P-ISSN: 2088-6705

E-ISSN: 2621-5608

RULES GENERATION UNTUK KLASIFIKASI DATA BAKAT DAN MINAT BERDASARKAN RUMPUN ILMU DENGAN DECISION TREE

Suryadi Syamsu¹, Muhajirin², Nyoman Suta Wijaya³ Teknik Informatika, STMIK AKBA ^{1,2,3} Email : adi@akba.ac.id¹, aji@akba.ac.id², nyoman.nsw95@gmail.com³

ABSTRAK

Penelitian ini bertujuan untuk merancang aplikasi dan mengimplementasikan *Rules Generation* untuk klasifikasi data bakat dan minat berdasarkan rumpun ilmu dengan *decision tree*. Data ini diperoleh melalui penelitian dalam bentuk kuesioner pada objek penelitian dan pustaka. Data dianalisa dengan data bakat dan minat yang berasal dari ilmu psikologi ialah Tes *IST (Intelligenz Struktur Test)* merupakan salah satu tes psikologi untuk mengukur tingkat intelegensi seseorang. Data – data dari tes *IST* tersebut diolah bersama data rumpun ilmu (bidang studi perguruan tinggi) dan diterjemahkan dalam ilmu data mining dengan menganalisa menggunakan pohon keputusan (*decision tree*). Perancangan aplikasi data bakat dan minat dirancang menggunakan bahasa pemrograman *PHP* dengan tampilan antarmuka *web*. Hasil penelitian ini menunjukkan bahwa Implementasi *Rules Generation* terhadap *Decision Tree* (*RGFDT*) penelitian tentang penentuan jurusan seseorang yang menggunakan algoritma C4.5 dapat mengatasi cabang-cabang pohon keputusan yang tidak relevan menjadi relevan, sehingga dalam mengimplementasi ke dalam bahasa pemrograman dapat lebih mudah diterjemahkan., dan aplikasi tes bakat dan minat dapat berjalan dengan baik dan memudahkan responden dalam melakukan tes bakat dan minat dengan mudah.

Kata Kunci: RGFDT, Rumpun Ilmu, Bakat, Minat, Decision Tree.

ABSTRACT

This study aims to design applications and implement Rules Generation to classify talent data and interest based on science clusters with the decision tree. This data was obtained through research in the form of a questionnaire on the object of research and data library analyzed with talent and interest data derived from psychology is the IST Test (Intelligenz Structure Test) is a psychological test to measure the level of one's intelligence. Data from the IST test are processed together with knowledge clusters (college study fields) and translated in data mining science by analyzing using decision trees (decision trees). Designing talent and interest data applications is designed using the PHP programming language with a web interface. The results of this study indicate that the implementation of the Rules Generation on Decision Tree (RGFDT) research on determining the subject of someone who uses the C4.5 algorithm can overcome the branches of decision trees that are not relevant to be relevant, so that implementing them into programming languages can be more easily translated, and applications aptitude tests and interests can work well and make it easy for respondents to test their talents and interests easily.

Keywords: RGFDT, Clump of Science, Talent, Interest, Decision Tree.

1. PENDAHULUAN

Berkembangnya teknologi informasi saat ini berdampak luas ke semua bidang ilmu pengetahuan, termasuk bidang ilmu psikologi dan ilmu komputer yang dalam hal ini berdasarkan data bakat dan minat seseorang meningkatkan sumber daya manusia melalui pendidikan.

Penulis bertujuan mengkolaborasikan antara aplikasi analisa bakat dan minat (ilmu komputer) dengan ilmu psikologi dari berbagai masalah yang sering menghadapi kondisi mahasiswa sulit mencapai untuk prestasi maksimal. Lemahnya pemahaman dan logika penalaran, tidak tercapainya belajar, minder, prestasi kurang pergaulan, sulit mendapat pekerjaan setelah lulus kuliah menjadi masalah yang dihadapi.

kesimpulan tersebut Ternyata terlalu dini, setiap manusia memiliki bakat. Bakat merupakan potensi. Bakat yang dimiliki merupakan potensi yang perlu dikembangkan atau dilatih agar dapat mencapai prestasi. Menurut Monk (dalam Terriavini, et.al. 2016), menjelaskan bahwa keberbakatan adalah suatu potensi bawaan yang memerlukan binaan guna mencapai prestasi sesuai dengan prestasinya. menurut Kartono Lanjut (dalam Terttiavini, et.al 2016), menyatakan bahwa bakat adalah potensi atau kemampuan kalau diberikan kesempatan untuk dikembangkan melalui belajar akan menjadi kecakapan yang nyata. Dari pernyaatan para ahli tersebut diambil maka dapat

kesimpulan bahwa memilih jurusan yang tepat berdasarkan bakat seseorang akan menjadikan seseorang dapat mencapai prestasi yang maksimal dan dapat mengembangkan potensi yang dimiliki.

Ada masalah lain yang muncul adalah tidak semua orang mengeta bakatnya, untuk mengetahui pote bakat seseorang tidaklah mudah karena ada perbedaan mendasar antara bakat dan minat. Minat sering diartikan sebagai bakat, padahal minat bukanlah bakat. Minat sangat dipengaruhi oleh lingkungan sekitar keluarga ataupun teman dan masyarakat, sementara bakat adalah kemampuan seseorang yang didapatkan sejak lahir. Oleh karena itu, perlu bantuan ahli psikologi untuk mengetahui bakat seseorang. Namun tes bakat yang menggunakan jasa ahli psikologi tidaklah gratis dan semakin rinci ingin mengetahui bakat yang dimiliki maka biayanya akan semakin mahal. Masalah inilah yang dicarikan solusi sehingga timbul gagasan dari penulis untuk membangun aplikasi analisa bakat dalam menentukan jurusan.

Aplikasi ini dibangun dengan teknik pohon keputusan (decision tree), decison tree yang dipakai dalam penelitian ini menggunakan metode pengembangan decision tree yang baru yaitu menurut Al-Hegami dan Sultan (dalam Oktavia, et al., 2105), RGFDT (Rules Generation From the Decision Tree) untuk membangun general rules dari rule set yang dihasilkan dari algoritma C4.5. Algoritma C4.5 merupakan metode berbasis pohon

keputusan, atribut dilakukan dengan menggunakan *Gain*, *Ratio*, dengan mencari nilai *Entropy*. Algoritma C4.5 sendiri menggunakan pendekatan induksi dimana dalam pendekatan ini, algoritma C4.5. Membagi data berdasarkan kriteria yang dipilih untuk membuat sebuah pohon keputusan yang menggunakan pendekatan secara *top-down*.

Beberapa penelitian terkait yang menggunakan metode *decision tree* algoritma C4.5 maupun pengembangan decision tree metode *RGFDT* (*Rules Generation From Decison Tree*) adalah aplikasi Sistem Pakar Penentu Bidang Studi Di Tingkat Perguruan Tinggi Berbasis Web (Terttiavini, et.al, 2016). Penelitian kedua tentang Analisis Kinerja Algoritma C4.5 Pada Sistem Pendukung Keputusan Penentuan Jenis Pelatihan (Oktavia, et al. 2015).

Berdasarkan uraian di atas maka dalam penelitian ini akan meneliti siswa dan siswi di SMA Negeri 1 Bantaeng dan menggunakan metode algoritma C4.5 yang terbaru, dalam hal ini memberikan saran pilihan siswa (calon mahasiswa) untuk memilih jurusan yang tepat di perguruan tinggi, yaitu menggunakan metode RGFDT (Rules Generation From the Decision Tree) judul penelitian "Rules dengan Generation Untuk Klasifikasi Data Bakat dan Minat Berdasarkan Rumpun Ilmu Dengan Decision Tree".

2. LANDASAN TEORI

2.1 RGFDT (Rules Generation From the Decision Tree)

Menurut Oktavia, et al., (2015), menjelaskan bahwa RGFDT (Rules Generation From the Decision Tree) merupakan sebuah algoritma yang efisien untuk mengkonversi pohon keputusan untuk seperangkat aturan tanpa kondisi yang tidak relevan.

P-ISSN: 2088-6705

E-ISSN: 2621-5608

Menurut Chang, Ding-An, et.al (2001), menjelaskan bahwa algoritma *RGFDT* dapat menghapus semua nilai-nilai yang tidak relevan dari sebuah pohon keputusan. Algoritma yang diterapkan (*RGFDT*) untuk menghilangkan nilai-nilai yang tidak relevan selama proses konversi pohon keputusan untuk sesuai aturan dengan semantik dari pohon keputusan, sehingga kondisi yang tidak relevan tidak akan muncul dalam aturan yang dihasilkan.

Penjelasan di atas tentang Rules Generation From the Decision Tree dapat ditarik sebuah kesimpulan bahwa RGFDT adalah sebuah algoritma yang efisien dalam mengkonversi pohon keputusan tanpa kondisi yang tidak relevan yang sesuai dengan semantik dari pohon keputusan.

2.2 Klasifikasi Data

Menurut Gorunescu (dalam Andriani, 2012) memaparkan tentang klasifikasi (taksonomi) merupakan proses menempatkan suatu objek atau konsep ke dalam satu set kategori berdasarkan objek atau konsep yang bersangkutan.

Definisi tentang klasifikasi juga dijelaskan oleh Larose dalam (Chair, Nasution dan Rizki, 2017), menjelaskan bahwa klasifikasi merupakan pengelompokan sampel berdasarkan ciri-ciri persamaan dan perbedaan dengan menggunakan variabel target sebagai kategori. Ada beberapa macam pengklasifikasian dalam data yaitu decision tree, naive mining bayes, svm, dan lain-lain.

Beberapa pernyataan di atas dapat disimpulkan bahwa klasifikasi data adalah menempatkan suatu objek atau konsep ke dalam pengelompokan beberapa sampel data berdasarkan ciriciri persamaan dan perbedaan dengan menggunakan variabel.

2.3 Rumpun Ilmu

Menteri Sesuai Peraturan Pendidikan dan Kebudayaan Republik Indonesia dengan nomor: 0404/E3.2/2015, tahun 2015, perihal: Rumpun Ilmu Pengetahuan Teknologi Gelar Lulusan serta Perguruan Tinggi.

Rumpun ilmu adalah sekumpulan rumpun dan dan sub rumpun ilmu serta bidang ilmu dalam sebuah rumpun. Misalnya, Rumpun Ilmu Teknik, Sub Rumpun Ilmu di dalamnya ialah Sub Rumpun Teknik Sipil dan Perancangan Tata Ruang, Sub Rumpun Ilmu Keteknikan Industri, Sub Rumpun Ilmu Teknik Elektro dan Informatika, dan lain sebagainya.

2.4 Decison Tree (Pohon Keputusan) dan Agoritma C4.5

Definisi *Decision tree* Yudha (2015), menjelaskan bahwa *Decision Tree* merupakan salah satu metode klasifikasi pada *text mining*. Kelebihan dan kekurangan dari *decision tree* sebagai berikut.

Kelebihan dari metode pohon keputusan (*Decision Tree*) adalah:

- a. Daerah pengambilan keputusan yang sebelumnya kompleks dan sangat *global*, dapat diubah menjadi lebih simpel dan spesifik.
- b. Eliminasi perhitungan-perhitungan yang tidak diperlukan, karena ketika menggunakan metode pohon

- keputusan maka sample diuji hanya berdasarkan kriteria atau kelas tertentu.
- c. Fleksibel untuk memilih fitur dari internal node yang berbeda, fitur yang terpilih akan membedakan suatu kriteria dibandingkan kriteria yang lain dalam node yang sama. Kefleksibelan metode pohon keputusan ini meningkatkan kualitas keputusan yang dihasilkan jika dibandingkan ketika menggunakan metode penghitungan satu tahap yang lebih konvensional

Dalam analisis multivariat, dengan kriteria dan kelas yang jumlahnya sangat banyak, seorang penguji biasanya perlu untuk mengestimasikan baik itu distribusi dimensi tinggi ataupun parameter tertentu dari distribusi kelas tersebut. Metode pohon keputusan dapat menghindari munculnya permasalahan ini dengan menggunakan criteria yang jumlahnya lebih sedikit pada setiap node internal tanpa banyak mengurangi kualitas keputusan yang dihasilkan.

Kekurangan dari metode pohon keputusan (*Decision Tree*) adalah:

- a. Terjadi *overlap* terutama ketika kelas-kelas dan kriteria yang digunakan jumlahnya sangat banyak. Hal tersebut juga dapat menyebabkan meningkatnya waktu pengambilan keputusan dan jumlah memori yang diperlukan.
- b. Pengakumulasian jumlah *error* dari setiap tingkat dalam sebuah pohon keputusan yang besar.
- c. Kesulitan dalam mendesain pohon keputusan yang optimal.
- d. Hasil kualitas keputusan yang didapatkan dari metode pohon keputusan sangat tergantung pada bagaimana pohon tersebut didesain.

Menurut Ina (2013), mengatakan bahwa algoritma C4.5 merupakan

Volume 9, Nomor 1, Juni 2019: 40 - 51

algoritma digunakan untuk yang membentuk pohon keputusan. Algoritma ini merupakan metode klasifikasi dan prediksi yang sangat kuat dan terkenal. Menurut Rahmayani (2014), mengatakan bahwa algoritma C4.5 merupakan algoritma digunakan untuk membangun sebuah pohon keputusan (decision tree) dari data.

Oktavia Menurut (2015),menjelaskan ulang berdasarkan analisa yang dilakukan Jose Augusto dalam penelitiannya bahwa, algoritma C4.5 mampu memberikan hasil yang efektif dalam mendukung suatu keputusan dengan kriteria yang dibuat secara random. Selain itu, alasan pemilihan algoritma C4.5 adalah, algoritma tersebut mampu menghasilkan sub sistem model base dapat digunakan untuk yang menunjang sistem pendukung keputusan.

P-ISSN: 2088-6705

E-ISSN: 2621-5608

Tabel 1. Contoh Kasus Keputusan Bermain Tenis

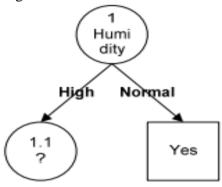
NO	OUTLOOK	TEMPERATURE	HUMIDITY	WINDY	PLAY
1	Sunny	Hot	High	False	No
2	Sunny	Hot	High	True	No
3	Cloudy	Hot	High	False	Yes
4	Rainy	Mild	High	False	Yes
5	Rainy	Cool	Normal	False	Yes
6	Rainy	Cool	Normal	True	Yes
7	Cloudy	Cool	Normal	True	Yes
8	Sunny	Mild	High	False	No
9	Sunny	Cool	Normal	False	Yes
10	Rainy	Mild	Normal	False	Yes
11	Sunny	Mild	Normal	True	Yes
12	Cloudy	Mild	High	True	Yes
13	Cloudy	Hot	Normal	False	Yes
14	Rainy	Mild	High	True	No

Dalam kasus yang tertera pada tabel 1, akan dibuat pohon keputusan untuk menentukan main tenis atau tidak dengan melihat keadaan cuaca, temperatur, kelembaban dan keadaan angin.

Berikut ini adalah penjelasan lebih rinci mengenai masing-masing langkah dalam pembentukan pohon keputusan dengan menggunakan algoritma C4.5 untuk menyelesaikan permasalahan pada Tabel 3.8.

Menghitung jumlah kasus, jumlah kasus untuk keputusan Yes, jumlah kasus untuk keputusan No, dan Entropy dari semua kasus dan kasus yang dibagi berdasarkan atribut OUTLOOK, TEMPERATURE, HUMIDITY dan WINDY. Setelah itu lakukan penghitungan Gain untuk masing- masing atribut.

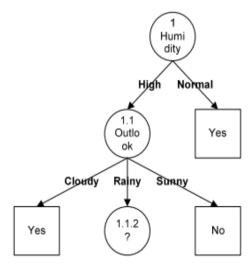
Dari hasil tersebut dapat digambarkan pohon keputusan sementara-nya tampak seperti pada gambar 1. berikut.



Gambar 1. Pohon Keputusan Hasil Perhitungan Node 1

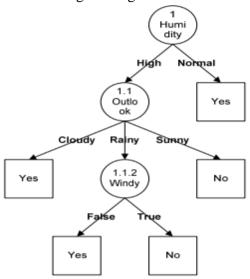
b. Menghitung jumlah kasus, jumlah kasus untuk keputusan Yes, jumlah kasus untuk keputusan No, dan Entropy dari semua kasus dan kasus yang dibagi berdasarkan atribut Outlook, Temperature, dan Windy yang dapat menjadi node akar dari nilai atribut High. Setelah itu lakukan penghitungan Gain untuk masing-masing atribut.

Pohon keputusan yang terbentuk sampai tahap ini ditunjukkan pada gambar 2. berikut:



Gambar 2. Pohon Keputusan Hasil Perhitungan Node 1.1

c. Menghitung jumlah kasus, jumlah kasus untuk keputusan Yes, jumlah kasus untuk keputusan No, dan Entropy dari semua kasus dan kasus yang dibagi berdasarkan atribut TEMPERATURE dan WINDY yang dapat menjadi node cabang dari nilai atribut RAINY. Setelah itu lakukan penghitungan Gain untuk masing-masing atribut.



Gambar 3. Pohon Keputusan Hasil Perhitungan Node 1.1.2

Pohon keputusan yang terbentuk sampai tahap ini ditunjukkan pada gambar 3. Dengan memperhatikan pohon keputusan pada gambar 3, diketahui bahwa semua kasus sudah masuk dalam kelas. Dengan demikian, pohon keputusan pada gambar 2.5 merupakan pohon keputusan terakhir yang terbentuk.

2.5 Rumus IQ Deviasi

Untuk mengukur IQ berdasarkan tes yang dilakukan menggunakan rumus IQ Deviasi. Rumus deviasi diciptakan oleh Davis Wechsler. IQ tdihitung berdasarkan perbandingan norma kelompok (Mean) dan dinyatakan dalam besarnya penyimpangan (deviasi standar) dari

norma kelompok tersebut. Dalam statistika, angka yang dinyatakan dalam satuan deviasi standar disebut skor standar dengan rumus :

Skor standar = m + s [(X-M)/Sx]Dimana :

m: mean

s: deviasi standar

X : skor mentah yang akan

dikonversikan

M : mean distribusi skor

Sx : Deviasi standar

Mean yang ditetapkan oleh wechsler adalah 100. Nilai tersebut dimabil untuk melestarikan kebiasaan tradisional menafsirkan IQ sebesar 100 sebagai tingkat intelegensi normal. Nilai Deviasi standar adalah 15 (yang diperoleh dari tes intelegensi.

2.6 Psikologi dan Psikometri

Psikologi merupakan sebuah disiplin ilmu dan terapan yang mempelajari mental dan perilaku secara ilmiah. Psikologi memiliki tujuan untuk memahami individu dan kelompok dengan memperhatikan prinsip pribadi dan meneliti kasis spesifik.

Menurut Saifuddin dalam jurnal Terttiavini, et.al. (2014) menjelaskan bahwa, psikometri adalah ilmu tentang teori pengukuran psikologis. Ruang lingkup psikometri adalah masalah pengembangan teori dan model tes serta pengembangan dasar-dasar evaluasi terhadap kualitas tes. Pada tahap apilikasinya, teori psikometri memberikan landasan fundamental dalam perancangan dan pengembangan tes psikologis sehingga metode-metode konstruksi tes berkembang maju dan dapat menghasilkan berbagai bentuk tes psikologi yang valid dan reliabel.

2.7 Bakat dan Minat

Menurut Terttiaavini. al. mengatakan bahwa bakat (2016),(aptitude) merupakan potensi (potensial ability). Bakat yang dimiliki merupakan potensi yang perlu dikembangkan atau dilatih agar dapat mencapai prestasi. Lanjut lagi oleh Monk dalam (Terttiaavini, et al. menambahkan 2016), bahwa keberbakatan (Giftedness) adalah suatu potensi bawaan yang memerlukan binaan guna mencapai prestasi sesuai dengan prestasinya.

P-ISSN: 2088-6705

E-ISSN: 2621-5608

Kesimpulan dari penjelasan di atas adalah bahwa bakat dan minat seseorang akan menjadikan seseorang dapat mencapai prestasi yang maksimal

3. METODE

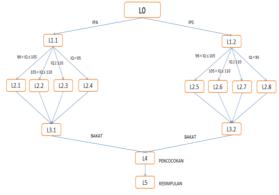
Rules Generation (RGFDT) adalah metode pengembangan dari algoritma C4.5, dijelaskan oleh Oktavia, et al., (2015) menjelaskan bahwa RGFDT (Rules Generation From the Decision Tree) merupakan sebuah algoritma yang efisien untuk mengkonversi pohon keputusan untuk seperangkat aturan tanpa kondisi yang tidak relevan. Penulis dalam hal ini mengkolaborasikan antara ilmu psikologi dengan ilmu komputer menggunakan teknik pohon keputusan (decision tree), decison tree yang dipakai dalam penelitian ini menggunakan metode pengembangan decision tree yang baru yaitu menurut Al-Hegami dan Sultan dalam (Oktavia, et al., 2105).

Jadi, dalam penelitian ini akan menghasilkan sebuah sistem aplikasi tes psikologi (bakat) dalam memberikan saran jurusan kepada siswa (calon mahasiswa) sesuai nilai dari tes psikologi tersebut, sehingga siswa (calon mahasiswa) tidak salah pilih jurusan saat melanjutkan pendidikannya di perguruan tinggi yang akan dituju.

Pohon Keputusan digunakan untuk memetakan beberapa alternatif pemecahan masalah-masalah masalah dari dihadapi pohon keputusan dapat menunjukkan faktor-faktor kemungkinan / probabilitas yang memengaruhi alternatif tersebut disertai estimasi hasil akhir yang digunakan untuk pengambilan dapat keputusan.

Pada penelitian ini akan menunjukkan perubahan *rules* (aturan-aturan) dalam pohon keputusan algoritma C4.5 yang akan mengefisienkan dalam hal mengkonversi pohon keputusan untuk seperangkat aturan tanpa kondisi yang tidak relevan. Dapat juga dikatakan tidak akan mengubah hasil dari pohon keputusannya namun hanya mengubah aturan percabangannya agar lebih efisien.

1) Pohon Keputusan Algoritma C4.5



Gambar 4. Pohon Keputusan Algoritma C4.5

Pada Gambar 4. menunjukkan tampilan pohon keputusan algoritma C4.5. Pada gambar tersebut menampilkan kodekode L0, L1.1, L1.2, L2.1 dan seterusnya, L3.1, L3.2, L4 dan kode L5 yang berarti aturan-aturan (*rules based*). *Rule Based*

yaitu sistem yang berdasarkan aturanaturan untuk memecahkan masalah. Setiap simpul pohon keputusan akan membandingkan nilai dengan aturan yang telah ditetapkan.

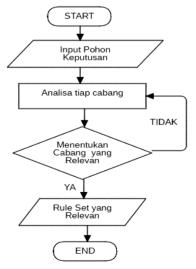
2) Pengembangan Metode Pohon Keputusan Dari Algoritma C4.5 dengan Metode RGFDT (Rules Generation from the Decision Tree)

Sebelum melanjutkan ke tahap selanjutnya yaitu pohon keputusan *RGFDT* hasil konversi dari algoritma C4.5, proses selanjutnya adalah cara menkonversi aturan-aturan percabangan pada pohon keputusan pada Gambar 3.3.

Adapun algoritma dari *RGFDT* adalah sebagai berikut.

- a) *Input*: Pohon Keputusan
- b) Let Branch = {Branch1,...,BranchN};
- c) For each branch Branch' in Branch Do
- d) *Output* : *Rules* tanpa kondisi yang tidak relevan

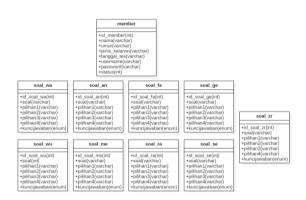
Berikut ini merupakan flowchart dari *RGFDT* dapat dilihat pada Gambar 3.4.



Gambar 5. Flowchart RGFDT

Flowchart Gambar 5. merupakan alur dari metode RGFDT. Input berupa pohon keputusan selanjutnya dilakukan analisa tiap cabang, apabila terdapat kondisi yang tidak relevan maka akan dilakukan pemangkasan cabang. Sehingga menghasilkan *rules* baru tanpa kondisi yang tidak relevan.

Untuk mengimplementasikan RGFDT menggunakan algoritma C4.5 dibutuhkan Perancangan Basis Data atau *Class Diagram* seperti gambar 6.



Untuk perancangan Interface atau antar muka aplikasi dibuat menggunakan bahasa pemrograman PHP seperti terlihat pada gambar 7.



Gambar 7. Interface / Antarmuka Aplikasi

4. HASIL DAN PEMBAHASAN

Tampilan antarmuka dan petunjuk pemakaian dari aplikasi Tes Minat dan Bakat.

- a. Halaman Admin.
 - 1) Halaman LOGIN



P-ISSN: 2088-6705

E-ISSN: 2621-5608

Gambar 8. Halaman Login

Petunjuk Penggunaan Gambar 8.:

- a) Mengakses Link Login pada browser;
- b) Sistem aplikasi menampilkan halaman *login*;

Input username dan password, lalu klik tombol LOGIN untuk masuk sebagai ADMIN atau sebagai USER biasa.

> Halaman User, Tes Minat dan Bakat.



Gambar 9. Halaman Beranda Tes Minat dan Bakat

Petunjukkan penggunaan Gambar 9.:

- a) Mengakses Halaman User;
- b) Klik tombol MULAI TES;
- c) Sistem akan menampilkan halaman Tes Minat;

- d) Ceklis atau pilih 3 jurusan yang anda minati lalu klik tombol MASUKKAN JAWABAN;
- e) Sistem akan menampilkan pilihan anda, dan setelah itu anda mengklik tombol kembali, sistem akan menampilkan halaman Tes Minat dan Bakat.
- f) Setelah dari halaman Tes Minat, sistem akan menampilkan halaman beranda Tes Minat dan Bakat. Terdiri dari identitas anda sebagai responden, tabel nilai dari setiap tes soal, dan tabel hasil dari semua nilai soal dan tes minat yaitu penjurusan, nilai iq, jenjang D1, D3, S1, S2 atau S3, dan saran jurusan.
- 2) Halaman User, Halaman Tes Soal Teks



Gambar 10. Halaman Tes Soal Teks

3) Halaman User, Tes Soal Gambar



Gambar 11. Halaman Tes Soal Gambar

Petunjukkan penggunaan Gambar Gambar 11:

- a) Mengakses Halaman User;
- b) Klik tombol MULAI TES;
- c) Sistem akan menampilkan halaman Tes Minat;
- d) Ceklis atau pilih 3 jurusan yang anda minati lalu klik tombol MASUKKAN JAWABAN:
- e) Sistem akan menampilkan pilihan anda, dan setelah itu anda mengklik tombol kembali, sistem akan menampilkan halaman Tes Minat dan Bakat;
- f) Pilih Link pada tabel Soal, lalu sistem akan menampilkan halaman Tes Soal yang dipilih;
- g) Setelah mengisi jawaban yang tepat menurut anda, selanjutnya klik tombol Perlihatkan Hasil Jawaban. setelah itu akan muncul nilai anda. Selanjutnya klik link Kembali untuk kembali ke halaman Tes Minat dan Bakat melanjutkan dan tes berikutnya.

5. KESIMPULAN DAN SARAN

Dari penelitian yang telah di lakukan, maka dapat diambil kesimpulan dan saran sebagai berikut.

Kesimpulan

a. Pembuatan aplikasi Tes Minat dan Bakat dengan konsep *Decision Tree* yang mengimplementasi *RGFDT* (*Rules Generation From Decision Tree*) menggunakan *interface web* dengan bahasa pemrograman *PHP*.

Namun dari segi aplikasi yang telah memberikan dibangun, dapat gambaran umum menjalankan Tes Minat dan Bakat dengan membandingkan minat jurusan Perguruan Tinggi, dan akan menghasilkan nilai IQ serta jurusan IPA atau IPS dan akan diberikan batas pendidikan yang jenjang ditempuh dari hasil Tes Minat dan Bakat tersebut serta saran jurusan yang akan dipilih.

b. Implementasi Rules Generation terhadap Decision Tree penelitian tentang penentuan jurusan seseorang yang menggunakan algoritma C4.5 dalam mengimplementasi Rules Generation untuk Klasifikasi Data Bakat dan Minat Berdasarkan Rumpun Ilmu dengan Decision Tree belum dapat membantu mengetahui tingkat bakat seseorang, karena kekurangan dari peneliti dalam menerjemahkan konsep RGFDT tersebut.

Saran

- Pengembangan interface sesuai a. kebutuhan pengembangan sistem selanjutnya dan sesuai kaidah hubungan manusia dan komputer perbaikan desain seperti dan kelengkapan fasilitas, utamanya tampilan lembar soal yang dibuat menarik dan mudah.
- b. Perbaikan pada *class diagram* dan *database* sesuai dengan kebutuhan sistem. Penyimpanan data Tes Minat dan Bakat dalam *database* diperlukan untuk mengetahui hasil tes sebelumnya dan dapat menjadi bahan pertimbangan bagi pengguna tes.

c. Pengembangan pada soal-soal Tes Minat dan Bakat yang sesuai dengan saran dari ahli psikologi, sehingga dalam menilai hasil tes dapat lebih akurat dan bagi pengguna tes dapat lebih percaya diri dengan hasil tes yang didapat.

P-ISSN: 2088-6705

E-ISSN: 2621-5608

- d. Perbaikan pada metode penelitian RGFDT yang belum dapat diaplikasi dan diterapkan oleh peneliti.
- e. Pengembangan untuk dibuat dalam sistem *Android* lebih baik lagi dan akan sangat memudahkan pengguna menggunakan aplikasi Tes Minat dan Bakat.

DAFTAR PUSTAKA

Amikom, Elearning. 2012. Situs Web. *Bab 3 Algoritma C4.5*.

http://elearning.amikom.ac.id/index.p
hp/download/materi/...ST078.../20121
008_C4.5.pdf, diakses 23 Januari
2018.

Ardi. 2010. Situs Web. Tes *IST* (*Intelligenz Struktur Test*). http://www.psychologymania.com/20 13/01/tes-ist-intelligenz-strukturtest.html, diakses 22 Januari 2018.

- Chair, Miftahul, Nasution, Yuki Novia, dan Rizki, Nanda Arista. 2017. Aplikasi Klasifikasi Algoritma C4.5 (Studi Kasus Masa Studi Mahasiswa Fakultas Matematika Dan Ilmu Universitas Pengetahuan Alam Mulawarman Angkatan 2008). Samarinda: Program Studi Statistika, FMIPA. Universitas Mulawarman.
- Denis, Alan. 2012. Situs Web. Sistem Penunjang Keputusan Seleksi Calon Karyawan Dengan Metode Promethee Studi Kasus Pamella Group Yogyakarta.

 http://konseling.umm.ac.id/files/file/T ENTANG%20PSIKOLOGI.pdf, diakses 16 Januari 2018.

- Hadi, Febri, Arlis, yafri, dan Hariyanto, Sugeng. 2017. Perancangan Aplikasi Pencarian Labor Dan Lokal Untuk Kuliah Pengganti Di Universitas Putra Indonesia "YPTK" Padang.. Padang: Universitas Putra Indonesia YPTK Padang.
- Hidayatsyah, Mhd. Rido. 2013. Tugas Akhir. Penerapan Metode Decision Tree Dalam Pemberian Pinjaman Kepada Debitur Dengan Algoritma C4.5 (Studi Kasus: Bank Perkreditan Rakyat Syariah Berkah Dana Fadilah). Pekanbaru: Jurusan Teknik Informatika, Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau Pekanbaru.
- Ina, Wenefrida Tulit. 2013. Klasifikasi Data Rekam Medis Berdasarkan Kode Penyakit Internasional Menggunakan Algoritma C4.5. Kupang: Jurusan Teknik Elektro, Fakultas Sains dan Teknik. Universitas Nusa Cendana.
- Nugroho, Irwin. 2011. Skripsi. Sistem Informasi Penerimaan Siswa Baru Berbasis Web Dengan PHP dan PHP. Yogyakarta: Program Studi Pendidikan Teknik Informatika, Fakultas Teknik, Universitas Negeri Yogyakarta.
- Oktavia, Chaulina Alfianti, Rahmadwati, dan S, Purnomo Budi. 2015. Analisis Kinerja Algoritma C4.5 Pada Sistem Pendukung Keputusan Penentu Jenis Pelatihan.
- Parid. 2014. Analisis dan Perancangan Sistem Informasi Perpustakaan Di SMA Negeri 1 Ciawigebang Kuningan. Yogyakarta: Program Studi Sistem Informasi, Sekolah Tinggi Manajemen Informatika dan Komputer AMIKOM Yogyakarta.
- Peraturan Menteri Pendidikan dan Kebudayaan Republik Indonesia. 2015. Situs Web. Rumpun Ilmu Pengetahuan dan Teknologi serta Gelar Lulusan Perguruan Tinggi.

http://kopertis3.or.id/v2/wp-content/uploads/SEDirbelmawa0404-E3-2-2015RumpunIlmu-GelarLulusanPT.pdf, diakses tanggal 18 Januari 2018.

Rahmayani, Indri. 2014. Perbandingan Performansi Algoritma C4.5 dan Cart Dalam Klasifiksi Data Nilai Mahasiswa Prodi Teknik Komputer