



Autor(es): NILSON LUIZ CASTELUCIO BRITO, PEDRO HENRIQUE PEREIRA PINHO, JULIANA MIRANDA CORRÊA DE GUAMÁ

## Algoritmo para cálculo da distribuição preditiva do número de usuários no sistema em uma fila M/M/1 com abordagem bayesiana

### 1- Introdução

Para que uma fila seja formada têm-se a entrada de usuários em um determinado ambiente superior à capacidade que esse ambiente tem de atendê-los de forma imediata. As filas podem ser definidas a partir de suas características que podem ser descritas como: o processo de chegada; a capacidade do sistema; o tempo de serviço; o número de servidores; a população de usuários; a disciplina de atendimento. A nomenclatura sugerida por [2], cuja forma é  $A/B/c/k/Z$ , sugere que  $A$  seja a distribuição do tempo entre as chegadas,  $B$  a distribuição do tempo de serviço,  $c$  o número de servidores,  $k$  a capacidade da fila de espera e  $Z$  a disciplina de atendimento. O modelo clássico Markoviano descreve uma fila do tipo FIFO, *First In First Out*, com chegada exponencial,  $M$ , serviço exponencial,  $M$ , 1 servidor para atendimento e capacidade infinita. A otimização de filas auxilia empresas a reduzir custos e melhorar seus serviços de atendimento. O objetivo desse trabalho é apresentar um algoritmo que seja capaz de oferecer o valor da distribuição preditiva, com enfoque bayesiana, do número de clientes de uma fila, sendo ela do tipo  $M/M/1$ , dispondo-se de dados *a priori* e *a posteriori*.

### 2- Metodologia

#### 2.1- Filas M/M/1

Presume-se que a fila esteja em equilíbrio e isso implica em  $\rho$ , intensidade do tráfego, seja  $< 1$ . Sabendo-se que  $\rho$  é uma distribuição de Poisson com taxa de chegada  $\lambda$  e tempo de serviço  $\mu$ . Matematicamente isso implica que:  $\rho < 1 \rightarrow \lambda < \mu$ , o que confirma o equilíbrio da fila, caso contrário haveria uma "explosão" do sistema, ou seja, a fila cresceria continuamente em tamanho. Dessa forma, o número de usuários, após o equilíbrio, pode ser calculado pela equação de distribuição de probabilidade geométrica:

$$P(N = n) = p_n = p^n(1 - p), 0 < \rho < 1, n \geq 0, \quad (1)$$

#### 2.2- Inferência Bayesiana

Para fazer inferências sobre  $\rho$ , trabalha-se com distribuições *a priori*,  $\rho(\theta)$ , e a *posteriori*,  $\rho(\theta|x)$ , sendo eles explicados como: os que são baseados em conhecimentos prévios do comportamento randômico do parâmetro de interesse são dados *a priori* e podem ser tanto subjetivas quanto objetivas; os que são obtidos como amostras através de medições são, portanto, dados *a posteriori*. A distribuição *a posteriori* de pode ser descrita como:

$$\pi(\theta|x) = \frac{L(\theta, x)\pi(\theta)}{\pi(x)} = \frac{\pi(x|\theta)\pi(\theta)}{\pi(x)} \quad (2)$$

Tendo em vista a análise de uma amostra do número de usuários no sistema como  $x_1, \dots, x_n$ , a função de verossimilhança é dada por:

$$L(\bar{x}; \rho) = \prod_{i=1}^n (1 - \rho)\rho^{x_i} = (1 - \rho)^n \rho^{\sum_{i=1}^n x_i}. \quad (3)$$

Assumindo que, mesmo que  $\rho$  esteja entre 0 e 1, ele esteja mais especificamente entre valores de  $a$  e  $b$  de tal forma que  $0 < a < \rho < b < 1$ , então pode-se assumir que a  $\rho$  possui uma distribuição uniforme truncada que pode ser descrita como:

$$\pi(\rho) \propto \rho^{a-1}(1 - \rho)^{b-1}, 0 < \rho < 1, a > 0, b > 0.$$

Partindo da combinando das equações (2) e (3), a equação a posteriori pode ser descrita como:



$$\pi_{NC}(\theta|\tilde{x}) = \frac{\Gamma(a + \sum_{i=1}^n x_i + n + b)}{\Gamma(a + \sum_{i=1}^n x_i)\Gamma(n + b)} \theta^{a + \sum_{i=1}^n x_i - 1} (1 - \theta)^{n + b - 1} \quad (4)$$

Pode-se entender então que  $\prod NC(\theta|\tilde{x}) \sim \text{Beta}(a + \sum_{i=1}^n x_i; n + b)$ , portanto têm-se a função de probabilidade  $\prod NC$ :

$$\pi_{NC}(\rho|\text{dados}) = \begin{cases} \frac{1}{B(a + y; n + b)} \rho^{a+y-1} (1 - \rho)^{n+b-1}, & 0 \leq \rho \leq 1 \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases} \quad (5)$$

Com  $y = \sum_{i=1}^n x_i$ .

Conforme sugere [3] em seu trabalho, tendo  $\sum_{i=1}^n x_i$  como sendo amostras randômicas de uma distribuição  $f(x|\theta)$  que determinam a taxa de entrada de usuários, os parâmetros  $a$  e  $b$  como dados *a priori*, então a distribuição preditiva *a posteriori* pode ser descrita como:

$$\pi_{NC}(\rho|\text{dados}) = \begin{cases} \frac{B(a + y + m; n + b + 1)}{B(a + y; n + b)} \rho^{a+y-1} (1 - \rho)^{n+b-1}, & 0 \leq \rho \leq 1 \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases} \quad (6)$$

Com  $y = \sum_{i=1}^n x_i$ .

### 2.3 Contribuição: cálculo da distribuição

Fazendo:

$$\alpha = a + y, \beta = n + b, B(x, y) = \frac{\Gamma(x)\Gamma(y)}{\Gamma(x + y)} \quad (7)$$

Então, pode-se reescrever a equação (6) usando as substituições propostas em (7) para:

$$\frac{\Gamma(\alpha + m)\Gamma(\beta + 1)}{\Gamma(\alpha + \beta + m + 1)} \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)} \quad (8)$$

Sabendo-se que a função de distribuição  $\Gamma(x)$  tem como propriedade:  $\Gamma(x) = (x - 1)\Gamma(x - 1)$  e sabendo que  $\Gamma(\cdot)$  não assume resultado igual a 0, pode-se desenvolver a equação (8) de forma que:

$$\frac{(\alpha + m - 1)(\alpha + m - 2) \dots (\alpha + m - m)\Gamma(\alpha)\beta\Gamma(\beta)}{(\alpha + \beta + m + 1 - 1)(\alpha + \beta + m + 1 - 2) \dots (\alpha + \beta + m + 1 - m - 1)\Gamma(\alpha + \beta)} \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)} \quad (9)$$

De forma que (9) se torna:

$$\frac{(\alpha + m - 1)(\alpha + m - 2) \dots (\alpha + m - m)\beta}{(\alpha + \beta + m + 1 - 1)(\alpha + \beta + m + 1 - 2) \dots (\alpha + \beta + m + 1 - m - 1)} \quad (10)$$

O algoritmo que descreve o comportamento da função 10 pode ser descrito como:

# 10<sup>o</sup>

# FEPEG FÓRUM

ENSINO • PESQUISA  
EXTENSÃO • GESTÃO  
RESPONSABILIDADE SOCIAL: INDISSOCIABILIDADE  
ENSINO, PESQUISA E EXTENSÃO UNIVERSITÁRIA



ISSN 1806-549 X

```
resultado ← 1
for i do ← 1 até i < m + 2 com passo 1
  if i ≠ m + 1 then
    cima ← (α + m - i)
  end if
  baixo ← (α + β + m + 1 - i)
  resultado ← resultado *  $\frac{\text{cima}}{\text{baixo}}$ 
  cima ← 1
end for
resultado = resultado * β
```

A fim de evitar que o valor calculado venha a se tornar um número muito grande na parte superior e muito grande na parte inferior da fração, o que impossibilitaria o cálculo para alguns valores de  $m$ , optasse por calcular a divisão da fração a medida que a função vai sendo calculada. Em termos de complexidade em relação ao tempo de execução ele pode ser descrito como um algoritmo de complexidade linear, uma vez que o código se repetirá sempre  $m$  vezes, portanto recebe a notação  $O(m)$ .

### 3- Resultados

Foi utilizada a linguagem Python para a simulação dos dados. Os parâmetros a priori foram sugeridos por [3] como valores para a distribuição Beta (0.6,1.7), ou seja, têm-se  $a = 0,6$  e  $b = 1,7$ , e da posteriori foram utilizados os parâmetros sugeridos por [5] com  $n = 200$ ,  $\sum x_i = 38$ . Portanto, obtêm-se para  $m = 0, \dots, 5$ , os valores descritos na tabela 1.

### 4- Conclusões e Recomendações

Para calcular a distribuição preditiva através da fórmula verifica-se não ser possível a utilização de calculadora ou de um software devido aos valores que a função  $\Gamma(.)$  assume. Com o algoritmo ora apresentado, torna-se possível o cálculo da mesma para quaisquer valores obtidos através de simulações. Como trabalhos futuros, sugere-se a utilização do algoritmo para sistemas de filas mais gerais tais como  $M/G/1$ , bem como para outros valores de parâmetros.

### 5- Referências

- [1] Gross, D. & Harris, C.M. *Fundamentals of queueing theory*. John Wiley & Sons 2nd ed., 1985.
- [2] Kendall, D.G. *Stochastic processes occurring in the theory of queues and their analysis by the method of embedded Markov chains* Annals Mathematical Statistics 24, 1985, 338-354.
- [3] Choudhury, A. & Borthakur, A. C. *Bayesian inference and prediction in the single server Markovian queue* Metrika 67, 2008, 371- 383.
- [4] Cruz, F. R. B. & Almeida, M. *Análise de Desempenho em Filas M/M/1 Usando uma Abordagem Bayesiana* Proceeding Series of the Brazilian Society of Applied and Computational Mathematics, vol. 3,N. 2, 2015.
- [5] Nilson L. C. Brito & Celimar R. A. D. Paiva & Fernanda G. B. Mendes *Uma Aplicação da Abordagem Bayesiana em Teoria de Filas* SINAPE, 2016

**Tabela 1.** Resultados do algoritmo para valores de  $m=0, \dots, 5$ , com os valores de:  $a=0,6$ ,  $b=1,7$ ,  $n=200$  e  $\sum x_i = 38$ .

$m$	Valor
0	0.839367
1	0.134271
2	0.021944
3	0.003662
4	0.000624
5	0.000108