

Finanças Quantitativas: Lista 2

Lucas Moschen

10 de abril de 2020

Execício 1

Calcule a média da distribuição GPD e use essa informação para mostrar que a mean excess function $e(l)$ é linear em l .

Resposta:

Seja $X \sim GPD(m, \lambda, \xi)$, onde $m \in \mathbb{R}, \lambda > 0, \xi \in \mathbb{R}$. Assim, a distribuição acumulada de X é:

$$F_{m,\lambda,\xi}(x) = \begin{cases} 1 - (1 + \xi \frac{x-m}{\lambda})^{-\frac{1}{\xi}}, & \xi \neq 0 \\ 1 - \exp(-\frac{x-m}{\lambda}), & \xi = 0 \end{cases}$$

E a pdf da distribuição é

$$f_{m,\lambda,\xi}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\lambda} (1 + \xi \frac{x-m}{\lambda})^{-\frac{1}{\xi}-1}, & \xi \neq 0 \\ \frac{1}{\lambda} \exp(-\frac{x-m}{\lambda}), & \xi = 0 \end{cases}$$

Considere o caso em que $1 > \xi > 0$. Desta forma a média será finita.

$$\mathbb{E}[X] = \int_m^\infty x f_{m,\lambda,\xi}(x) dx \quad (1)$$

$$= \int_m^\infty x \left(\frac{1}{\lambda} (1 + \xi \frac{x-m}{\lambda})^{-\frac{1}{\xi}-1} \right) dx \quad (2)$$

$$= -x \cdot (1 + \xi \frac{x-m}{\lambda})^{-\frac{1}{\xi}} \Big|_m^\infty + \int_m^\infty (1 + \xi \frac{x-m}{\lambda})^{-\frac{1}{\xi}} dx \quad (3)$$

$$= \lim_{x \rightarrow \infty} -\frac{x}{(1 + \xi \frac{x-m}{\lambda})^{-\frac{1}{\xi}}} + m + \int_m^\infty (1 + \xi \frac{x-m}{\lambda})^{-\frac{1}{\xi}} dx \quad (4)$$

Note que esse limite é 0, bastando aplicar L'Hôpital, e notando que $\frac{1}{\xi} > 1$. Fazendo a substituição $u = 1 + \xi \frac{x-m}{\lambda} \implies \frac{\lambda}{\xi} du = dx$. Portanto:

$$\mathbb{E}[X] = m + \frac{\lambda}{\xi} \int_1^\infty u^{-\frac{1}{\xi}} du \quad (5)$$

$$= m + \frac{\lambda}{\xi} \frac{\xi}{-1 + \xi} u^{-\frac{1}{\xi}+1} \Big|_1^\infty \quad (6)$$

$$= m + \frac{\lambda}{-1 + \xi} \left[\lim_{u \rightarrow \infty} u^{\frac{\xi-1}{\xi}} - 1^{\frac{\xi-1}{\xi}} \right] \quad (7)$$

$$= m + \frac{\lambda}{1 - \xi} \quad (8)$$

No caso em que $\xi = 0$, o cálculo fica relativamente mais fácil. Utilizando o mesmo processo, chegamos que $E[X] = m - \lambda[\exp(-\frac{x-m}{\lambda})]_m^\infty = m + \lambda$, como esperávamos.

Sabemos que se a distribuição de uma variável aleatória X é $GDP(m, \lambda, \xi)$, então a distribuição excesso $F_l(x)$, dado um nível l , será uma distribuição $GDP(0, \lambda + \xi(l - m), \xi)$. Desta maneira, a função de excesso médio é uma função linear em l , utilizando o valor esperado dessa distribuição, como vimos acima:

$$e(l) = \mathbb{E}[F_l(x)] = 0 + \frac{\lambda + \xi(l - m)}{1 - \xi} = \frac{\lambda - m\xi}{1 - \xi} + \frac{\xi}{1 - \xi} \cdot l = C + D \cdot l \quad (9)$$

Além disso, ela será constante caso $\xi = 0$.

Problema 2.2

1. *For this first question we assume that X is a random variable with standard Pareto distribution with shape parameter ξ (location parameter $m = 0$, scale parameter $\lambda = 1$).*

- 1.1. *Give a formula for the c.d.f. of X . Explain*

Resposta:

Utilizando a distribuição da GDP encontrada no exercício 1, temos que a cdf da distribuição de pareto padrão pode ser escrita como:

$$F_\xi(x) = \begin{cases} 1 - (1 + \xi x)^{-\frac{1}{\xi}}, & \xi \neq 0 \\ 1 - \exp(-x), & \xi = 0 \end{cases}$$

O suporte para $\xi \geq 0$ é formado pelos reais não negativos. Caso contrário, será $0 \leq x \leq -\frac{1}{\xi}$. Observe que ela será uma CDF, visto que é uma função contínua (combinação de funções contínuas), $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_\xi(x) = 0$ e $\lim_{x \rightarrow \infty} F_\xi(x) = 1 - \lim_{x \rightarrow \infty} \frac{1}{(1 + \xi x)^{\frac{1}{\xi}}} = 1$, como desejamos de uma CDF. Em particular já sabíamos que isso aconteceria por ser um caso especial da distribuição GPD.

- 1.2. *Derive a formula for the quantile function of X .*

Resposta:

Seja $Q(p)$ a função quantil. Quando $\xi = 0$, basta que $Q(p) = F_\xi^{-1}(x) = -\log(1 - p) = \log \frac{1}{1-p}$.

Se $\xi \neq 0$, seja $F_\xi(x) = p$. Assim $p = 1 - (1 + \xi x)^{-\frac{1}{\xi}} \implies (1 + \xi x) = (1 - p)^{-\xi} \implies Q(p) = \frac{1}{\xi}((1 - p)^{-\xi} - 1)$.

Agora podemos agrupar e temos que em $0 \leq p < 1$, a função quantil é:

$$Q(p) = \begin{cases} \frac{1}{\xi}((1 - p)^{-\xi} - 1), & \xi \neq 0 \\ \log \frac{1}{1-p}, & \xi = 0 \end{cases}$$

- 1.3. *How would you generate Monte Carlo samples from the distribution of X if you only had a random generator for the uniform distribution on $[0, 1]$ at your disposal?*

Resposta:

Primeiro gere uma amostra de tamanho n da distribuição uniforme. Ao usar a universalidade da uniforme, podemos aplicar a função quantil encontrada a cada ponto da amostra e assim teremos uma amostra Monte Carlo da distribuição de X .

2. Give a formula for the density $f_Y(y)$ of a random variable Y which is equal to an exponential random variable with mean 2 with probability $1/3$ and to the negative of a classical Pareto random variable with shape parameter $\xi = 1/2$ (location $m = 0$ and scale $\lambda = 1$) with probability $2/3$. Explain.

Resposta:

Seja $X_1 \sim \text{Exp}(\frac{1}{2})$ e $X_2 \sim \text{Pareto}(\frac{1}{2})$. Assim, pela lei da probabilidade total:

$$P(Y \leq y) = P(Y \leq y | Y = X_1)P(Y = X_1) + P(Y \leq y | Y = -X_2)P(Y = -X_2) \quad (10)$$

$$= (1 - \exp(-\frac{1}{2}y)) \cdot \frac{1}{3} + P(X_2 \geq -y) \cdot \frac{2}{3} \quad (11)$$

$$= \frac{1}{3}(1 - \exp(-\frac{1}{2}y)) + \frac{2}{3}(1 - \frac{y}{2})^{-2} \quad (12)$$

Porém, temos que nos ater aos suportes dessas distribuições. Se $y < 0$, teremos que a $P(X_1 \leq y) = 0$, logo $P(Y \leq y) = \frac{2}{3}(1 - \frac{y}{2})^{-2}$. Agora, se $y \geq 0$, temos que $P(X_2 \geq -y) \geq P(X_2 \geq 0) = 1$, logo:

$$F_Y(y) = \begin{cases} \frac{2}{3}(1 - \frac{y}{2})^{-2}, & y < 0 \\ \frac{1}{3}(1 - \exp(-\frac{1}{2}y)) + \frac{2}{3}, & y \geq 0 \end{cases}$$

Observe que os limites ao infinito, de ambos os lados ocorrem conforme esperávamos e que essa função é contínua em todos os pontos. Logo é uma CDF bem determinada. Além disso, ela é diferenciável em todos os pontos, com exceção do 0, pois as derivadas laterais são diferentes. Portanto

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{2}{3}(1 - \frac{y}{2})^{-3}, & y < 0 \\ \frac{1}{6}(\exp(-\frac{1}{2}y)), & y > 0 \end{cases}$$

3. How would you generate Monte Carlo samples from the distribution of Y ?

Resposta:

Gero uma amostra de tamanho n da distribuição uniforme no intervalo $[0, 1]$, inicialmente. Como a densidade é sempre positiva, a distribuição acumulada é invertível. Após a expressão da função quantil, para cada ponto da amostra, calculo a função. Pela universalidade da uniforme, terei uma amostra Monte Carlo dessa distribuição. Confira a função quantil:

$$Q(p) = \begin{cases} 2 - (\frac{8}{3p})^{\frac{1}{2}}, & 0 < p \leq \frac{2}{3} \\ \log(\frac{1}{(3-3p)^2}), & \frac{2}{3} < p < 1 \end{cases}$$

Problema 2.3

In this problem, we study the loss distribution of a portfolio over a fixed period whose length does not play any role in the analysis. Loss is understood as the negative part of the return defined as $L = \max(0, -R)$. We assume that a fixed level $\alpha \in (0, 1)$ is given, and we denote by VaR_α the Value at Risk (VaR) at the level α of the portfolio over the period in question. In the present context, this VaR is the $100(1 - \alpha)$ -percentile of the loss distribution. This is consistent with the definition used in the text. The purpose of the problem is to derive a formula for the expected loss given that the loss is assumed to be larger than the value at risk.

1. For this question, we assume that the loss distribution is exponential with rate r .
 - 1.1. Give a formula for the c.d.f. of L . Explain.
 - 1.2. Derive a formula for VaR_α .
 - 1.3. Give a formula for the expected loss given that the loss is larger than VaR_α .

2. *For this question, we assume that the loss distribution is the standard Pareto distribution with shape parameter ξ , location parameter $m = 0$ and scale parameter $\lambda = 1$.*
 - 2.1. *Give a formula for the c.d.f. of L . Explain.*
 - 2.2. *Derive a formula for VaR_α .*
 - 2.3. *Give a formula for the expected loss given that the loss is larger than VaR_α .*
3. *The expected short fall (also known as the conditional VaR) at the level α is the expected loss conditioned by the fact that the loss is greater than or equal to VaR_α . The goal of this question is to quantify the differences obtained when using it as a measure of risk in the two loss models considered in questions 1 and 2.*
 - 3.1. *For each $\alpha \in (0, 1)$, derive an equation that the rate parameter r and the shape parameter ξ must satisfy in order for the values of VaR_α computed in questions 1.2 and 2.2 to be the same.*
 - 3.2. *Assuming that the parameters r and ξ satisfy the relationship derived in question 3.1 above, compare the corresponding values of the expected short fall in the models of questions 1 and 2 and comment on the differences.*

Problema 2.4

Problema 2.6

Problema 2.8