

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 importantes nos 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

```
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 iterativo. Recebe como argumento `x`, `lambda`, `t1`, `t2` e `nSim`, e calcula a probabilidade de ocorrência de `x` eventos no intervalo entre `t1` e `t2`. O argumento `lambda` é o parâmetro das exponenciais que definem o processo de Poisson. `t1` e `t2` definem o intervalo S . O parâmetro `nSim` é a quantidade de vezes que a simulação é executada.

```
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 processo de Poisson. Imprime a proporção de vezes que o número de eventos entre t_1 e t_2 é igual a x (probabilidade simulada). Imprime o valor previsto pela teoria (probabilidade teórica). Imprime o tempo de simulação (em segundos).

```

t1 = 15
t2 = 25
S = t2-t1
lbda = 0.2
nSim = 50000
x = 5
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: 0.0347
Probabilidade teórica: 0.0361
Tempo de simulação iterativa: 16.5610

```

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 $m = \text{ceil}(\left(2 \cdot t_2 / \mu\right))$. 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.

```

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)

[[ 4.10626643  5.41560278  9.16047579 13.55184251 14.54916278
 25.28805676
 33.18109277 33.95037859 35.82254719 40.74104953 40.96246473
 41.38501519]
 [ 8.05977475  8.86703443 11.25503086 12.07106315 21.63442004
 24.24535304
 24.49445898 32.19837483 32.20499691 34.69574521 46.37561937
 55.41939191]
 [ 1.75129003  2.55073564  7.12202624 10.24517934 11.34775746
 15.06563906
 15.15744756 18.92521977 19.96229743 21.48553064 37.32477154
 49.58912236]
 [ 1.2652451   6.93865977 13.47861095 16.41059284 19.15014711
 19.95904072
 26.58255393 29.20843426 30.35752216 36.25159363 39.53939798
 42.97694103]
 [ 3.88778517 18.45925309 20.09683679 22.5652615  25.27509251
 26.62242041
 42.79038801 47.05220921 47.53746633 50.10703368 54.72741443
 55.3260577  ]]

```

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_nozero` 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.

```

def poissonNS_V(x, lbda, t1, t2, nSim):
    # Calcula mu (1/lambda)
    mu = 1 / lbda

    # Calcula m (número de colunas da matriz X)
    m = int(np.ceil(2 * t2 / mu))

    # Sorteia matriz X (acumulado de tempos exponenciais)

```

```

X = np.cumsum(np.random.exponential(mu, (nSim, m)), axis=1)

# Calcula matriz eventos (quantos eventos ocorreram entre t1 e t2)
eventos = np.count_nonzero((X > t1) & (X < t2), axis=1)

# Calcula a probabilidade de ocorrer exatamente x eventos entre t1
e t2
prob = np.count_nonzero(eventos == x) / nSim

return prob

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 vetorial: {:.4f}'.format(fim-inic))

Probabilidade simulada: 0.1825
Probabilidade teórica: 0.1804
Tempo de simulação vetorial: 0.0824

```