

# 量子计算 ——量子金融

# Quantum Finance

网址: [www.qubits.top](http://www.qubits.top)

作者: Calvin Tang

邮箱: [179209347@qq.com](mailto:179209347@qq.com)

# 介绍

本教程基于 IBM 的 **Qiskit**, **Qiskit[finance]** 编写。

[https://qiskit.org/documentation/finance/tutorials/04\\_european\\_put\\_option\\_pricing.html](https://qiskit.org/documentation/finance/tutorials/04_european_put_option_pricing.html)

## 本教程包含：

1. 欧式看跌期权定价
  2. 量子算法 - 通过QAE求解问题
  3. 代码实例
- \* **TODO:** 完善算法的详细解读

## Qiskit:

[https://qiskit.org/documentation/getting\\_started.html](https://qiskit.org/documentation/getting_started.html)

## Qiskit finance:

<https://qiskit.org/documentation/finance/tutorials/index.html>

## Github & Gitee 代码地址:

[https://github.com/mymagicpower/qubits/tree/main/quantum\\_qiskit\\_finance/04\\_european\\_put\\_option\\_pricing.py](https://github.com/mymagicpower/qubits/tree/main/quantum_qiskit_finance/04_european_put_option_pricing.py)

[https://gitee.com/mymagicpower/qubits/tree/main/quantum\\_qiskit\\_finance/04\\_european\\_put\\_option\\_pricing.py](https://gitee.com/mymagicpower/qubits/tree/main/quantum_qiskit_finance/04_european_put_option_pricing.py)

# Qiskit, Qiskit[finance] 配置和安装

## 虚拟环境

```
# 创建虚拟环境
conda create -n ENV_NAME python=3.8.0
# 切换虚拟环境
conda activate ENV_NAME
# 退出虚拟环境
conda deactivate ENV_NAME
# 查看现有虚拟环境
conda env list
# 删除现有虚拟环境
conda remove -n ENV_NAME --all
```

## 安装 Qiskit

```
pip install qiskit
```

```
# install extra visualization support
# For zsh user (newer versions of macOS)
# pip install 'qiskit[visualization]'
```

```
pip install qiskit[visualization]
```

## 安装 Qiskit[finance]

```
# For zsh user (newer versions of macOS)
# pip install 'qiskit[finance]'
```

```
pip install qiskit[finance]
```



# 期权的概念

期权是一种“选择交易与否的权利”。

如果此权利为“买进”标的物，则称为买权，也称为看涨期权；

如果此权利为“卖出”标的物，则称为卖权，也称为看跌期权。

## 期权交易的4种策略

- 买入“买权（看涨期权）”（看涨期权多头）
- 卖出“买权（看涨期权）”
- 买入“卖权（看跌期权）”
- 卖出“卖权（看跌期权）”

## 期权的分类

- 欧式期权与美式期权
- 实值期权、平值期权、虚值期权
- 现货期权、期货期权

## 期权合约要素

- 标的物
- 单位合约数量
- 执行日期（到期日）
- 执行价格（敲定价格）
- 期权买方（期权多头方）
- 期权卖方（期权空头方）
- 权利金（期权费、期权价格）

# 期权的损益分析

- 执行价值：期权买方执行期权权利时能获得的利润。  
(以欧式期权为例)
- T：期权到期日。
- S：现货市价
- K：成交价
- c：欧式买权的期权费
- p：欧式卖权的期权费

期权种类	到期损益
欧式看涨 期权多头	$\text{Max} \{ S_T - K - c, -c \}$
欧式看涨 期权空头	$\text{Min} \{ K - S_T + c, +c \}$
欧式看跌 期权多头	$\text{Max} \{ K - S_T - p, -p \}$
欧式看跌 期权空头	$\text{Min} \{ S_T - K + p, +p \}$

## 期权的损益分析 – 看跌期权

- 执行价值：期权买方执行期权权利时能获得的利润。  
(以欧式期权为例)
- $T$ ：期权到期日。
- $S$ ：现货市价
- $K$ ：成交价
- $p$ ：欧式卖权的期权费（假定为 0）

期权种类	到期损益
欧式看跌 期权多头	$\text{Max} \{ K - S_T, 0 \}$
欧式看跌 期权空头	$\text{Min} \{ S_T - K, 0 \}$

在后面的例子里，量子计算算法基于振幅估计实现，估算到期损益：

$$\mathbb{E} [\max \{ K - S_T, 0 \}]$$

金融衍生品期权定价的现货市价约束条件：

$$\Delta = -\mathbb{P} [S_T \leq K]$$

# 不确定性建模 (Uncertainty Model)

在后面的例子里，量子计算算法基于振幅估计实现，估算到期损益：

我们构造一个量子线路，加载对数正态分布(Log-Normal Distribution)数据，初始化量子态。数据分布区间[low,high]，使用  $2^n$  个网格点离散化， $n$  表示使用的量子位数。么正变换算子如下：

$$|0\rangle_n \mapsto |\psi\rangle_n = \sum_{i=0}^{2^n-1} \sqrt{p_i} |i\rangle_n,$$

$P_i$  表示离散分布概率， $i$  为对应正确区间的仿射映射：

$$\{0, \dots, 2^n - 1\} \ni i \mapsto \frac{\text{high} - \text{low}}{2^n - 1} * i + \text{low} \in [\text{low}, \text{high}].$$

# 不确定性建模 (Uncertainty Model)

*# parameters for considered random distribution*

$S = 2.0$  *# initial spot price*

$\text{vol} = 0.4$  *# volatility of 40%*

$r = 0.05$  *# annual interest rate of 4%*

$T = 40 / 365$  *# 40 days to maturity*

*# resulting parameters for log-normal distribution*

$\mu = (r - 0.5 * \text{vol}^2) * T + \text{np.log}(S)$

$\sigma = \text{vol} * \text{np.sqrt}(T)$

$\text{mean} = \text{np.exp}(\mu + \sigma^2 / 2)$

$\text{variance} = (\text{np.exp}(\sigma^2) - 1) * \text{np.exp}(2 * \mu + \sigma^2)$

$\text{stddev} = \text{np.sqrt}(\text{variance})$

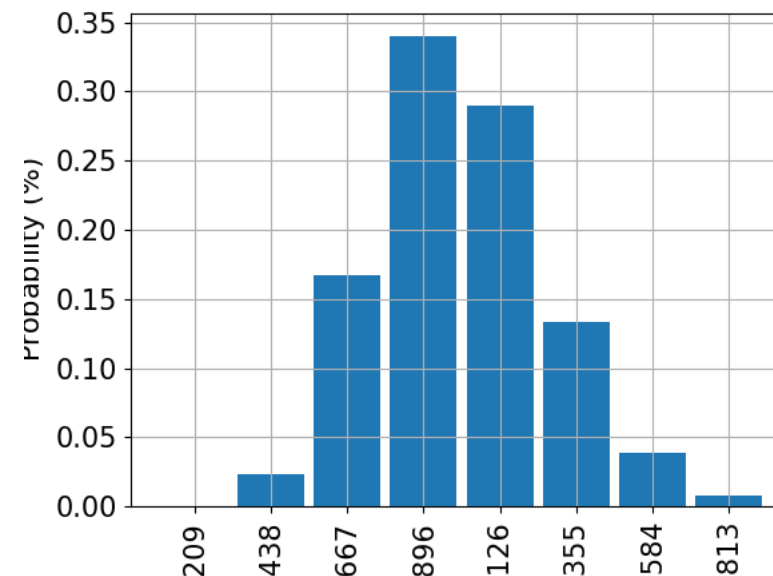
*# lowest and highest value considered for the spot price; in between, an equidistant discretization is considered.*

$\text{low} = \text{np.maximum}(0, \text{mean} - 3 * \text{stddev})$

$\text{high} = \text{mean} + 3 * \text{stddev}$

*# construct A operator for QAE for the payoff function by  
# composing the uncertainty model and the objective*

```
uncertainty_model = LogNormalDistribution(
    num_uncertainty_qubits,  $\mu=\mu$ ,  $\sigma=\sigma^2$ ,
    bounds=(low, high)
)
```





## 损益函数 (Payoff Function)

损益函数线性下降，直到 $S_T$ 等于K时损益函数等于0。

使用比较器实现，它会交换辅助量子比特： $|0\rangle \rightarrow |1\rangle$ ，如果 $S_T \leq K$ ，该辅助量子比特用于控制损益函数的线性部分。  
 当 $|y|$  足够小时：

$$\sin^2(y + \pi/4) \approx y + 1/2$$

因此，对于一个给定的近似缩放因子： $c_{\text{approx}} \in [0, 1]$  and  $x \in [0, 1]$

有：
$$\sin^2(\pi/2 * c_{\text{approx}} * (x - 1/2) + \pi/4) \approx \pi/2 * c_{\text{approx}} * (x - 1/2) + 1/2$$

我们使用受控绕Y轴旋转，很容易构造一个算子：

$$|x\rangle|0\rangle \mapsto |x\rangle (\cos(a * x + b)|0\rangle + \sin(a * x + b)|1\rangle)$$

最后，我们需要做的是测量 $|1\rangle$ 的概率振幅： $\sin^2(a * x + b)$

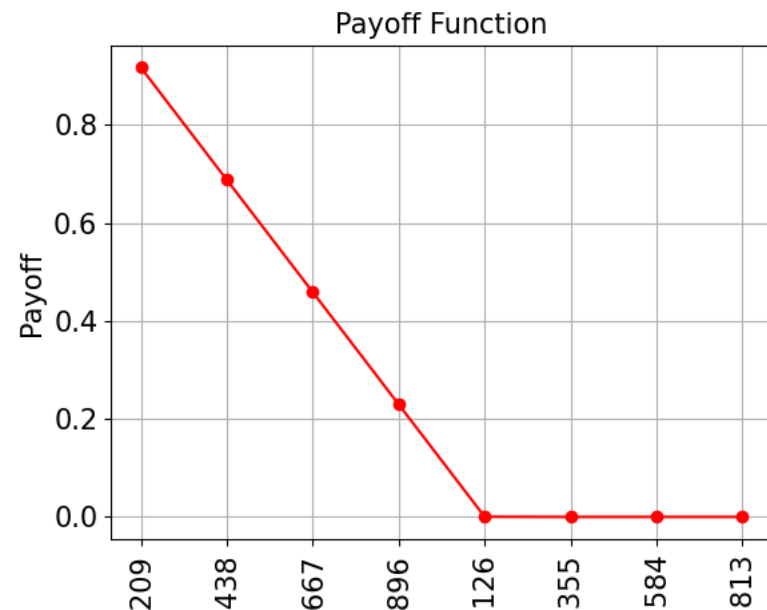
$c_{\text{approx}}$  越小越准，但是量子位m也需要相应调整。

# 损益函数

```

european_put_objective = LinearAmplitudeFunction(
    num_uncertainty_qubits,
    slopes,
    offsets,
    domain=(low, high),
    image=(f_min, f_max),
    breakpoints=breakpoints,
    rescaling_factor=rescaling_factor,
)
# construct A operator for QAE for the payoff function by
# composing the uncertainty model and the objective
european_put = european_put_objective.compose(uncertainty_model,
front=True)
# plot exact payoff function (evaluated on the grid of the uncertainty
model)
x = uncertainty_model.values
y = np.maximum(0, strike_price - x)
...
plt.show()

```



结果:

exact expected value: 0.1709  
 exact delta value: -0.8193

# 振幅估计

```
# Evaluate Expected Payoff
# set target precision and confidence level
epsilon = 0.01
alpha = 0.05

qi = QuantumInstance(Aer.get_backend("aer_simulator"), shots=100)
problem = EstimationProblem(
    state_preparation=european_put,
    objective_qubits=[num_uncertainty_qubits],
    post_processing=european_put_objective.post_processing,
)
# construct amplitude estimation
ae = IterativeAmplitudeEstimation(epsilon, alpha=alpha,
    quantum_instance=qi)
result = ae.estimate(problem)
conf_int = np.array(result.confidence_interval_processed)
print("Exact value: \t%.4f" % exact_value)
print("Estimated value: \t%.4f" % (result.estimate_processed))
print("Confidence interval:\t[%.4f, %.4f]" % tuple(conf_int))
```

结果:

Exact value:	0.1709
Estimated value:	0.1762
Confidence interval:	[0.1713, 0.1812]

## 参考

[1] Quantum Risk Analysis. Woerner, Egger. 2018.

<https://www.nature.com/articles/s41534-019-0130-6>

[2] Option Pricing using Quantum Computers. Stamatopoulos et al. 2019.

<https://quantum-journal.org/papers/q-2020-07-06-291/>

A complex, abstract network of light blue lines and dots, resembling a neural network or a data visualization, is centered in the background. The lines connect various points, creating a web-like structure that fills the middle portion of the slide.

Thank

You