yiu. "Estimating Output Gaps in Asia: A Cross-Country Study." *The Japanese and International Economies*, 2003: 115-136.
- Konuki, Tetsuya. "Estimating Potential Output and the Output Gap in Slovakia." *IMF Working Paper*, 2008.
- Kusumadewi, Sri. *Analisis dan Desain Sistem Fuzzy Menggunakan Toolbox Matlab*. Yogyakarta: Graha Ilmu, 2002.
- . "Aplikasi Neural-Fuzzy pada Regresi Interval untuk Data Time Series." *Prosiding Seminar Nasional Riset Teknologi Informasi (SRITI)*. Yogyakarta: AKAKOM, 2006.
- . *Neuro Fuzzy: Integrasi Jaringan Syaraf dan Sistem Fuzzy*. Yogyakarta: Graha Ilmu, 2006.
- Kusumadewi, Sri, and Hari Purnomo. *Aplikasi Logika Fuzzy Untuk Pendukung Keputusan*. Yogyakarta: Graha Ilmu, 2010.
- Lestari, Ety Puji. "Dampak Ketidakstabilan Nilai Tukar Rupiah Terhadap Permintaan Uang M2 di Indonesia." *Jurnal Ekonomi Pembangunan*, 2008: 121-136.
- Manurung, Mandala, dan Prathama Rahardja. *Uang, Perbankan, dan Ekonomi Moneter (Kajian Kontekstual Indonesia)*. Jakarta: FE UI, 2004.
- Muchlas, dan Tole Sutikno. "Prediksi Harga Saham Berbasis Web dengan Sistem Inferensi Fuzzy Tsukamoto." *Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi*. Yogyakarta, 2007. 27-31.
- Munawir, S. *Analisa Laporan Keuangan*. Yogyakarta: Liberty, 2004.
- Naba, Eng. Agus. *Belajar Cepat Fuzzy Logic Menggunakan Matlab*. Yogyakarta: Andi Offset, 2009.
- Nugroho, Didit Budi. *Diktat Kuliah Metode Numerik*. Salatiga: Universitas Kristen Satya Wacana, 2009.
- R.A, Dewanto, Aradea, and Devi Febrianty. "Prediksi Penjualan dengan Neuro Fuzzy." *Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi*. Yogyakarta, 2007. 63-66.
- Sempena, Samsu. "Interpolansi Spline Kubik pada Trajektori Manusia." Bandung, 2011.
- Setiawan, Kuswara. *Paradigma Sistem Cerdas*. Malang: Bayumedia, 2003.
- Siang, Jong Jek. *Jaringan Syaraf Tiruan dan Pemrogramannya Menggunakan Matlab*. Yogyakarta: Andi, 2005.
- Sulistiyono. "Analisis Penggunaan Term Structure of Interest Rate Sebagai Alat Prediksi Aktifitas Ekonomi Riil." *Tesis Program Magister Perencanaan dan Kebijakan Publik Universitas Indonesia*, 2010.
- Tahmasebi, Pejman, and Ardeshir Hezarkhani. "Application of Adaptive Neuro-Fuzzy Inference System for Grade Estimation : Case Study Sarcheshmeh Porphyry Copper Deposit, Kerman, Iran." *Australian Journal of Basic and Applied Sciences*, 2010: 408-420.
- The Mathworks Inc. *Fuzzy Logic Toolbox User's Guide*. The MathWorks Inc, 2002.
- Tjahjono, Endy Dwi, Haris Munandar, dan Jati Waluyo. "Revisiting Estimasi Potential Output dan Output Gap Indonesia: Pendekatan Fungsi Produksi berbasis Model." *Working Paper Bank Indonesia*, 2010.
- Wakhid, Nur. "Metode Spline Kubik dan Polonomial Newton untuk Memuluskan Kurva." *Skripsi Jurusan Matematika UIN Malang*, 2008.
- Wimanda, Rizki E. "Dampak Depresiasi Nilai Tukar dan Pertumbuhan Uang Beredar Terhadap Inflasi: Aplikasi Treshold Model." *Buletin Ekonomi Moneter dan Perbankan*, 2011: 409-432.
- Yuliadi, Imamudin. *Ekonomi Moneter*. Jakarta: Indeks, 2008.