# SISTEM REKOMENDASI BUKU MENGGUNAKAN METODE ITEM-BASED COLLABORATIVE FILTERING

Andrew Hans Ritdrix\*1), Panji Wisnu Wirawan\*2)

\*\*Jurusan Ilmu Komputer / Informatika, Fakultas Sains dan Matematika
Universitas Diponegoro

1)andrewhansr@gmail.com, 2)maspanji@gmail.com

#### **ABSTRAK**

Salah satu permasalahan yang sering dijumpai oleh para pembaca buku adalah menentukan buku-buku yang akan mereka baca selanjutnya. Kesulitan pembaca buku dalam menentukan buku yang akan dibaca disebabkan oleh banyaknya jumlah buku dan beragamnya jumlah buku yang ada. Solusi untuk permasalahan yang dialami pembaca adalah dengan menerapkan sistem rekomendasi buku yang dapat memberikan rekomendasi buku kepada pembaca buku. Metode item-based collaborative filtering dipilih sebagai metode yang diterapkan pada sistem rekomendasi buku dikarenakan metode item-based collaborative filtering memberikan hasil rekomendasi berdasarkan nilai kemiripan antar buku. Pengguna akan lebih tertarik dengan buku yang memiliki nilai kemiripan yang sama. Artikel ini mengusulkan pengembangan sistem rekomendasi buku berbasis web yang memanfaatkan metode item-based collaborative filtering untuk rekomendasi buku dengan nilai MAE 0,962858. Pengembangan sistem rekomendasi ini menggunakan model pengembangan waterfall, menggunakan bahasa pemrograman PHP dan sistem manajemen basis data MySQL. Sistem ini akan menghasilkan rekomendasi buku yang memudahkan pengguna dalam menentukan buku yang akan dibaca selanjutnya.

Kata Kunci: sistem rekomendasi, collaborative filtering, item-based

### **ABSTRACT**

One of the problems which often faced by the book readers is to decide which books to read next. This struggle faced by the book readers to decide which books to read are caused by the amount of books and the variety of the books. The solution to the problem is by applying book recommendation system which recommends books to the book readers. Item-based collaborative filtering method selected as the method applied to the book recommendation system because item-based collaborative filtering method provide the recommendation based on the similarity of the books. Users are more interested in the books which have something in common or similar. This article suggests the development of web-based book recommendation systems by using item-based collaborative filtering method for book recommendation with MAE value 0,962858. The development of this system using waterfall model, PHP as the programming language, and MySQL as the database management system. The book recommendation system helps by providing the recommended books to the users.

Keywords: recommendation system, collaborative filtering, item-based

#### 1. PENDAHULUAN

Sistem rekomendasi dapat digunakan untuk memprediksi barang tertentu yang disukai oleh pengguna atau untuk mengidentifikasi beberapa barang yang mungkin disukai oleh pengguna tertentu [2]. Sistem rekomendasi memberikan rekomendasi barang-barang kepada berdasarkan preferensi penggunanya eksplisit dan implisit, preferensi dari pengguna lain, dan atribut dari barang yang direkomendasikan [8]. Sistem rekomendasi dapat ditemukan pada situs-situs belanja online seperti eBay, Alibaba, OLX, yang menjual pakaian, barang-barang elektronik, peralatan rumah tangga, dan yang lainnya. Sistem rekomendasi juga dapat ditemukan murni memberikan pada yang rekomendasi kepada penggunanya, seperti situs MovieLens dan Internet Movie Database (IMDb) vang memberikan rekomendasi film yang akan ditonton kepada penggunanya.

Banyaknya jumlah buku membuat terkadang pembaca kesulitan dalam menentukan buku yang hendak mereka baca selanjutnya.Terkadang dijumpai pembaca yang hanya ingin membaca buku-buku yang dengan reputasi penjualan terbaik. Ada pula pembaca yang hanya ingin membaca buku yang mirip dengan buku-buku yang pernah dibaca sebelumnya. Tidak jarang juga ditemui pembaca yang menentukan bukuvang akan dibaca selanjutnya berdasarkan rating dari buku-buku yang telah dilihatnya. Semakin tinggi rating dari buku tersebut, semakin tertarik pula pembaca untuk membacanya. Semakin rendah rating dari buku tersebut, maka pembaca cenderung enggan untuk membacanya. Tinggi rendahnya rating tersebut mempengaruhi buku-buku yang akan direkomendasikan. Nilai kemiripan antar buku dan rating buku dapat dijadikan

landasan untuk memberikan rekomendasi buku kepada pembaca.

Sistem rekomendasi memberikan terhadap permasalahan solusi dalam menentukan buku yang belum pernah dibaca oleh pengguna. Sistem rekomendasi buku menggunakan metode item-based collaborative filtering diharapkan dapat membantu pembaca buku untuk menentukan buku yang layak dibaca dan buku yang tidak layak dibaca, buku yang termasuk dalam preferensi atau selera pembaca dan yang tidak termasuk berdasarkan kemiripan antar buku. Penentuan rekomendasi dengan metode item-based collaborative filtering ini diambil berdasarkan fitur yang dimiliki sistem yang memungkinkan penggunanya untuk memberikan rating atau nilai terhadap buku-buku yang telah dibaca sebelumnya. Penerapan metode item-based collaborative filtering menggunakan lebih sedikit memori waktu dalam menghitung dan kemiripan antar buku, penerapan metode item-based collaborative filtering juga lebih baik digunakan untuk data yang cenderung statis [6]. Penerapan metode item-based collaborative filtering juga menghasilkan rekomendasi yang lebih cepat [7]. Dengan mencari kemiripan antara buku-buku yang pernah dinilai akan didapatkan nilai kemiripan yang dapat digunakan sistem untuk memberikan rekomendasi buku-buku yang belum pernah dinilai oleh pembaca.

Tujuan yang ingin dicapai adalah menghasilkan penerapan dari metode *item-based collaborative filtering* sebagai salah satu pendekatan dari sistem rekomendasi dan menghasilkan *knowledge* mengenai penyaringan informasi untuk menentukan rekomendasi buku dengan menggunakan metode *item-based collaborative filtering*.

Sedangkan manfaat yang ingin dicapai dari pembuatan sistem yang diusulkan tersebut adalah memberikan informasi dalam bentuk rekomendasi buku yang ditentukan berdasarkan *rating* dari pembaca.

# 2. TINJAUAN PUSTAKA

## 2.1 SISTEM REKOMENDASI

Sistem rekomendasi merupakan perangkat lunak yang memberikan masukan atau rekomendasi produk atau barang kepada pengguna tertentu. Rekomendasi ini berkaitan dengan berbagai pengambilan keputusan dalam kehidupan sehari-hari, seperti barang apa yang hendak dibeli, lagu yang hendak didengarkan, maupun surat kabar atau buku yang hendak dibaca. Sistem rekomendasi ditujukan untuk individu yang belum memiliki pengalaman atau kompetensi untuk menentukan pilihan dari banyaknya alternatif yang ditawarkan. Pengembangan sistem rekomendasi barawal dari observasi yang sederhana, bahwa hampir setiap individu bergantung pada rekomendasi yang diberikan oleh orang lain dalam menentukan pilihan yang dijumpai pada aktifitas sehari-hari. Contohnya untuk menentukan film yang hendak ditonton, buku yang hendak dibaca, tempat makan yang layak untuk dikunjungi, dan hal-hal lainnya [6].

Berdasarkan cara rekomendasi itu dibuat, sistem rekomendasi biasanya dibagi menjadi tiga tipe, yaitu content-based recommendation, collaborative recommendation, dan hybrid approaches [1]. Pada content-based recommendation, user diberikan rekomendasi barang yang sesuai dengan barang-barang yang disukai sebelumnya. Sistem rekomendasi berbasis konten ini menganalisa sekumpulan barang atau deskripsi dari barang yang menjadi preferensi dari user, lalu membuat model atau profil dari user berdasarkan fitur-fitur

yang terdapat pada barang-barang tersebut [5].

### 2.2 COLLABORATIVE FILTERING

Collaborative filtering dalam sistem rekomendasi merupakan salah satu metode memanfaatkan informasi dari yang pengguna yang berupa nilai peringkat produk atau pilihan sesuai dengan keinginan atau preferensi pengguna [4]. Metode kolaboratif menghasilkan spesifikasi rekomendasi pengguna dari produk yang berdasarkan nilai peringkat atau pemakaian seperti pembelian produk atau pengguna memberikan peringkat pada produk terkait [6].

Collaborative filtering dibagi menjadi dua metode dalam pengambilan informasi dalam pengolahan data peringkat. Dua metode tersebut adalah kolaboratif berdasarkan pengguna (user-based collaborative filtering) dan kolaboratif berdasarkan produk (item-based collaborative filtering) [3].

# 2.3 ITEM-BASED COLLABORATIVE FILTERING

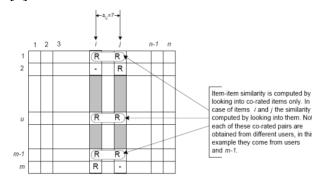
Item-based collaborative filtering atau kolaboratif berdasarkan produk memberikan rekomendasi kepada pengguna lain berdasarkan nilai kemiripan item atau produk yang dihitung berdasarkan nilai peringkat yang diberikan oleh pengguna. Hal yang melatarbelakangi pendekatan metode ini adalah pengguna akan lebih tertarik dengan barang yang memiliki kemiripan dengan barang yang disukai oleh pengguna tersebut dan cenderung akan menghindari barang yang mirip dengan barang yang tidak disukai oleh pengguna tersebut. Dalam penerapan metode ini tidak diperlukan identifikasi dari kelompok pengguna yang memiliki kemiripan untuk menghasilkan rekomendasi, metode ini juga

menghasilkan rekomendasi yang lebih cepat [7].

Metode *item-based collaborative filtering* melihat barang-barang yang telah dinilai oleh pengguna yang dituju dan melakukan perhitungan mengenai kemiripan barang-barang tersebut dengan barang tujuan yang belum pernah dinilai oleh pengguna. Setelah ditemukan barang-barang yang memiliki nilai kemiripan yang sama, maka dilakukan perhitungan prediksi untuk menentukan barang mana yang akan direkomendasi kepada pengguna tersebut [7].

# 2.4 ADJUSTED COSINE SIMILARITY

Salah satu tahap penting dalam metode *item-based collaborative filtering* adalah menghitung nilai kemiripan antar barang dan memilih barang yang paling mirip. Ide mendasar dalam menghitung nilai kemiripan antara dua *item i* dan *j* yang pertama adalah dengan memisahkan atau mengisolasi pengguna-pengguna yang telah menilai baik *item i* maupun *item j* dan menerapkan perhitungan kemiripan untuk menentukan nilai kemiripan (*Si,j*) antara *item i* dan *item j* [7].



Gambar 1 Prinsip Dasar Metode *Item-Based*Collaborative Filtering

Gambar 1 menunjukkan bahwa perhitungan nilai kemiripan antar *item* hanya dilakukan terhadap pengguna 1, pengguna *u*, dan pengguna *m-1* karena ketiga pengguna tersebut telah menilai kedua *item* yang

hendak dihitung nilai kemiripannya, yaitu *item i* dan *item j*. Nilai kemiripan antar buku yang dihasilkan memiliki skala nilai antara 0 hingga 1, nilai yang mendekati 1 mengindikasikan tingkat kemiripan yang kuat. [4]. Metode yang digunakan untuk mencari nilai kemiripan ini adalah metode *adjusted cosine similarity*. Dengan rumus persamaan sebagai berikut.

$$sim(i,j) = \frac{\sum_{u \in U} (R_{u,i} - \bar{R}_u) (R_{u,j} - \bar{R}_u)}{\sqrt{\sum_{u \in U} (R_{u,i} - \bar{R}_u)^2} \sqrt{\sum_{u \in U} (R_{u,j} - \bar{R}_u)^2}}$$

sim(i, j) = Nilai kemiripan antara *item* i dan j

 $u \in U =$  Himpunan pengguna yang me*rating* baik

item i dan item j

 $R_{u,i} = Rating \text{ pengguna } u \text{ pada } item i$   $R_{u,j} = Rating \text{ pengguna } u \text{ pada } item j$   $\overline{R}_u = \text{Nilai } rating \text{ rata-rata pengguna } u$ 

### 2.5 ADJUSTED WEIGHTED SUM

Langkah yang paling penting dalam metode item-based collaborative filtering adalah menghasilkan antarmuka keluaran dalam bentuk prediksi. Setelah dilakukan pemisahan pasangan item-item yang mirip berdasarkan nilai kemiripannya, langkah selanjutnya adalah melihat nilai dari target pengguna dan menggunakan teknik untuk mendapatkan prediksi berdasarkan rating mirip dari item vang [7]. Metode perhitungan yang digunakan adalah metode adjusted weighted sum dengan persamaan sebagai berikut.

$$P_{u,j} = \bar{R}_j + \frac{\sum_{i=1}^{n} (R_{u,i} - \bar{R}_i) \times sim(i,j)}{\sum_{i=1}^{n} |sim(i,j)|}$$

 $P_{u,j}$  = Prediksi nilai *item j* untuk pengguna u

 $\bar{R}_i$  = Nilai rating rata-rata item j

 $R_{u,i} = Rating \text{ pengguna } u \text{ pada } item i$ 

 $\bar{R}_i$  = Nilai rating rata-rata item i

sim(i,j) = Nilai kemiripan antara *item* i dan item j

# 2.6 PERHITUNGAN AKURASI REKOMENDASI

Perhitungan akurasi rekomendasi bukan merupakan inti dari sistem rekomendasi. Perhitungan akurasi rekomendasi dilakukan untuk mencari nilai error atau kesalahan dari sistem rekomendasi. Perhitungan ini dilakukan dengan membandingkan nilai prediksi dan nilai aktual yang diberikan pengguna untuk setiap pasangan pengguna dan Perhitungan nilai akurasi rekomendasi ini dilakukan dengan pendekatan Mean Absolute Error (MAE) yang ditunjukkan dalam persamaan berikut [7].

$$MAE = \frac{\sum_{u=1}^{N} |P_{u,i} - R_{u,i}|}{N}$$

*MAE* = Nilai *Mean Absolute Error* 

 $P_{u,i}$  = Nilai prediksi pengguna u terhadap item i

 $R_{u,i}$  = Nilai aktual yang diberikan pengguna u

terhadap item i

N = Jumlah pasangan dari nilai prediksi dan

nilai aktual

#### 3. HASIL DAN PEMBAHASAN

Tabel 1 Data Sampel Uji Rekomendasi

Buku/User	User	AVG									
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	
Buku 1	8	9	10	8	8	9	8	7	8	8	8,3
Buku 2	9	5	9	9	6	5	6	8	7	8	7
Buku 3	9	3	7	9	6	7	7	6	5	8	6,7
Buku 4	5	5	8	4	7	5	8	5	5	6	5,8
Buku 5	7	2	3	6	6	9	7	9	2	10	6,1
Buku 6	6	5	8	4	5	6	5	8	9	10	6,6
Buku 7	6	8	5	7	6	8	7	5	7	7	6,6
Buku 8	5	9	7	8	10	6	7	8	10	6	7,6
Buku 9	6	2	3	4	2	9	3	7	7	9	5,2
Buku 10	4	5	8	6	6	7	5	4	7	7	5,9

Dari tabel 1, langkah pertama yang dilakukan adalah mencari nilai rata-rata dari setiap buku. Nilai rata-rata dari setiap buku dapat dilihat pada tabel 1 kolom AVG. Langkah selanjutnya adalah mencari nilai similaritas atau nilai kemiripan antar buku dengan menggunakan metode *adjusted cosine similarity*.

Tabel 2 Hasil Perhitaungan Nilai Similaritas Antar Buku

Antar Buku					
Sim(i,j)	Nilai				
Sim(buku1,buku2)	0,310923				
Sim(buku1,buku3)	0,154152				
Sim(buku1,buku4)	-0,04385				
Sim(buku1,buku5)	-0,28628				
Sim(buku1,buku6)	0,219871				
Sim(buku1,buku7)	0,381713				
Sim(buku1,buku8)	0,606606				
Sim(buku1,buku9)	-0,31851				
Sim(buku1,buku10)	0,22833				
Sim(buku2,buku3)	0,59185				
Sim(buku2,buku4)	-0,02894				
Sim(buku2,buku5)	-0,17142				
Sim(buku2,buku6)	0,250159				
Sim(buku2,buku7)	-0,1528				
Sim(buku2,buku8)	0,268318				
Sim(buku2,buku9)	-0,07635				
Sim(buku2,buku10)	0,200611				
Sim(buku3,buku4)	0,138007				
Sim(buku3,buku5)	0,52742				
Sim(buku3,buku6)	0,180942				
Sim(buku3,buku7)	0,159391				
Sim(buku3,buku8)	-0,11249				
Sim(buku3,buku9)	0,324171				
Sim(buku3,buku10)	0,340635				
Sim(buku4,buku5)	0,064389				

Sim(buku4,buku6)	0,322476
Sim(buku4,buku7)	0,215377
Sim(buku4,buku8)	0,146762
Sim(buku4,buku9)	0,089564
Sim(buku4,buku10)	0,681487
Sim(buku5,buku6)	0,180611
Sim(buku5,buku7)	0,074366
Sim(buku5,buku8)	-0,33722
Sim(buku5,buku9)	0,613369
Sim(buku5,buku10)	0,084056
Sim(buku6,buku7)	0,227635
Sim(buku6,buku8)	0,263717
Sim(buku6,buku9)	0,605779
Sim(buku6,buku10)	0,586602
Sim(buku7,buku8)	0,489315
Sim(buku7,buku9)	0,311992
Sim(buku7,buku10)	0,603038
Sim(buku8,buku9)	-0,23492
Sim(buku8,buku10)	0,334151
Sim(buku9,buku10)	0,469928

Setelah didapatkan nilai similaritas antar buku pada tabel 2, langkah selanjutnya adalah mencari nilai prediksi yang dilakukan dengan menggunakan rumus *adjusted weighted sum*.

Tabel 3 Hasil Perhitungan Prediksi

Prediksi	Nilai
Pred(user1,buku1)	7,565584
Pred(user1,buku2)	6,970053
Pred(user1,buku3)	7,175331
Pred(user1,buku4)	4,877437
Pred(user1,buku5)	6,937654
Pred(user1,buku6)	6,35436
Pred(user1,buku7)	5,658022
Pred(user1,buku8)	7,027375
Pred(user1,buku9)	5,310387
Pred(user1,buku10)	5,741311
Pred(user2,buku1)	9,030214
Pred(user2,buku2)	6,307294
Pred(user2,buku3)	4,756041

Pred(user2,buku4)         4,843046           Pred(user2,buku5)         4,152292           Pred(user2,buku6)         5,263426           Pred(user2,buku7)         5,94454           Pred(user2,buku8)         8,417431           Pred(user2,buku9)         3,511614           Pred(user3,buku10)         4,901986           Pred(user3,buku1)         9,073426           Pred(user3,buku2)         8,0709           Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177           Pred(user4,buku3)         6,71173	
Pred(user2,buku6)         5,263426           Pred(user2,buku7)         5,94454           Pred(user2,buku8)         8,417431           Pred(user2,buku9)         3,511614           Pred(user2,buku10)         4,901986           Pred(user3,buku1)         9,073426           Pred(user3,buku2)         8,0709           Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user2,buku7)         5,94454           Pred(user2,buku8)         8,417431           Pred(user2,buku9)         3,511614           Pred(user2,buku10)         4,901986           Pred(user3,buku1)         9,073426           Pred(user3,buku2)         8,0709           Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user2,buku8)         8,417431           Pred(user2,buku9)         3,511614           Pred(user2,buku10)         4,901986           Pred(user3,buku1)         9,073426           Pred(user3,buku2)         8,0709           Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user2,buku9)         3,511614           Pred(user2,buku10)         4,901986           Pred(user3,buku1)         9,073426           Pred(user3,buku2)         8,0709           Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user2,buku10)         4,901986           Pred(user3,buku1)         9,073426           Pred(user3,buku2)         8,0709           Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku1)         9,073426           Pred(user3,buku2)         8,0709           Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku2)         8,0709           Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku3)         6,77209           Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku4)         6,35594           Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku5)         5,515885           Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku6)         6,760208           Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku7)         7,073894           Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku8)         8,927083           Pred(user3,buku9)         4,92915           Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user3,buku9)       4,92915         Pred(user3,buku10)       6,113193         Pred(user4,buku1)       8,814723         Pred(user4,buku2)       7,41177	
Pred(user3,buku10)         6,113193           Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	
Pred(user4,buku1)         8,814723           Pred(user4,buku2)         7,41177	_
<b>Pred(user4,buku2)</b> 7,41177	
<b>Pred(user4,buku3)</b> 6,71173	
<b>Pred(user4,buku4)</b> 5,53039	
<b>Pred(user4,buku5)</b> 5,902427	
<b>Pred(user4,buku6)</b> 6,522571	
<b>Pred(user4,buku7)</b> 6,156956	
<b>Pred(user4,buku8)</b> 7,48933	
<b>Pred(user4,buku9)</b> 4,861264	
<b>Pred(user4,buku10)</b> 5,380537	
<b>Pred(user5,buku1)</b> 8,878094	
<b>Pred(user5,buku2)</b> 7,036373	
<b>Pred(user5,buku3)</b> 5,836581	
<b>Pred(user5,buku4)</b> 5,469318	
<b>Pred(user5,buku5)</b> 4,761071	
<b>Pred(user5,buku6)</b> 6,086446	
<b>Pred(user5,buku7)</b> 6,619038	
<b>Pred(user5,buku8)</b> 7,567028	
<b>Pred(user5,buku9)</b> 4,647503	
<b>Pred(user5,buku10)</b> 5,41815	
<b>Pred(user6,buku1)</b> 7,163633	
<b>Pred(user6,buku2)</b> 6,541021	
<b>Pred(user6,buku3)</b> 7,587459	
<b>Pred(user6,buku4)</b> 6,503996	
<b>Pred(user6,buku5)</b> 7,471327	

Pred(user6,buku6)	7,592895
Pred(user6,buku7)	7,209184
Pred(user6,buku8)	7,156324
Pred(user6,buku9)	6,096894
Pred(user6,buku10)	6,269172
Pred(user7,buku1)	8,030751
Pred(user7,buku2)	6,625319
Pred(user7,buku3)	6,289649
Pred(user7,buku4)	5,114329
Pred(user7,buku5)	5,704647
Pred(user7,buku6)	6,13567
Pred(user7,buku7)	6,118256
Pred(user7,buku8)	7,43003
Pred(user7,buku9)	5,164459
Pred(user7,buku10)	5,7516
Pred(user8,buku1)	7,64926
Pred(user8,buku2)	6,459377
Pred(user8,buku3)	7,37225
Pred(user8,buku4)	5,309
Pred(user8,buku5)	6,409254
Pred(user8,buku6)	6,536777
Pred(user8,buku7)	6,299112
Pred(user8,buku8)	6,523106
Pred(user8,buku9)	5,58757
Pred(user8,buku10)	5,956626
Pred(user9,buku1)	9,382584
Pred(user9,buku2)	7,435321
Pred(user9,buku3)	6,252072
Pred(user9,buku4)	6,746191
Pred(user9,buku5)	6,094944
Pred(user9,buku6)	6,983252
Pred(user9,buku7)	7,396341
Pred(user9,buku8)	8,333063
Pred(user9,buku9)	4,703966
Pred(user9,buku10)	6,398604
Pred(user10,buku1)	7,411732
Pred(user10,buku2)	7,142573
Pred(user10,buku3)	8,246796
Pred(user10,buku4)	7,250354
Pred(user10,buku5)	8,050498
Pred(user10,buku6)	7,764395
Pred(user10,buku7)	7,524659

Pred(user10,buku8)	7,12923
Pred(user10,buku9)	7,197191
Pred(user10,buku10)	7,06882

Dari tabel 3, buku-buku yang direkomendasikan kepada pengguna terlebih dahulu diurutkan dari nilai prediksi terbesar hingga nilai prediksi terkecil, lalu diberikan batasan jumlah buku yang direkomendasikan. Jika jumlah buku yang direkomendasikan kepada pengguna berjumlah 3. maka buku yang direkomendasikan merupakan tiga buku yang memiliki nilai prediksi tertinggi. Buku yang direkomendasikan untuk pengguna tertentu dapat dilihat pada tabel 4.

Tabel 4 Buku yang Direkomendasikan kepada Pengguna

User	Buku	Nilai
		Prediksi
	Buku 1	7,565584
User 1	Buku 3	7,175331
	Buku 8	7,027375
	Buku 1	9,030214
User2	Buku 8	8,417431
	Buku 2	6,307294
	Buku 1	9,073426
User 3	Buku 8	8,927083
	Buku 2	8,0709
	Buku 1	8,814723
User 4	Buku 8	7,48933
	Buku 2	7,41177
	Buku 1	8,878094
User 5	Buku 8	7,567028
	Buku 2	7,036373

User	Buku	Nilai
		Prediksi
	Buku 6	7,592895
User 6	Buku 3	7,587459
	Buku 5	7,471327
	Buku 1	8,030751
User 7	Buku 8	7,43003
	Buku 2	6,625319
	Buku 1	7,64926
User 8	Buku 3	7,37225
	Buku 6	6,536777
	Buku 1	9,382584
User 9	Buku 8	8,333063
	Buku 2	7,435321
	Buku 3	8,246796
User 10	Buku 5	8,050498
	Buku 6	7,764395

Perhitungan akurasi rekomendasi dilakukan dengan menggunakan *Mean Absolute Error* (MAE). Perhitungan akurasi digunakan untuk mencari nilai error atau kesalahan dari metode rekomendasi yang digunakan. Error atau kesalahan merupakan selisih dari nilai rating aktual atau sebenarnya dengan nilai rating prediksi.

$$MAE = \frac{1}{10} * (|7,565584 - 8| + |6,970053 - 9| + |7,175331 - 9| + |4,877437 - 5| + |6,937654 - 7| + |6,35436 - 6| + |5,658022 - 6| + |7,027375 - 5| + |5,310387 - 6| + |5,741311 - 4|) = 0,962858$$

#### 4. KESIMPULAN DAN SARAN

#### 4.1 KESIMPULAN

Sistem buku rekomendasi menggunakan metode item-based collaborative filtering memiliki fungsi untuk memberikan rekomendasi buku-buku kepada penggunanya. Di dalam sistem rekomendasi buku tidak ditemukan adanya kesalahan dalam menentukan buku yang direkomendasi kepada pengguna. Sistem rekomendasi ini menghasilkan rekomendasi buku kepada pengguna dengan nilai kesalahan atau MAE sebesar 0,962858.

## 4.2 SARAN

item-based Metode collaborative filtering dapat diterapkan sebagai fitur dari e-commerce dalam memberikan rekomendasi barang kepada penggunanya. Dalam pengembangan lebih lanjut, metode item-based collaborative filtering dapat digabungkan dengan metode user-based collaborative filtering menjadi metode hvbrid collaborative filtering untuk mengatasi kelemahan yang ditemukan dalam metode item-based collaborative filtering.

#### DAFTAR PUSTAKA

- [1] Adomavicus, G., & Tuzhilin, A. (2005). Toward the Next Generation of Recommender Systems: A Survey of the State-of-the-Art and Possible Extensions. *IEEE Transactions on Knowledge and Data Engineering*, 734-739.
- [2] Deshpande, M., & Karypis, G. (2004). Item-Based Top-N Recommendation Algorithms. *ACM Transactions on Information Systems* (TOIS) Volume 22, 143-177.
- [3] Desrosiers, C., & Karypis, G. (2011). A Comprehensive Survey of Neighborhood-based Recommendation Methods. In F. Ricci, L. Rokach, B. Shapira, & P. B. Kantor, *Recommender Systems Handbook* (pp. 107-144). New York: Springer.
- [4] Jannach, D., Zanker, M., Felfernig, A., & Friedrich, G. (2011). Recommender Systems An Introduction. New York: Cambridge University Press.
- [5] Lops, P., de Gemmis, M., & Semeraro, G. (2011). Content-based Recommender Systems: State of the Art and Trends. In F. Ricci, L. Rokach, B. Shapira, & P. B. Kantor, Recommender Systems Handbook (pp. 73-105). New York: Springer.

- [6] Ricci, F., Rokach, L., Shapira, B., & Kantor, P. B. (2011). *Recommender Systems Handbook*. New York: Springer.
- [7] Sarwar, B., Karypis, G., Konstan, J., & Riedl, J. (2001). Item-Based Collaborative Filtering Recommendation Algorithms. Proceedings of the 10th International Conference on World Wide Web (pp. 285-295). Minneapolis: University of Minnesota.
- [8] Schein, A. I., Popescul, A., Ungar, L. H., & Pennock, D. M. (2005). CROC: A New Evaluation Criterion for Recommender Systems. Electronic Commerce Research Volume 5, 51-74.