TEKNIK PENYELEKSIAN KEPUTUSAN MENGGUNAKAN ANALYTIC HIERARCHICAL PROCESS PADA PROYEK PORTOFOLIO

Akmaludin

Program Studi Teknik Informatika STMIK Nusa Mandiri Jakarta Jl. Damai No. 8 Warung Jati Barat Margasatwa Jakarta Selatan akmaludin.akm@nusamandiri.ac.id

Abstract — Completion of decision making is using of Analytic Hierarchy Process (AHP) to reap the differences of thought, so that was born many approaches. The Approach is an arising from the processing and understanding the data that is inserted into the pairwise matrix. Basic understandina of the comparison is on interdisciplinary science arises is what creating a lot of new ideas. Among of them there were created mathematically logical processes spawned a new approach called Multycriteria Analysis (MCA) where more emphasis on the numerical value generated and transitive relationship. More and more thinking MCA approach which only emphasizes the acquisition process on a numeric value then evolve used for decision making in every problems on the selection of each phenomenon, thus was born a new approach known as Multycriteria Decision Analysis (MCDA). Of the various problems that arise with the concept of MCDA turns, looks very fundamental difference is how the acquisition of thought used in the MCDA approach to the acquisition of data that is processed, see the data processing turns out there is a single data processing and data processing that there are plural. From this side it turns out there is a clear difference on a much different approach with the approach of Multi Criteria Decision Making (MCDM). MCDM approach turned out to be able to represent on the data processing both single data or data compound. AHP with MCDM approach aligned and devoted to the application called Expert Choice. From some of the above approaches are applied to the method of AHP are the result of the decision equation obtained.

Intisari — Penyelesaian pengambilan keputusan dalam penggunaan metode Analytic Hierarchy Proses (AHP) menuai berbagai perbedaan pemikiran, sehingga lahir banyak pendekatanpendekatan. Pendekatan yang timbul mulai dari pengolahan pemahaman data dan dimasukan kedalam berpasangan matriks (pairwise matrix). Pemahaman dasar tentang perbandingan yang ada pada interdisipliner keilmuan inilah yang menciptakan timbul banyak

pemikiran-pemikiran baru. Diantaranya ada yang menciptakan proses logis secara matematis melahirkan sebuah pendekatan baru yang dinamakan Multycriteria Analysis (MCA) dimana lebih menekankan pada proses nilai numerical yang dihasilkan dan hubungannya secara transitive. Dengan semakin banyak pemikiran pendekatan MCA yang mana hanya menekankan pada proses perolehan nilai *numeric* kemudian berkembang digunakan untuk pengambilan keputusan dalam setiap permasalahan atas seleksi setiap fenomena, sehingga lahirlah pendekatan baru yang dikenal dengan nama Multycriteria Decision Analysis (MCDA). Dari berbagai persoalan yang timbul dengan konsep MCDA ternyata, terlihat perbedaan yang sangat mendasar yaitu bagaimana perolehan pemikiran yang dipakai dalam pendekatan MCDA terhadap perolehan data yang diolah, melihat proses pengolahan data ternyata ada olahan data yang bersifat tunggal dan ada pengolahan data yang bersifat jamak. Dari sisi ini ternyata terdapat perbedaan yang jelas atas pendekatan yang jauh berbeda dengan pendekatan Multy Criteria Decision Making (MCDM). Pendekatan MCDM ternyata dapat mewakili atas olahan data baik yang bersifat data tunggal ataupun data majemuk. Metode AHP dengan pendekatan MCDM diselaraskan dan dikhususkan dengan aplikasi yang dinamakan Expert Choice. Dengan metode vang berbeda memberikan keputusn yang sama, tetapi value yang dihasilkan memiliki perbedaan besaran bobot nilai keputusan.

Kata kunci: Expert Choice, Multicriteria Analysis, Multicriteria Decision Analysis dan Multicriteria Decision Making.

PENDAHULUAN

Penggunaan metode Analytic Hierarchy Process (AHP) banyak dari berbagai kalangan akademisi yang menggunakan metode ini, hingga menerapkannya sampai pada implementasi dalam kehidupan sehari-hari, yang sangat diperhatikan begitu banyaknya pendekatan yang digunakan oleh para pengguna metode AHP, khususnya dalam hal seleksi terhadap sesuatu

fenomena. Teknik pendekatan yang menjadi dasar pengembangan AHP adalah Multycriteria Decision Making (MCDM) yang dirintis oleh Saaty sejak tahun tujuh puluhan.

Pendekatan MCDM ini banyak diakui oleh para pakar AHP merupakan pendekatan yang terbaik dari sejumlah pendekatan yang ada. Kelebihan dari pendekatan MCDM ini adalah 1). menggunakan konversi skala dari hasil input responden yang diolah dengan metode geometric mean ke dalam skala perbandingan AHP. 2). Membangun repetisi dalam menentukan nilai eigenvector hingga tanpa adanya selisih nilai terhadap eigenvector melalui tahap normalisasi, sehingga dapat menentukan nilai eigenvector yang sebenarnya. Hal ini menggambarkan pengambilan keputusan baik secara partial maupun global melalui proses synthesize yang dilakukan secara teliti dan cermat, sehingga tingkat ketepatan pembuatan keputusan menjadi lebih akurat. Teknik pendekatan yang lain memiliki cara yang unique Ada satu pendekatan yang dikenal dengan Multicriteria Decision Analysis (MCDA). Pendekatan ini lebih menekankan kepada analisis matematisnya, dengan memiliki beberapa aturan dasar terhadap konsistensi 1). konsistensi terhadap nilai numerical dan 2). konsistensi terhadap hubungan transitive. Adapun kekurangan dari pendekatan metode MCDA adalah tidak dapat dibuktikan dengan aplikasi expert choice, lain halnya dengan metode pendekatan MCDM yang memang didukung oleh aplikasi expert choice yang dikenal dengan *original* AHP. Sehingga disini terlihat jelas perbedaan dua metode pendekatan AHP ini. Walau bagaimana dalam fungsinya memiliki nilai keputusan yang sama walaupun teknik yang diterapkan secara berbeda. Metode pendekatan MCDA dapat digunakan dalam pengambilan keputusan, beda halnya dengan Multycriteria Analysis (MCA) dimana pendekatan MCA hanya dapat digunakan sebatas analisis data, memang banyak digambarkan dalam pendekatan MCA sebagai analisis dalam menetapkan pairwise matrix, dalam menganalisa suatu perhitungan matematis lebih cendrung kepada permasalahan yang bersifat exacta dan konsistensi data sangat diperhatikan dalam proses analisis. Keandalan dari metoda pendekatan MCA sangat kuat dengan konsistensi data masukan yang bersifat logis bukan kepada hal yang bersifat afeksi (dipengaruhi oleh nilai-nilai rasa), sehingga pendekatan MCA banyak menampilkan perbedaan-perbedaan hasil terhadap keputusan yang bersifat partial saja. Oleh karena itu metode ini tidak dapat digunakan dalam pengambilan keputusan secara synthesize. Untuk dapat mengetahui lebih jauh dapat diikuti pada tahap

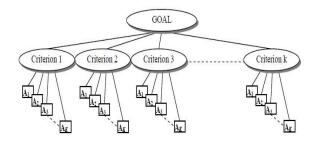
pembahasan permasalahan yang dikemas dalam sebuah project portofolio.

BAHAN DAN METODE

Teknik pemilihan terhadap fenomena dengan metode AHP, diangkat dari beberapa penelitian yang dikemas dalam bentuk portofolio, dari hasil tersebut penelitian yang dilakukan dengan mengambil dari sebagian data hasil portofolio tersebut. Untuk mendukung pemahaman terhadap judul yang diangkat atas perbedaan-perbedaan pendekatan seperti MCA, MCDA, dan MCDM. Semua perbedaan ini memiliki dasar pemikiran yang sama terhadap sejumlah aturan dasar yang harus dipatuhi, seperti halnya dalam penentuan langkah penyelesaian AHP diantranva: penvusuan kedalam bentuk hierarchy, penentuan nilai skala (1-9), penyusuan pairwise matrix, nilai Random Index (RI) dalam sebuah tabel RI dan hal ini semua telah ditetapkan oleh Saaty.

Menurut Ishizaka (2009: 201) Analytic Hierarchy Process (AHP) adalah metode multikriteria pengambilan keputusan (MCDM) yang membantu pembuat keputusan menghadapi masalah yang kompleks dengan beberapa konflik dan subjektif kriteria. Beberapa makalah telah mengumpulkan cerita AHP yang sukses dalam bidang yang sangat berbeda. Fakta ini mungkin disebabkan oleh perangkat lunak terkemuka mendukung AHP, yaitu Expert (http://www.expertchoice.com/), vang masih menggabungkan AHP seperti yang dijelaskan dalam publikasi pertama. Dalam tulisan ini, kita menggambarkan AHP melalui Expert Choice dan memberikan sketsa arah utama dalam perkembangan.

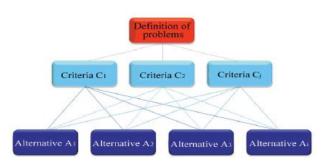
Penyusunan hirarki memiliki minimal tiga tingkat (level) meliputi goal, criterian, dan alternative. Perhatikan (Gambar 1).



Sumber: (Maryam, 2008:7)

Gambar 1. Struktur Hirarki AHP Model-1

Atau dapat digambarkan dalam bentuk ilustrasi lain seperti terlihat pada (Gambar 2).



Sumber: Saaty (Tomic, 2011:194).

Gambar 2. Struktur Hirarki AHP Model-2

Penvusunan matriks berpasangan (pairwise matrix) harus mengikuti aturan nilai baris dan kolom setiap elemen data matriks seperti A_(I,i) yang menggambarkan nilai elemen matriks A vang posisinya harus diletakan pada baris i dan kolom j. Menurut Ishizaka (2009, 203) Membangun matrik yang konsisten secara penuh dalam pairwise matrix mengandung makna transitif yang konsistent seperti $A_{(I,j)} = A_{(I,k)} A_{(k,j)}$ sehingga susunanya secara keseluruhan atas setiap *element matrix* dapat dilihat pada (Gambar 3). Untuk teknik analisa dari pairwise matrix banyak cara yang dikemukakan sejumlah pakar, untuk masalah ini, akan dibahas pembahasan dari beberapa project portofolio vang telah di-bundeling menjadi suatu bahasan teknik analisis yang mendukung pembahasan.

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & a_{12} & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{ij} & \dots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & \dots & \mathbf{1} \end{bmatrix} \qquad Aw = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = n \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}$$

Sumber: Ishizaka (2011:3).

Gambar 3. Tata letak element positive reciprocal pairwise matrix.

Dari sejumlah input yang dimasukan kedalam pairwise matrix digambarkan sebagai bentuk normalisasi untuk mendapatkan bobot dari masing-masing criteria maupun alternative. Dengan formula yang dapat dilihat pada (Gambar 4) sebagai proses normalisasi dan (Gambar 5) menggambarkan proses penentuan masingmasing bobot (weight). Dengan notasi sebagai berikut wi=weight for attribute, aij=the result of pairwise comparison, A=matrix of pairwise comparison value.

$$A = \begin{bmatrix} w_1/w_1 & w_1/w_2 & \cdots & w_1/w_n \\ w_2/w_1 & w_2/w_2 & \cdots & w_2/w_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ w_n/w_1 & w_n/w_2 & \cdots & w_n/w_n \end{bmatrix}$$

Sumber: Coulter (2012:54).

Gambar 4. Matrix normalization.

$$A = \left\{ w_1 \stackrel{1}{=} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}, w_2 \stackrel{1}{=} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}, \dots, w_n \stackrel{1}{=} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} \right\}$$

Sumber: Coulter (2012:54).

Gambar 5. Weight priority

Untuk melihat gambaran global penentuan eigenvector dan eigenvalue adalah dengan melihat (Gambar 6) yang menjelaskan perolehan hasil bagaimana menentukan besaran nilai dari weight.

$$Aw = \begin{bmatrix} \alpha_{11} & \alpha_{12} & \cdots & \alpha_{1n} \\ \alpha_{21} & \alpha_{22} & \cdots & \alpha_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_{n1} & \alpha_{n2} & \cdots & \alpha_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \hat{\lambda}_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \hat{\lambda}_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \hat{\lambda}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} = n \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}$$

Sumber: Coulter (2012:54)

Gambar 6. Proses penentuan weight

Untuk memasukan atas data olahan Saaty memiliki besaran skala yang bernilai mulai dari satu hingga dan setiap besaran nilai skala memiliki arti yang berbeda-beda terhadap nilai kepentingan setiap elemen yang dibandingkan. Adapun skala yang digunakan dalam AHP dapat dilihat pada (Tabel 1).

Tabel 1. The Saaty Rating Scale.

Intensity of Importance	Definition	Explanation
1	Equal Importance	Two activities contribute equally to the objective
2	Weak or slight	
3	Moderate importance	Experience and judgement slightly favour one activity over another
4	Moderate plus	
5	Strong importance	Experience and judgement strongly favour one activity over another
6	Strong plus	
7	Very strong or demonstrated importance	An activity is favoured very strongly over another; its dominance demonstrated in practice
8	Very, very strong	
9	Extreme importance	The evidence favouring one activity over another is of the highest possible order of affirmation
Reciprocals of above	If activity <i>i</i> has one of the above non-zero numbers assigned to it when compared with activity <i>j</i> , then <i>j</i> has the reciprocal value when compared with <i>i</i>	A reasonable assumption
1.1–1.9	If the activities are very close	May be difficult to assign the best value but when compared with other contrasting activities the size of the small numbers would not be too noticeable, yet they can still indicate the relative importance of the activities.

Sumber: Saaty (2008:86)

Untuk menentukan rumusan dasar Consistency Ratio (CR) dibutuhkan tabel Random Index (RI), adapun table RI dapat dilihat pada (Tabel 2), sedangkan forumulasi menghitung CR sebelumnya harus mendapatkan Consistency Index (CI) dan rumusan tersebut dapat digambarkan Saaty (Ramanathan, 2001:29) pada formula persamaan (1) dan persamaan (2).

$$CI = \frac{\lambda_{max} - n}{n - 1}$$

$$CR = \frac{CI}{R}$$
.....(2)

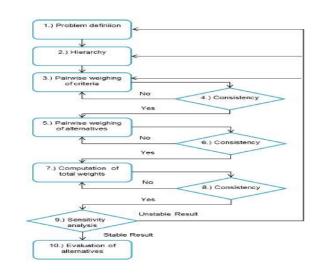
Tabel 2. The Saaty Random Index for Judgements.

1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
0.00	0.00	0.58	0.90	1.12	1.24	1.32	1.41	1.45	1.49	1.51	1.48	1.56	1.57	1.59

Sumber: Saaty(1980:484).

prosedur Sedangkan untuk urutan penyelesaian dalam metoda AHP, dapat digambarkan dalam flow diagram yang tampak

pada (Gambar 4) yang menjelaskan tahapan aktivitas yang dilakukan dalam menyelesaiakan permasalahan dengan metode AHP.



Sumber: Zimmer (1991:4).

Gambar 7. Flow diagram metode AHP

Metode Penelitian

Teknik pengumpulan data yang dilakukan antara lain menggunakan 1). Metode studi pustaka, dimana untuk menambah wahana isi penelitian ini mengambil dari beberapa buku dan

sejumlah jurnal yang berkaitan dengan bahasan yang akan diangkat, 2). Metode studi banding dengan beberapa portofolio para periset yang telah melakukan pembuatan penelitiannya dengan menghasilkan karya portofolio-nya dan dikembangkan dengan sejumlah input yang berbeda untuk menggambarkan penjelasan dari penelitian ini, 3). Metode kuesioner untuk melihat kembali hasil yang terdapat dari hasil portofolio dengan hasil yang didapat dari masukan sejumlah responden, sebagai bahan masukan atas *input*-an yang terlihat memberikan perbedaan terhadap bobot nilai olahan data dengan merespon sejumlah responden yang bersifat majemuk untuk memberikan perbedaan nilai input. Tahapan proses penelitian yang dilakukan berawal dari penentuan masalah penelitian, penyusunan hirarki, pembuatan pairwise matrix, pengujian konsistensi pada level criteria dan alternative, penentuan bobot syinthesize, dan ditambah dengan berbagai perbedaan-perbedaan metode pengujian dari sejumlah pendekatan yang diuji. Untuk memberikan gambaran, bahwa ada perbedaan dalam analisis yang memberikan kejelasan pada berbedaan pendekatan-pendekatan.

HASIL DAN PEMBAHASAN

Diambil dari kasus portofolio tentang pemilihan sekolah, pada level kriteria digambarkan memiliki enam kriteria meliputi criteria learning, friends, school live, trainning vocation, college preparation, dan music class dengan nilai input yang dikembangkan seperti yang tampak pada (Tabel 3).

Tabel 3. *Main criteria* pemilihan sekolah.

Main Criteria

	L	F	SL	VT	CP	MC
Learning	1.000	6.000	5.000	6.000	3.000	4.000
Friends	0.167	1.000	3.000	3.000	2.000	2.000
School Life	0.200	0.333	1.000	2.000	2.000	2.000
Vocational Trainning	0.167	0.333	0.500	1.000	1.000	1.000
College Preparation	0.333	0.500	0.500	1.000	1.000	3.000
Music Classes	0.250	0.500	0.500	1.000	0.333	1.000

Sumber: Data olahan, 2014

Dengan milihat input-an yang tertera pada pairwise matrix pada (Gambar 3), hal ini jika dianalisa nilai input yang tertera pada pairwise matrix main criteria dapat diselesaikan dengan sejumlah pendekatan, pendekatan yang pertama seperti MCDM, dapat dilakukan dengan alasan, bahwa nilai matriks segitiga atas memiliki nilai Artinya pendekatan MCDM menenkankan pada nilai input yang minimal bernilai satu dan positif. Hal ini secara parallel

dapat dibuktikan dengan bantuan aplikasi Expert Choice 2000 dan aplikasi ini memang dirancang untuk menguji fenomena terhadap pegambilan keputusan dengan pendekatan MCDM. Beda halnya dengan perinsip yang ada pada pendekatan MCDA. Pendekatan metode dengan MCDA dapat menerima input yang bernilai lebih dari dan kurang dari satu. Untuk nilai input yang kurang dari satu, dianalogikan tidak ada konversi dalam scala of AHP yang dikemukakan oleh Saaty, melainkan nilai perbandingan langsung yang diambil dari hasil yang didapat oleh responden. Sedangkan yang diterapkan oleh Saaty dengan pendekatan MCDM menggunakan konversi AHP vang telah dilakukan pada perbandingan detail baik di-level criteria maupun di-level alternative, yang kemudian baru di-input kedalam pairwise matrix. Dalam hal ini ada persamaan pendekatan antara metode MCDM dan metode MCDA, dimana keduanya dapat memberikan keputusan baik keputusan yang bersifat partial, maupun yang bersifat general. Sangat berbeda seperti yang dilakukan oleh pendekatan MCA, dimana pendekatan MCA lebih kuat kepada pengujian input dalam penyusunan pairwise matrix. Apakah ada unsur logis dalam tingkat perbandingan terhadap nilai kepentingan diantara objek yang dibandingkan. Biasanya pendekatan MCA lebih menekankan pendekatan nilai mutlak, sehingga pendekatan MCA lebih banyak dan lebih cocok digunakan untuk dunia science. Proses vang diharapkan tanpa diperlukan sedikitpun unsurunsur perasaan, sehingga jika dikaitkan dengan pendekatan MCDA tidak akan terjadi proses repetisi dan hanya memberikan nilai iterasi yang sebenarnya bukan untuk membentuk iterasi, melainkan untuk membuktikan apakah terdapat nilai selisih melalui proses *normalisasi* dari nilai eigenvector. Hal ini memang tidak sama sekali memberikan nilai selisih atas pendekatan MCA yang dibuktikan dengan pendekatan MCDM. Maka dari itu dapat dibuktikan kebenarannya melalui pembahasan dari analisis masing-masing pendekatan yang telah dijabarkan secara cognitive.

Untuk kasus pada (Tabel 3) dengan pendekatan MCDM mencirikan nilai input yang lebih dari atau sama dengan satu dan bernilai positif, atau menggunakan konsep konversi terhadap detail perbandingan nilai kepentingan dengan saaty scala yang bernilai scala dari satu hingga sembilan. Dari proses pendekatan MCDM menghasilkan sebanyak 5 (lima) iterasi, iterasi yang dilakukan, jika nilai selisih eigenvector belum mencapai nilai nol. Selama belum mencapai nilai nol terhadap sesisih eigenvector belum ada titik penetapan yang benar terhadap eigenvector. Adapun hasil yang diperoleh dengan pendekantan MCDM ini dapat dilihat pada (Tabel

4). Tampak jelas dari hasil proses analisis menghasilkan lima repetisi untuk pengujian terhadap nilai selisih eigenvector yang tampak sekali diiterasi kelima nilai selisih yang tertera pada bagian kanan bawah bernilai nol atau dengan kata lain tidak memberikan nilai selisih pada digit decimal , walaupun digit yang ditampilkan sebanyak mungkin, tidak akan terlihat selisih pada angka decimal yang ada dibelakang koma terhadap nilai eigenvalue. Kemudian pembuktian lainnya terhadap nilai konsistensi ratio (CR) dalam aturannya untuk nilai CR tidak lebih dari 10% atau 0.1 ini menurut aturan yang telah ditetapkan oleh Saaty. Untuk menemukan nilai CR, dibutuhkan beberapa tahapan sebelumnya yaitu menentukan nilai terhadap Consistency Vector, Lambda Max dan Consistency Index (CI). Untuk menentukan Lambda Max didapat dari perkalian antara pairwise matrix yang didapat pertama kali dengan nilai eigenvector yang telah dihasilkan melalui tahap akhir iteration. Lihat (Gambar 8) dan juga memjelaskan perolehan nilai CI dan CR yang membuktikan bahwa nilai CR tidak lebih dari 10% atau 0.1. Dengan mengamati perolehan nilai CR melalui tahapan yang panjang dihasilkan nilai CR sebesar 0.078 hal ini jelas memenuhi ketetapan Saaty yang dimaksudkan dengan nilai CR sebesar 0.078 menggambarkan keputusan untuk main criteria pemilihan sekolah dapat diterima, walaupun keputusan ini masih bersifat partial. Dengan hasil urutan prioritas masingmasing bobot kriteria sebagai berikut learning 0.474; friends 0.175; school live 0.114; vocation trainning 0.0665; college preparation 0.103; dan music class 0.0664; sehingga dengan mengetahui masing-masing bobot kriteria, maka dapat ditarik kesimpulan untuk masing-masing prioritas terhadap *main criteria*.

Untuk pembuktian dengan pendekatan MCDA memiliki cara yang berbeda dengan pendekatan MCDM. Pendekatan MCDA memberikan hasil berbeda tetapi menggambarkan vang pengambilan keputusan memiliki kesamaan dalam penentuan prioritas. Perhatikan (Tabel 5) yang menjelaskan proses analisis dengan pendekatan MCDA yang tidak menggunakan konsep repetition seperti yang dikemukakan dengan pendekatan MCDM. Tahapan yang dilakukan meliputi menentukan pairwise matrix, mencari eigenvalue, dan mencari nilai Lambda Max, Consistency Index serta Consistency Ratio (CR). Adapun perolehan hasil nilai masingmasing eigenvalue terhadap main criteria sebagai berikut bobot kriteria learning 0.466; friend 0.175; school live 0.117; vocation trainning 0.071; college preparation 0.103; dan kriteria music class 0.068. Sedangkan nilai Consistency Ratio (CR) bernilai 0.092. Hal ini jika melihat kembali aturan Saaty dalam penentuan nilai CR harus kurang dari 10% dan ternyata hasil perolehan terhadap nilai CR memang benar kurang dari 10% yaitu 0.092, artinya keputusan dari level main criterian dapat diterima sebagai keputusan partial.

Tabel 4. Tabel repetisi pendekatan MCDM

Category	Row Count	Alormalization and Eigen Vector	
Learning	187.0000	0.4788868655	
Friends	63.7667	0.1786649215	
SchoolLife	44.0889	0.1129068973	
Vocational Trainning	25.5722	0.0654877077	
College Preparation	38.7667	0.0992772593	
Music Classes	25.2944	0.0647763487	
Total	330.4689	1000000000	
Caragoni	Row Count	Normalization and Eigen Vector	Selish eigenvector
Learning	7690.1611	0.4736393937	0.0052474718
Friends	2841 7648	0.1750251710	0.0036397504
School Life	1855.5152	0.1142817523	-0.0013748550
Vocational Trainning	1080 5611	0.0685520920	-0.0010643842
College Preparation	1687, 9935	0.1039640412	-0.0046867819
Music Classes	1080.3250	0.0665375498	-0.0017612011
Total	16236.3207	1.0000000000	
Category	Row Count	Alcomalization and Eigen Vector	Selish Eigen Vector
Learning	13605916,7741	0.4738769643	-0.0002375707
Friends	5033294 2025	0.1753033049	-0.0002781339
School Life	3279655.7685	0.1142264245	0.0000553278
Vocational Trainning	1909115,5835	0.0664920940	0.0000599960
College Preparation	2976604 6270	0.1036713944	0.0002326468
Music Classes	1907327.5133	0.0664238178	0.0001077320
Total	26711918.4688	1000000000	0.000 011320
Caragoni	Row Count	Normalization and Eigen Vector	Selish eigenvector
Learning	42496817690604,3000	0.4738773781	-0.00000041379
Friends	15721150476950 1000	0.1753048340	-0.00000152902
SchoolLife	10243707727414.6000	0.1142264674	-0.0000004293
Vocational Trainning	5962923599959.2100	0.0664919106	0.00000018344
College Preparation	32970279253319100	0.1036701442	0.00000125025
Music Classes	5957305677226.5700	0.0664232657	0.0000055205
Total	89678933097496,7000	1,0000000000	0.0000033203
Caragoni	Row Count	Normalization and Eigen Vector	Selish eigenvector
Learning	414582555609929000000000000000000	0.474	0.0000000000227314834
Friends	15336947794688600000000000000000	0.175	-0.0000000000386531640
School Life	9993365997916580000000000000000	0.114	-0.0000000000143359213
Vocational Trainning	581719817971545000000000000000	0.066	-0.0000000000010325768
College Preparation	9069821708565830000000000.0000	0.104	0.000000000188609478
Music Classes	5811717549874600000000000 0000	0.066	0.000000000126291755
Total	874873067917540000000000000000	1000	
Catagory	Row Count	Alcomalization and Eigen Vector	Selish eigenvector
Learning	39456653998833100000000000000000000000000000000	0.474	0.0000000000000000000000000000000000000
Friends	1459648107101160000000000000000000000000000000	0.175	0.0000000000000000000000000000000000000
W. V. C.	95108870146116200000000000000000000000000000000	0.114	0.0000000000000000000000000000000000000
Schoollife	5536344274833180000000000000000000000000000000000	0.068	0.0000000000000000000000000000000000000
Vocational Trainning	3330344614033100000000000000000000000000		
	86319313763576000000000000000000000000000000000	0.104	0.0000000000000000000000000000000000000
Vocational Trainning		0.104 0.066	0.0000000000000000000000000000000000000

Sumber: Data olahan, 2014

	onsistenc	Dsi-										
15							1		¬ –		\neg	
Ш	1.000	6.000	5.000	6.000	3.000	4.000		0.474		3.073		
Ш	0.167	1.000	3.000	3.000	2.000	2.000		0.175		1.137		
Ш	0.200	0.333	1.000	2.000	2.000	2.000	l	0.114	=	0.741		
Ш	0.167	0.333	0.500	1.000	1.000	1.000	×	0.066	-	0.431		
Ш	0.333	0.500	0.500	1.000	1.000	3.000		0.104		0.672		
Ш	0.250	0.500	0.500	1.000	0.333	1.000		0.066		0.431		
-						_		_			_	
						Consisten	ay Veator	Main Criteria P	emilihan Sel	colah		
								3.073		0.474		6.484
								1.137		0.175		6.484
								0.741		0.114		6.484
								0.431	:	0.066	=	6.484
								0.672		0.104		6.484
								0.431		0.066		6.484
								0.431		0.000		0.404
							Lamda	6.484				
						Consiste	noy Index	0.097				
						Consiste	ncy Ratio	0.078				

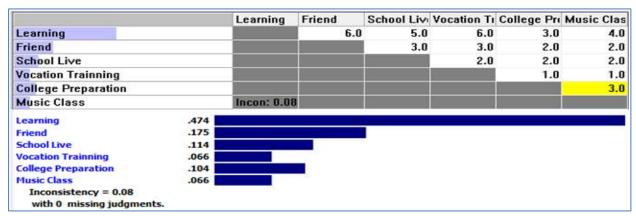
Sumber: Data olahan, 2014

Gambar 8. Tahapan perolehan Consistency Ratio.

Untuk pendekatan MCDM diatas dapat dibuktikan dengan aplikasi Expert Choice 2000 tetapi untuk penggunaan aplikasi ini lebih

ketentuan nilai dari Consistency Ratio tidak dapat ditampilkan melainkan harus melalui proses tahap akhir hingga tahap Synthesize. Sedangkan

untuk Consistency Index (CI) dan Consistency Ratio (CR) talah dijamin oleh Aplikasi tersebut. Dengan hasil proses dapat dilihat pada (Gambar 9) yang memperlihatkan pairwise matrix dan perolehan eigenvector yang memiliki kesamaan nilai dan priority yang tertera dalam tabel perhatikan pada (Tabel 4).



Sumber: Data olahan dengan Expert Choice, 2014

Gambar 9. Pairwise matrix main criteria

Tabel 5. Pendekatan MCDA dalam penentuan eigenvalue.

		Lear	ning	Friend	School Life	Vacation Trainning	College Preparation	Music Clas
Learn	ning	1.0	000	6.000	5.000	6.000	3.000	4.000
Frie	nds	0.1	167	1.000	3.000	3.000	2.000	2.000
Schoo	I Life	0.2	200	0.333	1.000	2.000	2.000	2.000
Vocational	Trainning	0.1	167	0.333	0.500	1.000	1.000	1.000
College Pro	eparation	0.3	333	0.500	0.500	1.000	1.000	3.000
Music C	lasses	0.2	250	0.500	0.500	1.000	0.333	1.000
		2.1	117	8.667	10.500	14.000	9.333	13.000
Vormaliza	tion					geomean	eigenvalue	
0.472	0.692	0.476	0.429	0.321	0.308	0.433	0.466	
0.079	0.115	0.286	0.214	0.214	0.154	0.162	0.175	
0.094	0.038	0.095	0.143	0.214	0.154	0.108	0.117	
0.079	0.038	0.048	0.071	0.107	0.077	0.066	0.071	
0.157	0.058	0.048	0.071	0.107	0.231	0.096	0.103	
0.118	0.058	0.048	0.071	0.036	0.077	0.063	0.068	
1.000	1.000	1.000	1.000	1.000	1.000	0.929	1.000	

Sumber: Data olahan, 2014

Untuk pendekatan Multycriteria Analysis (MCA) harus diuji atas kebenaran input dari *pairwise matrix*, apakah dapat diterima atau tidak secara *logic*. Pendekatan ini menganut aspek terhadap input. konsistensi nilai Dapat diperhatikan pada table yang dihasilkan pada main criteria, seperti halnya dalam perbandingan logis secara numerical maupun perbandingan logis secara transitive. Perhatikan hal berikut untuk kepentingan kriteria learning sebanding dengan nilai enam pada kriteria friends dan kepentingan nilai kriterian learning sebanding dengan enam nilai kriteria vocation. Jika dilihat berikut 6F=6V, dari persamaan secara

konsistensi numerical maka nilai F=V, tetapi kenyataannya lihat pada (Tabel 5) dihasilkan nilai input F terhadap V bernilai 3. Hal ini menandakan tidak mencerminkan konsistensi terhadap *numerical*, maka untuk kasus seperti ini tidak dapat diselesaikan dengan menggunakan pendekatan MCA. Beda hal dengan kasus seperti berikut yang digambarkan pada level aternatve terhadap School Live, lihat pada (Tabel 6).

Tabel 6. Level Alternatif terhadap School Live. Sumber: Data olahan, 2014

Level Alternatif terhadap School Live

	Sc-A	Sc-B	Sc-C
Sc-A	1.000	5.000	1.000
Sc-B	0.200	1.000	0.200
Sc-C	1.000	5.000	1.000

Untuk kasus seperti ini, pendekatan MCA lebih berperan dikarenakan konsistensi numerical dan konsistensi transitive dapat berlaku secara sempurna. Dengan pembuktian sebagai berikut Sc-A memiliki nilai kepentingan lima kali Sc-B, sedangkan Sc-A memiliki nilai kepentingan satu kali terhadap Sc-C, sehingga jika dilihat dari aspek konsistensi numerical, maka akan didapat Sc-B memiliki nilai perbandingan seperlima dari Sc-C. Hal seperti ini dapat dilakukan dengan pendekatan MCA. Dalam

aturan lainnya MCA juga harus memenuhi konsistensi yang bersifat transitive. Hal ini dibuktikan dengan pembuktian berikut. Sc-A memiliki nilai kepentingan lima kali dari Sc-B, sedangkan Sc-B memiliki nilai kepentingan seperlima dari Sc-C, dengan demikian dapat kita simpulkan secara transitif, bahwa Sc-A memiliki hubungan transitif terhadap Sc-C dengan nilai perbandingan sebesar sepuluh kali dibandingkan dengan Sc-A, dimana Sc-A memiliki nilai kepentingan yang sangat besar disbanding Sc-B dan Sc-A. Dengan kedua syarat ini maka Level alternative yang ada pada (Tabel 6) dapat diselesaikan dengan pendekatan MCA dengan dua cara penyelesaian. Penyelesaian untuk cara ini lihat (Tabel 7) cara pertama dan (Tabel 8) cara kedua.

Tabel 7. Pendekatan MCA Geomean cara 1.

Geomean							Weight	Priority
1.000	5.000	1.000	0.455	0.455	0.455		0.4545	1.000
0.200	1.000	0.200	0.091	0.091	0.091		0.0909	2
1.000	5.000	1.000	0.455	0.455	0.455		0.4545	3
2.200	11.000	2.200	1.000	1.000	1.000		1.000	
					Lam	nbda Max=	3	
						CI=	0	
						CR=	0	

Tabel 8. Pendekatan MCA Sumvector cara 2.

SumVecto	or						Sum Col	Weight	
1.000	5.000	1.000	0.455	0.455	0.455		1.364	0.4545	Γ
0.200	1.000	0.200	0.091	0.091	0.091		0.273	0.0909	
1.000	5.000	1.000	0.455	0.455	0.455		1.364	0.4545	
2.200	11.000	2.200	1.000	1.000	1.000		3.000	1.0000	
					Lam	bda Max=	3		
						CI=	0		
						CR=	0		

Sumber: Data olahan, 2014

Dengan mematuhi aturan logis yang ada pada pendekatan metode MCA, maka akan memberikan hasil yang sama walaupun dengan teknik yang berbeda baik menggunakan sum vector maupun geometric mean. Terlihat jelas untuk masing-masing bobot Sc-A 0.455; Sc-B 0.091; dan Sc-C bernilai bobot 0.455. Sedangkan nilai Lambda Max, CI, dan CR memenuhi aturan Saaty, sehingga keputusan dari fenomena kasus ini dapat diterima. Dengan demikian, permasalahan yang diangkat dapat ditarik simpulan, bahwa pendekatan metode MCA pada intinya adalah harus memenuhi konsistensi numerical dan konsistensi transitive. Dengan demikian metoda MCA lebih banyak digunakan untuk hal yang bersifat eksakta yang tidak sama sekali menggunakan masukan yang dipengaruhi oleh unsur nila rasa (intuitive)..

KESIMPULAN

Banyak pendekatan yang digunakan untuk menyelesaiakan penunjang pengambilan keputusan menggunakan Analytic Hierarchical Process (AHP). Pendekatan yang digunakan dapat berupa Multycriteria Decision Making (MCDA), Multycriteria Decision Analysis (MDCA), dan Multycriteria Analysis (MCA), dimana setiap pendekatan vang digunakan memiliki characteristic vang berbeda-beda karena technical berbeda memiliki yang dalam menganalisis fenomena. Fenomena yang diangkat dapat diambil dari beberapa sumber fortofolio. Karena dengan project portofolio memberikan gambaran terhadap teknik analisis pendekatan AHP yang dapat dijadikan bukti bahwa telah dilakukan peneliti sebelumnya dan sudah pelajari dan dipahami oleh para pembacanya, sehingga sangat mendukung untuk pembahasan kasus dari beberapa pendekatan AHP.

Pendekatan MCDM mampu mengolah data yang bersifat kuantitatif maupun kualitatif yang menganut gaya repetition untuk menentukan nilai eigenvalue hingga tidak memiliki nilai selisih pada eigenvector berikutnya, Pendekatan MCDM karena menggunakan cara konversi AHP dalam penentuan skalanya, sehingga input nilai dalam menyusun *pairwise matrix* akan selalu bernilai positif lebih dari satu. Hal inilah yang menjadi metode MCDM dapat digunakan pengujian metodenya menggunakan aplikasi Expert Choice 2000. Aplikasi ini memang dirancang untuk dapat digunakan sebagai pengujian metode MCDM yang tentunya telah dianalisis menggunakan konsep alaebra matrix.

Metoda MCDA dapat digunakan untuk permasalahan baik yang bersifat kualitatif maupun kuantitatif, tetapi metode ini tidak dapat diterapkan kedalam aplikasi Expert Choice, karena penentuan skala untuk input kedalam pairwise matrix tidak menggunakan konversi ke skala Saaty. Nilai pairwise matrix dengan pendekatan MCDA untuk nilai segitia atas dapat diisi oleh bilangan yang kurang dari nol, dan tetap sama seperti pendekatan metode MCDM yang dilihat dari sisi reciprocal input matrix.

Metoda MCA dapat digunakan untuk fenomena yang bersifat science yang didasari ilmu-ilmu exacta. Metoda ini harus mematuhi aspek konsistensi terhadap nilai numerical dan konsistensi hubungan transitive dalam input pairwise matrix. Tentunya metoda ini lebih dekat sekali dengan ilmu pasti yang tidak menyertakan penilaian yang menggunakan unsur afeksi seperti perasaan, sehingga lebih mementingkan pada logical yang dapat diterima dengan akal sehat manusia.

REFERENSI

Coulter, ED, Coakley, J, and Sessions, J. 2012. The Analytic Hierarchy Process: A Tutorial for Use in Prioritizing Forest Road Investments Minimize Environmental International Journal of Forest Engineering. Oregon State University College Forests. P-p

Institute for Logistics and Service Management FOM University of Applied Sciences Essen Leimkugelstraße 6, 45141 Essen, Germany. P-p 1-8.

Ishizaka, Alessio and Labib, Ashraf. 2009. Analytic Hierarchy Process and Expert Choice: Benefits and Limitations, ORInsight, 22(4),P-p. 201-220. Portland Street, Portsmouth PO1 3DE, United Kingdom.

Ishizaka, Alessio and Labib, Ashraf. 2011. Analytic Hierarchy Process and Expert Choice: Benefits and Limitations. ORInsight, 22(4), P-p. 201-220.

Maryam. 2008. Master's Thesis in Kordi, Geomatics: Comparison of fuzzy and crip analytic hurarchy process methods for special multicriteria decision analysis in GIS. University of Gavle: department of technology and build environment.

Ramanathan, R. 2001. A note on the use of the analytic hierarchy process environmental impact assessment: Journal of Environmental Management. Indira Gandhi Institute of Development Research Santosh Nagar, Goregaon (East) Mumbai, 400 065, India. P-p 27-35.

Saaty, TL, 2008. Decision making with the analytic hierarchy process. Int. J. Services Sciences, Vol. 1, No. 1, 2001. Katz Graduate School of Business, University of Pittsburgh, Pittsburgh, PA 15260, USA. P-p 83-98.

Tomic, V, Marinkovic, Z, Janosevic, D. 2011. Promethee Method Implementation with Multi-Criteria Decisions. Facta Universitatic. Mechanical Engineering Vol. 9 No. 2, 2011, P-p 193-202

Zimmer, S., Klumpp, M., and Abidi, H. 1991. Industry Project Evaluation with the Analytic Hierarchy Process.

BIODATA PENULIS



Akmaludin, Lahir di Jakarta pada tanggal 11 Juni 1970. seorang lulusan pendidikan akhir dari Program S2 - Pasca Universitas Gunadarma, saat ini telah memiliki jabatan fungsionil di kopertis wilayah

III dengan jenjang kepangkatan Lektor gol. III/c dan Sampai saat ini sudah memiliki sertifikasi dosen sejak tahun 2009 dan masih memilliki keinginan terus menulis untuk menuangkan pemikirannya yang menjadi keharusan dalam melakukan Tri Dharma Perguruan Tinggi, Beberapa tulisan atau paper, telah dimuat dibeberapa jurnal seperti Paradigma, Perspektif, Cakrawala, Widiya Cipta, Tekno dan Pilar. Penulis juga telah menerbitkan dan membuat sebuah karya berupa buku dengan judul After Effect. Dilain sisi untuk mendukung civitas akademika berperan juga sebagai pembicara seminar dan workshop dilingkungan Akademi Bina Sarana Informatika dan STMIK Nusa Mandiri dengan tentang Analytic Hierarchical Process topic Method dengan beberapa pendekatanpendekatan yang bervariatif. Demikian dari saya dan terucap kata terima kasih.