

3

Modelo para o Sistema de Controle (Q, R) com Nível de Serviço

No Capítulo 2, foi apresentado um modelo para o sistema de controle de estoque (Q, R) , onde a demanda é uma variável aleatória contínua seguindo uma distribuição normal, quando foram considerados três custos relevantes: o custo de encomendar, de manter e o de falta. Como muitas vezes é difícil atribuir valores numéricos ao custo de falta, um procedimento será utilizado neste capítulo para minimizar os custos de encomendar e manter de tal modo que a fração da demanda seja satisfeita prontamente (*fill rate*).

O modelo com a formulação exata é apresentado juntamente com um algoritmo de solução. Em seguida é sugerida uma aproximação para este modelo. São também apresentadas as aproximações sugeridas por Silver e Wilson (1972) e Platt, Robinson e Freund (1997).

3.1

Modelo com a Formulação Exata

Considerando que a posição de estoque é uniformemente distribuída entre R e $R+Q$ e que a soma das demandas durante o tempo de reposição é representada pela variável aleatória contínua X , tem-se que o valor médio do número de faltas em qualquer período é dado por:

$$E[(X - y)^+] = \int_R^{R+Q} F^0(y) dy .$$

onde na seção 2.2, Zipkin (2000, pg 456) demonstra a notação acima como a Função de Perda:

$$F^1(x) = E[(X - x)^+] = \int_x^\infty (y - x)f(y)dy = \int_x^\infty F^0(y)dy$$

$F^0(y)$ é a probabilidade de que a demanda durante o *lead time* exceda a posição de estoque quando a encomenda for feita, ou seja, é a Função Cumulativa Complementar de Distribuição, como definida no Capítulo 2. Então, Platt,

Robinson e Freund (1997) definem a fração da demanda não satisfeita prontamente como:

$$1 - \beta = \frac{\int_R^{R+Q} F^0(y) dy}{Q}$$

onde β é a fração da demanda satisfeita prontamente (*fill rate*).

No Capítulo 2 foi visto que a função de perda $F^1(x) = \int_x^\infty F^0(y) dy$. Então:

$$1 - \beta = \frac{F^1(R) - F^1(R+Q)}{Q}.$$

Para uma variável X com distribuição normal com média μ e desvio padrão σ , tem-se que $X = \mu + \sigma Z$ e $Z = (X - \mu)/\sigma$ é um valor padronizado de X .

Sendo $F^1(x) = \sigma \Phi^1(z)$, como visto na seção 2.2.1, tem-se:

$$1 - \beta = \frac{\sigma}{Q} \left[\Phi^1\left(\frac{R - \mu}{\sigma}\right) - \Phi^1\left(\frac{R + Q - \mu}{\sigma}\right) \right]. \quad (3.1)$$

Neste caso, o problema de minimizar os custos de encomendar e de manter em estoque fica restrito a uma fração da demanda não satisfeita, formulado por:

$$\text{Minimizar } K(Q, R) = \frac{DA}{Q} + h \left[R + \frac{Q}{2} - \mu \right] + \frac{\sigma^2 h}{Q} \left[\Phi^2\left(\frac{R - \mu}{\sigma}\right) - \Phi^2\left(\frac{R + Q - \mu}{\sigma}\right) \right] \quad (3.2)$$

$$\text{Sujeito a } 1 - \beta = \frac{\sigma}{Q} \left[\Phi^1\left(\frac{R - \mu}{\sigma}\right) - \Phi^1\left(\frac{R + Q - \mu}{\sigma}\right) \right]$$

Para se obter uma formulação simplificada do problema, divide-se $K(Q, R)$ por $h\sigma$:

$$\frac{K(Q, R)}{h\sigma} = \frac{DA}{h\sigma Q} + \frac{h}{h\sigma} \left[R + \frac{Q}{2} - \mu \right] + \frac{\sigma^2 h}{h\sigma Q} \left[\Phi^2\left(\frac{R - \mu}{\sigma}\right) - \Phi^2\left(\frac{R + Q - \mu}{\sigma}\right) \right]$$

$$\text{Defina: } q = \frac{Q}{\sigma}, \quad e = \frac{EOQ}{\sigma} = \frac{1}{\sigma} \sqrt{\frac{2AD}{h}} \quad r = \frac{R - \mu}{\sigma}$$

Então, a nova formulação do problema passa a ser:

Minimizar:

$$\frac{K(Q, R)}{h\sigma} = k(q, r) = \frac{e^2}{2q} + \frac{q}{2} + r + \frac{1}{q} \left[\Phi^2(r) - \Phi^2(r + q) \right] \quad (3.3)$$

Sujeito a:

$$1 - \beta = \frac{1}{q} [\Phi^1(r) - \Phi^1(r+q)] \quad (3.4)$$

Forma-se então o Lagrangeano e suas três derivadas parciais iguais a zero.

$$L(r, q, \lambda) = \frac{e^2}{2q} + \frac{q}{2} + r + \frac{\Phi^2(r) - \Phi^2(r+q)}{q} - \lambda \left[1 - \beta - \frac{(\Phi^1(r) - \Phi^1(r+q))}{q} \right] \quad (3.5)$$

$$\frac{\partial L}{\partial r} = 1 - \frac{\Phi^1(r) - \Phi^1(r+q)}{q} - \frac{\lambda [\Phi^0(r) - \Phi^0(r+q)]}{q} = 0 \quad (3.6)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial q} = & -\frac{e^2}{2q^2} + \frac{1}{2} - \frac{\Phi^2(r) - \Phi^2(r+q) + \Phi^1(r+q)q}{q^2} \\ & - \frac{\lambda [\Phi^1(r) - \Phi^1(r+q)] + \lambda \Phi^0(r+q)q}{q^2} = 0 \end{aligned} \quad (3.7)$$

$$\frac{\partial L}{\partial \lambda} = -1 + \beta + \frac{[\Phi^1(r) - \Phi^1(r+q)]}{q} = 0 \quad (3.8)$$

Eliminando λ , são obtidas as duas expressões:

$$(1 - \beta)q = \Phi^1(r) - \Phi^1(r+q) \quad (3.9)$$

$$\begin{aligned} q^2 [-2\beta^2 + 2\beta - 2\beta\Phi^0(r+q) - \Phi^0(r) + \Phi^0(r+q)] - \\ - [\Phi^0(r) - \Phi^0(r+q)] - e^2 - 2[\Phi^2(r) - \Phi^2(r+q)] + 2q\Phi^1(r+q) = 0 \end{aligned} \quad (3.10)$$

Rosling (2002) apresenta o Algoritmo da Raiz Quadrada e demonstra a sua convergência para a solução ótima.

No seu procedimento quando a expressão (3.10) passa a ser calculada iterativamente:

$$q_{i+1} = \sqrt{\frac{[\Phi^0(r_i) - \Phi^0(r_i + q_i)] [-2\Phi^2(r_i) + 2\Phi^2(r_i + q_i) + 2q\Phi^1(r_i + q_i) - e^2]}{[-2\beta^2 + 2\beta - 2\beta\Phi^0(r_i + q_i) - \Phi^0(r_i) + \Phi^0(r_i + q_i)]}} \quad (3.11)$$

Algoritmo para calcular a Política (Q, R) ótima

Passo 1: Faça $i=1$ e $q_i = e$.

Passo 2: Ache o valor de r_i que resolve a expressão $(1-\beta)q - [\Phi^1(r) - \Phi^1(r+q)] = 0$

Passo 3: Calcule:

$$q_{i+1} = \sqrt{\frac{[\Phi^0(r_i) - \Phi^0(r_i + q_i)] [-2\Phi^2(r_i) + 2\Phi^2(r_i + q_i) + 2q\Phi^1(r_i + q_i) - e^2]}{[-2\beta^2 + 2\beta - 2\beta\Phi^0(r_i + q_i) - \Phi^0(r_i) + \Phi^0(r_i + q_i)]}}$$

Passo 4: Se $|q_{i+1} - q_i| = 0$, vá ao Passo 5, caso contrario vá ao Passo 2.

Passo 5: Faça $(q^*, r^*) = (q_i, r_i)$.

Exemplo 3.1

β	A	h	μ	D	σ
0,95	8	2	50	200	40

$$\text{Observe que } e = \frac{EOQ}{\sigma} = \frac{1}{\sigma} \sqrt{\frac{2AD}{h}} = 1$$

O resultado do Algoritmo da Raiz Quadrada é mostrado na Tabela 3.1.

Tabela 3.1 – Processo iterativo para cálculo dos valores ótimos de q e r

$r1$	$r2$	$r3$	$r4$	$r5$	$r6$	$r7$	$r8$	$r9$	$r10$	$R11$
1,2121	0,9389	1,0394	1,0097	1,0163	1,0172	1,0169	1,0170	1,0170	1,0170	1,0170
$q1$	$q2$	$q3$	$q4$	$q5$	$q6$	$q7$	$q8$	$q9$	$q10$	$Q11$
1	1,8537	1,5109	1,608	1,5765	1,5863	1,5832	1,5842	1,5839	1,5840	1,5840

Ao fim das 11 iterações tem-se os valores ótimos de $q^* = 1,5840$ e $r^* = 1,0170$ e o custo total ótimo é $k(q^*, r^*) = 2,1473$.

Como já foi exposto na Seção 2.3.2, geralmente em situações reais a $\Pr[(X > R + Q)]$ é muito pequena e, nestes casos, os termos em $(R + Q)$ podem ser desconsiderados.

No Exemplo 3.1, cabe registrar que os termos $\Phi^2(r) = 0,03628$, $\Phi^2(r+q) = 0,00043$, $\Phi^1(r) = 0,08066$, $\Phi^1(r+q) = 0,00146$, $\Phi^0(r) = 0,15458$ e $\Phi^0(r+q) = 0,00465$.

Como esperado, os valores de $\Phi^2(r+q)$, $\Phi^1(r+q)$ e $\Phi^0(r+q)$ são bem inferiores aos de $\Phi^2(r)$, $\Phi^1(r)$ e $\Phi^0(r)$, o que sugere uma aproximação do modelo a ser proposto na seção 3.2.

3.2

Modelo Aproximado Proposto

Eliminando o termo $\Phi^2(r+q)$ na expressão (3.3) e o termo $\Phi^1(r+q)$ na expressão (3.4), tem-se a seguinte formulação do problema:

$$\text{Minimizar } k_1(q_1, r_1) = \frac{e^2}{2q_1} + \frac{q_1}{2} + r_1 + \frac{\Phi^2(r_1)}{q_1} \quad (3.12)$$

$$\text{sujeito a: } 1 - \beta = \frac{\Phi^1(r_1)}{q_1} \quad (3.13)$$

$$\text{Da expressão (3.13) tem-se que: } q_1 = \frac{\Phi^1(r_1)}{1 - \beta}$$

Substituindo-se q_1 na expressão (3.12), tem-se:

$$k_1(r_1) = \frac{e^2(1-\beta)}{2\Phi^1(r_1)} + \frac{\Phi^1(r_1)}{2(1-\beta)} + r_1 + \frac{\Phi^2(r_1)(1-\beta)}{\Phi^1(r_1)} \quad (3.14)$$

Nota-se agora que o problema de minimização é irrestrito com somente uma variável de decisão r_1 .

Exemplo 3.2

Sendo $e = 1$, tem-se:

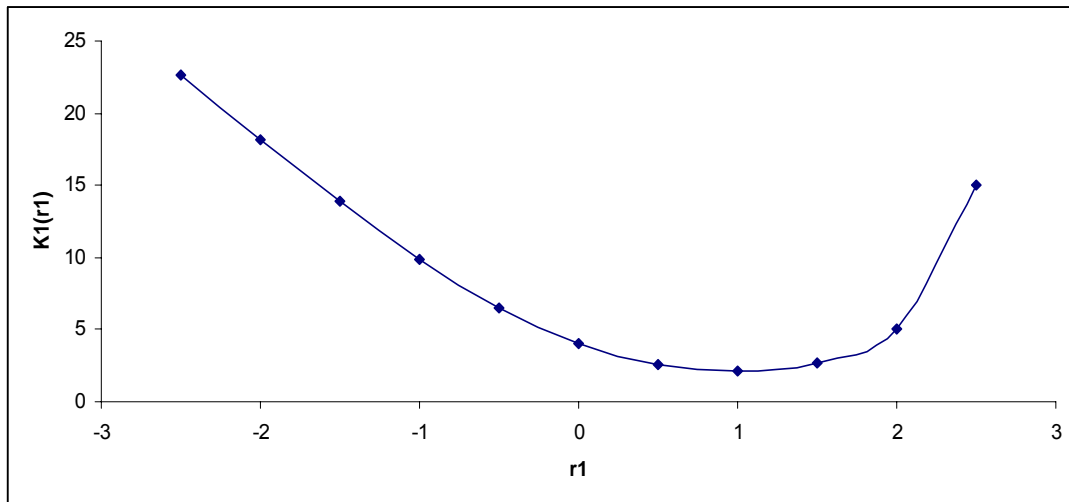
$$k_1(r_1) = \frac{0,025}{\Phi^1(r_1)} + \frac{\Phi^1(r_1)}{0,1} + r_1 + \frac{0,05\Phi^2(r_1)}{\Phi^1(r_1)}$$

O gráfico de $k_1(r_1)$ é apresentado na Figura 3.1. Observa-se que a função $k_1(r_1)$ é convexa no intervalo $[-3, 3]$.

Na Tabela 3.2 são apresentados os valores de $k_1(r_1)$ no intervalo $[-2.5, 2.5]$.

Tabela 3.2 – Valores $k_1(r_1)$ para $-2,5 \leq r_1 \leq 2,5$

r_1	-2,5	-2	-1,5	-1	-0,5	0	0,5	1	1,5	2	2,5
$k_1(r_1)$	22,60	18,16	13,86	9,90	6,55	4,08	2,63	2,16	2,67	5,05	15,01

Figura 3.1 – Gráfico $k_1(r_1)$

Com auxílio do *Solver* da planilha *Excel*, obteve-se $r_1^* = 1,0059$ como solução do problema de minimização irrestrito com uma variável. Substituindo-se este valor de r_1 na expressão (3.13), tem-se $q_1^* = 1,6476$.

Logo, $k(q_1^*, r_1^*) = 2,1555$ é uma aproximação do valor ótimo do problema de otimização

$$\text{Minimizar } K(Q, R) = \frac{DA}{Q} + h \left[R + \frac{Q}{2} - \mu \right] + \frac{\sigma^2 h}{Q} \left[\Phi^2 \left(\frac{R - \mu}{\sigma} \right) - \Phi^2 \left(\frac{R + Q - \mu}{\sigma} \right) \right] \quad (3.2)$$

$$\text{Sujeito a } 1 - \beta = \frac{\sigma}{Q} \left[\Phi^1 \left(\frac{R - \mu}{\sigma} \right) - \Phi^1 \left(\frac{R + Q - \mu}{\sigma} \right) \right] \quad (3.1)$$

que é $k(q^*, r^*) = 2,1548$.

Como estes valores de q e r são diferentes dos valores ótimos da formulação exata, o valor real da *fill rate* β não será mais o valor alvo 0,95. Substituindo-se estes valores de q e r na expressão (3.4), obtém-se $\beta_1 = 0,9508$, o que resulta em uma diferença de apenas 0,0008 em relação ao valor alvo.

Resolvendo o Exemplo 3.2 com a formulação exata, para uma $\beta = 0,9508$ em vez de 0,95, o custo passa ser 2,1548.

Observe-se que a Diferença Relativa Percentual (*DRP*) entre o custo da solução obtida com o modelo aproximado $k(q_1^*, r_1^*)$ e o custo da solução obtida com o modelo exato $k(q^*, r^*)$ é

$$DRP = \frac{k(q_1^*, r_1^*) - k(q^*, r^*)}{k(q^*, r^*)} \times 100 = \frac{2,1555 - 2,1548}{2,1548} \times 100 = 0,0325 \%,$$

indicando que neste caso a aproximação proposta é aceitável.

3.3

Heurística de Silver e Wilson (SW)

Silver e Wilson (1972) propõem a seguinte formulação do problema:

$$\text{Minimizar } k_1(q_1, r_1) = \frac{e^2}{2q_1} + \frac{q_1}{2} + r_1 \quad (3.15)$$

$$\text{Sujeito a : } 1 - \beta = \frac{\Phi^1(r_1)}{q_1} \quad (3.16)$$

Substituindo $q_1 = \frac{\Phi^1(r_1)}{(1-\beta)}$ na expressão (3.15), tem-se:

$$k_1(r_1^*) = \frac{e^2(1-\beta)}{2\Phi^1(r_1)} + \frac{\Phi^1(r_1)}{2(1-\beta)} + r_1 \quad (3.17)$$

Exemplo 3.3

Dado que $e = 1$ e $\beta = 0,95$ tem-se:

$$k_1(r_1) = \frac{0,025}{\Phi^1(r_1)} + \frac{\Phi^1(r_1)}{0,1} + r_1 + \frac{\Phi^2(r_1) \times 0,05}{\Phi^1(r_1)}$$

Considerando os dados apresentados no Exemplo 3.1, com a planilha Excel calculou-se os valores de $k_1(r_1)$ para r_1 no intervalo $[-10, 10]$, observando-se que a função $k_1(r_1)$ é convexa neste intervalo.

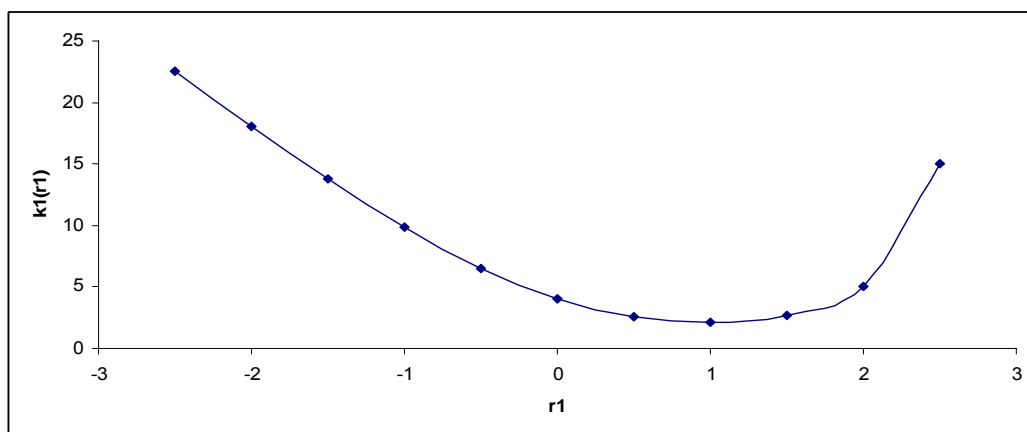
Na Tabela 3.3, são apresentados os valores de $k_1(r_1)$ no intervalo $[-2.5, 2.5]$ e na Figura 3.2 é apresentado o gráfico de $k_1(r_1)$.

Tabela 3.3 – Valores $k_1(r_1)$ para $-2,5 \leq r_1 \leq 2,5$

R_1	-2,5	-2	-1,5	-1	-0,5	0	0,5	1	1,5	2	2,5
$k_1(r_1)$	22,53	18,09	13,80	9,85	6,51	4,05	2,60	2,13	2,65	5,03	15,00

No gráfico e na tabela, há indicação de que um ponto de mínimo de $k_1(r_1)$ ocorre próximo a $r_1 = 1$.

Com auxílio do *Solver* da planilha *Excel*, obtém-se $r_1^* = 1,0041$ quando é resolvido o problema irrestrito com função objetivo (3.17). Substituindo-se este valor de r_1 na expressão (3.13), obtém-se $q_1^* = 1,6534$.

Figura 3.2 – Gráfico r_1 versus $k_1(r_1)$

Para se obter o custo ótimo aproximado é necessário substituir os valores de $(q_1^*, r_1^*) = (1,6534; 1,0041)$ na expressão (3.3), o que resultará em $k(q_1^*, r_1^*) = 2,1556$.

Entretanto, o valor correspondente de β , que deve ser obtido da expressão (3.4), é 0,9507, o que implica em uma diferença de apenas 0,0007 em relação ao valor alvo.

Resolvendo o Exemplo 3.1 com a formulação exata, para uma $\beta = 0,9507$ em vez de 0,95, o custo passa ser 2,1548.

A Diferença Relativa Percentual (*DRP*) entre o custo da solução obtida com o modelo aproximado $k(q_1^*, r_1^*)$ e o custo da solução obtida com o modelo exato $k(q^*, r^*)$ para $\beta = 0,9507$ é

$$DRP = \frac{k(q_1^*, r_1^*) - k(q^*, r^*)}{k(q^*, r^*)} \times 100 = \frac{2,1556 - 2,1548}{2,1548} \times 100 = 0,0370 \%,$$

indicando que neste caso a aproximação SW é aceitável.

3.4

Heurística de Platt, Robinson e Freund

A heurística de Platt, Robinson e Freund (1997) é desenvolvida usando as propriedades das funções de perda $\Phi^1(x)$ e $\Phi^2(x)$ e seus limites superiores e inferiores.

Por comodidade, é rerepresentada a formulação exata do modelo:

Minimizar:

$$\frac{K(Q, R)}{h\sigma} = k(q, r) = \frac{e^2}{2q} + \frac{q}{2} + r + \frac{1}{q} [\Phi^2(r) - \Phi^2(r+q)] \quad (3.3)$$

Sujeito a:

$$f = (1 - \beta) = \frac{1}{q} [\Phi^1(r) - \Phi^1(r+q)] \quad (3.4)$$

Sabe-se que:

$$\Phi^1(x) = \Phi^1(-x) - x,$$

$$\Phi^2(x) = \frac{1}{2}(x^2 + 1) - \Phi^2(-x),$$

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \Phi^1(-x) = \infty$$

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \Phi^2(-x) = \infty.$$

Os autores mostram que: quando $e \rightarrow \infty$, implica em $r \rightarrow -\infty$ e $r + q \rightarrow \infty$.

Portanto, quando $r \rightarrow -\infty$ e $r + q \rightarrow \infty$ tem-se que:

$$\lim_{r \rightarrow -\infty} \Phi^1(r) = -r,$$

$$\lim_{r \rightarrow \infty} \Phi^2(r) = \frac{1}{2}(r^2 + 1),$$

$$\lim_{r+q \rightarrow \infty} \Phi^1(r+q) = 0 \text{ e}$$

$$\lim_{r+q \rightarrow \infty} \Phi^2(r+q) = 0.$$

Então, passando ao limite as funções Φ^2 e Φ^1 das expressões (3.3) e (3.4), tem-se:

$$k_1(q_1, r_1) = \frac{e^2}{2q_1} + \frac{q_1}{2} + r + \frac{r_1^2 + 1}{2q_1} \quad (3.18)$$

$$1 - \beta = \frac{-r_1}{q_1} \quad (3.19)$$

Da expressão (3.19): $r_1 = -q_1(1 - \beta)$. Substituindo este valor de r_1 na expressão (3.18) tem-se:

$$k(q_1) = \frac{e^2}{2q_1} + \frac{q_1}{2} - (1 - \beta)q_1 + \frac{(1 - \beta)^2 q_1^2 + 1}{2q_1}$$

Derivando em relação a q_1 e igualando a zero:

$$\frac{dk(q_1)}{dq_1} = \frac{-e^2}{2q_1^2} + \frac{1}{2} - (1 - \beta) + \frac{(1 - \beta)^2}{2} - \frac{1}{2q_1^2} = 0 \quad (3.20)$$

Resolvendo a expressão (3.2), obtém-se a expressão de q_1 :

$$q_1 = \frac{\sqrt{e^2 + 1}}{\beta} \quad (3.21)$$

Com este valor de q_1 , os autores propõem calcular r_1 resolvendo a expressão (3.16).

$$(1 - \beta) = \frac{\Phi^1(r_1)}{q_1} \quad (3.16)$$

Exemplo 3.4

Sejam $\beta = 0,95$ e $e = 1$. Tem-se que:

$$q_1 = \frac{\sqrt{1^2 + 1}}{0,95} = 1,4886. \text{ Portanto,}$$

$$\Phi^1(r_1) = (1 - \beta)q_1 = (1 - 0,95)(1,4886) = 0,07443.$$

Resolvendo a equação $\Phi^1(r_1) = 0,07443$ com o *Solver* da planilha *Excel*, obtermos $r_1 = 1,0586$.

Com isso, o custo ótimo aproximado dado por $(q_1^*, r_1^*) = (1,4886; 1,0586)$ na expressão (3.18), o que resultará em $k(q_1^*, r_1^*) = 2,1606$.

Entretanto o valor real de β , que deve ser obtido da expressão (3.4), é 0,9517, o que implica em uma diferença de apenas 0,0017 em relação ao valor alvo.

Resolvendo o Exemplo 3.4 com a formulação exata, para uma $\beta = 0,9517$ em vez de 0,95, o custo passa ser 2,1594.

A Diferença Relativa Percentual (*DRP*) entre o custo da solução obtida com o modelo aproximado $k(q_1^*, r_1^*)$ e o custo da solução obtida com o modelo exato $k(q^*, r^*)$ é

$$DRP = \frac{k(q_1^*, r_1^*) - k(q^*, r^*)}{k(q^*, r^*)} \times 100 = \frac{2,1606 - 2,1594}{2,1594} \times 100 = 0,0813\%,$$

indicando que neste caso a aproximação da heurística de Platt, Robinson e Freund (1997) não é aceitável, pois o *DRP* é maior do que 0,05%.

No Capítulo 4, são feitas comparações entre o modelo exato e as heurísticas descritas neste capítulo.