

비약을 가진 분수확률미분방정식모형에서 기하평균무지개선택권의 가격공식

김 주 경

경애하는 김정은동지께서는 다음과 같이 말씀하시였다.

《과학연구부문에서는 나라의 경제발전과 인민생활향상에서 전망적으로 풀어야 할 문제들과 현실에서 제기되는 과학기술적문제들을 풀고 첨단을 돌파하여 지식경제건설의 지름길을 열어놓아야 합니다.》

우리는 비약을 가진 분수확률미분방정식모형에서 기하평균무지개선택권의 가격화문제를 연구하였다.

선행연구[1]에서는 브라운운동으로 묘사되는 금융시장에서 기하평균선택권의 가격화문제를, 선행연구[2]에서는 끝값무지개선택권의 가격공식을 유도하였다. 선행연구[3, 4]에서는 분수브라운운동으로 묘사되는 금융시장에서 기하평균무지개선택권의 가격화문제를 연구하였다.

그러나 비약측도가 있는 금융시장에서 무지개선택권의 가격화문제는 아직 연구하지 못하였다. 그것은 비약측도가 있는 경우에 가격방정식이 편미분-적분방정식으로 유도되는데 이 방정식은 몇가지 특수한 경우에만 푸는 방법이 제기되었기때문이다.

본문에서는 분수브라운운동과 비약측도에 관한 확률미분방정식으로 묘사되는 금융시장에서 기하평균무지개선택권의 가격문제를 연구하였다. 편미분-적분방정식을 편미분방정식과 적분방정식으로 분해하여 각각의 풀이를 구하고 이 풀이들을 합성적하는 방법으로 선택권의 가격공식을 유도하였다. 이것은 독립인 두 우연량의 합의 분포가 각각의 분포의 합성적으로 표시된다는 원리에 기초하고있다. 그러나 지금까지 이 원리를 편미분-적분방정식에 적용하지 못하는것은 적분방정식의 풀이가 일반적으로 초함수이지만 미분가능한 함수모임에서 그 풀이를 찾으려고 하였기때문이다.

완비확률공간 (Ω, \mathcal{F}, P) 위에서 동일독립이며 밀도함수가 $p_i(x)$ ($i=1, 2$) 인 우연량렬 $\{\xi_{ik}\}_{k=1, 2, \dots; i=1, 2}$ 와 독립인 뽀송과정 $\{N_i(t), t \geq 0\}$ ($i=1, 2$) 에 대하여 복합뽀송과정을 다음과 같이 정의한다.

$$\xi_i(t) = \sum_{k=1}^{N_i(t)} \xi_{ik} \quad (i=1, 2)$$

복합뽀송과정으로 이루어진 웅근수우연측도 $\mu_i(dt, dz)$ ($i=1, 2$) 는 임의의 $t \in [0, T]$ 와 $\Gamma \in B_0 = B \setminus \{0\}$ 에 대하여

$$\mu_i((0, t], \Gamma) = \sum_{k=1}^{N_i(t)} I_{\Gamma}(\xi_{ik})$$

로 정의한다. 여기서 B 는 \mathbf{R}^1 에서 보렐모임이고 $I_{\Gamma}(\cdot)$ 는 Γ 에서 1을 취하고 아니면 0을 취하는 함수이다. 그리고 $\mu_i(dt, dz)$ 의 보정자는

$$\mathbf{E}\mu_i(dt, dz) = \nu_i(dt, dz) = \nu_i(dz)dt = \lambda_i p_i(z)dzdt$$

와 같다. 웅근수우연측도 $\mu_i(dt, dz)$ 를 중심화하면

$$\tilde{\mu}_i(dt, dz) = \mu_i(dt, dz) - \nu_i(dt, dz)$$

이다. 그러면 복합뽕송과정은 적분형식으로 다음과 같이 표시할수 있다.

$$\begin{aligned}\xi_i(t) &= \int_0^t \int_{|z|>0} z \mu_i(ds, dz) = m_i t + \int_0^t \int_{|z|>0} z \tilde{\mu}_i(ds, dz) \\ m_i &= \int_{|z|>0} z \nu_i(dz) \quad (i=1, 2)\end{aligned}$$

금융시장에는 두가지 자산이 있다. 하나는 위험이 없는 자산으로서 가격과정 $S_0(t)$ 가 다음의 미분방정식을 만족시킨다고 가정한다.

$$dS_0(t) = rS_0(t)dt, \quad S_0(0) = 1 \quad (1)$$

여기서 r 는 리자률이다.

다른 하나는 편속위험과 비약위험이 있는 2개의 위험자산으로서 가격과정 $S_i(t)$ ($i=1, 2$) 가 다음의 확률미분방정식을 만족시킨다고 가정한다.

$$\begin{cases} dS_i(t) = \tilde{a}_i S_i(t)dt + \sigma_i S_i(t)dB_i^H(t) + S_i(t)d\left(\sum_{k=1}^{N_i(t)} \xi_{ik}\right) \\ S_i(0) = S_i \quad (i=1, 2) \end{cases} \quad (2)$$

또는

$$\begin{cases} dS_i(t) = a_i S_i(t)dt + \sigma_i S_i(t)dB_i^H(t) + S_i(t) \int_{|z|>0} z \tilde{\mu}_i(dt, dz) \\ S_i(0) = S_i \quad (i=1, 2) \end{cases} \quad (3)$$

여기서 $a_i = \tilde{a}_i + m_i = \tilde{a}_i + \lambda_i \mathbf{E}(\xi_{i1})$ 은 기대수익률, σ_i 는 변동률이다. $B_1^H(t)$ 와 $B_2^H(t)$ 는 파라메터가 $H \in (0, 1)$ 인 분수브라운운동이고 상관결수는 ρ 이다.

위험중성측도 P^* 을 라돈-니코티의 도함수가

$$\frac{dP^*}{dP} = Z(T) \quad (4)$$

$$dZ(t) = \sum_{i=1}^2 \theta_i(t) Z(t) dB_i^H(t) + \sum_{i=1}^2 \int_{|z|>0} \gamma_i(t, z) Z(t) \tilde{\mu}_i(dt, dz), \quad 0 \leq t \leq T \quad (5)$$

를 만족시키도록 취한다. 여기서 $\theta_i(t)$, $\gamma_i(t, z)$ 는

$$\begin{aligned}\int_0^t \theta_i(s) \phi(s, t) ds &= (a_i - r) / \sigma_i, \quad \gamma_i(t, z) = 0 \\ \phi(s, t) &= H(2H-1) |t-s|^{2H-2}\end{aligned}$$

을 만족시킨다. 그러면 기르싸노브정리에 의하여 위험중성측도 P^* 에서

$$B_i^{*H}(t) = B_i^H(t) + \int_0^t \int_0^t \theta_i(s) \phi(s, \tau) ds d\tau \quad (6)$$

로 정의되는 $\{B_i^{*H}(t)\}_{t \in [0, T]}$ 는 분수브라운운동이다. 그러므로 위험중성측도 P^* 에서 자산

가격방정식은

$$dS_i(t) = rS_i(t)dt + \sigma_i S_i(t)dB_i^{*H}(t) + S_i(t) \int_{|z|>0} z \tilde{\mu}_i(dz, dt) \quad (7)$$

로 표시된다. 시간구간 $[0, t]$ 에서 기초자산 $\{S_i(\tau)\}$ 에 대한 기하평균은

$$\exp\{I_i(t)/t\}, \quad I_i(t) = \int_0^t \ln S_i(\tau) d\tau \quad (i=1, 2)$$

이다. 실시가격이 K 이고 만기일이 T 일 때 $(\min(\exp\{I_1(T)/T\}, \exp\{I_2(T)/T\}) - K)^+$ 는 기하평균무지개선택권의 지불액이다. $V(t, S_1, S_2, I_1, I_2)$ 를 이 선택권의 t 시각의 가격이라고 하면 다음의 결과가 나온다. 여기서 S_1, S_2, I_1, I_2 는 t 시각의 $S_1(t), S_2(t), I_1(t), I_2(t)$ 의 값이다.

정리 1 기초자산가격과정 $\{S_i(t)\}$ 가 방정식 (7)을 만족시킨다고 하자. 그러면 기하평균무지개구매선택권의 t 시각의 가격 $V(t, S_1, S_2, I_1, I_2)$ 는 다음의 편미분-적분방정식을 만족시킨다.

$$\begin{aligned} \frac{\partial V}{\partial t} + \sum_{i=1}^2 \sigma_i^2 H t^{2H-1} S_i^2 \frac{\partial^2 V}{\partial S_i^2} + 2\sigma_1 \sigma_2 \rho H t^{2H-1} S_1 S_2 \frac{\partial^2 V}{\partial S_1 \partial S_2} + \sum_{i=1}^2 \left[r S_i \frac{\partial V}{\partial S_i} + \ln S_i \frac{\partial V}{\partial I_i} \right] - rV + \\ + \sum_{i=1}^2 \int_{|z|>0} \left[V(t, S_i(1+z), \cdot) - V(t, \cdot) - z S_i \frac{\partial V}{\partial S_i} \right] \nu_i(dz) = 0 \end{aligned} \quad (8)$$

$$V(T, S_1, S_2, I_1, I_2) = (\min(\exp\{I_1/T\}, \exp\{I_2/T\}) - K)^+$$

증명 $V(t, S_1(t), S_2(t), I_1(t), I_2(t))$ 에 적분변환공식을 적용하면 다음과 같다.

$$\begin{aligned} V(T, \cdot) = V(t, \cdot) + \int_t^T \left\{ \frac{\partial V}{\partial t} + \sigma_1^2 H s^{2H-1} S_1^2 \frac{\partial^2 V}{\partial S_1^2} + \sigma_2^2 H s^{2H-1} S_2^2 \frac{\partial^2 V}{\partial S_2^2} + \right. \\ + 2\sigma_1 \sigma_2 \rho H s^{2H-1} S_1 S_2 \frac{\partial^2 V}{\partial S_1 \partial S_2} + \ln S_1 \frac{\partial V}{\partial I_1} + \ln S_2 \frac{\partial V}{\partial I_2} + r S_1 \frac{\partial V}{\partial S_1} + r S_2 \frac{\partial V}{\partial S_2} + \\ + \int_{|z|>0} \left[V(s, S_1(1+z), \cdot) - V(s, S_1, \cdot) - z S_1 \frac{\partial V}{\partial S_1} \right] \nu_1(dz) + \\ + \int_{|z|>0} \left[V(s, \cdot, S_2(1+z), \cdot) - V(s, \cdot, S_2, \cdot) - z S_2 \frac{\partial V}{\partial S_2} \right] \nu_2(dz) \Big\} ds + \\ + \int_t^T \left[\sigma_1 S_1 \frac{\partial V}{\partial S_1} dB_1^{*H} + \sigma_2 S_2 \frac{\partial V}{\partial S_2} dB_2^{*H} \right] ds + \\ + \int_t^T \left\{ \int_{|z|>0} [V(s, S_1(1+z), \cdot) - V(s, S_1, \cdot)] \mu_1(ds, dz) + \right. \\ + \left. \int_{|z|>0} [V(s, \cdot, S_2(1+z), \cdot) - V(s, \cdot, S_2, \cdot)] \mu_2(ds, dz) \right\} \end{aligned}$$

가격과정 $V(t, \cdot)$ 를 할인하면 $\tilde{V}(t, \cdot) = e^{-rt}V(t, \cdot)$ 이고 다시 방정식을 작성하면 다음과 같다.

$$\begin{aligned}
 e^{-rT}V(T, \cdot) &= e^{-rt}V(t, \cdot) + \int_t^T \left\{ \frac{\partial V}{\partial t} - rV + \sigma_1^2 Hs^{2H-1} S_1^2 \frac{\partial^2 V}{\partial S_1^2} + \sigma_2^2 Hs^{2H-1} S_2^2 \frac{\partial^2 V}{\partial S_2^2} + \right. \\
 &\quad + 2\sigma_1 \sigma_2 \rho Hs^{2H-1} S_1 S_2 \frac{\partial^2 V}{\partial S_1 \partial S_2} + \ln S_1 \frac{\partial V}{\partial I_1} + \ln S_2 \frac{\partial V}{\partial I_2} + rS_1 \frac{\partial V}{\partial S_1} + rS_2 \frac{\partial V}{\partial S_2} + \\
 &\quad + \int_{|z|>0} \left[V(s, S_1(1+z), \cdot) - V(s, S_1, \cdot) - zS_1 \frac{\partial V}{\partial S_1} \right] \nu_1(dz) + \\
 &\quad + \int_{|z|>0} \left[V(s, \cdot, S_2(1+z), \cdot) - V(s, \cdot, S_2, \cdot) - zS_2 \frac{\partial V}{\partial S_2} \right] \nu_2(dz) \Big\} ds + \\
 &\quad + \int_t^T \left[\sigma_1 S_1 e^{-rs} \frac{\partial V}{\partial S_1} dB_1^{*H}(s) + \sigma_2 S_2 e^{-rs} \frac{\partial V}{\partial S_2} dB_2^{*H}(s) \right] ds + \\
 &\quad + \int_t^T \left\{ e^{-rs} \int_{|z|>0} [V(s, S_1(1+z), \cdot) - V(s, S_1, \cdot)] \tilde{\mu}_1(ds, dz) + \right. \\
 &\quad \left. + e^{-rs} \int_{|z|>0} [V(s, \cdot, S_2(1+z), \cdot) - V(s, \cdot, S_2, \cdot)] \tilde{\mu}_2(ds, dz) \right\}
 \end{aligned}$$

위험중성측도하에서 할인한 가격과정은 마르팅계일이다. \mathbf{E}^* 은 P^* 의 수학적기대값이다.

$$V(t, \cdot) = e^{-r(T-t)} \mathbf{E}^*[V(T, \cdot) | \mathcal{F}_t] \quad (9)$$

이고 양변에 조건부기대값을 취하면 마르팅계일항들은 령이므로 정리의 결과가 나온다.(증명끝)

다음으로 방정식 (8)을 풀기 위하여 이 방정식을 다음의 2개의 방정식 즉 편미분방정식과 적분방정식으로 각각 분해한다.

$$\begin{aligned}
 \frac{\partial f}{\partial t} + \sigma_1^2 Ht^{2H-1} S_1^2 \frac{\partial^2 f}{\partial S_1^2} + \sigma_2^2 Ht^{2H-1} S_2^2 \frac{\partial^2 f}{\partial S_2^2} + 2\sigma_1 \sigma_2 \rho Ht^{2H-1} S_1 S_2 \frac{\partial^2 f}{\partial S_1 \partial S_2} + \\
 + \ln S_1 \frac{\partial f}{\partial I_1} + \ln S_2 \frac{\partial f}{\partial I_2} + \tilde{r}_1 S_1 \frac{\partial f}{\partial S_1} + \tilde{r}_2 S_2 \frac{\partial f}{\partial S_2} - rf = 0
 \end{aligned} \quad (10)$$

$$\begin{aligned}
 f(T, S_1, S_2, I_1, I_2) &= (\min\{\exp(I_1/T), \exp(I_2/T)\} - K)^+ \\
 \frac{\partial g}{\partial t} &+ \int_{|z|>0} [g(t, S_1(1+z), S_2) - g(t, S_1, S_2)] \nu_1(dz) + \\
 &+ \int_{|z|>0} [g(t, S_2, S_2(1+z)) - g(t, S_2, S_2)] \nu_2(dz) = 0 \\
 g(T, S_1, S_2) &= \delta(S_1, S_2)
 \end{aligned} \quad (11)$$

여기서 $\tilde{r}_i = r - m_i = r - \int_{|z|>0} z \nu_i(dz)$ 이고 $\delta(S_1, S_2)$ 는 디랙함수이다.

선행연구[3]에 의하여 방정식 (10)의 풀이는 다음과 같다.

$$f(t, S_1, S_2, I_1, I_2) = S_1^* e^{-r(T-t)+\sigma_1^2\tau/2} N_2(d_{11}, d_{12}; \rho_1) + S_2^* e^{-r(T-t)+\sigma_2^2\tau/2} N_2(d_{11}, d_{12}; \rho_2) - K e^{-r(T-t)} N_2(d_{31}, d_{32}; \rho) \quad (12)$$

$$\begin{aligned} d_{11} &= \frac{\ln(S_1^*/K) + \sigma_1^{*2}(T^{2H} - t^{2H})}{\sigma_1^* \sqrt{(T^{2H} - t^{2H})}} \\ d_{12} &= \frac{\ln(S_2^*/S_1^*) + (\rho\sigma_1^*\sigma_2^* - \sigma_1^{*2})(T^{2H} - t^{2H})}{\sigma_{12}^* \sqrt{(T^{2H} - t^{2H})}} \\ d_{21} &= \frac{\ln(S_2^*/K) + \sigma_2^{*2}(T^{2H} - t^{2H})}{\sigma_2^* \sqrt{(T^{2H} - t^{2H})}} \\ d_{22} &= \frac{\ln(S_1^*/S_2^*) + (\rho\sigma_1^*\sigma_2^* - \sigma_2^{*2})(T^{2H} - t^{2H})}{\sigma_{12}^* \sqrt{(T^{2H} - t^{2H})}} \end{aligned} \quad (13)$$

$$d_{31} = \frac{\ln(s_1^*/K)}{\sigma_1^* \sqrt{T^{2H} - t^{2H}}}, \quad d_{32} = \frac{\ln(s_2^*/K)}{\sigma_2^* \sqrt{T^{2H} - t^{2H}}}$$

$$\rho_1 = \frac{\rho\sigma_2^* - \sigma_1^*}{\sigma_{12}^*}, \quad \rho_2 = \frac{\rho\sigma_1^* - \sigma_2^*}{\sigma_{12}^*}, \quad \sigma_{12} = \sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2\rho\sigma_1\sigma_2}$$

이 고 $t=0$ 에서

$$\begin{aligned} S_i^* &= \exp \left\{ \ln S_i(0) + \frac{\tilde{r}_i T}{2} + \frac{H\sigma_i^2 T^{2H}}{2H+1} - \frac{T^{2H}\sigma_i^2}{2} \right\} \quad (i=1, 2) \\ \sigma_i^* &= \sigma_i \sqrt{1 - \frac{4H}{2H+1} + \frac{H}{H+1}} \quad (i=1, 2, 12) \end{aligned} \quad (14)$$

이며 $N_2(x, y, \rho)$ 는 상관결수가 ρ 인 (x, y) 에서 정규분포함수값이다.

정리 2 방정식 (11)의 풀이는 다음과 같다.

$$g(t, S_1, S_2) = \sum_{l_1, l_2=0}^{\infty} \frac{\lambda_1^{l_1} \lambda_2^{l_2} (T-t)^{l_1+l_2}}{l_1! l_2!} e^{-(\lambda_1+\lambda_2)(T+t)} \tilde{p}_1^{*l_1}(S_1) \tilde{p}_2^{*l_2}(S_2) \quad (15)$$

증명 변수변환을 다음과 같이 진행하자.

$$x = \ln(S_1), \quad y = \ln(S_2), \quad h(z) = \ln(1+z), \quad g(t, S_1, S_2) = u(t, x, y)$$

방정식 (11)의 종점조건을 $g_n(T, S_1, S_2) = \varphi_n(S_1, S_2)$ 로 교체하자. $\{\varphi_n(S_1, S_2)\}_{n=1,2,\dots}$ 은 매 n 에 대하여 $[0, \infty)$ 에서 정의되고 무한번미분가능한 함수이며 $n \rightarrow \infty$ 일 때 $\delta(S_1, S_2)$ 에로 수렴하는 함수열이다. $\varphi_n(S_1, S_2)$ 의 변수변환된 함수는 $\tilde{\varphi}_n(x, y)$ 이다. 그러면 방정식 (11)은 다음의 방정식으로 넘어간다.

$$\begin{aligned} \frac{\partial u}{\partial t} + \int_{|z|>0} [u(t, x+h(z), y) - u(t, x, y)] \nu_1(dz) + \\ + \int_{|z|>0} [u(t, x, y+h(z)) - u(t, x, y)] \nu_2(dz) = 0, \quad (t, x, y) \in [0, T] \times \mathbf{R}^2 \end{aligned} \quad (16)$$

$$u(T, x, y) = \tilde{\varphi}_n(x, y)$$

함수 $u(t, x, y)$ 의 변수 x, y 에 관한 푸리에변환과 거꿀변환은 각각

$$\hat{u}(t, w, v) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} u(t, x, y) e^{i(xw+yv)} dx dy$$

$$u(t, x, y) = \frac{1}{(2\pi)^2} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \hat{u}(t, w, v) e^{-i(xw+yv)} dw dv$$

이므로 방정식 (16)은 다음과 같다.

$$\frac{1}{(2\pi)^2} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-i(xw+yv)} \left[\frac{d}{dt} + \lambda(t, w, v) \right] \hat{u}(t, w, v) dw dv = 0$$

여기서

$$\begin{aligned} \lambda(t, w, v) &= \int_{-\infty}^{+\infty} (e^{-h(z)w} - 1) v_1(dz) + \int_{-\infty}^{+\infty} (e^{-h(z)w} - 1) v_2(dz) = \\ &= \lambda_1 \int_{-\infty}^{+\infty} [(e^{-h(z)w} - 1) p_1(z)] dz + \lambda_2 \int_{-\infty}^{+\infty} [(e^{-h(z)w} - 1) p_2(z)] dz = \\ &= \lambda_1 (\Psi_1(w) - 1) + \lambda_2 (\Psi_2(v) - 1) \end{aligned}$$

이고 $\Psi_1(w), \Psi_2(v)$ 는 $h(\xi_{11}), h(\xi_{21})$ 의 특성함수들이다.

따라서 방정식

$$\left[\frac{d}{dt} + \lambda(t, w, v) \right] \hat{u}(t, w, v) = 0$$

$$\hat{u}(T, w, v) = \hat{\phi}_n(w, v)$$

의 풀이는 때 n 에 대하여

$$\hat{u}_n(t, w, v) = \hat{\phi}_n(w, v) \exp\{\lambda_1(T-t)(\Psi_1(w)-1) + \lambda_2(T-t)(\Psi_2(v)-1)\} \quad (17)$$

이다. 푸리에거꿀변환을 실시하면

$$u_n(t, x, y) = \tilde{\phi}_n(\cdot, \cdot) * \tilde{u}(t, x, y)$$

이다. 여기서 $\tilde{u}(t, x, y)$ 는 $\exp\{\lambda_1(T-t)(\Psi_1(w)-1) + \lambda_2(T-t)(\Psi_2(v)-1)\}$ 의 푸리에거꿀변환이고 $f(\cdot, \cdot) * g(x, y)$ 는 변수 x, y 에 관한 합성적이다.

본래의 변수로 다시 변환하면

$$g_n(t, S_1, S_2) = \phi_n(\cdot, \cdot) * \tilde{g}(t, S_1, S_2)$$

이며 극한을 취하면

$$g(t, S_1, S_2) = \delta(\cdot, \cdot) * \tilde{g}(t, S_1, S_2) = \tilde{g}(t, S_1, S_2)$$

가 성립한다. 특성함수의 유일성에 의하여 식 (17)의

$$\exp\{\lambda_1(T-t)(\Psi_1(w)-1)\}, \exp\{(T-t)(\Psi_2(v)-1)\}$$

은 복합확률과정 $\sum_{k=1}^{N_1(t)} h(\xi_{1k}), \sum_{k=1}^{N_2(t)} h(\xi_{2k})$ 의 특성함수들이다. 즉 함수

$$\tilde{u}(t, x, y) = \sum_{l_1=0}^{\infty} \frac{[\lambda_1(T-t)]^{l_1}}{l_1!} e^{-\lambda_1(T-t)} \tilde{p}_1^{*l_1}(x) \sum_{l_2=0}^{\infty} \frac{[\lambda_2(T-t)]^{l_2}}{l_2!} e^{-\lambda_2(T-t)} \tilde{p}_2^{*l_2}(y)$$

의 푸리에변환이다. 따라서 방정식 (11)의 풀이는

$$g(t, S_1, S_2) = \sum_{l_1=0}^{\infty} \sum_{l_2=0}^{\infty} \frac{[\lambda_1(T-t)]^{l_1} [\lambda_2(T-t)]^{l_2}}{l_1! l_2!} e^{-(\lambda_1+\lambda_2)(T-t)} \tilde{p}_1^{*l_1}(S_1) \tilde{p}_2^{*l_2}(S_2)$$

이다.(증명끝)

정리 3 방정식 (10), (11)의 풀이를 각각 $f(t, S_1, S_2, I_1, I_2)$, $g(t, S_1, S_2)$ 로 표시하고

$$V(t, S_1, S_2, I_1, I_2) = f(t, \cdot, \cdot, I_1, I_2) * g(t, S_1, S_2) \quad (18)$$

라고 하면 $V(t, S_1, S_2, I_1, I_2)$ 는 방정식 (8)의 풀이이다.

증명 V 가 방정식 (8)을 만족시킨다는것을 증명하자. 합성적의 정의에 의하여

$$\begin{aligned} V(t, S_1, S_2, I_1, I_2) &= f(t, \cdot, \cdot, I_1, I_2) * g(t, S_1, S_2, I_1, I_2) = \\ &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} f(t, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) g(t, y_1, y_2, I_1, I_2) dy_1 dy_2 = \\ &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} f(t, y_1, y_2, I_1, I_2) g(t, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) dy_1 dy_2 \end{aligned} \quad (19)$$

이다. 식 (19)에 의하여

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial t} V(t, S_1, S_2, I_1, I_2) &= \frac{\partial}{\partial t} [f(t, \cdot, \cdot, I_1, I_2) * g(t, S_1, S_2, I_1, I_2)] = \\ &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} \frac{\partial}{\partial t} f(t, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) g(t, y_1, y_2, I_1, I_2) dy_1 dy_2 = \\ &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} f(t, y_1, y_2, I_1, I_2) \frac{\partial}{\partial t} g(t, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) dy_1 dy_2 \end{aligned}$$

이다. 식 (19)의 둘째 등식을 리용하면

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial S_i} V(t, S_1, S_2, I_1, I_2) &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} \frac{\partial}{\partial S_i} f(t, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) g(t, y_1, y_2, I_1, I_2) dy_1 dy_2 \\ \frac{\partial}{\partial S_i^2} V(t, S_1, S_2, I_1, I_2) &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} \frac{\partial}{\partial S_i^2} f(t, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) g(t, y_1, y_2, I_1, I_2) dy_1 dy_2 \\ \frac{\partial}{\partial S_1 S_2} V(t, S_1, S_2, I_1, I_2) &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} \frac{\partial}{\partial S_1 S_2} f(t, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) g(t, y_1, y_2, I_1, I_2) dy_1 dy_2 \\ \frac{\partial}{\partial I_i} V(t, S_1, S_2, I_1, I_2) &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} \frac{\partial}{\partial I_i} f(t, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) g(t, y_1, y_2, I_1, I_2) dy_1 dy_2 \end{aligned}$$

여기서 $g(t, y_1, y_2, I_1, I_2)$ 는 I_i 에 무관계하므로 I_i 에 관한 편도함수는 0이다. 식 (19)의 셋째 등식을 리용하면

$$\begin{aligned} &\int_{|z|>0} V(t, S_1 + z_1, S_2, I_1, I_2) v_1(dz) + \int_{|z|>0} V(t, S_1, S_2 + z, I_1, I_2) v_2(dz) = \\ &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} \left[\int_{|z|>0} f(t, y_1, y_2, I_1, I_2) g(t, S_1 + z - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) v_1(dz) + \right. \\ &\quad \left. + \int_{|z|>0} f(t, y_1, y_2, I_1, I_2) g(t, S_1 - y_1, S_2 + z - y_2, I_1, I_2) v_2(dz) \right] dy_1 dy_2 \end{aligned}$$

가 성립한다.

웃식들을 대응하는 결수를 고려하여 항별로 더하면 방정식 (8)이 성립한다.
풀이에 종점조건을 대입하면

$$\begin{aligned} V(T, S_1, S_2, I_1, I_2) &= \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} f(T, S_1 - y_1, S_2 - y_2, I_1, I_2) g(T, y_1, y_2) dy_1 dy_2 = \\ &= (\min\{\exp(I_1/T), \exp(I_2/T)\} - K)^+ \iint_{\mathbf{R} \times \mathbf{R}} \delta(y_1, y_2) dy_1 dy_2 = \\ &= (\min\{\exp(I_1/T), \exp(I_2/T)\} - K)^+ \end{aligned}$$

가 성립한다.(증명끝)

이상에서 본바와 같이 식 (18)은 기하평균무지개선택권의 가격공식이다. 즉 기하평균 무지개선택권의 가격은 편미분방정식의 풀이인 (12)와 적분방정식의 풀이 (15)의 합성적으로 표시할수 있다. 또한 복합확률과정의 우연량 ξ_{it} ($i=1, 2$) 들의 분포가 주어지면 해석적인 풀이를 구할수 있다.

참 고 문 헌

- [1] Alessandra Diazz et al.; Mathematical Methods in the Applied Sciences, 41, 17, 2018.
- [2] G. Colldeforns Papiol et al.; Applied Numerical Mathematics, 117, 115, 2017.
- [3] Lu Wang et al.; Physica, A494, 8, 2018.
- [4] J. Y. Wang et al.; Review of Derivatives Research, 20, 2, 91, 2017.

주체110(2021)년 3월 5일 원고접수

Price Formula of the Geometric Average Rainbow Options in a Fractional Stochastic Differential Equation Model with Jump

Kim Ju Gyong

In this paper, we consider the pricing problem of the geometric average rainbow options in financial market driven by a stochastic differential equation with the fractional Brownian motion and jump measure.

Keywords: geometric average, rainbow option