# 对伊藤微分公式和Black-Scholes公式的理解

## 0.引言

经过两周对布朗运动这一章的学习(由于中间穿插了第六章,所以整体时间更长),也尝试过常微分方程和常系数随机 微分方程的计算机模拟,又阅读了几篇文章,对其中的重点:伊藤微分公式和一般随机微分方程有一些理解,在这里总结一下。

## 1.布朗运动

### 1.1 定义

定义: 随机过程X(t), t > 0称为Brown运动, 如果它满足如下三个条件:

$$(i)X(0)=0;$$

(ii)随机过程X有平稳独立增量;

(iii)对每个t>0,X(t)服从 $N(0,C^2t)$ 

若c=1则称其为标准Brown运动。

从定义我们可以知道:

- 1.标准Brown运动在t=0时的状态为0;
- 2.可以推出Brown运动是一个**马尔科夫过程**,任意*t*时刻之后的状态仅和*t*时刻的状态有关,而与历史无关,另外还可以证明它是**鞅过程**和**正态过程**(即**高斯过程**);
- 3.在任何有限时间区间内标准Brown运动的变化服从均值为0,方差为 $\Delta t$ 的正态分布 $N(0,\Delta t)$ ,**而且其方差会随着时间区间长度线性增加。**

## 1.2 性质

### 1.1.2.1 不变性

一些简单的不变性列举,其证明大多是利用平稳独立增量过程这个性质。

若 $B_t$ 是**标准Brown运动**,则

(1)对称性:  $Y_t = -B_t$ 

(2)起点变换:  $Y_t = B_{t+s} - B_s$ 

(3)尺度变换:  $Y_t = cB_{\frac{t}{c^2}}$ 

(4)时间倒置:  $Y_t = tB_{\frac{1}{4}}$ 

(5)时间反向:  $Y_t = B_u - B_{u-t}$ 

也是标准Brown运动。

#### 1.1.2.2 Brown处处不可微

对于任给的正数M,有

$$P(|rac{X(t_0+\Delta t)-X(t_0)}{\Delta t}|\leq M)$$
 $=P(|rac{X(\Delta t)}{\sqrt{\Delta t}})|)$ 
 $=\phi(M\sqrt{\Delta t})-\phi(-M\sqrt{\Delta t})
ightarrow 0(\Delta t
ightarrow 0)$ 

这可能是最好理解的性质: Brown运动是连续的,但它在任一点 $t_0$ 的导数有限的概率为0, i.e.,对几乎每条样本轨道上任意一点 $t_0$ ,其导数不存在,也就是说**固定** $t_0$ ,**Brown运动不可导**。进一步可以证明**Brown运动处不可微**(证明没啃清白)。

#### 1.1.2.3 其它性质

对书上其他的性质理解不是很深,所以来说一下在别的地方看到的性质。

(1)Brown运动的轨迹会频繁的穿越时间轴t,即在时间轴上下波动,这一点其实就是书上对Brown运动每个状态a都常返(a是零常返)的证明

(2)在任意时刻t,它的位置B(t)不会偏离**正负一个标准差** ( $B(0) \pm \sqrt{\Delta t}$ )太远

$$2.(dW(t))^2 = dt$$
的导出

### 2.1 连续可微函数f(t)的二次变分

这个概念从别的地方看的,书上只讲了Brown运动的二次变差过程,也就是

$$(dW(t))^2 = \lim_{\lambda_n o 0} \sum_{i=1}^n (W(t_i) - W(t_{i-1}))^2$$

#### 定义:

考虑时间区间[0,T]和该区间内的一个划分,  $\Pi=\{0=t_0 < t_1 < t_2 \ldots < t_N=T\}$ 则对于任意一个连续函数 f(t),它的二次变分(quadratic variation)定义为:

$$\sum_{i=0}^{N-1} [f(t_{i+1}) - f(t_i)]^2$$

#### 推论:

对于一个连续且在[0,T]上处处可微的函数f(t),可以由中值定理得出 $\sum_{i=0}^{N-1}[f(t_{i+1})-f(t_i)]^2 \leq max_{s\in[0,T]}f'(s)^2\cdot max\{t_{i-1}-t_i\}\cdot T$ 

由此,对区间[0,T]分割足够细时, $||\Pi||=max\{t_{i+1}-t_i\}\to 0$ ,函数f(t)的二次变分为0

## 2.2 Brown运动的二次变分

把上述f(t)换成B(t)即可,Brown运动的二次变分:

$$\sum_{i=0}^{N-1} [B(t_{i+1}) - B(t_i)]^2$$

但推论有变化:

$$\lim_{||\Pi|| o 0} \sum_{i=1}^n (B(t_i+1) - B(t_i))^2 = T$$

即,对区间[0,T]分割足够细时, $||\Pi||=max\{t_{i+1}-t_i\}\to 0$ ,随机过程B(t)的二次变分为T(区间长度),而不是0

#### 理解:

对于**Brown运动**,其非零的二次变分说明**随机性使得它的波动太频繁**,以至于不管我们如何细分区间T、得到多么微小的划分区间,这些微小区间上的**位移差的平方逐段累加起来的总和(二次变分的几何意义)**都不会消失(即二次变分不为0),而是等于这个**区间的长度** T

**2.3** 
$$(dW(t))^2 = dt$$

综上,Brown运动的二次变分公式也可以写成 $(dB)^2=dt$ ,这是**伊藤微分公式**推导的关键。

2.4 
$$dW(t) = \sqrt{dt}Z, Z$$
服从 $N(0,1)$ 

如何理解这个式子呢? 先将其写成增量的形式:

$$\Delta W(t) = \sqrt{dt}Z$$

对比一般的确定性函数 f增量和微分的关系:

$$\Delta f(t) = f'(t)dt + o(dt)$$

我们发现Brown运动的增量与 $\sqrt{\Delta t}$ 成正比,与一般的确定性函数 f增量和微分的关系不同的是,**Brown运动的增量和微分不再具有线性关系**,也就表明在Brown的样本轨道的任意一点附近不能"以直代曲"。这也构成了随机微分方程和确定性微分方程的本质区别。

## 3.多元函数的泰勒展开

若函数f在点 $P_0(x_0,y_0)$ 的某领域 $U(P_0)$ 上有直到n+1阶的连续偏导数,则对 $U(P_0)$ 内任一点 $(x_0+h,y_0+k)$ ,存在相应的 $\theta\in(0,1)$ ,使得

$$egin{align} f(x_0+h,y_0+k) &= f(x_0,y_0) + (hrac{\partial}{\partial x} + krac{\partial}{\partial y})f(x_0,y_0) + \ & rac{1}{2!}(hrac{\partial}{\partial x} + krac{\partial}{\partial y})^2f(x_0,y_0) + \cdots + \ & rac{1}{n!}(hrac{\partial}{\partial x} + krac{\partial}{\partial y})^nf(x_0+ heta h,y_0+ heta k) \ \end{pmatrix}$$

其中,

$$(hrac{\partial}{\partial x}+krac{\partial}{\partial y})^mf(x_0+ heta h,y_0+ heta k)=\sum_{i=0}^mC_m^irac{\partial}{\partial x^i\partial y^{m-i}}f(x_0,y_0)h^ik^{m-i}\ h=\Delta x,k=\Delta y$$

若只需求 $R_n = o(
ho^n)(
ho = \sqrt{\Delta x^2 + \Delta y^2})$ ,则只需f在 $U(P_0)$ 内存在直到n阶连续偏导数,便有

$$egin{aligned} f(x_0 + \Delta x, y_0 + \Delta y) \ &= \ f(x_0, y_0) + \sum_{P=1}^n rac{1}{p!} (\Delta x rac{\partial}{\partial x} + \Delta y rac{\partial}{\partial y})^P f(x_0, y_0) + o(
ho^n) \end{aligned}$$

这个公式将帮助我们导出**伊藤微分公式** 

## 4.伊藤微分公式

### 4.1 伊藤微分公式

Ito微分公式 设实函数f(x,y)关于x有二阶连续偏导数,关于y有一阶连续偏导数,若 $W(t),t\geq 0$ 是参数为 $\sigma^2$ 的 Brown运动,则

$$\Delta f(W(t),t) = rac{\partial f}{\partial x} dW(t) + (rac{\partial f}{\partial y} + rac{\sigma^2}{2} rac{\partial^2 f}{\partial x^2}) dt + o(dt)$$

书上给出的证明条件是f关于x和y都有二阶连续偏导数。

证明思路是对f(x,y)进行泰勒展开,展到二阶,然后处理掉其中的无穷小项。具体过程就不摆了,简单的写一下思路以及理解了的点吧。

(1)从
$$df = \left(rac{dBt}{dt}f'(Bt)
ight)dt$$
到 $df = f'(Bt)dBt$ 

前者显然是直观的微分形式,但由于Brown运动处处不可导,所以这样的微分是不可行的;

后者绕开了 $\frac{dBt}{dt}$ ,但是这样也是错误的,这是由于Brown运动的二次变分非零。当我们用泰勒展开写出它的前两项时,就明白为什么后者也是不可行了。

#### (2)要展开到二阶的原因

由一般函数的泰勒展开中:

$$f(x+\Delta x)-f(x)=f'(x)\Delta x+rac{f''(x)}{2!}\Delta x^2+rac{f'''(x)}{3!}\Delta x^3\cdot \cdot \cdot +rac{f^n(x)}{n!}\Delta x^n$$

从第二项开始 $\Delta x^m$  (m>1) 都是 $\Delta x$ 的**高阶无穷小**,所以可以略去,只留第一项,

而**Brown运动**则不行,二阶偏导会出现 $(dBt)^2=dt$ ,不再是高阶无穷小,所以**无法略去**:

#### (3)无穷小项的处理

 $(dW(t))^2=\sigma^2dt+o(dt)$ , $dW(t)dt=\sigma(dt+o(dt)^{\frac{3}{2}})$ , $dt^2=o(dt)$ ,第三个显然,第一个和第二个用到了前面的**2.3**和**2.4**。

## 4.2 一般随机微分方程

扩散方程模型:

$$dX(t) = \mu(X(t), t)dt + \sigma(X(t), t)dW(t)$$

其中 $\mu(X(t),t)$ 和 $\sigma(X(t),t)$ 是X(t)和t的函数。

令Y(t) = f(X(t), t),推导随机过程Y满足的随机微分方程:

$$\Delta Y(t) = rac{\partial f}{\partial x} dX(t) + rac{\partial f}{\partial y} dt + rac{1}{2} ig( rac{\partial^2 f}{\partial x^2} (dX(t))^2 + 2 rac{\partial^2 f}{\partial x \partial t} dX(t) dt + rac{\partial^2 f}{\partial t^2} (dt)^2 ig) + o(dt)$$

将 $dX(t) = \mu(X(t), t)dt + \sigma(X(t), t)dW(t)$ 代入上面方程,其中,

$$(X(t))^2=\mu^2dt^2+\sigma^2(dW(t))^2+2\mu\sigma dW(t)dt=\sigma^2dt+o(dt)\ dXtdt=\mu dt^2+\sigma dW(t)dt=o(dt)\ (dt)^2=o(dt)$$

忽略高阶无穷小项,可得:

$$dY(t) = ig(rac{\partial f}{\partial x}\mu(X(t),t) + rac{\partial f}{\partial t} + rac{1}{2}rac{\partial^2 f}{\partial x^2}\sigma^2(X(t),t)ig)dt + rac{\partial f}{\partial x}\sigma(X(t),t)dW(t)$$

从这里也可以感受到随机微分方程的解往往是先猜解后验证。

### 4.3 几何布朗运动

设随机过程S满足

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

其中 $\mu$ , $\sigma>0$ 为常数,W(t)为标准Brown运动,满足上述微分方程的解称为几何Brown运动。

在这里给出其解:

$$S(t) = exp\{\sigma W(t) + \left(\mu - rac{\sigma^2}{2}t
ight)\}$$

## 5.Black-Scholes公式

这里省略介绍BS公式的经济学背景,从数学上看,Black-Scholes公式其实就是在思考如何消除 $\Delta W(t)$ 。 f=f(S(t),t)满足SDE:

$$df = df(S(t),t) = ig(rac{\partial f}{\partial x}\mu S + rac{\partial f}{\partial t} + rac{1}{2}rac{\partial^2 f}{\partial x^2}\sigma^2 S^2ig)dt + rac{\partial f}{\partial x}\sigma S dW(t)$$

S = S(t)满足SDE:

$$dS = \mu S \Delta t + \sigma S \Delta t$$

定义证券组合价值为Ⅱ,其满足:

$$\Pi = -f + rac{\partial f}{\partial s} \cdot S \ d\Pi = -df + rac{\partial f}{\partial s} \cdot dS$$

将df = df(S(t), t)和 $dS = \mu S\Delta t + \sigma S\Delta t$ 代入上式,可得:

$$d\Pi = ig(-rac{\partial f}{\partial t} - rac{1}{2}rac{\partial^2 f}{\partial^2 t}\sigma^2 S^2ig)dt$$

这里dW(t)被抵消掉了,也就是消去了瞬时收益率的风险项。

在不存在无风险套利的市场中,该投资组合的瞬时收益率 $d\Pi$ 必须等于无风险收益率r,即

$$d\Pi = r\Pi dt$$

将 $d\Pi = \left(-\frac{\partial f}{\partial t} - \frac{1}{2}\frac{\partial^2 f}{\partial^2 t}\sigma^2 S^2\right)dt$ 和 $\Pi = -f + \frac{\partial f}{\partial s} \cdot S$ 代入上式,可得:

$$-ig(rac{\partial f}{\partial t}+rac{1}{2}rac{\partial^2 f}{\partial s^2}\sigma^2S^2ig)dt=rig(rac{\partial f}{\partial s}S-fig)dt$$

化简得:

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

上式称为Black - Scholes微分方程。

#### [参考资料]

《随机过程 方兆本 第三版》

布朗运动、伊藤引理、BS公式(前篇)

布朗运动、伊藤引理、BS公式(后篇)

经济金融系列学习: 伊藤引理