

Lösen von Gleichungssystemen und symbolische Gleichungen in R

Kolja Hopfmann
Betreuer: Eugen Betke
Informatik PIR16

08/06/2016

1 Einführung

1 Symbolische Mathematik ist heutzutage in der Informatik tief verwurzelt, da
2 viele Anwendungsbereiche, wie zb. maschinelles Lernen, Signalverarbeitung
3 und Laufzeitberechnung von ihr profitieren. Daraus folgt die Relevanz und
4 Abhängigkeit diese Form der Mathematik auch in IT-Systeme einzubetten
5 um somit den nutzen der Rechnertechnik und der symbolischen Mathematik
6 miteinander zu kombinieren. Dadurch ist man in der Lage komplexe Funk-
7 tionen und Gleichungen mit schneller Hardware effizienter zu verarbeiten
8 als je zuvor. Obwohl die Programmiersprache R hauptsächlich in hinsicht
9 auf Anwendungen im Bereich der Statistik entwickelt wurde, ist R durch
10 die GNU-Lizenz im laufe der Zeit erweitert worden, sodass es mittlerweile
11 möglich ist symbolische Mathematik in R zu verarbeiten.

1.1 Definition

CAS. *In Computeralgebrasystemen(CAS) bedeutet der Ausdruck symbolische Mathematik, dass Operationen und Kalkulationen von mathematischen Ausdrücken mit Variablen auf Computern ausgeführt werden.“*

[Planetmath.org]

12 Unter einem Computeralgebrasystem verstehen wir also ein Programm mit
13 welchem wir in der Lage sind symbolische Mathematik durchzuführen. Um
14 also, wie oben genannt, Hardwareleistung mit symbolischer Mathematik zu
15 verknüpfen brauchen wir ein CAS. Hier stellt sich also nun die Frage ob R
16 ein vollständiges Computeralgebrasystem ist.

1.2 Operationen

17 Um zu untersuchen man R als ein CAS verwenden kann, gilt es symbolische
18 Mathematik auf einzelne fundamentale Operationen und Anwendungen zu
19 differenzieren und versuchen diese in der R Umgebung zu finden:

1. Lösung eines Gleichungssystems(GLS) bilden.
2. Matrix-Operationen.
3. Arithmetische Operationen auf Polynomen.
4. Vereinfachen von komplizierten symbolischen Ausdrücken in eine Standardform.
5. Wertzuweisung der Variablen und Berechnung.
6. Ableiten von symbolischen Ausdrücken.
7. Bilden von Integralen.

20 Sind nun alle diese Themenbereiche der symbolischen Mathematik über [CRAN]
21 verfügbar, ist dies ein Argument dafür, dass R als ein grundlegendes Compu-
22 teralgebrasystem behandelt werden kann.

1.3 Schnittstellen zu Algebrasystemen

23 Desweiteren existieren über [CRAN] auch Schnittstellen zu Vollständigen
24 Computeralgebrasystemen mit denen man in der Lage ist, dass gewünschte
25 CAS direkt in der R-Umgebung anzusprechen. Dazu später mehr.

2 Gleichungssysteme

26 Unter einem Gleichungssystem verstehen wir eine Menge von Gleichungen
27 mit Unbekannten Symbolen die untereinander in Beziehung stehen. Dies ist
28 relevant, da man so in der Lage ist, für bestimmte Prämissen die Werte der
29 Symbole zu ermitteln.

2.1 solve

2.1.1 Vorstellung

30 Zum Lösen von Gleichungssystemen in R verwenden wir das Paket Solve,
31 welches ermöglicht für ein gegebenes GLS in Matrixform die Unbekannten
32 Variablen zu ermitteln, indem wir die solve-Funktion mit zwei Parametern
33 aufrufen: Zunächst eine beliebige $n \times n$ -Matrix als 1. Parameter und als 2.
34 Parameter einen n -Vektor oder wieder eine $n \times n$ -Matrix. Übergeben wir nur
35 einen Parameter in Form einer Matrix wird diese Invertiert. Solve ist ein
36 Build-In Paket von R und steht uns somit nach der Installation von R sofort
37 zur Verfügung.

2.1.2 Beispiele

38 Sei nun folgendes GLS gegeben:

$$\begin{aligned} 1x + 2y &= 5 \\ 3x + 4y &= 6 \end{aligned}$$

39 Daraus ergibt die die Matrixform.

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 5 \\ 3 & 4 & 6 \end{bmatrix}$$

40 Nun erfolgt die Teilung in Matrix und Vektor für beide Seiten der Gleichungen.

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 \\ 6 \end{bmatrix}$$

41 Nun erzeugen wir Matrix und Vektor in R und übergeben beides an die
42 solve-Funktion und kriegen die gewünschte Ausabe.

```
1 >A = matrix(c(1,2,3,4),nrow=2,ncol=2,byrow=T)
2 >B = c(5,6)
3 >solve(A,B)
4 [1] -4.0 4.5
```

43 Übergeben wir nur eine Matrix als Parameter so ist der 2. Parameter die
44 n -te Einheitsmatrix I^n . Folgend ergeben die gesuchten Variablen genau die
45 invertierte Matrix da folgendes gilt.

$$A \times A^{-1} = I$$
$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \times A^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

46 Übersetzt in R-Code ergibt sich als A^{-1} :

```
1 >A = matrix(c(1,2,3,4),nrow=2,ncol=2,byrow=T)
2 >solve(A)
3 [,1] [,2]
4 [1,] -2.0 1.0
5 [2,] 1.5 -0.5
```

47 Ein Negativtest zeigt die Robustheit von Solve, indem wir folgendes GLS
48 bilden:

$$\begin{aligned}1x + 2y &= 5 \\0x + 0y &= 4\end{aligned}$$

49 In Matrixform ist deutlich zu erkennen, dass das GLS eine Nullzeile besitzt
50 und somit nicht lösbar sein kann.

$$\begin{bmatrix}1 & 2 & 3 \\0 & 0 & 4\end{bmatrix}$$

51 Übergeben wir die Matrix nun als Parameter kriegen wir folgende Fehlermel-
52 dung.

```
1 >A = matrix(c(1,2,0,0),nrow=2,ncol=2,byrow=T)
2 >solve(A,c(3,4))
3 Error in solve.default(A, c(3, 4)) :
4 Lapack routine dgesv: system is exactly singular: U[2,2]=0
```

2.1.3 Vor-/Nachteile

53 Mit Solve besitzen wir nun die Fähigkeit Gleichungssysteme effeizient über
54 die R-Umgebung zu lösen und somit Fehler zu minimieren. Von Nachteil is
55 die Notwendigkeit, dass wir Gleichungen als Matrix übergeben müssen und
56 somit gezwungen sind diese von Hand umzuformen. Außerdem kann R nur
57 direkte Werte für Variablen ausgeben. Die Angabe von Lösungsmengen ist
58 nicht möglich, da einfach ein beliebiges Element aus der Menge verwendet
59 wird.

3 Symbolische Manipulation

60 Unter symbolischer Manipulation verstehen wir den Umgang mit symbolischen
61 Ausdrücken ohne Erwartung einer bestimmten Wertzuweisung der Variablen.
62 Umgangssprachlich spricht man auch von "Rechnen mit Buchstaben".

3.1 mpoly

3.1.1 Vorstellung

63 Mpoly ist ein Paket für arithmetische Operationen mit Polynome, indem es
64 einen neuen Objekttyp in R verwendet auf dem diverse Rechenoperationen zur
65 Verfügung stehen. Man spricht die mpoly-Funktion an und übergibt das zu
66 erzeugende Polynom als Parameter in Form eines einfachen Textstrings. Dazu
67 sind wir in der Lage die Polynome anschließend in Funktionen umzuwandeln
68 mit denen wir den abhängigen Symbolen Werte zuweisen können. Desweiteren
69 sind wir später in der Lage diese dann in Abhängigkeit einer Variable abzuleiten.

3.1.2 Beispiele

70 Wir wollen nun folgendes Polynom in R bearbeiten.

$$f = x^3 + x^2 + x + 1$$

71 Dies übergeben wir nun an die Funktion.

```
1 > f = mp("x^3+x^2+x+1")  
2 >f  
3 x^3 + x^2 + x + 1
```

72 Nun existiert das Polynom in Form eines neuen Typs auf dem wir nun
73 Rechenoperationen durchführen können.

```
1 >f-f  
2 0  
3 >f+f  
4 2 x^3 + 2 x^2 + 2 x + 2  
5 >f*f  
6 x^6 + 2 x^5 + 3 x^4 + 4 x^3 + 3 x^2 + 2 x + 1
```

74 Auch das Abfragen auf Gleichheit ist möglich: Im Folgenden vergleichen wir f
75 mit sich selber und mit dem Mononom x , was jeweils *TRUE/FALSE* liefert.

```
1 >f==f
2 [1] TRUE
3 >f == mp("x")
4 [1] FALSE
```

76 Neben eigenständigen mp-Objekten können wir auch Polynome mit dem
77 Befehl `mpolyList` in Listen verwalten.

```
1 >f = mp("x^3+x^2+x+1")
2 >g = mp("x^2")
3 >h = mp("2y")
4 >k = mpolyList(f,g,h)
5 >k
6 x^3 + x^2 + x + 1
7 x^2
8 2 y
```

78 Nun können wir Listen mit Operationen verknüpfen. Hierbei wird das i -te
79 Element der 1. Liste mit dem i -ten Element der 2. Liste verknüpft.

```
1 >k+k
2 2 x^3 + 2 x^2 + 2 x + 2
3 2 x^2
4 4 y
5 >k-k
6 0
7 0
8 0
9 >k*k
10 x^6 + 2 x^5 + 3 x^4 + 4 x^3 + 3 x^2 + 2 x + 1
11 x^4
12 4 y^2
```

80 Da wir nun unsere Polynome ausreichend bearbeitet haben, wollen wir deren
81 $f(x)$ Wert auslesen. mp-Objekte alleine, bieten diese Funktion jedoch nicht.
82 Es ist vonnöten, dass wir die Polynome in auslesbare Funktionen umwandeln.
83 Dies ist mit der `as.funktion`-Methode möglich.
84 Sei nun der Einfachheit nach folgende Funktion f gegeben.

$$\begin{aligned}f(x) &= x^2 \\f(0) &= 0 \\f(2) &= 4\end{aligned}$$

85 Wir übergeben nun an die `as.funktion`-Methode ein beliebiges mp-Objekt als
86 Parameter und sind somit in der Lage f Werte zuzuweisen.

```
1 >f = as.funktion(mp(x^2))
2 f(.) with . = x
3 >f(0)
4 [1] 0
5 >f(2)
6 [1] 4
```

87 Eine weitere Option ist das ableiten von Funktionen, hier bilden wir zunächst
88 wieder das Standardpolynom des dritten Grades und bilden dazu die erste
89 Ableitung.

$$\begin{aligned}f(x) &= x^3 + x^2 + x + 1 \\f'(x) &= 3x^2 + 2x + 1\end{aligned}$$

90 In R erstellen wir parallel das mp-Objekt und verwenden die `deriv`-Funktion
91 mit dem Polynom und der abzuleitenden Variable als Parameter und gelangen
92 somit zur gewünschten Ausgabe.

```
1 >f = mp("x^3+x^2+x+1")
2 >deriv(f, 'x')
3 3 x^2 + 2 x + 1
```


93 Weitere kleine Möglichkeiten zur Bequemlichkeit in mpoly bilden die Opera-
94 tionen totaldeg und monomials, wobei totaldeg den Grad den Polynoms
95 angibt und monomials die eintelnen Mononome ausgibt.

```
1 >f = mp("x^3+x^2+x+1")
2 >totaldeg(f)
3 [1] 3
4 >monomials(f)
5 x^3
6 x^2
7 x
8 1
```

3.1.3 Vor-/Nachteile

96 Mpoly deckt einen enorm großen Bereich der symbolischen Manipulation ab.
97 Mit dem Paket sind wir in der Lage Polynome zu erstellen und diese zu bear-
98 beiten. Der Vorteil is hier ein eigen neu definierter Typ für Polynome, was zur
99 Verständlichkeit beiträgt. Grundlegendes zu Funktionen deckt mpoly, jedoch
100 nur unzureichend ab. Zwar können wir Polynome in Funktionen umwandeln,
101 doch ableiten können wir demnach auch nur Polynomialfunktionen. Später
102 im Verlauf werden wir dies auf andere Funktionstypen ausweiten.

3.2 simplr

3.2.1 Vorstellung

103 Simplr ist ein Paket für R unter [CRAN] welches zur Vereinfachung von
104 symbolischen Ausdrücken dient. Mit dem Befehl symplifyq können wir eine
105 gewünschte R expression, welche einen symbolischen Ausdruck darstellt ver-
106 einfachen. Simplr geht immer nach demselmben Schema vor, demnach ergibt
107 sich aus den durch simplr vereinfachten ausdrücken eine Standardform.

3.2.2 Beispiele

108 Im ersten Beispiel die offensichtliche Regel, dass ein Koeffizient von 0 den
109 Ausdruck eliminiert. Desweiteren kann `simplifyq` auf trigonometrische Aus-
110 drücke vereinfachen. Zuletzt lässt sich die Standardform erkennen, die bei
111 additiven Ausdrücken immer ein Monomom zu Beginn beinhaltet, mit dem
112 Rest geklammert.

```
1 >simplifyq((a+b)*0)
2 [1] 0
3 >simplifyq(sin(x)^2+cos(x)^2)
4 [1] 1
5 simplifyq(a+a+a+b+b+b+c+c+c)
6 [1] 3 * c + (3 * b + 3 * a)
```

3.2.3 Vor-/Nachteile

113 Simpr bietet mit der Operation `simplifyq` eine Methode symbolische Aus-
114 drücke zu vereinfachen, was einen weiteren Bereich der symbolischen Mathe-
115 matik abdeckt. Simpr geht über ganzrationale Ausdrücke hinaus, mit der
116 Möglichkeit trigonometrische und exponentielle Ausdrücke zu vereinfachen.
117 Ein Nachteil ist, dass `simpr` nur R-expressions verarbeiten kann. Das heißt
118 eine direkte Verknüpfung mit Paketen wie `mpoly` gibt es nicht.

3.3 D

3.3.1 Vorstellung

119 Mit der Build-In Funktion `D` besitzt R die Fähigkeit expressions einer vorde-
120 finierten Form abzuleiten.

3.3.2 Beispiele

121 Zu beginn erstellen wir den von der Syntax geforderten Ausdruck. Dieser
122 besteht aus jeweils einem String, welcher den Ausdruck darstellt und einem
123 character für die abhängige Variable. Dann geben wir die D Funktion an mit
124 der expression und der abzuleitenden Variable.

$$f(x) = x^3 + x^2 + x + 1$$
$$f'(x) = 3x^2 + 2x + 1$$

```
1 >fx = expression("x^3+x^2+x+1", 'x')
2 >D(fx, 'x')
3 3 * x^2 + 2 * x + 1
```

125 Analog klappt dies auch mit trigonometrischen expressions.

$$h(x) = \sin(x^2)$$
$$h'(x) = 2x * \cos(x^2)$$

```
1 >hx = expression(sin(x^2), 'x')
2 >D(hx, 'x')
3 cos(x^2) * (2 * x)
```

126 D schließt auch Exponentialfunktionen mit ein. Bei der Funktion e^x erwarten
127 wir als Ableitung wieder e^x selbst.

$$g(x) = e^x$$
$$g'(x) = e^x$$

```
1 >gx = expression(e^x, 'x')
2 >D(gx, 'x')
3 e^x * log(e)
```

3.3.3 Vor-/Nachteile

128 Nun können wir mit D auch über Polynomialfunktionen hinaus Ableitungen
129 bilden. Dies ist ein enormer Vorteil gegenüber mpoly und relevant als Operati-
130 on der symbolischen Mathematik. Jedoch bietet D keine weiteren Funktionen
131 über Ableiten hinaus. Desweiteren können wir immernoch keine Integrale
132 bilden, ein weiterer wichtiger Bestandteil für ein CAS.

3.4 Integrate

3.4.1 Vorstellung

133 Mit dem Paket Integrate kann man nun auch Integrale eindimensionaler
134 Funktionen bestimmen. Inetgrate benutzt die Gauß-Quadratur als Annähe-
135 rungsverfahren. [math.ethz.ch]

3.4.2 Beispiele

136 Wir definieren uns zunächst eine R-Funktion in Form eines symbolischen
137 Ausdrucks mit einer abhängigen Variable als character und geben diese als
138 unseren ersten Parameter an. Zwei weitere Parameter bilden die Intervall-
139 grenzen. Optional lassen sich auch unbegrenzte Integrale definieren, durch
140 das Schlüsselwort -inf und inf.

```
1 >integrate(dnorm, -1.96, 1.96)
2 >integrate(dnorm, -Inf, Inf)
3 ## a slowly-convergent integral
4 >f<- function(x) {1/((x+1)*sqrt(x))}
5 >integrate(f, lower = 0, upper = Inf)
6 ## don't do this if you really want the integral from 0 to
   Inf
7 integrate(integrand, lower = 0, upper = 10)
8 integrate(integrand, lower = 0, upper = 100000)
9 integrate(integrand, lower = 0, upper = 1000000, stop.on.
   error = FALSE)
10 ## fails on many systems
11 integrate(dnorm, 0, 20000)
12 integrate(dnorm, 0, Inf)    ## works
```

[math.ethz.ch]

3.4.3 Vor-/Nachteile

141 Integrate bietet eine bequeme Lösung zur Berechnung von Integralen, dies ist
142 jedoch auf eindimensionale Integrale begrenzt. Desweiteren ist die Fehlerquote
143 bei sehr großen Intervallgrenzen höher aufgrund des Annäherungsverfahrens.
144 [math.ethz.ch] schlägt bei solchen Fällen vor unbegrenzte Integrale zu bilden.

4 CAS Schnittstellen

145 Ein sehr mächtiges Werkzeug aus dem CRAN-Archiv bilden die Schnittstellen
146 zu vollständigen Computeralgebrasystemen. Mit diesen sind wir in der Lage
147 nun R zumindest indirekt als ein CAS zu behandeln. Im Folgenden gehen wir
148 grob auf Umgangsweise zweier CAS-Interfaces, da dies sonst thematisch den
149 Rahmen sprengen würde. Wer sich weiter informieren will, den weise ich auf
150 meine Quellen hin.

4.1 rYacas

4.1.1 Vorstellung

151 Yacas steht für Yet Another Computer Algebra System, und ein CAS welches
152 unter der Open-Source GNU-Lizenz veröffentlicht wurde. Der enorme Vorteil
153 bei Yacas besteht darin, dass es seine eigen definierte Programmiersprache
154 besitzt. [Yacas]
155 So sind wir in der Lage über das R-Paket rYacas aus dem CRAN, Yacas Befehle
156 direkt in der R-Umgebung zu formulieren, die dann an Yacas übergeben
157 werden.

4.1.2 Beispiele

158 In diesem Beispiel besteht die erste Zeile aus einem mehrfach geschichtetem
159 Aufruf. Wir erstellen zunächst einen factor in R von dem wir mehrere Werte
160 erwarten können. Diesen übergeben wir als R-expression an die Yacas-Call
161 Funktion. In der Yacas-Umgebung ist dies nun eine gültige Funktion. Vorsicht!
162 R erkennt diesen Ausdruck jedoch nur als eine weitere expression! Nun nutzen
163 wir Eval mit der Yacas-Funktion und einem gegebenen Wert dazu und den
164 Funktionswert zu bilden.

```
1 > f = yacas(expression(Factor(x^3+x^2+x+1))) #Yacas -  
   Funktionsaufruf.  
2 > f  
3 expression((x^2 + 1) * (x + 1))  
4 > Eval(f,list(x=1))  
5 [1] 4  
6 > Eval(f,list(x=0))  
7 [1] 1
```

165 Eine weitere Möglichkeit Funktionen zu definieren ist mittels Sym. Hier legen
166 wir ein global abhängiges Symbol für unsere Funktionen fest. Bilden wie
167 gewohnt eine R-funktion und können diese auslesen. Desweiteren können wir
168 damit einen Yacas-Aufruf zum ableiten bilden, indem wir das Sym-Objekt mit
169 als Parameter übergeben. Die Ableiten wir wieder in Form einer expression
170 zurückgeliefert.

```
1 x = Sym("x")  
2 f = function(x){(x^3+x^2+x+1)}  
3 > f(0)  
4 [1] 1  
5 > f(1)  
6 [1] 4  
7 > f(42)  
8 [1] 75895  
9 > g = yacas(deriv(f(x), x)) #Yacas-Funktionsaufruf.  
10 > g  
11 expression(3 * x^2 + 2 * x + 1)
```

171 Integrale bildet man über die `integrate` ähnlich die mit dem CRAN-Paket.

$$f(x) = -x^2 + 1$$
$$\int_{-1}^1 f(x) dx = 1,333\overline{3}$$

```
1 > f = function(x)-x^2+1
2 > integrate(f,-1,1)
3 1.333333 with absolute error < 1.5e-14
```

172 Dies ist auch mit trigonometrischen Funktionen möglich.

$$g(x) = \sin(x)$$
$$\int_0^\pi g(x) dx = 2$$

```
1 > g = function(x)sin(x)
2 > g
3 function(x)sin(x)
4 > integrate(g,0,pi)
5 2 with absolute error < 2.2e-14
```

4.1.3 Pretty Printing

173 Eine komfortable Fähigkeit von `rYacas` ist das Pretty Printing. Damit können
174 wir mathematische Ausdrücke leserlich gestalten indem wir sie in ASCII oder
175 \LaTeX umwandeln.

```
1 > h = expression(x + x^2/2 + x^3/6 + 1)
2 > PrettyForm(h)
3
4      2      3
5      x      x
6 x + -- + -- + 1
7      2      6
8 >TeXForm(h)
9 expression("$x + \frac{x ^{2}}{2} + \frac{x ^{3}}{6} + 1$")
```

4.2 rSympy

4.2.1 Vorstellung

176 Ein weiteres bekanntes Computeralgebrasystem ist Sympy. Dies ist der CAS-
177 Bereich der Programmiersprache Python, wodurch Sympy für Leute mit
178 Python-Erfahrung einfach zu bedienen ist. Um Sympy nun in R verwenden zu
179 können, gilt dieselbe Prämisse: Wir müssen Sympy aus R direkt ansprechen
180 können, was durch Python jedoch gegeben ist. Das Paket rSympy aus dem
181 CRAN steht für diesen Zweck zur Verfügung. [Sympy.org]

5 Zusammenfassung

5.1 Inhalt

182 Das CRAN-Archiv bietet also einige Erweiterungen mit denen R in der Lage
183 ist mit Gleichungen und symbolischen Ausdrücken umzugehen und diese zu
184 verarbeiten. Nativ kann R Matrixberechnungen durchführen durch einen eigen
185 definierten Datentyp und kann diese auch als Gleichungssystem interpretieren
186 und mit Solve lösen. Mpoly bietet und mit einem neuen Datentyp Optionen
187 zur symbolischen Manipulation. Mit simplr können wir nun Ausdrücke in eine
188 Standardform umformen. Durch das Paket D können wir über Polynomial-
189 funktionen hinaus ableiten und mit Integrate berechnen wir eindimensionale
190 Integrale.

1. Lösung eines Gleichungssystems bilden. [Solve] ✓
2. Matrix-Operationen [Matrix-Datentyp] ✓
3. Arithmetische Operationen auf Polynomen. [mpoly] ✓
4. Vereinfachen von komplizierten symbolischen Ausdrücken in eine Standardform. [simplr] ✓
5. Wertzuweisung der Variablen und Berechnung. [mpoly] ✓
6. Ableiten von symbolischen Ausdrücken. [D] ✓
7. Bilden von Integralen [Integrate] ✓

191 Durch diese Pakete können wir R als ein primitives Computeralgebrasystem
192 betrachten da die definierten Operationen von einzelnen Paketen implemen-
193 tiert werden.

5.2 Fazit

194 Zwar bietet R nun Funktionen für grundlegende symbolische Mathematik,
195 jedoch arbeiten die Pakete nicht miteinander zusammen und sind alle getrennt
196 voneinander implementiert, was einem kontinuierlichen workflow entgegen-
197 steht. Desweiteren ist R eine interpretierte Programmiersprache, welche für
198 Statistik und Datenverarbeitung entwickelt wurde und somit schwach bei
199 hoher numerischer Berechnung ist. Diese beiden Aspekte werden jedoch durch
200 die CAS-Schnittstellen von R kompensiert ,denn diese bieten Zugang zu
201 ausgereiften Computeralgebrasystemen. Daher ist von einer direkten Zweck-
202 entfremdung abzuraten.

Literatur

[CRAN]

<https://cran.r-project.org/>

[CRAN:Ryacas]

<https://cran.r-project.org/web/packages/Ryacas/index.html>

<http://www.r-bloggers.com>

[Yacas] <http://www.yacas.org/>

[Sympy.org]

<http://www.sympy.org/en/index.html>

[Planetmath.org]

<http://planetmath.org/>

[EconBS:D]

<http://www.econometricsbysimulation.com/2012/08/symbolic-differentiation-in-r.html>

[mathe-werkstatt]

<http://www.mathe-werkstatt.de/themen/cas.htm>

[math.ethz.ch]

<https://stat.ethz.ch/R-manual/R-devel/library/stats>