

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  $\nu$  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  $\mu$ , de escala  $\psi$  e de assimetria  $\lambda$ . 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  $\phi$  e  $\Phi$  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)`.