

Soares, Thelma Shirlen; Scolforo Soares, José Roberto; Ferreira, Sebastião Oswaldo; Mello, José  
Márcio de

Uso de diferentes alternativas para viabilizar a relação hipsométrica no povoamento florestal

Revista Árvore, vol. 28, núm. 6, novembro-dezembro, 2004, pp. 845-854

Universidade Federal de Viçosa

Viçosa, Brasil

Disponível em: <http://www.redalyc.org/articulo.oa?id=48828609>

## USO DE DIFERENTES ALTERNATIVAS PARA VIABILIZAR A RELAÇÃO HIPSOMÉTRICA NO POVOAMENTO FLORESTAL<sup>1</sup>

Thelma Shirlen Soares<sup>2</sup>, José Roberto Soares Scolforo<sup>3</sup>, Sebastião Oswaldo Ferreira<sup>4</sup> e José Márcio de Mello<sup>3</sup>

**RESUMO** – Este estudo teve como objetivo testar diversos modelos hipsométricos tradicionais e genéricos selecionados na literatura florestal, observando-se seus ajustes e comportamentos em diferentes agrupamentos de variáveis independentes que caracterizam um povoamento florestal. Esses modelos hipsométricos foram ajustados, sendo o critério de seleção da equação mais precisa através do coeficiente de determinação ajustado e erro-padrão residual. Para identificar se equações selecionadas para cada situação são estatisticamente diferentes, adotou-se o delineamento inteiramente casualizado no esquema de parcelas subdivididas. Nos casos em que foi detectado diferença significativa na análise de variância, aplicou-se o teste de médias de Scott e Knott, constando que o ajuste por parcela utilizando modelos tradicionais é o procedimento ideal para estimar a altura das árvores. Porém, o ajuste do modelo genérico propiciou boas estimativas, indicando a possibilidade de seu uso em substituição aos modelos tradicionais.

Palavras chave: Modelos de regressão, altura e eucalipto.

### **USE OF DIFFERENT ALTERNATIVES TO ALLOW THE USE OF THE HYPSEOMETRIC RELATION IN FOREST STANDS**

**ABSTRACT** – *This study aimed to test several traditional and generic hypsometric models, analyzing the adjustments and behavior in different groupings of independent variables that characterize a forest stand. Traditional and generic hypsometric models were determined, the most exact equation was selected through the determination coefficient and residual standard error. To verify whether equations selected for each situation are different, a complete randomized experimental design in split plot arrangement was adopted. The Scott & Knott mean test was applied for the cases where it was detected significant difference in the variance analysis were detected. It was verified that the adjustment per plot using traditional models is the ideal procedure to estimate tree height. However, the adjustment of the generic model gave good estimates, indicating the possibility of its use in substitution to the traditional models.*

*Key words:* Regression models, height, eucalyptus.

---

<sup>1</sup> Recebido em 13.02.2003 e aceito para publicação em 10.08.2004.

<sup>2</sup> Programa de Pós-Graduação em Ciência Florestal da Universidade Federal de Viçosa. Viçosa, MG. E.mail: <thelsoares@vicsosa.ufv.br>.

<sup>3</sup> Departamento de Ciências Florestais da Universidade Federal de Lavras. Lavras, MG.

<sup>4</sup> Ksti Serviços Técnicos Ltda. Lavras, MG.

## 1. INTRODUÇÃO

A modelagem dos fenômenos que retratam o desenvolvimento da floresta tem apresentado crescente desenvolvimento nas últimas décadas. Os modelos biométricos de prognose estão sendo sofisticados, a fim de propiciar informações cada vez mais detalhadas sobre o povoamento florestal.

Em contraposição a esse desenvolvimento, uma série de questões sobre a coleta de dados pode ser objeto de questionamento. Uma delas é sobre a precisão, custo e necessidade de medição da altura das árvores. Assim, busca-se saber qual é o melhor procedimento para que custo e precisão sejam otimizados, bem como analisar se a relação hipsométrica é afetada pela espécie, idade, sítio e espaçamento (CARDOSO et al., 1989).

Avaliando a influência de tais fatores, é possível analisar a viabilidade de uma equação genérica que permita estimativas de altura para um conjunto de dados oriundos de povoamentos com características heterogêneas. Assim, de acordo com Cardoso (1989), será possível eliminar o trabalho de ajuste e seleção de equações mais adequadas para cada parcela ou povoamento, reduzindo-se o custo de processamento dos dados.

Segundo Barros et al. (2004), vários modelos estatísticos podem adequar-se à relação hipsométrica. Porém, o uso indiscriminado de tal relação pode levar a erros consideráveis, uma vez que vários fatores influenciam tal relação, como posição sociológica, sítio, idade, densidade e práticas silviculturais em geral.

Diante da avaliação da influência de tais fatores, deve-se, assim, estudar a viabilidade da aplicação de equações genéricas que permitam estimativas para um conjunto de dados originados de povoamentos florestais com características silviculturais diferentes. Dessa forma, os custos de processamento dos dados diminuirão, eliminando o trabalho de ajuste e seleção das equações mais adequadas para cada unidade amostral.

Nesse contexto, este estudo objetivou avaliar a acuracidade de modelos hipsométricos tradicionais e genéricos e obter informações mais definidas para a aplicação correta das relações hipsométricas em florestas plantadas.

## 2. MATERIAL E MÉTODOS

### 2.1. Fonte de dados

Este estudo foi desenvolvido com dados de um povoamento de *Eucalyptus grandis* W. Hill ex Maiden pertencente à empresa Votorantim Celulose e Papel S/A, localizado no município de Guatapará, Estado de São Paulo.

A área amostral foi composta de 22 parcelas, distribuídas em três diferentes classes de sítio e com idade variando de 4 a 7,1 anos (Quadro 1).

Visando obter a altura real das árvores do povoamento, foram abatidas todas as árvores das parcelas, perfazendo um total de 20 árvores por parcela, das quais foram medidos os diâmetros a 1,30 m do solo (*dap*) e a altura total (*h*).

As informações dendrométricas obtidas foram agrupadas em diferentes categorias: idade, índice de sítio e idade por índice de sítio, além do agrupamento de todas as parcelas, criando-se arquivos que contivessem pares de valores *dap-h*.

### 2.2. Modelos hipsométricos

Para cada agrupamento de dados foram ajustados, utilizando-se o programa estatístico SAS (SAS, 1996), modelos hipsométricos tradicionais e genéricos.

O critério de seleção da equação mais precisa foi o conjunto das seguintes medidas de precisão: maior coeficiente de determinação ajustado ( $R^2_{aj.}$ ) e menor erro-padrão residual ( $S_{yx}$ ).

#### 2.2.1. Modelos tradicionais

São considerados tradicionais os modelos hipsométricos que descrevem as alturas das árvores em função apenas dos diâmetros medidos a 1,30 m do solo (*dap*). Os modelos ajustados, os quais foram apresentados por Scolforo (1993), são descritos no Quadro 2.

#### 2.2.2 Modelos hipsométricos genéricos

Em populações florestais onde se conhecem o índice de sítio, suas estruturas diamétrica e de altura, a densidade e a altura, podem-se obter estimativas da altura média através dos modelos hipsométricos, os quais são denominados genéricos (SCOLFORO, 1993).

Neste estudo foram testados 14 modelos genéricos (Quadro 3), os quais foram descritos por Scolforo (1993), Cardoso (1989), Abreu (2000) e Barros et al. (2004), dentre outros.

**Quadro 1** – Características gerais do povoamento em estudo  
**Table 1** – General characteristics of the forest stand

Parcela	NARV	S (m)	D <sub>max</sub> (cm)	D <sub>min</sub> (cm)	Hd (m)	I (anos)	G (m <sup>2</sup> /ha)	D <sub>g</sub> (cm)
1	1140,5	28,5	17,5	7,0	24,0	4,7	17,1	12,3
2	1075,3	28,5	21,5	4,9	25,9	4,6	16,0	13,8
3	1133,8	25,5	16,9	6,5	20,4	4,6	12,2	11,7
4	981,8	25,5	16,5	6,5	20,1	4,4	11,6	12,2
5	1141,6	22,5	19,5	7,2	23,2	6,8	18,4	14,3
6	913,2	25,5	20,0	7,5	24,3	7,1	15,6	14,7
7	1187,4	25,5	22,5	4,7	26,9	7,0	15,2	12,8
8	1785,2	28,5	19,0	5,5	26,4	6,0	21,8	12,5
9	1262,6	25,5	19,5	9,8	25,5	6,8	20,4	14,3
10	1646,1	28,5	18,9	7,5	27,5	6,4	19,2	12,2
11	1831,5	25,5	19,0	5,9	24,6	6,1	20,0	11,8
12	1379,7	28,5	21,0	4,8	26,4	6,2	20,4	13,7
13	1034,2	28,5	20,5	4,9	23,5	4,2	17,5	14,7
14	1145,5	25,5	17,9	6,8	22,1	4,4	16,0	13,3
15	1070,2	25,5	16,3	6,5	19,8	4,1	12,5	12,2
16	1111,1	25,5	16,5	7,9	20,0	4,0	16,4	13,7
17	1272,3	25,5	21,0	5,5	23,6	6,3	16,0	12,7
18	1732,4	25,5	19,0	5,8	23,1	6,2	20,7	12,3
19	1501,5	28,5	22,5	6,9	26,1	4,9	17,8	12,3
20	1564,9	25,5	14,5	5,5	19,8	4,8	14,4	10,8
21	1274,2	25,5	17,8	6,2	21,7	4,6	14,3	12,0
22	1099,7	25,5	17,2	4,9	20,4	4,7	10,6	11,1

Em que: NARV = número de árvores por hectare, S = índice de sítio, D<sub>max</sub> = maior diâmetro da parcela, D<sub>min</sub> = menor diâmetro da parcela, Hd = altura média das árvores dominantes, I = idade, G = área basal e D<sub>g</sub> = diâmetro médio quadrático.

**Quadro 2** – Modelos tradicionais de relação hipsométrica  
**Table 2** – Traditional models of hypsometric relationship

Modelo	Autor	Forma de Ajuste
1	Modelo Parabólico	$h = \beta_0 + \beta_1 dap + \beta_2 dap^2 + \varepsilon_i$
2	Stoffels	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 \ln(dap) + \varepsilon_i$
3	Curtis	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 dap^{-1} + \varepsilon_i$
4	Prodan	$h = (dap^2/\beta_0 + \beta_1 dap + \beta_2 dap^2) + \varepsilon_i$
5	Modelo da Linha Reta	$h = \beta_0 + \beta_1 dap + \varepsilon_i$
6	Petterson	$1/\sqrt{h-1,3} = \beta_0 + \beta_1 dap^{-1} + \varepsilon_i$

Em que: h = altura total da árvore (m); dap = diâmetro medido a 1,30 m do solo (cm); ln = logaritmo neperiano;  $\beta_0$ ,  $\beta_1$  e  $\beta_2$  = parâmetros a serem estimados; e  $\varepsilon_i$  = erro da estimativa.

**Quadro 3** – Modelos genéricos de relação hipsométrica  
*Table 3 – Generic models of hypsometric relationship*

Modelo	Autor	Forma de Ajuste
1	Scolforo	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 \ln(hd) + \beta_2 \ln(D_g/dap) + \beta_3 [1/(I/dap)] + \beta_4 \ln(dap^{-1}) + \varepsilon_i$
2	Scolforo	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 I^{-1} + \beta_2 \ln(hd) + \beta_3 \ln(G) + \beta_4 (I \times dap)^{-1} + \varepsilon_i$
3	Scolforo	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 \ln(hd) + \beta_2 I^{-1} + \beta_3 \ln(D_g/dap) + \beta_4 \ln(D_g \times I) + \varepsilon_i$
4	Scolforo	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 \ln(hd) + \beta_2 (dap^{-1} - D_{max}^{-1}) + \beta_3 \ln(N/dap) + \beta_4 (I \times dap)^{-1} + \varepsilon_i$
5	Scolforo	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 \ln(hd) + \beta_2 dap^{-1} + \beta_3 \ln(N/dap) + \beta_4 (I \times dap)^{-1} + \varepsilon_i$
6	Amateis et al.	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 I^{-1} + \beta_2 \ln(hd) + \beta_3 \ln(G) + \beta_4 \ln(N) + \beta_5 dap^{-1} + \varepsilon_i$
7	Cao et al.	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 I^{-1} + \beta_2 \ln(hd) + \beta_3 \ln(G) + \varepsilon_i$
8	Clutter e Bennett	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 S + \beta_2 N + \beta_3 I^{-1} + \beta_4 dap^{-1} + \varepsilon_i$
9	Lenhart	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 \ln(hd) + \beta_2 I^{-1} + \beta_3 \ln(N \times dap) + \beta_4 (I \times dap)^{-1} + \varepsilon_i$
10	Lenhart	$\ln(h) = \ln(hd) + \beta_0 + [\ln(dap) - \ln(D_{max})] \times [\beta_1 + \beta_2 \ln(D_g)] + \varepsilon_i$
11	Burkhart	$\ln(h) = \ln(hd) / [\beta_0 + [dap^{-1} - D_{max}^{-1}] \times [\beta_1 + \beta_2 \ln(G) + \beta_3 I^{-1} + \beta_4 S]] + \varepsilon_i$
12	Amateis et al.	$\ln(h) = \ln(hd) / [\beta_0 + [dap^{-1} - D_{max}^{-1}] \times [\beta_1 + \beta_2 \ln(N) + \beta_3 I^{-1} + \beta_4 S]] + \varepsilon_i$
13	Lenhart e Clutter	$\ln(h) = \beta_0 + \beta_1 [dap^{-1} - D_{max}^{-1}] + \beta_2 [I^{-1} \times (dap^{-1} - D_{max}^{-1})] + \beta_3 \{[dap^{-1} - D_{max}^{-1}] \times \ln(N)\} + \varepsilon_i$
14	Lenhart	$\ln(h) = \ln(hd) + \beta_0 + [\ln(dap) - \ln(D_{max})] \times [\beta_1 + \beta_2 \ln(I) + \beta_3 \ln(hd/I) + \beta_4 \ln(N)] + \varepsilon_i$

Em que:  $h$  = altura total da árvore (m);  $dap$  = diâmetro medido a 1,30 m do solo (cm);  $hd$  = altura média das árvores dominantes (m);  $D_g$  = diâmetro médio quadrático (cm);  $I$  = idade (anos);  $D_{max}$  = maior diâmetro do povoamento (cm);  $G$  = área basal ( $m^2/ha$ );  $S$  = índice de sítio (m);  $N$  = número de árvores por hectare;  $\ln$  = logaritmo neperiano;  $\beta_0, \beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4$  e  $\beta_5$  = parâmetros a serem estimados;  $\varepsilon_i$  = erro da estimativa.

### 2.3 Eficiência dos modelos ajustados

Após ajustar e selecionar os modelos mais eficientes, aplicou-se um teste para verificar se as equações selecionadas para as diferentes situações estudadas diferiam estatisticamente entre si. Para tal, utilizou-se um delineamento inteiramente casualizado, no esquema de parcelas subdivididas. O modelo estatístico empregado no delineamento é dado por:

$$Y_{ijk} = \mu + T_i + \delta_{ij} + T'_{ik} + TT'_{ik} + \varepsilon_{ijk}$$

em que:

$Y_{ijk}$  = valor observado na  $ik$ -ésima subparcela, na  $j$ -ésima repetição;

$\mu$  = média geral do experimento;

$T_i$  = efeito do  $i$ -ésimo nível do tratamento  $T$  ( $i = 1, 2, \dots, 22$ );

$\delta_{ij}$  = efeito residual das parcelas;

$T'_{ik}$  = efeito do  $k$ -ésimo nível do tratamento  $T'$  ( $k = 1, 2, \dots, 7$ );

$TT'_{ik}$  = efeito da interação do  $i$ -ésimo nível do tratamento  $T$  com o  $k$ -ésimo nível do tratamento  $T'$ ; e

$\varepsilon_{ijk}$  = efeito residual das subparcelas.

Neste estudo, cada parcela compôs um experimento, as situações nas quais foram testados os modelos compuseram os tratamentos e as árvores, as repetições. Foram considerados sete tratamentos:  $T_1$  = testemunha (altura real);  $T_2$  = altura obtida para cada parcela pelo modelo tradicional;  $T_3$  = altura obtida para cada idade pelo modelo tradicional;  $T_4$  = altura obtida para cada sítio pelo modelo tradicional;  $T_5$  = altura obtida para cada agrupamento de sítio e idade pelo modelo tradicional;  $T_6$  = altura obtida para o agrupamento de todas as parcelas pelo modelo tradicional; e  $T_7$  = altura obtida pelo modelo genérico.

Buscou-se, através desse teste, identificar nas diferentes situações se havia diferença entre os modelos para a estimativa das alturas em cada sortimento considerado. No caso em que a interação foi significativa a 95% de probabilidade de acerto, procedeu-se ao desdobramento, aplicando o teste de Scott e Knott (1974).

Tanto a análise de variância quanto o teste de médias foram realizados com o software SISVAR, desenvolvido por Ferreira (1999).

### 3. RESULTADOS E DISCUSSÃO

#### 3.1 Seleção das equações tradicionais

As situações para as quais se ajustaram os modelos tradicionais foram: para cada parcela, para cada sítio, para cada idade, para cada agrupamento de sítio e idade e para o agrupamento de todas as parcelas.

##### a) Ajustes por parcela

No Quadro 4 são apresentados os resultados pertinentes aos ajustes, com os respectivos parâmetros

estatísticos de precisão. Pode-se observar, nesse quadro, que as equações de Curtis (parcelas 1, 4, 6, 7, 12, 15, 16 e 20), Prodan (parcelas 3, 8, 10, 11, 13 e 18), Parabólica (parcelas 2, 5, 9, 14, 17, 19 e 22) e de Stoffels (parcela 21) foram as que apresentaram melhor desempenho nas parcelas ajustadas.

##### b) Ajustes por idade

As equações selecionadas para cada idade são apresentadas no Quadro 5, onde é possível observar que as equações que apresentaram melhores ajustes foram as de Curtis (para as idades de 4,0; 4,1; 4,4; 4,8; 7,0; e 7,1 anos), Prodan (nas idades de 4,2; 6,0; 6,1; 6,4; e 6,8 anos), Parabólica (nas idades de 4,9; 6,5 e 6,3 anos) e de Stoffels (para as idades de 4,6 e 4,7 anos).

**Quadro 4** – Parâmetros estimados e medidas de precisão das equações hipsométricas tradicionais selecionadas para as parcelas de *Eucalyptus grandis*

**Table 4** – Estimated parameters and precision measures for the traditional hypsometric equations selected for *Eucalyptus grandis* plots

Parcela	Equação selecionada	$R^2$ aj. (%)	$S_{yx}$	
			(m)	(%)
1	$\ln(\hat{h}) = 3,59019 - 6,99694dap^{-1}$	79,82	± 1,49	± 7,5
2	$\hat{h} = -2,24435 + 2,75424dap - 0,06520dap^2$	90,99	± 1,42	± 6,5
3	$\hat{h} = (dap^2/3,38044 - 0,36655dap + 0,06068dap^2)$	99,84	± 0,75	± 4,4
4	$\ln(\hat{h}) = 3,43592 - 6,60369dap^{-1}$	75,41	± 1,40	± 8,0
5	$\hat{h} = 4,50395 + 1,86125dap - 0,04606dap^2$	71,17	± 1,19	± 5,6
6	$\ln(\hat{h}) = 3,55446 - 6,92956dap^{-1}$	89,59	± 1,08	± 5,2
7	$\ln(\hat{h}) = 3,63310 - 6,55650dap^{-1}$	88,92	± 1,57	± 7,1
8	$\hat{h} = (dap^2/1,77590 - 0,07494dap + 0,03622dap^2)$	99,73	± 1,32	± 5,7
9	$\hat{h} = -8,96023 + 4,07650dap + 0,12288dap^2$	92,51	± 0,53	± 2,3
10	$\hat{h} = (dap^2/1,57132 - 0,01414dap + 0,03384dap^2)$	99,82	± 1,01	± 4,6
11	$\hat{h} = (dap^2/1,53294 + 0,01813dap + 0,03504dap^2)$	99,85	± 0,86	± 4,2
12	$\ln(\hat{h}) = 3,61537 - 6,34396dap^{-1}$	96,32	± 0,92	± 4,2
13	$\hat{h} = (dap^2/0,33210 + 0,34302dap + 0,02365dap^2)$	99,71	± 1,20	± 5,9
14	$\hat{h} = 5,28794 + 1,79985 - 0,04807dap^2$	78,26	± 0,86	± 4,2
15	$\ln(\hat{h}) = 3,30753 - 5,09548dap^{-1}$	83,81	± 0,92	± 5,3
16	$\ln(\hat{h}) = 3,36521 - 5,91162dap^{-1}$	85,97	± 0,66	± 3,5
17	$\hat{h} = 0,01633 + 2,37777dap - 0,05938dap^2$	82,77	± 1,42	± 7,7
18	$\hat{h} = (dap^2/0,31621 + 0,26997dap + 0,02745dap^2)$	99,55	± 1,34	± 7,2
19	$\hat{h} = 1,68722 + 2,2170dap - 0,04946dap^2$	96,63	± 0,70	± 3,4
20	$\ln(\hat{h}) = 3,24383 - 3,93835dap^{-1}$	89,87	± 0,64	± 3,8
21	$\ln(\hat{h}) = 1,68228 + 0,49977\ln(dap)$	88,37	± 0,83	± 4,7
22	$\hat{h} = 4,26524 + 1,68779dap - 0,04082dap^2$	91,51	± 0,83	± 4,7

**Quadro 5** – Parâmetros estimados e medidas de precisão das equações hipsométricas tradicionais selecionadas, para *Eucalyptus grandis*, por idade

**Table 5** – Estimated parameters and precision measures for the traditional hypsometric equations selected for *Eucalyptus grandis* per age

Idade	Equação Selecionada	R <sup>2</sup> aj. (%)	S <sub>yx</sub>	
			(m)	(%)
4,0	$\ln(\hat{h}) = 3,36521 - 5,91162dap^{-1}$	85,97	± 0,66	± 3,5
4,1	$\ln(\hat{h}) = 3,30753 - 5,09548dap^{-1}$	83,81	± 0,92	± 5,3
4,2	$\hat{h} = (dap^2/0,33210 + 0,34302dap + 0,02365dap^2)$	99,71	± 1,20	± 5,9
4,4	$\ln(\hat{h}) = 3,45328 - 6,23616dap^{-1}$	70,97	± 1,50	± 7,9
4,6	$\ln(\hat{h}) = 1,30445 + 0,667281\ln(dap)$	83,30	± 1,64	± 8,7
4,7	$\ln(\hat{h}) = 1,54863 + 0,544551\ln(dap)$	83,51	± 1,43	± 7,7
4,8	$\ln(\hat{h}) = 3,24383 - 3,93835dap^{-1}$	89,87	± 0,64	± 3,8
4,9	$\hat{h} = 1,68722 + 2,21700dap - 0,04946dap^2$	96,63	± 0,70	± 3,4
6,0	$\hat{h} = (dap^2/1,7759 - 0,07494dap + 0,03622dap^2)$	99,73	± 1,32	± 5,7
6,1	$\hat{h} = (dap^2/1,53294 + 0,01813dap + 0,03504dap^2)$	99,85	± 0,86	± 4,2
6,2	$\hat{h} = 0,48298 + 2,30389dap - 0,05258dap^2$	83,77	± 1,74	± 8,5
6,3	$\hat{h} = 0,01633 + 2,3777dap - 0,05938dap^2$	82,77	± 1,42	± 7,7
6,4	$\hat{h} = (dap^2/1,57132 - 0,01414dap + 0,03384dap^2)$	99,82	± 1,01	± 4,6
6,8	$\hat{h} = (dap^2/2,68551 - 0,19918dap + 0,04448dap^2)$	99,63	± 1,42	± 6,4
7,0	$1(\hat{h}) = 3,63310 - 6,55650dap^{-1}$	88,92	± 1,57	± 7,1
7,1	$\ln(\hat{h}) = 3,55446 - 6,92956dap^{-1}$	89,59	± 1,08	± 5,2

### c) Ajustes por sítio

O povoamento em estudo apresenta três classes de sítio, sendo para cada uma ajustada uma equação.

No Quadro 6, observa-se que a equação de Curtis foi selecionada para os sítios 25,5 e 28,5, enquanto a equação de Stoffels foi a selecionada para o sítio 22,5.

### d) Ajustes por sítio e idade

No agrupamento dos dados por sítio e idade foram obtidas 20 combinações, para as quais se ajustaram as equações hipsométricas (Quadro 7).

Nos ajustes por sítio e idade, as equações mais eficientes foram as de Curtis, Prodan, Stoffels e Parabólica.

**Quadro 6** – Parâmetros estimados e medidas de precisão das equações hipsométricas tradicionais selecionadas, para *Eucalyptus grandis*, em cada classe de sítio

**Table 6** – Estimated parameters and precision measures for traditional hypsometric equations selected for *Eucalyptus grandis*, per site index

Sítio	Equação Selecionada	R <sup>2</sup> aj. (%)	S <sub>yx</sub>	
			(m)	(%)
22,5	$\hat{h} = 4,50395 + 1,86125dap - 0,04606dap^2$	71,17	± 1,19	± 5,6
25,5	$\hat{h} = (dap^2/0,02400 + 0,31966dap + 0,02481dap^2)$	99,17	± 1,77	± 9,3
28,5	$\hat{h} = (dap^2/1,67193 - 0,00722dap + 0,03517dap^2)$	99,31	± 1,82	± 8,5

**Quadro 7** – Parâmetros estimados e medidas de precisão das equações hipsométricas tradicionais selecionadas para cada combinação de sítio e idade, do povoamento de *Eucalyptus grandis*

**Table 7** – Estimated parameters and precision measures for the traditional hypsometric equations, selected for each combination of index site and age, of *Eucalyptus grandis*

Sítio	Idade	Equação Selecionada	R <sup>2</sup> aj. (%)	S <sub>yx</sub>	
				(m)	(%)
22,5	6,8	$\hat{h} = 4,50395 + 1,86125dap - 0,04606dap^2$	71,17	± 1,19	± 5,6
	4,0	$\ln(\hat{h}) = 3,36521 - 5,91162dap^{-1}$	85,97	± 0,66	± 3,5
	4,1	$\ln(\hat{h}) = 3,30753 - 5,09548dap^{-1}$	83,81	± 0,92	± 5,3
	4,4	$\ln(\hat{h}) = 3,45328 - 6,23616dap^{-1}$	70,97	± 1,50	± 7,9
	4,6	$\hat{h} = (dap^2/3,38044 - 0,36655dap + 0,06068dap^2)$	99,84	± 0,75	± 4,4
	4,7	$\hat{h} = 4,26524 + 1,68779dap - 0,04082dap^2$	91,51	± 0,83	± 4,7
	4,8	$\ln(\hat{h}) = 3,24383 - 3,93835dap^{-1}$	89,87	± 0,64	± 3,8
	6,1	$\hat{h} = (dap^2/1,53294 + 0,01813dap + 0,03504dap^2)$	99,85	± 0,86	± 4,2
	6,2	$\hat{h} = (dap^2/0,31621 + 0,26997dap + 0,02745dap^2)$	99,55	± 1,34	± 7,2
	6,3	$\hat{h} = 0,01633 + 2,37770dap - 0,05938dap^2$	82,77	± 1,42	± 7,7
25,5	6,8	$\hat{h} = -8,96023 + 4,07650dap + 0,12288dap^2$	99,96	± 0,53	± 2,3
	7,0	$\ln(\hat{h}) = 3,63310 - 6,5565dap^{-1}$	88,92	± 1,57	± 7,1
	7,1	$\ln(\hat{h}) = 3,55446 - 6,92956dap^{-1}$	89,59	± 1,08	± 5,2
	28,5	$\hat{h} = (dap^2/0,33210 + 0,34302dap + 0,02365dap^2)$	99,71	± 1,20	± 5,9
	4,6	$\ln(\hat{h}) = 1,30951 + 0,673751\ln(dap)$	84,34	± 1,68	± 8,5
	4,7	$\ln(\hat{h}) = 3,59019 - 6,99694dap^{-1}$	79,82	± 1,49	± 7,5
	4,9	$\hat{h} = 1,68722 + 2,21700dap - 0,04946dap^2$	99,73	± 1,32	± 5,7
	6,0	$\hat{h} = (dap^2/1,7759 - 0,07494dap + 0,03622dap^2)$	96,63	± 0,70	± 3,4
	6,2	$\ln(\hat{h}) = 3,61537 - 6,34396dap^{-1}$	96,32	± 0,92	± 4,2
	6,4	$\hat{h} = (dap^2/1,57132 - 0,01414dap + 0,03384dap^2)$	99,82	± 1,01	± 4,6

#### e) Ajustes para o agrupamento de todas as parcelas

Os mesmos seis modelos testados independentemente foram também ajustados para os dados de todas as parcelas agrupados em um único conjunto.

Dos ajustes realizados, a equação de Stoffels foi a que apresentou melhor ajuste:

$$\ln(\hat{h}) = 1,56207 + 0,56904\ln(dap)$$

com R<sup>2</sup>aj. = 72,98%, S<sub>yx</sub> = ± 2,0 m e ± 10,1%.

#### 3.2 Seleção das equações genéricas

Visando minimizar os erros encontrados nas equações hipsométricas tradicionais, optou-se também pelo ajuste dos modelos genéricos. Estes se diferem

dos ajustados anteriormente pela inclusão de algumas variáveis independentes características do povoamento, como altura dominante, idade e diâmetro médio quadrático. Assim, o ajuste foi realizado a partir da união de todas as parcelas numa única base de dados, visando obter variação das variáveis genéricas.

A equação genérica selecionada foi a de Amateis et al.:

$$\ln(\hat{h}) = \frac{\ln(hd)}{0,99389 + [dap^{-1} - D_{\max}^{-1}] \times [-1,15088 + 0,21252 \ln(N) + 0,03128I^{-1} + 0,09653S]}$$

com R<sup>2</sup>aj. = 99,97%, S<sub>yx</sub> = ± 0,87m e ± 4,4%.

### 3.3 Eficiência das equações selecionadas

Ao selecionar todas as equações, obtiveram-se as estimativas de altura de cada parcela amostral, empregando-as aos modelos genéricos aos tradicionais.

A análise de variância (Quadro 8) indicou que há interação significativa entre os fatores e entre as suas interações. Como neste estudo o interesse foi saber qual tratamento é estatisticamente diferente do outro, procedeu-se ao desdobramento apenas da interação entre os fatores parcelas x tratamentos, conforme apresentado no Quadro 9.

Observando o Quadro 9, verifica-se que os tratamentos apresentaram comportamento diferenciado da testemunha, ou seja, pelo menos um dos seis tratamentos diferiu da testemunha. Dessa forma, aplicou-se o teste de médias de Scott e Knott para verificar quais tratamentos diferiam da testemunha. Os resultados dos testes de média realizados em cada parcela são apresentados no Quadro 10.

**Quadro 8** – Análise de variância do experimento com o povoamento de *Eucalyptus grandis*

**Table 8** – Variance analysis for the experiment with *Eucalyptus grandis* stand

F. V.	G.L.	S.Q.	Q.M.	F
Parcelas (P)	21	8147,31	387,97	5,87**
Resíduo <sub>A</sub>	418	27632,59	66,11	
Total <sub>A</sub>	(439)	(35779,9)	(454,08)	
Modelos (M)	6	797,04	132,84	410,95*
P x M	126	1634,06	12,97	40,12**
Resíduo <sub>B</sub>	2508	810,81	0,32	
Total <sub>B</sub>	3079	39021,70		

Analizando os resultados do Quadro 10, pode-se verificar que o ajuste de modelos hipsométricos tradicionais por parcela é o procedimento que apresenta melhor desempenho, visto que em 90,9% dos ajustes os resultados foram estatisticamente semelhantes ao da testemunha. Também é possível verificar que o modelo genérico teve ajuste com eficiência em 77,3% dos casos, sendo esse porcentual indicativo de que tal modelo pode ser aplicado no povoamento em substituição aos demais modelos.

**Quadro 9** – Análise de variância do desdobramento da interação parcelas x modelos

**Table 9** – Variance analysis for the partitioning of the interaction plots x treatments

F. V.	G.L.	S.Q.	Q.M.	F
Parcela 1	6	47,63	7,94	24,56*
Parcela 2	6	82,46	13,74	42,52*
Parcela 3	6	90,45	15,08	46,64*
Parcela 4	6	116,35	19,39	59,99*
Parcela 5	6	42,89	7,15	22,11*
Parcela 6	6	9,61	1,60	4,96*
Parcela 7	6	136,11	22,69	70,18*
Parcela 8	6	243,18	40,53	125,39*
Parcela 9	6	140,71	23,45	72,55*
Parcela 10	6	147,22	24,54	75,90*
Parcela 11	6	413,70	68,95	213,30*
Parcela 12	6	89,57	14,93	46,18*
Parcela 13	6	151,88	25,31	78,31*
Parcela 14	6	47,94	7,99	24,72*
Parcela 15	6	119,56	19,93	61,65*
Parcela 16	6	148,49	24,75	76,56*
Parcela 17	6	52,29	8,71	26,96*
Parcela 18	6	55,74	9,29	28,74*
Parcela 19	6	87,16	14,53	44,94*
Parcela 20	6	49,68	8,28	25,61*
Parcela 21	6	61,16	10,19	31,53*
Parcela 22	6	97,30	16,22	50,17*
ERRO	2508	810,81	0,32	

**Quadro 10** – Teste de médias de Scott e Knott das estimativas médias das alturas

**Table 10** – Scott & Knott's mean test for height mean estimates

Parcela	Tratamento	Média*	Agrupamento	Parcela	Tratamento	Média*	Agrupamento
1	6	19,027	a	2	6	19,722	a
	5	19,201	a		5	20,554	b
	3	19,683	b		3	20,593	b
	7	19,798	b		7	21,012	c
	2	19,798	b		4	21,685	d
	1	19,864	b		1	21,916	d
	4	20,990	c		2	21,916	d

Continua...  
Continued...

**Quadro 10 – cont.**  
**Table 10 – cont.**

Parcela	Tratamento	Média*	Agrupamento	Parcela	Tratamento	Média*	Agrupamento
3	6	15,551	a	4	6	16,771	a
	1	16,974	b		7	17,408	b
	7	16,977	b		2	17,408	b
	2	16,977	b		1	17,466	b
	5	17,722	c		5	18,278	c
	4	17,873	c		4	19,050	d
5	3	18,165	d	6	3	19,465	d
	6	20,191	a		6	20,494	a
	4	21,243	b		4	20,767	a
	7	21,243	b		7	20,975	b
	2	21,243	b		2	20,975	b
	1	21,243	b		5	20,975	b
7	3	21,535	b	8	1	21,002	b
	5	22,222	c		3	21,434	c
	4	19,666	a		3	20,019	a
	6	20,138	a		6	20,367	a
	3	20,234	b		4	21,327	b
	7	21,966	b		1	23,131	c
9	5	21,966	c	10	2	23,132	c
	2	21,966	c		5	23,132	c
	1	22,012	c		7	23,132	c
	4	20,817	a		3	19,048	a
	3	21,376	b		6	19,928	b
	6	21,649	b		4	20,503	c
11	5	22,413	c	12	1	21,740	d
	1	23,389	d		2	21,742	d
	2	23,390	d		5	21,742	d
	7	23,390	d		7	21,742	d
	6	17,805	a		6	19,986	a
	4	18,201	b		3	20,418	b
13	3	18,514	b	14	5	20,891	c
	1	20,362	c		4	21,505	d
	7	21,855	d		2	22,060	e
	5	21,855	d		7	22,060	e
	2	21,855	d		1	22,081	e
	6	19,877	a		6	18,929	a
15	1	20,431	b	16	5	19,454	b
	7	20,431	b		4	20,197	c
	2	20,431	b		1	20,399	c
	3	20,431	b		7	20,399	c
	5	22,068	c		2	20,399	c
	4	22,979	d		3	20,681	c
17	6	16,612	a	18	6	18,140	a
	7	17,483	b		7	18,537	b
	5	17,483	b		5	18,537	b
	2	17,483	b		2	18,537	b
	1	17,506	b		1	18,548	b
	4	19,057	c		4	20,469	c
17	3	19,421	d		3	20,937	d
	6	16,750	a		6	17,576	a
	4	18,281	b		1	18,563	b
	1	18,457	b		7	18,564	b
	7	18,459	b		2	18,564	b
	5	18,459	b		4	18,828	b
17	2	18,459	b	18	3	19,293	c
	3	18,691	b		5	19,753	d

Continua...  
*Continued...*

**Quadro 10 – cont.**  
**Table 10 – cont.**

Parcela	Tratamento	Média*	Agrupamento	Parcela	Tratamento	Média*	Agrupamento
19	6	18,346	a	20	6	15,614	a
	7	19,385	b		7	17,020	b
	5	19,385	b		5	17,020	b
	2	19,385	b		2	17,020	b
	3	19,676	b		1	17,033	b
	1	20,675	c		4	17,384	c
	4	20,833	c		3	17,651	c
21	6	16,405	a	22	6	15,650	a
	2	17,647	b		1	17,445	b
	1	17,663	b		7	17,446	b
	5	18,068	c		2	17,446	b
	4	18,179	c		5	17,997	c
	7	18,444	d		4	18,052	c
	3	18,471	d		3	18,440	d

\*Médias seguidas por letras iguais maiúsculas na coluna não diferem entre si ( $p < 0,05$ ).

Em que: Tratamento 1 = testemunha (altura real), Tratamento 2 = modelo hipsométrico tradicional por parcela, Tratamento 3 = modelo hipsométrico tradicional por idade, Tratamento 4 = modelo hipsométrico tradicional por sítio, Tratamento 5 = modelo hipsométrico tradicional para o agrupamento de sítio e idade, Tratamento 6 = modelo hipsométrico tradicional para o agrupamento das parcelas e Tratamento 7 = modelo hipsométrico genérico.

#### 4. CONCLUSÕES

Após as análises dos resultados, tornaram-se possíveis as seguintes conclusões:

- O ajuste por parcela utilizando modelos tradicionais é o procedimento ideal para estimar a altura das árvores.

- Os bons resultados obtidos com o ajuste de modelos genéricos indicaram o potencial de sua utilização na estimativa das alturas das árvores.

#### 5. REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

ABREU, E. C. R. **Modelagem da prognose precoce do volume por classe diamétrica para *Eucalyptus grandis***. 2000. 70 f. Dissertação (Mestrado em Engenharia Florestal) – Universidade Federal de Lavras, Lavras, 2000.

BARROS, D. A. et al. Comportamento de modelos hipsométricos tradicionais e genéricos para plantações de *Pinus oocarpa* em diferentes tratamentos. **Boletim de Pesquisa Florestal**, v. 45, p. 3 - 28, 2004.

CARDOSO, D. J. **Avaliação da influência dos fatores sítio, idade, densidade e posição sociológica na relação hipsométrica para *Pinus taeda* nas regiões central e sudoeste do estado do Paraná**. 1989. 106f. Dissertação (Mestrado em Engenharia Florestal) – Universidade Federal do Paraná, Curitiba, 1989.

CARDOSO, D. J. et al. Avaliação da influência dos fatores idade e sítio na relação hipsométrica para *Pinus taeda* nas regiões central e Sudoeste do estado do Paraná. **Revista Floresta**, v. 19, n. 1-2, p. 96 - 115, 1989.

FERREIRA, D. F. **SISVAR**: sistema de análise de variância para dados balanceados, versão 4.0. Lavras: DEX/UFLA, 1999. (Software estatístico)

SAS INSTITUTE. **The SAS system**, version 6.11 Cary: 1996. (Software estatístico)

SCOLFORO, J.R.S. **Mensuração florestal 3**: relações quantitativas em volume, peso e a relação hipsométrica. Lavras: ESAL/FAEPE, 1993. 292 p.

SCOTT, A. J.; KNOTT, M. A Cluster analysis method for grouping means in the analysis of variance. **Biometrics**, v. 30, p. 505-512, 1974.