

Topic 4 Other derivatives

- Continuous dividend yield models

- 如果我们不再是无分红的asset了，而是continuously receiving dividend 的asset，那么我们可以当作分红再投资，也就是把之前的T时刻的单独的 S_T 写作 $e^{qT} S_T$ ，这样带入之前的式子

- BS model

$$\begin{aligned}
 & \frac{dS_t}{S_t} = \rho dt + \sigma dB_t \\
 & \Pi_t = -C + \Delta S_t + \text{dividend} \\
 & d\Pi_t = -dC + \Delta dS_t + q \cdot \Delta S_t \cdot dt \\
 & \text{Itô's formula:} \\
 & dC = \left(\frac{\partial C}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 C}{\partial S^2} \sigma^2 + \frac{\partial C}{\partial S} \rho \right) dt + \frac{\partial C}{\partial S} \sigma dB_t \\
 & d\Pi_t = dt \left(-\frac{\partial C}{\partial t} - \frac{1}{2} \frac{\partial^2 C}{\partial S^2} \sigma^2 - \frac{\partial C}{\partial S} \rho + \Delta \cdot \mu + q \cdot \Delta \cdot S \right) dt \\
 & \quad + dB_t \left(\Delta \cdot \sigma - \frac{\partial C}{\partial S} \sigma \right) \\
 & \quad S_t \cdot \Delta = \frac{\partial C}{\partial S} \\
 & d\Pi_t = dt \left(-\frac{\partial C}{\partial t} - \frac{1}{2} \frac{\partial^2 C}{\partial S^2} \sigma^2 + \left(\frac{\partial C}{\partial S} \right) \rho + \left(\frac{\partial C}{\partial S} \right) + q \cdot \frac{\partial C}{\partial S} \cdot S \right) dt \\
 & = (dt) \left(-\frac{\partial C}{\partial t} - \frac{1}{2} \frac{\partial^2 C}{\partial S^2} \sigma^2 + qS \frac{\partial C}{\partial S} \right) dt \\
 & = (dt) (-C + \Delta S_t) \\
 & = (dt) (-rC + \frac{\partial C}{\partial S} S r) \\
 & \frac{\partial C}{\partial t} + \frac{\partial C}{\partial S} = \frac{1}{2} \frac{\partial^2 C}{\partial S^2} \sigma^2 - qS \frac{\partial C}{\partial S} + S r \frac{\partial C}{\partial S} + rC \\
 & = \frac{1}{2} \sigma^2 \frac{\partial^2 C}{\partial S^2} + (r-q)S \frac{\partial C}{\partial S} + rC \\
 & \text{这就是 dividend receiving 的 BS formula:} \\
 & \text{之前, 把 } r-q \text{ 替换成 } r.
 \end{aligned}$$

- martingale pricing

- 第一步得到 governing equation

$$\begin{aligned}
\hat{S}_t &= e^{qt} S_t, \quad \frac{dS_t}{S_t} = \mu dt + \sigma dB_t \\
d\hat{S}_t &= d(e^{qt} S_t) \\
&= S_t e^{qt} q dt + e^{qt} dS_t \\
&= S_t e^{qt} q dt + S_t e^{qt} \mu dt + S_t e^{qt} \sigma dB_t \\
&= S_t e^{qt} (\mu + q) dt + \sigma d\hat{B}_t \\
&= \hat{S}_t (\mu + q) dt + \sigma d\hat{B}_t \\
\therefore \frac{d\hat{S}_t}{\hat{S}_t} &= (\mu + q) dt + \sigma d\hat{B}_t \\
\text{之前有一个 } \mu \text{ 时, 我们的 } r &= \frac{\mu - r}{\sigma} \\
\text{现在成为 } \frac{\mu + q - r}{\sigma} \\
\therefore dz^Q &= dz^P + \frac{\mu + q - r}{\sigma} dt \\
\text{则 } \hat{S}_t \text{ 在 } Q \text{ 下成为无 drift 的 martingale } &\rightarrow \hat{S}_t^* \\
\frac{d\hat{S}_t^*}{\hat{S}_t^*} &= \sigma dz_t^Q, \quad \frac{d\hat{S}_t}{\hat{S}_t} = (r - q) dt + \sigma dz_t^Q \\
&\quad \text{之前是 } r
\end{aligned}$$

- 第二步：注意这个asset是paying dividend的，也就是说他的价格是应该下降的，所以他的S变成了 $S e^{-q\tau}$ ，注意只改变S！于是后来的ln也变了，于是构成了我们现在的公式
- 我们能把两个式子对比得到

$$\begin{aligned}
E_Q^t [S_T \mathbf{1}_{\{S_T > X\}}] &= S e^{\delta S \tau} N(\hat{d}_1) \\
E_Q^t [\mathbf{1}_{\{S_T > X\}}] &= N(\hat{d}_2) \quad \text{--- } Q
\end{aligned}$$

- 同样的，如果是put option，我们按照E来写出公式，然后用上面这个式子求，注意 S_T 和X的符号改变了，所以之前的 d_1 变成了 $-d_1$
- 从这我们也可以得到含有dividend的option的平价公式
- 这里和之前有一个不同在于这里的pricing的公式是可以互相转化的，X和S交换，r和q交换，asset是paying dividend的
- Time dependent parameters
 - 参数都是和时间有关的，不再是之前的常数，其实只需要把之前位置的常数换成积分就好了 $r\tau = \int_0^\tau r(u) du$
- Exchange options
 - 这里和之前不同的点在于，这里涉及到了两个asset，且两个asset中是存在correlation的
 - 我们这里采用的方法是numeraire invariance theorem, 还记得之前我们采用的都是asset和money来replicate，从而得到我们的定价公式，但现在如果继续用的话就会非常麻烦，于是我们更改了坐标系，我们将money换成了market中的任何一个asset，发现这样的关系仍然存在，之后我们就可以用martingale了

- logic: 介绍M, 找到Q, 在根据Q找到 Q_X , 然后证明 Q_X is a martingale
- prewashing: 为什么会有这个? 如果asset是foreign, 那我们知道foreign的drift term, 知道F的d的drift term, 但如果我们想知道d的S的drift term呢? 这是由于F和S存在 ρ , 也就是correlation, 所以应该存在一定的额外的term, 到底是什么呢? 就是我们这个时候说的prewashing term
- implied volatility and volatility smiles
 - implied volatility 是从BS equation中反解出来的, 是一个average 的值
 - skew: 关于S/K的:
 - 1. 因为 out of money 会bid up更多的money, 所以是skew的
 - 2. crash 会比increasing快得多, 所以人们更愿意买put (相较于call来说)
 - 3. 人们喜欢用out of money puts to hedge
 - S很小时, S实际的变化会比理论的变化的概率大, 也就是说会继续下降的概率比理论lognormal大, 而S很大时, 继续上升的概率会比lognormal理论的概率小 --> S很小时, volatility会变大, 因为变化的幅度会变大, 而S很大时, 一般不会再改变了, 所以volatility会小, 所以volatility和S的变化是成反比的
 - time:
 - volatile: 人们希望去抓住机会获利, 所以会愿意增大gamma, 也就是volatility, 这时near dated 的option会有很大的volatility, 所以会使这种option的price增大, 会使near dated 的option的volatility增大
 - quiet: 市场安静时, 相反, near dated option的volatility会减小,
 - 同时, stock和commodity 也是相反的, 如果是stock, falling market, 人们会需要大量的put option, 所以put option 的价格会升高, 所以volatility 会变大, 相反如果是call option, 就不需要了, 所以很大的供给, 价格就会下降, volatility就会下降
 - 对于commodity来讲, 政府会干预, 所以put option的损失是有限的, 所以人们就喜欢卖put, 所以大量的demand, volatility就会减小,
 - sigma: $\sigma(t)$ 是term structure of volatility, 是由 σ_{imp} 推出来的
 - Dupire equation: 我们能得到这个式子, 也就从现在市场上所有的option中获得了local volatility,

$$\sigma^2(X, T) = \frac{2 \left[\frac{\partial c}{\partial T} + qc + (r - q)X \frac{\partial c}{\partial X} \right]}{X^2 \frac{\partial^2 c}{\partial X^2}}.$$

- local 和implied之间的关系, local是从现在市场中的价格得到的, 意思是future的时候price是fair的, 是根据C关于K和S的倒数, 而implied是人们利用implied 来求得的option的price, 使得我们现在的price是符合我们的BS equation的, 是未来一段时间内的average volatility

$$\sigma_{loc}^2(X, T) = \frac{\sigma_{imp}^2 + 2T\sigma_{imp} \frac{\partial \sigma_{imp}}{\partial T} + 2(r - q)XT\sigma_{imp} \frac{\partial \sigma_{imp}}{\partial X}}{\left(1 + Xd_1\sqrt{T} \frac{\partial \sigma_{imp}}{\partial X}\right)^2 + X^2T\sigma_{imp} \left[\frac{\partial^2 \sigma_{imp}}{\partial X^2} - d_1\sqrt{T} \left(\frac{\partial \sigma_{imp}}{\partial X} \right)^2 \right]},$$

- 如果 $\sigma_h = \sigma_i$ 那么 Π 只剩下第二项, 一般来说, 定价会偏高, 所以 $\sigma_i > \sigma$, $\sigma_h = \sigma_i$, 所以 Π 一般大于0, 所以确保了hedging会获得收益

- (i) σ_t - Mother Nature's choice
- (ii) σ_t^i - market's choice
- (iii) σ_t^h - hedger's choice

The total P&L at maturity T is

$$\Pi_T = e^{rT} [V(S_0, 0; \sigma_0^i) - V(S_0, 0; \sigma_0^h)] + \int_0^T e^{r(T-t)} \frac{\Gamma_t^h S_t^2}{2} [(\sigma_t^h)^2 - \sigma_t^2] dt.$$

两个用的不是一个sigma, 所以有difference
market
hedger.
nature.

- 但实际上, 存在一个gamma, 这个gamma可能是负的, 所以并不能确保他一定是正的

$$\Gamma_t^h = \frac{\partial^2 V_t^h}{\partial S^2}$$

- VIX: 用来对冲volatility risk, 之前我们的delta hedging 只对冲了stock price, 而没有对冲volatility

times the square root of the expected 30-day variance of the rate of return of the forward price of the S&P 500 index.

$$VIX = 100 \sqrt{\text{forward price of realized cumulative variance}}$$

过去的30天的variance, $\sqrt{\text{realized variance}}$

- 实际上有很多缺陷:

- 1.我们并不存在所有的K的option, 所以进行了某些truncate,-->error
- 2. 实际上K并不连续, 我们采用了求和的形式,
- 3.Taylor 公式的运用, 我们用线性代替了ln

The logarithm term $\ln \frac{F_0}{K_0}$ is approximated by the Taylor expansion in powers of $\frac{F_0}{K_0} - 1$ up to the quadratic term.

- 4.Linear maturity interpolation: 不存在正正好好的30天, 所以我们进行了线性建模
- GMWB: Guaranteed minimum withdrawal benefit
 - 年金流加一个随机过程: 随机过程是有stopping time的
 - 先remove the stopping time,构造一个不含stopping time的equation: 然后将这个SC和之前的SC结合起来,