

Implementando um Simulador de Processos de Negócio

Instituto Federal do Espírito Santo (IFES)
Bacharelado em Sistemas de Informação
Disciplina: Gerência de Processos de Negócio
Prof. Mateus Barcellos Costa

20 de janeiro de 2025

- ▶ Este simulador utiliza o **modelo BPMN** para definir processos de negócio.
- ▶ Objetivos principais:
 - ▶ Analisar o comportamento de processos de negócio.
 - ▶ Simular chegadas exponenciais negativas e tempos de execução exponenciais negativos.
 - ▶ Identificar gargalos e tempos de espera.
- ▶ Tecnologias utilizadas:
 - ▶ Biblioteca pm4py.
 - ▶ Python.

Antes de apresentarmos o modelo de simulação iremos ver conceitos necessários de Teoria das Filas

Introdução à Teoria das Filas

- ▶ A Teoria das Filas é usada para modelar sistemas que envolvem espera, como:
 - ▶ Call centers.
 - ▶ Sistemas de atendimento em bancos.
 - ▶ Redes de computadores.
- ▶ O modelo **M/M/1** é um dos mais simples:
 - ▶ **M/M/1**: Uma fila, chegadas e saídas exponenciais.
 - ▶ Um único servidor.

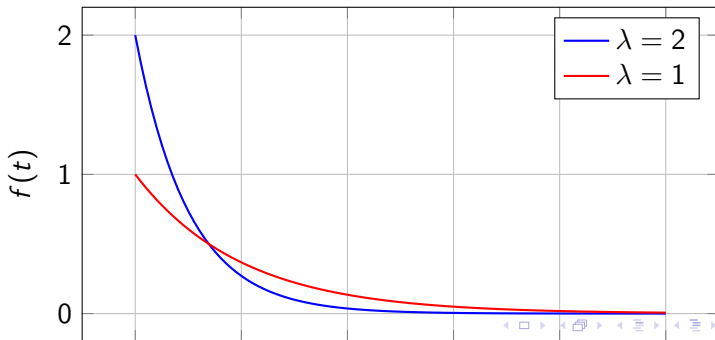
Distribuição Exponencial Negativa

- ▶ Modela o intervalo de tempo entre chegadas ou saídas.
- ▶ **Fórmula da Função Densidade de Probabilidade (PDF):**

$$f(t; \lambda) = \lambda e^{-\lambda t}, \quad t \geq 0$$

- ▶ **Características:**

- ▶ A média é $\frac{1}{\lambda}$.
- ▶ É uma distribuição contínua e decrescente.



Distribuição Exponencial Negativa

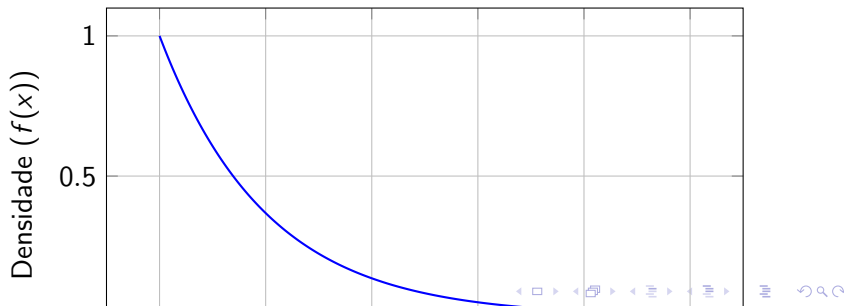
Características:

- ▶ Modelo contínuo que descreve o tempo entre dois eventos consecutivos.
- ▶ A função densidade de probabilidade (PDF) é dada por:

$$f(x; \lambda) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0$$

onde λ é a taxa média de eventos por unidade de tempo.

Distribuição Exponencial ($\lambda = 1$)



Distribuição de Poisson

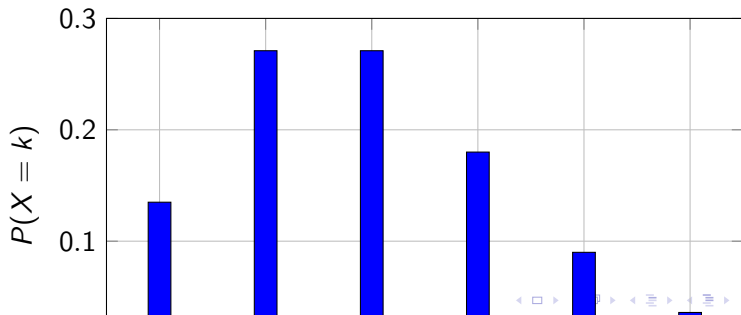
- ▶ Modela o número de chegadas em um intervalo de tempo.

- ▶ **Fórmula da Probabilidade:**

$$P(X = k) = \frac{(\lambda t)^k e^{-\lambda t}}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

- ▶ **Características:**

- ▶ A média e variância são λt .
- ▶ É uma distribuição discreta.



Distribuição de Poisson

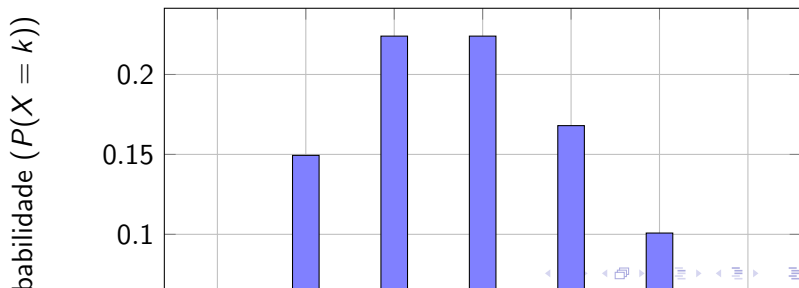
Características:

- ▶ Modelo discreto que descreve o número de eventos ocorrendo em um intervalo fixo de tempo ou espaço.
- ▶ A probabilidade de ocorrer exatamente k eventos é dada por:

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

onde λ é a taxa média de eventos.

Distribuição de Poisson ($\lambda = 3$)



Comparação Intuitiva

▶ Distribuição de Poisson:

- ▶ Discreta: modela o número de eventos.
- ▶ Exemplo: número de chegadas em um sistema em um intervalo fixo.
- ▶ A distribuição de Poisson está no domínio da frequência, pois ela modela o número de eventos que ocorrem em um intervalo fixo de tempo ou espaço. É usada para contar eventos em um dado intervalo, ao invés de medir o tempo entre eles.

▶ Distribuição Exponencial Negativa:

- ▶ Contínua: modela o tempo entre eventos consecutivos.
- ▶ Exemplo: intervalo de tempo entre duas chegadas consecutivas.
- ▶ A distribuição Exponencial Negativa está no domínio do tempo, pois ela modela o tempo entre eventos consecutivos. Em outras palavras, ela descreve quanto tempo é necessário para que um próximo evento ocorra em um processo de Poisson.

Modelo M/M/1

► Características:

- Chegadas: Processo de Poisson com taxa λ .
- Saídas: Tempo de serviço exponencial com taxa μ .
- Fila com capacidade infinita e apenas um servidor.

► Taxa de Utilização:

$$\rho = \frac{\lambda}{\mu}, \quad 0 \leq \rho < 1$$

► Probabilidade de n clientes na fila:

$$P_n = (1 - \rho)\rho^n$$

Teorema de Little

- ▶ Relaciona medidas de desempenho de qualquer sistema estável:

$$L = \lambda W$$

- ▶ L : Número médio de clientes no sistema.
 - ▶ λ : Taxa média de chegada.
 - ▶ W : Tempo médio de espera no sistema.
- ▶ **Exemplo:**
- ▶ $\lambda = 10$ chegadas/minuto.
 - ▶ $W = 2$ minutos.
 - ▶ $L = \lambda W = 10 \times 2 = 20$.

Exemplo Prático

► Cenário:

- Taxa de chegada $\lambda = 5$ clientes/minuto.
- Taxa de saída $\mu = 8$ clientes/minuto.

► Cálculos:

- $\rho = \frac{5}{8} = 0.625$.
- Tempo médio no sistema: $W = \frac{1}{\mu - \lambda} = \frac{1}{8 - 5} = 0.33$ minutos.
- Número médio de clientes no sistema: $L = \lambda W = 5 \times 0.33 = 1.65$.

Conclusão

- ▶ O modelo $M/M/1$ é uma base simples e poderosa para analisar sistemas com filas.
- ▶ O entendimento de distribuições exponencial e de Poisson é fundamental.
- ▶ O Teorema de Little fornece uma ferramenta prática para cálculos rápidos.
- ▶ Aplicações incluem desde call centers até redes de computadores.

Modelo de Simulação

- ▶ ****Taxa de chegada:**** Eventos chegam ao processo com tempos determinados por uma distribuição exponencial negativa.
- ▶ ****Tarefas:**** Cada tarefa é executada com um tempo baseado em uma distribuição de Poisson.
- ▶ ****Ocupação do recurso:**** Apenas um recurso por tarefa. Se ocupado, eventos aguardam na fila.
- ▶ ****Medições:****
 - ▶ Tempo de espera.
 - ▶ Tempo total de execução das tarefas.
 - ▶ Tempo de conclusão de cada evento.

Estrutura do Simulador

Classe BPMNProcess: Gerenciamento do Modelo BPMN

```
1 class BPMNProcess:
2     def __init__(self, bpmn_file):
3         self.bpmn_file = bpmn_file
4         self.tasks = {}
5         self.load_bpmn_file()
6
7     def load_bpmn_file(self):
8         tree = ET.parse(self.bpmn_file)
9         root = tree.getroot()
10        ns = {'bpmn': 'http://www.omg.org/spec/BPMN
11              /20100524/MODEL'}
12
13        for task in root.findall('.//bpmn:task', ns):
14            task_id = task.attrib['id']
15            task_name = task.attrib.get('name', f"
16                          Unnamed_Task_{task_id}")
17            self.tasks[task_id] = {
18                'name': task_name,
19                'mean_time': random.randint(1, 100)
20            }
```

Estrutura do Simulador

Classe ProcessSimulator: Simulação de Processos

```
1 class ProcessSimulator:
2     def __init__(self, bpmn_process, arrival_rate,
3         simulation_time):
4         self.process = bpmn_process
5         self.arrival_rate = arrival_rate
6         self.simulation_time = simulation_time
7         self.token_arrivals = []
8         self.events = []
9
10    def generate_arrivals(self):
11        time = 0
12        while time < self.simulation_time:
13            interarrival_time = np.random.exponential(
14                self.arrival_rate)
15            time += interarrival_time
16            if time < self.simulation_time:
17                self.token_arrivals.append(time)
```

Estimativa de Tempo de Espera

- ▶ O tempo de espera é calculado com base na ocupação dos recursos.
- ▶ Para cada chegada, verifica-se:
 - ▶ O próximo recurso disponível (menor tempo de término entre ocupações).
 - ▶ A diferença entre o tempo de chegada e o próximo recurso disponível.
- ▶ **Cálculo:**

```
1 resource_occupancy = [end_time for end_time in
    resource_occupancy
2                         if end_time > arrival_time]
3 waiting_time = max(0, min(resource_occupancy, default=
    arrival_time) - arrival_time)
4 current_time = arrival_time + waiting_time
```


Execução das Tarefas

Lógica para simular o tempo das tarefas:

```
1 task_durations = []
2 for trace in sim_result:
3     for event in trace:
4         task_name = event.get('concept:name', None)
5         if task_name:
6             task = next(
7                 (task_id, t) for task_id, t in self.
8                     process.tasks.items()
9                     if t['name'] == task_name
10            )
11            task_id = task[0]
12            task_data = task[1]
13
14            if task_data and task_data['mean_time'] is
15                not None:
16                duration = np.random.poisson(task_data
17                    ['mean_time'])
18                formatted_duration = format_time(
19                    duration)
20                task_durations.append(f"{task_id}:_{
21                    formatted_duration}")
```

Relatório da Simulação

- ▶ Detalhes registrados para cada chegada:
 - ▶ Tempo de chegada.
 - ▶ Tempo de conclusão.
 - ▶ Tempo total de execução das tarefas.
 - ▶ Tempo de espera.
 - ▶ Duração de cada tarefa.

Relatório da Simulação

```
1 def report(self):
2     total_times = [event['completion_time'] - event['
        arrival_time'] for event in self.events]
3     print("###_Simulation_Report_###")
4     print(f"Total_Computers_Processed:_{len(self.
        events)}")
5     print(f"Average_Completion_Time:_{format_time(np.
        mean(total_times))}")
6     for idx, event in enumerate(self.events):
7         arrival_hms = format_time(event['arrival_time'
            ])
8         completion_hms = format_time(event['
            completion_time'])
9         print(f"Computer_{idx+1}:_Arrival=_{
            arrival_hms},_Completion=_{completion_hms
            }")
```

Descrição dos Resultados

- ▶ Os resultados são de um modelo de processo de um SRC (reparos de computador):
 - ▶ **Arrival (Chegada):** Tempo em que o computador entra no sistema.
 - ▶ **Completion (Conclusão):** Tempo em que o processamento do computador é concluído.
 - ▶ **Total Task Time (Tempo Total de Tarefas):** Tempo gasto executando as tarefas.
 - ▶ **Waiting Time (Tempo de Espera):** Tempo que o computador ficou aguardando na fila antes de começar o processamento.
- ▶ Objetivo: Visualizar graficamente o comportamento do sistema e os tempos de espera.

Gráfico 1: Tempo de Conclusão por Computador

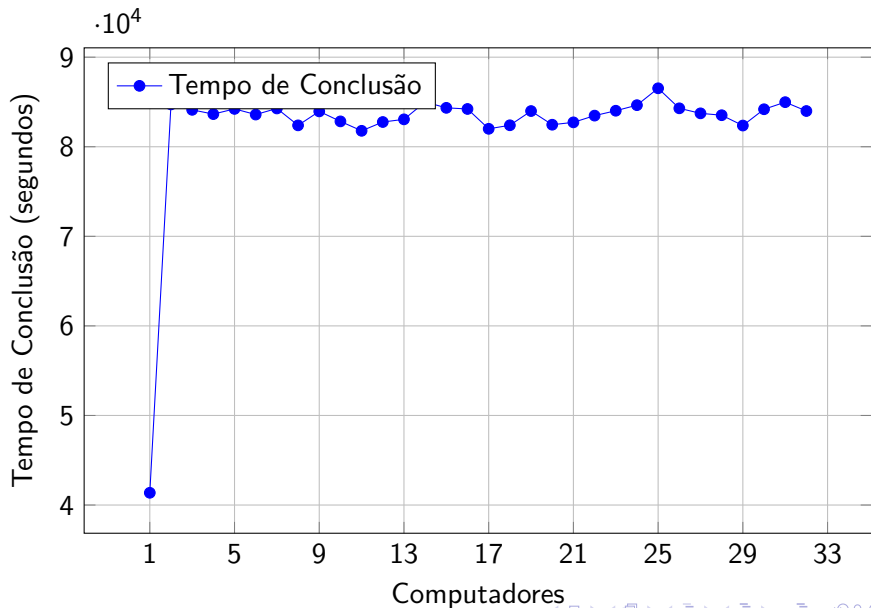


Gráfico 2: Tempo Total de Tarefas por Computador

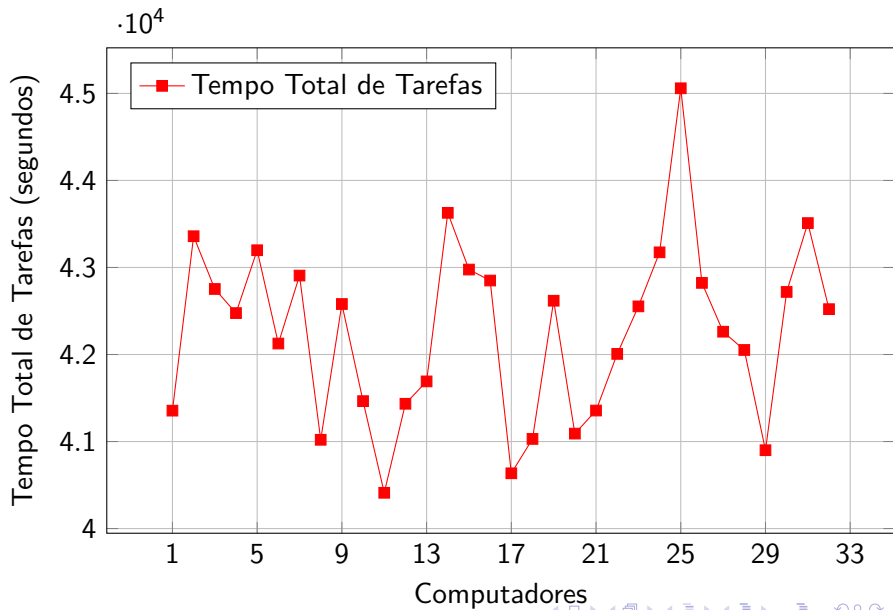
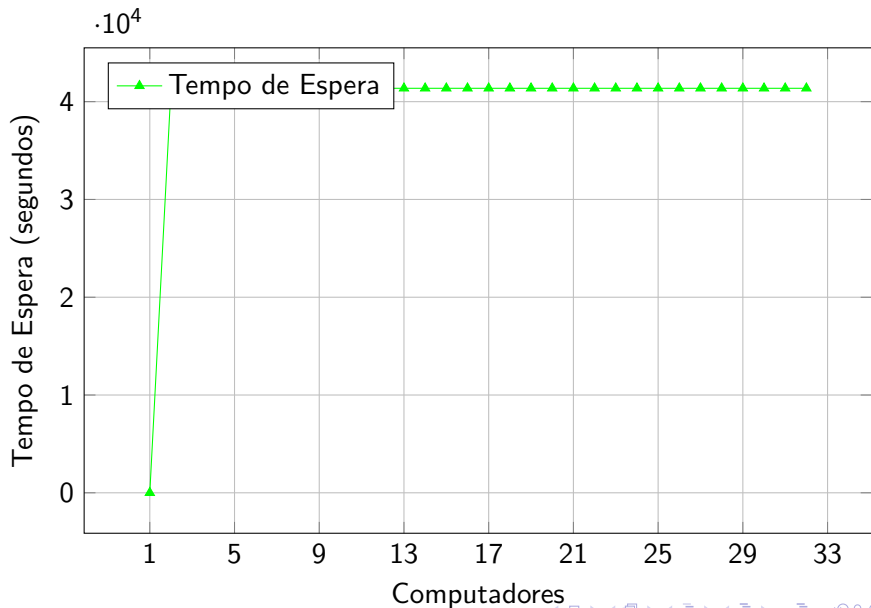


Gráfico 3: Tempo de Espera por Computador



Desafios

- ▶ O simulador implementa conceitos de distribuição probabilística para modelar processos de negócio.
- ▶ Estima tempos de espera e desempenho com base na ocupação dos recursos.
- ▶ Próximos passos:
 - ▶ Adicionar análise de fluxos distintos.
 - ▶ Implementar métricas de desempenho detalhadas.
 - ▶ Validar o modelo de cálculo do Waiting time.