

# MAE001: Modelagem Matemática em Finanças I

Ramon Duarte de Melo  
ramonduarte@poli.ufrj.br

Universidade Federal do Rio de Janeiro (UFRJ) — 8 de maio de 2019

## Introdução

O objetivo do Projeto I é implementar o modelo binomial de precificação computacionalmente, realizando comparações de cunho matemático-estatístico e produzindo gráficos com tais observações.

Para tal, foi utilizada a linguagem *Python 3.6.7*, com os módulos *numpy* (métodos numéricos) e *matplotlib.pyplot* (visualização de dados). O programa requer a instalação destes módulos, mas possui uma ferramenta de instalação automatizada das dependências (*pipenv*).

O código utilizado neste trabalho, bem como o deste relatório e as imagens geradas, foi aberto e disponibilizado publicamente no repositório <https://github.com/ramonduarte/mmftab1>.

## 1ª Questão

O tempo final  $T = 20$  e o intervalo de discretização  $\Delta t = 0.5$  foram fixados pelo enunciado da questão. Os demais parâmetros foram escolhidos de forma a facilitar a visualização dos dados plotados. A utilização de uma escala logarítmica teria sido uma opção mais adequada, porém os gráficos já haviam sido feitos quando esta possibilidade foi levantada pelo professor.

De toda maneira, a visualização e a observação da teoria não ficou prejudicada com a escolha destes parâmetros, que foram  $S_0 = 100$ ,  $u = 1.024$ ,  $d = 1/u = 0.9765625$  e  $p = q = 0.5$ . Como não havia a necessidade de calcular a depreciação dos ativos, a taxa da renda fixa foi considerada como  $r = 0$ . Embora este dado não seja necessário em cenários reais (não-neutros a risco), o valor esperado de crescimento dos ativos é zero, isto é,  $E[S(n)] = E[S(n+1)]$ . Portanto, o valor esperado para a média é o mesmo que o inicial do ativo:  $E[\bar{S}] = E[S_0]$ . Foram gerados 20 passeios aleatórios baseados nestes parâmetros.

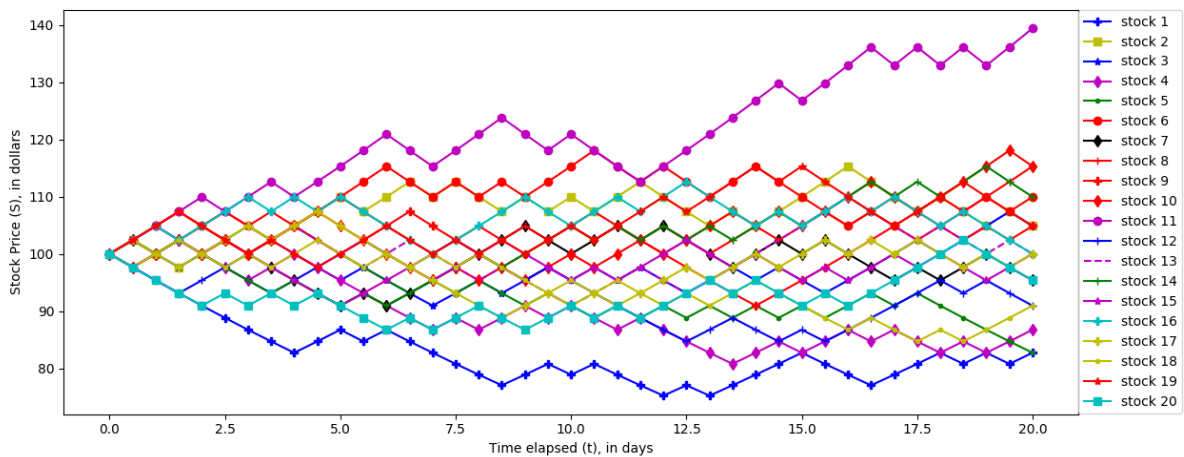


Figura 1: Passeios aleatórios com  $S_0 = 100$ ,  $u = 1.024$ ,  $d = 1/u = 0.9765625$  e  $p = q = 0.5$ .

## 2ª Questão

Os boxplots foram gerados usando o módulo `matplotlib.pyplot.boxplot`. Para facilitar a comparação dos boxplots, eles foram agrupados em subplots no mesmo gráfico. *Outliers* foram marcados com quadrados vermelhos.

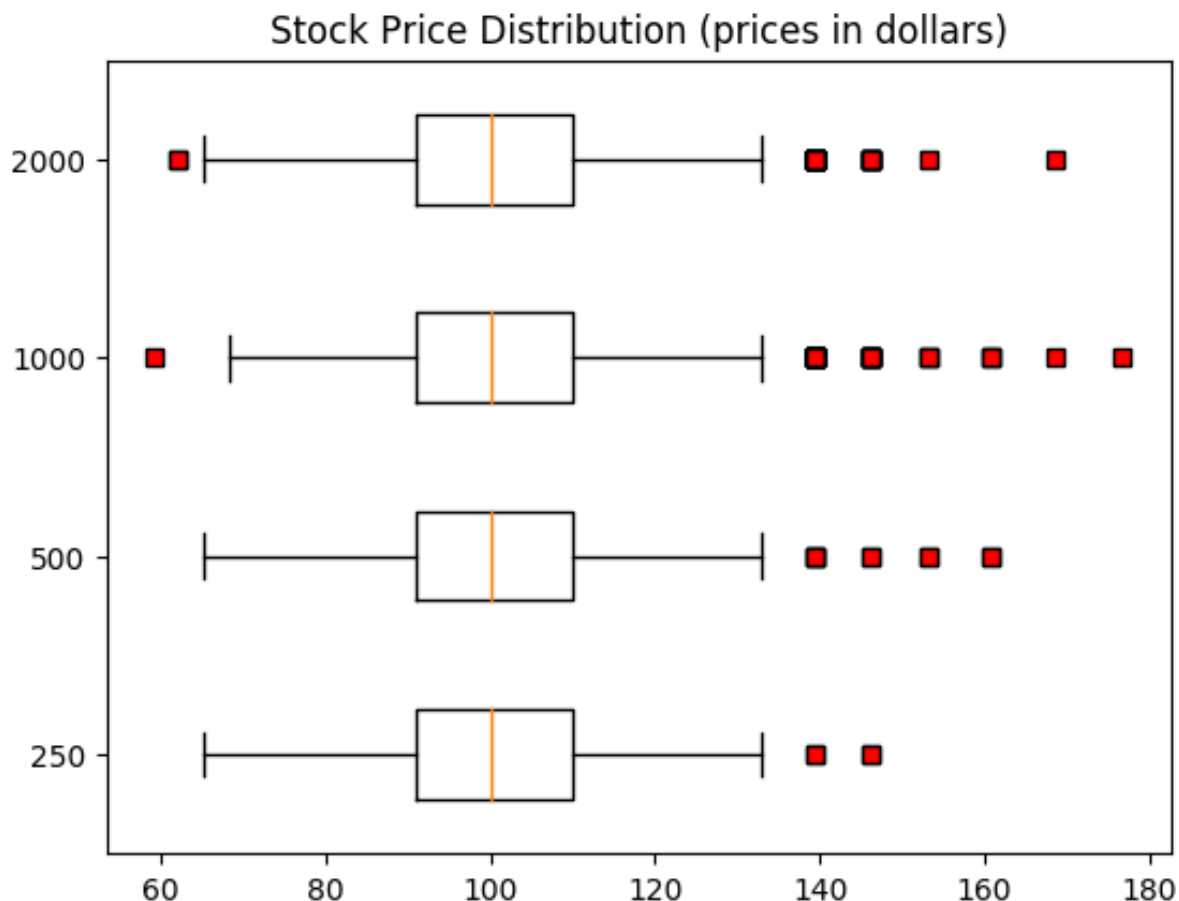


Figura 2: Boxplots com 250, 500, 1000 e 2000 iterações, respectivamente, de baixo para cima.

## 3ª Questão

Para esta questão, os boxplots foram refeitos utilizando os parâmetros  $\Delta t = 0.25$  e  $u = 1/d = \sqrt{1.024}$ . Esta configuração gerou uma variância consideravelmente menor, bem como uma quantidade significativamente menor de *outliers*. Embora todos os ativos pudessem atingir as mesmas taxas de crescimento e decrescimento que no cenário anterior - apesar das taxas serem menores, o maior número de iterações compensa proporcionalmente a redução -, foram raros os ativos que obtiveram mais de 30% de variação, um cenário bastante comum na segunda questão.

Este fenômeno foi observado porque, como  $E[\bar{S}] = E[S_0]$  e  $E[S(n)] = E[S(n+1)]$ , um número maior de repetições tende a aproximar os resultados da média. A redução da variância em distribuições probabilísticas por conta da ampliação do espaço amostral é bastante conhecida e documentada.

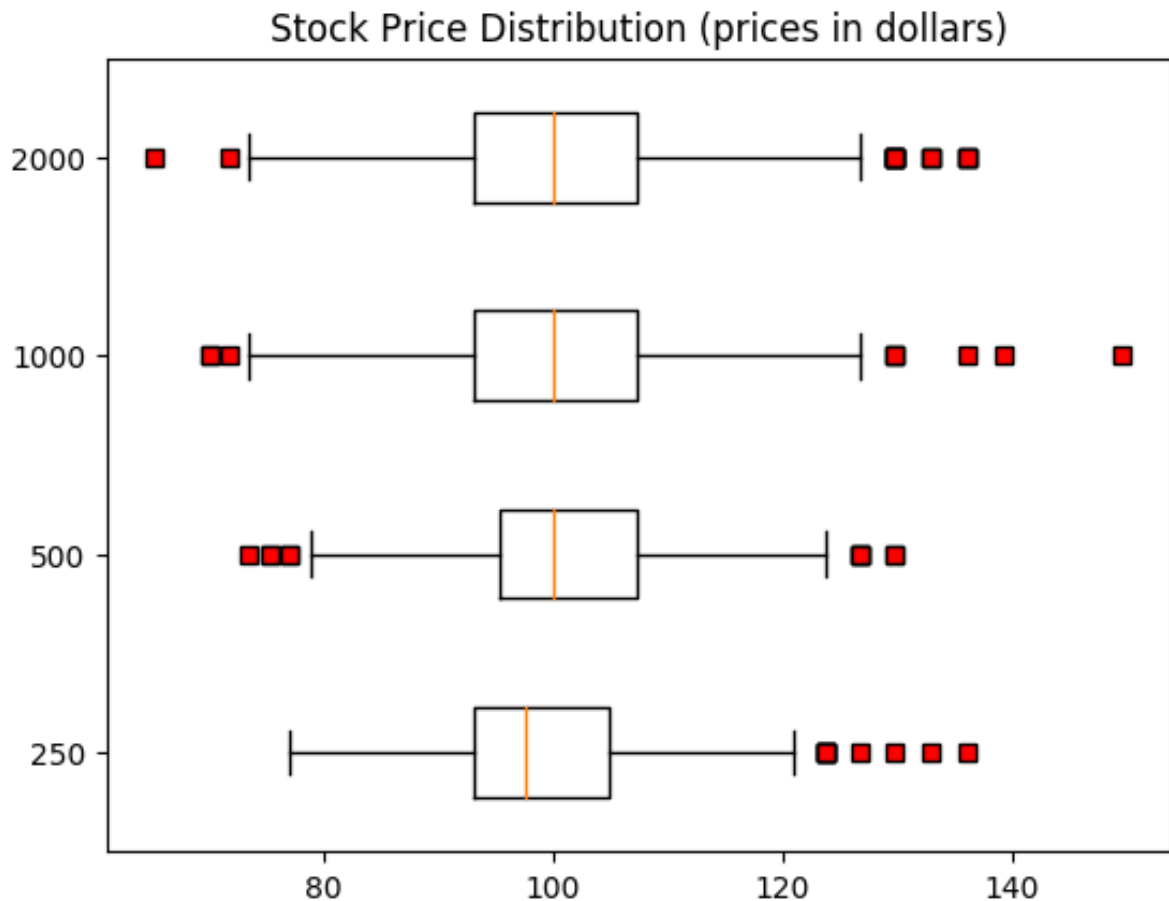


Figura 3: Boxplots com 250, 500, 1000 e 2000 iterações, respectivamente, de baixo para cima.

#### 4ª Questão

O valor esperado de crescimento dos ativos com estes parâmetros é zero, isto é,  $E[S(n)] = E[S(n+1)]$ . Portanto, o valor esperado para a média é o mesmo que o inicial do ativo:  $E[\bar{S}] = E[S_0]$ .

Os resultados obtidos convergem fortemente para o previsto na teoria. A maior variação da média dos passeios aleatórios foi inferior a 3%, no boxplot  $n = 250$  da terceira questão.

#### 5ª Questão

Para esta questão, algumas adaptações fizeram-se necessárias, haja vista os parâmetros selecionados inicialmente. Em primeiro lugar, o uso da escala logarítmica aqui dificultaria a visualização dos dados, já que a média, as probabilidades e as taxas foram selecionadas de forma a facilitar a visualização em escala linear. Em segundo lugar, foi calculado o erro quadrático médio em vez do módulo do erro médio. Na prática, isto não faz nenhuma diferença, exceto que o gráfico observado será uma parábola em vez de uma reta.

Ao contrário do esperado, o erro quadrático médio cresceu com o aumento da distribuição, embora o aumento tenha sido muito reduzido para ser considerado significativo. É provável que este tenha sido um *outlier* em termos de simulação. Pode indicar, ainda, um viés na ferramenta de seleção pseudoaleatória utilizada para implementar a rotina *Random*.

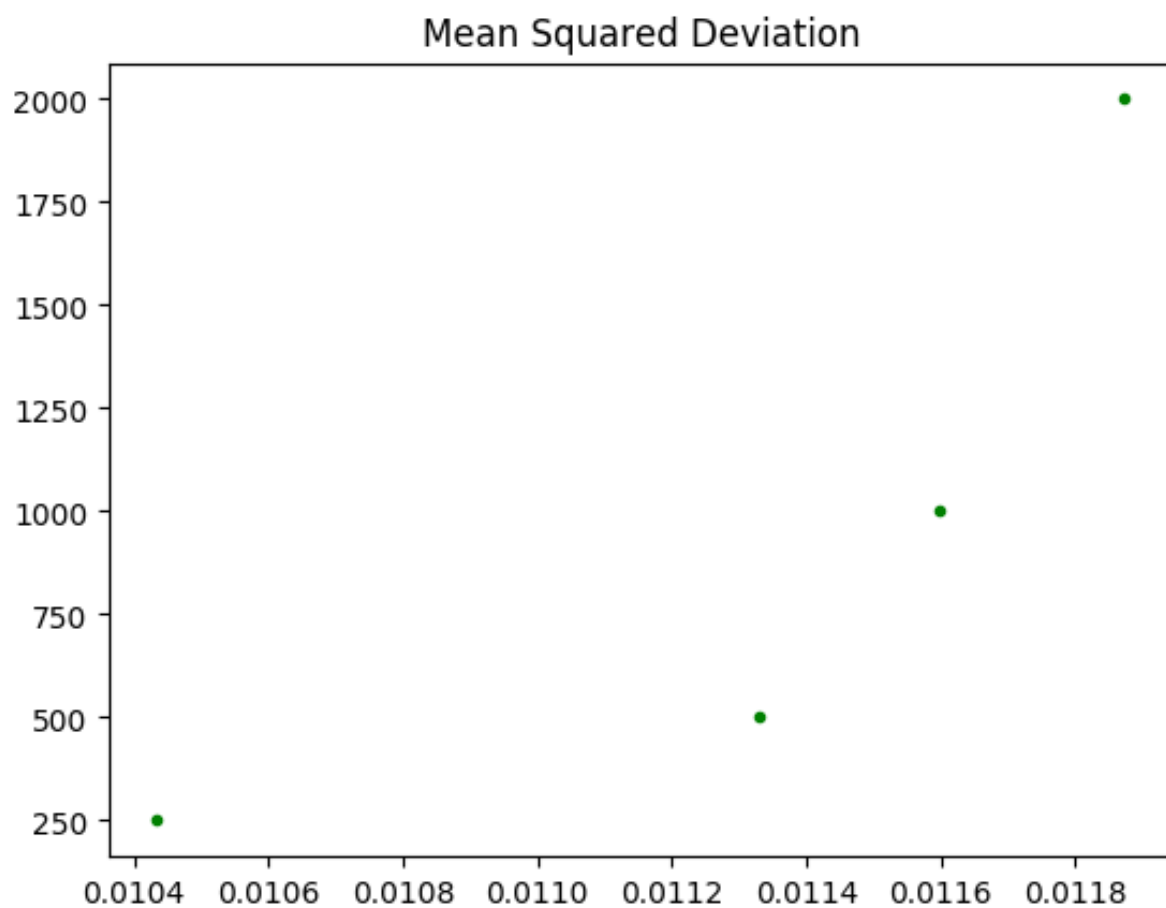


Figura 4: Erro quadrático médio encontrado com 250, 500, 1000 e 2000 iterações, respectivamente, de baixo para cima.