



TUGAS AKHIR - KI141502

**STUDI PERMASALAHAN K-MOST PROMISING PRODUCTS
BERBASIS INTERVAL WAKTU PADA DATA MULTIDIMENSI
DENGAN SERIAL WAKTU**

HAFARA FIRDAUSI
NRP 05111540000043

Dosen Pembimbing 1
Bagus Jati Santoso, S.Kom., Ph.D.

Dosen Pembimbing 2
Henning Titi Ciptaningtyas, S.Kom., M.Kom.

DEPARTEMEN INFORMATIKA
Fakultas Teknologi Informasi dan Komunikasi
Institut Teknologi Sepuluh Nopember
Surabaya, 2019

Halaman ini sengaja dikosongkan



TUGAS AKHIR - KI141502

**STUDI PERMASALAHAN K-MOST PROMISING PRODUCTS
BERBASIS INTERVAL WAKTU PADA DATA MULTIDIMENSI
DENGAN SERIAL WAKTU**

HAFARA FIRDAUSI
NRP 05111540000043

Dosen Pembimbing 1
Bagus Jati Santoso, S.Kom., Ph.D.

Dosen Pembimbing 2
Henning Titi Ciptaningtyas, S.Kom., M.Kom.

DEPARTEMEN INFORMATIKA
Fakultas Teknologi Informasi dan Komunikasi
Institut Teknologi Sepuluh Nopember
Surabaya, 2019

Halaman ini sengaja dikosongkan



UNDERGRADUATE THESES - KI141502

**OBTAINING K-MOST PROMISING PRODUCTS BASED ON
TIME INTERVAL ON MULTIDIMENSIONAL TIME SERIES
DATA**

HAFARA FIRDAUSI
NRP 05111540000043

Supervisor 1
Bagus Jati Santoso, S.Kom., Ph.D.

Supervisor 2
Henning Titi Ciptaningtyas, S.Kom., M.Kom.

INFORMATICS DEPARTMENT
Faculty of Information Technology and Communication
Institut Teknologi Sepuluh Nopember
Surabaya, 2019

Halaman ini sengaja dikosongkan

**IMPLEMENTASI STRUKTUR DATA ROPE PADA STUDI
KASUS PERMASALAHAN SPOJ ALPHABETIC ROPE**

TUGAS AKHIR

Diajukan Guna Memenuhi Salah Satu Syarat
Memperoleh Gelar Sarjana Komputer
pada

Bidang Studi Algoritma Pemrograman
Program Studi S-1 Departemen Informatika
Fakultas Teknologi Informasi dan Komunikasi
Institut Teknologi Sepuluh Nopember

Oleh:

Desy Nurbaiti Rahmi
NRP: 5114 100 030

Disetujui oleh Dosen Pembimbing Tugas Akhir:

Rully Soelaiman, S.Kom., M.Kom.
NIP: 197002131994021001

Abdul Munif, S.Kom., M.Sc.
NIP: 198608232015041004



**SURABAYA
JANUARI 2018**
VII

Halaman ini sengaja dikosongkan

STUDI PERMASALAHAN K-MOST PROMISING PRODUCTS BERBASIS INTERVAL WAKTU PADA DATA MULTIDIMENSI DENGAN SERIAL WAKTU

Nama : HAFARA FIRDAUSI
NRP : 0511154000043
Departemen : Informatika FTIK-ITS
Pembimbing I : Bagus Jati Santoso, S.Kom., Ph.D.
Pembimbing II : Henning Titi Ciptaningtyas, S.Kom., M.Kom.

Abstrak

Kemajuan ilmu pengetahuan dan teknologi telah mempengaruhi cara produsen dalam melakukan bisnis, yaitu dengan memanfaatkan data preferensi pelanggan untuk mendapatkan informasi, misalnya untuk mencari produk yang paling banyak diminati oleh pelanggan sehingga produsen dapat memilih produk dengan tepat untuk menarik lebih banyak pelanggan dan bertahan lama di pasar global.

Saat ini, sudah ada komputasi yang dapat menyelesaikan permasalahan tersebut. k-Most Promising Products (k-MPP) adalah sebuah strategi pemilihan produk dengan melakukan pencarian k-produk yang paling banyak diminati oleh pelanggan. Namun, hasil pencarian k-produk tidak mungkin tetap dari waktu ke waktu. Oleh karena itu, interval waktu adalah salah satu faktor yang harus dipertimbangkan dalam proses kueri karena sangat berpengaruh terhadap hasil pencarian. Permasalahan ini kemudian didefinisikan dalam penelitian ini sebagai "k-Most Promising Products berbasis interval waktu (k-MPPTI)".

Pada penelitian ini akan dirancang dan diimplementasikan struktur data dan algoritme yang tepat untuk menyelesaikan permasalahan tersebut. Data yang digunakan adalah data multidimensi, sehingga menggunakan struktur data yang memiliki fitur indexing, yaitu

array. Algoritme k-MPPTI menggunakan dua tipe kueri skyline, yaitu dynamic skyline dan reverse skyline. Selain itu, algoritme k-MPPTI juga mengimplementasikan teknik komputasi paralel supaya pemrosesan data menjadi lebih cepat.

Hasil uji coba menunjukkan bahwa algoritme k-MPPTI dapat memberikan hasil dengan waktu eksekusi ... kali lebih cepat dan penggunaan memori ... kali lebih hemat dibandingkan dengan algoritme konvensional Brute Force.

Kata Kunci: *Strategi pemilihan produk, Kueri, Dynamic skyline, Reverse skyline, Interval waktu*

OBTAINING K-MOST PROMISING PRODUCTS BASED ON TIME INTERVAL ON MULTIDIMENSIONAL TIME SERIES DATA

Name : HAFARA FIRDAUSI
NRP : 05111540000043
Major : Informatics Department Faculty of IT-ITS
Supervisor I : Bagus Jati Santoso, S.Kom., Ph.D.
Supervisor II : Henning Titi Ciptaningtyas, S.Kom., M.Kom.

Abstract

Kemajuan ilmu pengetahuan dan teknologi telah mempengaruhi cara produsen dalam melakukan bisnis, yaitu dengan memanfaatkan data preferensi pelanggan untuk mendapatkan informasi, misalnya untuk mencari produk yang paling banyak diminati oleh pelanggan sehingga produsen dapat memilih produk dengan tepat untuk menarik lebih banyak pelanggan dan bertahan lama di pasar global.

Saat ini, sudah ada komputasi yang dapat menyelesaikan permasalahan tersebut. k-Most Promising Products (k-MPP) adalah sebuah strategi pemilihan produk dengan melakukan pencarian k-produk yang paling banyak diminati oleh pelanggan. Namun, hasil pencarian k-produk tidak mungkin tetap dari waktu ke waktu. Oleh karena itu, interval waktu adalah salah satu faktor yang harus dipertimbangkan dalam proses kueri karena sangat berpengaruh terhadap hasil pencarian. Permasalahan ini kemudian didefinisikan dalam penelitian ini sebagai "k-Most Promising Products berbasis interval waktu (k-MPPTI)".

Pada penelitian ini akan dirancang dan diimplementasikan struktur data dan algoritme yang tepat untuk menyelesaikan permasalahan tersebut. Data yang digunakan adalah data multidimensi, sehingga menggunakan struktur data yang memiliki fitur indexing, yaitu

array. Algoritme k-MPPTI menggunakan dua tipe kueri skyline, yaitu dynamic skyline dan reverse skyline. Selain itu, algoritme k-MPPTI juga mengimplementasikan teknik komputasi paralel supaya pemrosesan data menjadi lebih cepat.

Hasil uji coba menunjukkan bahwa algoritme k-MPPTI dapat memberikan hasil dengan waktu eksekusi ... kali lebih cepat dan penggunaan memori ... kali lebih hemat dibandingkan dengan algoritme konvensional Brute Force.

Keywords: *Product selection strategy, Query, Dynamic skyline, Reverse skyline, Time interval*

KATA PENGANTAR

Puji syukur penulis panjatkan kepada Allah Swt. atas pertolongan dan karunia-Nya sehingga penulis dapat menyelesaikan Tugas Akhir yang berjudul:

STUDI PERMASALAHAN K-MOST PROMISING PRODUCTS BERBASIS INTERVAL WAKTU PADA DATA MULTIDIMENSI DENGAN SERIAL WAKTU.

Penelitian Tugas Akhir ini dilakukan untuk memenuhi salah satu syarat meraih gelar Sarjana di Departemen Informatika, Fakultas Teknologi Informasi dan Komunikasi, Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya.

Dengan selesainya Tugas Akhir ini, diharapkan apa yang telah dikerjakan oleh penulis dapat memberikan manfaat bagi perkembangan ilmu pengetahuan, terutama di bidang teknologi informasi, serta bagi diri penulis sendiri selaku peneliti.

Penulis juga mengucapkan banyak terima kasih kepada semua pihak yang telah memberikan dukungan, baik secara langsung maupun tidak langsung, selama penulis mengerjakan Tugas Akhir maupun selama menempuh masa studi antara lain:

1. Ibu, Bapak, kedua Adik, Akbar dan Alam, serta segenap keluarga yang senantiasa memberikan perhatian, dukungan, serta kasih sayang yang menjadi semangat dan motivasi bagi diri penulis untuk menyelesaikan Tugas Akhir.
2. Bapak Bagus Jati Santoso, S.Kom., Ph.D. selaku dosen pembimbing yang telah banyak meluangkan waktu untuk membimbing dan memberikan ilmu, saran, dan motivasi

kepada penulis baik selama menempuh masa kuliah maupun selama pengerjaan Tugas Akhir ini.

3. Ibu Henning Titi Ciptaningtyas, S.Kom., M.Kom. selaku dosen pembimbing yang telah memberikan ilmu dan masukan kepada penulis.
4. Bapak Darlis Herumurti, S.Kom., M.Kom. selaku Kepala Departemen Informatika ITS pada masa pengerjaan Tugas Akhir, Bapak Radityo Anggoro, S.Kom., M.Sc. selaku koordinator Tugas Akhir, dan segenap dosen dan karyawan Informatika yang telah memberikan ilmu, waktu, dan pengalamannya.
5. Teman-teman *Sempol Bunda*, Ajeng, Salma, Napik, Bela, dan Yola, yang telah menemani dan mewarnai masa-masa perkuliahan penulis sejak jaman mahasiswa baru.
6. Seluruh teman-teman Laboratorium Arsitektur dan Jaringan Komputer (AJK), Mas Syukron, Mas Fatih, Nahda, Satria, Awan, Mas Penyok, Fuad, Didin, Hana, Raldo, Aguel, Khawari, Tamtam, Haura, Lia, Sulton, Mail, Yoga, dan Fawwaz, yang telah menemani, mengganggu, dan membantu penulis selama mengerjakan Tugas Akhir di lab.
7. Teman-teman *Penguasa Kosan*, Ajeng, Salma, Napik, Prames, Kikik, Balqis, Tije, Nilam, dan Rini, yang pernah mengajarkan cara bersenang-senang.
8. Penjaga kos terbaik, Mak Ju, atas segala bantuannya selama ini dan teman-teman kosan 36, Jakiya, Mutek, Marisa, Mbak Tatak, Alya, Firda, dan Anca.
9. Teman-teman *Data Engineers*, Hana dan Rio, sebagai teman seperjuangan dan seperbimbingan.
10. Seluruh teman-teman TC 2015 yang tidak bisa penulis sebutkan satu persatu namanya.

Penulis mohon maaf apabila masih ada kekurangan pada Tugas Akhir ini. Penulis juga mengharapkan kritik dan saran yang membangun untuk pembelajaran dan perbaikan di kemudian

hari. Semoga melalui Tugas Akhir ini Penulis dapat memberikan kontribusi dan manfaat yang sebaik-baiknya.

Surabaya, Mei 2019

Hafara Firdausi

Halaman ini sengaja dikosongkan

DAFTAR ISI

SAMPUL	i
LEMBAR PENGESAHAN	viii
ABSTRAK	ix
ABSTRACT	xi
KATA PENGANTAR	xiii
DAFTAR ISI	xvii
DAFTAR TABEL	xxi
DAFTAR GAMBAR	xxiii
DAFTAR KODE SUMBER	xxv
BAB I PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Rumusan Masalah	3
1.3 Batasan Masalah	3
1.4 Tujuan	4
1.5 Manfaat	4
1.6 Metodologi	4
1.7 Sistematika Penulisan	6
BAB II TINJAUAN PUSTAKA	9
2.1 Daftar Notasi	9
2.2 Data	10
2.2.1 Data Multidimensi	10
2.2.2 Data Serial Waktu	11
2.2.3 Data Multidimensi dengan Serial Waktu	12
2.3 <i>Skyline</i>	13
2.4 Dominansi Dinamis	15
2.5 <i>Dynamic Skyline</i>	17
2.6 <i>Reverse Skyline</i>	18
2.7 Kueri <i>k</i> -Most Promising Products (<i>k</i> -MPP)	20
2.7.1 <i>Uniform Product Adoption</i> (UPA)	20

2.7.2	Strategi Pemilihan Produk	22
2.8	Python	22
2.9	Flask	23
BAB III ANALISIS DAN PERANCANGAN SISTEM	25	
3.1	Daftar Notasi	25
3.2	Analisis Sistem	26
3.2.1	Analisis Permasalahan	26
3.2.2	Deskripsi Umum Sistem	27
3.2.3	Fungsi Sistem	27
3.2.4	Analisis Kebutuhan Fungsional	28
3.3	Perancangan Sistem	29
3.3.1	Struktur Data	29
3.3.2	Algoritme Utama	32
3.3.3	Algoritme <i>Brute Force</i>	41
3.3.4	Arsitektur Aplikasi	41
BAB IV IMPLEMENTASI	43	
4.1	Lingkungan Implementasi	43
4.2	Rancangan Data	43
4.2.1	Data Masukan	44
4.2.2	Data Keluaran	44
4.3	Implementasi Algoritma	44
4.3.1	<i>Header</i> yang Diperlukan	44
4.3.2	Variabel Global	45
4.3.3	Implementasi Fungsi Main	45
4.3.4	Implementasi Struct Node	47
4.3.5	Implementasi Fungsi Newnode	47
4.3.6	Implementasi Fungsi Build	48
4.3.7	Implementasi Fungsi Getsize	48
4.3.8	Implementasi Fungsi Split	49
4.3.9	Implementasi Fungsi Random	50
4.3.10	Implementasi Fungsi Concate	51
4.3.11	Implementasi Fungsi Insert	52
4.3.12	Implementasi Fungsi Mutable Begin	52

4.3.13 Implementasi Fungsi Mutable End	53
4.3.14 Implementasi Fungsi Print	55
BAB V UJI COBA DAN EVALUASI	57
5.1 Lingkungan Uji Coba	57
5.2 Uji Coba Kebenaran	57
5.3 Uji Coba Kinerja	64
5.3.1 Operasi 1 Menggabungkan <i>Rope</i> pada Posisi Awal	64
5.3.2 Operasi 2 Menggabungkan <i>Rope</i> pada Posisi Akhir	66
5.3.3 Operasi 3 Mencetak Karakter pada Indeks ke-Y	67
5.4 Analisis Hasil Uji Coba	69
BAB VI KESIMPULAN	71
6.1 Kesimpulan	71
6.2 Saran	72
DAFTAR PUSTAKA	73
BIODATA PENULIS	75

Halaman ini sengaja dikosongkan

DAFTAR TABEL

Tabel 2.1	Daftar Notasi (1)	9
Tabel 2.2	Contoh Data <i>Time Series</i>	12
Tabel 2.3	Contoh Data Multidimensi dengan Serial Waktu (1)	12
Tabel 2.4	Contoh Data Multidimensi dengan Serial Waktu (2)	13
Tabel 2.5	(a) Data Produk <i>P</i> dan (b) Data Preferensi Pelanggan <i>C</i>	16
Tabel 3.1	Daftar Notasi (2)	25
Tabel 3.2	Kebutuhan Fungsional	28
Tabel 3.3	Deskripsi <i>Key</i> dan <i>Value</i>	31
Tabel 3.4	Contoh <i>Dataset</i> (a) Produk <i>P</i> dan (b) Preferensi Pelanggan <i>C</i>	33
Tabel 3.5	Event Queue	34
Tabel 3.6	Hasil Perhitungan <i>Dynamic Skyline</i> dari <i>Dataset 3.4</i>	36
Tabel 3.7	Hasil Perhitungan Probabilitas dari Tabel 3.6	37
Tabel 3.8	Hasil Perhitungan Kontribusi Pasar dari Tabel 3.7	39
Tabel 5.1	Kecepatan Maksimal, Minimal dan Rata-Rata dari Hasil Uji Coba Sebanyak 15 Kali pada Situs Pengujian SPOJ	64

Halaman ini sengaja dikosongkan

DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1	Titik Skyline dari Data Produk pada Tabel 2.5	14
Gambar 2.2	(a) Komputasi <i>Dynamic Skyline</i> dari Pelanggan c_4 dan (b) <i>Dynamic Skyline</i> dari Pelanggan c_{10}	18
Gambar 2.3	Komputasi <i>Reverse Skyline</i> dari Produk p_8	19
Gambar 3.1	Struktur Data <i>Dictionary</i> Produk	30
Gambar 3.2	Struktur Data <i>Dictionary</i> Pelanggan	31
Gambar 4.1	Ilustrasi Penyimpanan Hasil Operasi <i>Split Rope</i> pada Struktur Data Pair	49
Gambar 4.2	Ilustrasi Operasi <i>Concat</i> . Setiap <i>Node</i> Berisi Sebuah Karakter dan Nilai Berat Masing-Masing <i>Node</i>	51
Gambar 4.3	Ilustrasi Operasi <i>Mutable Begin</i> . Setiap <i>Node</i> Berisi Sebuah Karakter dan Nilai Prioritas Masing-Masing <i>Node</i>	54
Gambar 4.4	Ilustrasi Operasi <i>Mutable End</i> . Setiap <i>Node</i> Berisi Sebuah Karakter dan Nilai Prioritas Masing-Masing <i>Node</i>	56
Gambar 5.1	Contoh kasus uji permasalahan Alphabetic Rope	58
Gambar 5.2	Pembentukan <i>Root Rope</i>	58
Gambar 5.3	Pembentukan <i>Rope</i> pada Tingkat ke-2	59
Gambar 5.4	Pembentukan <i>Rope</i> pada Tingkat ke-3	59
Gambar 5.5	Struktur <i>Rope</i> yang Terbentuk	60
Gambar 5.6	Konfigurasi <i>Rope</i> Setelah Operasi 2 0 5	61
Gambar 5.7	Hasil Luaran Program pada Contoh Kasus Uji Alphabetic Rope	62
Gambar 5.8	Hasil Uji Coba pada Situs Penilaian SPOJ	63
Gambar 5.9	Hasil Uji Coba pada Situs Penilaian SPOJ	63

Gambar 5.10 Hasil Uji Coba pada Operasi 1 dengan Jumlah <i>Query</i> Tetap dan Panjang <i>String</i> Bertambah	65
Gambar 5.11 Hasil Uji Coba pada Operasi 1 dengan Jumlah <i>String</i> Tetap dan Jumlah <i>Query</i> Bertambah	65
Gambar 5.12 Hasil Uji Coba pada Operasi 2 dengan Jumlah <i>Query</i> Tetap dan Jumlah <i>String</i> Bertambah	66
Gambar 5.13 Hasil Uji Coba pada Operasi 2 dengan Panjang <i>String</i> Tetap dan Jumlah <i>Query</i> Bertambah	67
Gambar 5.14 Hasil Uji Coba pada Operasi 3 dengan Jumlah <i>Query</i> Tetap dan Panjang <i>String</i> Bertambah	68
Gambar 5.15 Hasil Uji Coba pada Operasi 3 dengan Jumlah <i>String</i> Tetap dan Jumlah <i>Query</i> Bertambah	68

DAFTAR KODE SUMBER

Kode Sumber 4.1	<i>Header</i> yang diperlukan	45
Kode Sumber 4.2	Variabel Global	45
Kode Sumber 4.3	Fungsi Main	46
Kode Sumber 4.4	Fungsi Struct Node	47
Kode Sumber 4.5	Fungsi Newnode	47
Kode Sumber 4.6	Fungsi Build	48
Kode Sumber 4.7	Fungsi Getsize	48
Kode Sumber 4.8	Fungsi Split(1)	49
Kode Sumber 4.9	Fungsi Split(2)	50
Kode Sumber 4.10	Fungsi Random	50
Kode Sumber 4.11	Fungsi Concate(1)	51
Kode Sumber 4.12	Fungsi Concate(2)	52
Kode Sumber 4.13	Fungsi Insert	52
Kode Sumber 4.14	Fungsi Mutable Begin	53
Kode Sumber 4.15	Fungsi Mutable End	55
Kode Sumber 4.16	Fungsi Print	55

Halaman ini sengaja dikosongkan

BAB I

PENDAHULUAN

Pada bab ini akan dijelaskan latar belakang, rumusan masalah, batasan masalah, tujuan, manfaat, metodologi dan sistematika penulisan Tugas Akhir.

1.1 Latar Belakang

Kemajuan ilmu pengetahuan dan teknologi telah membawa dampak yang cukup besar di bidang bisnis, termasuk mempengaruhi cara produsen dalam melakukan bisnis secara lebih efisien. Produsen dapat mengumpulkan data preferensi pelanggan terhadap produk dan fitur produk dari data penjualan mereka. Selain itu, maraknya penggunaan situs web untuk menjual produk secara *online* juga memungkinkan produsen mendapatkan data preferensi pelanggan terhadap fitur produk lain.

Data preferensi pelanggan yang terkumpul dapat dimanfaatkan untuk mendapatkan informasi-informasi penting yang menguntungkan, misalnya untuk mencari produk apa saja yang paling banyak diminati oleh pelanggan sehingga produsen dapat menentukan produk mana yang harus dipilih untuk strategi *targeted marketing* supaya lebih tepat sasaran dan bertahan lama di pasar global.

Saat ini, sudah ada komputasi yang dapat menyelesaikan masalah pemilihan produk dengan memanfaatkan data preferensi pelanggan. *k-Most Promising Products (k-MPP)* [1] adalah sebuah strategi pemilihan produk dengan melakukan pencarian k produk yang paling banyak diminati oleh pelanggan.

Komputasi *k-MPP* menggunakan dua tipe kueri *skyline*, yaitu *dynamic skyline* [2] dan *reverse skyline* [3]. Kueri *dynamic skyline* digunakan untuk mengambil data produk terbaik berdasarkan sudut pandang pelanggan, sedangkan kueri *reverse skyline* digunakan untuk mengambil data pelanggan potensial berdasarkan sudut pandang produsen.

Kemudian muncul sebuah pertanyaan, “*Apakah produk yang paling banyak diminati pelanggan akan selalu sama dari waktu ke waktu?*”. Tentu saja para produsen lain tidak akan berdiam diri. Produk-produk baru akan terus bermunculan seiring dengan berjalannya waktu, sehingga produk yang paling diminati pelanggan pun ikut berubah karena adanya produk-produk baru yang dapat mengungguli produk sebelumnya.

Sebagai contoh, *smartphone A* adalah produk yang paling banyak diminati oleh pelanggan pada bulan Januari hingga Juni 2018, namun pada bulan Juli posisinya tergeser oleh *smartphone B* yang fitur-fiturnya lebih disukai oleh pelanggan. Dari ilustrasi tersebut, dapat diketahui bahwa interval waktu juga merupakan faktor penting yang harus dipertimbangkan dalam proses pencarian *k* produk yang paling banyak diminati oleh pelanggan karena sangat berpengaruh terhadap hasil pencarian.

Pertanyaan baru yang mungkin akan diajukan oleh produsen atau analis pemasaran adalah “*k produk apa saja yang paling banyak diminati oleh pelanggan pada bulan Januari hingga Desember 2018?*”. Dalam hal ini, bulan Januari hingga Desember 2018 disebut dengan interval waktu kueri dan data produk yang berbasis interval waktu disebut dengan data *time series* atau serial waktu [4].

Untuk menjawab pertanyaan tersebut, dibutuhkan pendekatan lain untuk menyelesaikan kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data

multidimensi dengan serial waktu. Algoritme yang dibangun juga mengimplementasikan teknik komputasi paralel supaya pemrosesan data menjadi lebih cepat [1].

1.2 Rumusan Masalah

Rumusan masalah yang diangkat dalam Tugas Akhir ini adalah sebagai berikut:

1. Bagaimana desain dan implementasi struktur data dan algoritme untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu?
2. Bagaimana kinerja dari struktur data dan algoritme yang dibangun untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu?
3. Bagaimana strategi yang optimal untuk meningkatkan efisiensi komputasi *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu?

1.3 Batasan Masalah

Permasalahan yang dibahas pada Tugas Akhir ini memiliki beberapa batasan sebagai berikut:

1. Struktur data dan algoritme dalam komputasi *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) hanya dapat menyimpan dan memproses nilai numerik.
2. Implementasi struktur data dan algoritme menggunakan bahasa pemrograman Python.
3. *Dataset* yang digunakan adalah data asli dan sintetis.

1.4 Tujuan

Tujuan dari Tugas Akhir ini adalah sebagai berikut:

1. Merancang dan mengimplementasikan struktur data dan algoritme untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu.
2. Mengevaluasi kinerja dari struktur data dan algoritme yang dibangun untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu.
3. Mengimplementasikan strategi yang optimal untuk meningkatkan efisiensi komputasi *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu.

1.5 Manfaat

Manfaat yang diharapkan dari penulisan Tugas Akhir ini adalah untuk mengetahui struktur data dan algoritme yang tepat untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktusecara optimal dan efisien.

Selain itu, Tugas Akhir ini juga diharapkan dapat memberikan kontribusi pada perkembangan ilmu pengetahuan dan teknologi informasi karena algoritme ini dapat digunakan dalam berbagai hal, khususnya bagi produsen untuk membuat bisnisnya menjadi lebih baik dan tepat sasaran.

1.6 Metodologi

Metodologi yang digunakan dalam penggerjaan Tugas Akhir ini adalah sebagai berikut:

1. Penyusunan proposal Tugas Akhir

Tahap awal untuk memulai penggerjaan Tugas Akhir adalah penyusunan proposal Tugas Akhir yang berisi gagasan untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu. Proposal ini berisi tentang deskripsi pendahuluan dari Tugas Akhir yang akan dibuat, terdiri atas hal yang menjadi latar belakang diajukannya usulan Tugas Akhir, rumusan masalah yang diangkat, batasan masalah, tujuan, dan manfaat dari pembuatan Tugas Akhir. Selain itu, dijabarkan pula tinjauan pustaka yang digunakan sebagai referensi pendukung pembuatan Tugas Akhir.

2. Studi literatur

Pada tahap ini dilakukan pencarian informasi dan literatur mengenai metode yang dapat digunakan dalam merancang dan mengimplementasikan struktur data dan algoritme untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu. Informasi-informasi tersebut bisa didapatkan dari buku, jurnal, maupun internet.

3. Analisis dan perancangan perangkat lunak

Pada tahap ini dilakukan analisis dan perancangan struktur data dan algoritme yang digunakan untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktuberdasarkan literatur yang telah dipelajari.

4. Implementasi perangkat lunak

Pada tahap ini dilakukan implementasi atau realiasi dari hasil analisis dan perancangan struktur data dan algoritme yang telah dibuat ke dalam bentuk program.

5. Uji coba dan evaluasi

Pada tahap ini dilakukan uji coba dari struktur data dan algoritme yang telah diimplementasikan. Pengujian akan

dilakukan dengan dua cara, yaitu:

(a) Pengujian waktu eksekusi (*runtime*)

Pengujian yang berfokus pada waktu eksekusi dari struktur data dan algoritme yang dibangun untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu.

(b) Pengujian penggunaan memori (*memory usage*)

Pengujian yang berfokus pada konsumsi memori dari struktur data dan algoritme yang dibangun untuk menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu.

Setelah dilakukan uji coba, maka dilakukan evaluasi terhadap kinerja struktur data dan algoritme yang telah diimplementasikan, dengan harapan dapat diperbaiki ke depannya.

6. Penyusunan buku Tugas Akhir

Pada tahap ini dilakukan penyusunan buku Tugas Akhir yang berisi dokumentasi pengerjaan dan laporan hasil pengerjaan Tugas Akhir.

1.7 Sistematika Penulisan

Berikut adalah sistematika penulisan buku Tugas Akhir:

1. BAB I: PENDAHULUAN

Bab ini berisi latar belakang, rumusan masalah, batasan masalah, tujuan, manfaat, metodologi dan sistematika penulisan Tugas Akhir.

2. BAB II: TINJAUAN PUSTAKA

Bab ini berisi dasar teori mengenai permasalahan dan algoritme penyelesaian yang digunakan dalam Tugas Akhir

3. BAB III: ANALISIS DAN PERANCANGAN SISTEM

Bab ini berisi analisis dan perancangan struktur data dan algoritme yang digunakan dalam penyelesaian permasalahan.

4. BAB IV: IMPLEMENTASI

Bab ini berisi implementasi berdasarkan analisis dan perancangan struktur data dan algortime yang telah dilakukan pada tahap analisis dan perancangan sistem.

5. BAB V: UJI COBA DAN EVALUASI

Bab ini berisi uji coba dan evaluasi dari hasil implementasi yang telah dilakukan pada tahap implementasi.

6. BAB VI: PENUTUP

Bab ini berisi kesimpulan dan saran yang didapat dari hasil uji coba dan evaluasi yang telah dilakukan.

Halaman ini sengaja dikosongkan

BAB II

TINJAUAN PUSTAKA

Bab ini menjelaskan dasar teori yang digunakan dalam analisis, perancangan, dan implementasi struktur data dan algoritme untuk menjawab permasalahan *k-Most Promising Products* (*k*-MPP) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu yang diangkat dalam Tugas Akhir ini.

2.1 Daftar Notasi

Tabel 2.1 menunjukkan daftar notasi yang digunakan untuk memudahkan beberapa penjelasan pada bab ini berikut dengan deskripsinya.

Tabel 2.1 Daftar Notasi (1)

Notasi	Deskripsi
P	<i>Dataset</i> produk
C	<i>Dataset</i> pelanggan (preferensi pelanggan)
D	$P \cup C$
ob	Sebuah objek data pada D
$ob_1 \prec ob_2$	Objek data ob_1 mendominasi ob_2
$ob_1 \prec_{ob_3} ob_2$	Objek data ob_1 mendominasi ob_2 berdasarkan ob_3
p	Sebuah produk dalam P , $p \in P$
c	Seorang pelanggan dalam C , $c \in C$
d	Jumlah dimensi pada D

Notasi	Deskripsi
i	Dimensi ke-1, ..., d
j	Timestamp ke-1, 2, ..., dst
O	<i>Orthant</i> atau daerah pada komputasi <i>reverse skyline</i>
m	<i>Midpoint</i> antar produk pada komputasi <i>reverse skyline</i>
$DSL(c)$	Hasil <i>dynamic skyline</i> dari pelanggan c
$RSL(p)$	Hasil <i>reverse skyline</i> dari produk p
$Pr(c, p P)$	Probabilitas produk p dibeli oleh pelanggan c
$E(C, p P)$	Kontribusi pasar p
$E(C, P' P)$	Kontribusi pasar subset P' dari P
$k - MPP$	k - <i>Most Promising Products</i>

2.2 Data

Data merupakan elemen yang esensial dalam sebuah sistem informasi. Data adalah informasi faktual (seperti pengukuran atau statistik) yang digunakan sebagai dasar untuk analisis, diskusi, maupun perhitungan [10].

Meski begitu, data mentah tidaklah berarti dan harus diproses terlebih dahulu supaya menghasilkan informasi yang bermanfaat. Sehingga, dibutuhkanlah sebuah algoritme pemrosesan data yang menerima data sebagai *input*, kemudian memprosesnya menjadi informasi tertentu sesuai dengan kebutuhan pengguna dan mengeluarkannya sebagai *output*.

2.2.1 Data Multidimensi

Model data multidimensi adalah sebuah cara pandang yang melihat data dari berbagai sudut pandang atau dimensi. Model

data ini memiliki struktur yang disesuaikan untuk mengoptimalkan analisis berdasarkan data dari *relational database* dan diolah sehingga informasi dapat dikategorikan. Model data multidimensi merupakan variasi dari model relasional yang menggunakan struktur multidimensi untuk menyusun data dan menjelaskan relasi antar data.

Struktur multidimensi merepresentasikan dimensi-dimensi data dalam bentuk kubus. Jika sebuah data multidimensi memiliki lebih dari tiga dimensi, maka disebut dengan *hypercube* [5]. Dalam implementasinya, data multidimensi disajikan dalam bentuk *array* multidimensi yang masing-masing nilai dalam selnya dapat diakses menggunakan sebuah indeks.

Data multidimensi banyak digunakan untuk analisis. Selama beberapa tahun terakhir, konsep data multidimensi telah menjadi hal yang fundamental dalam sistem pengambil keputusan, seperti sistem *data warehouse* [5].

2.2.2 Data Serial Waktu

Data *time series* atau serial waktu adalah nilai-nilai suatu variabel yang berurutan menurut waktu. Data *time series* memiliki nilai dan *timestamp*, sehingga data diurutkan berdasarkan waktu atau *timestamp*-nya.

Pada Tabel 2.2, diberikan contoh sebuah data *time series* S . Supaya sederhana, kita asumsikan bahwa *timestamp* adalah bilangan bulat positif. Nilai $s_1 \in S$ pada *timestamp* j dinotasikan sebagai $s_1[j]$, sehingga *time series* s_1 jika ditulis secara berurutan menjadi $s_1[1], s_1[2], \dots$, dan seterusnya [4].

Tabel 2.2 Contoh Data *Time Series*

id	timestamp				
	1	2	3	4	5
s_1	8	2	5	10	12
s_2	14	4	10	7	8
s_3	15	6	11	7	3
s_4	3	8	12	9	13
s_5	15	9	10	2	7

2.2.3 Data Multidimensi dengan Serial Waktu

Untuk menjawab permasalahan yang diangkat pada Tugas Akhir ini, data yang digunakan merupakan penggabungan dari kedua jenis data di atas, yaitu data multidimensi dengan serial waktu.

Data multidimensi dengan serial waktu adalah data *multi-attribute* yang memiliki *timestamp* dan berurutan menurut waktu. Pada Tabel 2.3, diberikan contoh sebuah data produk yang memiliki nilai atribut dan *timestamp*.

Tabel 2.3 Contoh Data Multidimensi dengan Serial Waktu (1)

id	timestamp									
	1		2		3		4		5	
	d_1	d_2	d_1	d_2	d_1	d_2	d_1	d_2	d_1	d_2
p_1	2	8	2	8	2	8	2	8	2	8
p_2	-	-	-	-	-	-	4	10	4	10
p_3	6	11	6	11	6	11	-	-	-	-
p_4	-	-	-	-	-	-	-	-	8	12
p_5	9	10	9	10	9	10	9	10	-	-

Contoh data pada Tabel 2.3 sekilas hampir sama dengan data pada Tabel 2.2, namun memiliki atribut atau dimensi lebih dari satu. Jika asumsinya nilai pada atribut data selalu tetap, maka data pada Tabel 2.3 dapat ditulis menjadi Tabel 2.4. Timestamp yang banyak dan berurutan dapat ditulis menjadi interval waktu (*timestamp in - timestamp out*), dinotasikan dengan $[i : j]$. Interval waktu menggambarkan bahwa sebuah data memiliki waktu hidup tertentu.

Tabel 2.4 Contoh Data Multidimensi dengan Serial Waktu (2)

id	ts_in	ts_out	dim1	dim2
p_1	1	8	2	8
p_2	4	14	4	10
p_3	1	3	6	11
p_4	5	15	8	12
p_5	1	4	9	10

Data yang digunakan pada Tugas Akhir ini adalah dataset produk P dan pelanggan C . Ilustrasinya, setiap produk $p \in P$ memiliki waktu kapan ia pertama kali diproduksi dan kapan ia tidak diproduksi lagi, sedangkan setiap pelanggan $c \in C$ memiliki waktu kapan ia lahir dan kapan ia meninggal dunia.

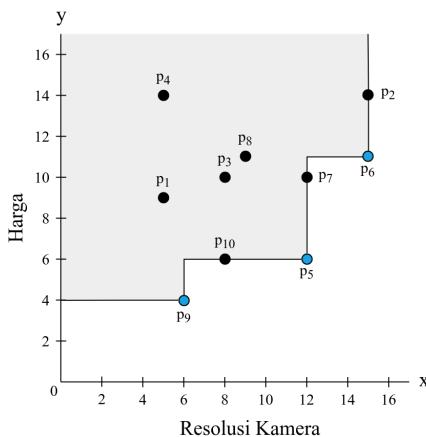
2.3 *Skyline*

Komputasi *skyline* telah menarik perhatian yang cukup besar dari peneliti sejak diperkenalkan pada komunitas basis data [6], terutama mengenai metode progresif yang dapat mengembalikan hasil kueri dengan cepat tanpa perlu membaca keseluruhan data [2]. Tujuan dari komputasi *skyline* adalah mencari data yang “menarik” dari suatu himpunan data [6], yaitu data yang tidak didominasi oleh data lain atau data yang paling unggul.

Diberikan dataset produk P yang setiap datanya direpresentasikan sebagai titik d -dimensi. Sebuah titik p_1 dikatakan mendominasi titik lain p_2 , dinotasikan dengan $p_1 \prec p_2$, jika nilai p_1 tidak lebih besar dari p_2 pada semua dimensi dan ada nilai p_1 yang lebih kecil dari p_2 minimal pada satu dimensi. Secara matematika, relasi $p_1 \prec p_2$ dapat terbentuk jika dan hanya jika:

- (a) $p_1^i \leq p_2^i, \forall i \in [1, \dots, d]$
- (b) $p_1^i < p_2^i, \exists i \in [1, \dots, d]$

Misalnya, seseorang ingin mencari produk *smartphone* terbaik, yaitu *smartphone* yang memiliki harga termurah dan memiliki resolusi kamera terbesar. Pada Tabel 2.5, diberikan data produk P yang memiliki atribut resolusi kamera (dim_1) dan harga (dim_2). Setiap datanya direpresentasikan sebagai titik pada bidang dua dimensi, yakni sumbu x adalah resolusi kamera dan sumbu y adalah harga *smartphone*.



Gambar 2.1 Titik Skyline dari Data Produk pada Tabel 2.5

Berdasarkan Gambar 2.1, produk *smartphone* yang terbaik

adalah p_5 , p_6 , dan p_9 karena tidak ada titik yang lebih baik dari titik-titik tersebut pada semua dimensi, sedangkan produk p_{10} tidak dapat menjadi *skyline* karena didominasi oleh produk p_5 pada dimensi x . Begitu juga produk p_7 yang didominasi p_5 pada dimensi y dan produk p_2 yang didominasi p_6 pada dimensi y . Produk p_5 , p_6 , dan p_9 disebut dengan titik *skyline* atau *skyline point*.

Saat ini, komputasi *skyline* telah banyak digunakan sebagai operator pengambil keputusan multikriteria dan perencanaan bisnis [7]. Ada beberapa pengembangan dari komputasi *skyline*, seperti *dynamic skyline* dan *reverse skyline*.

2.4 Dominansi Dinamis

Berdasarkan definisi "Skyline" yang telah dijelaskan pada sub-bagian sebelumnya, jika diberikan *dataset* yang sama, maka hasil *skyline* dari *dataset* tersebut pasti akan selalu sama. Oleh karena itu, para ahli juga menyebut *original skyline* sebagai *static skyline* [7].

Ada suatu kasus ketika perhitungan *skyline* didasarkan pada titik kueri. Jika diberikan *dataset* yang sama, namun titik kuerinya berbeda, maka hasil *skyline*-nya pun berbeda tergantung pada titik kueri. *Skyline* ini disebut dengan *dynamic skyline* karena memiliki sifat dominansi dinamis.

Diberikan *dataset* produk P dan *dataset* pelanggan (preferensi pelanggan) C yang setiap datanya direpresentasikan sebagai objek data d -dimensi dan hanya dapat menyimpan nilai numerik pada setiap dimensinya. Data produk dan pelanggan pada dimensi ke- i dinotasikan sebagai p^i dan c^i , $i \leq d$. Untuk menggambarkan objek data secara umum digunakan notasi ob .

Suatu objek data ob_1 dikatakan mendominasi objek data ob_2 secara dinamis berdasarkan objek data ob_3 , dinotasikan dengan

$ob_1 \prec_{ob_3} ob_2$, jika nilai ob_1 dekat dengan ob_3 pada semua dimensi dan ada nilai ob_1 yang lebih dekat dengan ob_3 dibandingkan nilai ob_2 dengan ob_3 minimal pada satu dimensi. Secara matematika, relasi $ob_1 \prec_{ob_3} ob_2$ terbentuk jika dan hanya jika:

- $$(a) \quad |ob_3^i - ob_1^i| \leq |ob_3^i - ob_2^i|, \forall i \in [1, \dots, d] \quad (2.1)$$
- $$(b) \quad |ob_3^i - ob_1^i| < |ob_3^i - ob_2^i|, \exists i \in [1, \dots, d]$$

Pada Tabel 2.5, diberikan contoh *dataset* produk dan preferensi pelanggan. Berdasarkan preferensi pelanggan c_1 , produk p_1 dikatakan mendominasi produk p_2 , dinotasikan dengan $p_1 \prec_{c_1} p_2$, karena memenuhi kedua syarat dominansi dinamis yakni (a) $|c_1^1 - p_1^1| = |5 - 5| = 0 \leq |c_1^1 - p_2^1| = |5 - 15| = 10$ dan (b) $|c_1^2 - p_1^2| = |2 - 9| = 7 < |c_1^2 - p_2^2| = |2 - 14| = 12$.

Tabel 2.5 (a) Data Produk P dan (b) Data Preferensi Pelanggan C

(a)			(b)		
id	dim1	dim2	id	dim1	dim2
p_1	5	9	c_1	5	2
p_2	15	14	c_2	8	10
p_3	8	10	c_3	15	10
p_4	5	14	c_4	9	7
p_5	12	6	c_5	10	12
p_6	15	11	c_6	12	14
p_7	12	10	c_7	7	13
p_8	9	11	c_8	15	8
p_9	6	4	c_9	5	5
p_{10}	8	6	c_{10}	10	5

Sebaliknya, jika berdasarkan preferensi pelanggan c_6 , maka produk p_2 -lah yang mendominasi p_1 , dinotasikan dengan $p_2 \prec_{c_6} p_1$,

karena (a) $|c_6^1 - p_2^1| = |12 - 15| = 3 \leq |c_6^1 - p_1^1| = |12 - 5| = 7$ dan (b) $|c_6^2 - p_2^2| = |14 - 14| = 0 < |c_6^2 - p_1^2| = |14 - 9| = 5$. Dalam hal ini, preferensi pelanggan disebut dengan titik kueri karena dapat mempengaruhi sifat dominansi antar produk.

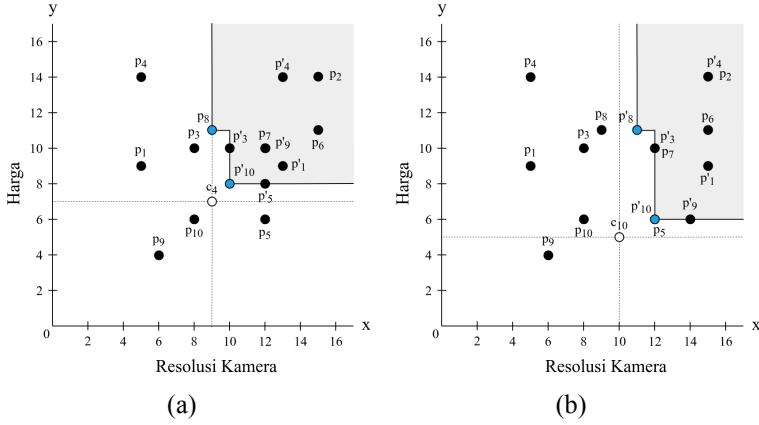
Mengambil contoh lain, produk p_1 tidak mendominasi p_2 berdasarkan pelanggan c_3 karena ada salah satu syarat dominansi dinamis yang tidak terpenuhi, (a) $|c_3^1 - p_1^1| = |15 - 5| = 10 \not\leq |c_3^1 - p_2^1| = |15 - 15| = 0$ dan (b) $|c_3^2 - p_1^2| = |10 - 9| = 1 < |c_3^2 - p_2^2| = |10 - 14| = 4$. Produk p_1 dan p_2 dikatakan saling mendominasi berdasarkan pelanggan c_2 .

2.5 Dynamic Skyline

Kueri *dynamic skyline* dalam komputasi k -MPP digunakan untuk mencari produk terbaik dari sudut pandang pelanggan [1], sehingga yang menjadi titik kueri adalah pelanggan. *Dynamic skyline* [2] dari seorang pelanggan $c_1 \in C$, dinotasikan dengan $DSL(c_1)$, berisi semua produk $p_1 \in P$ yang tidak didominasi oleh produk lain $p_2 \in P$ berdasarkan preferensi pelanggan c_1 , $p_2 \not\prec_{c_1} p_1$.

Dynamic skyline dapat dihitung menggunakan algoritme komputasi *skyline* tradisional [6], yaitu mentransformasikan semua titik $p \in P$ ke ruang data baru dengan menganggap titik kueri c sebagai titik asal dan jarak absolut titik p ke c digunakan sebagai fungsi pemetaan seperti yang ditunjukkan pada Gambar 2.2. Fungsi pemetaan f^i didefinisikan sebagai $f^i(p^i) = |c^i - p^i|$.

Menggunakan *dataset* pada Tabel 2.5, *dynamic skyline* dari pelanggan c_4 adalah $DSL(c_4) = \{p_8, p_{10}\}$, karena produk tersebut tidak didominasi oleh produk lain berdasarkan preferensi pelanggan c_4 . Berbeda halnya dengan c_{10} yang memiliki hasil *dynamic skyline* $DSL(c_{10}) = \{p_5, p_8, p_{10}\}$.



Gambar 2.2 (a) Komputasi *Dynamic Skyline* dari Pelanggan c_4 dan (b) *Dynamic Skyline* dari Pelanggan c_{10}

2.6 Reverse Skyline

Dalam komputasi k -MPP, kueri *reverse skyline* digunakan untuk mencari pelanggan potensial dari sudut pandang produsen [1], sehingga yang menjadi titik kueri adalah produk. *Reverse skyline* [3] dari sebuah produk $p_1 \in P$, dinotasikan dengan $RSL(p_1)$, berisi semua pelanggan $c \in C$ yang memiliki p_1 pada hasil *dynamic skyline*-nya.

Ada beberapa tahapan yang harus dilakukan dalam komputasi *reverse skyline* [1]. Pertama, menentukan *orthant* dari produk, dinotasikan dengan O . Setiap produk p memiliki 2^d *orthant* pada data d -dimensi. Kedua, menghitung *midpoint* atau titik tengah antara produk kueri dan produk lainnya, misalnya p_1 (sebagai titik kueri) dan p_2 , dihitung menggunakan rumus berikut:

$$m_2^i = \frac{(p_1^i + p_2^i)}{2} \quad (2.2)$$

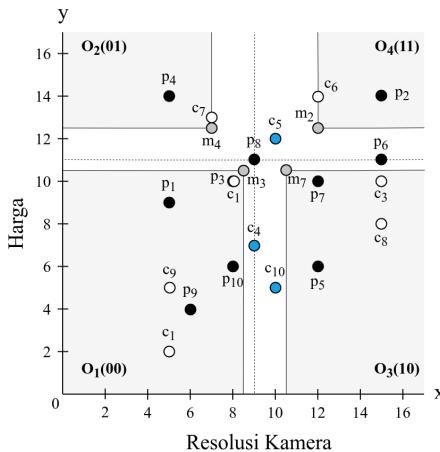
Kemudian menentukan *midpoint skyline* (juga dikenal sebagai

mid-skyline [8]) pada setiap *orthant*.

Langkah ketiga, mengecek apakah pelanggan $c \in C$ didominasi oleh *midpoint skyline* m berdasarkan produk p_1 atau tidak. Pelanggan c dikatakan didominasi oleh *midpoint skyline* m jika dan hanya jika:

- $$\begin{aligned} \text{(a)} \quad & |p_1^i - m^i| \leq |p_1^i - c^i|, \forall i \in [1, \dots, d] \\ \text{(b)} \quad & |p_1^i - m^i| < |p_1^i - c^i|, \exists i \in [1, \dots, d] \end{aligned} \quad (2.3)$$

Apabila c tidak didominasi oleh *midpoint skyline* m berdasarkan produk p_1 , maka c menjadi hasil dari *reverse skyline* p_1 , dinotasikan dengan $RSL(p_1)$. Untuk lebih jelasnya, komputasi *reverse skyline* ditunjukkan pada Gambar 2.3.



Gambar 2.3 Komputasi *Reverse Skyline* dari Produk p_8

Sebagai contoh, berdasarkan *dataset* yang diberikan pada Tabel 2.5, *reverse skyline* dari produk p_8 adalah pelanggan c_4 , c_5 , dan c_{10} , dinotasikan dengan $RSL(p_8) = \{c_4, c_5, c_{10}\}$ karena masing-masing pelanggan tersebut memiliki p_8 pada hasil *dynamic*

skyline-nya.

2.7 Kueri *k*-Most Promising Products (*k*-MPP)

Kueri *k*-Most Promising Products (*k*-MPP) adalah sebuah strategi pemilihan produk yang dikenalkan oleh Islam dan Liu dalam penelitiannya [1].

2.7.1 Uniform Product Adoption (UPA)

Uniform Product Adoption (UPA) mengasumsikan bahwa semua produk $p \in P$ yang muncul pada hasil *dynamic skyline* pelanggan $c \in C$ akan saling berkompetisi satu sama lain untuk menarik pelanggan c , sehingga produk-produk tersebut memiliki probabilitas yang sama untuk dibeli oleh pelanggan c .

Probabilitas produk p dibeli oleh pelanggan c , dinotasikan dengan $Pr(c, p|P)$ dapat dijelaskan oleh persamaan berikut:

$$Pr(c, p|P) = \begin{cases} \frac{1}{|DSL(c)|} & \text{if } p \in DSL(c) \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} \quad (2.4)$$

Berdasarkan Persamaan 2.4, dapat dipastikan bahwa setiap produk yang muncul dalam $DSL(c)$ memiliki kesempatan yang sama untuk dipilih oleh pelanggan c . Sebaliknya, produk yang tidak muncul dalam $DSL(c)$ tidak memiliki kesempatan sama sekali untuk dipilih oleh c .

Sebagai contoh menggunakan *dataset* pada Tabel 2.5, probabilitas produk p_8 dibeli oleh pelanggan c_4 adalah $Pr(c_4, p_8|P) = \frac{1}{|DSL(c_4)|} = \frac{1}{2}$, sedangkan probabilitas produk p_8 dibeli oleh pelanggan c_{10} adalah $\frac{1}{|DSL(c_{10})|} = \frac{1}{3}$.

2.7.1.1 Market Contribution

Market contribution atau kontribusi pasar sebuah produk $p \in P$ diukur dari total jumlah pelanggan yang mungkin lebih memilih membeli produk p dibandingkan produk lain p' .

Asumsinya jika seorang pelanggan memiliki dua produk atau lebih dalam hasil *dynamic skyline*-nya, maka ia akan memberikan bobot yang sama pada produk-produk tersebut sebagaimana yang sudah dijelaskan pada Persamaan 2.4. Sehingga, kontribusi pasar sebuah produk dihitung dari hasil akumulasi bobot yang didapatkan dari semua pelanggan $c \in C$.

Kontribusi pasar produk p , dinotasikan dengan $E(C, p|P)$, diperoleh dengan mengakumulasikan probabilitas produk dari setiap pelanggan $c \in C$, sebagai berikut:

$$E(C, p|P) = \sum_{\forall c \in C} Pr(c, p|P) \quad (2.5)$$

Karena probabilitas produk p dipilih oleh pelanggan yang tidak memiliki p pada hasil *dynamic skyline*-nya adalah nol (pada Persamaan 2.4), maka kita hanya perlu mengakumulasikan probabilitas produk dari setiap pelanggan c pada hasil $RSL(p)$. Sehingga, Persamaan 2.5 dapat disederhanakan menjadi:

$$E(C, p|P) = \sum_{\forall c \in RSL(p)} Pr(c, p|P) \quad (2.6)$$

Sebagai contoh menggunakan *dataset* pada Tabel 2.5, kontribusi pasar dari produk p_8 adalah $E(C, p_8|P) = Pr(c_4, p_8|P) + Pr(c_5, p_8|P) + Pr(c_{10}, p_8|P) = \frac{1}{2} + 1 + \frac{1}{3} = \frac{11}{6}$ atau 1.833.

Perhitungan kontribusi pasar juga dapat dilakukan pada sekumpulan produk atau *subset* produk P' , dinotasikan dengan

$E(C, P'|P)$, yang dijelaskan pada Persamaan 2.7.

$$E(C, P'|P) = \sum_{\forall p \in P'} E(C, p|P) \quad (2.7)$$

2.7.2 Strategi Pemilihan Produk

Diberikan *dataset* produk P , *dataset* preferensi pelanggan C , dan bilangan bulat positif k yang lebih kecil dari $|P|$. Kueri *k-Most Promising Products* (k -MPP), dinotasikan dengan $k - MPP(P, C, k)$, akan memilih *subset* k produk P' dari P yang memiliki kontribusi pasar lebih besar dibandingkan dengan *subset* k produk P'' dari P yang lain [1], sebagaimana yang dijelaskan pada Persamaan 2.7.

Jika merangkum semua penjelasan di atas, langkah-langkah yang harus dilakukan untuk memproses kueri k -MPP adalah: (1) menghitung *reverse skyline* dari setiap produk $p \in P$, (2) menghitung *dynamic Skyline* dari setiap pelanggan $c \in RSL(p)$, dan (3) memilih k produk dari P yang memiliki kontribusi pasar terbesar.

2.8 Python

Python adalah bahasa pemrograman tingkat tinggi, *interpreted*, dan berorientasi objek yang didukung oleh struktur data *built-in* tingkat tinggi dan semantik yang dinamis [9]. Python dikembangkan oleh Guido van Rossum pada akhir 1980-an dan dikelola oleh *Python Software Foundation*. Saat ini, Python sudah tersedia dalam dua versi, yakni 2.x dan 3.x.

Kelebihan bahasa pemrograman Python adalah pada keterbacaannya karena memiliki sintaksis yang sederhana, sehingga dapat mengurangi biaya pemeliharaan (*maintenance*). Python mendukung banyak modul dan *package*, serta memiliki

banyak *standard library* yang didistribusikan secara gratis. Selain itu, karena Python adalah bahasa *interpreted*, Python tidak memakan biaya untuk kompilasi sehingga proses pengubahan, pengujian, dan debug menjadi lebih cepat.

Melakukan debug pada program Python sangatlah mudah karena tidak akan mengakibatkan *segmentation fault*. Sebagai gantinya, ia akan menimbulkan *Exception* apabila menemukan suatu *error* atau kesalahan. Ketika program tidak menangkap *Exception*, maka Python akan menampilkan *stack trace* yang dapat digunakan untuk menganalisis dan memperbaiki kesalahan yang terjadi [9].

Pada Tugas Akhir ini, bahasa pemrograman Python digunakan untuk mengimplementasikan struktur data dan algoritme pada sistem perangkat lunak yang akan dibangun.

2.9 Flask

Flask adalah kerangka kerja web berbahasa Python yang sederhana, ringan, dan mudah dikembangkan, sehingga Flask kerap disebut dengan *microframework*. Flask dibangun dari dua pustaka utama, yaitu Jinja *template engine* dan Werkzeug WSGI *toolkit*, serta memiliki lisensi BSD. Saat ini, Flask dikembangkan dan dikelola oleh *Pallets team* dan kontributor komunitas.

Kerangka kerja Flask digunakan untuk mengimplementasikan aplikasi web dan layanan *web server* yang digunakan pada Tugas Akhir ini karena ringan dan lebih mudah digunakan dibandingkan dengan *framework* Python Django. Selain itu, Flask juga memiliki banyak dokumentasi dan tutorial yang dapat diikuti.

Halaman ini sengaja dikosongkan

BAB III

ANALISIS DAN PERANCANGAN SISTEM

Pada bab ini akan dijelaskan mengenai analisis dan perancangan sistem perangkat lunak yang akan dibangun, meliputi struktur data, algoritme, dan arsitektur aplikasi.

3.1 Daftar Notasi

Tabel 3.1 menunjukkan daftar notasi yang digunakan dalam bab ini beserta deskripsinya.

Tabel 3.1 Daftar Notasi (2)

Notasi	Deskripsi
P	<i>Dataset</i> produk
C	<i>Dataset</i> pelanggan (preferensi pelanggan)
D	$P \cup C$
ob	Sebuah objek data pada D
$ob_1 \prec ob_2$	Objek data ob_1 mendominasi ob_2
$ob_1 \prec_{ob_3} ob_2$	Objek data ob_1 mendominasi ob_2 berdasarkan ob_3
p	Sebuah produk dalam P , $p \in P$
c	Seorang pelanggan dalam C , $c \in C$
d	Jumlah dimensi pada D
i	Dimensi ke-1, ..., d
j	Timestamp ke-1, 2, ..., dst

Notasi	Deskripsi
O	<i>Orthant</i> atau daerah pada komputasi <i>reverse skyline</i>
m	<i>Midpoint</i> antar produk pada komputasi <i>reverse skyline</i>
$DSL(c)$	Hasil <i>dynamic skyline</i> dari pelanggan c
$RSL(p)$	Hasil <i>reverse skyline</i> dari produk p
$Pr(c, p P)$	Probabilitas produk p dibeli oleh pelanggan c
$E(C, p P)$	Kontribusi pasar p
$E(C, P' P)$	Kontribusi pasar subset P' dari P
$k - MPP$	k - <i>Most Promising Products</i>
$k - MPPTI$	k - <i>Most Promising Products in Time Intervals</i>

3.2 Analisis Sistem

Analisis sistem dijelaskan dalam empat bagian, yakni analisis permasalahan, deskripsi umum sistem, fungsi sistem, dan analisis kebutuhan fungsional.

3.2.1 Analisis Permasalahan

Permasalahan yang ingin diselesaikan pada Tugas Akhir ini adalah bagaimana menjawab kueri *k-Most Promising Products* berbasis interval waktu (*k-MPPTI*). Interval waktu, dinotasikan dengan $[t_i : t_e](t_i \leq t_e)$, digunakan untuk menentukan rentang waktu pencarian. Sehingga, kueri *k-MPP* yang sudah ada [1] dimodifikasi menjadi:

$$k - MPPTI(P, C, k, [t_i : t_e]) \quad (3.1)$$

Permasalahan ini tidak dapat langsung diselesaikan menggunakan metode dan algoritme yang sudah ada [1]. Sehingga,

diperlukan pendekatan lain yang akan dijelaskan pada bagian perancangan sistem.

3.2.2 Deskripsi Umum Sistem

Secara umum, sistem yang akan dibangun adalah sebuah sistem berbasis web yang dapat membantu pengguna untuk memilih k -produk yang paling menjanjikan. Dikatakan ”menjanjikan” jika produk tersebut memiliki kontribusi pasar yang besar.

Sistem ini memiliki dua proses utama, yaitu (1) *data precomputing* untuk menghitung kontribusi pasar masing-masing produk dan (2) proses utama (selanjutnya akan disebut dengan *query processing*) untuk memproses dan menampilkan hasil kueri pencarian yang dimasukkan oleh pengguna.

Sistem ini dibangun menggunakan arsitektur *client-server*. Aplikasi *client* didesain berbasis web dengan memanfaatkan Flask *microframework*, HTML, CSS, dan JavaScript. Selain itu, Flask juga digunakan sebagai *webserver*.

3.2.3 Fungsi Sistem

Sistem yang akan dibangun memiliki beberapa fungsi utama sebagai berikut:

1. Dapat menerima *input* data berupa file dari pengguna
2. Dapat menampilkan informasi dan pratinjau data yang di-*input*-kan oleh pengguna
3. Dapat menampilkan visualisasi data
4. Dapat melakukan proses *data pre-computing* menggunakan algoritme yang dipilih oleh pengguna
5. Dapat menerima *input* kueri pencarian
6. Dapat memproses kueri pencarian
7. Dapat menampilkan hasil kueri

8. Dapat menampilkan waktu eksekusi

3.2.4 Analisis Kebutuhan Fungsional

Sistem yang dibuat harus mampu memenuhi beberapa fungsi utama yang telah dijelaskan pada sub-bagian sebelumnya. Fungsi-fungsi ini merupakan hasil dari analisis kebutuhan fungsional dari pengguna yang dijelaskan pada Tabel 3.2.

Tabel 3.2 Kebutuhan Fungsional

Kode	Deskripsi Kebutuhan
F-001	Mengunggah data
F-002	Melihat informasi dan pratinjau data
F-003	Melihat visualisasi data
F-004	Memilih algoritme yang digunakan untuk <i>pre-processing</i>
F-005	Memasukkan kueri pencarian
F-006	Melihat hasil kueri
F-007	Melihat waktu eksekusi

Penjelasan rinci dari masing-masing kebutuhan fungsional pada tabel 3.2 dijelaskan sebagai berikut:

1. Mengunggah data

Pengguna dapat mengunggah data produk dan preferensi pelanggan dalam bentuk file berekstensi csv.

2. Melihat informasi dan pratinjau data

Pengguna dapat melihat informasi dan pratinjau dari data yang di-*input*-kan berupa tabel sebanyak 20 baris. Informasi yang ditampilkan antara lain jumlah baris, jumlah kolom, dan nama kolom.

3. Melihat visualisasi data

Pengguna juga dapat melihat visualisasi dari data yang di-input-kan berupa *timeline* sederhana.

4. Memilih algoritme yang digunakan untuk *pre-processing*

Pengguna dapat memilih algoritme yang akan digunakan untuk *data pre-processing*, yaitu algoritme *k-MPPTI* dan Brute Force.

5. Memasukkan kueri pencarian

Pengguna dapat memasukkan kueri pencarian berupa jumlah produk (*k*) dan interval waktu.

6. Melihat hasil kueri

Pengguna dapat melihat hasil kueri pencarian berupa *k*-produk dengan jumlah kontribusi pasar terbesar beserta skor kontribusi pasar-nya.

7. Melihat waktu eksekusi

Pengguna dapat melihat informasi terkait waktu eksekusi.

3.3 Perancangan Sistem

Perancangan sistem akan dibagi menjadi empat bagian, yakni struktur data, algoritme utama, algoritme pembanding menggunakan metode *brute force*, dan arsitektur aplikasi.

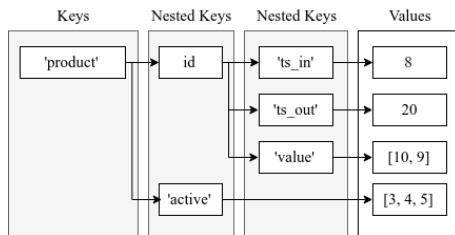
3.3.1 Struktur Data

Struktur data adalah suatu cara untuk menyimpan, menyusun, mengelompokkan, dan merepresentasikan suatu data. Ada tiga struktur data utama yang digunakan dalam komputasi *k-MPPTI*, yaitu untuk menyimpan data produk dan pelanggan, *Event Queue*, dan *Pandora Box*.

3.3.1.1 Data Produk dan Pelanggan

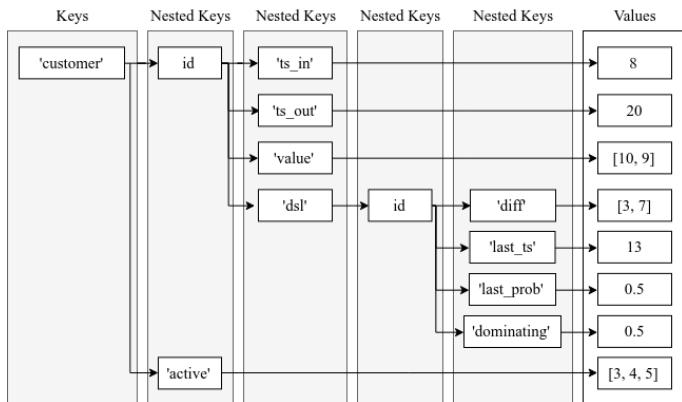
Data yang diolah dalam Tugas Akhir ini adalah data produk dan pelanggan yang disimpan dalam struktur data *nested dictionary*. Struktur data ini efisien untuk pencarian data karena menggunakan konsep *key-value pairs*, berbeda dengan struktur data *list* atau *array* yang menggunakan indeks untuk mengakses nilai suatu data.

Struktur data *dictionary* yang digunakan terdiri dari dua *key* utama, yaitu '*product*' yang menyimpan data produk dan '*customer*' yang menyimpan data preferensi pelanggan. Struktur *nested key* masing-masing data dijelaskan pada Gambar 3.1 dan 3.2.



Gambar 3.1 Struktur Data *Dictionary* Produk

Pada struktur data produk, nilai *id* digunakan sebagai *key*.

Gambar 3.2 Struktur Data *Dictionary* PelangganTabel 3.3 Deskripsi *Key* dan *Value*

Key	Value
<i>id</i>	ID unik data
<i>ts_in</i>	<i>Timestamp</i> masuk
<i>ts_out</i>	<i>Timestamp</i> keluar
<i>value</i>	Nilai data pada semua atribut/dimensi yang disimpan dalam bentuk <i>array</i>
<i>dsl</i>	Hasil <i>dynamic skyline</i> yang disimpan dalam bentuk <i>dictionary</i>
<i>diff</i>	Selisih antara nilai atribut

3.3.1.2 *Event Queue*

3.3.1.3 *Pandora Box*

Pandora Box adalah sebuah struktur data array dua dimensi, sumbu *x* adalah *timestamp* dan sumbu *y* adalah produk. Struktur data ini digunakan untuk menyimpan skor kontribusi pasar setiap

waktu. Menggunakan contoh *dataset* pada Tabel 3.4, *Pandora Box* yang dibutuhkan seperti di bawah ini.

3.3.2 Algoritme Utama

Sebagaimana yang telah dijelaskan sebelumnya bahwa algoritme utama terdiri dari dua tahap pemrosesan, yaitu *data precomputing* dan *query processing*. Secara garis besar, alur kerja sistem secara umum disajikan dalam bentuk diagram alur yang dapat dilihat pada Gambar ...

Tahap *data precomputing* bertujuan untuk menghitung kontribusi pasar masing-masing produk berdasarkan preferensi pelanggan. Diawali dengan pembentukan *Event Queue* untuk mencatat semua *event* yang terjadi selama pemrosesan data. Kemudian, memproses *event-event* tersebut menggunakan algoritme pemrosesan berdasarkan jenis *event*-nya. Terakhir adalah menghitung kontribusi pasar dan menyimpannya ke dalam struktur data *array* bernama *Pandora Box*.

Pandora Box kemudian digunakan sebagai *input* pada tahap *query processing*. Diawali dengan *input* kueri pencarian berupa jumlah produk (k) dan interval waktu pencarian. Kemudian, mencari produk sejumlah k yang memiliki total skor kontribusi pasar terbesar selama interval waktu pencarian. Terakhir adalah mengembalikan hasil kueri pencarian berupa k -produk yang paling menjanjikan kepada pengguna.

Untuk memudahkan interaksi antara pengguna dan sistem, dibuatlah aplikasi berbasis *web* yang memudahkan pengguna meng-*input*-kan data produk dan pelanggan, melihat pratinjau dan visualisasi data, meng-*input*-kan kueri pencarian, serta melihat hasil kueri pencarian.

3.3.2.1 Data Precomputing

Data precomputing adalah sebuah proses yang dapat menunjang performa algoritme *query processing* supaya dapat bekerja lebih efektif dan efisien. Tidak adanya proses *data precomputing* menyebabkan pengulangan komputasi data setiap kali seseorang memasukkan kueri pencarian, sehingga komputasi data cukup dilakukan satu kali di awal (*precomputing*). Berbeda halnya jika data yang digunakan adalah data *streaming* yang nilainya terus berubah dalam periode waktu tertentu.

Tabel 3.4 Contoh *Dataset*

(a) Produk P dan (b) Preferensi Pelanggan C

ID	Timestamp		Nilai	
	t_i	t_e	d_1	d_2
p_1	2	10	6	3
p_2	6	13	4	12
p_3	9	15	6	15
p_4	4	9	9	5
p_5	5	15	12	10

ID	Timestamp		Nilai	
	t_i	t_e	d_1	d_2
c_1	1	8	2	8
c_2	4	14	4	10
c_3	10	15	6	11
c_4	3	8	8	12
c_5	5	15	9	10

Untuk memudahkan penjelasan algoritme, pada Tabel 3.4, diberikan contoh *dataset* produk P dan preferensi pelanggan C yang setiap datanya direpresentasikan sebagai titik d -dimensi dengan serial waktu $[t_i : t_e]$. Data dimodelkan sebagai *timeline* yang diilustrasikan pada Gambar Setiap ada data $d \in D$ yang masuk atau keluar akan dicatat sebagai *event* $e \in E$ dan dimasukkan ke dalam struktur data *queue* bernama *Event Queue*. Contoh *Event Queue* yang terbentuk dari *dataset* pada Tabel 3.4 ditunjukkan pada Tabel 3.5.

Tabel 3.5 Event Queue

ID Event	Timestamp	ID Data	Aksi
e_1	1	c_1	Masuk
e_2	2	p_1	Masuk
e_3	3	c_4	Masuk
e_4	4	p_4	Masuk
e_5	4	c_2	Masuk
e_6	5	p_5	Masuk
e_7	5	c_5	Masuk
e_8	6	p_2	Masuk
e_9	8	c_1	Keluar
e_{10}	8	c_4	Keluar
e_{11}	9	p_3	Masuk
e_{12}	9	p_4	Keluar
e_{13}	10	c_3	Masuk
e_{14}	10	p_1	Keluar
e_{15}	13	p_2	Keluar
e_{16}	14	c_2	Keluar
e_{17}	15	p_3	Keluar
e_{18}	15	p_5	Keluar
e_{19}	15	c_3	Keluar
e_{20}	15	c_5	Keluar

Kemudian, *event-event* ini akan diproses secara berurutan menggunakan algoritme yang sesuai dengan jenis *event*-nya. Ada empat jenis proses yang dilakukan berdasarkan jenis *event*, yaitu: (1) produk masuk (*product insertion*), (2) produk keluar (*product deletion*), (3) pelanggan masuk (*customer insertion*), dan (4) pelanggan keluar (*customer deletion*).

Terlepas dari empat jenis pemrosesan *event*, sebenarnya

hanya ada dua jenis komputasi *skyline* yang digunakan dalam *data precomputing*, yaitu *dynamic skyline* dan *reverse skyline*. Dua komputasi tersebut digunakan sebagai metode perhitungan probabilitas dan kontribusi pasar.

3.3.2.1.1 Komputasi *Dynamic Skyline*

Sebagaimana yang telah dijelaskan pada Bab Tinjauan Pustaka, komputasi *dynamic skyline* digunakan untuk mencari produk terbaik dari sudut pandang pelanggan [1]. *Dynamic skyline* [2] dari seorang pelanggan $c_1 \in C$, dinotasikan dengan $DSL(c_1)$, berisi semua produk $p_1 \in P$ yang tidak didominasi oleh produk lain $p_2 \in P$ berdasarkan preferensi pelanggan c_1 , $p_2 \not\prec_{c_1} p_1$.

Proses komputasi *dynamic skyline* diawali dengan perhitungan selisih absolut dari nilai masing-masing dimensi antara pelanggan dan produk, dinotasikan dengan:

$$diff^i = |c_1^i - p^i| \quad (3.2)$$

Selanjutnya, mengecek dominansi dinamis antar produk dengan membandingkan selisih absolut-nya. Misalnya, ada dua produk yang akan dibandingkan, dinotasikan dengan p_s sebagai subjek yang dibandingkan dan p_o sebagai objek pembanding. Berdasarkan syarat dominansi dinamis (Persamaan 2.1), p_s dikatakan mendominasi p_o jika dan hanya jika:

- (a) $diff_s^i \leq diff_o^i, \forall i \in [1, \dots, d]$
 - (b) $diff_s^i < diff_o^i, \exists i \in [1, \dots, d]$
- (3.3)

Pengecekan dominansi dinamis ini dilakukan secara iteratif sampai dipastikan suatu p_1 tidak didominasi oleh p_2 lain sama sekali. Jika p_1 pernah didominasi, maka p_1 tidak dapat menjadi

hasil *dynamic skyline*.

Menggunakan contoh *dataset* pada Tabel 3.4, dengan mengabaikan *timestamp*-nya akan didapatkan perhitungan hasil *dynamic skyline* seperti pada Tabel 3.6.

Tabel 3.6 Hasil Perhitungan *Dynamic Skyline* dari *Dataset* 3.4

$DSL(c_1)$	$\{2, 4, 5\}$
$DSL(c_2)$	$\{2, 5\}$
$DSL(c_3)$	$\{2, 3\}$
$DSL(c_4)$	$\{2, 3, 4\}$
$DSL(c_5)$	$\{4, 5\}$

3.3.2.1.2 Komputasi *Reverse Skyline*

Komputasi *reverse skyline* digunakan untuk mencari pelanggan potensial dari sudut pandang produsen [1]. *Reverse skyline* [3] dari sebuah produk $p_1 \in P$, dinotasikan dengan $RSL(p_1)$, berisi semua pelanggan $c \in C$ yang memiliki p_1 pada hasil *dynamic skyline*-nya.

Sebagaimana yang telah dijelaskan pada Tinjauan Pustaka, komputasi *reverse skyline* diawali dengan menentukan *orthant* dari produk, dinotasikan dengan O . Dalam geometri, *orthant* adalah analog dalam ruang data d -dimensi atau biasa dikenal sebagai kuadran dalam bidang dua dimensi. Setiap produk p memiliki 2^d *orthant* pada data d -dimensi.

Orthant ditandai menggunakan bilangan biner. Sebagai contoh, terdapat empat *orthant* pada bidang dua dimensi, yaitu O_{00} , O_{01} , O_{10} , dan O_{11} , dan delapan *orthant* pada bidang tiga dimensi, yaitu O_{000} , O_{001} , O_{010} , O_{011} , O_{100} , O_{101} , O_{110} dan O_{111} . Penggunaan bilangan biner bertujuan untuk menandai batas wilayah sebuah *orthant*. Misalnya, *orthant* O_{010} dari produk p_1

memiliki wilayah dengan batas-batas sebagai berikut: sumbu x ($0 - pos_x(p_1)$), sumbu y ($pos_y(p_1) - max_y$), dan sumbu z ($0 - pos_z(p_1)$).

Langkah selanjutnya adalah menghitung *midpoint* atau titik tengah antara produk kueri dan produk lainnya, misalnya p_1 (sebagai titik kueri) dan $p_2 \in P$, menggunakan rumus berikut:

$$m_2^i = \frac{(p_1^i + p_2^i)}{2} \quad (3.4)$$

Kemudian, menentukan *midpoint skyline* atau *mid-skyline* [8] pada setiap *orthant*.

Langkah terakhir adalah mengecek setiap pelanggan $c \in C$ apakah didominasi oleh hasil *mid-skyline* pada masing-masing *orthant* atau tidak (Persamaan 2.3). Jika c didominasi, maka c tidak dapat menjadi hasil *reverse skyline*.

3.3.2.1.3 Perhitungan Probabilitas

Setelah mendapatkan hasil *dynamic skyline* pada Tabel 3.6, selanjutnya adalah menghitung probabilitas masing-masing produk p dipilih oleh pelanggan c , dinotasikan dengan $Pr(c, p|P)$, yang telah dijelaskan pada Persamaan 2.4. Sehingga, dari Tabel 3.6 akan didapatkan hasil perhitungan probabilitas sebagai berikut.

Tabel 3.7 Hasil Perhitungan Probabilitas dari Tabel 3.6

p_1	$Pr(c_1, p_1 P)$	0
	$Pr(c_2, p_1 P)$	0
	$Pr(c_3, p_1 P)$	0
	$Pr(c_4, p_1 P)$	0
	$Pr(c_5, p_1 P)$	0
	$Pr(c_1, p_2 P)$	$\frac{1}{3} = 0.33$

	$Pr(c_2, p_2 P)$	$\frac{1}{2} = 0.5$
	$Pr(c_3, p_2 P)$	$\frac{1}{2} = 0.5$
	$Pr(c_4, p_2 P)$	$\frac{1}{3} = 0.33$
	$Pr(c_5, p_2 P)$	0
p_3	$Pr(c_1, p_3 P)$	0
	$Pr(c_2, p_3 P)$	0
	$Pr(c_3, p_3 P)$	$\frac{1}{2} = 0.5$
	$Pr(c_4, p_3 P)$	$\frac{1}{3} = 0.33$
	$Pr(c_5, p_3 P)$	0
p_4	$Pr(c_1, p_4 P)$	$\frac{1}{3} = 0.33$
	$Pr(c_2, p_4 P)$	0
	$Pr(c_3, p_4 P)$	0
	$Pr(c_4, p_4 P)$	$\frac{1}{3} = 0.33$
	$Pr(c_5, p_4 P)$	$\frac{1}{2} = 0.5$
p_5	$Pr(c_1, p_5 P)$	$\frac{1}{3} = 0.33$
	$Pr(c_2, p_5 P)$	$\frac{1}{2} = 0.5$
	$Pr(c_3, p_5 P)$	0
	$Pr(c_4, p_5 P)$	0
	$Pr(c_5, p_5 P)$	$\frac{1}{2} = 0.5$

3.3.2.1.4 Perhitungan Kontribusi Pasar (*Market Contribution*)

Hasil perhitungan probabilitas produk p pada Tabel 3.7 kemudian diakumulasikan menjadi skor kontribusi pasar sebagaimana yang dijelaskan pada Persamaan 2.5. Sehingga akan didapatkan hasil pada Tabel 3.8.

Tabel 3.8 Hasil Perhitungan Kontribusi Pasar dari Tabel 3.7

$E(C, p_1 P)$	0
$E(C, p_2 P)$	1.66
$E(C, p_3 P)$	0.83
$E(C, p_4 P)$	1.16
$E(C, p_5 P)$	1.33

3.3.2.1.5 Proses *Product Insertion*

Proses *Product Insertion* adalah proses yang dijalankan ketika ada produk yang masuk ke dalam *timeline*. Ketika ada data produk yang masuk, ada kemungkinan jika produk tersebut menjadi hasil *dynamic skyline* suatu pelanggan $c \in C$ sehingga mengubah hasil perhitungan probabilitasnya. Hasil dari proses ini adalah *Pandora Box* yang telah diperbarui.

Algoritme pemrosesan yang dilakukan adalah:

1. Menambah produk p ke dalam daftar produk aktif, dinotasikan dengan P_a
2. Menghitung $RSL(p)$
3. Menghitung $DSL(c), \forall c \in RSL(p)$
4. Memperbarui *Pandora Box*

3.3.2.1.6 Proses *Product Deletion*

Proses *Product Deletion* adalah proses yang dijalankan ketika ada produk yang keluar dari *timeline*. Produk yang keluar dinotasikan dengan p_{out} . Ketika ada data produk yang keluar, ada kemungkinan jika produk tersebut menjadi hasil *dynamic skyline* suatu pelanggan $c \in C$ sehingga mengubah hasil perhitungan probabilitasnya. Sama seperti proses *product insertion*, hasil dari proses ini adalah *Pandora Box* yang telah diperbarui.

Algoritme pemrosesan yang dilakukan adalah:

1. Memperbarui *Pandora Box*
2. Menghitung $RSL(p_{out})$
3. Menghitung $DSL(c), \forall c \in RSL(p_{out})$
4. Menghapus produk p ke dalam daftar produk aktif, dinotasikan dengan P_a

3.3.2.1.7 Proses *Customer Insertion*

Proses *Customer Insertion* adalah proses yang dijalankan ketika ada pelanggan yang masuk ke dalam *timeline*.

Algoritme pemrosesan yang dilakukan adalah:

1. Menambah pelanggan c ke dalam daftar pelanggan aktif, dinotasikan dengan C_a
2. Menghitung *Initial DSL(c)*
3. Memperbarui *Pandora Box*

3.3.2.1.8 Proses *Customer Deletion*

Proses *Customer Deletion* adalah proses yang dijalankan ketika ada pelanggan yang keluar dari *timeline*.

Algoritme pemrosesan yang dilakukan adalah:

1. Memperbarui *Pandora Box*
2. Menghapus pelanggan c dari daftar pelanggan aktif C_a

3.3.2.2 *Query Processing*

3.3.3 Algoritme *Brute Force*

3.3.4 Arsitektur Aplikasi

Sistem akan diimplementasikan menggunakan arsitektur *client-server* dan antarmuka pengguna grafis berbasis situs web, sebagaimana yang diilustrasikan pada Gambar ... Terdapat dua komponen utama dalam arsitektur ini, yakni:

1. Client

Halaman ini sengaja dikosongkan

BAB IV

IMPLEMENTASI

Pada bab ini dijelaskan mengenai implementasi dari desain dan algoritma penyelesaian menjawab kueri *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu.

4.1 Lingkungan Implementasi

Lingkungan implementasi dalam pembuatan Tugas Akhir ini meliputi perangkat keras dan perangkat lunak yang digunakan untuk penyelesaian menjawab kueri *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu adalah sebagai berikut:

1. Perangkat Keras:
 - Processor Intel(R) Core(TM) i3 - M 330 CPU @ 2.13GHz x 4
 - Memori 4 GB.
2. Perangkat Lunak:
 - Sistem operasi Ubuntu 14.04 LTS 64 bit.
 - *Text editor* Sublime Text 3.
 - *Compiler* g++ versi 4.3.2.

4.2 Rancangan Data

Pada subbab ini dijelaskan mengenai desain data masukan yang diperlukan untuk melakukan proses algoritma, dan data keluaran yang dihasilkan oleh program.

4.2.1 Data Masukan

Data masukan adalah data yang akan diproses oleh program sebagai masukan menggunakan algoritma dan struktur data yang telah dirancang dalam Tugas Akhir ini.

Data masukan berupa berkas teks yang berisi data dengan format yang telah ditentukan pada deskripsi menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu. Pada masing-masing berkas data masukan, baris pertama berupa sebuah bilangan bulat yang merepresentasikan jumlah kasus uji yang ada pada berkas tersebut. Untuk setiap kasus uji dengan tipe 1 dan 2, masukan berupa sebuah baris masukan yang terdiri dari dua buah parameter posisi berupa *x* dan *y*. Sedangkan pada kasus uji dengan tipe 3, masukan berupa sebuah parameter *y* yang merupakan indeks *string* yang dicari pada konfigurasi *rope* saat ini.

4.2.2 Data Keluaran

Data keluaran yang dihasilkan oleh program hanya berupa satu nilai, yaitu huruf pada indeks ke-*y* untuk setiap kasus uji dengan tipe 3.

4.3 Implementasi Algoritma

Pada subbab ini akan dijelaskan tentang implementasi proses algoritma secara keseluruhan berdasarkan desain yang telah dijelaskan pada Bab ??.

4.3.1 *Header* yang Diperlukan

Implementasi algoritma dengan pemanfaatan struktur data Rope untuk menyelesaikan menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu membutuhkan empat buah *header* yaitu stdio.h,

cstdlib, cstring dan utility, seperti yang terlihat pada Kode Sumber 4.1.

```

1 #include <stdio.h>
2 #include <cstdlib>
3 #include <cstring>
4 #include <utility>
```

Kode Sumber 4.1 *Header* yang diperlukan

Header stdio.h berisi modul untuk menerima masukan dan memberikan keluaran. *Header* cstdlib berisi modul untuk manajemen memori dinamis, generasi bilangan acak, pemilihan dan konversi. *Header* cstring berisi modul yang memiliki fungsi-fungsi untuk melakukan pemrosesan *string*. *Header* utility mencakup berbagai modul yang menyediakan fungsionalitas mulai dari aplikasi perhitungan bit hingga aplikasi fungsi parsial. Contoh implementasinya penggunaan *pair*.

4.3.2 Variabel Global

Variabel global digunakan untuk memudahkan dalam mengakses data yang digunakan lintas fungsi. Kode sumber implementasi variabel global dapat dilihat pada Kode Sumber 4.2.

```

1 using namespace std;
2
3 const int N = 1e5 + 10;
```

Kode Sumber 4.2 Variabel Global

4.3.3 Implementasi Fungsi Main

Fungsi Main adalah implementasi algoritma yang dirancang pada Gambar ???. Setiap tipe memiliki operasi yang berbeda-beda. Untuk

operasi dengan tipe 3, masukan hanya berupa parameter y yang merupakan nilai posisi indeks yang dicari pada konfigurasi *rope* saat ini. Pada operasi dengan tipe 1 dan 2, baris masukan berupa nilai x dan y yang merupakan posisi indeks dari *string* pada *rope*. Setiap masukan dengan tipe 3 akan ditampilkan sebagai jawaban akhir dari permasalahan. Implementasi fungsi Main dapat dilihat pada Kode Sumber 4.3.

```
1 int main() {
2     char st[N];
3     scanf("%s", st);
4     Node* root = 0;
5     int Q, type;
6     root = insert(root, st);
7     scanf("%d", &Q);
8     while ( Q-- ) {
9         int x, y;
10        scanf("%d", &type);
11        if (type == 3) {
12            scanf("%d", &y);
13            printf("%c\n", print(root, y));
14        } else {
15            scanf("%d%d", &x, &y);
16            if(type == 1) {
17                root = mutable_begin(root, x, y - x + 1);
18            } else {
19                root = mutable_end(root, x, y - x + 1);
20            }
21        }
22    }
23    return 0;
24 }
```

Kode Sumber 4.3 Fungsi Main

4.3.4 Implementasi Struct Node

Fungsi Struct Node berisi atribut yang dimiliki *node* pada *tree*. Implementasi dari fungsi Struct Node dapat dilihat pada Kode Sumber 4.4.

```

1 struct Node {
2     Node *left, *right;
3     int size;
4     char value;
5     Node(char v) {
6         left = right = 0;
7         size = 1;
8         value = v;
9     }
10
11    Node* update() {
12        size = 1;
13        if ( left ) size += left->size;
14        if ( right ) size += right->size;
15        return this;
16    }
17}

```

Kode Sumber 4.4 Fungsi Struct Node

4.3.5 Implementasi Fungsi Newnode

Fungsi Newnode digunakan untuk membentuk sebuah *node* yang berisikan karakter yang diberikan dan relasi terhadap karakter pada posisi yang bersebelahan. Sehingga membentuk sebuah *tree* seperti pada Gambar ???. Implementasi fungsi newnode dapat dilihat pada Kode Sumber 4.5.

```

1 Node* newnode(char c, Node* left, Node* right) {
2     Node* r = new Node(c);
3     r->left = left;
4     r->right = right;
5     r->update();

```

```

6     return r;
7 }
```

Kode Sumber 4.5 Fungsi Newnode

4.3.6 Implementasi Fungsi Build

Fungsi Build membangun struktur *tree* dari *rope* yang dilakukan dari karakter yang berada pada posisi indeks di tengah sampai pada karakter paling awal maupun akhir. Setiap *node* akan memiliki anak kiri dan anak kanan jika dan hanya jika masih terdapat *string* yang tersisa. Ilustrasinya dapat dilihat pada Gambar ???. Implementasi dari Fungsi Build dapat dilihat pada Kode Sumber 4.6.

```

1 Node* build(char* start, char* end) {
2     if ( start == end ) return NULL;
3     char* mid = start + (end - start)/2;
4     return newnode(*mid, build(start, mid), \
5         build(mid+1, end));
6 }
```

Kode Sumber 4.6 Fungsi Build

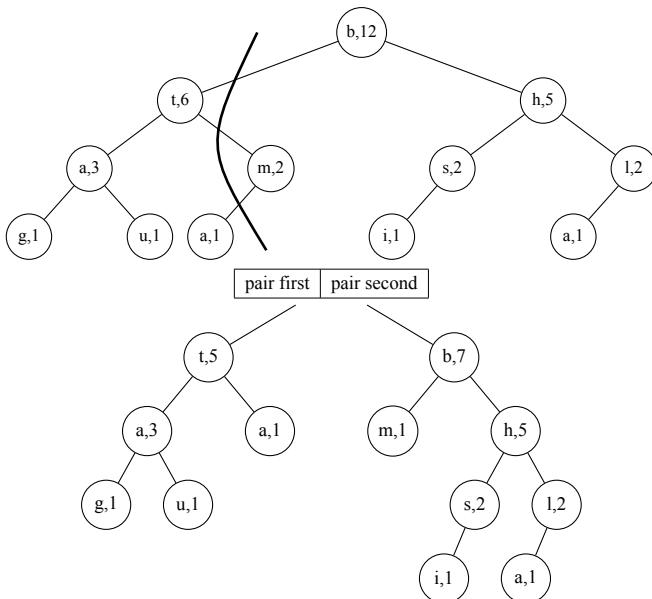
4.3.7 Implementasi Fungsi Getsize

Fungsi Getsize digunakan untuk mendapatkan berat *node* yang diperlukan. Implementasi dari fungsi Getsize dapat dilihat pada Kode Sumber 4.7.

```

1 int getSize(Node* o) {
2     return o ? o->size : 0;
3 }
```

Kode Sumber 4.7 Fungsi Getsize



Gambar 4.1 Ilustrasi Penyimpanan Hasil Operasi *Split Rope* pada Struktur Data Pair

4.3.8 Implementasi Fungsi Split

Fungsi Split memanfaatkan struktur data Pair yang berupa pasangan dari dua *pointer* menuju *node*. *Pointer node* pertama akan berisi semua *node* yang bernilai lebih kecil dari posisi indeks parameter *split*, sedangkan *pointer node* kedua berisi semua *node* yang bernilai lebih besar sama dengan posisi indeks parameter *split*.

Misalkan dilakukan *split* pada indeks ke-5 dari *rope* pada Gambar 4.1, *pointer node* pertama akan menyimpan semua *node* dari indeks ke-0 sampai dengan 4. Sedangkan *pointer node* kedua menyimpan *node* dari indeks ke-5 sampai akhir. Implementasi dari fungsi *split* dapat dilihat pada Kode Sumber 4.8 dan 4.9.

```
1 pair<Node*, Node*> split(Node* r, int pos) {
```

```

2     Node *R1 = 0, *R2 = 0;
3     if ( !r ) return make_pair(R1, R2);
4     int idx = getSize(r->left);
5     if ( idx < pos ) {

```

Kode Sumber 4.8 Fungsi Split(1)

```

1      pair<Node*, Node*> temp = \
2          split(r->right, pos - idx - 1);
3      r->right = temp.first;
4      R2 = temp.second;
5      R1 = r;
6  } else {
7      pair<Node*, Node*> temp = split(r->left, pos);
8      R1 = temp.first;
9      r->left = temp.second;
10     R2 = r;
11 }
12 r->update();
13 return make_pair(R1, R2);
14 }

```

Kode Sumber 4.9 Fungsi Split(2)

4.3.9 Implementasi Fungsi Random

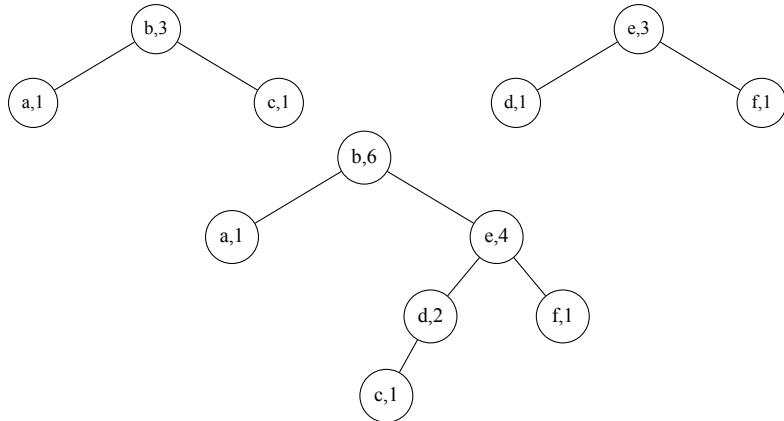
Fungsi Random digunakan untuk menentukan posisi *node* pada saat penggabungan dua buah *rope*. Digunakan fungsi Random agar posisi *node* tidak konstan dan berat suatu *rope* tidak selalu sama. Implementasi fungsi Random ditunjukkan pada Kode Sumber 4.10.

```

1 bool random(int a, int b) {
2     return rand() % ( a + b ) < a;
3 }

```

Kode Sumber 4.10 Fungsi Random



Gambar 4.2 Ilustrasi Operasi Concate. Setiap *Node* Berisi Sebuah Karakter dan Nilai Berat Masing-Masing *Node*

4.3.10 Implementasi Fungsi Concate

Fungsi Concate menggabungkan dua buah *rope* menjadi sebuah *rope* utuh. Untuk setiap *node* yang memiliki hasil modular nilai acak lebih kecil dari berat *node root rope* pertama, akan menjadi *root* dari *rope* yang baru terbentuk. Untuk *rope* kedua akan menjadi anak kanan atau anak kirinya, tergantung pada urutan BST yang seharusnya dibuat.

Misalkan terdapat dua buah *rope* R_1 yang berisi string "abc" dan R_2 yang berisi string "def" seperti pada Gambar 4.2. Apabila akan digabungkan dengan R_1 berada di posisi depan sehingga membentuk string "abcdef", maka semua *node* pada R_2 berada di posisi kanan *rope* R_1 . Jika nilai hasil modular R_1 lebih kecil dari berat *node root* R_1 , *node* tersebut akan menjadi *root* dari *rope* yang baru terbentuk. *Node root* R_2 akan menjadi anak kanannya. Jika *root* R_1 memiliki anak kanan, akan menjadi anak kiri dari *node* R_1 yang memiliki indeks 0. Implementasi Fungsi Concate ditunjukkan pada Kode Sumber 4.11 dan 4.12.

```

1 Node* concate(Node* R1, Node* R2) {
2     if ( !R1 || !R2) return R1 ? R1 : R2;

```

Kode Sumber 4.11 Fungsi Concate(1)

```

1     if (random(R1->size, R2->size)) {
2         R1->right = concate(R1->right, R2);
3         return R1->update();
4     } else {
5         R2->left = concate(R1, R2->left);
6         return R2->update();
7     }
8 }

```

Kode Sumber 4.12 Fungsi Concate(2)

4.3.11 Implementasi Fungsi Insert

Fungsi Insert adalah implementasi dari desain algoritma pada Gambar ???. Fungsi ini bertujuan untuk memasukkan data *string* ke dalam *rope*. Setiap *string* akan dimasukkan ke dalam suatu *node*. Setiap *node* hanya berisi oleh satu karakter pecahan dari *string* masukan. Implementasi dari Fungsi Insert dapat dilihat pada Kode Sumber 4.13.

```

1 Node* insert(Node* r, char s[]) {
2     Node* x = build(s, s + strlen(s));
3     return concate(r, x);
4 }

```

Kode Sumber 4.13 Fungsi Insert

4.3.12 Implementasi Fungsi Mutable Begin

Fungsi Mutable Begin adalah implementasi dari desain algoritma pada Gambar ???. Operasi ini dilakukan untuk menjawab

permasalahan pada subbab ?? dengan memanfaatkan dua buah operasi Split dan dua buah operasi Concat.

Misal dilakukan operasi 1 5 9 pada *rope* di Gambar 4.3. Maka *rope* akan dipotong pada posisi indeks ke-5 menghasilkan *rope* R_1 dan R_2 . Kemudian dilakukan *split* kedua kali pada indeks $y - x + 1$ pada *rope* R_2 menghasilkan *rope* R_{21} dan R_{22} . Sehingga menghasilkan tiga buah *rope* yang disimpan dalam struktur data Pair. Langkah selanjutnya dilakukan operasi Concat pada *rope* R_1 dengan R_{22} . Hasil penggabungan *rope* R_1 dengan R_{22} akan digabungkan dengan *rope* R_{21} . Pada operasi ini, *rope* R_{21} akan berada di posisi paling kiri dari keseluruhan *rope*. Dan menghasilkan sebuah *rope* utuh dengan urutan posisi *rope* saat ini adalah R_{21} , R_1 dan R_{22} . Implementasi Fungsi Mutable Begin dapat dilihat pada Kode Sumber 4.14.

```

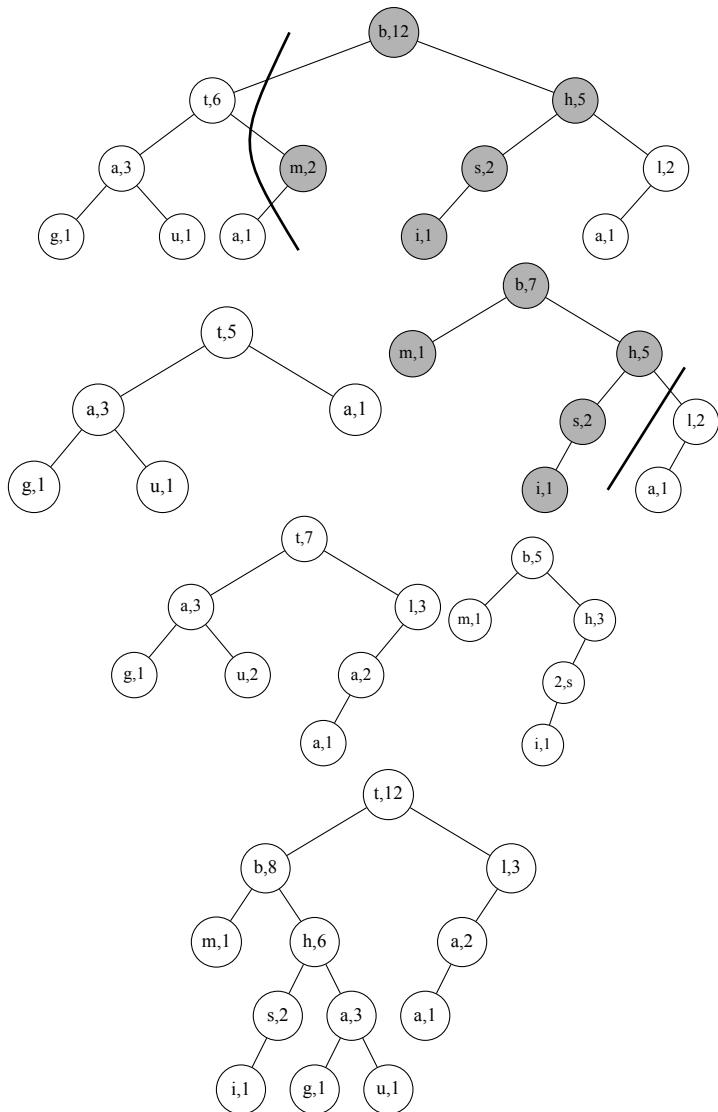
1 Node* mutable_begin(Node* r, int x, int len) {
2     pair<Node*, Node*> fir = split(r, x);
3     pair<Node*, Node*> sec = split(fir.second, len);
4     return concat(sec.first, concat(fir.first,\n
5         sec.second));
6 }
```

Kode Sumber 4.14 Fungsi Mutable Begin

4.3.13 Implementasi Fungsi Mutable End

Fungsi Mutable End dilakukan untuk menjawab permasalahan pada subbab ?? . Implementasinya dilakukan dengan memanfaatkan dua buah operasi Split dan dua buah operasi Concat.

Misal dilakukan operasi 2 5 9 pada *rope* di Gambar 4.4. Maka *rope* akan dipotong pada posisi indeks ke-5 menghasilkan *rope* R_1 dan R_2 . Kemudian dilakukan *split* kedua kali pada indeks $y - x + 1$ pada *rope* R_2 menghasilkan *rope* R_{21} dan R_{22} . Sehingga menghasilkan tiga buah *rope* yang disimpan dalam struktur data Pair. Langkah selanjutnya dilakukan operasi Concat pada *rope* R_1 dengan R_{22} .



Gambar 4.3 Ilustrasi Operasi Mutable Begin. Setiap *Node* Berisi Sebuah Karakter dan Nilai Prioritas Masing-Masing *Node*

Hasil penggabungan *rope* R_1 dengan R_{22} akan digabungkan dengan *rope* R_{21} . Pada operasi ini, *rope* R_{21} akan berada di posisi paling kanan dari keseluruhan *rope*. Dan menghasilkan sebuah *rope* utuh dengan urutan posisi *rope* saat ini adalah R_1 , R_{22} dan R_{21} . Implementasi Fungsi Mutable End dapat dilihat pada Kode Sumber 4.15.

```

1 Node* mutable_end(Node* r, int x, int len) {
2     pair<Node*, Node*> fir = split(r, x);
3     pair<Node*, Node*> sec = split(fir.second, len);
4     return concatenate(concatenate(fir.first, sec.second), \
5         sec.first);
6 }
```

Kode Sumber 4.15 Fungsi Mutable End

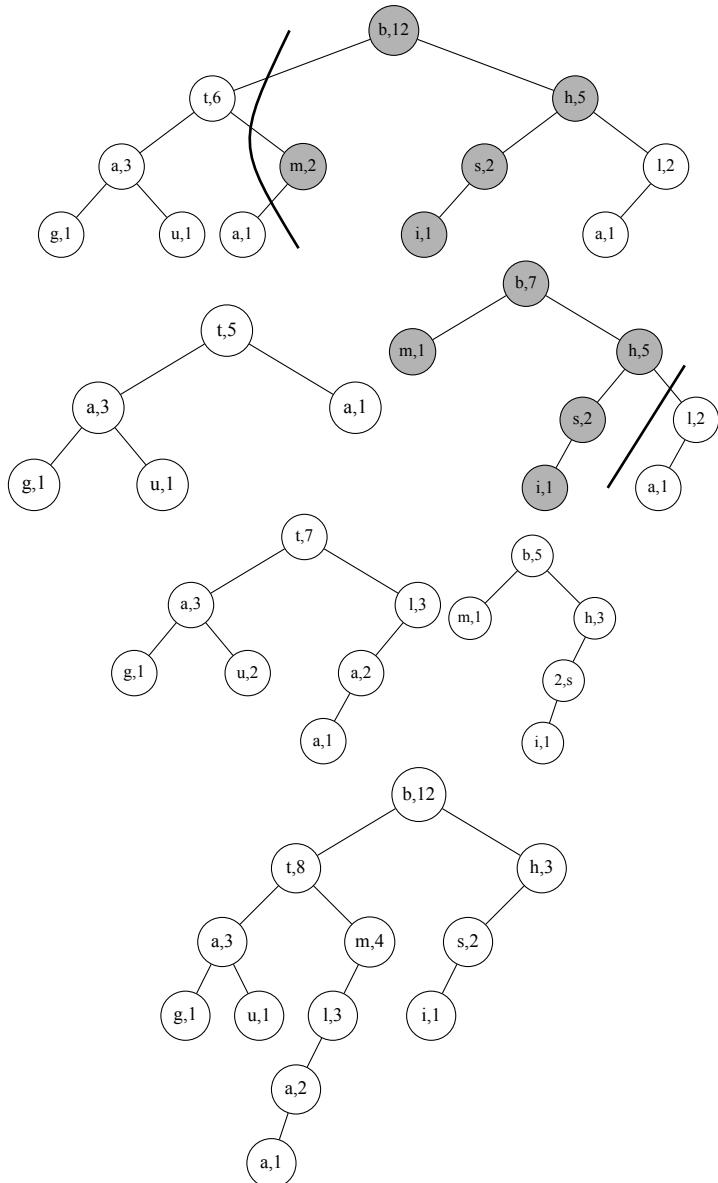
4.3.14 Implementasi Fungsi Print

Fungsi Print digunakan untuk menjawab menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu sesuai dengan permasalahan pada subbab ???. Implementasi fungsi ini berdasarkan dari desain algorithma pada Gambar ???. Implementasi dari Fungsi Print dapat dilihat pada Kode Sumber 4.16.

```

1 char print(Node* r, int pos) {
2     int idx = getSize(r->left);
3     if ( idx == pos ) return r->value;
4     if ( pos <= idx ) return print(r->left, pos);
5     else return print(r->right, pos - idx - 1);
6 }
```

Kode Sumber 4.16 Fungsi Print



Gambar 4.4 Ilustrasi Operasi Mutable End. Setiap *Node* Berisi Sebuah Karakter dan Nilai Prioritas Masing-Masing *Node*

BAB V

UJI COBA DAN EVALUASI

Pada bab ini dijelaskan tentang uji coba dan evaluasi dari implementasi yang telah dilakukan pada Tugas Akhir ini.

5.1 Lingkungan Uji Coba

Linkungan uji coba yang digunakan adalah salah satu sistem yang digunakan situs penilaian daring SPOJ, yaitu kluster *Cube* dengan spesifikasi sebagai berikut:

1. Perangkat Keras:
 - Processor Intel(R) Pentium G860 CPU @ 3GHz.
 - Memory 1536 MB.
2. Perangkat Lunak:
 - Compiler g++ versi 4.3.2.

5.2 Uji Coba Kebenaran

Uji coba kebenaran dilakukan dengan analisis penyelesaian sebuah contoh kasus menggunakan pendekatan penyelesaian yang telah dijelaskan pada subbab ?? serta pengumpulan berkas kode sumber hasil implementasi ke dalam situs penilaian daring SPOJ.

Kasus yang akan digunakan sebagai bahan uji kebenaran dalam analisis penyelesaian menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu menggunakan contoh kasus pada Gambar 5.1.

Mula-mula dalam setiap permasalahan adalah membangun struktur *rope* yang sesuai dengan *string* masukan. Operasi dasar pada sebuah *rope* adalah fungsi Insert, dimana dibentuk sebuah *tree*

```

gautambishal
3
3 1
2 0 5
3 1

```

Gambar 5.1 Contoh kasus uji permasalahan Alphabetic Rope

yang berfungsi untuk menyimpan potongan karakter pada *rope*. Selanjutnya *rope* akan dibangun pada *node root* yang dilakukan berdasarkan posisi tengah dari panjang *string*. Pembentukan ini dapat dilihat pada Gambar 5.2. Nilai pada tanda kurung siku menyatakan isi karakter pada *node* tersebut. Dikarenakan masih terdapat *string* yang tersisa maka proses pembentukan dilanjutkan untuk membentuk anak kiri dan anak kanan *root*. Rentang *string*

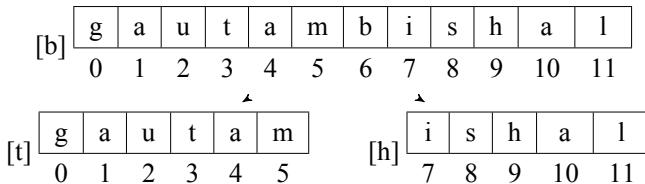
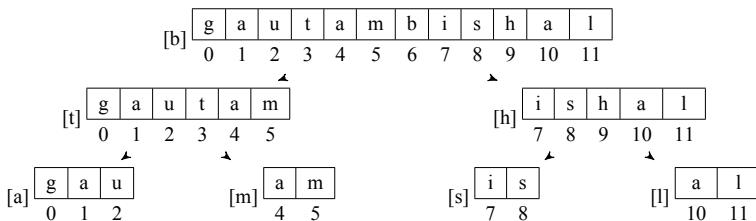
[b]	g	a	u	t	a	m	b	i	s	h	a	l
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11

Gambar 5.2 Pembentukan *Root Rope*

pada anak kiri diperoleh dari indeks 0 hingga nilai tengah-1 sedangkan rentang kanan diperoleh dari nilai tengah+1 hingga panjang *string*. Pembentukan anak dari *root* ditunjukkan pada Gambar 5.3. Pada setiap anak kiri dan anak kanan, posisi karakter yang berada ditengah-tengah *string* anak menjadi nilai dari *node* tersebut. Yang ditunjukkan oleh nilai di dalam tanda kurung siku. Dikarenakan masih terdapat *string* yang tersisa, proses pembentukan dilanjutkan untuk tingkat ke-3 yang ditunjukkan pada Gambar 5.4.

Untuk tahap selanjutnya dilakukan pembentukan *rope* pada tingkat ke-4 yang ditunjukkan pada Gambar 5.5.

Query pertama memiliki parameter *type* = 3, *y* = 0. Tahapan

Gambar 5.3 Pembentukan *Rope* pada Tingkat ke-2Gambar 5.4 Pembentukan *Rope* pada Tingkat ke-3

pertama dengan mencari karakter pada indeks ke- y . Untuk memperoleh jawaban dilakukan penelusuran sesuai dengan algoritma yang dijelaskan pada subbab ??.

Tahapan pencarian pada *rope* adalah sebagai berikut,

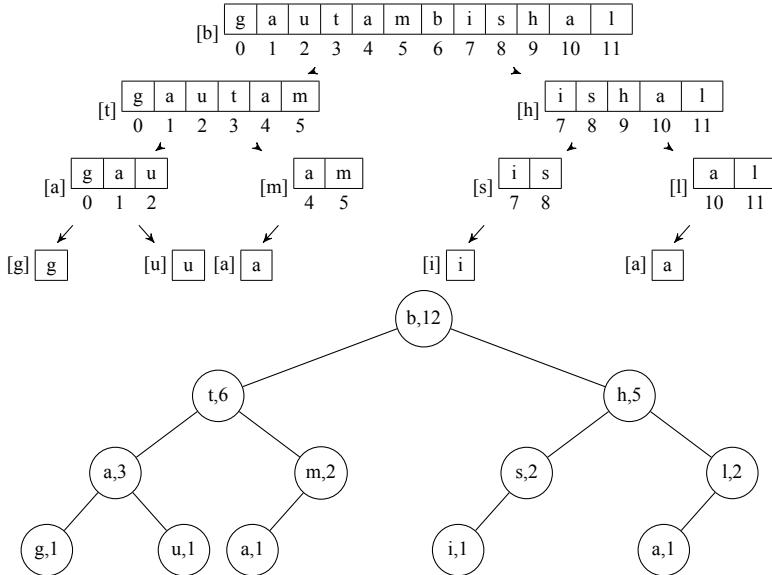
$y = 1$, $left.weight = 6$, $idx = left.weight$; $idx \leq y$; dilanjutkan ke anak kiri;

$y = 1$, $left.weight = 3$, $idx = left.weight$; $idx \leq y$; dilanjutkan ke anak kiri;

$y = 1$, $left.weight = 1$, $idx = left.weight$; $idx = y$; kembalikan nilai *node* saat ini;

Maka jawaban untuk *query* ini adalah *a*.

Query kedua memiliki parameter $type = 2$, $x = 0$, $y = 5$.

Gambar 5.5 Struktur *Rope* yang Terbentuk

Proses perubahan pada *rope* adalah sebagai berikut,

$x = 0, y = 5, \text{left.weight} = 6, \text{idx} = \text{left.weight}; \text{idx} \leq y$; dilanjutkan ke anak kiri;

$x = 0, y = 5, \text{left.weight} = 3, \text{idx} = \text{left.weight}; \text{idx} \leq y$; dilanjutkan ke anak kiri;

$x = 0, y = 5, \text{left.weight} = 1, \text{idx} = \text{left.weight}; \text{idx} \leq y$; dilanjutkan ke anak kiri;

$x = 0, y = 5, \text{left.weight} = 0, \text{idx} = \text{left.weight}; \text{idx} = y$; kembalikan nilai *node* saat ini;

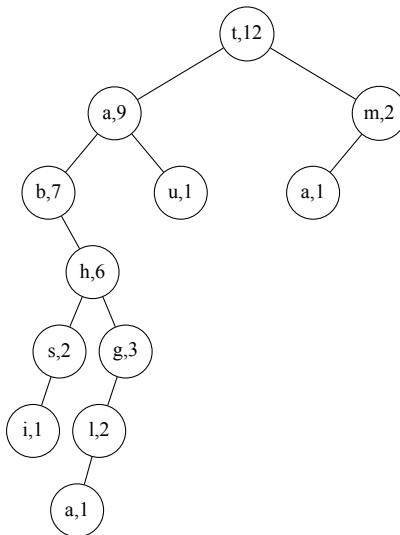
Dikarenakan $x = 0$ operasi Split menghasilkan *rope* R_1 yang berisi NULL dan R_2 sisa dari potongan *rope* yang berarti keseluruhan *rope* saat ini.

Proses perubahan selanjutnya adalah sebagai berikut,

$x = 0, y = 5, \text{left.weight} = 1, \text{len} = y - x + 1, \text{idx} = \text{left.weight}; \text{idx} = \text{len}$; kembalikan nilai *node* saat ini;

Setelah menemukan posisi *node* yang akan dipotong, hapus sambungan dari seluruh *node* yang memiliki nilai indeks kurang dari nilai indeks saat ini. Hasil potongan dari *rope* akan disimpan dengan menggunakan struktur data Pair yang bertipe *pointer node*. Sehingga menghasilkan dua buah *rope* baru R_{21} yang berisi string "gautam" dan R_{22} yang berisi string "bishal".

Potongan *rope* yang baru terbentuk akan digabungkan berdasarkan *type* = 2, dimana R_{21} berada diposisi belakang dari keseluruhan *rope*. Konfigurasi *rope* yang baru terbentuk berisi string "bishalgautam" yang ditunjukkan pada Gambar 5.6.



Gambar 5.6 Konfigurasi *Rope* Setelah Operasi 2 0 5

Query ketiga memiliki parameter $type = 3$, $y = 0$. Proses perubahan dan pencarian pada *rope* adalah sebagai berikut,

$y = 0$, $left.weight = 9$, $idx = left.weight$; $idx \leq y$; dilanjutkan ke anak kiri;

$y = 0$, $left.weight = 7$, $idx = left.weight$; $idx \leq y$; dilanjutkan ke anak kiri;

$y = 0$, $left.weight = 0$, $idx = left.weight$; $idx = y$; kembalikan nilai *node* saat ini;

Maka jawaban untuk *query* ini adalah *b*.

Secara terurut jawaban dari kedua *query* tersebut adalah *a* dan *b*. Kemudian sistem penyelesaian dijalankan dan diberi masukan sesuai kasus uji dari analisis sebelumnya dan hasil luaran sistem adalah *a* dan *b* seperti terlihat pada Gambar 5.7.

```
gautambishal
3
3 1
a
2 0 5
3 0
b
```

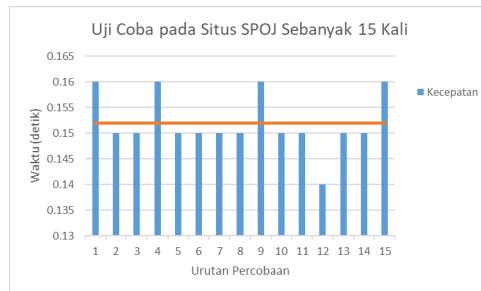
Gambar 5.7 Hasil Luaran Program pada Contoh Kasus Uji Alphabetic Rope

Selanjutnya dilakukan juga uji coba kebenaran dengan mengirimkan kode sumber program ke dalam situs penilaian daring SPOJ. Permasalahan yang diselesaikan adalah menjawab kueri *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu. Hasil uji kebenaran dan waktu eksekusi program pada saat pengumpulan kasus uji pada situs SPOJ ditunjukkan pada Gambar 5.8.

20966212	2018-01-11 16:18:03	Alphabetic Rope	accepted edit ideone.it	0.15	5.0M	C++ 4.3.2
----------	------------------------	-----------------	----------------------------	------	------	--------------

Gambar 5.8 Hasil Uji Coba pada Situs Penilaian SPOJ

Hal ini membuktikan bahwa implementasi yang dilakukan telah berhasil menyelesaikan menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu dengan batasan-batasan yang telah ditetapkan. Setelah itu dilakukan pengiriman kode sumber implementasi sebanyak 15 kali untuk melihat variasi waktu dan memori yang dibutuhkan program. Hasil uji coba sebanyak 15 kali dapat dilihat pada Gambar ???. Grafik hasil uji coba sebanyak 15 kali ditunjukkan pada Gambar 5.9.



Gambar 5.9 Hasil Uji Coba pada Situs Penilaian SPOJ

Berdasarkan Tabel 5.1 dari percobaan pengujian yang dilakukan, didapat waktu rata-rata program yaitu 0.152 detik dan penggunaan memori yang dibutuhkan program yaitu 5.0 MB. Hasil ini masih dibawah dari batas maksimal waktu dan memori pada menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu, yaitu 1 detik dan 1536 MB.

Tabel 5.1 Kecepatan Maksimal, Minimal dan Rata-Rata dari Hasil Uji Coba Sebanyak 15 Kali pada Situs Pengujian SPOJ

Waktu Maksimal	0.16 detik
Waktu Minimal	0.14 detik
Waktu Rata-Rata	0.152 detik
Memori Maksimal	5.0 MB
Memori Minimal	5.0 MB
Memori Rata-rata	5.0 MB

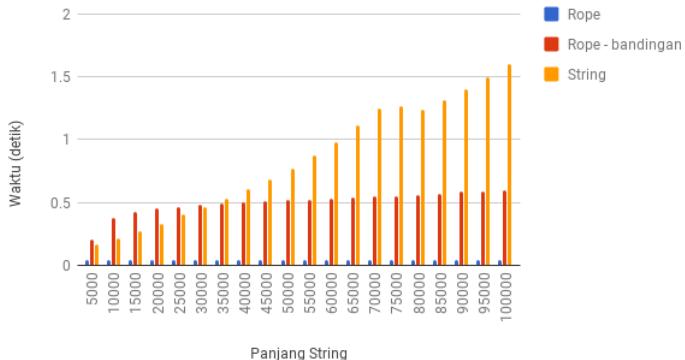
5.3 Uji Coba Kinerja

Uji coba kinerja penyelesaian menjawab kueri *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu dilakukan dengan cara membandingkan waktu yang dibutuhkan untuk penyelesaian menggunakan *string* dengan struktur data *Rope* yang dibuat.

5.3.1 Operasi 1 Menggabungkan *Rope* pada Posisi Awal

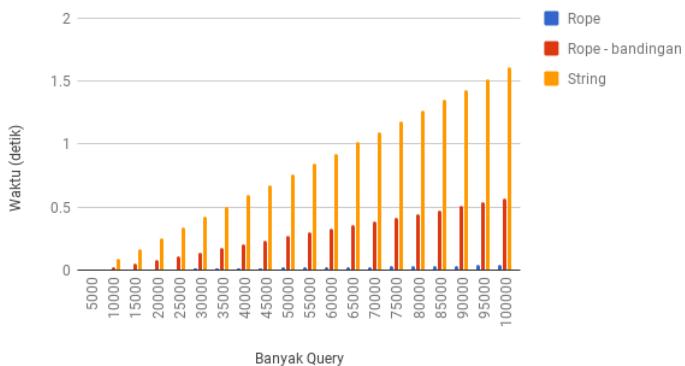
Pada Gambar 5.10 terlihat bahwa untuk $N = 5000$ sampai $N = 10^5$ dengan banyak $Q = 10^5$, struktur *Rope* yang dibuat untuk penyelesaian menjawab kueri *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu menunjukkan waktu yang lebih cepat dibandingan dengan algoritma *String* dan struktur data *Rope* pembanding. Sedangkan untuk $N = 10^5$ dengan $Q = 5000$ sampai $Q = 10^5$, pertumbuhan waktu secara logaritmik dan lebih kecil dibandingkan dengan algoritma *String* dan struktur data *Rope* pembanding yang ditunjukkan pada Gambar 5.11. Untuk tabel performa antara algoritma *String* dengan struktur data *Rope* yang telah dibuat dapat dilihat pada Tabel ?? dan ??.

Perbandingan Performa Operasi 1

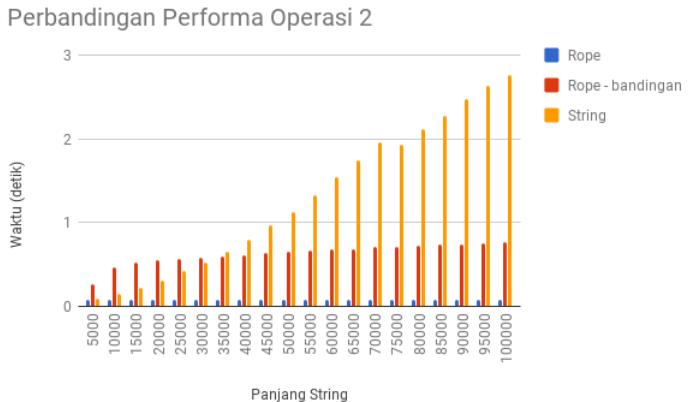


Gambar 5.10 Hasil Uji Coba pada Operasi 1 dengan Jumlah *Query* Tetap dan Panjang *String* Bertambah

Perbandingan performa Operasi 1



Gambar 5.11 Hasil Uji Coba pada Operasi 1 dengan Jumlah *String* Tetap dan Jumlah *Query* Bertambah

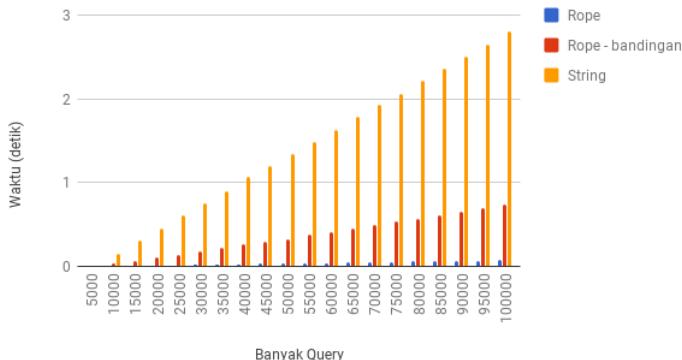


Gambar 5.12 Hasil Uji Coba pada Operasi 2 dengan Jumlah *Query* Tetap dan Jumlah *String* Bertambah

5.3.2 Operasi 2 Menggabungkan *Rope* pada Posisi Akhir

Pada Gambar 5.12 terlihat bahwa untuk $N = 5000$ sampai $N = 10^5$ dengan banyak $Q = 10^5$, struktur Rope yang dibuat untuk penyelesaian menjawab kueri *k-Most Promising Products* (*k-MPP*) berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu menunjukkan waktu yang lebih cepat dibandingkan dengan algoritma String dan struktur data Rope pembanding. Sedangkan untuk $N = 10^5$ dengan $Q = 5000$ sampai $Q = 10^5$, pertumbuhan waktu secara logaritmik dan lebih kecil dibandingkan dengan algoritma String dan struktur data Rope pembanding yang ditunjukkan pada Gambar 5.13. Untuk tabel performa antara algoritma String dengan struktur data Rope yang telah dibuat dapat dilihat pada Tabel ?? dan ??.

Perbandingan Performa Operasi 2



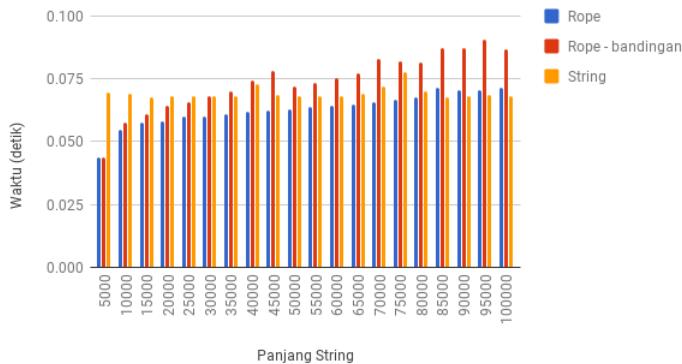
Gambar 5.13 Hasil Uji Coba pada Operasi 2 dengan Panjang *String* Tetap dan Jumlah *Query* Bertambah

5.3.3 Operasi 3 Mencetak Karakter pada Indeks ke-Y

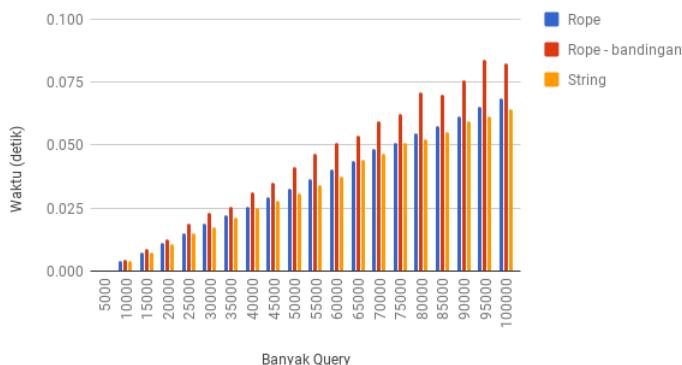
Pada Gambar 5.14 terlihat bahwa untuk $N = 5000$ sampai $N = 10^5$ dengan banyak $Q = 10^5$, algoritma String untuk penyelesaian menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu menunjukkan waktu yang lebih cepat dibandingkan dengan struktur data Rope yang dibuat dan struktur data Rope pembanding. Dan berlaku ketika menjalankan operasi untuk $N = 10^5$ dengan $Q = 5000$ sampai $Q = 10^5$ yang ditunjukkan pada Gambar 5.15. Untuk tabel performa antara algoritma String dengan struktur data Rope yang telah dibuat dapat dilihat pada Tabel ?? dan ??.

Perbedaan *rope* dengan *rope*-bandingan terletak pada operasi *insert*. Pada *rope* bandingan operasi *insert* dilakukan sama seperti algoritma *insert* pada BST. Sedangkan pada *rope*, *insert* dilakukan dengan membagi dua panjang *string* kemudian dimasukkan ke dalam *tree*.

Perbandingan Performa Operasi 3

Gambar 5.14 Hasil Uji Coba pada Operasi 3 dengan Jumlah *Query* Tetap dan Panjang *String* Bertambah

Perbandingan Performa Operasi 3

Gambar 5.15 Hasil Uji Coba pada Operasi 3 dengan Jumlah *String* Tetap dan Jumlah *Query* Bertambah

5.4 Analisis Hasil Uji Coba

Pada subbab ini akan dibahas mengenai analisis hasil uji coba yang dikerjakan pada subbab 5.2. Berdasarkan ketiga skenario yang telah dilakukan, masing-masing membuktikan kebenaran dan efisiensi hasil implementasi Tugas Akhir ini.

Dari ketiga hasil uji coba yang telah dilakukan, dapat dilihat bahwa hasil implementasi algoritma penyelesaian menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu pada Tugas Akhir ini mengeluarkan hasil keluaran yang sama dengan jalur yang ditelusuri secara manual. Hasil uji coba kebenaran pada subbab 5.2 dapat digunakan sebagai acuan bahwa hasil keluaran program akan benar untuk segala jenis operasi pertanyaan dan perubahan.

Selanjutnya berdasarkan uji coba performa yang ditunjukkan pada Gambar ??, dapat dilihat bahwa memori dan waktu yang dibutuhkan untuk mengeksekusi program dapat dikategorikan efisien menurut situs SPOJ.

Proses *split*, *concat* dan *print* pada *rope* mengacu pada algoritma pencarian pada *tree* sehingga dapat disimpulkan bahwa kompleksitas waktu yang diperlukan sebesar $O(\log N)$. Pada proses pembuatan *rope* berdasarkan Kode Sumber 4.6 didapatkan kompleksitas waktu sebesar $O(N \log N)$. Sehingga dapat disimpulkan bahwa kompleksitas waktu untuk algoritma komputasi *string* pada Tugas Akhir ini adalah $O(\log N)$, dimana N merupakan panjang *string*. Sedangkan algoritma String membutuhkan kompleksitas sebesar $O(N)$ untuk setiap proses *split* dan *concat*[?].

Pada hasil perbandingan antara algoritma String dengan struktur Rope yang digunakan pada Tugas Akhir ini, ditunjukkan perbedaan pada kecepatan eksekusi program. Hal ini menunjukkan bahwa algoritma pada Tugas Akhir ini lebih efisien daripada algoritma String dan Rope-bandungan.

Halaman ini sengaja dikosongkan

BAB VI

KESIMPULAN

Pada bab ini dijelaskan mengenai kesimpulan dari hasil uji coba yang telah dilakukan.

6.1 Kesimpulan

Dari hasil uji coba yang telah dilakukan terhadap perancangan dan implementasi algoritma untuk menyelesaikan menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu dapat diambil kesimpulan sebagai berikut:

1. Implementasi algoritma dengan menggunakan struktur data Rope dapat menyelesaikan menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu dengan benar.
2. Kompleksitas waktu sebesar $O(\log N)$ dapat menyelesaikan menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu.
3. Waktu yang dibutuhkan program untuk menyelesaikan menjawab kueri *k-Most Promising Products (k-MPP)* berbasis interval waktu pada data multidimensi dengan serial waktu minimum 0.14 detik, maksimum 0.16 detik dan rata-rata 0.152 detik. Memori yang dibutuhkan sebesar 5.0 MB.
4. Struktur data Rope yang dibuat sangat baik diaplikasikan untuk melakukan komputasi *string* yang panjang.

6.2 Saran

Pada Tugas Akhir kali ini tentunya terdapat kekurangan serta nilai-nilai yang dapat penulis ambil. Berikut adalah saran-saran yang dapat diambil melalui Tugas Akhir ini:

1. Struktur data Rope adalah pendekatan yang sesuai untuk menyelesaikan permasalahan *string* yang sangat panjang.
2. Struktur data Rope dapat diimplementasikan pada bahasa pemrograman lain.

DAFTAR PUSTAKA

- [1] M. S. Islam and C. Liu, "Know Your Customer: Computing K-Most Promising Products," *The VLDB Journal*, pp. 545–570, 2016.
- [2] D. Papadias, Y. Tao, G. Fu and B. Seeger, "Progressive Skyline Computation in Database Systems," *ACM Transactions on Database Systems*, Vol. 30, No. 1, pp. 41–82, 2005.
- [3] E. Dellis and B. Seeger, "Efficient Computation of Reverse Skyline Queries," *VLDB Endowment*, pp. 291-302, 2007.
- [4] B. Jiang and J. Pei, "Online Interval Skyline Queries on Time Series," *IEEE International Conference on Data Engineering*, pp. 1036-1047, 2009.
- [5] M. Golfarelli and S. Rizzi, "Introduction to Data Warehousing," in *Data Warehouse Design: Modern Principles and Methodologies*, New York: McGraw-Hill, 2009, pp. 1-42.
- [6] S. Borzsonyi, D. Kossmann and K. Stocker, "The Skyline Operator," In: *ICDE*, pp. 421-430, 2001.
- [7] L. Zou, L. Chen, M. T. Özsü and D. Zhao, "Dynamic Skyline Queries in Large Graphs," *DASFAA'10 Proceedings of the 15th International Conference on Database Systems for Advanced Applications - Volume Part II*, pp. 62-78, 2010.
- [8] X. Wu, Y. Tao, R. C.-W. Wong, L. Ding and J. X. Yu, "Finding the Influence Set through Skylines," *EDBT*, pp. 1030-1041, 2009.

- [9] Python.org. "What is Python? Executive Summary". [Online]. Available: <https://www.python.org/doc/essays/blurb/>. [Diakses: 18 Mei 2019].
- [10] Merriam-webster.com. "Definition of DATA". [Online]. Available: <https://www.merriam-webster.com/dictionary/data>. [Diakses: 13 Mei 2019]

BIODATA PENULIS



Hafara Firdausi, lahir di Surabaya pada tanggal 19 September 1998. Penulis merupakan anak pertama dari 3 bersaudara. Penulis telah menempuh pendidikan formal di SD Negeri Gelam 1 Candi (2004-2010), SMP Negeri 1 Sidoarjo (2010-2013), dan SMA Negeri 1 Sidoarjo (2013-2015). Kemudian, penulis melanjutkan studi kuliah program sarjana di Departemen Informatika, Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya.

Selama menempuh pendidikan di Informatika ITS, penulis pernah menjadi asisten dosen dan praktikum untuk mata kuliah Jaringan Komputer (2017-2018) dan Sistem Operasi (2019), serta menjadi Administrator Laboratorium Arsitektur dan Jaringan Komputer (AJK). Selain itu, penulis juga aktif dalam kegiatan organisasi dan kepanitiaan, antara lain menjadi Badan Pengurus Harian I 3D (Desain, Dekorasi, dan Dokumentasi) Schematics ITS 2017, staff dan staff ahli Departemen Media Informasi Himpunan Mahasiswa Teknik Computer-Informatika (HMTC) ITS, dan Panitia Gemastik ke-11 Bidang Keamanan Jaringan dan Sistem Informasi (KJSI). Penulis dapat dihubungi melalui surel di hafarafirdausi@gmail.com.