

Processos de Poisson, Cadeias de Markov em Tempo Contínuo e Sistemas de Filas de Espera

Desempenho e Dimensionamento de Redes Prof. Amaro de Sousa (asou@ua.pt) DETI-UA, 2017/2018

Processos de contagem

- Um processo estocástico {N(t), t≥ 0} diz-se um <u>processo de contagem</u> se N(t) representar o número total de eventos que ocorreram até ao instante t.
- Um processo de contagem satisfaz as seguintes condições:
 - (1) $N(t) \geq 0$.
 - (2) N(t) toma valores inteiros apenas.
 - (3) Se s < t, então $N(s) \le N(t)$.
 - (4) Se s < t, então N(t) N(s) é igual ao número de eventos ocorridos no intervalo de tempo [s,t].
- Um processo de contagem tem <u>incrementos independentes</u> se o número de eventos em intervalos de tempo disjuntos for independente.
- Um processo de contagem tem <u>incrementos estacionários</u> se a distribuição do número de eventos que ocorre em qualquer intervalo de tempo depender apenas do comprimento do intervalo de tempo.

Processos de Poisson

- Um processo de contagem diz-se um <u>processo de Poisson</u> com taxa λ , λ > 0, se:
 - (1) N(0) = 0;
 - (2) o processo tem incrementos independentes;
 - (3) o número de eventos num intervalo de duração t tem uma distribuição de Poisson com média λt . Isto é, para todo s, $t \ge 0$

$$P\{N(s+t)-N(s)=n\}=e^{-\lambda t}\frac{(\lambda t)^n}{n!}$$

Um processo de Poisson tem incrementos estacionários e média

$$E[N(t)] = \lambda t$$

razão pela qual λ é designada a <u>taxa</u> do processo de Poisson.

Propriedades de um processo de Poisson

- **Propriedade 1:** Num processo de Poisson com taxa λ considere-se:
 - T₁ o instante do primeiro evento
 - T_n, n > 1, o intervalo de tempo entre o (n-1)-ésimo evento e o n-ésimo evento
- Então, T_n , n = 1, 2, ..., são variáveis aleatórias independentes e identicamente distribuídas com <u>distribuição exponencial</u> de média $1/\lambda$.
- **Propriedade 2:** Num processo de Poisson $\{N(t), t \ge 0\}$ com taxa λ considere-se que cada evento é classificado de forma independente em:
 - evento do tipo 1 com probabilidade p
 - evento do tipo 2 com probabilidade 1-p
- Assim, $\{N_1(t), t \ge 0\}$ e $\{N_2(t), t \ge 0\}$ são o número de eventos de cada tipo que ocorreram no intervalo [0,t].
- Então, $N_1(t)$ e $N_2(t)$ são <u>ambos processos independentes e de Poisson</u> com taxas λp e $\lambda(1-p)$.

Propriedades de um processo de Poisson

- **Propriedade 3:** Sejam $\{N_1(t), t \ge 0\}$ e $\{N_2(t), t \ge 0\}$ processos de Poisson independentes com taxas λ_1 e λ_2 ,
- Então, o processo $N(t) = N_1(t) + N_2(t)$ é também <u>um processo de Poisson</u> com taxa $\lambda = \lambda_1 + \lambda_2$.
- Propriedade 4: Sabendo-se que num processo de Poisson ocorreram exatamente n eventos até ao instante t,
- Então, os instantes de ocorrência dos eventos são <u>distribuídos</u> <u>independentemente e uniformemente</u> no intervalo [0, t]. Por esta razão diz-se que num processo de Poisson as chegadas são <u>aleatórias</u>.

Cadeias de Markov em tempo contínuo

- Considere-se um processo estocástico em tempo contínuo {X(t), t ≥ 0} com o espaço de estados definido pelo conjunto dos númeors inteiros não negativos.
- X(t) <u>é uma cadeia de Markov</u> se para todo o s, $t \ge 0$ e inteiros nãonegativos $i, j, x(u), 0 \le u < s$:

$$P\{X(s+t) = j \mid X(s) = i, X(u) = x(u), 0 \le u < s\} = P\{X(s+t) = j \mid X(s) = i\}$$

- Significa que a distribuição futura X(s+t) condicionada ao presente X(s) e ao passado X(u), 0 ≤ u < s, depende apenas do presente e é independente do passado (propriedade <u>Markoviana</u>).
- Se $P\{X(s+t)=j \mid X(s)=i\}$ for independente de s então diz-se que a cadeia de Markov em tempo contínuo tem <u>probabilidades de transição estacionárias</u> ou <u>homogéneas</u>:

$$P\{X(s+t)=j \mid X(s)=i\} = P\{X(t)=j \mid X(0)=i\}$$

Cadeias de Markov em tempo contínuo

- Uma cadeia de Markov em tempo contínuo tem como propriedades:
 - (1) Quando o processo entra no estado i, o tempo de permanência nesse estado, antes de efetuar uma transição para um estado diferente, é exponencialmente distribuído (designamos a média por 1/q_i);
 - (2) Quando o processo deixa o estado i, entra de seguida no estado j com uma probabilidade P_{ij} que satisfaz as seguintes condições

$$P_{ii} = 0 \qquad 0 \le P_{ij} \le 1 \quad , j \ne i \qquad \sum_{j} P_{ij} = 1$$

NOTA: A propriedade (1) é equivalente a dizer que quando o processo está no estado i, ele transita para outro estado qualquer a uma taxa q_i .

 Numa cadeia de Markov em tempo contínuo, o tempo de permanência num estado e o próximo estado visitado são variáveis aleatórias independentes.

Taxas de transição instantâneas

Para qualquer par de estados i e j seja

$$q_{ij} = q_i P_{ij}$$

- q_i a taxa à qual o processo faz uma transição quando está no estado i
- P_{ij} a probabilidade que a transição seja para o estado j quando está no estado i
- q_{ij} a taxa à qual o processo faz uma transição para o estado j quando está no estado i
- As q_{ij} designam-se por <u>taxas de transição instantâneas</u>. Estas são as grandezas habitualmente representadas nos diagramas de transição de estados.

• Como
$$q_i = \sum_j q_i P_{ij} = \sum_j q_{ij} \qquad P_{ij} = \frac{q_{ij}}{q_i} = \frac{q_{ij}}{\sum_j q_{ij}}$$

resulta que a especificação das taxas de transição instantâneas determina a cadeia de Markov em tempo contínuo.

Exemplo 1

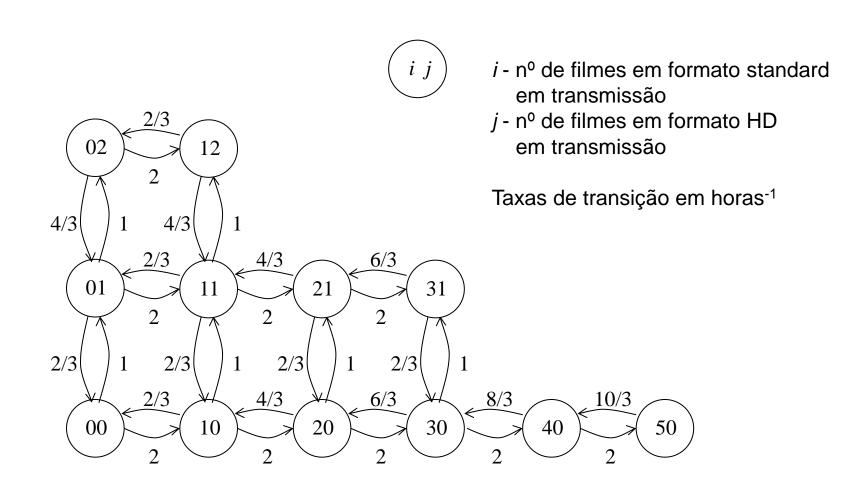
Considere um servidor de *video-streaming* que providencia filmes em formato standard (2.0 Mbps) ou HD (4.0 Mbps) e com uma interface de rede de 10 Mbps.

No período de maior tráfego, a taxa de pedidos de filmes é de 2 filmes/hora em formato standard e 1 filme/hora em formato HD.

Ambos os tipos de filmes têm uma duração exponencialmente distribuída de média 90 minutos. Quando um filme é pedido, ele começa a ser transmitido desde que haja capacidade disponível na interface de rede ou é recusado caso contrário.

Considere o estado do sistema dado pelo número de filmes de cada tipo em transmissão. Qual o diagrama de transição de estados do sistema?

Diagrama de transição de estados do Exemplo 1



Probabilidades limite

• Seja $P_{ij}(t) = P\{X(s+t) = j \mid X(s) = i\}$

a probabilidade de um processo presentemente no estado *i* estar no estado *j* após um intervalo de tempo *t*.

 A probabilidade de uma cadeia de Markov em tempo contínuo estar no estado j no instante t converge para um valor limite independente do estado inicial:

$$\pi_j \equiv \lim_{t \to \infty} P_{ij}(t)$$

- Condição suficiente para a existência de probabilidades limite:
 - (1) a cadeia é irredutível, isto é, começando no estado *i* existe uma probabilidade positiva de alguma vez se estar no estado *j*, para todo o par de estados *i*, *j*
 - (2) a cadeia de Markov é recorrente positiva, isto é, começando em qualquer estado o tempo médio para voltar a esse estado é finito

Cálculo das probabilidades limite

As probabilidades limite podem calcular-se resolvendo as equações:

$$q_j\pi_j=\sum_{k\neq j}q_{kj}\pi_k$$
 , para todos os estados j
$$\sum_j\pi_j=1$$

Estas equações são designadas por <u>equações de balanço</u>:

taxa à qual o sistema transita do estado j

taxa à qual o sistema transita para o estado j

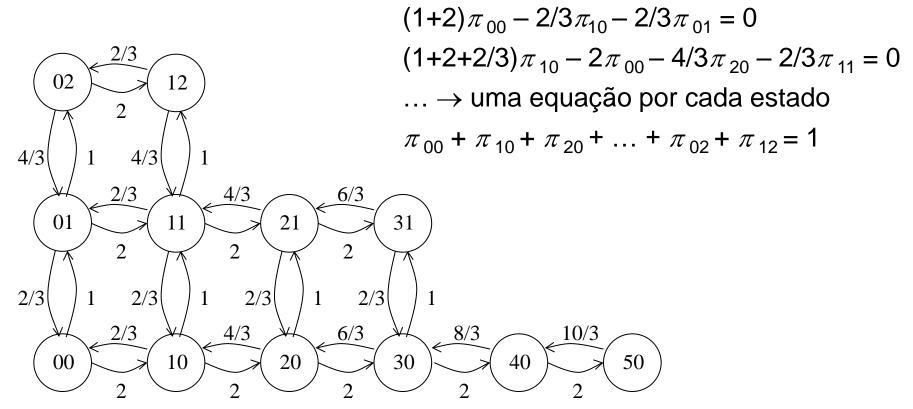
- A probabilidade π_j pode ser interpretada como a proporção de tempo em que o processo está no estado j.
- As probabilidades π_j são designadas por <u>probabilidades estacionárias</u>: se o estado inicial for dado pela distribuição $\{\pi_j\}$, então a probabilidade de se estar no estado j no instante t é π_j , para todo o t.

Exemplo 1

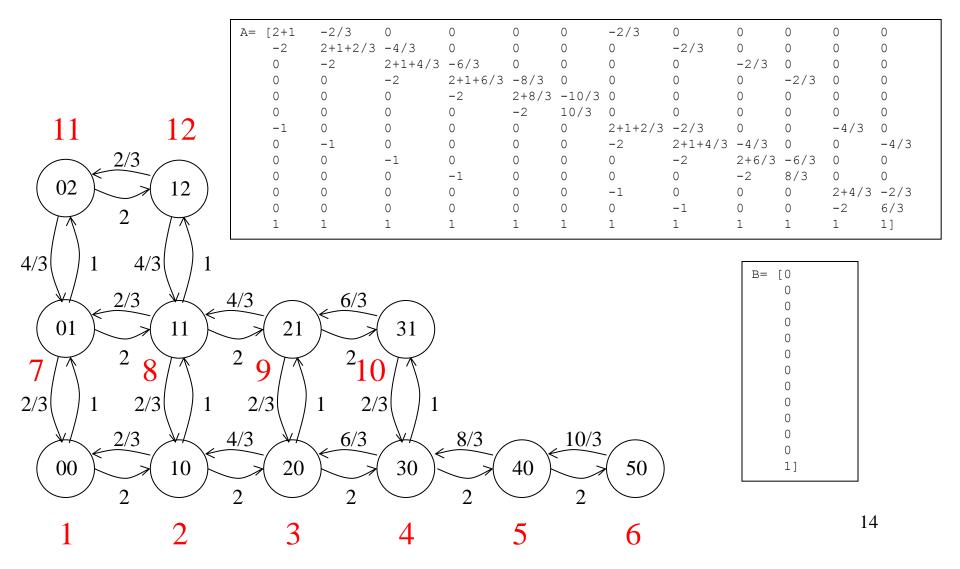
Equações de balanço:

$$q_j \pi_j = \sum_{k \neq j} q_{kj} \pi_k$$

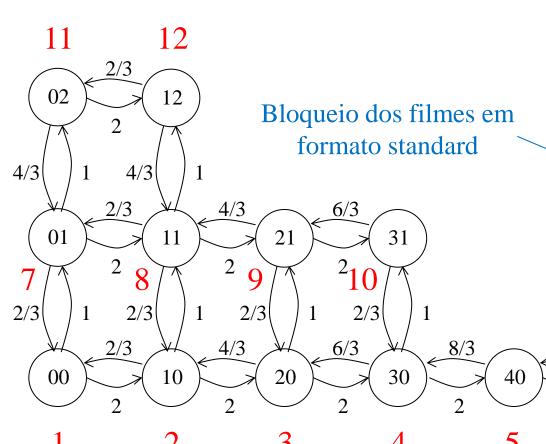
$$\sum_j \pi_j = 1$$



Exemplo 1 – resolução no MATLAB



Exemplo 1 – resolução no MATLAB



```
>> x=A\B
x =
     0.0236
     0.0708
     0.1061
     0.1061
     0.0796
     0.0478
     0.0354
     0.1061
     0.1592
     0.1592
     0.0265
     0.0796
>> x(6) + x(10) + x(12)
ans =
     0.2866
\Rightarrow x (5) +x (6) +x (9) +x (10) +x (11) +x (12)
ans =
     0.5519
10/3
```

Bloqu

50

Bloqueio dos filmes em formato HD

15

Definições do teorema de Little

- Admita-se que se observa um sistema desde o instante t = 0. Seja:
 - L(t) o número de clientes no sistema no instante t,
 - N(t) o número de clientes que chegaram no intervalo [0,t],
 - W_i o tempo despendido no sistema pelo *i*-ésimo cliente.
- Média temporal do <u>número de clientes</u> observados até ao instante t.

$$L_{t} = \frac{1}{t} \int_{0}^{t} L(\tau) d\tau \qquad \qquad L = \lim_{t \to \infty} L_{t}$$

Média temporal da <u>taxa de chegada</u> no intervalo [0,t]:

$$\lambda_t = N(t)/t$$
 $\lambda = \lim_{t \to \infty} \lambda_t$

Média temporal do <u>atraso dos clientes</u> até ao instante t.

$$W_t = \frac{\sum_{i=0}^{N(t)} W_i}{N(t)} \qquad W = \lim_{t \to \infty} W_t$$

Teorema de Little

O teorema de Little enuncia que

$$L = \lambda W$$

- O teorema de Little traduz a ideia intuitiva de que, para a mesma taxa de chegada de clientes, sistemas mais congestionados (L elevado) impõem maiores atrasos (W elevado).
- Num dia de chuva, o mesmo tráfego (mesmo λ) é mais lento do que normalmente (W maior) e as ruas estão mais congestionadas (L maior).
- Um restaurante de refeições rápidas (W menor) precisa de uma sala menor (L menor) que um restaurante normal, para a mesma taxa de chegada de clientes (mesmo λ).

Propriedade PASTA

- Considere um sistema em que os clientes chegam um de cada vez e são servidos um de cada vez.
- Seja L(t) o número de clientes no sistema no instante t e defina-se P_n , $n \ge 0$, como

 $P_n = \lim_{t \to \infty} P\{L(t) = n\}$

 P_n é a probabilidade em estado estacionário de existirem exatamente n clientes no sistema (ou a proporção de tempo em que o sistema contém exatamente n clientes).

- Considere a_n a proporção de clientes que ao chegar encontram n clientes no sistema.
- Considere d_n a proporção de clientes que ao partir deixam n clientes no sistema.
- Em qualquer sistema em que os clientes chegam um de cada vez e são servidos um de cada vez verifica-se que

$$a_n = d_n$$

Propriedade PASTA

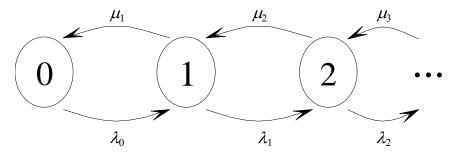
Propriedade PASTA (Poisson Arrivals always See Time Averages):
 As <u>chegadas de Poisson</u> em que o <u>tempo de serviço é</u> <u>estatisticamente independente dos instantes de chegada</u>, vêem sempre médias temporais:

$$a_n = P_n$$

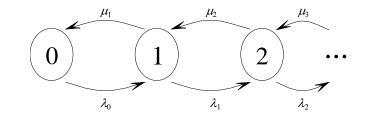
- Contra exemplos:
- Considere que o intervalo entre chegadas é uniformemente distribuído entre 2 e 6 segundos e os tempos de serviço dos clientes são uniformemente distribuídos entre 1 e 2 segundos.
 - As chegadas não são de Poisson
- Considere um sistema em que o processo de chegada de clientes é um processo de Poisson e que o tempo de serviço do n-ésimo cliente é igual a metade do intervalo entre a chegada do n-ésimo e do (n+1)-ésimo cliente.
 - O tempo de serviço não é independente das chegadas

Processos de nascimento e morte

- Considere um sistema cujo estado representa o número de clientes no sistema.
- Sempre que o sistema tem n clientes:
 - (1) chegam novos clientes ao sistema a uma taxa exponencial λ_n
 - (2) partem clientes do sistema a uma taxa exponencial μ_n
- Este sistema é designado por <u>processo de nascimento e morte</u>.
- Os parâmetros $\lambda_n(n=0, 1, ...)$ e $\mu_n(n=1, 2, ...)$ são designados por <u>taxas de chegada</u> (ou de nascimento) e <u>taxas de partida</u> (ou de morte), respetivamente.



Equações de balanço de processos de nascimento e morte



Estado	taxa de saída = taxa de entrada
0	$\lambda_0^{}\pi_0^{}=\mu_1^{}\pi_1^{}$
1	$(\lambda_1 + \mu_1)\pi_1 = \mu_2\pi_2 + \lambda_0\pi_0$
2	$(\lambda_2 + \mu_2)\pi_2 = \mu_3\pi_3 + \lambda_1\pi_1$
$n, n \ge 1$	$(\lambda_n + \mu_n)\pi_n = \mu_{n+1}\pi_{n+1} + \lambda_{n-1}\pi_{n-1}$

Ou, de forma equivalente (por manipulação das equações anteriores):

$$\lambda_n \pi_n = \mu_{n+1} \pi_{n+1}, \qquad n \ge 0$$

Probabilidades limite de processos de nascimento e morte

$$\pi_0 = \frac{1}{1 + \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda_0 \lambda_1 \cdots \lambda_{i-1}}{\mu_1 \mu_2 \cdots \mu_i}}$$

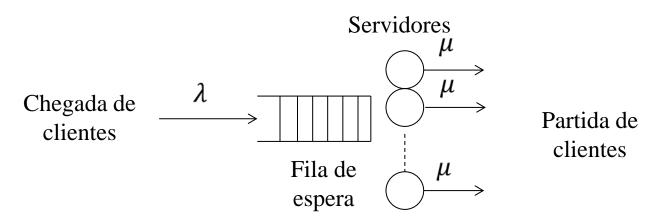
$$\pi_{n} = \frac{\lambda_{0}\lambda_{1}\cdots\lambda_{n-1}}{\mu_{1}\mu_{2}\cdots\mu_{n}\left(1 + \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda_{0}\lambda_{1}\cdots\lambda_{i-1}}{\mu_{1}\mu_{2}\cdots\mu_{i}}\right)} = \frac{\lambda_{0}\lambda_{1}\cdots\lambda_{n-1}}{\mu_{1}\mu_{2}\cdots\mu_{n}} \cdot \pi_{0}, \quad n \ge 1$$

Condição necessária para a existência de probabilidades limite:

$$\sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda_0 \lambda_1 \cdots \lambda_{i-1}}{\mu_1 \mu_2 \cdots \mu_i} < \infty$$

Sistema de fila de espera

- Um sistema de fila de espera é caracterizado por:
 - um conjunto de c servidores, cada um com capacidade para servir clientes a uma taxa μ
 - uma fila de espera com uma determinada capacidade (em nº de clientes)
- A este sistema chegam clientes a uma taxa λ
- Quando um cliente chega:
 - ele começa a ser servido por um servidor se houver algum disponível
 - ele é colocado da fila de espera se os servidores estiverem todos ocupados
- Os clientes na fila de espera são atendidos segundo uma disciplina First-In-First-Out



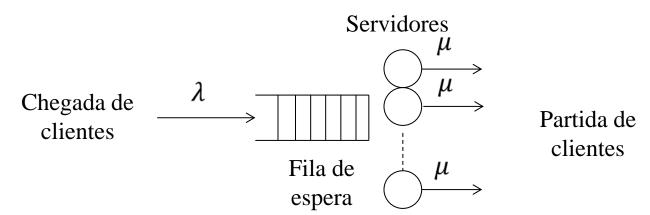
23

Sistema de fila de espera

Um sistema de fila de espera é representado por:

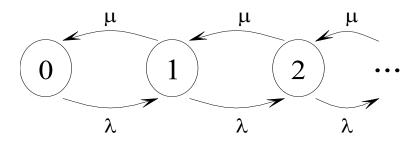
A/B/c/d

- A o processo de chegada de clientes:
 M Markoviano, D Determinístico, G Genérico
- B o processo de atendimento de clientes: M – Markoviano, D – Determinístico, G – Genérico
- c o número de servidores
- d capacidade do sistema em nº de clientes:
 número de servidores + capacidade da fila de espera
- Quando d é omisso, a fila de espera tem tamanho infinito.



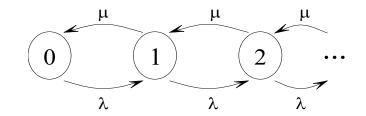
Sistema M/M/1

- Processo de nascimento e morte em que:
 - (1) a chegada de clientes é um processo de Poisson com taxa λ
 - (2) o tempo de atendimento de um servidor é exponencialmente distribuído com média $1/\mu$
 - (3) o sistema tem 1 servidor
 - (4) o sistema acomoda um número infinito de clientes



 Uma ligação ponto-a-ponto com capacidade μ pacotes/s e uma fila de espera muito grande onde chegam pacotes a uma taxa de Poisson λ pacotes/s com comprimento exponencialmente distribuído de média 1/μ é um sistema M/M/1

Sistema M/M/1



$$P_0 = \frac{1}{1 + \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda_0 \lambda_1 \cdots \lambda_{i-1}}{\mu_1 \mu_2 \cdots \mu_i}} = \frac{1}{1 + \sum_{i=1}^{\infty} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^i}$$

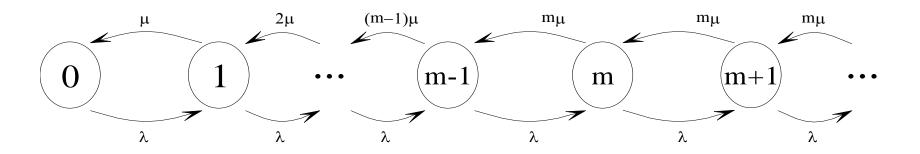
$$P_{0} = \frac{1}{1 + \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda_{0} \lambda_{1} \cdots \lambda_{i-1}}{\mu_{1} \mu_{2} \cdots \mu_{i}}} = \frac{1}{1 + \sum_{i=1}^{\infty} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^{i}}$$

$$P_{n} = \frac{\lambda_{0} \lambda_{1} \cdots \lambda_{n-1}}{\mu_{1} \mu_{2} \cdots \mu_{n}} \cdot P_{0} = \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^{n} \cdot P_{0} = \frac{\left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^{n}}{1 + \sum_{i=1}^{\infty} \left(\frac{\lambda}{\mu}\right)^{i}}$$

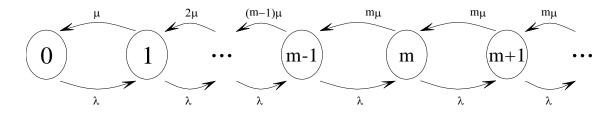
- Número médio de clientes no sistema: $L = \sum_{n=0}^{\infty} nP_n = \frac{\lambda}{\mu \lambda}$
- Atraso médio no sistema: $W = \frac{L}{\lambda} = \frac{1}{\mu \lambda}$
- Atraso médio na fila de espera: $W_Q = W \frac{1}{\mu} = \frac{\lambda}{\mu(\mu \lambda)}$
- Número médio de clientes na fila de espera: $L_Q = \lambda W_Q = \frac{\lambda^2}{u(u-\lambda)}$

Sistema M/M/m

- Processo de nascimento e morte em que:
 - (1) a chegada de clientes é um processo de Poisson com taxa λ
 - (2) o tempo de atendimento de um servidor é exponencialmente distribuído com média $1/\mu$
 - (3) o sistema tem *m* servidores
 - (4) o sistema acomoda um número infinito de clientes



Sistema M/M/m



Equações de balanço:

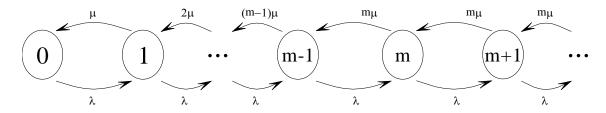
$$\lambda P_{n-1} = n\mu P_n, \qquad n \le m$$

 $\lambda P_{n-1} = m\mu P_n, \qquad n > m$

Probabilidade de *n* clientes no sistema em estado estacionário ($\rho = \lambda/m\mu < 1$):

$$P_{0} = \frac{1}{\sum_{n=0}^{m-1} \frac{(m\rho)^{n}}{n!} + \frac{(m\rho)^{m}}{m!(1-\rho)}} \qquad P_{n} = \begin{cases} P_{0} \frac{(m\rho)^{n}}{n!}, & n \leq m \\ P_{0} \frac{m^{m}\rho^{n}}{m!}, & n > m \end{cases}, n \geq 1$$

Sistema M/M/m



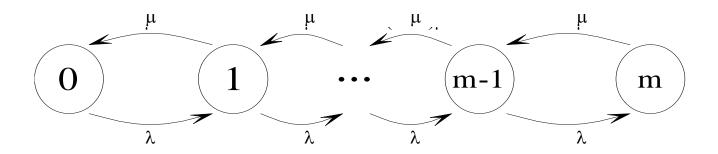
 Probabilidade de uma chegada encontrar todos os servidores ocupados (fórmula de Erlang C):

$$P_{Q} = \sum_{n=m}^{\infty} p_{n} = \frac{P_{0}(m\rho)^{m}}{m!(1-\rho)}$$

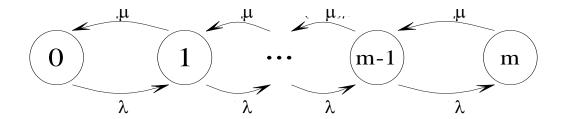
- Número médio de clientes na fila de espera: $L_{Q} = \sum_{n=0}^{\infty} n P_{0} \frac{m^{m} \rho^{m+n}}{m!} = P_{Q} \frac{\rho}{1-\rho}$
- Atraso médio na fila de espera: $W_Q = \frac{L_Q}{\lambda} = P_Q \frac{\rho}{\lambda(1-\rho)}$
- Atraso médio no sistema: $W = \frac{1}{\mu} + W_Q = \frac{1}{\mu} + \frac{P_Q}{m\mu \lambda}$
- Número médio de clientes no sistema: $L = \lambda W = m\rho + \frac{\rho P_Q}{1-\rho}$

Sistema M/M/1/m

- Processo de nascimento e morte em que:
 - (1) a chegada de clientes é um processo de Poisson com taxa λ
 - (2) o tempo de atendimento de um servidor é exponencialmente distribuído com média $1/\mu$
 - (3) o sistema tem 1 servidor
 - (4) o sistema acomoda no máximo m clientes (*i.e.*, a fila de espera tem capacidade para m-1 clientes)



Sistema M/M/1/m



Equações de balanço:

$$\lambda P_{n-1} = \mu P_n, \qquad n = 1, 2, ..., m$$

Probabilidade de n clientes no sistema em estado estacionário:

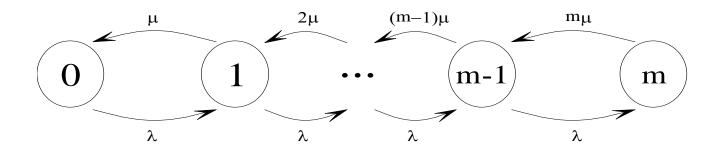
$$P_n = \frac{(\lambda/\mu)^n}{\sum_{i=0}^m (\lambda/\mu)^i} \qquad n = 0, 1, ..., m$$

• Pela propriedade PASTA, a probabilidade de uma chegada encontrar o sistema cheio (*i.e.*, o servidor ocupado e a fila de espera cheia):

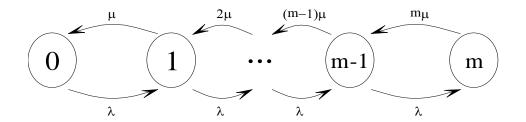
$$P_m = \frac{\left(\lambda/\mu\right)^m}{\sum_{i=0}^m \left(\lambda/\mu\right)^i}$$

Sistema M/M/m/m

- Processo de nascimento e morte em que:
 - (1) a chegada de clientes é um processo de Poisson com taxa λ
 - (2) o tempo de atendimento de um servidor é exponencialmente distribuído com média $1/\mu$
 - (3) o sistema tem *m* servidores
 - (4) o sistema acomoda no máximo *m* clientes (*i.e.*, não tem fila de espera)



Sistema M/M/m/m



Equações de balanço:

$$\lambda P_{n-1} = n\mu P_n, \qquad n = 1, 2, ..., m$$

Probabilidade de n clientes no sistema em estado estacionário:

$$P_{n} = \frac{(\lambda/\mu)^{n}/n!}{\sum_{i=0}^{m} (\lambda/\mu)^{i}/i!} \qquad n = 0, 1, ..., m$$

 Pela propriedade PASTA, a probabilidade de uma chegada encontrar o sistema cheio é (fórmula de Erlang B):

$$P_m = rac{\left(\lambda/\mu
ight)^m/m!}{\sum_{i=0}^m \left(\lambda/\mu
ight)^i/i!}$$

Sistema M/G/1

- Processo de nascimento e morte em que:
 - (1) a chegada de clientes é um processo de Poisson com taxa λ
 - (2) o tempo de atendimento S do servidor tem uma distribuição genérica e independente das chegadas dos clientes
 - (3) o sistema tem 1 servidor
 - (4) o sistema acomoda um número infinito de clientes
- Sendo conhecidos E[S] e $E[S^2]$ do tempo de atendimento S, a fórmula de Pollaczek Khintchine enuncia que <u>o atraso médio na fila de espera</u> é dado por:

$$W_Q = \frac{\lambda E[S^2]}{2(1 - \lambda E[S])}$$

O atraso médio no sistema é dado por:

$$W = \frac{\lambda E[S^2]}{2(1 - \lambda E[S])} + E[S]$$

Sistema M/G/1

$$W_Q = \frac{\lambda E[S^2]}{2(1 - \lambda E[S])}$$

 Quando o tempo de serviço é exponencialmente distribuído, o sistema resulta num M/M/1:

$$E[S] = 1/\mu$$

$$E[S^2] = 2/\mu^2$$

$$W_Q = \frac{\lambda}{\mu(\mu - \lambda)}$$

 Quando os tempos de serviço são iguais para todos os clientes com valor 1/μ, o sistema resulta num M/D/1:

$$E[S] = 1/\mu$$

$$E[S^2] = 1/\mu^2$$

$$W_Q = \frac{\lambda}{2\mu(\mu - \lambda)}$$

- Uma ligação ponto-a-ponto com capacidade μ pacotes/s e uma fila de espera muito grande onde chegam pacotes a uma taxa de Poisson λ pacotes/s é um sistema M/G/1.
 - Se o comprimento dos pacotes for exponencialmente distribuído, degenera num sistema M/M/1.
 - Se o comprimento dos pacotes for fixo, degenera num sistema M/D/1.

Exemplo 2

Considere um sistema de transmissão de pacotes com uma fila de espera seguida de uma linha de transmissão de 64 Kbps. O tráfego oferecido é de Poisson com taxa de 15 pacotes/segundo. O comprimento dos pacotes é exponencialmente distribuído com média de 400 bytes. A fila de espera tem capacidade para 3 pacotes. Um pacote que chegue ao sistema é encaminhado pela linha de transmissão, se estiver livre, ou posto em fila de espera. Se a fila de espera se encontrar cheia, o pacote é perdido. Calcule:

- (a) A percentagem de pacotes perdidos.
- (b) A percentagem de pacotes que não sofre atraso na fila de espera.
- (c) A percentagem de utilização da linha de transmissão.

Fazer em casa!