# 《金融衍生工具》实验指导书

电子科技大学经济与管理学院 教师姓名 夏晖

2015年12月

## 第一部分 实验教学概述

## 本课程实验总体介绍

#### 1、实验教学要求:

本实验是《金融衍生工具》课程的实验课程,其目的是要求学生通过完成本实验,达到熟悉金融市场、理解和熟练掌握《金融衍生工具》中的期权定价原理和各种数值定价方法,培养学生编程独立解决问题的能力,为今后从事金融数量分析工作奠定基础。

## 2、实验内容简介:

本实验课程由3个实验项目组成:

- (1) 期权定价的蒙特卡罗模拟和有限差分方法为设计性实验
- (2) 风险价值 VaR 的计算为设计性实验
- (3) 资产组合保险策略模拟及分析为综合性实验

#### 3、本课程适用专业:

本课程适用于金融学、金融工程专业。

## 4、考核方式:

编写的程序和实验结果以作业的方式提交给任课老师,实验完成情况计入《金融衍生工具》课程习题作业的考核。

#### 5、总学时:

本实验共计8学时。

## 6、教材名称及教材性质(统编):

本实验以"John C. Hull. Options, Futures and Other Derivatives. 4<sup>th</sup> Edition, Prentice-Hall, 2000; 清华大学出版社, 影印版, 2002."为辅导教材。

#### 7、参考资料:

1. Keith Cuthbertson, Dirk Nitzsche. Financial Engineering – Derivatives and Risk Management. John Wiley & Sons, Ltd, 2001. 中译本: 张陶伟, 彭永江译. 金融衍生工具——衍生品与风险管理. 中国人民大学出版社, 2004.

## 第二部分 实验项目指导

## 实验项目1

- 一、基本情况
- 1、实验项目名称:期权定价的蒙特卡罗和有限差分方法
- 2、实验项目的目的和要求:

目的:使学生熟悉蒙特卡罗和有限差分方法的应用。要求:

- (1) 利用 Matlab 软件编写蒙特卡罗仿真程序求解期权价格;
- (2) 利用 Matlab 软件编写有限差分程序求解期权价格。
- 3、实验内容:

根据实验作业的要求,完成下面的实验内容:

- (1) 采用蒙特卡罗模拟方法编程计算欧式回望期权的价格;
- (2) 采用有限差分方法编程计算欧式奇异期权的价格;
- (3) 采用对偶变量技术和控制变量技术提高蒙特卡罗计算的精度,分析有限差分定价结果可能不收敛的原因,并尝试画出初始时刻(t=0) Delta 随股票价格变动的图形。
- 4、项目需用仪器设备名称: 计算机和 Matlab 或 Excel。
- 5、所需主要元器件及耗材:无。
- 6、学时数: 3
- 二、本实验项目知识点

蒙特卡罗模拟方法:

根据几何布朗运动公式:

$$S_t = S$$
,  $S_{t+\Delta t} = S_t + \hat{\mu}S \Delta t + \sigma S \varepsilon \sqrt{\Delta t}$   $\vec{\boxtimes}$   $S(t+\Delta t) = S(t) e^{(\hat{\mu}-\sigma^2/2)\Delta t + \sigma \varepsilon \sqrt{\Delta t}}$ 

对无股息股票,可令 $\hat{\mu} = r$ ,r为无风险利率, $\epsilon \setminus N(0,1)$  ,根据以下步骤进行模拟计算。

- 1. Simulate 1 path for the stock price in a risk neutral world
- 2. Calculate the payoff from the stock option
- 3. Repeat steps 1 and 2 many times to get many sample payoff
- 4. Calculate mean payoff

5. Discount mean payoff at risk free rate to get an estimate of the value of the option

有限差分方法:

根据 B-S 偏微分方程:

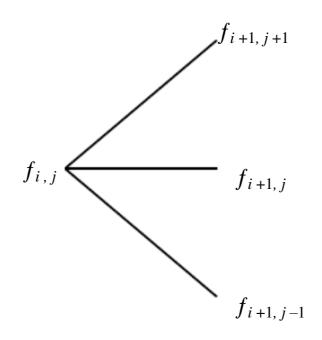
$$\frac{\partial f}{\partial t} + rS \frac{\partial f}{\partial S} + \frac{1}{2}\sigma^2 S^2 \frac{\partial^2 f}{\partial S^2} = rf$$

内含有限差分法

令 
$$\frac{\partial f}{\partial S} = \frac{f_{i,j+1} - f_{i,j-1}}{2\Delta S}$$
  $\frac{\partial^2 f}{\partial S^2} = \frac{f_{i,j+1} + f_{i,j-1} - 2f_{i,j}}{\Delta S^2}$   $\frac{\partial f}{\partial t} = \frac{f_{i+1,j} - f_i}{\Delta t}$ , 上式为: 
$$a_j f_{i,j-1} + b_j f_{i,j} + c_j f_{i,j+1} = f_{i+1,j}$$
 
$$a_j = 0.5rj\Delta t - 0.5\sigma^2 j^2 \Delta t$$
 
$$b_j = 1 + \sigma^2 j^2 \Delta t + r\Delta t$$
 
$$c_j = -0.5rj\Delta t - 0.5\sigma^2 j^2 \Delta t$$
 
$$f_{i,j+1}$$

外推有限差分方法:

 $f_{i}$  , j



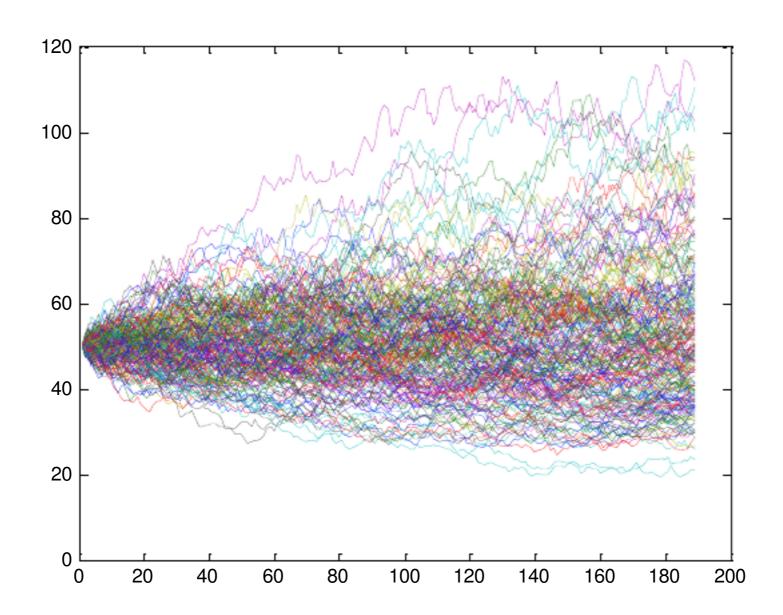
## 三、实验操作步骤

(1) 蒙特卡罗模拟:考虑标的物资产为某股票的欧式亚式期权,股票当前的价格为50,波动率为40%,无风险利率为5%,期权到期期限为1年,期权发行到现在已经3个月了,剩余期限还有9个月,且期权发行到现在为止股票的平均价格为55。求该期权的价格。股票平均价格由每天收盘价的平均值来计算。

用蒙特卡罗方法生成股价样本路径。程序如下:

```
function s=my_monto_carlo_path(s0,sigma,T,r,N_T,N_path) deltaT=T/N_T; s=zeros(N_path,N_T+1); s(:,1)=s0; eta=randn(N_path,N_T); for i=2:N_T+1 s(:,i)=s(:,i-1).*exp((r-0.5*sigma^2)*deltaT+sigma*sqrt(deltaT)*eta(:,i-1)); end : 主程序如下 s=my_monto_carlo_path(50,0.4,3/4,0.05,round(250*3/4),200); h=figure; set(h,'color','w') plot(s')
```

计算结果如下:



求解以上亚式期权的价格:

function price=my\_asian\_option\_mc(ASt,r,sigma,t,T,K,St,N\_T,N\_path)

 $s = my\_monto\_carlo\_path(St, sigma, T-t, r, N\_T, N\_path);\\$ 

AST=t/T\*ASt+(T-t)/T\*mean(s,2);

 $f_T=max(AST-K,0);$ 

 $price=mean(f_T)*exp(-r*(T-t));$ 

end

在 MATLAB 命令窗口输入:

price=my\_asian\_option\_mc(55,0.05,0.4,0.25,1,50,50,round(250\*3/4),1e5) 得到期权的价格为:

price =

3.8897

欧式回望看涨期权在到期日的现金流为  $\max(S_T ext{-Smin},0)$ ,而欧式回望看跌期权

在到期日的现金流为  $\max(Smax-S_T,0)$ 。

实验作业:考虑标的物资产为某股票的欧式回望期权,股票当前的价格为 50,波动率为 40%,无风险利率为 5%,期权到期期限为 1年,期权发行到现在已经 3个月了,剩余期限还有 9个月,且期权发行到现在为止股票的最低价格为 45,最高价格为 55。分别求欧式回望看涨和看跌期权的价格。尝试使用对偶变量技术和控制变量技术来减小期权价格的标准误差。

(2) 采用显式(外推)有限差分方法求美式看跌期权的价值,相关参数如下:股票现价为50,执行价格为50,无风险利率为10%,期限为5个月,股票收益的波动率为40%。Matlab程序如下:

```
clear all
ds=5;
dt=1/24;
sigma=0.4;
r=0.1;
x=50;
 for j=1:21
f(11,j)=max(x-ds*(j-1),0);
 end
  for i=1:11
 f(i,21)=0;
  end
for i=1:11
 f(i,1)=x;
end
 for i=10:-1:1
      for j=20:-1:2
       a=[1/(1+dt*r)]*(0.5*sigma^2*dt*(j-1)^2-0.5*r*(j-1)*dt);
       b=[1/(1+dt*r)]*(1-sigma^2*dt*(j-1)^2);
       c=[1/(1+dt*r)]*(0.5*r*(j-1)*dt+0.5*sigma^2*dt*(j-1)^2);
        f(i,j)=a*f(i+1,j-1)+b*f(i+1,j)+c*f(i+1,j+1);
```

```
f(i,j)=max(f(i,j),x-(j-1)*ds);
        end
end
rotf=f'
s=(0:ds:100)';
value=interp1(s,rotf(:,1),50)
delta=diff(rotf(:,1))/ds;
h=figure;
set(h,'color','w')
plot(s(2:end),delta)
计算结果如下:
rotf =
                       50.0000
   50.0000
             50.0000
                                  50.0000
                                            50.0000
                                                       50.0000
                                                                 50.0000
                                                                            50.0000
                                                                                      50.0000
                                                                                                50.0000
                                                                                                           50.0000
   45.0000
             45.0000
                       45.0000
                                  45.0000
                                            45.0000
                                                       45.0000
                                                                 45.0000
                                                                                      45.0000
                                                                                                45.0000
                                                                                                           45.0000
                                                                            45.0000
   40.0000
             40.0000
                       40.0000
                                  40.0000
                                            40.0000
                                                       40.0000
                                                                 40.0000
                                                                            40.0000
                                                                                      40.0000
                                                                                                40.0000
                                                                                                           40.0000
   35.0000
             35.0000
                       35.0000
                                  35.0000
                                            35.0000
                                                       35.0000
                                                                 35.0000
                                                                            35.0000
                                                                                      35.0000
                                                                                                35.0000
                                                                                                           35.0000
   30.0000
             30.0000
                       30.0000
                                  30.0000
                                            30.0000
                                                       30.0000
                                                                 30.0000
                                                                            30.0000
                                                                                      30.0000
                                                                                                30.0000
                                                                                                           30.0000
   25.0000
             25.0000
                       25.0000
                                  25.0000
                                            25.0000
                                                       25.0000
                                                                 25.0000
                                                                            25.0000
                                                                                      25.0000
                                                                                                25.0000
                                                                                                           25.0000
   20.0000
             20.0000
                       20.0000
                                  20.0000
                                            20.0000
                                                       20.0000
                                                                 20.0000
                                                                            20.0000
                                                                                      20.0000
                                                                                                20.0000
                                                                                                           20.0000
   15.0000
                                            15.0000
                                                                 15.0000
                                                                                      15.0000
             15.0000
                       15.0000
                                  15.0000
                                                       15.0000
                                                                            15.0000
                                                                                                15.0000
                                                                                                           15.0000
   10.2770
             10.2013
                        10.1279
                                  10.0620
                                             10.0122
                                                       10.0000
                                                                 10.0000
                                                                            10.0000
                                                                                      10.0000
                                                                                                 10.0000
                                                                                                           10.0000
    6.7557
              6.6134
                        6.4659
                                   6.3097
                                             6.1460
                                                        5.9592
                                                                  5.7474
                                                                             5.4984
                                                                                       5.2400
                                                                                                 5.0000
                                                                                                            5.0000
    4.2568
                                                                  2.8668
                                                                                       2.0725
                                                                                                                 0
              4.0818
                        3.8859
                                   3.6789
                                             3.4398
                                                        3.1788
                                                                             2.5266
                                                                                                 1.5560
    2.5872
                                                                                                                 0
              2.3922
                        2.2105
                                   1.9878
                                             1.7703
                                                        1.5028
                                                                  1.2436
                                                                             0.8986
                                                                                       0.5895
                                                                                                       0
                                                                                                       0
                                                                                                                 0
    1.4787
              1.3670
                        1.1650
                                   1.0227
                                             0.8101
                                                        0.6519
                                                                  0.4178
                                                                             0.2671
                                                                                            0
    0.9136
                                                                                  0
                                                                                            0
                                                                                                       0
                                                                                                                 0
              0.6766
                        0.6342
                                   0.4444
                                             0.3744
                                                        0.2051
                                                                  0.1426
    0.3241
              0.4574
                        0.2288
                                   0.2452
                                             0.1004
                                                        0.0887
                                                                       0
                                                                                  0
                                                                                            0
                                                                                                       0
                                                                                                                 0
                                                                                                       0
                                                                                                                 0
    0.4550
              0.0635
                        0.1957
                                   0.0403
                                             0.0635
                                                             0
                                                                       0
                                                                                  0
                                                                                            0
```

0

0

0

0

0

0

0

0

0

0

0

0

0

0

-0.1341

0.2824

-0.1067

0.0576

0.2046

-0.0475

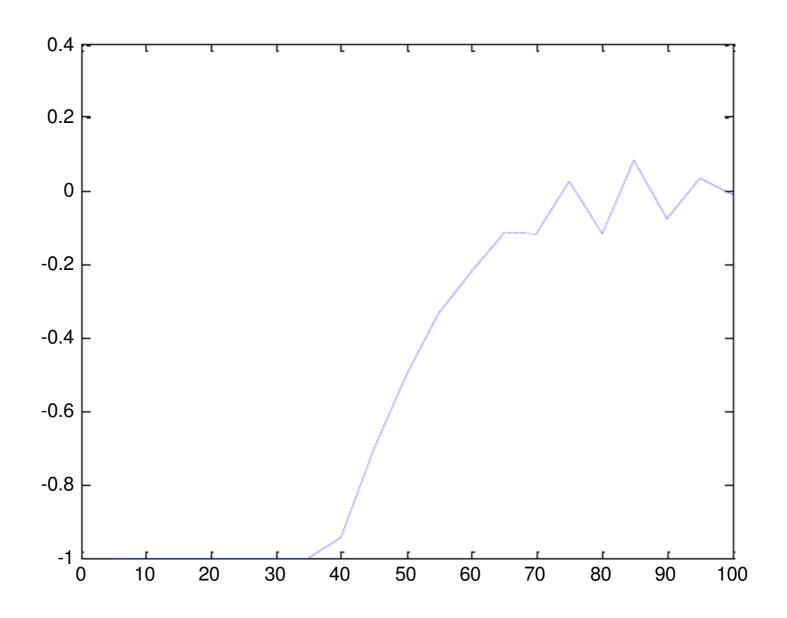
0.0497

-0.0036

0.0479

0.0518

0



实验作业:考虑标的物资产为某购票的欧式期权,股票当前的价格为 50,波 动率为 40%,无风险利率为 5%,期权到期期限为 1年,到期日期权的现金流入下:

$$f_T = \begin{cases} 5, & S_T > 60 \\ \min\{\max(S_T - 50, 0), 2\}, & 40 \le S_T \le 60 \\ 2, & S_T < 40 \end{cases}$$

求该欧式期权的理论价格。通过增加时间的阶段数 N 和股价的阶段数 M 来提高计算精度,并分析计算结果可能不收敛的原因。尝试画出初始时刻(t=0)该期权价格的 Delta 随股票价格变动的图形。

## 四、对实验所需软件的熟悉和了解

重点:蒙特卡罗仿真和有限差分方法

难点: Mablab 编程

教学方法: 教师先对实验所需的基础知识(编程技术、随机数的产生)进行讲解和演示,由学生完成实验。

## 五、实验报告填写要求

掌握蒙特卡罗模拟的方法和步骤,以及有限差分方法的基本原理,明确实验目的,掌握实验内容和具体的实验步骤,用 Mablab 编程实现期权定价,并根据实验大纲的要求和标准实验报告书的内容及格式,按期提交实验报告。

## 实验项目2

## 一、基本情况

- 1、实验项目名称:风险价值 VaR 的计算
- 2、实验项目的目的和要求:

目的: 使学生掌握 VaR 的计算方法 要求:

- (1) 理解 VaR 基本概念
- (2) 掌握历史模拟法
- (3) 掌握模型构建法
- 3、实验内容:

根据教师提供的资产组合 VaR 计算过程,计算资产组合的 10 天展望期置信水平 99%的 VaR,要求:

- (1) 通过历史模拟法计算组合 VaR;
- (2) 通过模型构建法计算组合 VaR;
- (3) 分析两种方法计算结果差异的原因。
- 4、项目需用仪器设备名称: 计算机、Matlab 和 Excel。
- 5、所需主要元器件及耗材:无。
- 6、学时数: 3

## 二、本实验项目知识点

VaR 指在正常市场条件下和一定的置信水平上,测算出给定时间内资产组合价值预期发生的最坏情况的损失。

假设  $W_0$  为初始投资组合的价值,10 天后投资组合的价值为:  $\mathbf{W} = W_0(1+\mathbf{N})$ ,并且 $\mathbf{E}(\mathbf{N}) = \mathbf{\mu}$ ,  $\mathrm{var}(\mathbf{N}) = \mathbf{\sigma}$ ;  $\hat{W}$  为 10 天后投资组合在为置信水平为 c 的情况下的最小价值。 $\hat{r}$  为在置信水平上最小回报率,有 $\hat{W} = W_0(1+\hat{r})$ 。

VaR 可表示为:  $VaR = W_0 - \hat{W} = -\hat{r}W_0$ 。

其中,置信水平  $c = \int_{\hat{w}}^{\infty} f(W)dW$   $1-c = \int_{-\infty}^{\hat{w}} f(W)dW$ , f(W) 为资产组合

价值分布的密度函数。

由于未来数据尚未发生,历史模拟方法计算 VaR 的核心思想是历史将会重演,即利用过去的数据模拟市场变量的未来变化。然后根据市场变量的未来价格水平对头寸进行重新估计,计算出头寸的价值变化(损益)。最后,将组合的损益从最小到最大排序,得到资产组合未来价值的损益分布,通过给定置信度下的分位数求出 VaR。

采用模型构建方法计算 VaR 的基本思想是利用证券组合的价值函数与市场变量间的近似关系,推断市场变量的统计分布(方差-协方差矩阵),进而简化 VaR 的计算。该方法的数据易于收集,计算方法简单,计算速度快,也比较容易为监管机构接受。模型构建方法的缺点是对未来资产组合价值的分布假设过强。

## 三、实验操作步骤

资产组合是总价值 1000 万的三只基金,包括 400 万博时主题行业 (160505)、300 万嘉实沪深 300 (160706) 以及 300 万南方绩优成长 (202003)。 历史数据是 2007-2008 年的基金日收盘价,数据文件名为 funddata.xls。计算该资产组合在 10 天展望期,置信水平 99%条件下的 VaR。

#### (1) 数据准备

%读取数据

[data,textdata,raw]=xlsread('funddata.xls');

#### funddata=data;

%将数据保存在 funddata.mat 文件中

#### save funddata funddata

%载入数据

#### load funddata

%funddata 的数据序列

%'Hs300','博时主题','嘉实300','南方绩优'

#### (2) 历史模拟法

#### bszt=funddata (:,2);

```
js300=funddata (:,3);
    nfjy=funddata (:,4);
    daynum=length(funddata);
    %计算模拟情境下资产组合明天可能的损失
    for i=1:daynum-1
    num(i)=i;
    loss(i)=400.*bszt(i+1)./bszt(i)+300.*js300(i+1)./js300(i)+
    300.*nfjy(i+1)./nfjy(i)-1000;
    end
    ascend=sort(loss);
    onevar=-interp1(num,ascend,(daynum-1).*0.01)
    tenvar=sqrt(10).*onevar
    计算结果如下:
    onevar =
      56.2933
    tenvar =
     178.0151
     模型构建法
(3)
    %将资产价格转换为资产收益率
    Rate=price2ret(funddata);
    bszt=Rate(:,2);
    js300=Rate(:,3);
    nfjy=Rate(:,4);
    %每年交易日数量,
    %若一共 488 个数据, 假设前 244 个为 2007 年数据, 后 244 为 2008 年
    数据
    daynum=fix(length(Rate)/2);
    %计算 2008Var 值
    funddata2008=[bszt(daynum+1:2*daynum) js300(daynum+1:2*daynum)
    nfjy(daynum+1:2*daynum)];
```

```
BsPortReturn=mean(funddata2008(:,1));
     BsPortRisk=std(funddata2008(:,1));
      JsPortReturn=mean(funddata2008(:,2));
      JsPortRisk=std(funddata2008(:,2));
      NfPortReturn=mean(funddata2008(:,3));
      NfPortRisk=std(funddata2008(:,3));
      %计算资产组合的日均收益期望、日收益率的标准差
      ExpReturn=[BsPortReturn JsPortReturn NfPortReturn];
      ExpCovariance=cov(funddata2008);
     PortWts=[0.4 0.3 0.3];
      [PortRisk, PortReturn]=portstats(ExpReturn, ExpCovariance, PortWts);
      %置信水平99%
      RiskThreshold=0.01;
BsValueAtRisk2008 = portvrisk(BsPortReturn, BsPortRisk, RiskThreshold,400)
JsValueAtRisk2008 = portvrisk(JsPortReturn, JsPortRisk, RiskThreshold,300)
NfValueAtRisk2008 = portvrisk(NfPortReturn, NfPortRisk, RiskThreshold,300)
     PortVar= portvrisk(PortReturn, PortRisk, RiskThreshold,1000)
      Tenvar=sqrt(10).*PortVar
      计算结果如下:
      BsValueAtRisk2008 =
         21.6607
      JsValueAtRisk2008 =
         21.8380
     NfValueAtRisk2008 =
         15.5779
     PortVar =
         58.2315
      Tenvar =
        184.1441
```

%计算日均收益期望、日收益率的标准差

结果说明: "BsValueAtRisk2008=21.6607"表示 2008 年博时主题在置信度阈值为 1%的 VaR 值,即每个交易日在 99%置信水平下的单日最大损失为 21.6607。另外,单独计算的三只基金的 1 天展望期置信水平 99%的 VaR 加总为 59.0766,大于三只基金组成的资产组合的 1 天置信水平 99%的 VaR (58.2315),说明资产组合会造成部分风险被分散化解。最后,用模型构建法计算的 VaR 比历史模拟法计算的 VaR 偏大,是由于模型构建法只用了 2008 年数据,而 2008 年各只基金比 2007年表现明显差,因此,计算的 VaR 较大。

实验作业:自行构造包括至少三种资产的投资组合,并收集最近 2 年相关历史数据,采用历史模拟法和模型构建法分别计算资产组合的 10 天展望期置信水平 99%的 VaR,要体现通过资产组合投资可以分散化解部分风险,并分析两种方法计算结果差异的原因。

## 四、对实验所需软件的熟悉和了解

重点: 理解 VaR 的基本原理、计算方法;

难点: Matlab 编程;

教学方法: 在基于课堂教学的基础上, 教师演示。

## 五、实验报告填写要求

掌握 VaR 概念和历史模拟方法和模型构建方法计算 VaR,明确实验目的,掌握实验内容和具体的实验步骤,用 Matlab 编程完成本实验的具体内容,根据实验大纲的要求和标准实验报告书的内容及格式,按时提交实验报告。

## 实验项目3

## 一、基本情况

- 1、实验项目名称:资产组合保险策略模拟及分析
- 2、实验项目的目的和要求:

目的: 使学生掌握固定比例投资组合保险策略 CPPI 设计方法及分析过程要求:

- (1) 使学生熟悉资产组合保险策略的基本原理;
- (2) 熟练掌握资产组合保险策略的设计及分析过程。

#### 3、实验内容:

- (1) 编写正态分布的随机数发生程序;
- (2) 估计波动率;
- (3) 资产组合价值动态模拟。
- 4、项目需用仪器设备名称: 计算机和 Matlab 和 Excel。
- 5、所需主要元器件及耗材:无。
- 6、学时数: 2课时

## 二、 本实验项目知识点

组合保险策略按构成主要分为基于期权的投资组合保险策略(Option-Based Portfolio Insurance, OBPI)和固定比例投资组合保险策略(Constant Proportion Portfolio Insurance, CPPI),这是两种广泛应用的投资组合保险策略。

基于期权的投资组合保险产品使用债券和期权组合构建产品,这样构建方法与股票挂钩产品中的保本票据的构建方法一致。在利率较低或者期权价格较高的情况下,基于期权的投资组合保险策略较难实现。

**OBPI** 策略原理:假定市场无磨擦(即无交易成本和税收)、资产无限可分、无卖空限制、可以相同的无风险连续复利  $r_f$ 借贷。在一个无套利的分析框架,欧式看跌期权(Put Option)的 Black-Scholes 定价模型为:

$$p = X e^{-r(T-t)} N(-d_2) - S_t N(-d_1)$$
 (1)

其中,

$$d_{1} = \frac{\ln(S_{t}/X) + (r_{f} + \sigma^{2}/2)T}{\sigma\sqrt{T}}$$
$$d_{2} = d_{1} - \sigma\sqrt{T}$$

式中, $S_t$ 是当前 t 时刻股票价格,X 是期权的执行价格; $r_f$ 是连续复利下的的无

风险利率,T期权的到期时间, $\sigma$ 是股票价格的波动率。 $N(\bullet)$ 是累积正态分布函数。

式 (1) 等式两边同时加  $S_t$  可得:

$$S_{t} + p_{t} = S_{t} N(d_{1}) + X e^{-r(T-t)} N(-d_{2})$$
(2)

式(2)的意义是,期初拥有数量为 $W = S_t N(d_1) + X e^{-r(T-t)} N(-d_2)$  资金的

投资者,把 $S_t N(d_1)$ 资金投入风险资产(股票或指数基金),把 $X e^{-r(T-t)} N(-d_2)$ 投入无风险资产(国债),等价于把所有资金投入风险资产 $S_t$ 和购买了一个以 $S_t$ 为标的资产的卖权,卖权具有对风险资产保险的作用,其中风险资产的比例为:

$$w_{t} = \frac{S_{t} N(d_{1})}{S_{t} N(d_{1}) + X e^{-r(T-t)} N(-d_{2})} = \frac{S_{t} N(d_{1})}{S_{t} + p_{t}}$$
(3)

无风险资产比例为:

$$1 - w_t = \frac{X e^{-r(T-t)} N(-d_2)}{S_t + p_t}$$

随着时间 t 和  $S_t$  的变化,投资者可根据式(3)动态调整风险资产的比例  $w_t$ ,即,当风险资产价格上涨时,增大投资于风险资产的比例  $w_t$ ;当风险资产价格下跌时,降低投资于风险资产的比例  $w_t$ 。

另一种通用的保本策略是固定比例投资组合保险策略 CPPI,它也是通过动态调整投资组合无风险品种与风险品种的投资比例,达到既规避高收益投资品种价格下跌的风险,又享受到其价格上涨的收益。

CPPI 策略的基本公式如下:

$$F_{t} = \lambda \times A_{0} \times e^{-r(T-t)} \tag{4}$$

$$E_t = \max(0, M_t \times (A_t - F_t)) \tag{5}$$

$$G_{t} = A_{t} - E_{t} \tag{6}$$

式中,At 表示 t 时刻投资组合的资产价值;Et 表示 t 时刻可投资于风险资产的上限;Gt 表示 t 时刻可投资于无风险资产的下限;Mt 表示 t 时刻的风险乘数;Ft 表示 t 时刻组合的安全底线; $\lambda$  为初始风险控制水平(保本线);(T-t)为产品剩余期限;r 为无风险收益率。

CPPI 策略模型涉及风险控制水平(保本线)、风险乘数、资产配置调整周期等多个关键参数。

波动率的估计:通常使用股价历史资料求得的收益率标准差(历史波动率)作为风险资产的波动率。历史波动率的基本假设是相信过去的波动性会延续到未来,且不会产生大幅变动,因此用过去资料算出的波动率可视为未来的股价波动率。常用的估算历史波动率的方法有 GARCH 类模型、移动平均法、指数平滑法等。本实验采用历史数据的样本标准差来估计波动率,参见 B\_S 公式有关波动率的小节。

## 三、实验操作步骤

假设某金融产品采用组合保险策略 CPPI 进行资产投资:

- (1) 风险资产为沪深 300 指数组合;
- (2) 无风险资产为国债,国债利率为3%;
- (3) 产品保本率为 100%;
- (4) 调整周期为10天;
- (5) 调整组合的单位交易成本为 c = 0.0002;
- (6) 初始资金 W = 1,000 百万元;
- (7) 产品期限为1年(250个交易日)。

#### 固定比例组合保险策略CPPI的Matlab函数CPPIStr.m:

#### function

[F,E,A,G,SumTradeFee,portFreez]=CPPIStr(PortValue,Riskmulti,GuarantRatio,TradeDayTimeLong,TradeDayOfYear,adjustCycle,RisklessReturn,TradeFee,SData) %2015-12-24

%intput:

%PortValue: 产品组合初始价值;

%Riskmulti: CPPI策略的风险乘数;

%GuarantRatio: 产品的保本率;

%TradeDayTimeLong:产品期限,以交易目计算;

%TradeDayOfYear: 模拟每年的交易日,大致为250天;

%adjustCycle: 调整周期;

%RisklessReturn: 无风险利率;

%TradeFee: 风险资产的交易费用;

%SData is simulation index data

%output

%F: t时刻安全底线; E: t时刻可投资于风险资产的上限;

%A: t时刻组合价值; G: t时刻可投资于无风险资产的上限。

%SumTradeFee: 总交易费用

%portFreez default is 0, if portFreez=1, portfolio freez there would have no

risk--investment

%%

SumTradeFee=0;

F=zeros(1,TradeDayTimeLong+1);

E=zeros(1,TradeDayTimeLong+1);

A=zeros(1,TradeDayTimeLong+1);

G=zeros(1,TradeDayTimeLong+1);

A(1)=PortValue;

F(1)=GuarantRatio\*PortValue\*exp(-RisklessReturn\*TradeDayTimeLong/TradeDayOfYear);

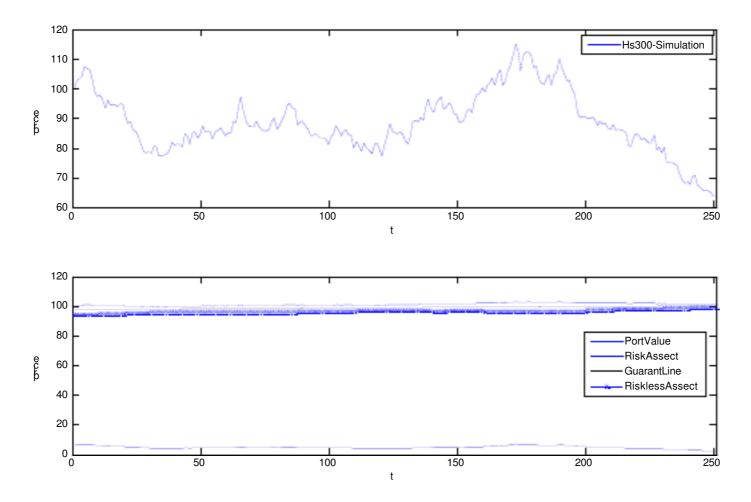
E(1)=max(0,Riskmulti\*(A(1)-F(1)));

G(1)=A(1)-E(1);

**%%** 

```
portFreez=0; %if portFreez=1, portfolio freez there would have no risk--investment
\%\%
for i=2:TradeDayTimeLong+1
    E(i)=E(i-1)*(1+(SData(i)-SData(i-1))/(SData(i-1)));
    G(i)=G(i-1)*(1+RisklessReturn/TradeDayOfYear);
    A(i)=E(i)+G(i);
F(i)=GuarantRatio*PortValue*exp(-RisklessReturn*(TradeDayTimeLong-i+1)/Trade
DayOfYear);
    if mod(i-1,adjustCycle)==0
        temp=E(i);
        E(i)=max(0, Riskmulti*(A(i)-F(i)));
        SumTradeFee=SumTradeFee + TradeFee*abs(E(i)-temp);
        G(i)=A(i)-E(i)-TradeFee*abs(E(i)-temp);
    end
    if E(i)==0
        A(i)=G(i);
        portFreez=1;
    end
end
函数RandnPrice.m: 生成均值方差为mu,sigma的正态分布的随机收益率。
function Price=RandnPrice(Price0,mu,sigma,N)
Rate=normrnd(mu,sigma,N,1);
%使用cumprod函数进行累乘
Price=Price0*cumprod(Rate+1);
CPPI策略模拟:
%%初始参数设置
%set value
PortValue=100; %Portfoilo Value
Riskmulti=2;
GuarantRatio=1.00;
TradeDayTimeLong=250;
TradeDayOfYear=250;
adjustCycle=10;
RisklessReturn=0.03;
TradeFee=0.0002;
%%根据参数生成符合布朗运动的收益率序列
%to generate random number
Mean=1.2^(1/TradeDayOfYear)-1;
Std=0.4/sqrt(TradeDayOfYear);
```

```
Price0=100;
SData=RandnPrice(Price0,Mean,Std,TradeDayOfYear);
SData=[Price0;SData];
%%调用CPPIStr函数
%to computer
[F,E,A,G,SumTradeFee,portFreez]=CPPIStr(PortValue,Riskmulti,GuarantRatio,...
TradeDayTimeLong, TradeDayOfYear, adjustCycle, RisklessReturn, TradeFee, SData); \\
%%结果以及画图显示
%to plot
figure;
subplot(2,1,1)
plot(SData)
xlabel('t');
ylabel('price')
legend('Hs300-Simulation')
subplot(2,1,2)
plot(A,'-.')
hold on
%plot(E,'-x')
plot(F, '-k')
plot(G,'--')
legend('PortValue','RiskAssect','GuarantLine','RisklessAssect')
xlabel('t');
ylabel('price')
SumTradeFee
```



SumTradeFee = 0.0013

A(251) = 100.9913

实验作业:某金融产品采用组合保险策略 CPPI 进行资产投资,产品组合初始价值为1亿,期限为1年,无风险资产收益率为3%,投资标的是沪深300指数组合,风险资产交易费用为0.02%,其他参数如下:风险乘数可选:2,2.5,3,3.5,4 五种;保本率可选:95%,100%两种;调整周期可选1,5,10,20四种,参数如何设置使得产品期望收益最大?(模拟1000次,取平均值)

## 四、对实验所需软件的熟悉和了解

重点: 掌握固定比例投资组合保险策略 CPPI;

难点: Matlab 编程;

教学方法: 在基于课堂教学的基础上, 教师先演示, 然后学生编程, 让学生在分析过程中不断改进。

## 五、实验报告填写要求

熟悉资产组合保险策略的基本原理,掌握资产组合保险策略的设计及分析过程,明确实验目的,掌握实验内容和具体的实验步骤,用 Matlab 分析资产组合保险策略的模拟设计过程,并汇报结果。根据实验大纲的要求和标准实验报告书的内容及格式,按时提交实验报告。