

# 9 蒙卡模拟计算美式期权价格 (b)

使用申明\*

2021 年 2 月 23 日

## 目录

1 简介	1
2 参数化执行边界步骤	1
3 步骤 Python 代码实现	2
4 计算示例	3
5 参考资料	3

## 1 简介

使用蒙卡模拟计算美式期权价格除了最小二乘法之外，我们也可以使用参数化执行边界的方法，同样由于简单美式看涨期权不会被提前行使，我们这里只考虑美式看跌期权。参数化执行边界是指假设在任一时刻都存在一个执行股价，当股价低于该价格时我们执行期权。

## 2 参数化执行边界步骤

1. 根据给定参数确定股价离散化变化过程。

$$S(t + \Delta t) = S(t) e^{(r - \frac{1}{2}\sigma^2)\Delta t + \sigma\varepsilon\sqrt{\Delta t}}, \quad \Delta t = \frac{T}{M}, \quad \varepsilon \sim N(0, 1). \quad (1)$$

2. 按照股价离散化变化过程，抽样出  $N$  条股价变化路径并保存下来。
3. 确定每条路径末端期权价格。
4. 将每条路径上的期权价格贴现到上一个时间节点，使得此时间节点处每个股价对应一个贴现来的参考期权价格。
5. 将该时刻每条路径上的股价和参考期权价格组成（股价，参考期权价格）对，然后对所有（股价，参考期权价格）对根据其中股价进行由小到大排序。
6. 设变量累计价格  $total = 0$ ，最大累计价格  $total\_max = 0$ ，执行边界股价  $cutoff = 0$ 。由（股价，参考期权价格）对序列末端向前一步步计算，每次将参考期权价格加入  $total$ ，再减去  $\max(K - \text{股价}, 0)$ ，然后判断  $total$  是否大于  $total\_max$ ，如果大于，则  $total\_max$  更新为  $total$ ， $cutoff$  更新为该对价格中的股价。
7. 遍历完价格对后，所得的  $cutoff$  即为最优执行边界股价。我们以此更新该时刻每条路径上股价对应参考期权价格。如果股价大于等于  $cutoff$ ，期权价格保持为参考期权价格，否则期权价格更新为  $\max(K - \text{股价}, 0)$ 。
8. 重复步骤 4，5，6，7，直到初始时刻。将所得期权价格取平均即为蒙卡模拟计算出的美式看跌期权价格。

\*作者不对内容正确性负责。如果您希望使用部分内容作为报告、文章内容等，请您注明内容来源为“金融工程资料小站”网站。

## 3 步骤 Python 代码实现

---

```

import numpy as np 1
2
def sample_paths(r, sigma, S_0, T, M, N): 3
    """ 生成N条长度为M+1的股价随机变化路径。 4
    """ 5
    paths = list() 6
    for i in range(N): 7
        path = [S_0] 8
        for j in range(M): 9
            new_price = path[-1]*np.exp((r-0.5*sigma*sigma)*T/M\ 10
                +sigma*np.sqrt(T/M)*np.random.normal()) 11
            path.append(new_price) 12
        paths.append(path) 13
14
    return paths 15
16
def optimal_boundary_eval(S, P, K): 17
    """ 输入某时刻所有路径上股价S, 和对应的参考期权价格P, K为期权执行价格。 18
        确定美式看跌期权的最佳执行股价为cutoff, 19
        返回应用此cutoff后的期权价格（和输入股价次序对应）, 和cutoff。 20
    """ 21
    length = len(S) 22
    data_pairs = [[S[i], P[i]] for i in range(length)] 23
    data_pairs = sorted(data_pairs, key=lambda x: x[0]) 24
25
    new_P = list() 26
    total = 0 27
    total_max = 0 28
    cutoff = 0 29
    for i in range(length-1, -1, -1): 30
        total += data_pairs[i][1] 31
        total -= max(0, K-data_pairs[i][0]) 32
        if total > total_max: 33
            total_max = total 34
            cutoff = data_pairs[i][0] 35
    for i in range(length): 36
        if S[i]<cutoff: 37
            new_P.append(max(K-S[i], 0)) 38
        else: 39
            new_P.append(P[i]) 40
    return (new_P, cutoff) 41
42
def MC_optimal_boundary_Ame_put(r, sigma, S_0, K, T, M, N): 43
    """ 蒙特卡模拟计算美式看跌期权价格主函数。 44
    """ 45
    put_price = 0 46
    paths = sample_paths(r, sigma, S_0, T, M, N) 47
    # 美式看跌期权执行时刻股票价格和期权价格。 48
    stock_prices = [paths[i][-1] for i in range(N)] 49
    put_prices = [max(K-stock_prices[i], 0) for i in range(N)] 50

```

4	计算示例	3
	<code># 初始化最佳执行边界，留作debug用。</code>	51
	<code>cutoffs = [0]*(M+1)</code>	52
	<code>cutoffs [-1] = K</code>	53
	<code># 由期权期限末端往回递推。</code>	54
	<code>for i in range(M-1, -1, -1):</code>	55
	<code>for j in range(N):</code>	56
	<code>stock_prices[j] = paths[j][i]</code>	57
	<code>put_prices[j] = put_prices[j]*np.exp(-r*T/M)</code>	58
	<code>(put_prices, cutoffs[i]) = optimal_boundary_eval(stock_prices, put_prices, K)</code>	59
	<code># 对所有路径初始时刻期权价格取平均值。</code>	60
	<code>for i in range(N):</code>	61
	<code>put_price += put_prices[i]/N</code>	62
		63
	<code>return put_price</code>	64

## 4 计算示例

考虑无风险利率为 0.1，股价波动率为 0.4，股票初始价格为 50，执行时间为 5 个月后，执行价格为 60 的美式看跌期权。我们选择离散化步数  $M = 200$ ，进行蒙卡模拟抽样  $N = 40000$  条股价变化路径。计算得该看跌期权价格如下：

	<code>if __name__ == "__main__":</code>	1
	<code>r, sigma, S_0, K, T = 0.1, 0.4, 50, 60, 5.0/12</code>	2
	<code>M, N = 200, 40000</code>	3
	<code>Ame_put_price = MC_optimal_boundary_Ame_put(r, sigma, S_0, K, T, M, N)</code>	4
	<code>print("MC American put price: {0:.5f}".format(Ame_put_price))</code>	5
		6
Output:		7
	MC American put price: 10.95476	8

## 5 参考资料

### 参考文献

[1] 《期权、期货及其他衍生产品》（原书第 9 版）第 27 章，John C. Hull 著，王勇、索吾林译，机械工业出版社，2014.11。