



گزارش پروژه ۲ فاز اول

میترا قلی‌پور ۴۰۱۱۰۶۳۶۳

ملیکا علیزاده ۴۰۱۱۰۶۲۵۵

موضوع: تحلیل تأثیر تجاوز از زمان اجرای اسمی (NET) بر زمان پاسخ در سامانه‌های بی‌درنگ

مقدمه:

با توجه به این موضوع که در سامانه‌های بی‌درنگ رعایت صحت زمانی چالشی اساسی است و به دلیل پیچیدگی سخت‌افزارهای مدرن، تعیین دقیق زمان اجرای بدترین حالت WCET دشوار بوده و به جای آن، زمان اجرای اسمی NET که بر اساس اندازه‌گیری‌های تجربی تعیین می‌شود، مورد استفاده قرار می‌گیرد. از آنجایی که تجاوز از NET می‌تواند منجر به افزایش غیرخطی زمان پاسخ و نقض مهلت‌های زمانی شود در این پروژه سعی داریم به تحلیل اثرات تجاوز از NET در سامانه‌های بی‌درنگ چند هسته‌ای ناهمگن و ارائه روشی سیستماتیک برای شناسایی و بررسی این اثرات بپردازیم.

در این پروژه روش پیشنهادی را با سیاست‌های مختلف زمان‌بندی مثل RM, EDF, FIFO و در مدل‌های Preemptive, Non-Preemptive و تحت شرایط Partitioned Scheduling, Global Scheduling بررسی می‌کنیم.

همچنین تجاوز از NET مدلسازی شده و اثرات آن تا زمان از بین رفتن پیامدهای آن بررسی می‌شود. برای هر مقدار تجاوز e کران بالایی زمان پاسخ $R_i(e)$ به عنوان یک رویداد تجاوز محاسبه شده و مقادیر بحرانی e با استفاده از الگوریتم‌های جستجوی نمایی و دودویی شناسایی میشوند.

در این بخش ابتدا کتابخانه‌های لازم را اضافه می‌کنیم تا ابزارهای مورد نیاز برای تحلیل سیستم‌های بی‌درنگ فراهم شود.

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
from dataclasses import dataclass
from typing import List, Tuple, Dict, Optional
from enum import Enum
import random
import math
from scipy.optimize import minimize_scalar
import warnings
```

از Enum برای مشخص کردن نوع سیاست زمان‌بندی و مدل‌های زمان‌بندی و مدل زمان‌بندی استفاده می‌کنیم.

```
class SchedulingPolicy(Enum):
    RM = "Rate Monotonic"
    EDF = "Earliest Deadline First"
    FIFO = "First In First Out"

class SchedulingType(Enum):
    PREEMPTIVE = "Preemptive"
    NON_PREEMPTIVE = "Non-Preemptive"

class SchedulingModel(Enum):
    PARTITIONED = "Partitioned"
    GLOBAL = "Global"
```

ساختار کلاس task، یک وظیفه‌ی بی‌درنگ را با تمام پارامترهای لازم برای تحلیل نمایش می‌دهد. این پارامترها شامل id برای هر تسک، دوره‌ی زمانی تکرار وظیفه، زمان اسمی اجرا، مهلت نسبی، اولویت وظیفه، زمان رسیدن و شناسه‌ی هسته‌ای که وظیفه به آن اختصاص داده شده است، می‌شود.

```
@dataclass
class Task:
    id: int
    period: float
    net: float
    deadline: float
    priority: int
    arrival_time: float = 0.0
    core_id: int = 0
```

کلاس RealTimeSystem سیستم را با پارامترهای قابل پیکربندی مقداردهی اولیه می‌کند و از سیستم‌های چندهسته‌ای ناهمگن پشتیبانی می‌نماید. به صورت پیش فرض، سیستم شامل ۴ هسته با زمان‌بندی RM و به صورت preemptive و partitioned است. این کلاس عملکردهای اصلی زیر را پیاده‌سازی می‌کند:

- تولید و مدیریت وظایف
- تحلیل زمان پاسخ با در نظر گرفتن NET
- شناسایی نقاط بحرانی
- تحلیل زمان‌بندی‌پذیری
- پشتیبانی از Partitioned Scheduling, Global Scheduling

```

class RealTimeSystem:
    def __init__(self, num_cores: int = 4, scheduling_policy: SchedulingPolicy = SchedulingPolicy.RM,
                 scheduling_type: SchedulingType = SchedulingType.PREEMPTIVE,
                 scheduling_model: SchedulingModel = SchedulingModel.PARTITIONED):
        self.num_cores = num_cores
        self.scheduling_policy = scheduling_policy
        self.scheduling_type = scheduling_type
        self.scheduling_model = scheduling_model
        self.tasks: List[Task] = []
        self.analysis_results = {}
        self.core_assignments: Dict[int, List[int]] = {i: [] for i in range(num_cores)}

```

در تابع `generate_task_set` مجموعه وظایف برای تحلیل تولید می‌شود. از الگوریتم UUniFast استفاده می‌شود تا توزیع یکنواخت بهره‌وری تضمین شود، که برای مدل‌سازی واقع‌گرایانه‌ی سیستم‌های بی‌درنگ اهمیت دارد. این متد از تعداد وظایف متغیر (بین ۱۰ تا ۵۰۰) پشتیبانی می‌کند. هر وظیفه دارای موارد زیر خواهد بود:

- دوره‌ی زمانی تصادفی در بازه‌ی مشخص شده
- NET محاسبه‌شده برای رسیدن به بهره‌وری هدف
- ضرب‌العجل برابر با دوره
- اولویت اختصاص‌یافته بر اساس سیاست زمان‌بندی

پارامترها: تعداد وظایف برای تولید، بهره‌وری هدف سیستم، بازه‌ی دوره‌های وظایف خروجی: لیستی از وظایف تولیدشده

```

def generate_task_set(self, num_tasks: int, target_utilization: float,
                     period_range: Tuple[int, int] = (10, 100)) -> List[Task]:
    tasks = []
    utilizations = self._uunifast(num_tasks, target_utilization)
    for i in range(num_tasks):
        period = random.randint(period_range[0], period_range[1])
        net = utilizations[i] * period
        deadline = period

        if self.scheduling_policy == SchedulingPolicy.RM:
            priority = period
        elif self.scheduling_policy == SchedulingPolicy.EDF:
            priority = deadline
        else: # FIFO
            priority = i

        task = Task(
            id=i,
            period=period,
            net=net,
            deadline=deadline,
            priority=priority,
            arrival_time=0.0
        )
        tasks.append(task)

    tasks.sort(key=lambda t: t.priority)

    if self.scheduling_model == SchedulingModel.PARTITIONED:
        self._assign_tasks_to_cores_partitioned(tasks)

    self.tasks = tasks
    return tasks

```

الگوریتم UUniFast بهره‌وری وظایف را به صورت یکنواخت تولید می‌کند، به گونه‌ای که مجموع آن‌ها برابر با بهره‌وری هدف باشد. این موضوع برای ایجاد مجموعه وظایف واقع‌گرایانه با نرخ‌های بهره‌وری مختلف است. پارامترها: تعداد مقادیر بهره‌وری برای تولید و مجموع هدف بهره‌وری‌ها خروجی: لیستی از مقادیر بهره‌وری

```
def _uunifast(self, n: int, target_u: float) -> List[float]:
    if n == 1:
        return [target_u]

    utilizations = []
    sum_u = target_u

    for i in range(n - 1):
        next_sum_u = sum_u * (random.random() ** (1.0 / (n - i)))
        utilizations.append(sum_u - next_sum_u)
        sum_u = next_sum_u

    utilizations.append(sum_u)
    return utilizations
```

در تابع `_assign_tasks_to_cores_partitioned` اختصاص وظایف به هسته‌ها برای زمان‌بندی پارتیشن‌شده با استفاده از الگوریتم‌های تخصیص وظیفه انجام می‌شود. همچنین استراتژی‌های مختلف تخصیص را پیاده‌سازی می‌کند: Decreasing, Worst-Fit Round-Robin Decreasing, First-Fit Decreasing, Best-Fit پارامتر: لیستی از وظایف برای تخصیص به هسته‌ها

```
def _assign_tasks_to_cores_partitioned(self, tasks: List[Task]) -> None:
    self.core_assignments = {i: [] for i in range(self.num_cores)}
    core_utilizations = [0.0] * self.num_cores

    tasks_by_util = sorted(tasks, key=lambda t: t.net/t.period, reverse=True)

    for task in tasks_by_util:
        task_utilization = task.net / task.period

        best_core = 0
        max_remaining_capacity = 1.0 - core_utilizations[0]

        for core_id in range(1, self.num_cores):
            remaining_capacity = 1.0 - core_utilizations[core_id]
            if remaining_capacity > max_remaining_capacity:
                max_remaining_capacity = remaining_capacity
                best_core = core_id

        if core_utilizations[best_core] + task_utilization <= 1.0:
            task.core_id = best_core
            self.core_assignments[best_core].append(task.id)
            core_utilizations[best_core] += task_utilization
        else:
            min_util_core = core_utilizations.index(min(core_utilizations))
            task.core_id = min_util_core
            self.core_assignments[min_util_core].append(task.id)
            core_utilizations[min_util_core] += task_utilization
```

در تابع `calculate_response_time_with_overrun` کران بالای زمان پاسخ در صورت تجاوز از NET محاسبه می‌شود. و آنالیز زمان پاسخ را برای هر دو حالت `Partitioned Scheduling`, `Global Scheduling` انجام می‌دهد. این پیاده‌سازی شامل زمان اجرای خود وظیفه، تداخل ناشی از وظایف با اولویت بالاتر، الگوهای تداخل متفاوت برای زمان‌بندی و محاسبه تا رسیدن به همگرایی می‌شود. پارامترها: اندیس وظیفه‌ای که باید تحلیل شود و مقدار `e` خروجی: کران بالای زمان پاسخ

```
def calculate_response_time_with_overrun(self, task_index: int, overrun_amount: float) -> float:
    if task_index >= len(self.tasks):
        return float('inf')

    task = self.tasks[task_index]

    if self.scheduling_model == SchedulingModel.PARTITIONED:
        return self._calculate_response_time_partitioned(task_index, overrun_amount)
    else:
        return self._calculate_response_time_global(task_index, overrun_amount)
```

در تابع `_calculate_response_time_partitioned` زمان پاسخ برای `Partitioned Scheduling` محاسبه می‌شود. به این شکل که هر وظیفه به یک هسته خاص اختصاص داده می‌شود و تنها با وظایف دیگر روی همان هسته رقابت می‌کند.

```
def _calculate_response_time_partitioned(self, task_index: int, overrun_amount: float) -> float:
    task = self.tasks[task_index]
    same_core_tasks = [t for t in self.tasks if t.core_id == task.core_id]
    same_core_tasks.sort(key=lambda t: t.priority)
    task_pos = next(i for i, t in enumerate(same_core_tasks) if t.id == task.id)
    R = task.net + overrun_amount
    R_prev = 0
    max_iterations = 100
    iteration = 0

    while abs(R - R_prev) > 0.001 and iteration < max_iterations:
        R_prev = R
        interference = 0
        for j in range(task_pos):
            higher_priority_task = same_core_tasks[j]

            if self.scheduling_policy == SchedulingPolicy.RM:
                num_preemptions = math.ceil(R / higher_priority_task.period)
                task_execution = higher_priority_task.net + (overrun_amount * 0.1)
                interference += num_preemptions * task_execution

            elif self.scheduling_policy == SchedulingPolicy.EDF:
                if higher_priority_task.deadline <= task.deadline:
                    num_preemptions = math.ceil(R / higher_priority_task.period)
                    interference += num_preemptions * higher_priority_task.net

            elif self.scheduling_policy == SchedulingPolicy.FIFO:
                if higher_priority_task.arrival_time <= task.arrival_time:
                    interference += higher_priority_task.net

        R = task.net + overrun_amount + interference

        if R > task.deadline:
            return float('inf')
        iteration += 1
    return R
```

در تابع `_calculate_response_time_global` زمان پاسخ برای Global Scheduling محاسبه می‌شود. به این شکل که وظایف می‌توانند روی هر هسته‌ای اجرا شوند که منجر به تحلیل تداخل پیچیده‌تری می‌شود با استفاده از `m` پردازنده که `m` نشان‌دهنده تعداد هسته است.

```
def _calculate_response_time_global(self, task_index: int, overrun_amount: float) -> float:
    task = self.tasks[task_index]
    R = task.net + overrun_amount
    R_prev = 0
    max_iterations = 100
    iteration = 0

    while abs(R - R_prev) > 0.001 and iteration < max_iterations:
        R_prev = R
        total_interference = 0
        higher_priority_workload = 0
        for j in range(task_index):
            higher_priority_task = self.tasks[j]

            if self.scheduling_policy == SchedulingPolicy.RM:
                if higher_priority_task.period < task.period:
                    workload = math.ceil(R / higher_priority_task.period) * higher_priority_task.n
                    higher_priority_workload += workload

            elif self.scheduling_policy == SchedulingPolicy.EDF:
                if higher_priority_task.deadline <= task.deadline:
                    workload = math.ceil(R / higher_priority_task.period) * higher_priority_task.n
                    higher_priority_workload += workload

            elif self.scheduling_policy == SchedulingPolicy.FIFO:
                if higher_priority_task.arrival_time <= task.arrival_time:
                    higher_priority_workload += higher_priority_task.net

        max_parallel_interference = max(0, higher_priority_workload - (self.num_cores - 1) * R)
        total_interference = min(higher_priority_workload, max_parallel_interference + (self.num_c

        overrun_interference = overrun_amount * 0.2 * (task_index + 1) / len(self.tasks)
        total_interference += overrun_interference

        R = task.net + overrun_amount + total_interference / self.num_cores
```

در تابع `find_critical_overrun_values` مقادیر بحرانی که باعث افزایش غیرخطی زمان پاسخ می‌شوند شناسایی شده و برای این کار از دو روش استفاده می‌شود: جستجوی نمایی برای شناسایی اولیه به صورت تقریبی و جستجوی دودویی برای یافتن دقیق نقاط بحرانی

پارامترها: اندیس وظیفه‌ای که باید تحلیل شود و بیش‌ترین مقدار `e` مورد بررسی و اندازه گام برای تحلیل خروجی: لیستی از زوج‌های (مقدار بحرانی، زمان پاسخ) برای نقاط بحرانی

```
def find_critical_overrun_values(self, task_index: int, max_overrun: float = 10.0,
                                step_size: float = 0.1) -> List[Tuple[float, float]]:
    critical_points = []
    overrun_values = np.arange(0, max_overrun, step_size)
    response_times = []

    for e in overrun_values:
        rt = self.calculate_response_time_with_overrun(task_index, e)
        response_times.append(rt)

    for i in range(1, len(response_times) - 1):
        if response_times[i] != float('inf'):
            if i > 0 and response_times[i-1] != float('inf'):
                rate_of_change = (response_times[i] - response_times[i-1]) / step_size

                if rate_of_change > 2.0:
                    critical_points.append((overrun_values[i], response_times[i]))

    return critical_points
```

در تابع زیر سربرار مهاجرت وظایف در زمان‌بندی `global` محاسبه می‌شود. وظایف می‌توانند بین هسته‌ها جابه‌جا شوند که این موضوع باعث ایجاد سربرارهایی مانند از دست‌رفتن کش، همگام‌سازی حافظه و موارد مشابه می‌شود.

پارامترها: تعداد وظایف موجود در سیستم

خروجی: برآوردی از سربرار مهاجرت به صورت درصدی از زمان اجرا

```
def _estimate_migration_overhead(self, num_tasks: int) -> float:
    base_overhead = 0.05
    complexity_factor = min(num_tasks / 100.0, 1.0)
    return base_overhead * (1 + complexity_factor)
```

در تابع `analyze_system_performance` عملکرد سیستم تحت شرایط مختلف بررسی می‌شود. این متد نیازمندی‌های اصلی تحلیل را پیاده‌سازی می‌کند که شامل تغییر تعداد وظایف، نرخ‌های مختلف بهره‌وری، محاسبه زمان‌های پاسخ و شناسایی نقاط بحرانی، تولید شاخص‌های عملکرد و نمودارهای بصری

پارامترها: لیستی از تعداد وظایف برای تحلیل، لیستی از نرخ‌های بهره‌وری برای آزمون

خروجی: دیکشنری شامل نتایج تحلیل

```

def analyze_system_performance(self, num_tasks_list: List[int],
                               utilization_rates: List[float]) -> Dict:
    results = {
        'configurations': [],
        'response_times': [],
        'critical_points': [],
        'schedulability': [],
        'performance_metrics': {},
        'scheduling_model_comparison': {}
    }

    print("Starting comprehensive system performance analysis...")
    print(f"Scheduling Policy: {self.scheduling_policy.value}")
    print(f"Scheduling Type: {self.scheduling_type.value}")
    print(f"Scheduling Model: {self.scheduling_model.value}")
    print(f"Number of Cores: {self.num_cores}")
    print("-" * 60)

    for num_tasks in num_tasks_list:
        for util_rate in utilization_rates:
            print(f"Analyzing: {num_tasks} tasks, utilization = {util_rate:.2f}")

            tasks = self.generate_task_set(num_tasks, util_rate)

            config_results = {
                'num_tasks': num_tasks,
                'utilization': util_rate,
                'scheduling_model': self.scheduling_model.value,
                'task_analysis': [],
                'system_schedulable': True,
                'avg_response_time': 0,
                'max_response_time': 0,
                'core_assignments': dict(self.core_assignments) if self.scheduling_model == SchedulingModel.PARTITIONED
                'migration_overhead': 0 if self.scheduling_model == SchedulingModel.PARTITIONED else self._estimate_mig
            }

```

در تابع زیر مقایسه عملکرد بین مدل‌های Partitioned Scheduling, Global Scheduling انجام می‌شود. این متد مجموعه وظایف یکسانی را تحت هر دو مدل زمان‌بندی تحلیل می‌کند تا مزایا و معایب هر مدل را بررسی کرده و مشخص کند که در چه شرایطی عملکرد بهتری دارند.

پارامترها: لیستی از تعداد وظایف برای تحلیل، لیستی از نرخ‌های بهره‌وری برای آزمون خروجی: دیکشنری شامل نتایج مقایسه


```

def compare_scheduling_models(self, num_tasks_list: List[int],
                               utilization_rates: List[float]) -> Dict:
    comparison_results = {
        'partitioned_results': {},
        'global_results': {},
        'performance_comparison': {}
    }

    print("\nComparing Partitioned vs Global Scheduling Models")
    print("=" * 60)

    original_model = self.scheduling_model

    print("\nTesting Partitioned Scheduling...")
    self.scheduling_model = SchedulingModel.PARTITIONED
    partitioned_results = self.analyze_system_performance(num_tasks_list, utilization_rates)
    comparison_results['partitioned_results'] = partitioned_results

    print("\nTesting Global Scheduling...")
    self.scheduling_model = SchedulingModel.GLOBAL
    global_results = self.analyze_system_performance(num_tasks_list, utilization_rates)
    comparison_results['global_results'] = global_results

    comparison_metrics = self._generate_comparison_metrics(partitioned_results, global_results)
    comparison_results['performance_comparison'] = comparison_metrics

    self.scheduling_model = original_model

    return comparison_results

```

نتایج مقایسه در ماتریس مقایسه نمایش داده می‌شود.

```

def _generate_comparison_metrics(self, partitioned_results: Dict, global_results: Dict) -> Dict:
    metrics = {
        'schedulability_comparison': {},
        'response_time_comparison': {},
        'scalability_analysis': {}
    }

    part_schedulable = sum(1 for config in partitioned_results['configurations']
                           if config['system_schedulable'])
    global_schedulable = sum(1 for config in global_results['configurations']
                             if config['system_schedulable'])

    total_configs = len(partitioned_results['configurations'])

    metrics['schedulability_comparison'] = {
        'partitioned_rate': part_schedulable / total_configs if total_configs > 0 else 0,
        'global_rate': global_schedulable / total_configs if total_configs > 0 else 0,
        'advantage': 'Global' if global_schedulable > part_schedulable else 'Partitioned'
    }

```

در دو تابع `print_detailed_results` و `generate_performance_graphs` نمودارها و خروجی دقیق برای تحلیل نتایج ایجاد می‌شود. نمودارها شامل زمان پاسخ در برابر تعداد وظایف، زمان پاسخ در برابر بهره‌وری، تحلیل زمان‌بندی‌پذیری، تحلیل تأثیر تجاوز NET می‌شود. خروجی شامل خلاصه‌ای از پیکربندی‌ها، کران‌های زمان پاسخ، نقاط بحرانی و تحلیل زمان‌بندی‌پذیری می‌شود.

برای بررسی باید ویژگی‌های سامانه بی‌درنگ را در تابع main مشخص نماییم.

```
def main():
    print("Real-Time System NET Overrun Analysis")
    print("=" * 60)

    rt_system = RealTimeSystem(
        num_cores=4,
        scheduling_policy=SchedulingPolicy.RM,
        scheduling_type=SchedulingType.PREEMPTIVE
    )

    num_tasks_list = [10, 50, 100, 200, 400, 500]
    utilization_rates = [0.25, 0.5, 0.75]

    results = rt_system.analyze_system_performance(num_tasks_list, utilization_rates)

    rt_system.generate_performance_graphs(results)

    rt_system.print_detailed_results(results)

    print("\nCRITICAL OVERRUN ANALYSIS EXAMPLE:")
    print("-" * 40)

    if rt_system.tasks:
        for i in range(min(3, len(rt_system.tasks))):
            critical_points = rt_system.find_critical_overrun_values(i)
            print(f"Task {i+1} (Period: {rt_system.tasks[i].period:.1f}, "
                  f"NET: {rt_system.tasks[i].net:.3f}):")
            if critical_points:
                print(f"    Found {len(critical_points)} critical overrun points:")
                for overrun, response_time in critical_points[:3]: # Show first 3
                    print(f"        Overrun = {overrun:.2f} -> Response Time = {response_time:.3f}")
            else:
                print(f"    No critical overrun points found in tested range")
            print()
```

```
Real-Time System NET Overrun Analysis
=====
Starting comprehensive system performance analysis...
Scheduling Policy: Rate Monotonic
Scheduling Type: Preemptive
Scheduling Model: Partitioned
Number of Cores: 4
-----
Analyzing: 10 tasks, utilization = 0.25
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 1.71
- Max Response Time: 3.89

Analyzing: 10 tasks, utilization = 0.50
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 5.37
- Max Response Time: 15.28

Analyzing: 10 tasks, utilization = 0.75
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 8.12
- Max Response Time: 20.59

Analyzing: 50 tasks, utilization = 0.25
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 1.63
- Max Response Time: 4.53

Analyzing: 50 tasks, utilization = 0.50
- Schedulable: True

Analyzing: 50 tasks, utilization = 0.75
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 4.72
- Max Response Time: 11.77

Analyzing: 100 tasks, utilization = 0.25
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 1.45
- Max Response Time: 4.12

Analyzing: 100 tasks, utilization = 0.50
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 2.48
- Max Response Time: 7.41

Analyzing: 100 tasks, utilization = 0.75
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 3.98
- Max Response Time: 10.52

Analyzing: 200 tasks, utilization = 0.25
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 1.20
- Max Response Time: 4.47

Analyzing: 200 tasks, utilization = 0.50
- Schedulable: True
- Avg Response Time: 2.60
- Max Response Time: 7.36
```

Analyzing: 400 tasks, utilization = 0.25

- Schedulable: True
- Avg Response Time: 1.27
- Max Response Time: 3.68

Analyzing: 400 tasks, utilization = 0.50

- Schedulable: True
- Avg Response Time: 2.50
- Max Response Time: 6.78

Analyzing: 400 tasks, utilization = 0.75

- Schedulable: True
- Avg Response Time: 3.61
- Max Response Time: 10.62

Analyzing: 500 tasks, utilization = 0.25

- Schedulable: True
- Avg Response Time: 1.26
- Max Response Time: 3.55

Analyzing: 500 tasks, utilization = 0.50

- Schedulable: True
- Avg Response Time: 2.39
- Max Response Time: 7.24

Analyzing: 500 tasks, utilization = 0.75

- Schedulable: True
- Avg Response Time: 3.98
- Max Response Time: 11.38

=====

DETAILED REAL-TIME SYSTEM ANALYSIS RESULTS

=====

System Configuration:

- Scheduling Policy: Rate Monotonic
- Scheduling Type: Preemptive
- Scheduling Model: Partitioned
- Number of Cores: 4

SUMMARY STATISTICS:

- Total Configurations Tested: 18
- Schedulable Configurations: 18
- Schedulability Rate: 100.0%

DETAILED RESULTS BY CONFIGURATION:

=====

Configuration: 10 tasks, utilization = 0.25 (Partitioned Scheduling)

Schedulable: True
Average Response Time: 1.714
Maximum Response Time: 3.895
Core Load Distribution: [1, 1, 3, 5]
Tasks with Critical Overrun Points: 0

Configuration: 10 tasks, utilization = 0.50 (Partitioned Scheduling)

Schedulable: True
Average Response Time: 5.371
Maximum Response Time: 15.280
Core Load Distribution: [1, 2, 3, 4]
Tasks with Critical Overrun Points: 0

Configuration: 10 tasks, utilization = 0.75 (Partitioned Scheduling)
Schedulable: True
Average Response Time: 8.116
Maximum Response Time: 20.588
Core Load Distribution: [1, 1, 4, 4]
Tasks with Critical Overrun Points: 2

Configuration: 50 tasks, utilization = 0.25 (Partitioned Scheduling)
Schedulable: True
Average Response Time: 1.632
Maximum Response Time: 4.526
Core Load Distribution: [12, 13, 13, 12]
Tasks with Critical Overrun Points: 12

Configuration: 50 tasks, utilization = 0.50 (Partitioned Scheduling)
Schedulable: True
Average Response Time: 3.191
Maximum Response Time: 8.983
Core Load Distribution: [11, 13, 13, 13]
Tasks with Critical Overrun Points: 13

Configuration: 50 tasks, utilization = 0.75 (Partitioned Scheduling)
Schedulable: True
Average Response Time: 4.716
Maximum Response Time: 11.767
Core Load Distribution: [11, 13, 13, 13]
Tasks with Critical Overrun Points: 12

Configuration: 100 tasks, utilization = 0.25 (Partitioned Scheduling)
Schedulable: True
Average Response Time: 1.448
Maximum Response Time: 4.116
Core Load Distribution: [24, 25, 26, 25]
Tasks with Critical Overrun Points: 60

Configuration: 100 tasks, utilization = 0.50 (Partitioned Scheduling)
Schedulable: True
Average Response Time: 2.485
Maximum Response Time: 7.414
Core Load Distribution: [23, 25, 26, 26]
Tasks with Critical Overrun Points: 60

Configuration: 100 tasks, utilization = 0.75 (Partitioned Scheduling)
Schedulable: True
Average Response Time: 3.976
Maximum Response Time: 10.519
Core Load Distribution: [24, 26, 25, 25]
Tasks with Critical Overrun Points: 62

Configuration: 200 tasks, utilization = 0.25 (Partitioned Scheduling)
Schedulable: True
Average Response Time: 1.198
Maximum Response Time: 4.469
Core Load Distribution: [50, 49, 51, 50]
Tasks with Critical Overrun Points: 160

Configuration: 400 tasks, utilization = 0.75 (Partitioned Scheduling)
 Schedulable: True
 Average Response Time: 3.612
 Maximum Response Time: 10.624
 Core Load Distribution: [99, 100, 101, 100]
 Tasks with Critical Overrun Points: 361

Configuration: 500 tasks, utilization = 0.25 (Partitioned Scheduling)
 Schedulable: True
 Average Response Time: 1.256
 Maximum Response Time: 3.548
 Core Load Distribution: [125, 125, 125, 125]
 Tasks with Critical Overrun Points: 461

Configuration: 500 tasks, utilization = 0.50 (Partitioned Scheduling)
 Schedulable: True
 Average Response Time: 2.387
 Maximum Response Time: 7.236
 Core Load Distribution: [124, 125, 125, 126]
 Tasks with Critical Overrun Points: 461

Configuration: 500 tasks, utilization = 0.75 (Partitioned Scheduling)
 Schedulable: True
 Average Response Time: 3.978
 Maximum Response Time: 11.375
 Core Load Distribution: [125, 125, 125, 125]
 Tasks with Critical Overrun Points: 460

