

Processo de Poisson

Um processo de Poisson é modelado como uma sequência de variáveis aleatórias independentes X_1, X_2, \dots com distribuição de exponencial com parâmetro λ . Duas distribuições de probabilidade são importante no processos de Poisson: $N_S(x)$ e $S_N(t)$.

N_S é a variável aleatória que conta a quantidade de eventos que ocorrem no intervalo de tempo S ($S = t_2 - t_1$). Sua função de distribuição de probabilidade é dada por:

$$P[N_S = x] = e^{-\lambda S} \frac{(\lambda S)^x}{x!}$$

S_N é a variável aleatória que mede o tempo decorrido até a ocorrência do próximo evento no processo de Poisson. Sua função de distribuição acumulada é dada por:

$$P[S_N \leq x] = 1 - \sum_{j=0}^{N-1} e^{-\lambda x} \frac{(\lambda x)^j}{j!}$$

Importação das bibliotecas necessárias

```
In [1]: import scipy.stats as st
import time
import numpy as np
```

Simulação da função de probabilidade de N_S

Simulação interativa

A função `poissonNS_I` simula a função de probabilidade de N_S com um algoritmo interativo. Recebe como argumento x , λ , t_1 , t_2 e $nSim$, e calcula a probabilidade de ocorrência de x eventos no intervalo entre t_1 e t_2 . O argumento λ é o parâmetro das exponenciais que definem o processo de Poisson. t_1 e t_2 definem o intervalo S . O parâmetro $nSim$ é a quantidade de vezes que a simulação é executada.

```
In [2]: def poissonNS_I(x, lbda, t1, t2, nsim):
    mu = 1/lbda
    deuCerto = 0
    for i in range(nsim):
        tempo = 0
        nEventos = 0
        while tempo <= t2:
            if (tempo >= t1):
                nEventos = nEventos + 1
                # sorteia variável exponencial e acumula em tempo
                tempo = tempo + st.expon.rvs(0, mu)
            # se quantidade de eventos = x, deuCerto
            if nEventos == x:
                deuCerto = deuCerto + 1
    return(deuCerto/nsim)
```

Os comandos abaixo simulam $nSim$ observações de um processos de Poisson. Imprime a proporção de vezes que o número de eventos entre $t1$ e $t2$ é igual a x (probabilidade simulada). Imprime o valor previsto pela teoria (probabilidade teórica). Imprime o tempo de simulação (em segundos).

```
In [3]: t1 = 15
    t2 = 25
    S = t2-t1
    lbda = 0.2
    nsim = 50000
    x = 3
    probT = st.poisson.pmf(x, lbda*S)
    inic = time.perf_counter()
    probS = poissonNS_I(x, lbda, t1, t2, nsim)
    fim = time.perf_counter()
    print('Probabilidade simulada: {:.4f}'.format(probS))
    print('Probabilidade teórica: {:.4f}'.format(probT))
    print('Tempo de simulação iterativa: {:.4f}'.format(fim-inic))
```

```
Probabilidade simulada: 0.1810
Probabilidade teórica: 0.1804
Tempo de simulação iterativa: 6.3121
```

Simulação vetorial

A função `poissonNS_V` simula a função de probabilidade de N_S com um algoritmo vetorial. Recebe como argumento x , λ , t_1 , t_2 e $nSim$, e calcula a probabilidade de ocorrência de x eventos no intervalo entre t_1 e t_2 . O argumento λ é o parâmetro das exponenciais que definem o processo de Poisson. t_1 e t_2 definem o intervalo S . O parâmetro $nSim$ é a quantidade de vezes que a simulação é executada. No algoritmo vetorial precisamos sortear todas as exponenciais e colocar em uma matriz X , que terá $nSim$ linhas, cada linha contando uma observação do processo de Poisson, ou seja, os valores acumulados de tempo das variáveis aleatórias exponenciais.

A maior dificuldade é determinar a quantidade de colunas da matriz X . O que sabemos é que deveríamos acumular uma quantidade suficiente para ultrapassar t_2 . Sabemos que média dos valores dos tempos sorteados será $\mu = 1/\lambda$. Precisaremos, em média, $N = \text{ceil}(t_2/\mu)$ lançamentos para chegar a t_2 , onde ceil é o arredondamento para cima. Um valor empírico aproximado para a quantidade de colunas necessárias é $m = \text{ceil}(2 \cdot t_2/\mu)$.

A seguir vamos testar se esse algoritmo está correto para gerar as observações necessárias

- Sortear a matriz X com n linhas e m colunas
- Acumular os valores das exponenciais em cada linha gerando os eventos

Execute os comandos a seguir para verificar se a matriz está sendo gerada de acordo.

```
In [4]: n = 5
        t1 = 10
        t2 = 30
        lbda = 0.2
        mu = 1/lbda
        m = int(np.ceil(2*t2/mu))
        X = np.cumsum(np.random.exponential(mu, (n, m)), 1)
        print(X)
        eventos = np.count_nonzero((X>t1) & (X<t2),1)
```

```
[ [13.28064999 18.27731917 20.96292172 27.19744518 27.41835505 33.51205876
   33.52669212 39.73117793 45.53651912 46.94687981 49.57188583 53.24858342
 ]
 [ 6.02958905 13.29494825 13.78152867 14.66956594 16.08582557 28.21169531
  29.61045326 33.92387291 38.64599161 43.07000977 51.13429972 52.16377238
 ]
 [10.80950878 11.99914529 16.96539147 24.2305067 30.80900698 31.48715912
  33.1923351 34.1140176 40.46105566 45.84468745 50.69635476 51.34678531
 ]
 [ 4.6832156 9.00135085 10.21558525 15.19703265 21.60332112 22.83862629
  33.83260849 33.89022497 39.12641373 44.14499784 59.34598398 73.90686801
 ]
 [ 2.72472092 6.05462579 8.71642392 14.13212385 16.46455536 24.4654313
  25.45756973 25.68249192 27.14667669 75.603018 80.99587534 88.08290394
 ]]
```

Para implementar a função `poissonNS_V`, será necessário usar os passos anteriores mais dois passos:

- Contar quantos eventos ocorreram entre t_1 e t_2 . Para isso você pode usar a função `np.count_nonzero` passando como argumento a expressão lógica que define quais instantes de tempo estão entre t_1 e t_2 ($(X > t_1) \& (X < t_2)$). Atenção que função `np.count_nonzero` deve contar os eventos em cada linha da matriz X .
- Contar a quantidade de linhas onde quantidade de eventos contados entre t_1 e t_2 é igual a x (o argumento x da função). Usar mais uma vez a função `np.count_nonzero`. Não esquecer de dividir por $nSim$ antes de retornar a probabilidade simulada.

```
In [6]: def poissonNS_V(x, lbda, t1, t2, nSim):
        mu = 1/lbda
        m = int(np.ceil(2*t2/mu))

        X = np.cumsum(np.random.exponential(mu, (nSim, m)), axis=1)
        events = np.count_nonzero((X>t1)&(X<t2), axis=1)
        count = np.sum(events == x)
        prob = count/nSim

        return prob
```

```
In [7]: t1 = 15
t2 = 25
S = t2-t1
lbda = 0.2
nSim = 100000
x=3
probT = st.poisson.pmf(x, lbda*S)
inic = time.perf_counter()
probS = poissonNS_V(x, lbda, t1, t2, nSim)
fim = time.perf_counter()
print('Probabilidade simulada: {:.4f}'.format(probS))
print('Probabilidade teórica: {:.4f}'.format(probT))
print('Tempo de simulação iterativa: {:.4f}'.format(fim-inic))
```

```
Probabilidade simulada: 0.1841
Probabilidade teórica: 0.1804
Tempo de simulação iterativa: 0.0606
```