

CPE723 Otimização Natural:

Lista de Exercícios #1

Data de entrega: Quinta, 21 de Março, 2019

Prof. José Gabriel Rodríguez Carneiro Gomes, Terças e Quintas: 08:00-10:00

Vinicius Mesquita de Pinho

Questão 1

Calcular $\int_0^1 xe^{-x}dx$ de três formas diferentes.

a) Primeiro calculando a integral indefinida.

$$\int xe^{-x}dx = -e^{-x}x - e^{-x} + k, \quad (1)$$

onde k é uma constante, que daqui para frente assumiremos $k = 0$. Aplicando integral por parte com $u = x$ e $v' = e^{-x}$, teremos

$$-e^{-x}x - e^{-x} + k = -e^{-x} - \int -e^{-x}dx. \quad (2)$$

Como $\int -e^{-x}dx = e^{-x}$, teremos

$$-e^{-x} - \int -e^{-x}dx = -e^{-x}x - e^{-x}. \quad (3)$$

Calculando os limites:

$$\int_0^1 xe^{-x}dx = -\frac{2}{e} - (-1) = -\frac{2}{e} + 1 \approx 0.26424\dots \quad (4)$$

b) Pelo método de Monte Carlo, usando 10 números escolhidos aleatoriamente com densidade uniforme entre 0 e 1.

Os números gerados: $\mathcal{I} = (0.66606563, 0.1280393, 0.15019057, 0.53518197, 0.72382377, 0.56306944, 0.18701318, 0.96037606, 0.79777229, 0.23135354)$

O cálculo:

$$\int_0^1 xe^{-x}dx \approx \frac{\sum_{i \in \mathcal{I}} ie^{-i}}{|\mathcal{I}|} \quad (5)$$

onde $|\mathcal{I}|$ é a cardinalidade do conjunto \mathcal{I} .

Para o conjunto \mathcal{I} o resultado foi 0.2634.

c) Pelo método de Monte Carlo, usando 10 números escolhidos aleatoriamente com densidade exponencial (note que as amostras geradas a partir da p.d.f. exponencial devem ser limitadas ao intervalo de 0 a 1).

Os números gerados: $\mathcal{W} = (0.55005713, 0.39015194, 0.23349916, 0.41284879, 0.22265732, 0.69167714, 0.43932533, 0.09646257, 0.60023859, 0.98892791)$

Utilizando a equação (5) para o conjunto \mathcal{W} , o resultado encontrado foi 0.2632.

Questão 2

Usando $N = 20$ números aleatórios, escolhidos a partir de uma p.d.f. uniforme entre -1 e $+1$, calcular uma aproximação para o número π pelo método de Monte Carlo. Faça o mesmo no computador, utilizando um valor alto para N (por exemplo, 1.000.000). Comente o resultado.

A fórmula para π utilizada é,

$$\pi = \int_{-1}^1 \frac{dx}{\sqrt{1-x^2}} \quad (6)$$

Primeiro, para o $N = 20$.

Os números gerados: $\mathcal{Q} = (-0.85289404, 0.92237068, 0.32455622, 0.0946911, 0.8676302, -0.92568284, 0.76944606, -0.90241725, 0.20247619, -0.69989244, -0.64724326, 0.91118243, 0.2354838, 0.8327723, -0.21647745, -0.5894811, -0.81595565, -0.61292112, 0.12647561, -0.33242752)$

O cálculo:

$$\int_{-1}^1 \frac{dx}{\sqrt{1-x^2}} \approx \frac{\sum_{q \in \mathcal{Q}} \left(\sqrt{1-q^2} \right)^{-1}}{|\mathcal{Q}|} \quad (7)$$

onde $|\mathcal{Q}|$ é a cardinalidade do conjunto \mathcal{Q} .

Utilizando o conjunto \mathcal{Q} , o resultado obtido foi 3.142843.

Para um valor de N alto, foi utilizado $N = 10^7$, onde o valor obtido foi 3.1457290.

A lei dos grandes números garante que a com um número maior amostras utilizadas, a aproximação converge para o resultado da integral.

Questão 3

Escrever um algoritmo para gerar números $x(n)$ com energia $J(x) = x^2$, de forma que as probabilidades dos números gerados sejam proporcionais aos fatores de Boltzmann $e^{-J(x)/T}$, com temperatura $T = 0.1$. Começando de um valor $x(0)$ qualquer, aplique sempre perturbações ϵR ao valor $x(n)$ atual. Neste caso, R é uma variável aleatória uniforme. Considere $\epsilon = 0.1$.

a) Execute o algoritmo proposto no computador, calculando $x(n)$ até $n = 100.000$.

O algoritmo em Python.

```
# Ponto inicial x = 0
x_inicial = np.array(0)

J_inicial = funcao_J(x_inicial)
x_atual = x_inicial
J_atual = J_inicial

# Parametros utilizados
N = 10**5
T_inicial = 0.1
T = T_inicial
epsilon = 0.1

fim = 0
n = 0
k = 1
J_min = J_atual
x_min = x_atual

# Para armazenar os J e os x
todos_J = np.array([]), todos_x = np.array([])

while not(fim):
    n = n + 1
    x = x_atual + epsilon*(np.random.uniform(-1, 1))
    J = funcao_J(x)
    todos_J = np.append(todos_J, J)
    todos_x = np.append(todos_x, x)
    if (np.random.uniform(0,1) < np.exp((J_atual-J)/T)):
        x_atual = x
        J_atual = J
    if (J < J_min):
        J_min = J
        x_min = x
    if (n % N == 0):
        fim = 1
```

b) Execute manualmente os 10 primeiros passos do algoritmo.

Utilizando a mesma lógica proposta na letra a), executamos os 10 primeiros passos do algoritmo, manualmente.

Iteração	x atual	x candidato	J(x candidato)	r (uniforme)	q	r < q
1	0.0000	0.0703	0.8262	0.9646	~ 3300	V
2	0.0703	0.0770	0.7146	0.8961	3.0537	V
3	0.0770	0.1033	0.3512	0.2745	37.8699	V
4	0.1033	0.1109	0.2666	0.3008	2.3294	V
5	0.1109	0.2090	-0.2062	0.1587	113.0382	V
6	0.2090	0.2666	-0.1403	0.0232	0.5177	V
7	0.2666	0.2908	-0.0771	0.0128	0.5312	V
8	0.2908	0.3590	0.1326	0.8441	0.1229	F
9	0.2908	0.3750	0.1782	0.5509	0.0779	F
10	0.2908	0.3051	-0.0345	0.5210	0.6532	V

Questão 4

Escrever um programa de S.A. (pode ser pseudo-código) para minimizar a função escalar $J(x) = -x + 100(x - 0.2)^2(x - 0.8)^2$. Começando de $x(0) = 0$ e utilizando geradores de números aleatórios (um uniforme e outro gaussiano), calcule manualmente os 10 primeiros valores de $x(n)$ gerados pelo S.A.

```
# Definindo a funcao
def funcao_J(x):
    return -x + 100*((x-0.2)**2)*((x-0.8)**2)

5 # Definindo ponto inicial
x_inicial = np.array(0)

J_inicial = funcao_J(x_inicial)
x_atual = x_inicial
10 J_atual = J_inicial

# Parametros utilizados
N = 1000
K = 8
15 T_inicial = 5e-3
T = T_inicial
epsilon = 10e-2

fim = 0
20 n = 0
k = 1
J_min = J_atual
x_min = x_atual

25 todos_J = np.array([])
todos_x = np.array([])

while not(fim):
    n = n + 1
30 x = x_atual + epsilon*(np.random.normal(0, 1))
    J = funcao_J(x)
    todos_J = np.append(todos_J, J)
    todos_x = np.append(todos_x, x)
    if (np.random.uniform(0,1) < np.exp(-(J_atual-J)/T)):
35 x_atual = x
    J_atual = J
    if (J < J_min):
        J_min = J
        x_min = x
40 if (n % N == 0):
        k = k + 1
        T = T_inicial/(np.log(1+k))
    if k == K:
        fim = 1
```

O cálculo manual dos dez primeiros valores de $x(n)$:

Neste caso, quando o valor de $q = \exp((J_{atual} - J)/T)$ é muito grande, representei por $\sim\text{inf}$ na tabela.

Iteração	x atual	x candidato	J(x candidato)	$r \sim U(0,1)$	q	$r < q$
1	0.0000	0.0775	0.7051	0.0940	$\sim\text{inf}$	V
2	0.0775	-0.0023	2.6372	0.3660	0	F
3	0.0775	0.0766	0.7205	0.6785	0.0454	F
4	0.0775	0.1179	0.1953	0.2147	$\sim\text{inf}$	V
5	0.1179	0.1338	0.0604	0.8711	$\sim\text{inf}$	V
6	0.1338	0.1121	0.2538	0.7671	0	F
7	0.1338	0.1154	0.2204	0.9551	0	F
8	0.1338	0.2042	-0.2036	0.5003	$\sim\text{inf}$	V
9	0.2042	0.1346	0.0545	0.1564	0	F
10	0.2042	0.4453	0.3118	0.5321	0	F

Questão 5

Proponha uma função de até 4 variáveis cujo ponto mínimo você conheça, e encontre este ponto mínimo utilizando S.A. (neste exercício, basta entregar o código escrito).

A função escolhida:

$$f(x, y) = (x - 3)^2 + xy + (y - 1)^2 \quad (8)$$

Essa função tem mínimo em $\{x, y\} = \{\frac{10}{3}, -\frac{2}{3}\}$.

O código em Python escrito para solução do problema:

```
# Definindo a funcao (que recebe um pont pt que eh funcao de x e y)
def chosen_function(pt):
    x = pt[0]
    y = pt[1]
    return (x-3)**2 + x*y + (y-1)**2

# Ponto inicial
pt_inicial = np.array([0,0])

J_inicial = chosen_function(pt_inicial)
pt_atual = pt_inicial
J_atual = J_inicial

# Parametros utilizados
N = 1000
K = 8
T_inicial = 5e-1
T = T_inicial
epsilon = 10e-2

fim = 0
n = 0
k = 1
J_min = J_atual
pt_min = pt_atual

while not(fim):
    n = n + 1
    pt = pt_atual + epsilon*(np.random.normal(0, 1, 2))
    J = chosen_function(pt)
    if (np.random.uniform(0,1) < np.exp((J_atual-J)/T)):
        pt_atual = pt
        J_atual = J
    if (J < J_min):
        J_min = J
        pt_min = pt
    if (n % N == 0):
        k = k + 1
        T = T_inicial/(np.log(1+k))
    if k == K:
        fim = 1
```