基于 Copula 的组合风险指标计算——浦发&联通

- Visualizing Sklar's Theorem

1.1 (通过已知分布得到 copula) 实现 PPT285 页图: 生成 1000 个二元正态(相关性为 0.3) 样本,绘制二元正态分布和 Gauss copula 样本散点图。

绘制二元正态分布和 Gauss copula 的样本散点图如图 1:

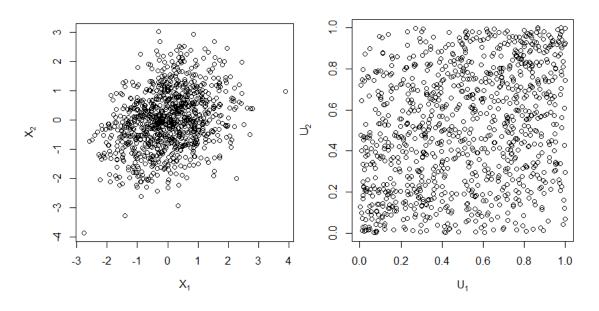


图 1: 二元正态分布(左)和 Gauss copula(右)的样本散点图

1.2 实现 PPT286 页图: 得到相依结构为上述 Gauss copula, 边缘分布为指数分布 Exp(4)的 1000 个样本散点图。

相依结构为上述 Gauss copula, 边缘分布为指数分布 Exp(4)的 1000 个样本 散点图如图 2:

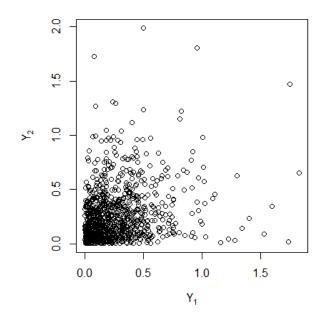


图 2: 相依结构为上述 Gauss copula, 边缘分布为指数分布 Exp(4)的 1000 个样本散点图

二、以第三次作业中的两只股票日收益率数据为研究对象

2.1 计算两只股票日收益率的样本相关系数、样本 Kendall'tau、样本 Spearman's rho。

选择的两只股票分别为"浦发银行"(PF)和"中国联通"(ZGLT)。计算结果见表 1:

表 1: 两只股票日收益率数据计算结果

	相关系数	Kendall'tau	Spearman's rho
PF& ZGLT	0.417	0.267	0.376

2.2 绘制上尾相依图和下尾相依图。

上尾相依: $u \to \mathbb{P}(X_2 > F_2^{\leftarrow}(u) | X_1 > F_1^{\leftarrow}(u)), u \in [0.9,1)$

下尾相依: $u \to \mathbb{P}(X_2 \le F_2^{\leftarrow}(u) \mid X_1 \le F_1^{\leftarrow}(u)), u \in (0, 0.1]$

以 0.001 为间隔,在区间[0.9,1)和区间(0,0.1]上分别绘制两只股票日收益率数据的上尾相依和下尾相依图,如图 3:

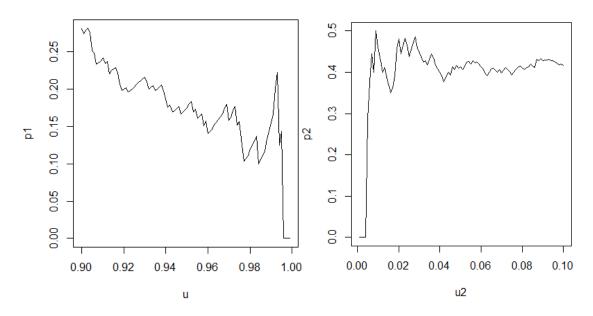


图 3: 两只股票日收益率数据的上尾相依图(左)和下尾相依图(右)

由图 3 可以看出第二支股票(中国联通)再给定第一支股票(浦发银行)下的条件概率基本上都大于 0,表现出明显的上尾相依性和下尾相依性;但在接近 0 或接近 1 的区间上(u=0.996,0.997,0.998,0.999 以及 u=0.001,0.002,0.003,0.004)时,条件概率值为 0。

三、对上述两只股票日收益率数据进行模型拟合。

3.1 分别用 Gauss 分布和 t 分布拟合两只股票日收益率的边缘分布。

利用 Gauss 分布拟合两只股票日收益率的边缘分布,拟合结果如表 2:

表 2: Gauss 分布拟合两只股票日收益率的边缘分布结果

	μ	σ
PF	3.91e-04	0.017
ZGLT	5.16e-04	0.027

利用 t 分布拟合两只股票日收益率的边缘分布, 拟合结果如表 3:

表 3: t 分布拟合两只股票日收益率的边缘分布结果

	μ	σ	df
PF	-6.76e-05	6.89e-05	1.961
ZGLT	-3.34e-04	1.77e-04	1.973

3.2 分别拟合 Gumbel copula 和 t copula 的参数。

拟合 Gumbel copula 的参数: alpha=1.334; 拟合 t copula 的参数: ρ=0.4086, df=3.8852。

四、假设在两只股票的投资比例均为 0.5,基于随机模拟法计算后一天的组合收益率 $0.5X_1(t+1)+0.5X_2(t+1)$ 的 VaR 和 ES 风险指标(α =0.95),分别考虑四种情形:

- ➤ 1. Meta-Gumbel with Gauss margins
- ➤ 2. Meta-Gumbel with t margins
- > 3. Meta-t with Gauss margins
- ➤ 4. Meta-t with t margins

给定置信水平 α 时,投资组合损失不超过 VaR 的可能性为 α ,即

$$P(\omega_1 x_1 + \omega_2 x_2 \le VaR_\alpha) = \iiint_{\Omega} f(x_1, x_2) dx_1 dx_2 = \alpha \tag{1}$$

其中 ω_1 和 ω_2 分别表示浦发银行和中国联通产品在投资组合中所占的权重值,

 $\Omega = \{(x_1, x_2) \mid \omega_1 x_1 + \omega_2 x_2 \le VaR_\alpha\}, f(x_1, x_2)$ 是两种产品的联合概率密度函数。

通过 Copula 函数 $C(u_1,u_2)$ 的密度函数 $c(u_1,u_2)$ 和边缘分布函数 F_1,F_2 可以求出两种产品的联合概率密度函数:

$$f(x_1, x_2) = c(F_1(x_1), F_2(x_2)) f(x_1) f(x_2)$$
(2)

将(2)式代入(1)式可得

$$\iiint_{\Omega} c(F_1(x_1), F_2(x_2)) f_1(x_1) f_2(x_2) dx_1 dx_2 = \alpha$$
(3)

其中, F_n 和 f_n 分别是第 n 种产品的分布函数和密度函数, $c(u_1,u_2)$ 为 t copula 或 Gumbel copula 函数的密度函数。

给定置信水平 α ,将边缘分布函数和 copula 密度函数式代入(3)式,可通过积分反解得到VaR 的值。但由于解析表达式在计算上十分复杂,通常采用蒙特卡罗模拟方法估计VaR 和 ES 。

计算步骤如下:

1) 根据确定的 Copula 函数做蒙特卡罗模拟。模拟生成 n 组服从 Copula 函数的 随机数对 $\{(u_{1t},u_{2t})\}_{,t}=1,2,\cdots,n$,表示两种产品的收益率序列的分布函数值

(拟合所需的参数值为第三题中得到的参数);

- 2) 根据边缘分布函数的逆函数拟合收益率序列 $r_{ii} = F^{-1}(u_{ii}), \{r_{ii}\}$ 为第 i 种产品的价格收益率序列(拟合所需的参数值为第三题中得到的参数);
- 3) 根据两种产品的价格序列在投资组合中的权重 ω_i 计算总收益率序列 $\{r_t\}$,其中 $r_t = r_{tt} \cdot \omega_1 + r_{2t} \cdot \omega_2$;
- 4) 对总收益率序列 $\{r_i\}$ 排序,假设序列中有 n 个值,则对置信水平(1- α),取 第(n× α)+1 个数的绝对值即为相应置信水平下的VaR;
- 5) 根据计算出的 r_t 和VaR,由公式: $ES = -\mathbb{E}(r_t \mid r_t \leq VaR)$ 得到ES。计算结果如表 4:

表 4: 组合收益率在四种情形下的 VaR 和 ES 风险指标 (α=0.95)

	Case 1	Case 2	Case 3	Case 4
VaR	0.030	2.429	0.031	2.823
ES	0.038	4.187	0.042	5.341