

# 第7章 随机过程基础知识

伊藤引理、费曼定理与Girsanov定理

# 阅读材料

1. John Hull, 期权、期货和其他衍生品（第8版）第13章
2. Steven E. Shreve, Stochastic Calculus for Finance II: Continuous-Time Models.

# 均值与方差

- 随机变量的均值为 $u$ ，方差为 $1$ ，进行 $n$ 次独立的实验，每次实验结果的均值和方差是什么？ $n$ 次实验结果的平均值呢？

# 随机过程

- 股票、汇率和利率随时间的变化。
- 包含不确定性。

# 马尔科夫过程

- 在马尔科夫过程中，未来的变量变动只依赖于变量现在的取值，而不是变量怎么达到现在的取值。
- 通常假设股票价格服从马尔科夫过程。
- 特定地点的气温服从马尔科夫过程吗？

# 弱式市场有效

- 在弱式市场有效假设下，根据历史价格设计的股票交易策略不能获得超额收益。也就是说，技术分析是无效的。
- 服从马尔科夫过程的股价满足弱式有效市场假设。

# 举个栗子

- 变量现在的取值是**40**。
- 变量服从马尔科夫过程。
- 变量的变化是平稳的。
- 在**1**年之后，变量服从以**40**为均值、标准方差为**10**的正态分布。

如果在不同时间段内变量变化的均值为零，方差不变，则称变量是平稳的。

# 问题

- 股票价格在2年之后的概率分布是什么？
- 在 $\frac{1}{2}$ 年之后呢？
- 在 $\Delta t$  年之后呢？

# 维纳过程

- 令变量  $z$  在短时间  $\Delta t$  内的变化是  $\Delta z$ 。如果变量的变化  $\Delta z$  服从以零为均值、以  $\Delta t$  为方差的正态分布，且任何两个时点的变化相互独立，则该过程为标准维纳过程。

# 标准维纳过程的性质

1.  $E[z(t + n\Delta t) - z(t)] = 0$
2.  $Cov(z(t_i + \Delta t) - z(t_i), z(t_j + \Delta t) - z(t_j)) = 0$
3.  $Var(z(t + n\Delta t) - z(t)) = n Var(z(t + \Delta t) - z(t))$

当时间的变化趋近于零时，可以得到

$$E[dz(t)] = 0 \quad Cov(dz(t_i), dz(t_j)) = 0$$

$$Var(dz(t)) = dt$$

# 广义维纳过程

$$dx = a dt + bdz(t)$$

其中， $dz(t)$ 为标准维纳过程

- $x$  在单位时间内的变化的均值为 $a$ 。
- $x$  在单位时间内的变化的方差为  $b^2$ 。

# 伊藤引理

- 在伊藤过程中，变量变化的速度和变化的方差可以是时间的函数，即

$$dx = a(x, t) dt + b(x, t) dz$$

- 在离散的情况下，随着 $\Delta t$ 趋近于零，以下公式成立。

$$\Delta x = a(x, t)\Delta t + b(x, t)\varepsilon\sqrt{\Delta t}$$

其中， $\varepsilon$  服从标准正态分布。

# 伊藤引理

- 如果  $G$  是维纳过程  $x$  和时间  $t$  的函数，即  $G = G(x, t)$ ，给定  $x$  服从的维纳过程，伊藤引理告诉我们  $G(x, t)$  应该满足的偏微分方程。这个偏微分方程就称为伊藤公式。
- 由于衍生品的价格依赖于基础资产的价格，伊藤引理在衍生品定价分析中有非常重要的应用。

# 泰勒级数展开

- $G(x, t)$  的泰勒展开式为:

$$\begin{aligned}\Delta G = & \frac{\partial G}{\partial x} \Delta x + \frac{\partial G}{\partial t} \Delta t + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial x^2} \Delta x^2 \\ & + \frac{\partial^2 G}{\partial x \partial t} \Delta x \Delta t + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial t^2} \Delta t^2 + \dots\end{aligned}$$

## 忽略比 $\Delta t$ 更高阶的无穷小项

在通常的微分过程中，我们有

$$\Delta G = \frac{\partial G}{\partial x} \Delta x + \frac{\partial G}{\partial t} \Delta t$$

在随机微分过程中，我们有

$$\Delta G = \frac{\partial G}{\partial x} \Delta x + \frac{\partial G}{\partial t} \Delta t + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial x^2} \Delta x^2$$

两者不同的原因在于  $\Delta x$  中含有一项与  $\sqrt{\Delta t}$  同阶的无穷小。

# 替代 $\Delta x$

假设

$$dx = a(x,t)dt + b(x,t)dz$$

即

$$\Delta x = a \Delta t + b \varepsilon \sqrt{\Delta t}$$

忽略比 $\Delta t$ 更高阶的无穷小项，可以得到

$$\Delta G = \frac{\partial G}{\partial x} \Delta x + \frac{\partial G}{\partial t} \Delta t + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial x^2} b^2 \varepsilon^2 \Delta t$$

# $\varepsilon^2 \Delta t$ 项

由于  $\varepsilon \approx \varphi(0,1)$ , 所以  $E(\varepsilon) = 0$

$$E(\varepsilon^2) - [E(\varepsilon)]^2 = 1$$

$$E(\varepsilon^2) = 1$$

因此,  $E(\varepsilon^2 \Delta t) = \Delta t$ 。

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \text{var}(\varepsilon^2 \Delta t) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \Delta t^2 \text{var}(\varepsilon^2) = 0$$

因此,  $\varepsilon^2 \Delta t$  可以用  $\Delta t$  替代

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

# 取极限

取极限: 
$$dG = \frac{\partial G}{\partial x} dx + \frac{\partial G}{\partial t} dt + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial x^2} b^2 dt$$

代入: 
$$dx = a dt + b dz$$

得到: 
$$dG = \left( \frac{\partial G}{\partial x} a + \frac{\partial G}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial x^2} b^2 \right) dt + \frac{\partial G}{\partial x} b dz$$

这就是伊藤引理

# 伊藤引理的应用

股价的波动服从

$$dS = \mu S dt + \sigma S dz$$

$G$  是  $S$  和  $t$  的函数

$$dG = \left( \frac{\partial G}{\partial S} \mu S + \frac{\partial G}{\partial t} + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 G}{\partial S^2} \sigma^2 S^2 \right) dt + \frac{\partial G}{\partial S} \sigma S dz$$

# 费曼定理 (Feynman-Kac定理)

- 在风险中性测度下，股票价格服从以下随机过程。

$$dS = rSdt + \sigma SdW$$

- 给定函数 $h(S)$ ，定义函数

$$f(S(t), t) = E \left[ e^{-\int_t^T rdt} h(S(T)) | F(t) \right]$$

- 则  $f(S, t)$  满足以下PDE。

$$\frac{\partial f}{\partial t} + rS \frac{\partial f}{\partial S} + \frac{1}{2} \sigma^2 S^2 \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} = rf$$

- 边界条件： $f(S(T), T) = h(S(T))$

# 费曼定理 (Feynman-Kac定理)

- 给定函数 $h(S)$ , 定义函数

$$\begin{aligned} f(S(t), t) &= E \left[ e^{-\int_t^T r ds} h(S(T)) | F(t) \right] \\ d \left( e^{-\int_0^t r ds} f \right) &= e^{-\int_0^t r ds} df - e^{-\int_0^t r ds} r f dt \\ &= e^{-\int_0^t r ds} (df - r f dt) \\ &= e^{-\int_0^t r ds} \left( \frac{\partial f}{\partial S} dS + \frac{\partial f}{\partial t} dt + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} (dS)^2 - r f dt \right) \\ &= e^{-\int_0^t r ds} \left[ \left( rS \frac{\partial f}{\partial S} + \frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \sigma^2 S^2 \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} - r f \right) dt + \sigma S \frac{\partial f}{\partial S} dW \right] \end{aligned}$$

# 费曼定理 (Feynman-Kac定理)

$$\therefore f(S(t), t) = E \left[ e^{-\int_t^T r ds} h(S(T)) | F(t) \right]$$

$$\therefore e^{-\int_0^t r ds} f(S(t), t) = E \left[ e^{-\int_0^T r ds} h(S(T)) | F(t) \right]$$

$$\forall t \leq \tau \leq T$$

$$E \left[ e^{-\int_0^\tau r ds} f(S(\tau), \tau) | F(t) \right]$$

$$= E \left[ E \left[ e^{-\int_0^T r ds} h(S(T)) | F(\tau) \right] | F(t) \right]$$

$$= E \left[ e^{-\int_0^T r ds} h(S(T)) | F(t) \right]$$

$$= e^{-\int_0^t r ds} f(S(t), t)$$

$$\therefore e^{-\int_0^t r ds} f(S(t), t) \text{ is a martingale.}$$

# 费曼定理 (Feynman-Kac定理)

- 因此,  $d\left(e^{-\int_0^t r ds} f\right)$  的漂移项的系数为零, 即

$$rS \frac{\partial f}{\partial S} + \frac{\partial f}{\partial t} + \frac{1}{2} \sigma^2 S^2 \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} - rf = 0$$

- 边界条件为

$$f(S(T), T) = h(S(T))$$

# Girsanov定理

在概率空间  $(\Omega, F, P)$ ，变量  $X \sim N(0,1)$ ，构造概率空间  $(\Omega, F, Q)$ ，使得  $X + \theta \sim N(0,1)$ 。

$$Z = e^{-\theta X - \frac{1}{2}\theta^2}$$

$$\forall A \in F \quad Q(A) = \int_A Z(\omega) dP(\omega)$$

# Girsanov定理

- 在带滤子的空间 $(\Omega, F, F(t), P)$  ,  $W^P(t), 0 \leq t \leq T$  是布朗运动。
- 构造带滤子空间 $(\Omega, F, F(t), Q)$  , 使得 $W^Q(t)$  为布朗运动。

$$W^Q(t) = W^P(t) + \int_0^t \theta(u) du$$

# Girsanov定理

定理：设  $\theta(t)$  是任意适应过程，则  $W^Q(t)$  在带滤子空间  $\mathbf{Q}$  为布朗运动。

$$W^Q(t) = W^P(t) + \int_0^t \theta(u) du$$

$$Z(t) = e^{-\int_0^t \theta(t) dW(t) - \int_0^t \frac{1}{2} \theta^2(t) dt}$$

$$Q(A) = \int_A Z(\omega) dP(\omega) \quad \forall A \in F(t)$$

# Girsanov定理

- 1.  $Q$ 是概率测度空间。
- 2.  $dW^Q(t)dW^Q(t) = dt$  。
- 3.  $W^Q(t)$ 是鞅过程。

# Girsanov定理

- $Q$ 是概率测度空间。 $Q$ 为非负且 $E[Z]=1$ 。

$$X(t) = -\int_0^t \theta(t) dW^P(t) - \int_0^t \frac{1}{2} \theta^2(t) dt$$

$$f(X(t)) = e^X$$

$$dZ(t) = df(X(t))$$

$$= f'(X(t)) dX(t) + \frac{1}{2} f''(X(t)) (dX(t))^2$$

$$= Z(t) \left( -\theta(t) dW^P(t) - \frac{1}{2} \theta^2(t) dt \right) + \frac{1}{2} Z(t) \theta^2(t) dt$$

$$= -Z(t) \theta(t) dW^P(t)$$

$$Z(t) = Z(0) - \int_0^t Z(t) \theta(t) dW^P(t)$$

$$E^P[Z(t)] = Z(0) = 1$$

$$E^Q[I(\omega)] = E^P[Z(\omega)] = 1$$

# Girsanov定理

- 证明  $dW^Q(t)dW^Q(t) = dt$

$$\begin{aligned}dW^Q(t)dW^Q(t) &= (dW^P(t) + \theta(t)dt)(dW^P(t) + \theta(t)dt) \\ &= dW^P(t)dW^P(t) \\ &= dt\end{aligned}$$

# Girsanov定理

- 为了证明 $W^Q(t)$ 是鞅过程，先要证明两个定理。

# Girsanov定理

- 定理1:  $0 \leq s \leq t \leq T$ ,  $Y \in F(t)$  , 则以下公式成立  $E^Q [Y | F(s)] = \frac{1}{Z_s} E [YZ(t) | F(s)]$

$$\forall A \in F(s)$$

$$\int_A \frac{1}{Z_s} E [YZ(t) | F(s)] dQ$$

$$= \int_A E [YZ(t) | F(s)] dP$$

$$= \int_A E [E [Y | F(s)] Z(t) | F(s)] dP$$

$$= \int_A E [Y | F(s)] E [Z(t) | F(s)] dP$$

$$= \int_A E [Y | F(s)] Z(s) dP$$

$$= \int_A Y dQ$$

$$= \int_A E^Q [Y | F(s)] dQ$$

# Girsanov定理

- 定理2: 在概率空间 $\mathbf{P}$ 随机变量 $\tilde{W}(t)Z(t)$  是鞅过程。

$$\begin{aligned}d\left(\tilde{W}(t)Z(t)\right) &= Z(t)d\tilde{W}(t) + \tilde{W}(t)dZ(t) + d\tilde{W}(t)dZ(t) \\ &= Z(t)dW(t)\left(1 - \theta(t)d\tilde{W}(t)\right)\end{aligned}$$

# Girsanov定理

- 证明  $\tilde{W}(t)$  是鞅过程。

$$\forall 0 \leq s \leq t \leq T$$

$$\begin{aligned} E^Q [\tilde{W}(t) | F(s)] &= \frac{1}{Z(s)} E [\tilde{W}(t) Z(t) | F(s)] \\ &= \frac{1}{Z(s)} \tilde{W}(s) Z(s) \\ &= \tilde{W}(s) \end{aligned}$$

# Girsanov定理应用

- 该定理在资产定价中的应用

设股票的价格服从以下随机过程：

$$dS = \mu S dt + \sigma S dW(t)$$

在风险中性的测度 $\mathbf{P}$ 下，股票价格服从随机过程：

$$dS = rS dt + \sigma S d\tilde{W}(t)$$

其中， $\tilde{W}(t) = W(t) + \int_0^t \lambda du$   $\lambda = \frac{\mu - r}{\sigma}$ 。

设资产的回报为 $V$ ，无风险利率的贴现因子为 $D$ ，则资产价格为  $D(t)E^P[V(T)] = e^{-r(T-t)}E^P[V(T)]$ 。

# Girsanov定理应用

$$\begin{aligned}d\tilde{W}(t) &= dW(t) + \lambda dt \\dS &= \mu S dt + \sigma S dW(t) \\&= (\mu - \lambda \sigma) S dt + \sigma S d\tilde{W}(t) \\&= r S dt + \sigma S d\tilde{W}(t)\end{aligned}$$

风险资产的超额收益为  $\mu - r = \lambda \sigma$ ，其中  $\lambda$  是风险的价格， $\sigma$  是风险的数量。

# Girsanov定理应用：测度变换

- 设两种资产在风险中性测度 $P$ 下分别服从

$$dN = rNdt + vNd\tilde{W}$$

$$dS = rSdt + \sigma Sd\tilde{W}$$

- 则用 $S$ 作为计价单位的资产价格  $\frac{N}{S}$  在测度 $Q$ 下是鞅过程。

$$\frac{N_0}{S_0} = E^Q \left[ \frac{N_t}{S_t} \right]$$

- 概率测度 $Q$ 可定义为：

$$dP = \exp\left(\int_0^t \sigma d\tilde{W} - \frac{1}{2} \int_0^t \|\sigma\|^2 dt\right) dQ$$

# Girsanov定理应用：测度变换

- 设现实测度 $Q$ 和风险中性测度 $P$ 为等价测度，且

$$dW = d\tilde{W} - \sigma dt$$

- 设欧式看涨期权的价格为 $c(t)$ 。设股票价格 $S$ 服从几何布朗运动，则新测度 $P$ 下的漂移项为  $r + \sigma^2$ ，则

$$\frac{c(t)}{S(t)} = E_t^P \left[ \frac{c(T)}{S(T)} \right]$$

$$c(t) = S(t) E_t^P \left[ \frac{(S(T) - K)^+}{S(T)} \right]$$