TERMODINÂMICA ESTATÍSTICA I

O Jogo do Quanta

Objetivo

O objetivo do projeto é, a partir de ferramentas computacionais, resolver o exemplo 4.2 do livro-texto (o jogo do quanta) e obter os gráficos necessários.

Procedimento e Dados

O projeto foi desenvolvido na linguagem de programação Python versão 3.6, a partir da ferramenta de edição e compilação "Google Colaboratory". Para a construção dos gráficos, foi utilizada a ferramenta de construção de gráficos Matplotlib. Foram usadas as bibliotecas numpy para manejo de matrizes e operações vetoriais e biblioteca scipy para ajuste de curvas.

O primeiro objetivo é criar uma rede de células, denominada "grid" no programa, e preencher todas as células com um valor inicial de energia ε_0 . Para isso foi definida uma função "rede_inicial" que recebe os parâmetros do tamanho do lado da rede (N) e valor de energia por célula inicial de ε_0 predefinidos, preenche todas as células com ε_0 . Com isso a função retorna uma rede de tamanho $N \times N$ e a configuração energética desejada.

Com a rede inicial construída, desejamos efetuar a troca de um quanta de energia em um par de células aleatórias, para isso vamos diminuir em uma unidade a energia de uma célula aleatória e alocar em outra célula aleatória. Para implementar esse procedimento foi desenvolvida a função "atualizar" que efetua as trocas. Tal função recebe a rede inicial e o número de iterações a serem feitas (variável " n_-it ") correspondente ao número de trocas de energia e os demais parâmetros das variantes opcionais, que serão explicados adiante. Foi percebido empiricamente que um valor de iterações mínimas necessárias para um completo descorrelacionamento do sistema pode ser dado pela equação $10 \times \varepsilon_0 \times N \times N$. A função testa se a célula sorteada possui um quanta de energia, e caso essa e caso não possua sorteia outra célula aleatória. Ao escolher com sucesso uma célula para perder energia, outra célula é sorteada para receber a mesma quantidade de energia. Esse procedimento se repete " n_-it " vezes, e retorna um "grid" da rede atualizada pela função.

A função "fit_boltzmann" que define uma distribuição de Boltzmann a ser usada na construção do gráfico para ajuste de curvas. Para a construção dos gráficos, foi definida a função "plotar" que a partir da rede atualizada pela função "atualizar" imprime a imagem de distribuição de rede, o histograma em escala linear e em escala semi-logarítimica, além de, se requisitado por um parâmetro booleano, utiliza da função "fit_boltzmann" para realizar o ajuste de Boltzmann no histograma semi-log, como indicado na figura 1. A 1 mostra alguns resultados das funções que serão usadas posteriormente.

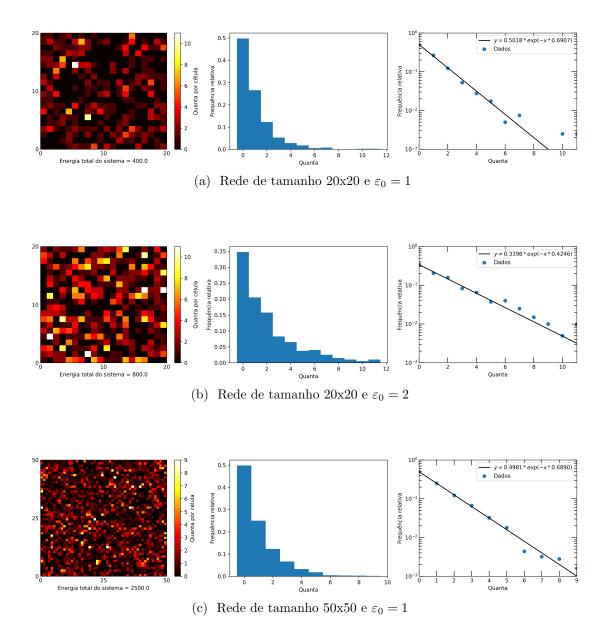


Figura 1: Gráfico da rede atualizada com as trocas de energia entre as células (esquerda). Histograma de energia por célula: (centro). Ajuste de Boltzmann para o histograma de frequência em escala semi-logarítimica..

A função "atualizar" permite modificação dos parâmetros "gauss" e "negative" para que a energia retirada de cada célula seja um valor real aleatório baseado em uma distribuição gaussiana e remover a restrição de energia negativa, respectivamente. Assim, obtemos resultados da evolução de sistemas com esses parâmetros, cujos gráficos estão a seguir:

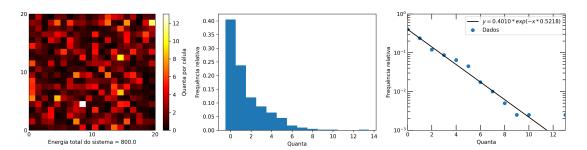


Figura 2: Rede com tamanho 20x20, $\varepsilon_0 = 2$ e a energia é trocada de acordo com o parâmetro "gauss". Gráfico da rede atualizada com as trocas de energia entre as células (esquerda). Histograma de energia por célula: (centro). Ajuste de Boltzmann para o histograma de freqência em escala semi-logarítimica.

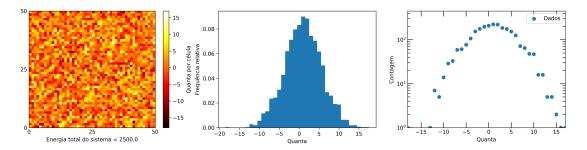


Figura 3: A rede acima possui tamanho 50x50, $\varepsilon_0 = 1$ e a energia é trocada de acordo com o parâmetro "negative". Gráfico da rede atualizada com as trocas de energia entre as células (esquerda). Histograma de energia por célula: (centro)

O gráfico a seguir mostra 3 distribuições de uma rede inicial nas mesmas condições, atualizado pelos métodos "Quanta", "Gauss" e "Negative".

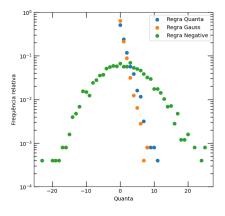


Figura 4: Gráfico de distribuições da rede sob diferentes condições. Rede com tamanho 50x50, $\varepsilon_0 = 1$

Foi definida a função "experimento" para efetuar repetições dos procedimentos anteriores. Para isso, a função recebe os valores do tamanho da rede,um conjunto de valores de ε_0 , o número de interações e o número de repetições a serem feitas. A função então aciona as outras funções definidas anteriormente ("rede_inicial", "atualizar" e "plotar") pelo número de vezes determinado. Os dados são gerados e as

médias são obtidas. Os dados são plotados em um gráfico semi-log com o ajuste de curva de Boltzmann, como na figura 5

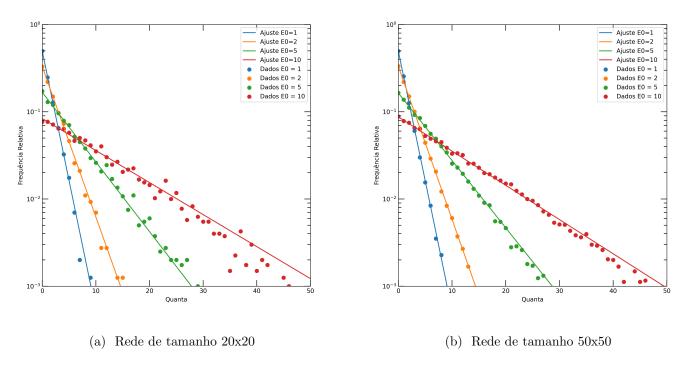


Figura 5: Gráfico da média dos valores de 10 repetições para um conjunto de ε_0 e diferentes tamanhos.

A tabela a seguir mostra os valores de ajuste das curvas mostradas, onde a função de ajuste toma a forma

$$y = a \times e^{-x \times b} \tag{1}$$

N	ε_0	a	b
20	1	0.4955823425311841	0.6780722932993565
	2	0.33244237577162006	0.40325198052340017
	5	0.16381696049896396	0.1773993575198439
	10	0.08595534082369743	0.08808754087327404
50	1	0.49737494752346273	0.6834202659125916
	2	0.3326119748751181	0.40393217676906434
	5	0.16394284553845295	0.17794585859318657
	10	0.08742895069881995	0.09035792496870305

Podemos relacionar o parâmetro b do ajuste com o parâmetro β da função de Boltzmann. Temos que $\beta=k_bT$, podemos considerar $k_b=1\frac{J}{K}$ pois estamos trabalhando com unidades arbitrárias, logo $T=\frac{1}{b}K$.

O gráfico a seguir mostra que T aumenta linearmente com o aumento de ε_0 , portanto, podemos entender que ε_0 faz o papel de temperatura no sistema. É notável também que T não está correlacionado fortemente com o tamanho do sistema (para ε_0 baixos os dados se sobrepõem).

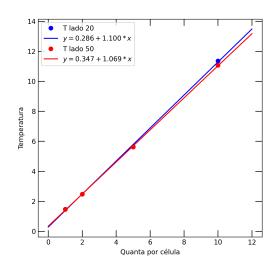


Figura 6: Gráfico dos valores de T encontrados por ε_0 inicial.

Conclusão

Para o experimento nas condições propostas pelo roteiro, podemos observar que certas variáveis tem um análogo físico, sendo o tamanho da rede análogo ao volume do sistema, a energia de cada célula análogo a energia cinética de uma partícula. O processo de atualizar a rede pode ser entendido como uma "termalização", pois leva o sistema de um macroestado altamente improvável para um macroestado esmagadoramente mais provável, e a distribuição do sistema após a atualização pode ser entendida como uma distribuição de partículas que tem uma energia cinética dada por uma função de Boltzmann, ou seja, a definição de temperatura.

Observamos que mesmo sistemas com tamanhos diferentes, por exemplo o de lado 20 e 50 das figuras 1a e 1c, por possuírem o mesmo valor de ε_0 , possuem a mesma "densidade energética média", assim como distribuições de energia final muito semelhantes. Podemos também observar, através da 6, que o parâmetro b do ajuste está relacionado com a temperatura do sistema e que este parâmetro é linearmente dependente de ε_0 . Assim podemos concluir que ε_0 faz o papel de temperatura do sistema.

Observamos também que nos sistemas onde foi permitido um valor real de transferência de energia, o sistema termalizou mais rapidamente, mas chegou em uma distribuição próxima do sistema quantizado.

Já nos sistemas onde foi permitida que uma célula assumisse energias negativas, foi observado que o sistema não forma uma distribuição de Boltzmann , e sim uma distribuição gaussiana centrada em ε_0 . Tal comportamento faz sentido pois o jogo agora pode ser interpretado basicamente como uma "caminhada aleatória", onde cada célula tem o papel de um andador.

O código fonte e observações sobre sua execução seguem em anexo!

Seguem os documentos anexos.

OBS: O código fonte está formatado para ser compilado pelo programa "Jupyter Notebook" ou o Google Colaboratory, e deve ser executado em Python nas versões 3.6 ou superior. Os comentários foram escritos sem acentos e cedilha, por motivos de compatibilidade com o LATEX

Recomendamos acesso ao código através do link:

https://colab.research.google.com/drive/1XmRtK3rz1X5JjVQpoMis_Rjp9PuxERQ8?usp=sharing

```
\# -*- coding: utf-8 -*-
"""Lista Termo 2 ATUALIZADA.ipynb
Automatically generated by Colaboratory.
Original file is located at
    https://colab.research.google.com/drive/1
       XmRtK3rzlX5JjVQpoMis\_Rjp9PuxERQ8
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
from matplotlib.ticker import MultipleLocator
from scipy.stats import norm
from scipy.optimize import curve_fit
rng = np.random.default_rng()
# Gera uma rede inicial e preenche conforme regras predefinidas
def rede_inicial(N, tipo, E0):
  grid = np.zeros((N,N),dtype=float)
  if tipo="E0": # preenche todos os espacos da rede com um mesmo valor de
     energia de E0
    grid[:][:] = E0
  if tipo=='i+j': # preenche todos os espacos da rede de acordo com sua
     posicao\ i\,,j , sendo\ o\ valor\ i+j
    for i in range (N):
      for j in range (N):
        grid[i][j] = i+j
  if tipo="random": # um espa o aleatorio recebe toda energia do sistema
    i, j=rng.integers(0,N,size=2)
    grid[i][j] = N*N*E0
  return grid # Retorna uma rede de lado NxN com a distribuicao de energia
     desejada
# TESTE DA FUN O rede_inicial()
# Gera as condicoes iniciais do sistema
N=20 # lado da rede quadrada
E0 = 1 # quanta inicial por celula
grid = rede_inicial(N, 'E0', E0)
```

```
print(grid)
# Define a funcao de ajuste de boltzmann que sera usada no ajuste de curva
   no codigo a seguir
  def fit_boltzmann(x, a, b):
    return a * np.exp(-x*b)
# Plota o grafico da distribuicao de quantas de energia e histogramas
def plotar(grid, fit=False, savefig=False):
  fig, ax = plt.subplots(1,3,figsize=(18,4),dpi=100)
 N = len(grid)
# Plota a imagem da distribuicao na rede
  ax[0].imshow(grid, 'hot', aspect = 'auto', extent = (0,N,0,N))
  ax[0].set_xlabel(f'Energia_total_do_sistema == {grid.sum()}')
  ax[0].tick_params(length=0)
  ax[0].set_xticks([0,N/2,N])
  ax[0].set_yticks([0,N/2,N])
  ax[0].set_aspect('equal')
  gridcbar = ax[0].imshow(grid, 'hot', aspect = 'auto', extent = (0,N,0,N))
  cbar = fig.colorbar(gridcbar,ax=ax[0], orientation="vertical")
  cbar.set_label('Quanta_por_c lula')
# Plota o histograma
  bins = range(int(grid.min()),int(grid.max())+2)
  hist = ax[1]. hist (list (grid.reshape(1,N*N)), bins=bins, align='left', density
     =True, histtype='stepfilled')
  ax[1].set_xlabel('Quanta')
  ax[1].set_ylabel('Frequ ncia_relativa')
  ax[1].set_aspect('auto')
# Plota o histograma no formato semi-log
  x=hist[1][0:-1]
  y=hist[0]
  ymin=1
  ax[2]. scatter (x, y, label='Dados')
  ax [2]. set_yscale('log')
  ax[2].set_ylim(1e-3,1)
  ax[2].set_xlim(x.min(),x.max())
  ax[2].tick_params(direction='in', which='minor', length=5, width = 1, right
      = 'on', top = 'on')
  ax[2].tick_params(direction='in',length=10, width = 1, right = 'on', top
      = 'on')
  ax[2].set_xlabel('Quanta')
  ax[2].set_ylabel('Frequ ncia_relativa')
  ax [2]. set_aspect('auto')
\# Se ativado, faz o fit dos dados em uma funcao de boltzman a * exp(-x*b)
   plota o resutado
  if fit:
    popt, pcov = curve_fit(fit_boltzmann, x, y,p0=(0.5,0.5))
    a,b = popt
    ax[2].plot(x, fit_boltzmann(x,a,b), label=fr'sy==\{a:.4f\}=*=exp(-x*\{b:.4f\})
       })$',c='k')
    ax [2]. legend()
```

```
if savefig:
       plt.savefig(f'NEG_lado_{N}_LEO_{grid.sum}()/(N*N)}.png',dpi=300)
    return x, y, (a, b)
  if savefig:
    plt. savefig (f'NEG_lado_{N}_LEO_{grid.sum}()/(N*N)}.png', dpi=300)
  pass
  return x,y
# juntando as 3 maneiras de atualizar
N=50 \ \# \ tamanho \ da \ rede \ quadrada
E0 = 2 \# quanta inicial por celula
\texttt{n\_it} \ = \ 20*E0*N*N \ \# \ \textit{Numero} \ \ \textit{de iteracoes} \ \ \textit{que a rede ira sofrer}
grid = rede_inicial(N, 'E0', E0)
gridQ = atualizar(grid, n_it, negative=False, gauss=False)
grid = rede_inicial(N, 'E0', E0)
gridG = atualizar (grid, n_it, negative=False, gauss=True)
grid = rede_inicial(N, 'E0', E0)
gridN = atualizar (grid, n_it, negative=True, gauss=False)
\mathbf{x}, \mathbf{y} = [], []
for i in [gridQ, gridG, gridN]:
  bins = range(int(i.min()), int(i.max())+2)
  hist = plt.hist(list(i.reshape(1,N*N)),bins=bins,align='left',density=True
      , histtype='stepfilled')
  plt.close()
  x.append(hist[1][0:-1])
  y.append(hist[0])
\mathbf{x}, \mathbf{y}
fig , ax=plt . subplots (figsize = (6,6), dpi=100)
ax.plot(x[0],y[0], 'o', label='Regra_Quanta')
ax.plot(x[1],y[1],'o',label='Regra_Gauss')
ax.plot(x[2],y[2], 'o', label='Regra_Negative')
ax.set_yscale('log')
ax.set_ylim(1e-4,1)
\#ax.set_{-}xlim(x.min(),x.max())
ax.tick_params(direction='in', which='minor', length=5, width = 1, right = '
   on', top = 'on')
ax.tick_params(direction='in',length=10, width = 1 , right = 'on' , top = '
   on')
ax.set_xlabel('Quanta')
ax.set_ylabel('Frequ ncia_relativa')
ax.set_aspect('auto')
ax.legend()
plt.savefig(f'TRES_lado_{N}_{E0_{q}}grid.sum()/(N*N)}.png',dpi=100)
\mathbf{y}
```

```
x,y,c= plotar(grid,fit=True,savefig=False)
\# Atualiza os valores das celulas pelas regras definidas no roteiro
def atualizar (grid, n_it, gauss=False, negative=False):
  for count in range(n_it):
     if negative: \# Caso o argumento negative=True a funcao atualizar()
       podera tirar quanta de celulas com energias menor que 1
      i, j=rng.integers(0,N,size=2)
     else: # Caso negative=False, a fin
                                             o ira testar se a celula tem
        energia >0 antes de retirar um quanta, caso seja <0 ira sortear outra
         celula
      sucesso=False
       while sucesso=False: #testa se uma celula aleatoria tem mais de 0
          quanta de energia
         i, j=rng.integers(0,N,size=2)
         if grid[i][j] > 0:
           sucesso=True
     if gauss: # Caso gauss=True a funcao atualizar() ira sortear um valor
        baseado em uma gaussiana para ser removido e acrescido das celulas
      q=abs(np.random.normal(grid[i][j]/2,0.1))
       if q>grid[i][j]: q= grid[i][j]
     {
m else}: \ \# \ {\it Caso} \ {\it gauss=False} \ {\it a funcao} \ {\it assume} \ {\it que} \ {\it um} \ {\it quanta} \ {\it de} \ {\it energia} \ {\it sera}
        retirado e adicionado a outra celula
      q=1
    grid[i][j] -=q
    i, j = rng.integers(0, N, size = 2) # Sorteia novos valores de i, j
    grid[i][j] +=q
  return grid # Retorna uma grid modificada pela funcao
# TESTE DA FUN O atualizar()
N=20\ \#\ tamanho\ da\ rede\ quadrada
E0 = 10 \# quanta inicial por celula
n_{-i}t = 20*E0*N*N \# N \ mero \ de \ iteracoes \ que \ a \ rede \ ira' \ sofrer
grid = rede_inicial(N, 'E0', E0)
grid = atualizar (grid, n_it, gauss=False, negative=False)
print ('Formato_de_grid_de_sa da', grid.shape, 'Soma_dos_valores_de_energia',
   grid.sum(), '\nGrid:\n',grid)
# Este bloco de codigo junta as tres fun
                                               es definidas anteriormente,
   podemos escolher os parametros e recebemos os resultados
N=50 \ \# \ tamanho \ da \ rede \ quadrada
E0 = 10 # quanta inicial por celula
n_it = 10*E0*N*N \# Numero de iteracoes que a rede ira sofrer
grid = rede_inicial(N, 'E0', E0)
grid = atualizar (grid, n_it, negative=False, gauss=True)
x,y,c = plotar(grid, fit=True, savefig=True)
\# Este bloco de codigo realiza um 'experimento', realizando a simulação
```

TESTE DA FUN O plotar()

```
coletando o valor medios dos resultados
def experimento(N,E0, repeticoes, fit=True, savefig=False):
  fig, ax = plt.subplots(1,1,figsize=(8,8),dpi=100)
  ajuste = []
  for e0 in E0:
    n_i t = 20 * e0 * N * N
    y_tot=np.zeros(100)
    x_max=np.zeros(1)
    for i in range (repeticoes): # Rodamos as tres fun es pelo numero de
       repeticoes\ definido
      grid = rede_inicial(N, 'E0', e0)
      grid = atualizar (grid, n_it)
      x, y = plotar(grid)
      plt.close()
      for j,k in enumerate(y): # Os histogramas sao gerados e somados a cada
           repeticao
         y_t = t \circ t [j] + = k
      if len(x) > len(x_max): \# Garante que o valor em x do histograma ser
           igual ao maior valor de x das repeticoes
    y_final=y_tot [0:len(x_max)]/repeticoes # Divide o resultado obtido pelo
       numero de repeticoes para obeter a media
  \# Plotamos o grafico semi-log do resultado obtido e fazemos o ajuste de
     curva pela funcao de Boltzmann e salvamos a imagem, o codigo e' igual
     ao definido na funcao plotar ()
    ax.scatter(x_max, y_final, label=f'Dados_E0_=_{e0})'
    if fit:
      popt, pcov = curve_fit(fit_boltzmann, x_max, y_final, p0 = (0.5, 0.5))
      a,b = popt
      ax.plot(x_max, fit_boltzmann(x_max, a, b), label=f'Ajuste_E0={e0}')
      T = (1/(b))
      ajuste append ((N, e0, a, b, T))
  # Propriedades da figura
  ax.legend()
  ax.set_yscale('log')
  ax.set_ylim(1e-3,1)
  ax.set_xlim(x_max.min(),50)
  ax.tick_params(direction='in', which='minor', length=5, width = 1, right =
     'on', top = 'on')
  ax.tick_params(direction='in',length=10, width = 1, right = 'on', top =
     'on')
  ax.set_xlabel('Quanta')
  ax.set_ylabel('Frequ ncia_Relativa')
  if savefig:
    plt. savefig (f'N_{N}_{E0_{e0}} e0)_n_{it_{e1}} n_{it_{e1}} repeticoes_{e1} repeticoes_{e1}, png', dpi
       =300)
  return y_final,x_max,ajuste # Retorna o grafico e os valores finais de y e
      x do histograma
#TESTE DA FUNCAO experimento()
N=20\ \#\ tamanho\ da\ rede\ quadrada
```

definida anteriormente deiversas vezes (variavel 'repeticoes'), e

```
\#n_it = 10*e0*N*N \# Numero de iteracoes que a rede ira' sofrer
repeticoes=10
y, x, ajuste = experimento (N, E0, repeticoes, savefig=True)
ajuste
dados20 = [(20, 1, 0.4955823425311841, 0.6780722932993565,
       1.4747690030722407),
   (20\,,\ 2\,,\ 0.33244237577162006\,,\ 0.40325198052340017\,,\ 2.4798390294377524)\,,
   (20, 5, 0.16381696049896396, 0.1773993575198439, 5.636998994701207)
   (20, 10, 0.08595534082369743, 0.08808754087327404, 11.35234324952534)
dados50 = [(50, 1, 0.49737494752346273, 0.6834202659125916,
       1.4632284845470158),
   (50, 2, 0.3326119748751181, 0.40393217676906434, 2.475663137308615),
   (50, 5, 0.16394284553845295, 0.17794585859318657, 5.619686841300219)
  (50\,,\ 10\,,\ 0.08742895069881995\,,\ 0.09035792496870305\,,\ 11.067097881523578)\,]
\mathbf{x}, \mathbf{y} = [], []
fig, ax = plt.subplots(1,1,figsize=(6,6),dpi=100)
xx = np. linspace (0, 12, 1000)
def linha(x,a,b):
     return a+b*x
for N,\ E0 , a , b , T in dados20:
    x.append(E0)
    y.append(T)
ax.plot(x,y,'ob',label='T_lado_20')
popt, pcov = curve_fit (linha,x, y,p0=(0.5,0.5))
a,b=popt
ax.plot(xx, linha(xx, a, b), 'b', label = f' y={a:.3 f}+{b:.3 f}*x'
\mathbf{x}, \mathbf{y} = [], []
for N,\ E0 , a , b , T in dados50:
    x.append(E0)
    y.append(T)
ax.plot(x,y,'or',label='T_lado_50')
popt, pcov = curve_fit(linha,x, y,p0=(0.5,0.5))
a, b=popt
ax.plot(xx, linha(xx,a,b), 'r', label = f' y={a:.3 f}+{b:.3 f}*x'
\#ax. set_-yscale('log')
\#ax.set_{-}ylim(1e-3,1)
\#ax.set_{-}xlim(x_{-}max.min(),50)
ax.tick_params(direction='in', which='minor', length=5, width=1, right='length=5, width=1, right='length=1, right=1, r
       on', top = 'on')
ax.tick_params(direction='in',length=10, width = 1, right = 'on', top = '
ax.set_xlabel('Quanta_por_c lula')
ax.set_ylabel('Temperatura')
ax.legend()
plt.savefig(f'parametros.png',dpi=300)
```

E0 = [1,2,5,10] # quanta inicial por espa o