BSM公式

杨弘毅

创建: 2020 年 4 月 19 日
修改: 2021 年 7 月 29 日

1 布朗运动、维纳过程

标准布朗运动简易表达式有：

$$dZ_t = \varepsilon_t \sqrt{dt}$$

其离散形式的表达式有：

$$Z_T - Z_t = \sum_{i=1}^{n} \varepsilon_i \sqrt{\Delta t}$$

1.1 特征

标准布朗运动（Brownian motion）或维纳过程（Wiener process）的特征有：

- 初值为零
- 连续
- 独立增量：对于任意两个不同时间点Δt_i与Δt_j，其增量ΔZ_i与ΔZ_j相互独立
- 独立同分布（方差可加）：增量ΔZ服从均值为零、方差等于时间长度的正态分布，即$\Delta Z_i \sim N(0, \Delta t_i)$

1.2 为何使用标准布朗运动

- 股价不能为负，所以不能遵循正态分布，但股票连续复利收益率（$d\ln S_t$）近似服从正态分布
- 维纳过程是一个马尔可夫随机过程，增量ΔZ独立，与弱式EMH相同，即技术分析无效，无法使用历史信息预测未来，过去信息跟未来信息相互独立
- 维纳过程对时间处处不可导，且二次变分（Quadratic Variation）不为零，与股票价格变化存在转折尖点的性质相符

1.3 部分证明

增量均值为零，方差为时间长度，当X与Y独立时，则有：

$$\mathrm{Var}\,(XY) = \mathrm{Var}\,(X)\mathrm{Var}\,(Y) + [\mathrm{E}\,(X)]^2\mathrm{Var}\,(Y) + [E(Y)]^2\mathrm{Var}\,(X)$$

此时，由于ε_t与dt独立，套用上式，同时由于$\varepsilon_t \sim N(0,1)$，则有：

$$\mathrm{E}\,(dZ_t) = \mathrm{E}\,(\varepsilon_t \sqrt{dt}) = 0$$

$$
\begin{aligned}
\mathrm{Var}\,(dZ_t) &= \mathrm{Var}\,(\varepsilon_t\sqrt{dt}) \\
&= \mathrm{Var}\,(\varepsilon_t)\mathrm{Var}\,(\sqrt{dt}) + [\mathrm{E}\,(\varepsilon_t)]^2\mathrm{Var}\,(\sqrt{dt}) + [E(\sqrt{dt})]^2\mathrm{Var}\,(\varepsilon_t) \\
&= \mathrm{Var}\,(\varepsilon_t)\left[\mathrm{Var}\,[(\sqrt{dt})^2] - [\mathrm{E}\,(\sqrt{dt})]^2\right] \\
&= \mathrm{Var}\,(\varepsilon_t)\left[\mathrm{E}\,[(\sqrt{dt})^2] - [\mathrm{E}\,(\sqrt{dt})]^2 + [\mathrm{E}\,(\sqrt{dt})]^2\right] \\
&= 1\cdot\mathrm{E}\,(dt) = dt
\end{aligned}
$$

方差可加性，由下式可见，由于独立增量，导致协方差项为零，使得方差可加。

$$
\begin{aligned}
&\mathrm{Var}\,(X_1 + X_2 + X_3) \\
&= \mathrm{Var}\,(X_1) + \mathrm{Var}\,(X_2) + \mathrm{Var}\,(X_3) \\
&+ \mathrm{Cov}\,(X_1, X_2) + \mathrm{Cov}\,(X_2, X_3) + \mathrm{Cov}\,(X_1, X_3)
\end{aligned}
$$

由上可知，增量在连续形式dZ_t以及离散形式$Z_T - Z_t$下，均服从均值为零，方差为时间长度的正态分布，即有：

$$
\begin{aligned}
dZ_t &\sim N(0, dt) \\
Z_T - Z_t &\sim N(0, T-t)
\end{aligned}
$$

1.4 几种随机过程

广义维纳过程（generalized Wiener process），a与b为常数。此时，易知其均值为$\mathrm{E}\,(dX_t) = adt$，由于b为常数，且$\mathrm{Var}\,(dZ_t) = dt$，则有方差为$\mathrm{Var}\,(dX_t) = b^2dt$。

$$dX_t = adt + bdZ_t$$

普通布朗运动，a(t)与b(t)都是t的确定性函数。由于都为确定函数，所以如上可知，其均值方差为$\mathrm{E}\,(dX_t) = a(t)dt$，由于$b$为常数，且$\mathrm{Var}\,(dZ_t) = dt$，则有方差为$\mathrm{Var}\,(dX_t) = b(t)^2dt$。

$$dX_t = a(t)dt + b(t)dZ_t$$

扩散过程（Diffusion Process），此时$a(X(t), t)$与$b(X(t), t)$都为X_t和t的确定性函数。由于漂移项与方差项都包含$X(t)$，使得扩散之后过程的条件分布无法保证仍是正态分布。但更能刻画一般动态变化，未加入新的风险源，仍具有独立增量，马尔可夫性，和方差可加性等性质。

$$dX_t = a(X(t), t)dt + b(X(t), t)dZ_t$$

伊藤过程（Itô Process），最一般化的随机过程，a_t和b_t为任意函数或随机过程。

$$dX_t = a_tdt + b_tdZ_t$$

2 伊藤引理（Itô lemma）

若变量X_t遵循伊藤过程：

$$dX_t = a_tdt + b_tdZ_t$$

在导数$\partial G/\partial t$、$\partial G/\partial X$与$\partial^2 G/\partial X^2$存在的前提下，则有变量$X_t$和$t$的函数$G(X_t, t)$将遵循如下过程：

$$dG_t = \left(\frac{\partial G}{\partial X}a_t + \frac{\partial G}{\partial t} + \frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}b_t^2\right)dt + \frac{\partial G}{\partial X}b_tdZ_t$$

2.1 证明

$G(X,t)$的泰勒展开式为：

$$\Delta G_t=\frac{\partial G}{\partial X}\Delta X+\frac{\partial G}{\partial t}\Delta t+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}\Delta X^2+\frac{\partial G}{\partial X\partial t}\Delta X\Delta t+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial t^2}\Delta t^2+\dots$$

当$\Delta t\to 0$时，$(\Delta t)^2$与$(\Delta t)^{3/2}$项，都可认为时高阶无穷小项。在随机微分中，由于$(\Delta X)^2$项中包含Δt项，因此需要保留。因此仅考虑前三项，略去比Δt高阶的项（**注意**：此与常微分不同，而在常微分中，此项是也是高阶无穷小项）。代入ΔX定义，展开得到：

$$\begin{aligned}\Delta G_t&=\frac{\partial G}{\partial X}\Delta X+\frac{\partial G}{\partial t}\Delta t+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}\Delta X^2\\&=\frac{\partial G}{\partial X}\Delta X+\frac{\partial G}{\partial t}\Delta t+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}[a\Delta t+b\varepsilon\sqrt{\Delta t}]^2\\&=\frac{\partial G}{\partial X}\Delta X+\frac{\partial G}{\partial t}\Delta t+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}b^2\varepsilon^2\Delta t\end{aligned}$$

此时还包含有ε^2项，但由于$\varepsilon\sim N(0,1)$，因此有$\mathrm{E}\,(\varepsilon)=0$，$\mathrm{Var}\,(\varepsilon)=\mathrm{E}\,(\varepsilon^2)-[\mathrm{E}\,(\varepsilon)]^2=1$，可得$\mathrm{E}\,(\varepsilon^2)=1$，即$\mathrm{E}\,(\varepsilon^2\Delta t)=\Delta t$。$\varepsilon^2\Delta t$的方差有：

$$\begin{aligned}\mathrm{Var}\,(\varepsilon^2\Delta t)&=\mathrm{Var}\,(\varepsilon^2)\mathrm{Var}\,(\Delta t)+[\mathrm{E}\,(\varepsilon^2)]^2\mathrm{Var}\,(\Delta t)+[E(\Delta t)]^2\mathrm{Var}\,(\varepsilon^2)\\&=\mathrm{Var}\,(\varepsilon^2)\mathrm{Var}\,(\Delta t)+1\cdot\mathrm{Var}\,(\Delta t)+[E(\Delta t)]^2\mathrm{Var}\,(\varepsilon_t^2)\\&=\mathcal{O}(\Delta t^2)\end{aligned}$$

因此可以认为其方差为高阶无穷小，可认为$\varepsilon^2\Delta t\approx\Delta t$，因此可将原式化简为：

$$\Delta G_t=\frac{\partial G}{\partial X}\Delta X+\frac{\partial G}{\partial t}\Delta t+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}b^2\Delta t$$

而连续形式为：

$$\begin{aligned}dG_t&=\frac{\partial G}{\partial X}dX_t+\frac{\partial G}{\partial t}dt+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}b^2dt\\&=\frac{\partial G}{\partial X}(a_tdt+b_tdZ_t)+\frac{\partial G}{\partial t}dt+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}b^2dt\\&=\left(\frac{\partial G}{\partial X}a_t+\frac{\partial G}{\partial t}+\frac{1}{2}\frac{\partial^2 G}{\partial X^2}b_t^2\right)dt+\frac{\partial G}{\partial X}b_tdZ_t\end{aligned}$$

3 几何布朗运动

由于衍生品价格是标的资产价格与时间的函数，即只需要假定标的资产遵循过程，即可用伊藤引理求得其衍生品遵循过程。假设股票价格服从几何布朗运动（Geometric Brownian Motion，GBM）：

$$dS_t=\mu S_td_t+\sigma S_tdZ_t$$

令$G_t=\ln S_t$，此时：

$$\frac{\partial G}{\partial S}=\frac{1}{S_t},\quad\frac{\partial^2 G}{\partial S^2}=-\frac{1}{S_t^2},\quad\frac{\partial G}{\partial t}=0$$

代入伊藤引理之中,此时$a_t=\mu S_t$，$b_t=\sigma S_t$，则有：

$$\begin{aligned}dG_t=d\ln S_t&=\left(\frac{1}{S_t}\mu S_t+0-\frac{1}{2}\frac{1}{S_t^2}\sigma^2S_t^2\right)dt+\frac{1}{S_t}\sigma S_tdZ_t\\&=\left(\mu-\frac{1}{2}\sigma^2\right)dt+\sigma dZ_t\end{aligned}$$

即有：

$$d\ln S_t = \left(\mu - \frac{1}{2}\sigma^2\right)dt + \sigma dZ_t \sim N\left((\mu - \frac{\sigma^2}{2})dt, \sigma^2 dt\right)$$

同时又离散形式下：

$$\ln S_T - \ln S_t = \left(\mu - \frac{\sigma^2}{2}\right)\Delta t + \sigma(Z_T - Z_t) \sim N\left((\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t), \sigma^2(T-t)\right)$$

此时股票价格连续复利收益率（Continuously compounded return），或称为对数收益率（Logarithmic return），为**未年化**收益率：

$$R = d\ln S_t = \ln S_t - \ln S_{t-1} = \ln\frac{S_t}{S_{t-1}} = \ln(1+r) \tag{1}$$

服从期望值为$(\mu - \sigma^2/2)dt$，方差为$\sigma^2 dt$的**正态分布**，与现实较为吻合。且$d\ln S_t$的定义，使得股票价格非负。**注意**：$d\ln S$（极短时间内）和$\ln S_T - \ln S_t$（较长时间内）都服从正态分布，而dS在极短时间内服从正态分布，而在较长时间内因S_t的大小改变，使得$S_T - S_t$的均值和方差的改变而不服从正态分布。

$$\begin{aligned}\ln S_T - lnS_t \sim & N\left((\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t), \sigma^2(T-t)\right)\\ \ln S_T \sim & N\left(\ln S_t + (\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t), \sigma^2(T-t)\right)\end{aligned}$$

可以看到此时股票价格的对数服从正态分布（Log-normal distribution），因此可知，股票价格服从对数正态分布。即对一个服从正态分布的随机变量X取指数，则e^X服从数正态分布。相反，对一个服从对数正态分布的随机变量X取对数，则$\ln X$服从正态分布：

$$\ln S_T \sim N(\mu_N, \sigma_N^2) \quad \leftrightarrow \quad S_T \sim \text{Log-normal}(\mu_{LogN}, \sigma_{LogN}^2)$$

此时，已知对数正态分布有如下性质 $X \sim \text{Log-normal}(\mu, \sigma^2)$：

$$\begin{aligned}\mathrm{E}(X) &= \exp(\mu + \sigma^2/2)\\ \mathrm{Var}(X) &= [\exp(\sigma^2) - 1]\exp(2\mu + \sigma^2)\end{aligned}$$

因股票价格S_T服从对数正态分布，代入上式可知其均值标准差为：

$$\begin{aligned}\mathrm{E}(S_T) &= \exp(\ln S_t + (\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t) + \frac{\sigma^2}{2}(T-t))\\ &= \exp(\ln S_t + \mu(T-t))\\ &= S_t e^{\mu(T-t)}\\ \mathrm{Var}(S_T) &= \left[\exp(\sigma^2(T-t)) - 1\right]\exp\left\{2\left[\ln S_t + (\mu - \frac{\sigma^2}{2})(T-t)\right] + \sigma^2(T-t)\right\}\\ &= \left[\exp(\sigma^2(T-t)) - 1\right]\exp\left[2\ln S_t + 2\mu(T-t)\right]\\ &= S_t^2 e^{2\mu(T-t)}\left[e^{\sigma^2(T-t)} - 1\right]\end{aligned}$$

4 BSM 偏微分方程（PDE）

4.1 假设

- 人性假设
  - 不存在无风险套利机会（无套利）

- 完美世界
  - 允许卖空标的证券
  - 没有交易费用和税收
  - 证券交易时连续的，价格变动也是连续的
  - 所有证券都完全可分
- 可交易资产
  - 证券价格遵循几何布朗运动，即μ和σ为常数
  - 衍生品有效期内，无风险利率r为常数
  - 衍生证券有效期内，标的证券没有现金收益支付

4.2 推导

假设股票价格S_t遵循几何布朗运动，以及其离散形式有：

$$dS_t = \mu S_t dt + \sigma S_t dZ_t$$
$$\Delta S_t = \mu S_t \Delta t + \sigma S_t \Delta Z_t$$

假设衍生品价格$f(S_t, t)$为S_t以及t的函数，根据伊藤引理可得其连续和离散形式有：

$$df(S_t, t) = \left(\frac{\partial f}{\partial S} \mu S_t + \frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} \sigma^2 S_t^2 \right) dt + \frac{\partial f}{\partial S} \sigma S_t dZ_t$$
$$\Delta f(S_t, t) = \left(\frac{\partial f}{\partial S} \mu S_t + \frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} \sigma^2 S_t^2 \right) \Delta t + \frac{\partial f}{\partial S} \sigma S_t \Delta Z_t$$

由此可见，股票价格与衍生品价格的风险源均来自ΔZ_t，因此可以构建投资组合，由一单位衍生品空头，以及$\partial f / \partial S$单位证券多头构成，进行对冲消除该风险源：

$$\Pi_t = -f_t + \frac{\partial f}{\partial S} S_t$$

在Δt时间内，该投资组合价值变化$\Delta \Pi_t$为，并代入ΔS_t与Δf_t：

$$\begin{aligned}
\Delta \Pi_t &= -\Delta f_t + \frac{\partial f}{\partial S} \Delta S_t \\
&= -\left[\left(\frac{\partial f}{\partial S} \mu S_t + \frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} \sigma^2 S_t^2 \right) \Delta t + \frac{\partial f}{\partial S} \sigma S_t \Delta Z_t \right] + \frac{\partial f}{\partial S} \left(\mu S_t \Delta t + \sigma S_t \Delta Z_t \right) \\
&= -\left(\frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} \sigma^2 S_t^2 \right) \Delta t
\end{aligned}$$

由于此时组合消除了风险，因此组合只应获得无风险收益率：

$$\Delta \Pi_t = r \Pi_t \Delta t$$
$$-\left(\frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} \sigma^2 S_t^2 \right) \Delta t = r \left(-f_t + \frac{\partial f}{\partial S} S_t \right) \Delta t$$

整理等式，消去Δt，即可得到**BSM偏微分方差**：

$$\frac{\partial f}{\partial t} + r S_t \frac{\partial f}{\partial S} + \frac{1}{2} \sigma^2 S_t^2 \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} = r f_t$$

5 BSM公式（鞅方法）

在风险中性世界中，无收益资产看涨期权到期时价值的期望值为：

$$\mathrm{E}_t^{\mathbb{Q}}\left[\max(S_T-K,0)\right]$$

欧式看涨期权的现值应为其期望值以无风险利率进行贴现：

$$c=e^{-r(T-t)}\mathrm{E}_t^{\mathbb{Q}}\left[\max(S_T-K,0)\right]$$

同时在风险中性世界下，漂移率μ应等于无风险收益率r，因此有：

$$\ln S_T-\ln S_t\sim N\left((r-\frac{\sigma^2}{2})(T-t),\sigma^2(T-t)\right)$$

已知：

$$S_T=S_t\exp\left[\left(r-\frac{\sigma^2}{2}\right)(T-t)+\sigma\left(Z_T-Z_t\right)\right]$$

已知$Y=\frac{Z_T-Z_t}{\sqrt{T-t}}\sim N(0,1)$，其密度函数为：

$$\varphi(y)=\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{1}{2}y^2}$$

在风险中性下的期望，可以改写为如下积分的形式：

$$\begin{aligned}\mathrm{E}_t^{\mathbb{Q}}\left[\max(S_T-K,0)\right]&=\mathrm{E}_t^{\mathbb{Q}}\left[S_te^{(r-\frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)+\sigma\sqrt{T-t}Y}-K\right]^+\\&=\int_{-\infty}^{\infty}\left(S_te^{(r-\frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)+\sigma\sqrt{T-t}y}-K\right)^+\varphi(y)dy\end{aligned}$$

当$S_te^{(r-\frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)+\sigma\sqrt{T-t}Y}-K\geq 0$时，有$y\geq\frac{\ln(K/S_t)-(r-\frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}}$，设其为$-d_2$，同时假设$d_1=d_2+\sigma\sqrt{T-t}$。

$$\begin{aligned}\mathrm{E}_t^{\mathbb{Q}}\left[\max(S_T-K,0)\right]&=\int_{-\infty}^{\infty}\left(S_te^{(r-\frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)+\sigma\sqrt{T-t}y}-K\right)^+\varphi(y)dy\\&=S_te^{(r-\frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)}\int_{-d_2}^{\infty}e^{\sigma\sqrt{T-t}y}\varphi(y)dy-K\int_{-d_2}^{\infty}\varphi(y)dy\\&=S_te^{(r-\frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)}\int_{-d_2}^{\infty}e^{\sigma\sqrt{T-t}y}\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{y^2}{2}}dy-KN\left(d_2\right)\\&=S_te^{r(T-t)}\int_{-d_2}^{\infty}\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{\left(-\frac{\sigma^2(T-t)}{2}+\sigma\sqrt{T-t}y-\frac{y^2}{2}\right)}dy-KN(d_2)\\&=S_te^{r(T-t)}\int_{y=-d_2}^{y=\infty}\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(y-\sigma\sqrt{T-t})^2}{2}}dy-KN(d_2)\quad\text{（换元法：}u=y-\sigma\sqrt{T-t}\text{）}\\&=S_te^{r(T-t)}\int_{u=-d_2-\sigma\sqrt{T-t}}^{u=\infty}\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{u^2}{2}}du-KN(d_2)\quad\text{（}dy=du\text{）}\\&=S_te^{r(T-t)}\int_{-d_1}^{\infty}\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{u^2}{2}}du-KN(d_2)\\&=S_te^{r(T-t)}N(d_1)-KN(d_2)\end{aligned}$$

得到**BSM公式**，即欧式看涨期权的解析解：

$$\begin{aligned}c&=e^{-r(T-t)}\mathrm{E}_t^{\mathbb{Q}}\left[\max(S_T-K,0)\right]\\&=S_tN(d_1)-Ke^{-r(T-t)}N(d_2)\end{aligned}$$

已知期权平价公式：

$$c + Ke^{r(T-t)} = p + S_t$$

代入BSM看涨期权解析解中，可得：

$$\begin{aligned}
p &= c + Ke^{-r(T-t)} - S_t \\
&= S_tN(d_1) - Ke^{-r(T-t)}N(d_2) + Ke^{-r(T-t)} - S_t \\
&= S_t(N(d_1) - 1) - Ke^{-r(T-t)}(N(d_2) - 1) \\
&= S_t(-N(-d_1)) - Ke^{-r(T-t)}(-N(-d_2)) \\
&= Ke^{-r(T-t)}N(-d_2) - S_tN(-d_1)
\end{aligned}$$

此时d_1和d_2分别为：

$$d_1 = \frac{\ln\frac{S_t}{K} + (r + \frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}}$$
$$d_2 = \frac{\ln\frac{S_t}{K} + (r - \frac{1}{2}\sigma^2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}}$$

6 内在价值（考虑中国市场的新定义）

由于：

$$\text{期权价值（Option value）} = \text{内在价值（Intrinsic value）} + \text{时间价值（Time value）}$$

内在价值为即**不考虑资产价格波动**的情况下，期权条款赋予期权多头的最高价值。而时间价值为**标的资产价格波动**为期权多头（权利方）所带来的隐含价值，由于期权权利方只有权力而无义务，因此期权的时间价值应该大于0。内在价值不受时间价值的影响，因而可以使用二分法。

若定义内在价值为，期权若在当下时点到期，期权所含的的价值（Hull，CME）。这样考虑的缺点为没有考虑货币的时间价值，且在中国市场由于现货的卖空限制，其价格高于其真实价格。

$$\text{看涨期权内在价值} = \max(S_t - K)$$
$$\text{看跌期权内在价值} = \max(K - S_t)$$

在考虑货币时间价值的情形内在价值如下，缺点为依然没有考虑中国市场的卖空限制。

$$\text{看涨期权内在价值} = \max(S_t - Ke^{-r(T-t)})$$
$$\text{看跌期权内在价值} = \max(Ke^{-r(T-t)} - S_t)$$

因此考虑使用期货价格代替现货价格，以为期货市场多空双方均能自由表达其看法，因此有：

$$\text{看涨期权内在价值} = \max((F_{t,T} - K)e^{-r(T-t)})$$
$$\text{看跌期权内在价值} = \max((K - F_{t,T})e^{-r(T-t)})$$

由于在中国市场ETF期权有红利保护机制，即会下调行权价格，放大每手期权数量，相当于变相抬高了股票价格，或复权（加挂A标记的期权）。且在ETF中的成分股分红，其分红留在ETF当中。而ETF没有期货，只有股指期货，而股指期货不对分红进行调整，即没有红利保护，即其成分股分红后股指自然下跌。因而在使用股指期货或期权以及ETF现货或期权时，需要做红利调整。即在ETF现货中将红利剔除，此时有：

$$F_{t,T} = (S_t - I)e^{r(T-t)}$$

此时则有，将上式代入，在中国市场中：

$$\text{看涨期权内在价值} = \max((F_{t,T} - K)e^{-r(T-t)} + I)$$
$$\text{看跌期权内在价值} = \max((K - F_{t,T})e^{-r(T-t)} - I)$$

因为平值点为使内在价值为零，则平值点定义为为$F_{t,T} = K$，这样定义使得实值虚值部分左右较为对称，有利于比较。此时有当$F < K$为OTM，此时值域为正，当$F > K$为ITM，则有值域为负。此时有对数在值状态（log-moneyness）：

$$\ln \frac{K}{K_{atm}} = \ln \frac{K}{F}$$

同时可以发现，在PCP下：

$$c = p + (F_{t,T} - K)e^{-r(T-t)}$$

对于平直期权ATM，则有$F_{t,T} = K$，易得此时$c = p$。而当看涨期权为ITM，其内在价值部分不为零。而对于此时得看跌期权为OTM，其内在价值为零，而仅有时间价值，因此可以得到，在新平值点定义下的，相同行权价，相同期限的看涨看跌期权：

$$c_{\text{时间价值}} = p_{\text{时间价值}}$$

7 平价期权

当平值点为$S = Ke^{-r(T-t)}$时，将其带入看涨BSM公式当中，则有：

$$\frac{c}{S} = N(d_1) - N(d_2) \tag{2}$$

对于看跌期权则有：

$$\begin{aligned}\frac{p}{S} &= N(-d_2) - N(-d_1) \\ &= 1 - N(d_2) - [1 - N(d_1)] \\ &= N(d_1) - N(d_2) = \frac{c}{S}\end{aligned}$$

对于d_1和d_2，此时有：

$$d_1 = \frac{ln(S/K) + (r + \sigma^2/2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}} = \frac{\sigma}{2}\sqrt{T-t} \tag{3}$$

$$d_2 = \frac{ln(S/K) + (r - \sigma^2/2)(T-t)}{\sigma\sqrt{T-t}} = d_1 - \sigma\sqrt{T-t} = -\frac{\sigma}{2}\sqrt{T-t} \tag{4}$$

则对于欧式平价期权：

$$\begin{aligned}\frac{c}{S} = \frac{p}{S} &= N\left(\frac{\sigma\sqrt{T-t}}{2}\right) - N\left(-\frac{\sigma\sqrt{T-t}}{2}\right) \\ &= 2N\left(\frac{\sigma\sqrt{T-t}}{2}\right) - 1 \\ &= 2\left[\frac{1}{2} + \frac{1}{\sqrt{2\pi}}\left(\frac{\sigma\sqrt{T-t}}{2} - \frac{(\sigma\sqrt{T-t}/2)^3}{6} + \frac{(\sigma\sqrt{T-t}/2)^5}{40} - \dots + \dots\right)\right] - 1 \qquad \text{(使用泰勒展开)} \\ &\approx \frac{\sigma\sqrt{T-t}}{2\pi} \approx 0.4\sqrt{T-t}\end{aligned}$$

8 波动率

为人们对未来给定期限的波动率的预期值

- 历史波动率（Historical volatility）：使用过去代替未来
  - 样本对数收益率标准差（日频数据）
  - 已实现波动率（Realized volatility，日内高频，5分钟，假设均值为零）
  - 极差波动率
- 历史波动率（Historical volatility）：利用历史数据进行建模，并且预测
  - 广义自回归条件异方差（GARCH，计量方法）
  - 随机波动率（Sochastic volatility，随机过程）
- 隐含波动率（Implied volatility）：直接从期权价格中提取未来预期

9 注意与备注

- 期限、无风险利率、波动率应匹配（以年为单位，一般使用交易日计算，美国交易日252天）
- 无风险利率选择即期利率（Spot rate）而非到期收益率（YTM，真实收益率，票息5%，但非平价发行）
- 由于只有交易日才有历史数据与收益率数据，波动率使用交易天数进行年化，中国240天左右，美国252天
- 波动率为一个时间窗口（一般为年，252天交易日，较以月每21天为窗口更为平滑）内连续复利收益率或对数收益率（$\ln S_t/S_{t-1}$）标准差进行年化。即日频波动率乘以$\sqrt{252}$（一天的方差为s^2，由于方差可加，252个交易日的方差即为$s^2 \times 252$，标准差或波动率为$s\sqrt{252}$），月频波动率应乘以$\sqrt{252/21}$

9.1 比例收益率与对数收益率

股票价格服从几何布朗运动：

$$dS_t = \mu S_t dt + \sigma S_t dZ_t$$

其离散形式可写作：

$$\frac{\Delta S_t}{S_t} = \mu \Delta t + \sigma \varepsilon \sqrt{\Delta t}$$

其期望有，可以看到$\Delta S_t/S_t$为Δt时间内百分比年化收益率或**比例收益率**（percentage returns）为μ：

$$\mathrm{E}\,(\frac{\Delta S_t}{S_t}) = \mu \Delta t$$

而连续复利收益率或**对数收益率**（log returns）的期望则为：

$$d\ln S = (\mu - \frac{\sigma^2}{2})dt + \sigma dZ_t$$

$$\mathrm{E}\,(d\ln S_t) = (\mu - \frac{\sigma^2}{2})dt$$

比例收益率在实际应用过程中意义较小，假设4年盈亏为+50%，-50%，$+50\%$，-50%，其比例收益率期望与均值μ均为0，但实际上相比期起初有-43.75%的亏损。而使用几何平均（复利）计算，年化亏损-13.40%即盈亏应使用几何平均的方式计算，简单的算术平均比例收益率没有意义。而使用对数收益率，其期望为$\mu - \sigma^2/2$，即算术平均μ需要减去$\sigma^2/2$，才是几何平均期望。在此例子中均值为0，方差为0.25，此时对数收益率的期望为-12.5%。即波动越大，降低实际收益率，符合现实情况，具有经济学意义。

9.2 做空限制

且在中国市场中现货存在较大的做空限制，即在现货市场的价格由看多者和少量看空者决定，并不能反应所有投资者的真实情绪，以至于难以复制期权，违法BSM公式假设条件。解决方法有：

1. 使用期货进行贴现，得到其隐含现货价格，使用BSM进行计算，其中有：
   - 期货隐含现货价格
   $$S^* = Fe^{-q(T-t)}$$
   - 期权隐含现货价格
   $$S^* = (c-p) + Ke^{-r(T-t)}$$
2. 直接使用Black公式，使用期货价格进行计算，即：
$$c = e^{-r(T-t)}\left[F_t N(d_1) - KN(d_2)\right]$$