

MI 602 A - Métodos Computacionais em Estatística
Primeiro semestre de 2012
Lista de Exercícios I
Data da entrega: 02/04/2012

1. Seja $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$, truncada à direita do zero, ou seja $f_X(x; \lambda) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{(1 - e^{-\lambda}) x!} \mathbb{1}_{\{1, 2, \dots\}}(x)$. Responda os itens:
- Encontre uma relação entre $P(X = x + 1)$ e $P(X = x)$, $x = 1, 2, 3, \dots$
 - Através da relação encontrada no item a), proponha um algoritmo para gerar uma amostra aleatória de tamanho n , da distribuição em questão, através do método da transformada inversa.
 - Implemente o algoritmo proposto no item b) na linguagem R.
 - Considere $\lambda = 7$. Gere uma amostra da distribuição em questão, usando o programa desenvolvido no item c), para cada um dos seguintes valores de $n = \{20, 30, 50, 100\}$. Verifique se os valores simulados correspondem à distribuição de interesse.
2. Seja $\mathbf{X} \sim t_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}, \nu)$, $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_p)$, ou seja, um vetor aleatório com distribuição t de Student multivariada com vetor de médias $\boldsymbol{\mu}$, matriz de covariâncias $\boldsymbol{\Sigma}$ e ν graus de liberdade, com a seguinte fdp.

$$f_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}; \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}, \nu) = \frac{\Gamma[(\nu + p)/2]}{\Gamma(\nu/2) \nu^{p/2} \pi^{p/2} |\boldsymbol{\Sigma}|^{1/2} \left[1 + \frac{1}{\nu} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})' \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right]^{(\nu + p)/2}} \mathbb{1}_{\mathcal{R}^p}(\mathbf{x})$$

Responda os itens.

- Escreva a representação estocástica do vetor aleatório acima em termos de uma mistura de Normais multivariadas em função da distribuição gama.
- Proponha um algoritmo para gerar uma amostra aleatória de tamanho n da distribuição em questão usando o resultado do item a).
- Implemente o algoritmo proposto no item b) na linguagem R. Obs: para gerar da distribuição gama você pode usar funções do R mas, para gerar da Normal Multivariada você deve usar o algoritmo visto em sala.
- Considere $p = 3$, $\boldsymbol{\mu} = (-1, 0, 2)$, $\boldsymbol{\Sigma} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0.8 \\ 1 & 5 & 2 \\ 0.8 & 2 & 3 \end{bmatrix}$ e $\nu = 8$. Gere uma amostra da distribuição em questão, usando o programa desenvolvido no item c), para $n = 100$. Verifique se os valores simulados correspondem à distribuição de interesse, em termos das distribuições marginais e de alguma distribuição univariada gerada a partir do vetor aleatório.

3. Seja $X \sim NA(0, 1, \lambda)$, em que $NA(\mu, \psi, \lambda)$, $\mu \in (-\infty, \infty)$, $\psi \in (0, \infty)$, $\lambda \in (-\infty, \infty)$, denota uma distribuição normal assimétrica com parâmetro de localização μ , de escala ψ e de assimetria λ . Pesquise a representação estocástica da $NA(0, 1, \lambda)$ em termos das distribuições $N(0, 1)$ e $HN(0, 1)$ (normal (0,1) truncada à esquerda do zero). A fdp de uma va $X \sim NA(\mu, \psi, \lambda)$ é dada por:

$$f_X(x) = \frac{2}{\sqrt{\psi}} \phi\left(\frac{x - \mu}{\sqrt{\psi}}\right) \Phi\left[\lambda \left(\frac{x - \mu}{\sqrt{\psi}}\right)\right] \mathbb{1}_{(-\infty, \infty)}(x)$$

em que ϕ e Φ denotam, respectivamente, a fdp e fda de uma distribuição $N(0,1)$. Responda os itens.

- Escreva a representação estocástica mencionada.
 - Proponha um algoritmo para gerar um amostra aleatória de tamanho n da distribuição em questão usando o resultado do item a).
 - Implemente o algoritmo proposto no item b) na linguagem R. Obs: para gerar da $N(0, 1)$ você pode usar funções do R. Para gerar da $HN(0, 1)$ você deve usar o algoritmo da rejeição.
 - Considere $\lambda = -4$. Gere uma amostra da distribuição em questão, usando o programa desenvolvido no item c), para cada um dos seguintes valores de $n = \{20, 30, 50, 100\}$. Verifique se os valores simulados correspondem à distribuição de interesse.
4. Considere o modelo de regressão normal linear visto em classe. Defina a matriz “hat” como sendo $\mathbf{H} = \mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'$. Responda os itens:
- Considere a decomposição \mathbf{QR} da matriz $\mathbf{X} = \mathbf{QR}$. Simplifique, em termos da decomposição \mathbf{QR} a expressão da matriz “hat”.
 - A medida de leverage é definida como sendo $\text{diag}(\mathbf{H})$. Implemente um programa que calcule essa medida baseada na expressão original e na expressão reduzida usando a decomposição \mathbf{QR} .
 - Simule $R = 200$ vezes matrizes de planejamento \mathbf{X} com $n = 5000$ linhas e $p = 300$ colunas. Para cada uma das R réplicas, calcule a medida leverage usando a definição e calcule quando tempo o processo levou. Repita a operação usando a decomposição \mathbf{QR} para calcular a medida leverage. Qual dos dois processos consumiu menos tempo? Sugestão: procure sempre apagar os objetos criados usando o comando `rm(nome do objeto)`.