

Prática 4 – MS

Grupo:

Andressa Alvilino Ferreira Silva

Matheus Cunha Reis

Weuler Borges

4.1.7) (a) Generate an Exponential (9) random variate sample of size $n = 100$ and compute the proportion of points in the sample that fall within the intervals $\bar{x} \pm 2s$ and $\bar{x} \pm 3s$. Do this for 10 different rngs streams. (b) In each case, compare the results with Chebyshev's inequality. (c) Comment.

a) Ver código.

b) Ver código.

c) No caso de $k = 2$, a Desigualdade de Chebyshev nos diz que $p_k \geq 0.75$ e conforme o código, o resultado para todas as streams conferem.

No caso de $k = 3$, a Desigualdade de Chebyshev nos diz que $p_k \geq 0.89$ e também, conforme o código, o resultado para todas as streams conferem.

4.1.8) Generate a plot similar to that in Figure 4.1.2 with calls to Exponential (17), rather than Random to generate the variates. Indicate the values to which the sample mean and sample standard deviation will converge.

Valor converge para $\mu = 18$.

Onde as bolinhas laranjas são os valores de 'x', e as azuis são a média no primeiro gráfico e desvio padrão no segundo.

4.1.11) Calculate \bar{x} and s by hand using the 2-pass algorithm, the 1-pass algorithm, and Welford's algorithm in the following two cases. (a) The

data based on $n = 3$ observations: $x_1 = 1$, $x_2 = 6$, and $x_3 = 2$. (b) The sample path $x(t) = 3$ for $0 < t \leq 2$, and $x(t) = 8$ for $2 < t \leq 5$, over the time interval $0 < t \leq 5$.

a)

$$n = 3;$$

$$x_1 = 1;$$

$$x_2 = 6;$$

$$x_3 = 2;$$

- 2-pass-algorithm

$$\bar{x} = 1 + 6 + 1 / 3 = 3$$

$$s = \sqrt{(1-3)^2 + (6-3)^2 + (2-3)^2} / 3 = \sqrt{4+9+1} / 3 = \sqrt{14} / 3$$

- 1-pass-algorithm

$$\sqrt{s^2} = \sqrt{((1^2 + 6^2 + 1^2) / 3) - ((1+6+2)/3)^2}$$

$$\sqrt{(41-27)/3} = \sqrt{14/3}$$

$$\bar{x} = \sqrt{9} = 3$$

- Welford

$$\bar{x}_1 = 0 + 1 = 1$$

$$\bar{x}_2 = 1 + (6-1)/2 = 3,5$$

$$\bar{x}_3 = 3,5 + (2-3,5)/3 = 3$$

$$V_1 = 0$$

$$V_2 = 0 + (6-1)/2 = 5/2$$

$$V_3 = 2,5 + 2 * (2 - 3,5) / 3 = 1,5$$

b)

$$x(t) = 3 \quad 0 < t \leq 2;$$

$$x(t) = 8 \quad 2 < t \leq 5;$$

- Two pass

$$x = 1/5 * [3 * (2-0) + 8 * (5-2)] = 30/5 = 6$$

$$s^2 = [\text{integral de 0 a 2 } (3-6) \, dt + \text{integral de 2 a 5 } (8-6)^2 \, dt] = 1/5 * (18+12) = 6$$

$$s^2 = 6$$

$$\sqrt{6} = 2,44$$

- One pass

$$s^2 = [1/5 (9*(2-0) + 64 (5-2))$$

$$s^2 = 1/5 * (18+192) - 6 = 210/5 - 6 = 42 - 6 = 36$$

$$= \sqrt{36} = 6$$

$$X = 6$$

- Welford

$$x_1 = 0 + 1 * (3-0)/2 = 1.5$$

$$x_2 = 1.5 + 3*(3-1.5)/5 = 1.5 + 0.9 = 2.4$$

$$v_1 = 0 + 0*(3-0)^2/2 = 0$$

$$v_2 = 0 + (3*2)/5 * (3-2.4)^2 = 0.64/5 = 0.128$$

4.1.13) (a) Generate an Exponential(7) random variate sample of size $n = 1000$ and compute the mean and standard deviation using the Conventional One pass algorithm and the Algorithm 4.1.1. Comment on the results.

a) Com o Código `generate_data_exponential.c` nós geramos os dados necessários para este experimento. O output foi jogado para um arquivo “data.txt” que será usado a frente.

Executaremos o código `conventional_pass.c` (implementa o Conventional One pass) e o código `uvs.c` (Algorithm 4.1.1).

Segue print das execuções:

```
PS C:\Users\Weuler\Desktop\ufu\ms\code> Get-Content data.txt | ./uvs  
  
for a sample of size 1000  
mean ..... = 6.9478804  
standard deviation ... = 6.9375442  
minimum ..... = 0.0007050  
maximum ..... = 55.3840780  
PS C:\Users\Weuler\Desktop\ufu\ms\code> Get-Content data.txt | ./conventional  
  
for a sample of size 1000  
mean ..... = 6.9478804  
standard deviation ... = 6.9375442
```

É interessante notar dessas execuções que apesar de o Algoritmo 4.1.1 calcular de forma mais robusta e com menos erros de precisão o desvio padrão, em situações onde o desvio é próximo da média erros não devem ocorrer frequentemente. Por isso, ambos algoritmos calcularam exatamente o mesmo valor de desvio padrão.

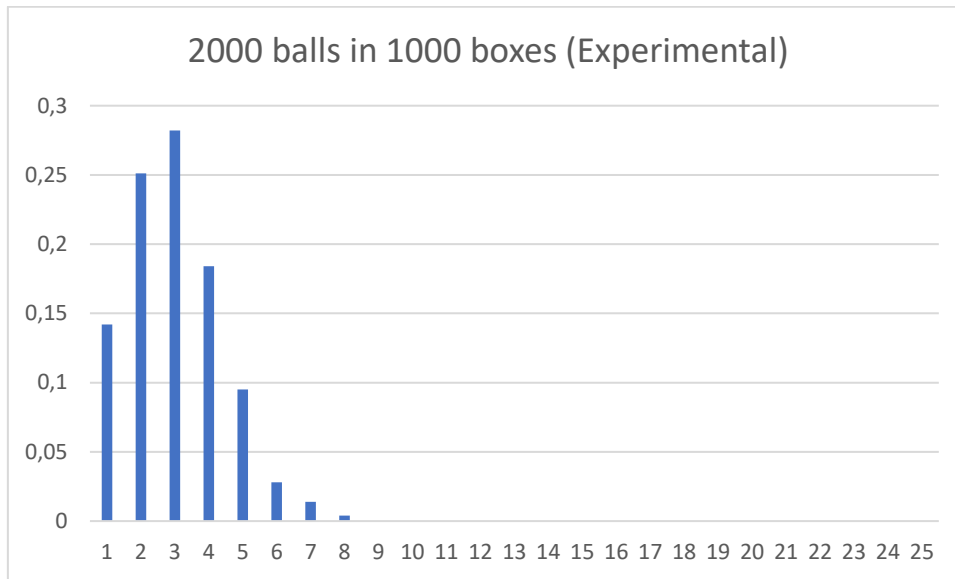
4.2.2) (a) Generate the 2000-ball histogram in Example 4.2.2. (b) Verify that the resulting relative frequencies $f(x)$ satisfy the equation

$$f(x) \sim (2^x * \exp(-2))/x! \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

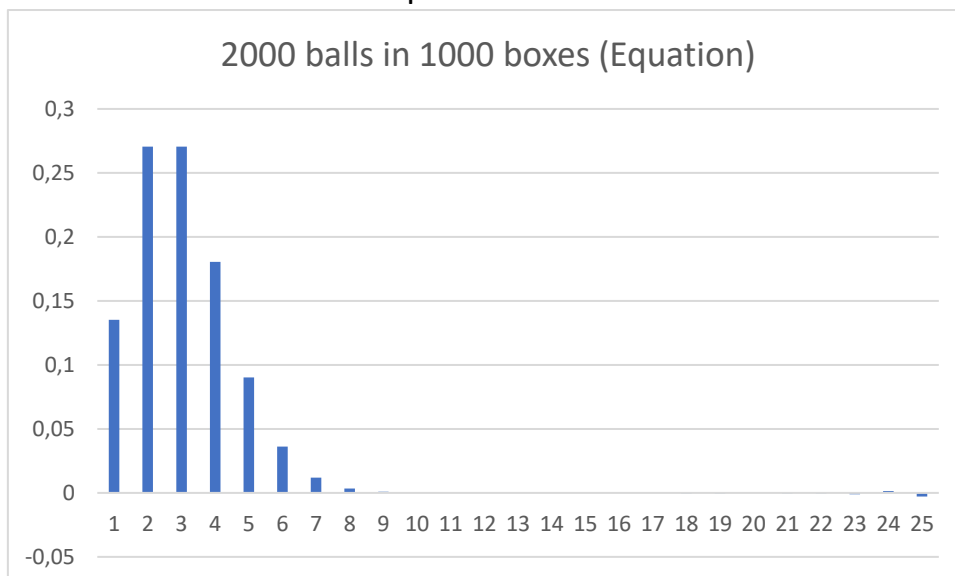
(c) Then generate the corresponding histogram if 10 000 balls are placed, at random, in 1000 boxes. (d) Find an equation that seems to fit the resulting relative frequencies well and illustrate the quality of the fit.

a) Com o programa **`generate_ball.c`** geramos usando a função `Equilikely(1,n)` lançamentos conforme o exemplo 4.2.2. Além disso, nesse mesmo código, calculamos as frequências em cada caixa e com essas

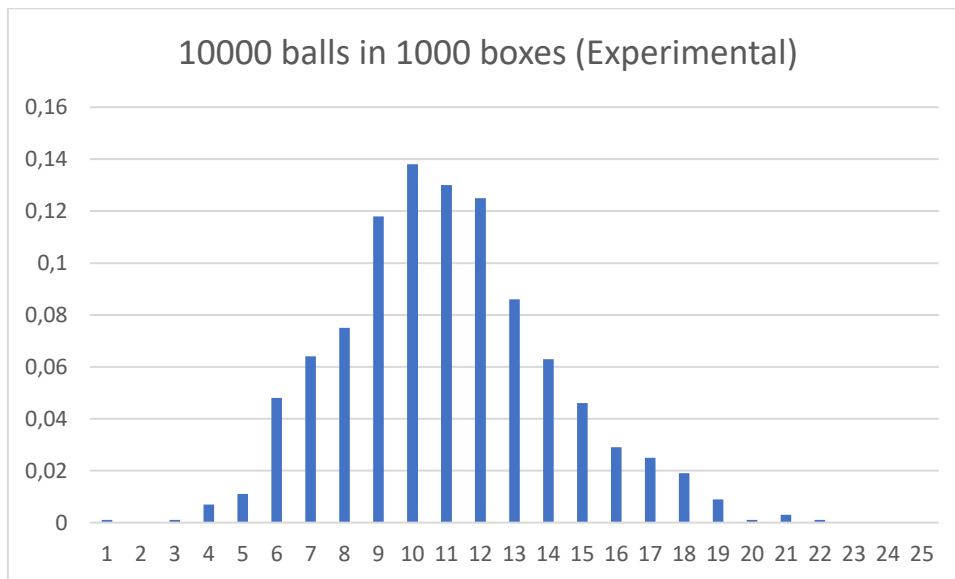
frequências, calculamos as frequências relativas. Usamos um valor ate 25 intencionalmente alto para servir também para o próximo item.



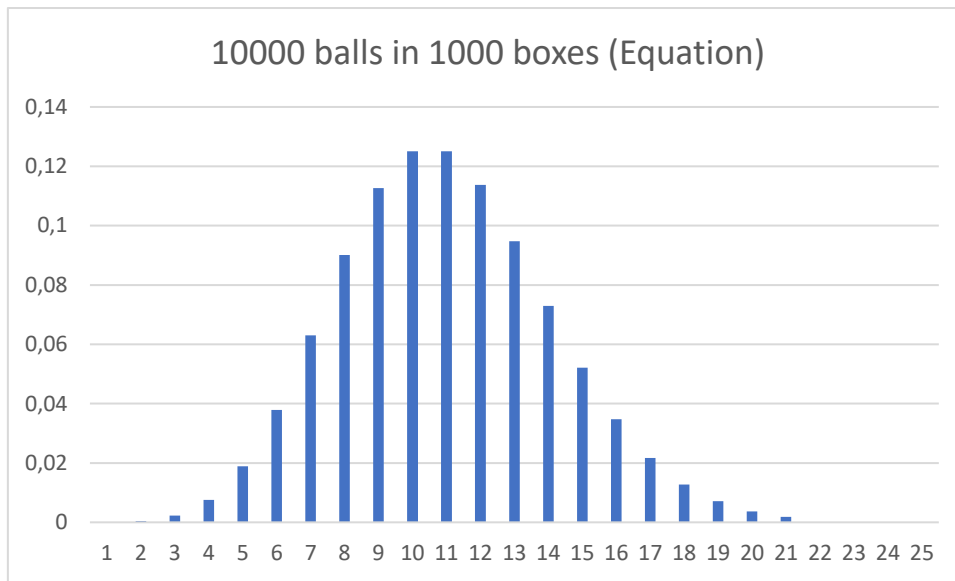
b) Ainda no código **generate_ball.c** calculamos a função $f(x)$ e printamos os valores para calcular o seguinte histograma. Como esperado, ele tem o mesmo formato e valores próximos do resultado aleatório.



c) Histograma gerado também usando o `generate_ball.c` modificando apenas o numero de lançamentos feitos de 2000 para 10000.

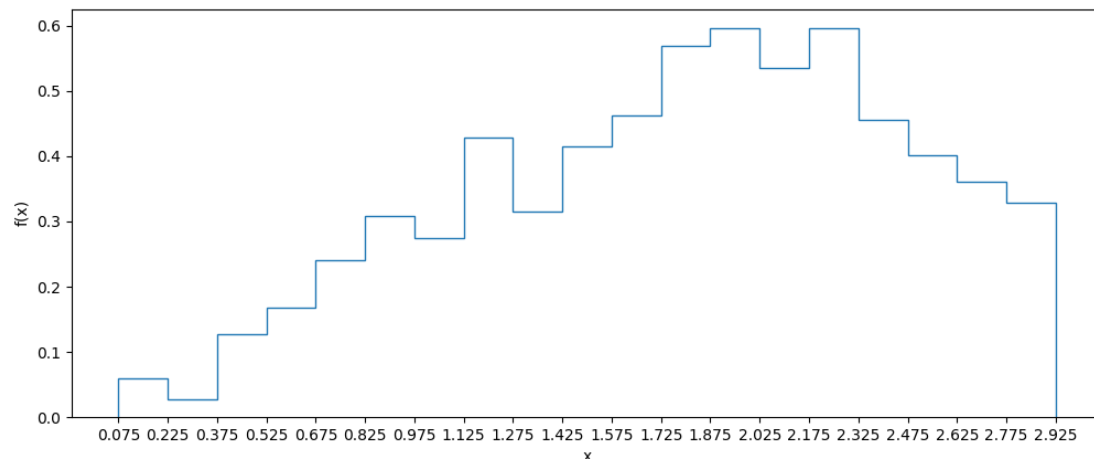
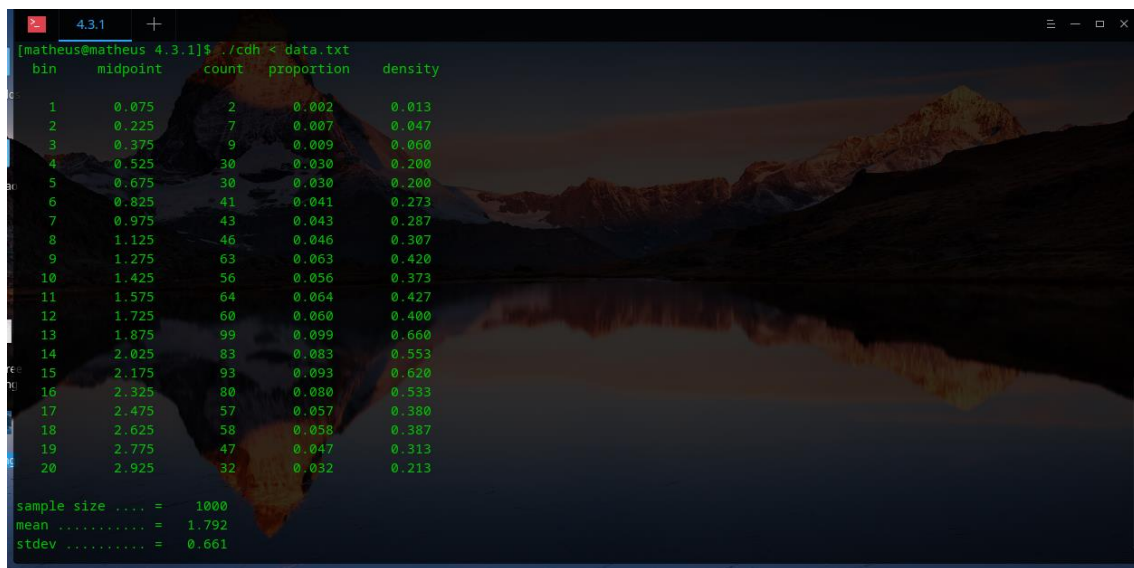


d) A função que fit esses dados é similar a $f(x)$ do item b, com a diferença que usamos 10 como a base da exponenciação e -10 em exp. Fazemos isso pois 10 é a média esperada para este exemplo. O fit é de alta qualidade pois o formato da função experimental é bastante parecido com a esperada, o que demonstra que encontramos provavelmente a melhor função.

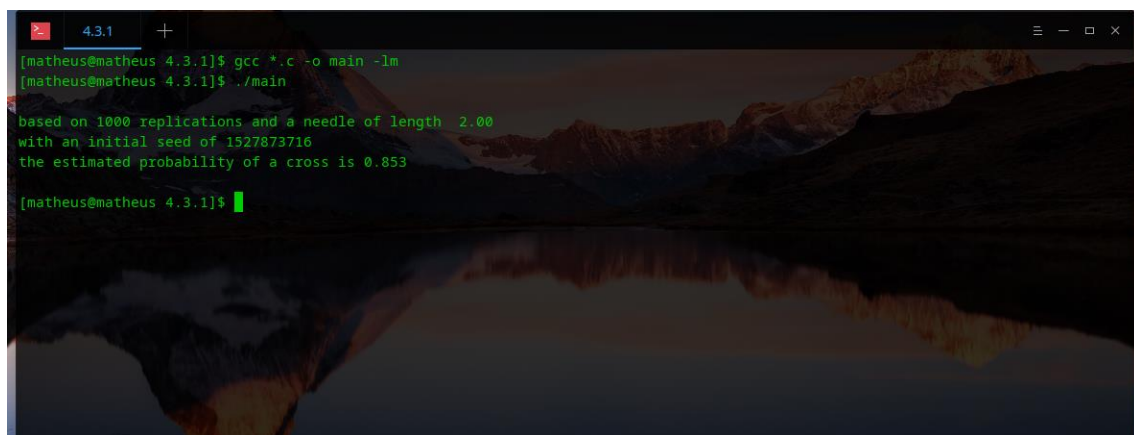


4.3.1) (a) Use program cdh to construct a continuous-data histogram like the one on the left in Example 4.3.1, but corresponding to a needle of length $r = 2$. (b) Based on this histogram what is the probability that the needle will cross at least one line. (c) What is the corresponding axiomatic probability that a needle of length $r = 2$ will cross at least one line?

a) Código: generateRandomNumbers.c cdh.c generateHistogram.py



b) A probabilidade é de 85,3 %



c)

4.3.2) Repeat the experiment in Example 4.3.6 with $t = 5000$ and $n = 2000$. Do not use a bubble sort.

Código: generateData.cpp cdh.c generateHistogram.py

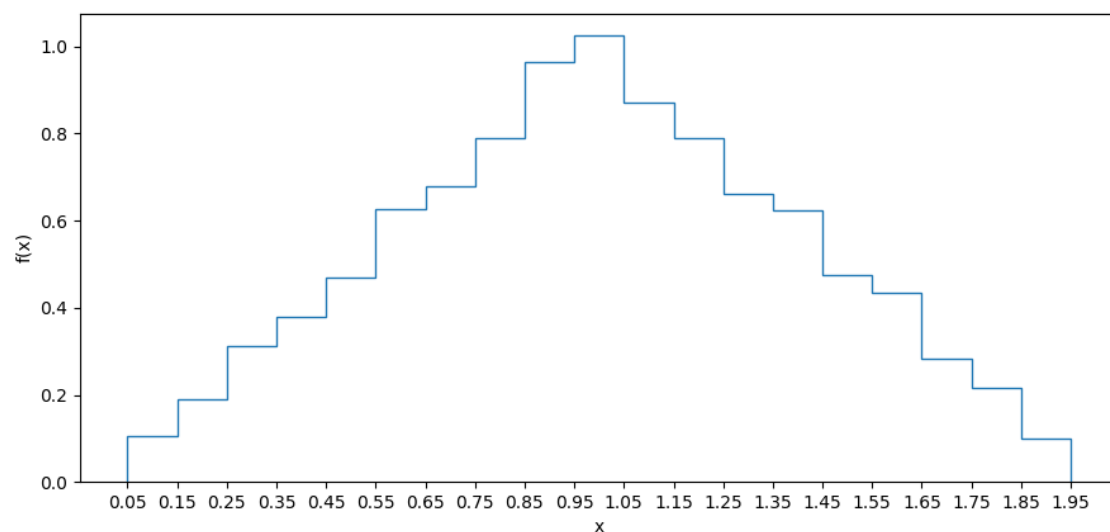
```

[matheus@matheus 4.3.2]$ ./cdh < generateData/data.txt
bin    midpoint    count    proportion    density
1      0.500      653      0.327      0.327
2      1.500      427      0.214      0.214
3      2.500      322      0.161      0.161
4      3.500      212      0.106      0.106
5      4.500      112      0.056      0.056
6      5.500      93       0.047      0.047
7      6.500      59       0.030      0.030
8      7.500      37       0.019      0.019
9      8.500      27       0.014      0.014
10     9.500      17       0.009      0.009
11     10.500     17       0.009      0.009
12     11.500     8        0.004      0.004
13     12.500     5        0.003      0.003
14     13.500     4        0.002      0.002
15     14.500     0        0.000      0.000
16     15.500     2        0.001      0.001
17     16.500     2        0.001      0.001
18     17.500     1        0.001      0.001
19     18.500     0        0.000      0.000
20     19.500     0        0.000      0.000

sample size .... = 1999
mean ..... = 2.526
stdev ..... = 2.438

NOTE: there were 1 high outliers
[matheus@matheus 4.3.2]$

```



4.3.4) Generate a random variate sample x_1, x_2, \dots, x_n of size $n = 10000$ as follows:

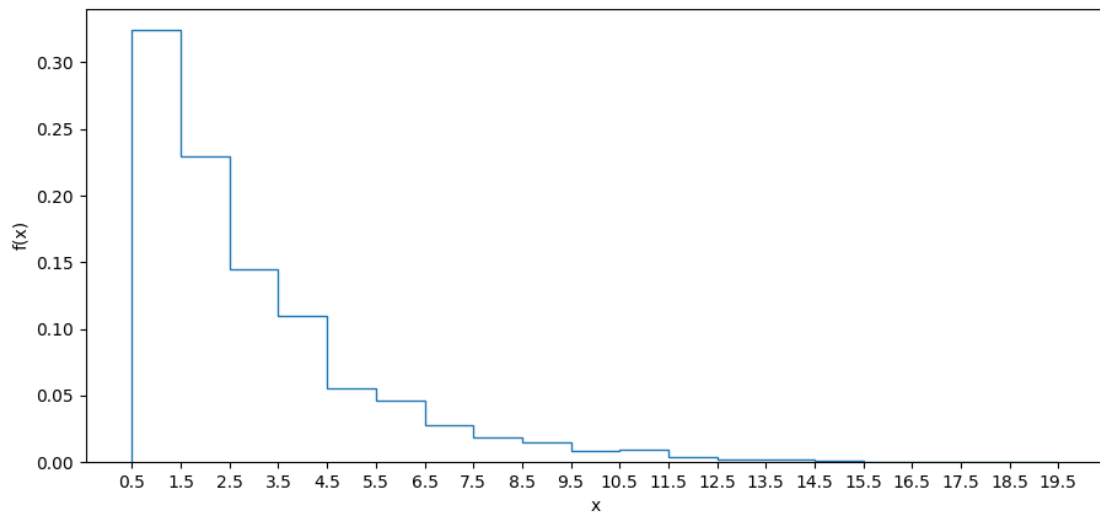
for ($i = 1$; $i \leq n$; $i++$) $X[i] = \text{Random}() + \text{Random}()$;

(a) Use program cdh to construct a 20-bin continuous-data histogram. (b) Can you find an equation that seems to fit the histogram density well?

a) Código: generateRandomNumbers.c cdh.c

```
[matheus@matheus 4.3.4]$ ./cdh < generateData/data.txt
bin    midpoint    count    proportion    density
1      0.050      56       0.006       0.056
2      0.150     140       0.014       0.140
3      0.250     265       0.026       0.265
4      0.350     352       0.035       0.352
5      0.450     403       0.040       0.403
6      0.550     540       0.054       0.540
7      0.650     658       0.066       0.658
8      0.750     733       0.073       0.733
9      0.850     901       0.090       0.901
10     0.950    1009      0.101       1.009
11     1.050     970       0.097       0.970
12     1.150     804       0.080       0.804
13     1.250     717       0.072       0.717
14     1.350     625       0.062       0.625
15     1.450     548       0.055       0.548
16     1.550     467       0.047       0.467
17     1.650     369       0.037       0.369
18     1.750     230       0.023       0.230
19     1.850     168       0.017       0.168
20     1.950      45       0.004       0.045

sample size .... = 10000
mean ..... = 1.000
stdev ..... = 0.409
```



b) Uma equação que se encaixa razoavelmente bem ao histograma é:

$$g(x) = \begin{cases} x, & \text{if } 0 \leq x \leq 1 \\ 1 - x, & \text{if } 1 < x \leq 2 \end{cases}$$

