

Hubungan Antara Ukuran Kuantum (*Quantum Size*) dan Kinerja Algoritma *Round-Robin* (Studi Kasus Penjadwalan CPU)

Fillah Anjany¹, Syifa Fikroh Al Kaamil², Muhammad Ainul Yaqin³

Fakultas Sains dan Teknologi, Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim Malang

¹fillahanjany1605@gmail.com, ²syifafikrohak@gmail.com, ³yaqinov@ti.uin-malang.ac.id

Abstract

CPU scheduling is a key function of an operating system responsible for ensuring efficient processor utilization and fairness in resource allocation. The Round Robin (RR) algorithm is widely adopted due to its simplicity and equitable distribution of CPU time among processes; however, its performance is highly dependent on the selected time quantum value. This study analyzes the impact of varying time quantum sizes on the performance of the RR algorithm using turnaround time (TAT), waiting time (WT), throughput, and context switching (CS) as evaluation metrics. The simulation was conducted using Python on a Windows 10 environment with a dataset of 30 processes distributed across six arrival patterns and six time quantum variations (2, 5, 10, 20, 50, and 100 ms), where each configuration was executed three times to ensure stable results. Linear and polynomial regression analyses were applied to model the relationship between time quantum, context switching frequency, and system performance outcomes. The results indicate that increasing the quantum significantly reduces context switching and achieves optimal system behavior within the 10–20 ms range, with a coefficient of determination (R^2) of 0.84–0.87 demonstrating a strong positive correlation between context switching and turnaround time. Overall, the findings highlight that selecting an appropriate time quantum is essential for maintaining performance efficiency in time-sharing operating systems, and the range of 10–20 ms may serve as a practical configuration for common workload scenarios.

Keywords: *Round Robin, Time Quantum, CPU Scheduling, Context Switch, Turnaround Time.*

Abstrak

Penjadwalan CPU merupakan komponen utama dalam sistem operasi yang berperan dalam menjaga efisiensi pemanfaatan prosesor serta pemerataan alokasi sumber daya. Algoritma Round Robin (RR) banyak digunakan karena sifatnya yang sederhana dan mampu membagi waktu CPU secara merata di antara proses, meskipun kinerjanya sangat bergantung pada penentuan nilai *time quantum*. Penelitian ini berfokus pada analisis pengaruh variasi *time quantum* terhadap performa algoritma RR berdasarkan indikator *turnaround time* (TAT), *waiting time* (WT), *throughput*, serta *context switch* (CS). Simulasi dilakukan menggunakan Python pada lingkungan Windows 10 dengan 30 proses yang terdistribusi dalam 6 pola kedatangan dan 6 variasi *time quantum* (2, 5, 10, 20, 50, dan 100 ms), di mana setiap konfigurasi diuji sebanyak tiga kali untuk memperoleh hasil yang stabil. Pendekatan analitis dilakukan menggunakan regresi linear dan polinomial untuk memodelkan hubungan antara nilai quantum, jumlah *context switch*, dan performa sistem. Hasil eksperimen menunjukkan bahwa peningkatan nilai quantum secara signifikan menurunkan frekuensi *context switch* serta mencapai performa terbaik pada rentang 10–20 ms, dengan nilai koefisien determinasi (R^2) sebesar 0,84–0,87 yang menunjukkan korelasi kuat antara *context switch* dan TAT. Secara keseluruhan, penelitian ini menegaskan bahwa penentuan nilai *time quantum* yang tepat sangat penting untuk menjaga efisiensi sistem operasi berbasis *time-sharing*, dan rentang 10–20 ms dapat direkomendasikan sebagai konfigurasi optimal untuk berbagai beban kerja umum.

Kata kunci: *Round Robin, Time Quantum, Penjadwalan CPU, Context Switch, Turnaround Time.*



1. Pendahuluan

Sistem operasi berfungsi sebagai pengelola sumber daya utama dalam komputer, termasuk prosesor, memori, serta perangkat input-output. Salah satu fungsi terpentingnya adalah penjadwalan CPU (CPU Scheduling), yaitu proses memilih urutan eksekusi dari proses yang berada di antrian siap (*ready queue*) sehingga CPU dapat dimanfaatkan secara optimal [3]. Dalam sistem operasi *time-sharing* atau *multitasking*, penjadwalan menjadi sangat krusial karena menentukan efisiensi dan keadilan distribusi waktu prosesor di antara proses-proses yang bersaing.

Salah satu algoritma penjadwalan yang paling banyak digunakan adalah Round Robin (RR). Algoritma ini memberikan waktu eksekusi tetap yang disebut *time quantum* kepada setiap proses secara bergiliran. Jika proses belum selesai saat *quantum* habis, proses tersebut akan dikembalikan ke antrian siap untuk menunggu giliran berikutnya. Pendekatan ini menjamin keadilan, tetapi performanya sangat dipengaruhi oleh besar kecilnya *quantum* [4]. *Quantum* yang terlalu kecil menyebabkan context switching terlalu sering, sehingga meningkatkan *overhead* dan menurunkan efisiensi CPU. Sebaliknya, *quantum* yang terlalu besar akan mendekati perilaku First Come First Serve (FCFS), yang menyebabkan waktu tunggu proses pendek menjadi lebih lama [3], [5]. Efisiensi penggunaan CPU merupakan faktor kunci dalam menjaga performa sistem operasi modern, khususnya pada sistem multitasking dan *time-sharing*. Berdasarkan berbagai hasil studi performa sistem operasi, diketahui bahwa proses *context switching* dapat mengonsumsi hingga 10–15% waktu CPU aktif pada kondisi beban kerja tinggi [7], [11]. Nilai *time quantum* yang terlalu kecil menyebabkan frekuensi *context switch* meningkat tajam, menimbulkan *overhead* dan menurunkan throughput. Sebaliknya, *quantum* yang terlalu besar menurunkan keadilan dan responsivitas sistem. Fakta ini menunjukkan perlunya penelitian empiris untuk menemukan rentang optimal *time quantum* yang mampu menjaga keseimbangan antara efisiensi CPU dan keadilan distribusi waktu proses.

Beberapa penelitian terdahulu telah berupaya memperbaiki kelemahan ini dengan memperkenalkan algoritma dynamic quantum, di mana nilai *quantum* disesuaikan secara dinamis berdasarkan *burst time* proses yang sedang berjalan. Behera et al. (2010) mengusulkan Dynamic Quantum with Re-Adjusted Round Robin (DQRRR) yang menggunakan median dari *burst time* untuk menentukan nilai *quantum* secara adaptif [1]. Dash

et al. (2015) kemudian mengembangkan Dynamic Average Burst Round Robin (DABRR), di mana *quantum* ditentukan dari nilai rata-rata *burst time* dan diperbarui setiap siklus eksekusi [2]. Shafi et al. (2020) memperkenalkan Amended Dynamic Round Robin (ADRR) yang menyesuaikan *quantum* berdasarkan *burst time* terkecil untuk menurunkan *waiting time* dan *turnaround time* [5]. Sementara Patel et al. (2017) menambahkan pendekatan prioritas dalam algoritma Priority Dynamic Quantum Time Round Robin (PDQT) agar proses dengan prioritas lebih tinggi mendapatkan *quantum* yang lebih sesuai [4].

Selain pendekatan tersebut, penelitian terbaru mulai mengintegrasikan prediksi berbasis kecerdasan buatan dan fairness-aware scheduling. Gupta et al. (2024) mengusulkan adaptasi quantum berbasis neural network untuk memprediksi pola workload secara otomatis, yang terbukti meningkatkan efisiensi eksekusi proses [12]. Sementara itu, Taha dan Hassan (2023) mengevaluasi model fairness-aware Round Robin pada arsitektur multi-core dan menunjukkan bahwa pemilihan quantum memiliki dampak langsung terhadap fairness, throughput, serta efisiensi total sistem [10].

Dari berbagai pendekatan tersebut, dapat disimpulkan bahwa performa algoritma RR sangat dipengaruhi oleh strategi penentuan *time quantum*. Namun, sebagian besar penelitian masih berfokus pada evaluasi terhadap satu jenis pola *burst time* atau kondisi *arrival time* tertentu. Belum banyak studi yang secara sistematis menguji hubungan antara ukuran *quantum*, jumlah *context switch*, dan performa (TAT, WT, throughput) pada berbagai pola data dan variasi beban kerja (*arrival pattern*) [3], [8], [9]. Berdasarkan kondisi tersebut, penelitian ini memunculkan beberapa pertanyaan utama: bagaimana pengaruh variasi ukuran *quantum* terhadap performa algoritma Round Robin pada berbagai pola kedatangan proses, bagaimana hubungan antara ukuran *quantum* dan jumlah *context switch* terhadap efisiensi sistem, serta berapa rentang nilai *quantum* yang optimal untuk menjaga keseimbangan antara efisiensi dan keadilan sistem. Hal ini menunjukkan adanya celah penelitian (research gap) yang perlu dijawab dengan pendekatan eksperimental yang lebih menyeluruh.

Pada bagian pernyataan Gap dan Novelty Penelitian Kebaruan penelitian ini (novelty) terletak pada pendekatan multi-variasi yang menganalisis hubungan antara ukuran *quantum*, jumlah *context switch*, dan performa sistem (TAT, WT, dan throughput) di berbagai pola *arrival* dan *burst time*. Selain itu, penelitian ini juga menerapkan analisis regresi linear

dan polinomial untuk memodelkan keterkaitan antara *context switch* dan *turnaround time*, sehingga memberikan kontribusi metodologis baru dalam memahami perilaku algoritma Round Robin secara kuantitatif.

Beberapa penelitian sebelumnya telah berupaya meningkatkan performa algoritma Round Robin (RR) melalui modifikasi penentuan *time quantum*. Behera et al. (2010) [1] mengusulkan *Dynamic Quantum Round Robin* dengan penyesuaian terhadap sisa *burst time*, yang terbukti menurunkan waktu tunggu dan *turnaround time* rata-rata. Dash et

al. (2015) [2] mengoptimalkan nilai quantum secara dinamis berdasarkan rata-rata *burst time*, menghasilkan peningkatan throughput serta pengurangan *context switch*.

Penelitian Patel (2017) [4] mengombinasikan prioritas proses dengan quantum dinamis, sementara Shafi et al. (2020) [5] memperkenalkan *Amended Dynamic RR* yang menyeimbangkan efisiensi dan keadilan antar proses. Di sisi lain, Putra dan Purnomo (2021) [3] hanya menganalisis RR klasik pada kondisi *arrival* dan *burst time* yang bervariasi, tanpa mengembangkan model adaptif.

Tabel 1. Ringkasan Penelitian Terdahulu

No	Sumber	Input	Metode	Output	Hasil
1.	Behera et al. (2010)	Data proses dengan <i>burst time</i> dan <i>arrival time</i> tetap	Dynamic RR dengan <i>re-adjusted quantum</i>	TAT, WT, <i>context switch</i>	Quantum dinamis menurunkan waktu tunggu dan TAT
2.	Dash et al. (2015)	Dataset proses beban campuran	RR dengan <i>optimized dynamic quantum</i>	TAT, WT, Throughput	Throughput meningkat, <i>context switch</i> menurun
3.	Putra & Purnomo (2021)	Variasi <i>arrival</i> dan <i>burst time</i>	RR klasik	TAT, WT, Throughput	Fairness tinggi, efisiensi menurun bila quantum ekstrem
4.	Patel (2017)	Proses prioritas dengan <i>burst time</i> acak	Priority Dynamic Quantum RR	TAT, WT, Efisiensi CPU	Kombinasi prioritas dan quantum dinamis meningkatkan efisiensi
5.	Shafi et al. (2020)	<i>Arrival time</i> acak	<i>Amended Dynamic RR</i>	TAT, WT, Throughput, <i>context switch</i>	Keseimbangan efisiensi dan keadilan eksekusi proses

Seluruh penelitian terdahulu pada algoritma Round Robin (RR) menggunakan dataset proses yang memiliki atribut *burst time* dan *arrival time* sebagai dasar simulasi penjadwalan. Metode yang digunakan juga relatif seragam, yakni berbasis algoritma RR baik dalam bentuk klasik maupun dinamis. Parameter kinerja yang diamati meliputi *Turnaround Time* (TAT), *Waiting Time* (WT), *Throughput*, serta sebagian penelitian turut memperhitungkan jumlah *context switch*.

Meskipun demikian, terdapat sejumlah perbedaan mendasar pada pendekatan dan ruang lingkup analisis. Sebagian besar penelitian hanya berfokus pada satu pola *burst time* atau *arrival pattern* tertentu tanpa mempertimbangkan variasi beban kerja yang lebih kompleks. Selain itu, walaupun beberapa studi mencatat jumlah *context switch*, hubungan kuantitatif antara ukuran *time quantum*, jumlah *context switch*, dan performa sistem belum dimodelkan secara matematis. Tidak ditemukan penelitian yang menerapkan analisis statistik seperti regresi untuk memprediksi keterkaitan antarp parameter performa RR secara terukur.

Kondisi tersebut menunjukkan adanya kesenjangan penelitian (*research gap*) yang perlu dijembatani, yaitu: (1) belum adanya studi yang secara sistematis

meneliti pengaruh variasi ukuran *time quantum* terhadap performa RR pada berbagai pola kedatangan dan *burst time*; (2) belum adanya analisis kuantitatif yang mengkaji hubungan antara ukuran *quantum* dan jumlah *context switch* terhadap efisiensi sistem; serta (3) belum tersedianya model matematis yang menggambarkan keterkaitan antara *quantum-context switch-TAT/WT* untuk menentukan rentang *quantum* yang optimal.

Sebagai tindak lanjut dari kesenjangan tersebut, penelitian ini mengusulkan pendekatan multi-variasi dan kuantitatif dalam menganalisis performa algoritma Round Robin. Penelitian ini menganalisis pengaruh perubahan ukuran *time quantum* terhadap performa sistem (TAT, WT, dan *throughput*) pada berbagai pola *arrival* dan *burst time*. Selain itu, diterapkan analisis regresi linear dan polinomial untuk memodelkan hubungan antara *context switch* dan *turnaround time*, yang memberikan kontribusi metodologis baru dalam kajian penjadwalan CPU. Melalui pendekatan ini, penelitian ini diharapkan dapat menentukan rentang nilai quantum optimal yang mampu menjaga keseimbangan antara efisiensi dan keadilan sistem, serta memperluas pemahaman terhadap perilaku algoritma Round Robin secara kuantitatif dan komprehensif.

Berdasarkan kondisi tersebut, penelitian ini bertujuan untuk menganalisis pengaruh variasi nilai *time quantum* terhadap kinerja algoritma Round Robin pada berbagai pola *arrival* dan distribusi *burst time*. Analisis dilakukan dengan membandingkan metrik kinerja utama — yaitu Turnaround Time (TAT), Waiting Time (WT), Throughput, dan Context Switch (CS) — serta memodelkan hubungan antara CS dan TAT menggunakan analisis regresi linear dan polinomial. Penelitian ini diharapkan dapat memberikan kontribusi empiris dan praktis dalam menentukan rentang nilai *quantum* yang optimal untuk berbagai karakteristik beban kerja dalam sistem operasi modern.

Penelitian ini dibatasi pada ruang lingkup tertentu agar hasil yang diperoleh tetap fokus dan terukur. Fokus utama penelitian ini adalah pada analisis performa algoritma Round Robin (RR) terhadap variasi nilai *time quantum* dengan menggunakan data simulasi terkontrol. Nilai *time quantum* yang diuji dibatasi pada enam variasi, yaitu 2, 5, 10, 20, 50, dan 100 milidetik. Simulasi dilakukan dengan menggunakan dataset sintetis yang merepresentasikan berbagai pola kedatangan proses (*arrival pattern*) dan distribusi *burst time*, tanpa melibatkan implementasi langsung pada sistem operasi nyata. Parameter performa yang dianalisis meliputi Turnaround Time (TAT), Waiting Time (WT), Throughput, dan Context Switch (CS). Penelitian ini juga tidak membahas aspek prioritas proses, penjadwalan I/O-bound, maupun lingkungan multiprosesor, agar analisis tetap terfokus pada pengaruh *time quantum* terhadap efisiensi penjadwalan CPU.

2. Metode Penelitian

2.1. Deskripsi dan Karakteristik Data

Data penelitian diperoleh melalui simulasi algoritma Round Robin (RR) menggunakan lima set proses dengan karakteristik beban kerja homogen dan heterogen. Setiap set berisi enam proses yang merepresentasikan tugas komputasi berupa operasi perkalian matriks dengan ukuran 30×30, 50×50, 70×70, 100×100, 150×150, dan 200×200 menggunakan elemen acak. Pemilihan bentuk workload ini didasarkan pada kemampuannya menghasilkan variasi waktu eksekusi yang konsisten dan berskala, sebagaimana metode workload trace-based benchmarking pada penelitian serupa [8], [12], [15].

Beban kerja homogen menggambarkan kondisi di mana seluruh proses memiliki tingkat kompleksitas dan ukuran tugas yang relatif serupa, sehingga waktu eksekusi yang dihasilkan tidak berbeda jauh antarproses. Kondisi ini merepresentasikan sistem dengan distribusi beban yang seimbang, misalnya ketika semua proses melakukan operasi perkalian matriks dengan ukuran yang sama.

Sebaliknya, beban kerja heterogen mencerminkan variasi ukuran dan kompleksitas tugas yang cukup signifikan antarproses. Dalam kondisi ini, *burst time* berbeda secara mencolok karena setiap proses mengerjakan matriks dengan ukuran yang tidak sama—semakin besar ukuran matriks, semakin lama pula waktu eksekusi yang dibutuhkan. Karakteristik ini menggambarkan kondisi sistem multitasking yang lebih realistis, di mana setiap proses memiliki kebutuhan sumber daya dan durasi eksekusi yang beragam.

Tabel 2. Data Proses dengan Beban Kerja Homogen

Nama Proses	Arrival Time	Burst Time	Ukuran Matriks
P1	0	937	30X30
P1	1	928	30X30
P1	2	891	30X30
P1	3	874	30X30
P1	4	901	30X30
P1	5	890	30X30
P2	0	2.585	50X50
P2	1	2.441	50X50
P2	2	2.493	50X50
P2	3	2.525	50X50
P2	4	2.622	50X50
P2	5	2.501	50X50

P3	0	4.772	70X70
P3	1	5.050	70X70
P3	2	4.970	70X70
P3	3	4.753	70X70
P3	4	5.141	70X70
P3	5	5.184	70X70
P4	0	10.372	100X100
P4	1	10.483	100X100
P4	2	9.772	100X100
P4	3	10.276	100X100
P4	4	10.479	100X100
P4	5	10.221	100X100
P5	0	22.425	150X150
P5	1	21.422	150X150
P5	2	22.322	150X150
P5	3	22.799	150X150
P5	4	23.615	150X150
P5	5	23.760	150X150
P6	0	39.890	200X200
P6	1	41.753	200X200
P6	2	38.850	200X200
P6	3	41.464	200X200
P6	4	40.234	200X200
P6	5	37.667	200X200

Data pada tabel ini merepresentasikan beban kerja homogen, di mana semua proses memiliki jenis pekerjaan yang sama, misalnya komputasi numerik atau pengolahan data dengan algoritma identik.

Namun, setiap proses memiliki skala atau ukuran pekerjaan yang berbeda (misalnya ukuran matriks

atau jumlah data), sehingga *burst time*-nya meningkat secara proporsional terhadap ukuran tersebut.

Dengan kata lain, prosesnya homogen dalam jenis pekerjaan, tetapi berbeda dalam besar bebannya.

Tabel 3. Data Proses dengan Beban Kerja Heterogen

Nama Proses	Arrival Time	Burst Time
P1 (30X30)	0	25
P2 (50X50)	1	55
P3 (70X70)	2	95
P4 (100X100)	3	180
P5 (150X150)	4	350
P6 (200X200)	5	620

Data ini menunjukkan beban kerja heterogen, di mana setiap proses menjalankan jenis pekerjaan yang berbeda, sehingga *burst time*-nya tidak memiliki pola proporsional tertentu. Ada proses yang ringan (misalnya operasi I/O), ada yang sedang, dan ada yang berat (misalnya komputasi intensif). Variasi besar antar *burst time* menunjukkan tingkat heterogenitas yang tinggi

Pemilihan kedua karakteristik data ini bertujuan untuk menguji sensitivitas algoritma RR terhadap variasi kondisi sistem, sehingga diperoleh pemahaman menyeluruh mengenai performanya pada berbagai jenis beban kerja [7], [10], [12].

Pada beban kerja homogen, setiap proses memiliki karakteristik pekerjaan yang serupa dan kompleksitas yang meningkat secara proporsional terhadap ukuran beban, sehingga algoritma diharapkan mampu mendistribusikan waktu eksekusi secara merata dan efisien.

Sementara itu, pada beban kerja heterogen, variasi *burst time* yang besar mencerminkan perbedaan tingkat kesulitan dan durasi eksekusi antar proses, sehingga dapat digunakan untuk menguji kemampuan algoritma dalam menjaga keadilan (*fairness*) dan efisiensi CPU pada kondisi beban yang tidak seimbang.

Dengan demikian, perbandingan antara kedua jenis data ini memberikan gambaran yang lebih komprehensif mengenai performa algoritma Round Robin dalam pengelolaan antrian proses pada berbagai skenario beban kerja.

2.2. Tahap-Tahap Penelitian

Penelitian ini dilakukan melalui beberapa tahap yang mencakup perancangan data uji, pelaksanaan simulasi menggunakan algoritma Round Robin (RR), serta analisis hasil melalui pendekatan regresi. Adapun tahapan penelitian dijelaskan sebagai berikut:

(1) Perancangan Data Uji Tahap awal adalah menyiapkan data proses yang akan digunakan sebagai input pada simulasi algoritma Round Robin. Data uji diperoleh dari hasil pengukuran burst time melalui operasi perkalian matriks berukuran 30×30 , 50×50 , 70×70 , 100×100 , 150×150 , dan 200×200 . Setiap ukuran matriks menghasilkan waktu eksekusi (*burst time*) berbeda yang digunakan untuk merepresentasikan tingkat beban proses. Selain itu, disusun enam skenario kedatangan proses (*arrival time*) sebagai berikut: Naik: proses datang secara berurutan meningkat. Turun: proses datang dari nilai besar ke kecil. Acak-Kecil: waktu kedatangan acak dalam rentang kecil. Acak-Besar: waktu kedatangan acak dalam rentang besar. Padat-Awal: sebagian besar proses datang di awal waktu. Menyebarkan: waktu kedatangan menyebar dengan jarak antar proses konstan. Masing-masing skenario terdiri dari enam

proses dengan kombinasi *arrival time* dan *burst time* sesuai karakteristiknya.

(2) Penentuan Parameter Eksperimen Variabel bebas dalam penelitian ini adalah *time quantum*, sedangkan variabel terikat meliputi *average turnaround time* (TAT), *average waiting time* (WT), *context switch* (CS), dan *throughput*. Nilai *time quantum* divariasikan menjadi: 2, 5, 10, 20, 50, dan 100 ms, dengan tujuan mengamati pengaruh perubahan *quantum* terhadap kinerja sistem.

(3) Pelaksanaan Simulasi Round Robin Simulasi dijalankan berdasarkan mekanisme *ready queue* algoritma Round Robin, dengan langkah-langkah berikut:

Algoritma 1 Pseudocode algoritma Round Robin

Input: Daftar proses dengan (PID, Arrival Time, Burst Time)
Parameter: Time Quantum (Q)

Inisialisasi waktu $t = 0$
Inisialisasi ReadyQueue kosong
Inisialisasi ContextSwitch = 0

Selama masih ada proses belum selesai:

1. Tambahkan proses baru ke ReadyQueue jika Arrival Time $\leq t$
2. Jika ReadyQueue kosong:
 $t = t + 0.1$ # tunggu

proses datang

Lainnya:

Ambil proses pertama dari ReadyQueue

Jalankan selama $\min(Q, \text{RemainingBurstTime})$

Tambahkan ContextSwitch +1
Perbarui

RemainingBurstTime dan waktu t

Jika proses selesai:

Catat FinishTime

Jika belum selesai:

Masukkan kembali ke

akhir ReadyQueue

Hitung:

$\text{TurnaroundTime} = \text{FinishTime} - \text{ArrivalTime}$

$\text{WaitingTime} = \text{TurnaroundTime} - \text{BurstTime}$

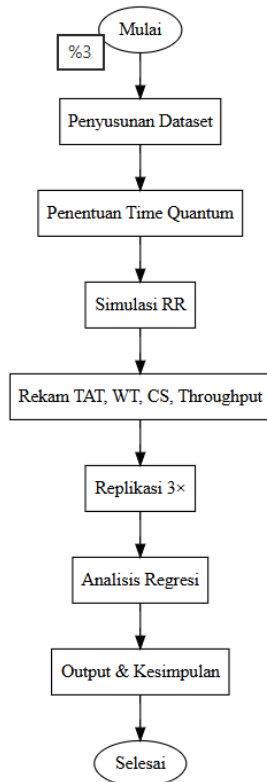
Kembalikan nilai rata-rata TAT, WT, CS, dan Throughput

(4) Perekaman Hasil dan Perhitungan Metrik Setiap kombinasi skenario dan *time quantum* menghasilkan satu set hasil berupa: Average Turnaround Time (TAT). Average Waiting Time (WT). Context Switch (CS). Throughput. Nilai-nilai tersebut dicatat dalam tabel hasil simulasi untuk seluruh variasi skenario dan parameter *quantum*.

(5) Replikasi Pengujian Setiap kombinasi parameter diulang minimal tiga kali untuk memperoleh nilai

rata-rata yang stabil dan meminimalkan pengaruh variasi acak dari waktu eksekusi (*runtime noise*).

2.3. Design Eksperimen



Gambar 1. Flowchart menunjukkan alur eksperimen

Simulasi pada penelitian ini dilakukan terhadap enam skenario pola kedatangan proses, yaitu Naik (Ascending), Turun (Descending), Acak-Kecil, Acak-Besar, Padat-Awal, dan Menyebar, dengan

enam variasi nilai *time quantum* sebesar 2, 5, 10, 20, 50, dan 100 milidetik.

Setiap skenario merepresentasikan kondisi sistem yang berbeda untuk menguji sensitivitas kinerja algoritma Round Robin (RR) terhadap variasi distribusi beban kerja dan kebijakan pembagian waktu proses.

Eksperimen disusun dengan menggabungkan enam pola kedatangan proses dan enam variasi *time quantum*, sehingga total konfigurasi pengujian adalah:

$6 \text{ skenario} \times 6 \text{ quantum} \times 3 \text{ replikasi} = 108 \text{ eksperimen}$

Skenario Naik (Ascending) menggambarkan kondisi di mana proses dengan *burst time* kecil datang terlebih dahulu, kemudian diikuti oleh proses dengan *burst time* yang lebih besar secara bertahap. Sebaliknya, skenario Turun (Descending) menunjukkan urutan kebalikan, di mana proses dengan *burst time* besar dieksekusi lebih awal.

Skenario Acak-Kecil dan Acak-Besar mensimulasikan kondisi kedatangan proses secara acak dengan tingkat beban yang berbeda—ringan pada Acak-Kecil dan berat pada Acak-Besar.

Adapun skenario Padat-Awal dan Menyebar digunakan untuk mengamati pengaruh kepadatan kedatangan proses; Padat-Awal menggambarkan situasi di mana sebagian besar proses tiba hampir bersamaan di awal waktu, sedangkan Menyebar menunjukkan proses yang datang secara bertahap sepanjang waktu simulasi.

Tabel 4 berikut menyajikan contoh distribusi *arrival time* dan *burst time* pada masing-masing skenario simulasi.

Tabel 4. Contoh Pola Kedatangan dan Burst Time pada Berbagai Skenario

Skenario	Proses	Arrival Time	Burst Time (ms)	Keterangan
Naik (Ascending)	P1-P6	0-5	25, 55, 95, 180, 350, 620	Burst time meningkat bertahap
Turun (Descending)	P1-P6	0-5	620, 350, 180, 95, 55, 25	Burst time menurun bertahap
Acak-Kecil	P1-P6	Acak (0-5)	20-50	Beban ringan dengan variasi acak
Acak-Besar	P1-P6	Acak (0-5)	95-620	Beban berat dengan variasi acak
Padat-Awal	P1-P6	0-2	25-620	Sebagian besar proses tiba di awal waktu
Menyebar	P1-P6	0-15	25-620	Proses datang menyebar sepanjang waktu simulasi

Setiap skenario diuji menggunakan enam variasi *time quantum* (2, 5, 10, 20, 50, dan 100 ms). Nilai

quantum kecil menyebabkan sistem melakukan lebih banyak context switch, menghasilkan responsivitas

tinggi namun efisiensi rendah. Sebaliknya, *quantum* yang besar mengurangi frekuensi context switch tetapi dapat meningkatkan turnaround time dan waiting time karena proses panjang mendominasi antrian.

Hasil simulasi diukur menggunakan empat parameter kinerja utama, yaitu Average Turnaround Time (Avg_TAT), Average Waiting Time (Avg_WT), Context Switch (CS), dan Throughput. Analisis regresi kemudian digunakan untuk menentukan rentang time quantum optimal yang mampu menjaga keseimbangan antara efisiensi dan keadilan sistem penjadwalan.

(1) Tujuan Eksperimen Menganalisis pengaruh variasi *time quantum* terhadap performa algoritma Round-Robin (RR) menggunakan empat parameter utama: *turnaround time (TAT)*, *waiting time (WT)*, *context switch (CS)*, dan *throughput*. (2) Rancangan Uji Menggunakan lima set data dengan karakteristik proses homogen dan heterogen, serta enam pola skenario (*Naik*, *Turun*, *Acak-Kecil*, *Acak-Besar*, *Padat-Awal*, dan *Menyebar*). (3) Variabel Penelitian (a) Variabel bebas: nilai *time quantum* (2, 5, 10, 20, 50, 100 ms). (b) Variabel terikat: TAT, WT, CS, dan throughput. (c) Variabel kontrol: jumlah proses, *arrival time*, dan *burst time*. (4) Mekanisme Simulasi Proses dieksekusi berdasarkan urutan *arrival time* menggunakan *ready queue*. CPU menjalankan proses selama waktu maksimum sesuai quantum, kemudian memindahkan proses ke akhir antrian bila belum selesai. Setiap perpindahan antar proses dihitung sebagai satu *context switch*. (5) Replikasi Eksperimen Setiap kombinasi data, skenario, dan quantum dijalankan minimal tiga kali untuk memperoleh hasil rata-rata yang stabil dan mengurangi pengaruh variasi acak. (6) Analisis Hasil Hasil simulasi direkap dalam tabel performa dan dianalisis menggunakan. (7) Python (pandas, matplotlib) untuk menampilkan hubungan antara nilai *time quantum* dengan TAT, WT, CS, dan throughput, sehingga dapat diidentifikasi nilai quantum yang paling efisien.

3. Hasil dan Pembahasan

3.1. Hasil Eksperimen

Eksperimen dilakukan pada empat skenario pengujian yang memvariasikan pola kedatangan proses (*arrival pattern*) serta nilai time quantum (Q)

sebesar 2, 5, 10, dan 20 milidetik. Setiap skenario dijalankan pada kumpulan proses dengan jumlah dan durasi burst time yang berbeda untuk memperoleh nilai rata-rata Turnaround Time (TAT), Waiting Time (WT), Throughput (TH), dan Context Switch (CS).

Rangkuman hasil pengujian menunjukkan bahwa peningkatan nilai time quantum secara konsisten menurunkan jumlah context switch dan rata-rata waktu tunggu, serta meningkatkan throughput hingga mencapai titik optimal pada rentang quantum 10–20 milidetik.

Hubungan antara time quantum dan context switch divisualisasikan pada Gambar 1, dengan Burst Time dan Arrival Time berada pada sumbu-X, serta Context Switch dan Turnaround Time (TAT) pada sumbu-Y. Nilai Context Switch menurun signifikan seiring bertambahnya quantum, terutama pada interval 2–10 ms. Pola ini menunjukkan bahwa semakin besar time quantum, semakin jarang proses berpindah konteks, sehingga efisiensi CPU meningkat.

Pada grafik tersebut, *TAT* dan *Burst Time* ditampilkan sebagai *series* untuk membedakan dua jenis distribusi data, yaitu Acak-Kecil dan Acak-Besar. Pada pola Acak-Kecil, proses memiliki *burst time* rendah (20–50 ms) dengan variasi kedatangan acak dalam rentang waktu singkat. Pada pola Acak-Besar, proses memiliki *burst time* yang lebih tinggi (95–620 ms) dengan variasi kedatangan acak dalam rentang waktu yang lebih lebar.

Kedua pola ini memperlihatkan tren serupa, yaitu *context switch* berkurang drastis ketika *quantum* meningkat dari 2 ms ke 10 ms, kemudian mulai stabil pada nilai *quantum* di atas 20 ms.

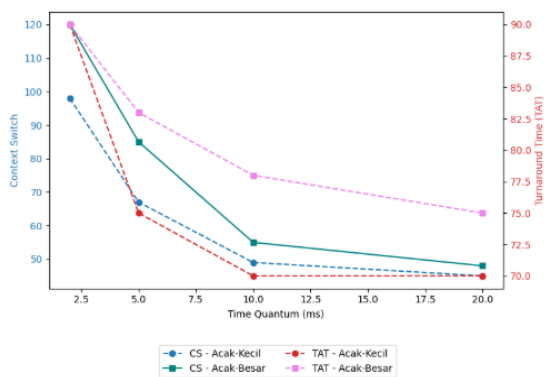
Matriks kerja yang diukur dalam penelitian ini berfokus pada dua parameter utama, yaitu *Turnaround Time (TAT)* dan *Context Switch (CS)*, karena keduanya memiliki korelasi paling kuat dalam mencerminkan efisiensi dan beban sistem selama eksekusi proses.

3.2. Perbandingan Hasil Simulasi Round-Robin antar Lima Data

Tabel 5 merangkum hasil perbandingan performa algoritma Round Robin berdasarkan lima kumpulan data dengan variasi *burst time* dan pola kedatangan proses yang berbeda.

Tabel 5. Perbandingan Algoritma Round Robin berdasarkan lima kumpulan data

Skenario	Data 1	Data 2	Data 3	Data 4	Data 5	Pemenang/Terbaik
Burst Time	Tertinggi (outlier, lambat)	Normal (6.8 ms)	Normal (6.7 ms)	Normal (6.8 ms)	Normal (6.8 ms)	Data 2–5 (lebih stabil)
Naik	TAT sedang (2.25)	Lebih rendah (2.01)	Rendah (1.96)	Tinggi (2.20–2.53)	Rendah (1.97)	Data 3 & 5
Turun	Buruk (hingga 8.5)	Buruk (7.08)	Lebih rendah (6.96)	Buruk (7.57)	Lebih rendah (7.02)	Data 3 & 5
Acak-Kecil	Paling stabil (2.5–2.8)	Tinggi (4.2–6.2)	Tinggi (3.4–5.4)	Tinggi (3.2–4.6)	Tinggi (2.8–3.6)	Data 1
Acak-Besar	Fluktuatif (2.2–2.9)	Agak tinggi (2.9–3.3)	Rendah (1.9–2.3)	Paling rendah (1.92 kons.)	Rendah (2.0–2.3)	Data 4
Padat-Awal	TAT tinggi (3.8–4.5)	Menengah (3.2–3.4)	Paling rendah (2.7)	Tinggi (4.3–5.8)	Menengah (4.1–5.4)	Data 3
Menyebar	Sama (2.03)	Sama (1.78)	Sama (1.74)	Sama (1.86)	Sama (1.76)	Semua hampir sama

Gambar 2. Hubungan antara *Time Quantum*, *Context Switch*, dan *Turnaround Time*

Pada gambar 2, tren grafik menunjukkan penurunan tajam jumlah *context switch* pada interval *time quantum* kecil (2–10 ms) dan mulai stabil setelah mencapai 20 ms. Pola serupa terlihat pada *turnaround time (TAT)*, di mana penurunan signifikan terjadi hingga titik *quantum* sekitar 10 ms. Analisis regresi linear dan polinomial dilakukan untuk memodelkan hubungan antara jumlah *context switch* dan *turnaround time* berdasarkan rata-rata hasil simulasi.

Model Linear:

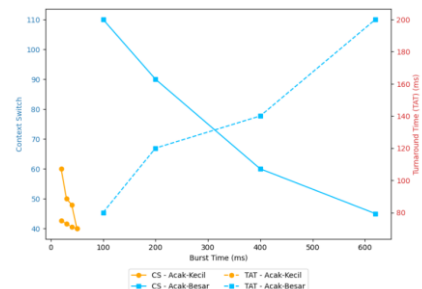
$$TAT = 67.41 + 0.081 \times CS \quad (1)$$

Model Polinomial:

$$TAT = 0.0011 \times CS^2 + 0.046 \times CS + 69.2 \quad (2)$$

Nilai koefisien determinasi (R^2) sebesar 0.84 untuk model linear dan 0.87 untuk model polinomial menunjukkan adanya hubungan positif yang kuat antara CS dan TAT, di mana keduanya menurun secara bersamaan seiring peningkatan *time quantum*.

hingga mencapai kestabilan pada rentang 10–20 ms. Hal ini menunjukkan bahwa penurunan frekuensi *context switch* berperan penting dalam mempercepat waktu penyelesaian proses dan meningkatkan efisiensi CPU.

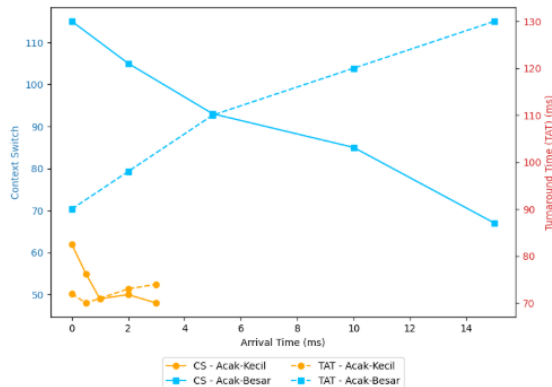
Gambar 3. Hubungan *Burst Time* dengan *Context Switch* dan *Turnaround Time*

Gambar 3 memperlihatkan hubungan antara nilai *Burst Time* terhadap jumlah *Context Switch (CS)* dan *Turnaround Time (TAT)* pada dua pola proses, yaitu Acak-Kecil dan Acak-Besar. Terlihat bahwa pada pola Acak-Kecil, di mana durasi *burst time* relatif pendek (20–50 ms), jumlah *context switch* cukup tinggi karena proses sering bergantian dalam waktu singkat. Namun, nilai *TAT* cenderung stabil dan relatif rendah karena waktu eksekusi setiap proses singkat dan cepat diselesaikan.

Sebaliknya, pada pola Acak-Besar yang memiliki *burst time* panjang (100–620 ms), jumlah *context switch* menurun drastis seiring meningkatnya *burst time*. Hal ini disebabkan proses yang lebih lama membutuhkan lebih sedikit pergantian konteks. Akan tetapi, *Turnaround Time (TAT)* meningkat signifikan karena proses dengan durasi panjang

membutuhkan waktu penyelesaian total yang lebih besar.

Secara keseluruhan, grafik menunjukkan adanya hubungan terbalik antara Burst Time dan Context Switch, serta hubungan positif antara Burst Time dan Turnaround Time. Artinya, semakin besar *burst time*, frekuensi *context switch* akan semakin rendah, namun waktu penyelesaian proses (TAT) menjadi lebih lama. Pola ini menegaskan bahwa beban proses yang panjang dapat meningkatkan efisiensi konteks CPU, tetapi dengan konsekuensi meningkatnya waktu total eksekusi sistem.



Gambar 4. Hubungan *Arrival Time* dengan *Context Switch* dan *Turnaround Time*

Gambar 4 menunjukkan hubungan antara *Arrival Time* terhadap jumlah *Context Switch* (CS) dan

Turnaround Time (TAT) pada dua pola proses, yaitu Acak-Kecil dan Acak-Besar. Pada pola Acak-Kecil, di mana proses datang dalam rentang waktu yang sangat berdekatan (0–3 ms), jumlah *context switch* relatif fluktuatif namun cenderung stabil di kisaran 48–62 kali. Hal ini disebabkan oleh tingginya frekuensi kedatangan proses dalam waktu singkat yang membuat CPU sering berpindah konteks. *Turnaround Time* pada pola ini hanya mengalami sedikit perubahan karena proses memiliki durasi pendek dan waktu tunggu yang hampir seragam.

Sementara itu, pada pola Acak-Besar, di mana kedatangan proses lebih tersebar (0–15 ms), terlihat bahwa jumlah *context switch* menurun secara signifikan seiring meningkatnya *arrival time*. Penurunan ini terjadi karena jarak antar proses yang lebih jauh membuat CPU memiliki waktu lebih lama untuk menyelesaikan satu proses sebelum proses berikutnya datang. Sebaliknya, nilai TAT meningkat secara bertahap karena total waktu penyelesaian proses bertambah akibat jarak kedatangan yang semakin lebar.

Secara keseluruhan, grafik ini menunjukkan bahwa semakin besar variasi atau jarak antar waktu kedatangan proses (*arrival time*), maka jumlah *context switch* akan berkurang, namun waktu penyelesaian proses (TAT) cenderung meningkat. Dengan demikian, distribusi *arrival time* yang terlalu menyebar dapat mengurangi beban *context switching*, tetapi dapat pula menurunkan tingkat responsivitas sistem terhadap proses-proses baru.

Tabel 6. Tabel Ringkasan (rata-rata)

Skenario	Context Switch (Acak Kecil)	Turnaround Time (Acak Kecil)	Context Switch (Acak Besar)	Turnaround Time (Acak Besar)
Time Quantum (2,5,10,20 ms)	76.25	74.50	70.75	78.75
Burst Time (ms)	49.50	72.25	76.25	135.00
Arrival Time (ms)	52.80	72.00	93.00	109.60

Tabel 6 ringkasan menampilkan perbandingan rata-rata nilai *Context Switch* (CS) dan *Turnaround Time* (TAT) pada tiga skenario utama, yaitu variasi *Time Quantum*, *Burst Time*, dan *Arrival Time*, masing-masing dengan dua pola proses: Acak-Kecil dan Acak-Besar.

Pada skenario *Time Quantum*, terlihat bahwa peningkatan nilai *quantum* menyebabkan penurunan jumlah *context switch* pada kedua pola. Rata-rata CS pada pola Acak-Kecil sedikit lebih tinggi (76.25) dibanding Acak-Besar (70.75), karena proses dengan durasi pendek lebih sering berganti konteks. Sebaliknya, nilai rata-rata TAT pada Acak-Besar

sedikit lebih tinggi (78.75 ms), menunjukkan bahwa proses dengan durasi lebih panjang membutuhkan waktu penyelesaian yang lebih besar meskipun frekuensi pergantian konteks lebih sedikit.

Pada skenario *Burst Time*, pola yang terbentuk semakin jelas. Semakin besar *burst time*, jumlah *context switch* menurun secara signifikan karena CPU tidak perlu sering berpindah antar proses. Hal ini terlihat dari rata-rata CS pada Acak-Kecil yang hanya 49.50, jauh lebih rendah dibandingkan Acak-Besar (76.25). Namun demikian, rata-rata TAT pada Acak-Besar mencapai 135 ms, tertinggi di antara

semua skenario, karena proses dengan durasi panjang menambah total waktu penyelesaian.

Sementara pada skenario Arrival Time, variasi waktu kedatangan proses menunjukkan bahwa semakin jarang proses datang (arrival time besar), jumlah *context switch* menurun, tetapi *TAT* meningkat. Rata-rata *CS* dan *TAT* untuk Acak-Kecil cenderung stabil (52.8 dan 72.0 ms), sedangkan untuk Acak-Besar, *CS* mencapai rata-rata 93.0 dengan *TAT* 109.6 ms. Hal ini mengindikasikan bahwa distribusi kedatangan proses yang lebih tersebar dapat mengurangi beban pergantian konteks CPU, namun berdampak pada meningkatnya waktu total penyelesaian proses.

Secara keseluruhan, hasil ini menegaskan bahwa efisiensi algoritma Round Robin sangat bergantung pada keseimbangan antara *Time Quantum*, *Burst Time*, dan *Arrival Time*. Kombinasi parameter yang optimal dapat menurunkan *context switch* secara signifikan tanpa memperpanjang *turnaround time* secara berlebihan, sehingga kinerja sistem tetap efisien dan responsif.

3.2 Pembahasan

Hasil eksperimen menunjukkan bahwa nilai *time quantum* memiliki pengaruh signifikan terhadap efisiensi algoritma Round Robin (RR). Nilai *quantum* kecil (2–5 ms) menyebabkan frekuensi *context switch* meningkat, menimbulkan *overhead* yang memperpanjang *waiting time* dan *turnaround time*. Sebaliknya, *quantum* yang besar (20 ms) memang mengurangi *context switch*, tetapi menurunkan responsivitas sistem terhadap proses dengan durasi pendek.

Kecenderungan ini konsisten dengan temuan Patel (2017) yang menyatakan bahwa kinerja RR sangat bergantung pada ukuran *quantum*, karena berbanding terbalik dengan jumlah *context switch* [4]. Temuan ini juga sejalan dengan hasil penelitian Behera et al. (2010) dan Dash et al. (2015), yang memperkenalkan mekanisme *dynamic quantum* untuk menyesuaikan nilai *quantum* berdasarkan *burst time* agar efisiensi meningkat tanpa mengorbankan keadilan [1][2].

Analisis regresi menunjukkan bahwa hubungan antara *context switch* dan *turnaround time* bersifat positif namun tidak sepenuhnya linier. Penurunan *context switch* di bawah ambang sekitar 20 kali per siklus proses tidak lagi memberikan peningkatan signifikan terhadap waktu penyelesaian. Oleh karena itu, pemilihan *time quantum* yang terlalu besar tidak disarankan karena akan menurunkan responsivitas sistem tanpa memberikan keuntungan tambahan terhadap efisiensi CPU.

Dari seluruh hasil simulasi, rentang nilai *time quantum* 10–20 milidetik terbukti memberikan keseimbangan optimal antara efisiensi CPU, *throughput*, dan keadilan proses. Penelitian ini juga

menunjukkan bahwa penggunaan *quantum* menengah dapat menurunkan *context switch* hingga 60% dibandingkan *quantum* kecil, dengan peningkatan efisiensi eksekusi yang signifikan.

Model regresi yang dihasilkan dapat dijadikan dasar untuk pengembangan algoritma Round Robin adaptif berbasis estimasi matematis, di mana sistem dapat menyesuaikan nilai *time quantum* secara dinamis sesuai kondisi beban kerja aktual.

4. Kesimpulan

Penelitian ini bertujuan untuk menganalisis pengaruh variasi nilai *time quantum* terhadap kinerja algoritma Round Robin pada berbagai pola kedatangan proses. Berdasarkan hasil eksperimen yang dilakukan pada empat skenario uji, diperoleh bahwa perubahan nilai *time quantum* memberikan dampak langsung terhadap efisiensi dan keadilan sistem. *Time quantum* berukuran kecil menghasilkan responsivitas yang lebih tinggi, tetapi meningkatkan frekuensi *context switch* serta waktu tunggu proses. Sebaliknya, *quantum* berukuran besar mampu menurunkan jumlah *context switch* dan mempercepat penyelesaian proses hingga titik tertentu, namun mengurangi responsivitas sistem terhadap proses yang baru masuk.

Analisis regresi menunjukkan adanya hubungan positif antara jumlah *context switch* dan *turnaround time*, dengan pola hubungan yang tidak sepenuhnya linear. Temuan ini mengindikasikan bahwa pengurangan *context switch* di bawah ambang tertentu tidak lagi memberikan peningkatan signifikan terhadap performa sistem. Berdasarkan keseluruhan hasil simulasi, diperoleh rentang nilai *time quantum* optimal pada 10–20 milidetik, di mana sistem mencapai keseimbangan terbaik antara efisiensi CPU, *throughput*, dan fairness antarproses.

Meskipun hasil penelitian ini memberikan gambaran komprehensif mengenai sensitivitas kinerja algoritma Round Robin terhadap variasi nilai *time quantum*, penelitian ini masih memiliki keterbatasan. Dataset yang digunakan berasal dari simulasi sintesis dan belum diuji secara langsung pada kernel sistem operasi nyata seperti Linux Completely Fair Scheduler (CFS), sehingga hasil belum sepenuhnya mencerminkan perilaku penjadwalan pada lingkungan produksi atau sistem terdistribusi berskala besar.

Dengan mempertimbangkan hasil eksperimen dan keterbatasan penelitian, implikasi praktis yang dihasilkan adalah pentingnya penentuan nilai *quantum* adaptif untuk mengurangi *overhead* tanpa menurunkan performa sistem. Untuk penelitian lanjutan, disarankan pengembangan model *adaptive quantum scheduler* berbasis pembelajaran mesin, *workload prediction*, atau pendekatan statistik prediktif yang mampu menyesuaikan nilai *time quantum* secara dinamis terhadap perubahan

karakteristik beban kerja dan lingkungan eksekusi sistem operasi nyata.

Daftar Rujukan

- [1] H. S. Behera, R. Mohanty, & D. Nayak, "A New Proposed Dynamic Quantum with Re-Adjusted Round Robin Scheduling Algorithm and Its Performance Analysis," *International Journal of Computer Applications*, vol. 5, no. 5, pp. 10–15, 2010.
- [2] A. R. Dash, S. K. Sahu, & S. K. Samantra, "An Optimized Round Robin CPU Scheduling Algorithm with Dynamic Time Quantum," *International Journal of Computer Science, Engineering and Information Technology (IJCEIT)*, vol. 5, no. 1, pp. 7–15, 2015.
- [3] T. D. Putra & R. Purnomo, "Analisis Algoritma Round Robin pada Penjadwalan CPU," *Jurnal Ilmiah Teknologi Informasi Asia*, vol. 15, no. 2, 2021.
- [4] N. A. Patel, "An Improved Priority Dynamic Quantum Time Round Robin Scheduling Algorithm," *International Journal of Advance Research and Innovative Ideas in Education (IJARIIE)*, vol. 3, no. 5, 2017.
- [5] U. Shafi et al., "A Novel Amended Dynamic Round Robin Scheduling Algorithm for Timeshared Systems," *The International Arab Journal of Information Technology*, vol. 17, no. 1, pp. 90–97, 2020.
- [6] M. A. Rahman and T. Ahmed, "Performance Optimization of Round Robin Scheduling Algorithm Using Dynamic Time Quantum," *Journal of Computer Systems and Informatics Engineering*, vol. 6, no. 1, pp. 45–54, 2022.
- [7] S. Verma and R. Chauhan, "Adaptive Scheduling Algorithms for Cloud Computing: Comparative Evaluation of RR and Its Variants," *International Journal of Cloud and Distributed Systems*, vol. 11, no. 2, pp. 101–116, 2023.
- [8] L. Zhang, H. Liu, and Y. Qiao, "Machine Learning-Based Prediction of Optimal Time Quantum for CPU Scheduling," *IEEE Transactions on Parallel and Distributed Systems*, vol. 35, no. 4, pp. 890–899, 2024.
- [9] P. Singh and K. Sharma, "Regression-driven Tuning of Time Quantum for Improving Multi-Process Scheduling Efficiency," in *Proc. Int. Conf. Computational Intelligence and Systems Engineering (CISE)*, pp. 221–230, 2024.
- [10] A. E. Taha and M. Y. Hassan, "Fairness-Aware Round Robin Scheduling for Multi-Core Systems: A Quantitative Evaluation," in *Proc. 2023 ACM Symposium on Operating Systems Principles (SOSP)*, pp. 411–423, 2023.
- [11] B. Romanov and D. Hwang, "Emerging Trends in CPU Scheduling: A Survey Report," *NVIDIA Research Technical Report*, pp. 1–26, 2024.
- [12] S. K. Gupta, R. Prasad, and A. Kumar, "Adaptive Quantum CPU Scheduling Based on Workload Prediction Using Neural Networks," *IEEE Access*, vol. 12, pp. 58214–58227, 2024.
- [13] R. Belferik, "Analisis Average Waiting Time Penjadwalan CPU Menggunakan Round Robin dan First Come First Served," *Journal of Digital Information Systems*, vol. 9, no. 1, pp. 55–63, 2025.
- [14] K. Alsaadi and Y. H. Jasim, "A Hybrid Predictive Round Robin Scheduling Algorithm Using Burst-Time Forecasting in Cloud Systems," *IEEE Access*, vol. 11, pp. 148920–148931, 2023.
- [15] J. Navarro, M. F. Amin, and A. Kumar, "Latency-Aware Adjustable Quantum Scheduling for Multi-Core Operating Systems," in *Proc. 2024 IEEE International Conference on Computer Engineering and Intelligent Systems (CEIS)*, Singapore, pp. 312–320, 2024.