

Análise de Dados e Simulação

Márcia D'Elia Branco

Universidade de São Paulo
Instituto de Matemática e Estatística
<http://www.ime.usp.br/mbranco>

Introdução a Simulação.

Números aleatórios

- Vamos assumir que temos um bom gerador de números (pseudo) aleatórios.
- O que denominados sequência de números aleatórios são realizações independentes de uma v.a. Uniforme no intervalo $(0,1)$.
- O algoritmo computacional para simular esses números aleatórios é sempre determinístico. O bom algoritmo gera uma sequência que pareça aleatória (pseudo aleatória).
- A partir deste valor aleatório básico iremos simular diversos modelos probabilísticos discretos e contínuos.
- Nesta disciplina todos os programas de simulação deverão ser elaborados na linguagem **R** (<http://www.r-project.org/>).



- Valores aproximados de integrais podem ser obtidos utilizando-se simulação. Esses métodos são conhecidos como Monte Carlo.
- Por exemplo, se $U \sim Unif(0, 1)$ e temos interesse em calcular $E[U]$, simulamos uma amostra grande de valores de U e utilizamos a média da amostra como uma aproximação do valor da esperança.
- O procedimento acima é justificado pela Lei dos Grandes Números.
- Procedimento similar pode ser utilizado para obter $E[g(X)]$, em que X é uma v.a. qualquer. Neste caso simulamos de X , calculamos $g(x)$ para cada valor simulado e obtemos a média dos $g(x)$ calculados.

Métodos de Monte Carlo

- Exemplos em sala de aula. 
- Como determinar o valor de π (pi) via simulação de Monte Carlo? Desenvolvido em sala de aula. 

Considere uma v.a. X tal que

$$P(X = x_j) = p_j, \quad j = 0, 1, 2, \dots \quad \text{e} \quad \sum_{j=1}^{\infty} p_j = 1.$$

Idéia geral do algoritmo:

- Simula $U \sim U_{(0,1)}$. Se $U < p_0$ faça $X = x_0$.
- Se $\sum_{j=0}^{k-1} p_j \leq U < \sum_{j=0}^k p_j$ faça $X = x_k$, $k = 1, \dots$.

Observações:

- O algoritmo é mais eficiente se ordenamos de forma decrescente os p_i 's. Por que?
- Este método é denominado Método da Transformada Inversa. O nome se ajusta melhor ao uso do método em v.a. contínuas.

Caso especial: Uniforme em $\{1, 2, \dots, n\}$

$$P(X = j) = \frac{1}{n}, \quad j = 1, 2, \dots, n.$$

Note que, usando a algoritmo anterior se $U \sim U_{(0,1)}$

$$X = j \Leftrightarrow j - 1 \leq nU < j$$

Podemos reescrever como

$$X = \text{Int}(nU) + 1$$

onde $\text{Int}(a)$ representa a parte inteira do número a .

Aplicação: Simulando Permutações Aleatórias (sala de aula).



1. V.A. Geométrica

$$P(X = i) = pq^{i-1}, \quad i \geq 1, \quad q = 1 - p.$$

Função distribuição acumulada

$$F(x) = \sum_{i=1}^x P(X = i) = 1 - P(X > x) = 1 - q^x$$

Usando o algoritmo da Transformada Inversa se $U \sim U_{(0,1)}$

$$X = j \Leftrightarrow 1 - q^{j-1} \leq U < 1 - q^j$$

Equivalente a

$$X = \min\{x : q^x < 1 - U\} = \min\{x : x > \frac{\log(1-U)}{\log q}\}$$

Portanto,

$$X = \text{Int} \left(\frac{\log U}{\log q} \right) + 1$$

2. V.A. Poisson

$$p_i = P(X = i) = \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda} \quad i = 0, 1, \dots \quad \lambda > 0.$$

Um modo eficiente de obter os valores da f.d.acumulada é considerar a seguinte relação recursiva

$$p_{i+1} = \frac{\lambda}{i+1} p_i, \quad i \geq 0.$$

Algoritmo:

- (i) Simula $U \sim U_{(0,1)}$
- (ii) Faça $i = 0, p = e^{-\lambda}$ e $F = p$
- (iii) Se $U < F$ faça $X = i$ e pare.
- (iv) Faça $p = \frac{\lambda p}{(i+1)}, F = F + p$ e $i = i + 1$.
- (v) Volte ao passo (iii).

3. V.A. Binomial

$$p_i = P(X = i) = \frac{n!}{i!(n-i)!} p^i (1-p)^{(n-i)} \quad i = 0, 1, \dots, n .$$

Um modo eficiente de obter os valores da f.d.acumulada é considerar a seguinte relação recursiva

$$p_{i+1} = \frac{n-i}{i+1} \frac{p}{1-p} p_i .$$

Algoritmo:

- (i) Simula $U \sim U_{(0,1)}$
- (ii) Faça $c = \frac{p}{(1-p)}$, $i = 0$, $pr = (1-p)^n$ e $F = pr$
- (iii) Se $U < F$ faça $X = i$ e pare.
- (iv) Faça $pr = \frac{c(n-i)}{(i+1)} pr$, $F = F + pr$ e $i = i + 1$.
- (v) Volte ao passo (iii).

Comentários

- Uma alternativa para simulação de $X \sim \text{binomial}(n, p)$ é usar a sua interpretação como soma de Bernoulli independentes.
- Como simular uma sequência de Bernoulli independentes?
Desenvolvido em aula. 

Método de Rejeição-Aceitação

- Suponha que exista um algoritmo eficiente para simular de uma v.a. discreta Y com probabilidades q_0, q_1, \dots .
- Desejamos simular de uma outra v.a. discreta X com probabilidades p_0, p_1, \dots .
- Seja c uma constante tal que $\frac{p_j}{q_j} \leq c$ para todo $p_j > 0$.
- Simulamos y de Y e um número aleatório U . Se $U < \frac{p_y}{cq_y}$ faça $X = y$ e pare. Caso contrário, repita o procedimento.
- $\frac{p_y}{cq_y}$ é denominada probabilidade de aceitação do valor y .
- $1/c$ é a probabilidade de aceitação do algoritmo (média).
- Por que funciona?

Considere

$X = X_1$ com prob. α e $X = X_2$ com prob. $(1 - \alpha)$.

Note que

$$P(X = j) = \alpha p_j^{(1)} + (1 - \alpha) p_j^{(2)}$$

com $p_j^{(1)}$ associado a X_1 e $p_j^{(2)}$ a X_2 .

Se $U < \alpha$ simulamos de X_1 . Caso contrário, simulamos de X_2 .

Exemplo:

$P(X = j) = 0.05$ para $j = 1, 2, 3, 4, 5$ e

$P(X = j) = 0.15$ para $j = 6, 7, 8, 9, 10$

Fazemos $p_j^{(1)} = 0.1$, $j = 1, 2, \dots, 10$ e $p_j^{(2)} = 0.2$, $j = 6, 7, 8, 9, 10$.

Note que $P(X = j) = 0.5p_j^{(1)} + 0.5p_j^{(2)}$