### 9 REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

- [1] MME Ministério de Minas e Energia, "Plano Nacional de Eficiência Energética Premissas e Diretrizes Básicas," Departamento de Desenvolvimento Energético, p. 13, pp. 13-15, 2011.
- [2] A. G. P. Garcia, *Leilão de Eficiência Energética no Brasil*, Rio de Janeiro: Synergia Editora, 2009.
- [3] ANEEL Agência Nacional de Energia Elétrica, "Manual para Elaboração do Programa de Eficiência Energética", Resolução Normativa nº 300/2008, 2008.
- [4] C. A. Goldman, N. C. Hopper, and J. G. Osborn, "Review of US ESCO industry market trends: an empirical analysis of project data," *Energy Policy*, vol. 33, no. 3, pp. 387-405, Feb, 2005.
- [5] EVO Efficiency Evaluation Organization, "International Performance Measurement and Verification Protocol Concepts and Options for Determining Energy and Water Savings", 2007.
- [6] E. Mills *et al.*, "From volatility to value: analysing and managing financial and performance risk in energy savings projects," *Journal of Reshaping Markets for the Benefit of Energy Saving*, vol. 34, no. 2, pp. 188-199, 2006.
- [7] J. M. Chamorro, L. M Abadie, "Investments in energy efficiency under climate policy uncertainty," in Joint Seminar Programme EHU-BC3: 5th Seminar, Sarriko, Espanha, 2009.
- [8] S. Kihm, and C. C., "Uncertainty, Real Options, and Industrial Energy Efficiency Decisions," in Summer Study on Energy Efficiency in Industry, Niagara Falls, New York, 2009.
- [9] L. M. Abadie, R. A. Ortiz, and I. Galarraga, "Determinants of energy efficiency investments in the US," vol. 45, no. 0, pp. 551-566, 2012.
- [10] H. Allcott, and M. Greenstone, "Is There an Energy Efficiency Gap?," National Bureau of Economic Research Working Paper Series, 2012.
- [11] L. M. Abadie, J. M. Chamorro, and M. González-Eguino, "Valuing uncertain cash flows from investments that enhance energy efficiency," *Journal of Environmental Management*, vol. 116, no. 0, pp. 113-124, 2013.

- [12] J. C. Hull, *Options, Futures, and Other Derivatives, 7th Ed.*: Pearson, Prentice Hall, 2009.
- [13] A. K. Dixit, and R. S. Pindyck, *Investment under uncertainty*, Princeton, N.J.: Princeton University Press, 1994.
- [14] T. Copeland, and P. Tufano, "A real-world way to manage real options," *Harvard Business Review*, vol. 82, no. 3, pp. 90-+, Mar, 2004.
- [15] M. A. G. Dias, "Notas de Aula: IND 2272 Análise de Investimentos com Opções Reais PUC-Rio," 2009.
- [16] M. A. G. Dias. "Real Options Approach to Investments in General and Especially in Petroleum Exploration and Production (E&P)." Acesso em 05/06/2011, 2011; <a href="http://www.puc-rio.br/marco.ind">http://www.puc-rio.br/marco.ind</a>.
- [17] W. Xiaoqun, "Dimension Reduction Techniques in Quasi-Monte Carlo Methods for Option Pricing," *INFORMS Journal on Computing*, vol. 21, no. 3, pp. 488-504, Summer2009, 2009.
- [18] J. P. d. A. Albuquerque, J. M. P. Fortes, and W. A. Finamore, *Probabilidade, variáveis aleatórias e processos estocásticos*, Rio de Janeiro: Interciência, 2008.
- [19] E. S. Schwartz, "The stochastic behavior of commodity prices: Implications for valuation and hedging," *Journal of Finance*, vol. 52, no. 3, pp. 923-973, Jul, 1997.
- [20] M. J. Alves, "Determinação do Preço no Mercado de Energia Brasileiro e Valoração de um Derivativo de Energia por Simulação de Monte Carlo com Aproximação por Algoritmos Genéticos," Departamento de Energia Elétrica DEE, Poníficia Universidade Católica do Rio de Janeiro PUC-Rio, Junho 2011, 2011.
- [21] D. E. Goldberg, *Genetic Algorithms in Search, Optimization, and machine Learning*: Addison-Wesley Publishing Company, Inc, 1989.
- [22] J. R. Koza, "Genetic Programming As A Means For Programming Computers By Natural-Selection," *Journal of Statistics and Computing*, vol. 4, no. 2, pp. 87-112, Jun, 1994.
- [23] M. Zbigniew, Genetic Algorithms + Data Structures = Evolution Programs, USA: Springe-Verlag, 1996.
- [24] C. A. Hooker, "Adaptation In Natural And Artificial Systems Holland, Jh," *Journal of Philosophical Psychology*, vol. 8, no. 3, pp. 287-299, Sep, 1995.

- [25] P. Jorion, *Value at risk: the new benchmark for managing financial risk*, New York: McGraw-Hill Pub. Co, 2001.
- [26] P. Krokhmal, Palmquist, J., and S. Uryasev, "Portfolio Optimization with Conditional Value-at-Risk Objective and Constraints.," *Journal of Risk*, vol. 4, no. 2, pp. 43-68, 2002.
- [27] R. T. Rockafellar, and S. Uryasev, "Conditional value-at-risk for general loss distributions," *Journal of Banking & Finance*, vol. 26, no. 7, Jul, 2002.
- [28] S. Uryasev, and R. T. Rockafellar, "Conditional Value-at-Risk: Optimization approach," *Stochastic Optimization: Algorithms and Applications*, vol. 54, 2001, 2001.
- [29] Y. Yamai, and T. Yoshiba, "Comparative analyses of expected shortfall and value-at-risk," *Journal of the Operations Research Society of Japan*, vol. 45, no. 4, pp. 490-506, Dec, 2002.
- [30] P. Artzner *et al.*, "Coherent measures of risk," *Mathematical Finance*, vol. 9, no. 3, Jul, 1999.
- [31] R. Mayo, *Derivativos de Eletricidade & Gerenciameto de Riscos*, 1<sup>a</sup> Edição ed.: Synergia Editora, 2009.
- [32] CEPEL Centro de Pesquisas de Energia Elétrica, "NEWAVE I e II: Planejamento da Operação a Longo Prazo de Subsistemas Hidrotérmicos Interligados. Manual do Usuário. Especificação Funcional e Manual de Metodologia. 1999b."
- [33] M. E. P. MACEIRA, "Programação Dinâmica Dual Estocástica Aplicada ao Planejamento da Operação Energética de Sistemas Hidrotérmicos com Representação do Processo Estocástico de Afluências por Modelos Auto-Regressivos Periódicos.," 1993.
- [34] ABNT Associação Brasileira de Normas Técnicas, "NBR 5413: Iluminância de Interiores," 1992
- [35] ABNT Associação Brasileira de Normas Técnicas, "NBR 16401-2 Instalações de Ar Condiconado Sistemas Centrais e Unitários Parte 2: Parâmetros de Conforto Térmico," 2008.
- [36] R. A. a. M. Brealey, S. C., *Princípios de Finanças Empresariais*, Portugal: McGraw-Hill, 1998.

- [37] F. Black, and M. Scholes, "PRICING OF OPTIONS AND CORPORATE LIABILITIES," *Journal of Political Economy*, vol. 81, no. 3, pp. 637-654, 1973.
- [38] R. C. Merton, "THEORY OF RATIONAL OPTION PRICING," *Bell Journal of Economics*, vol. 4, no. 1, pp. 141-183, 1973.
- [39] A. F. T. Octavio, *The Option Value of Reserves of Natural Resources*, University of California at Berkeley, 1979.
- [40] L. Trigeorgis, "Real Options And Interactions With Financial Flexibility," *Financial Management*, vol. 22, no. 3, pp. 202-224, Fal, 1993.
- [41] L. Trigeorgis and Mason S. P., "Valuing Managerial Flexibility," *Midland Corporate Finance Journal*, vol. Vol. 5, no. N° 1, pp. pp. 14-21, 1987.
- [42] R. McDonald, and D. Siegel, "The Value of Waiting to Invest," *The Quarterly Journal of Economics*, vol. 101, no. 4, pp. 707-728, 1986.
- [43] P. G. Berger, E. Ofek, and I. Swary, "Investor valuation of the abandonment option," *Journal of Financial Economics*, vol. 42, no. 2, pp. 257-287, 1996.
- [44] J. W. Kensinger, "Project Abandonment as a Put Option: Dealing with the Capital Investment Decision and Operating Risk using Option Pricing Theory," The Annual Meeting of the Financial Management Association, 1980.
- [45] J. W. Kensinger, "The Capital Investment Project as a Set of Exchange Options," University of Texas at Austin, 1986.
- [46] S. A. Ross, Westerfield, R. W. e Jaffe, J., "Corporate Finance, Editorial Irwin," International Student Edition, 4<sup>a</sup> Edition, 1996.
- [47] D. Duffie, *Dynamic Asset Pricing Theory*: Princeton University Press, 1992.
- [48] M. A. G. Dias, "Investimento Sob Incerteza em Exploração & Produção de Petróleo," Departamento de Engenharia Industrial, PUC-RIO, 1996.
- [49] J. C. Cox, S. A. Ross, and M. Rubinstein, "Option pricing: A simplified approach," *Journal of Financial Economics*, vol. 7, no. 3, pp. 229-263, 1979.
- [50] M. A. G. Dias, "Opções Reais Híbridas com aplicações em petróleo," Departamento de Engenharia Industrial, PUC-Rio, 2005.

- [51] P. Boyle, "Options Monte-Carlo Approach," *Journal of Financial Economics*, vol. 4, no. 3, pp. 323-338, 1977.
- [52] J. G. L. Lazo, "Determinação do Valor de Opções Reais por Simulação de Monte Carlo com Aproximação por Números Fuzzy e Algoritmos Genéticos," Departamento de Engenharia Elétrica, Pontificia Universidade Católica do Rio de Janeiro PUC-Rio, 27 de agosto de 2004, 2004.
- [53] P. Boyle, M. Broadie, and P. Glasserman, "Monte Carlo methods for security pricing," *Journal of Economic Dynamics & Control*, vol. 21, no. 8-9, pp. 1267-1321, Jun, 1997.
- [54] D. Grant, G. Vora, and D. Weeks, "Simulation and Early-Exercise of Option Problem.," *Journal of Financial Engineering*, vol. 5, no. 3, pp. 221-227, 1996.
- [55] A. Ibanez, and F. Zapatero, "Monte Carlo valuation of American options through computation of the optimal exercise frontier," *Journal of Financial and Quantitative Analysis*, vol. 39, no. 2, pp. 253-275, Jun, 2004.
- [56] F. A. Longstaff, and E. S. Schwartz, "Valuing American options by simulation: A simple least-squares approach," *Review of Financial Studies*, vol. 14, no. 1, pp. 113-147, Spr, 2001.
- [57] A. E. F. Frota, "Avaliação de Opções Americanas Tradicionais e Complexas," Departamento de Engenharia Industrial, PUC-Rio, Rio de Janeiro, 2003.
- [58] R. O. Araújo, "Avaliação de Opções Reais Através do Método dos Mínimos Quadrados de MonteCarlo," Departamento de Engenharia Industrial, PUC-Rio, Rio de Janeiro, 2004.
- [59] P. Jorion, *Financial Risk Manager Handbook, 5th Edition*: John Wiley & Sons, 2009.
- [60] G. Barone-Adesi, and R. E. Whaley, "Efficient Analytic Approximation of American Option Values," *The Journal of Finance*, vol. 42, no. 2, pp. 301-320, //, 1987.
- [61] P. Bjerksund, and G. Stensland, "CLOSED-FORM APPROXIMATION OF AMERICAN OPTIONS," *Scandinavian Journal of Management*, vol. Vol 9, Supplement 1993: Proceedings of the Nordic Symposium on Contingent Claims Analysis in Finance, 1992, pp. S87-S99, 1993, 1993.
- [62] G. Barone-Adesi, "The saga of the American put," *Journal of Banking & Finance*, vol. 29, no. 11, pp. 2909-2918, Nov, 2005.

- [63] P. Bjerksund, and G. Stensland, *Closed form valuation of American Options*., Norwegian School of Economics and Business Administration, 2002.
- [64] J. Holland, "Adaptation in Natural and Artificial Systems," University of Michingan Press, 1975.
- [65] M. Mitchell, *An Introduction to Genetic Algorithms*, USA: The MIT Press, 1994.
- [66] P. H. Hammond, "FOGEL,LJ Artificial Intelligence Through Simulated Evolution," *Control*, 105, 1967, pp. 139-&.
- [67] T. Bäck, Evolutionary algorithms in theory and practice, New York, USA: Oxford University Press, 1996.
- [68] I. Harvey, "The Artificial Evolution of Adaptive Behaviour," School of Cognitive and Computing Sciences (COGS), University of Sussex, 1993.
- [69] R. Hassan, R. de Neufville, and D. McKinnon, "Value-at-risk analysis for real options in complex engineered systems," in IEEE International Conference on Systems, Man and Cybernetics, Waikoloa, HI, 2005, pp. 3697-3704.
- [70] A. S. D. Aguiar, "Equivalente Certo e Medidas de Risco em Decisões de Comercialização de Energia Elétrica," Departamento de Engenharia Elétrica, PUC-Rio, Rio de Janeiro, 2008.
- [71] A. Purvis *et al.*, "Technology Adoption Decisions Under Irreversibility And Uncertainty An Ex Ante Appproach," *American Journal of Agricultural Economics*, vol. 77, no. 3, pp. 541-551, Aug, 1995.
- [72] J. P. Assis, "Simulação estocástica de atributos do climae da produtividade potencial de milho utilizando-se distribuição triangular," *Revista Pesquisa Agropecuária Brasileira*, vol. 41, no. 3, pp. 539-543, 2006.
- [73] M. A. G. Dias, "Investment in Information for Oil Field Development Using Evolutionary Approach with Monte Carlo Simulation," in 5th Annual International Conference on Real Options Theory Meets Practice, UCLA, Los Angeles, USA, July 13-14, 2001., 2001.
- [74] A. Justel, D. Pefia, and R. Zamar, "A multivariate Kolmogorov-Smirnov test of goodness of fit," *Journal of Statistics & Probability Letters*, vol. 35, no. 3, pp. 251-259, 1997.

- [75] M. J. Gardner, and D. G. Altman, "Confidence intervals rather than P values: estimation rather than hypothesis testing," *British Medical Journal*, vol. 292, no. 6522, pp. 746-750, 1986.
- [76] T. J. Pasieka, R. F. Woolson, and C. Grose, "Viral induced fusion and syncytium formation: measurement by the Kolmogorov–Smirnov statistical test," *Journal of Virological Methods*, vol. 111, no. 2, pp. 157-161, 2003.
- [77] S. Zacharias, C. D. Heatwole, and C. W. Coakley, "Robust quantitative techniques for validating pesticide transport models," *Transactions of the Asae*, vol. 39, no. 1, pp. 47-54, Jan-Feb, 1996.
- [78] T. M. Barry, "Recommendations on the testing and use of pseudo-random number generators used in Monte Carlo analysis for risk assessment," *Risk Analysis*, vol. 16, no. 1, pp. 93-105, Feb, 1996.
- [79] P. Lecuyer, "RANDOM NUMBERS FOR SIMULATION," *Journal of Communications of the Acm*, vol. 33, no. 10, pp. 85-97, Oct, 1990.
- [80] INMETRO Instituto Nacional de Metrologia, Normaação e Qualidade Industrial, "Tabelas de consumo/eficiência energética", 2008; Acesso em 20/12/2008; <a href="http://www.inmetro.gov.br/consumidor/tabelas.asp">http://www.inmetro.gov.br/consumidor/tabelas.asp</a>.
- [81] M. J. Grubb, "Communication Energy efficiency and economic fallacies," *Energy Policy*, vol. 18, no. 8, pp. 783-785, 1990.
- [82] A. B. Jaffe, and R. N. Stavins, "The energy-efficiency gap What does it mean?," *Journal of Markets for energy efficiency*, vol. 22, no. 10, pp. 804-810, 1994.
- [83] S. T. Anderson, and R. G. Newell, "Information programs for technology adoption: the case of energy-efficiency audits," *Resource and Energy Economics*, vol. 26, no. 1, pp. 27-50, 2004.
- [84] P. Wessel. "Critical Values for the Two-sample Kolmogorov-Smirnov test (2-sided)," Acessado em 05/04/2012; http://www.soest.hawaii.edu/wessel/courses/gg313/Critical KS.pdf.

## ANEXO I - MODELO DE REVERSÃO À MÉDIA DE DIAS

O modelo de reversão à média proposto por Dias (2001) [73] é uma variação do modelo de um fator descrito por Schwartz [19]. Este modelo fornece uma interpretação mais direta do nível do preço de equilíbrio de longo prazo.

Considera inicialmente o processo aritmético de Ornstein-Uhlembeck, adotado por Schwartz para a variável estocástica x(t):

$$dx = \eta(\overline{x} - x)dt + \sigma dz \tag{I-1}$$

Onde x(t) tem distribuição normal com média e variância apresentadas nas eq. (I-2) e (I-3):

$$E[x(t)] = x(0)e^{-\eta t} + \overline{x}(1 - e^{-\eta t})$$
 (I-2)

$$Var[x(t)] = (1 - e^{-2\eta t}).\frac{\sigma^2}{2\eta}$$
 (I-3)

Logo a equação de simulação para x(t) é apresentada na eq. (I-4) para tempo discreto

$$x_t = x_{t-1} \ e^{-\eta \, \Delta t} + \ \overline{x} \ (1 - e^{-\eta \, \Delta t}) + \sigma \sqrt{(1 - exp(-2 \, \eta \, \Delta t))/(2 \, \, \eta)} \ N(0,1) \quad \ \ \, exato.$$

(I-4)

Porém neste modelo x(t) pode assumir valores negativos em sua distribuição normal. Tal circunstância é inadequada para utilização em preços de commodities onde a variável deve ser estritamente positiva. Assim, o modelo assume dois importantes conceitos:

1- O preço da commodity P segue um processo de reversão à média em direção ao nível de equilíbrio  $\overline{P}$  dado pela eq. (I-5).

$$\overline{x} = \ln(\overline{P}) \tag{I-5}$$

2- Definir os preços de forma que a média simulada seja  $E[P(t)] = exp\{E[x(t)]\}$ , resultando no valor esperado para a commodity no instante t apresentado na eq. (I-6).

$$E[P(t)] = \exp\{x(0)e^{-\eta t} + \overline{x}(1 - e^{-\eta t})\}$$
 (I-6)

Segundo Dias, o processo  $P(t)=\exp\{x(t)\}$  não funciona porque a exponencial da distribuição Normal adiciona metade da variância na distribuição log-normal.

Assim, com o intuito de anular este acréscimo, metade da variância é compensada relacionando x e P conforme a equação (I-7).

$$P(t) = \exp\{x(t) - 0.5Var[x(t)]\}$$
 (I-7)

Para o modelo de reversão à média, o drift real é dado por  $\alpha = \eta(\overline{x} - x)$  e o dividendo não é constante, mas é função de x:

$$\delta = \mu - \alpha = \mu - \eta(\overline{x} - x) \tag{I-8}$$

Logo o drift neutro ao risco é igual a:

$$r - \delta = r - \mu - \eta(\overline{x} - x) = \eta\{\left[\overline{x} - \left(\frac{\mu - r}{\eta}\right)\right] - x\}$$
 (I-9)

Substituindo o drift neutro ao risco na eq. (I-1) tem-se:

$$dx = \eta \left( \left[ \overline{x} - \left( \frac{\mu - r}{\eta} \right) \right] - x \right) dt + \sigma dz$$
 (I-10)

No modelo neutro ao risco, a simulação do processo x(t) da eq. (I-4) é:

$$x_t = x_{t-1} \ e^{-\eta \Delta t} + [\overline{x} - ((\mu - r)/\eta)] \ (1 - e^{-\eta \Delta t}) + \sigma \sqrt{(1 - exp(-2\eta \Delta t))/(2\eta)} \ N(0,1)$$
 
$$(I-11)$$

Substituindo na eq. (I-7) o termo x(t) pela equação (I-11) e o termo Var[x(t)] pela equação (I-3), pode-se simular o processo neutro ao risco para o preço P(t) diretamente pela eq. (I-12) abaixo:

$$\begin{split} P(t) &= exp \bigg\{ \big[ ln[P(t-1)] \; exp[-\eta \, \Delta t] \big] + \Big[ \big[ ln[\overline{P}) - \frac{(\mu-r)}{\eta} \big] \big(1 - exp[-\eta \, \Delta t] \big) \Big] - \\ &- \left[ (1 - exp[-2 \, \eta \, t]) \; \frac{\sigma^2}{4 \, \eta} \right] \; + \; \sigma \, \sqrt{\frac{1 - exp[-2 \, \eta \, \Delta t]}{2 \, \eta}} \; \; N(0,1) \; \bigg\} \end{split} \tag{I-12}$$

#### ANEXO II – RESUMO DO ALGORITMO GVW

O algoritmo de Grant, Vora e Weeks para o cálculo do valor de uma opção americana pode ser resumido em alguns passos:

- 1. Discretiza-se a vida útil da opção em  $N = T / \Delta t$  partes onde  $\Delta t$  é o tamanho de cada intervalo, e adota-se a condição terminal  $S_T^* = K$ .
- 2. No instante T- $\Delta t$ , adota-se como aproximação de  $S_{T$ - $\Delta t$ </sub> um valor igual ou próximo de  $S^*_T$ . Em seguida, utiliza-se a simulação de Monte Carlo para se obter diferentes valores de  $S_T$  e, consequentemente, de  $C_T$ . O valor de  $C_T$  é calculado através da média das simulações executadas.
  - 3. Verifica-se se a condição de valor ótimo a seguir é satisfeita (eq. II-1):

$$S_{T-\Delta t}^* - K = e^{-r\Delta t} E_{T-\Delta t} [C_T(S_T^*, K)]$$
 (II-1)

Caso a condição seja satisfeita, inicia-se o próximo passo. Caso contrário, incrementa-se  $S_{T-\Delta t}$  de um valor  $\Delta t$  e repete-se o passo anterior.

- 4. Repete-se o segundo e o terceiro passos para os instantes anteriores, até a condição de parada  $t_0^{27}$ .
- 5. Uma vez obtida a curva de gatilho, utiliza-se novamente a SMC, a partir de  $S_{t0}$ , dado pelo mercado, e simula-se as trajetórias do preço do ativo base no tempo. Cada trajetória resultará em um valor da opção, dado pelo cruzamento da mesma com a curva de gatilho. Por último, obtém-se o valor esperado da opção, através da média dos valores simulados.

O esquema gráfico dos passos do algoritmo de GVW para avaliar uma opção de compra americana é ilustrado a seguir:

<sup>&</sup>lt;sup>27</sup> O valor da opção deve ser simulado para todos os instantes posteriores ao momento avaliado.

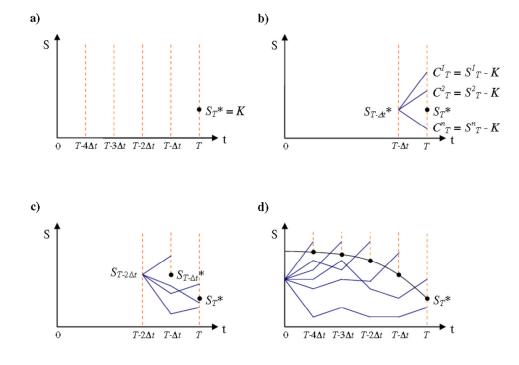


Figura 64 – Ilustração dos passos do algoritmo de avaliação do método de GVW

Na Figura 64 acima, o item 'a' representa o primeiro passo, enquanto o item 'b' mostra o segundo e terceiro passos e os itens 'c' e 'd' ilustram os passos quatro e cinco, respectivamente.

# ANEXO III – ALGORITMO LSM: EXEMPLO NUMÉRICO DO CÁLCULO DE UMA CALL AMERICANA

Para exemplificar o algoritmo LSM desenvolvido por Longstaff e Schwartz (2001) [56], foi considerada uma opção de compra (*call*), americana sobre um ativo objeto (Benefícios de Economia de Energia (EE) e de Redução de Demanda (RD) para um Projeto de Eficiência Energética) que não paga dividendos. O preço de exercício (valor do investimento no projeto) da opção é R\$ 222.602,00, podendo ser exercida nos instantes 1, 2, e 3, sendo t=3 a data de vencimento da opção. A taxa de desconto livre de risco é igual a 0,487% a.m. (equivalente à 6% a.a.). Para simplificar a demonstração do algoritmo, foram simulados oito caminhos para o ativo objeto, supondo neutralidade ao risco. Os valores tabelados foram divididos por 100.000. A matriz de simulação dos preços do ativo é apresentada a seguir:

Caminho	t = 0	t = 1	t = 2	t = 3
1	2,18327	2,18341	2,19093	2,19790
2	2,29222	2,29223	2,29972	2,30776
3	2,31382	2,31390	2,32141	2,32844
4	2,31383	2,31391	2,32142	2,32844
5	2,20709	2,20612	2,21248	2,21935
6	2,05052	2,05062	2,05696	2,06377
7	2,24883	2,24778	2,25518	2,26321
8	2,32448	2,32459	2,33107	2,33803

Tabela 42 – Matriz de simulação de caminhos do preço da ação

O objetivo do algoritmo LSM é é definir a regra de exercício que maximiza o valor da opção em cada ponto ao longo de cada trajetória de preços. Caso a opção não seja exercida antes da sua data de vencimento (t=3), o fluxo de caixa do exercício imediato neste instante é dado por:

Caminho	t = 1	t = 2	t = 3
1	-	-	-
2	-	-	0,08174
3	-	-	0,10242
4	-	-	0,10242
5	-	-	-
6	-	-	-
7	-	-	0,03719
8	-	•	0,11201

Tabela 43 - Matriz dos fluxos de caixa em t=3

Na data de vencimento, não há valor de continuação, logo, o exercício ótimo ocorre se o valor de exercício imediato da opção for maior que zero. Assim, pode-se construir uma matriz de regra ótima de exercício no instante final, colocando-se o número '1' onde o exercício é ótimo e zero onde não for. A Tabela 44, abaixo, apresenta a matriz da parada ótima atualizada para o instante final (t=3).

Caminho	t = 1	t = 2	t = 3	
1	-	-	·	
2	-	-	1	
3	-	-	1	
4	-	-	1	
5	-	-	1	
6	-	-	1	
7	-	-	1	
8	-	•	1	

Tabela 44 – Matriz de parada ótima atualizada em t=3

Se a opção estiver no estado *in-the-money* instante t=2, deve-se decidir entre o exercício imediato ou mantê-la "viva" até o vencimento em t=3. Dos oito caminhos simulados para o preço da ação, somente em cinco a opção está *in-the-money*. Adota-se X como sendo o vetor dos preços da ação no instante t=2 e Y

como sendo o vetor dos fluxos de caixa futuros recebidos em t=3, descontados<sup>28</sup> para o instante t=2. Serão usados somente os caminhos de preços que estão *in-the-money* no instante t=2. Os vetores X e Y são dados pelas entradas não nulas da Tabela 45 a seguir:

Caminho	Y	X	
1	0,1849 × 0,99516	-	
2	0,2937×0,99516	2,29972	
3	0,3154 × 0,99516	2,32141	
4	0,3154 × 0,99516	2,32142	
5	0,2065 × 0,99516	-	
6	0,0509 × 0,99516	-	
7	0,2492 × 0,99516	2,25518	
8	0,3520 × 0,99516	2,33107	

Tabela 45 – Dados para a regressão em t=2

Para se estimar o valor esperado de continuação da opção, condicionada ao preço da ação em t=2, regride-se Y com relação X por uma função polinomial de segundo grau cuja forma é dada por:

$$p(x) = a_0 + a_1 X + a_2 X^2$$
 (III-1)

A função de expectativas condicionadas obtida pela regressão é:

$$E[Y|X] = -2,2152 +0,9952X + 2.(10^{-13})X^{2}$$
 (III-2)

Através da equação acima, é possível estimar o valor de continuação esperado para cada trajetória de preços substituindo X na função. Em seguida, compara-se os valores de exercício imediato e de continuação para se determinar a regra ótima de exercício no instante t=2 (apenas nas trajetórias de preços que se apresentam *in-the-money*), conforme a Tabela 46 a seguir:

\_

<sup>&</sup>lt;sup>28</sup> O desconto para um período, em tempo discreto, é dado por 1/(1+i) = 0,99516

Caminho	Exercício	Continuação
1	-	-
2	0,07370	0,07349
3	0,09539	0,09507
4	0,09540	0,09507
5	-	
6	-	-
7	0,02916	0,02916
8	0,10505	0,10468

Tabela 46 – Comparação dos valores de exercício imediato e de continuação no instante t=2

Comparando-se as duas últimas colunas da Tabela 46 acima, verifica-se que em todos os cinco caminhos, o exercício da *call* é ótimo e assim, pode-se atualizar a matriz da regra ótima de exercício conforme ilustrado a seguir na Tabela 47:

Caminho	t = 1	t = 2	t = 3
1	-	-	
2	-	1	-
3	-	1	-
4	-	1	-
5	-	-	-
6	-	-	-
7	-	1	-
8	-	1	-

Tabela 47 – Matriz de parada ótima atualizada no instante 2

Observa-se que, quando a opção é exercida em t = 2, a regra ótima no último instante também é modificada, pois o fluxo de caixa final em t = 3 é igual a zero. Isto ocorre por que a opção só pode ser exercida uma única vez durante sua vida útil. Assim, uma vez exercida, a opção deixa de existir. Seguindo a mesma

linha de raciocínio, progride-se recursivamente até o instante t=1. O mesmo procedimento aplicado no instante t=2 é reaplicado neste instante. Novamente, determinam-se os caminhos nos quais a opção está *in-the-money* e obtém-se os vetores X e Y. Neste instante, o vetor Y representa o valor dado pela soma dos fluxos de caixa dos instantes 2 e 3, atualizados pela matriz de regra ótima e descontados para o instante atual. Dado que a opção só pode ser exercida uma vez, os fluxos de caixa futuros ocorrem em t = 2 ou em t = 3, nunca em ambos os instantes. Os fluxos de caixa recebidos em t = 2 serão descontados um período de tempo, e os fluxos de caixa recebidos em t = 3 serão descontados dois períodos. Da mesma forma que no instante 2, X agora representa os preços da ação em t = 1 nos quais a opção está *in-the-money*, e Y representa os fluxos de caixa futuros. A Tabela 48 abaixo mostra os valores de X e Y para t = 1.

Caminho	Y	X	
1	0,1774×0,99516	•	
2	0,2862 × 0,99516	2,29223	
3	0,3079 × 0,99516	2,31390	
4	0,3079 × 0,99516	2,31391	
5	0,2001 × 0,99516	•	
6	0,0446 × 0,99516	•	
7	0,2418 × 0,99516	2,24778	
8	0,3186 × 0,99516	2,32459	

Tabela 48 - Dados para a regressão em t=1

Novamente, faz-se a regressão de Y com relação a X e X<sup>2</sup> para estimar o valor de continuação Desta vez, A função a função de expectativas condicionadas é dada por:

$$E[Y|X] = -2,2152 + 0,9952X + (10^{-13})X^{2}$$
 (III-3)

Para se obter os valores de continuação de cada trajetória, substitui-se os valores de X na função de regressão e compara-se estes valores com os valores do exercício imediato da *call* em t = 1. A Tabela 49 a seguir apresenta estes valores.

Caminho	Exercício	Continuação
1	-	-
2	0,06621	0,06603
3	0,08788	0,08760
4	0,08789	0,08760
5	-	-
6	-	-
7	0,02176	0,02179
8	0,09857	0,09823

Tabela 49 – Comparação dos valores de exercício imediato e de continuação em t=1

Comparando-se os valores apresentados na Tabela 49 acima, verifica-se que o exercício imediato é ótimo em t=1 no segundo, terceiro, quarto e oitavo caminhos. Assim, pode-se atualizar novamente a matriz de regra ótima de exercício, obtendo-se a regra completa de parada ótima, dada pela Tabela 50 a seguir:

Caminho	t = 1	t = 2	t = 3
1	-	•	
2	1	•	
3	1	•	-
4	1	•	-
5	-	•	-
6	-	-	-
7	-	1	-
8	1	•	•

Tabela 50 – Matriz completa da regra ótima de exercício

Dada a regra de parada ótima, o cálculo dos fluxos de caixa realizados é feito de maneira bastante simples. Basta calcular o produto escalar entre a matriz de parada ótima e a matriz completa dos fluxos de caixa de em cada data de

exercício antecipado da opção. O resultado do produto é a matriz de fluxos de caixa realizados, dada a seguir:

Caminho	t = 1	t = 2	t = 3
1	-	-	-
2	0,0662	-	-
3	0,0879	-	-
4	0,0879	-	-
5	-	-	-
6	-	-	-
7	-	0,0292	-
8	0,0986	-	-

Tabela 51 – Matriz de fluxos de caixa realizados

Finalmente o valor da opção pode ser obtido, descontando-se para o instante zero os fluxos de caixa da matriz acima e obtendo-se a média sobre todos os caminhos. O valor obtido para a *call* americana foi de 0,113609, ou seja, multiplicando-se por 100.000, tem-se que:

$$Call = R$ 11.360,90$$

O valor do VPL no instante zero é igual a média dos cenários neste instante menos o investimento. Logo, tem-se que:

$$VPL_0 = R$$
\$ 224.176,00 - R\$ 222.602,00 = R\$ 1.574,00

Assim, a Regra de Decisão Ótima para este Projeto de Eficiência Energética é "esperar e ver", exercendo a opção somente no cenário favorável.

Este exemplo demonstra a simplicidade do método LSM e a clareza da intuição por traz do mesmo.

## ANEXO IV – TESTE DE KOLMOGOROV-SMIRNOV (K-S)

O teste de Kolmogorov-Smirnov (K-S) [74] busca determinar se dois conjuntos de dados (amostras) diferem significativamente. O teste K-S tem a vantagem de não fazer nenhuma hipótese sobre a distribuição dos dados (tecnicamente falando, é não-paramétrico e independe da distribuição). O teste K-S é um dos métodos não paramétricos genéricos mais úteis para se comparar duas amostras, dado que é sensível às diferenças na localização e na forma das funções de distribuição cumulativas das duas amostras.

A estatística do teste K-S compara a distribuição acumulada de frequências observadas com a respectiva distribuição teórica e determina o ponto em que essas duas distribuições acusam a maior divergência (máxima distância absoluta  $D_{n,n'}$ ). A distribuição amostral indica se essa diferença máxima pode ser atribuída ao acaso. A Figura 65 apresenta graficamente a máxima distância absoluta  $D_{n,n'}$  entre as funções de distribuição acumuladas  $F_1(x)$  e  $F_2(x)$ .

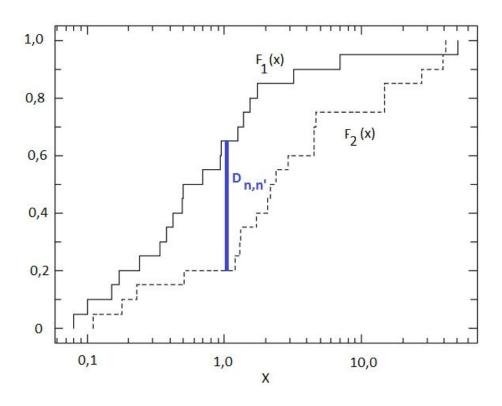


Figura 65 - Teste K-S - Comparação entre Duas Funções de Distribuição Acumuladas

A hipótese nula (h=0) é aquela na qual as amostram têm a mesma distribuição. A hipótese alternativa e aquela em que a distribuição não é a mesma. O resultado h igual a 1 é obtido se o teste rejeita a hipótese nula com  $\alpha$ % de nível de significância. A estatística do teste para duas amostras é definida como:

$$D_{n,n'} = \sup_{x} |F_{1,n}(x) - F_{2,n'}(x)|$$
 (IV-1)

Onde:

- $F_{1,n}(x)$  e  $F_{2,n'}(x)$  são Funções de Distribuição Acumuladas (FDA) da primeira e da segunda amostra respectivamente;
- $D_{n,n}$ 'é a distância máxima absoluta entre  $F_{1,n}(x)$  e  $F_{2,n}(x)$ .

A hipótese nula (h=0) é rejeitada no nível de significância α se:

$$D_{n,n'} > c(\alpha) \sqrt{\frac{n+n'}{nn'}}$$
 (IV-2)

Para amostras onde o número de observações é superior à 12, o valor de  $c(\alpha)$  é dado pela Tabela 52 abaixo, para cada nível de significância  $\alpha$  [84].

α	0,10	0,05	0,025	0,01	0,005	0,001
C(a)	1,22	1,36	1,48	1,63	1,73	1,95

Tabela 52 - Teste K-S - Coeficientes por nível de significância

Pode-se observar que o teste K-S para duas amostras verifica se estas amostras são oriundas da mesma distribuição, independentemente de qual seja esta distribuição (normal ou não-normal).