Simulando pesquisas eleitorais com Python

Esse código é o complemento do meu post sobre pesquisas eleitorais, ele pode ser lido aqui

```
In [168]: import math
          import random
          import matplotlib.pyplot as plt
          import scipy.stats
          import statistics
          import numpy as np
          %matplotlib inline
```

Primeiro, definimos o tamanho do eleitorado e o número de votos para os quais vamos simular e definimos a função 'pesquisa'

Fixando alguns valores para facilitar a análise. Eles podem (e devem) ser alterados no futuro

```
In [188]: eleitorado = 150000000
          votação = 60000000
 In [4]: def pesquisa(eleitorado, votacao, amostra):
              resultado = 0
              for i in range(amostra):
                  chave = random.randint(0,eleitorado)
                  if chave < votacao:</pre>
                      resultado += 1
                  else:
                      resultado += 0
              return (resultado/amostra)
```

Agora vamos simular uma pesquisa:

```
In [7]: amostra = 2000
        resultado pesquisa = pesquisa(eleitorado, votacao, amostra) * eleitorado
        erro = abs(((resultado pesquisa)/votacao - 1) * 100)
        print("resultado: {}, erro:{}".format(resultado_pesquisa, erro))
        resultado: 63150000.0, erro:5.24999999999999
```

Depois, definimos o número de simulações de pesquisa que queremos executar e definimos a função 'Simulacao'

Essa função retorna o resultado médio e o erro médio depois de realizadas 'simulacoes' pesquisas.

```
In [91]: def simulação formula função(simulações, amostra):
             soma_resultado = 0
             soma erro = 0
             for i in range(simulacoes):
                 resultado = pesquisa(eleitorado, votacao, amostra)
                 soma_resultado += resultado
                 soma_erro += abs(((resultado)/votacao - 1) * 100)
             resultado_medio = soma_resultado/ simulacoes
             return soma resultado
```

```
In [92]: def simulacao_erro(simulacoes, amostra):
             soma_resultado = 0
             soma_erro = 0
             for i in range(simulacoes):
                 resultado = pesquisa(eleitorado, votacao, amostra) * eleitorado
                 soma_resultado += resultado
                 soma_erro += abs(((resultado)/votacao - 1) * 100)
             erro_medio = soma_erro/ simulacoes
             return erro_medio
```

Visualizando o desvio padrão e o histograma do erro com um tamanho de amostra.

```
In [173]: def simulacao_histograma_simulacao(simulacoes, amostra):
              erro = []
              erro_normalizado = []
              mu = 0
              for i in range(simulacoes):
                  erro_normalizado.append(0)
                  erro.append(0)
                  resultado = pesquisa(eleitorado, votacao, amostra) * eleitorado
                  erro[i] = ((resultado)/votacao - 1) * 100
                  erro normalizado[i] = abs(((resultado)/votacao - 1) * 100)
              sigma = np.std(erro_normalizado)
              mu = np.mean(erro_normalizado)
              print("Média dos erros: {}".format(mu))
              print("Desvio Padrão Simulação: {}".format(sigma))
              plt.xlabel("Erro")
              plt.ylabel("Frequência")
              plt.title("Amostra = {}".format(amostra))
              x = np.linspace(mu - 3*sigma, mu + 3*sigma, 100)
              #plot2 = plt.plot(x,scipy.stats.norm.pdf(x, mu, sigma))
              plot1 = plt.hist(erro, bins=10)
              plt.show()
```

```
Média dos erros: 2.20975
```

In [187]: simulacao_histograma_simulacao(1000,2000)

```
Amostra = 2000
  250
  200
Frequência
100
    50
           -7.5
                  -5.0
                          -2.5
                                   0.0
                                           2.5
                                                   5.0
```

Desvio Padrão Simulação: 1.6180829513655963

In [185]: def simulação distribuição erro(simulações, amostra): erro = []

Fazendo isso para a distribuição normal

```
erro_normalizado = []
              mu = 0
              for i in range(simulacoes):
                  erro_normalizado.append(0)
                  erro.append(0)
                  resultado = pesquisa(eleitorado, votacao, amostra) * eleitorado
                  erro[i] = ((resultado)/votacao - 1) * 100
                  erro_normalizado[i] = abs(((resultado)/votacao - 1) * 100)
              sigma = np.std(erro normalizado)
              mu = np.mean(erro_normalizado)
              print("Média dos erros: {}".format(mu))
              print("Desvio Padrão Simulação: {}".format(sigma))
              plt.xlabel("Erro")
              plt.ylabel("Frequência")
              plt.title("Amostra = {}".format(amostra))
              x = np.linspace(mu - 3*sigma, mu + 3*sigma, 100)
              plot2 = plt.plot(x,scipy.stats.norm.pdf(x, mu, sigma))
              plt.show()
In [186]: simulacao_distribuicao_erro(1000,2000)
```

Desvio Padrão Simulação: 1.6660585223814917 Amostra = 2000 0.25

resultado_medio = []

plt.ylabel("Margem de erro")

erro_medio = []

```
0.20
 Prequência
0.10
   0.05
   0.00
                           Erro
Aqui está a dúvida de como tratar essa distribuição no resultado final. O que deve ser mudado no código?
```

Agora vamos visualizar a diferença do erro médio para tamanhos diferentes de amostra

10 a 4500. No total, são feitas 450.000 'pesquisas'. In [93]: valores_amostra = []

O código abaixo faz 450 simulações em diferentes tamanhos de amostra. A amostra varia de 10 em 10, partindo de

```
erro_formula = []
         formula = []
         for i in range(1,451):
             formula.append(0)
             erro_medio.append(0)
             valores_amostra.append(i*10)
         for i in range(0,450):
             simulacao_formula = simulacao_formula_funcao(100, valores_amostra[i])
             formula[i] = (simulacao formula * (1-simulacao formula))/valores amostra[i]
             erro medio[i] = simulacao erro(100, valores amostra[i])
         print("Finalizado")
         Finalizado
In [94]: | erro_formula = []
         for i in range(1,451):
             erro_formula.append(0)
         for i in range(0,450):
             erro formula[i] = math.sqrt(abs(formula[i]))
         Vizualizando a variação do erro quando se varia as amostras.
In [95]: | plt.xlabel("Amostra")
```

plt.title("Margem de erro para tamanhos de amostra diferentes\n") line2, = plt.plot(valores_amostra, erro_medio) plt.show()

```
Margem de erro para tamanhos de amostra diferentes
   30
   25
20 Margem de erro
15 10
   10
                    1000
                                 2000
                                               3000
                                                            4000
                                   Amostra
```

Visualizando a correlação entre a fórmula para a margem de erro e o gráfico gerado pela simulação

```
line1, = plt.plot(valores_amostra, erro_formula, label="Margem de erro pela fórmula")
line2, = plt.plot(valores_amostra, erro_medio, label="Margem de erro gerada pela simulação")
plt.legend(handles=[line2, line1])
plt.show()
     Margem de erro para tamanhos de amostra diferentes,
          comparativo entre a simulação e a fórmula
                       Margem de erro gerada pela simulação
   30
                       Margem de erro pela fórmula
```

plt.title("Margem de erro para tamanhos de amostra diferentes, \ncomparativo entre a simulação e a fórmula\n")

Podemos concluir, então, que o erro não excede 4.06 pontos percentuais para amostras menores que 4500.

25

In [96]: plt.xlabel("Amostra")

plt.ylabel("Margem de erro")