

▶ **ComputerMathematik - Einführung in Maple / Teil IV**

Winfried Auzinger (SS 2011)

Teil IV stellt eines der wichtigsten Packages vor, nämlich

**LinearAlgebra** für [ Numerische ] Lineare Algebra,

plus Beispiele und ein paar Ergänzungen (Numerik, Grafik).

▶ **1. Vektoren und Matrizen**

▶ **2. Das Paket LinearAlgebra**

▶ **3. Beispiele zur Programmierung**

▶ **4. Spezielle Datenstrukturen**

▶ **Anhang: Differentialgleichungen;  
packages numapprox und plots**

## ComputerMathematik - Einführung in Maple / Teil IV

Winfried Auzinger (SS 2011)

Teil IV stellt eines der wichtigsten Packages vor, nämlich

**LinearAlgebra** für [ Numerische ] Lineare Algebra,

plus Beispiele und ein paar Ergänzungen (Numerik, Grafik).

### 1. Vektoren und Matrizen

Für den Bereich der Linearen Algebra verwendet Maple zwei Varianten des Array-Typs (intern basierend auf **rtables** = 'rectangular tables'): **Vector** und **Matrix**.

ACHTUNG... keine 'last-name-evaluation' (wie z.B. bei tables) - siehe Beispiel:

```
> restart;
> ? rtable
> t1:=table([[1,b]]); t2:=t1;
  t2:=eval(t2);
                                t1 := table([1 = [1, b]])
                                t2 := t1
                                t1 = table([1 = [1, b]])
```

```
> rt1:=rtable([[a,b],[1]]); rt2:=rt1;
  rt2:=eval(rt2);
```

$$rt1 := \begin{bmatrix} a & b \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$rt2 := \begin{bmatrix} a & b \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a & b \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a & b \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

-- **rtables** sind die 'Basis-Datenstruktur' für Arrays, Vektoren und Matrizen, etc. (optional mit effizienter interner Speicherorganisation für spezielle Fälle wie symmetrisch, Bandmatrix, datendünne Matrix, etc.). In der Praxis verwendet man meist die speziellen rtable-basierten Typen **Array**, für Lineare Algebra insbesondere **Vector** und **Matrix** (Indizierung beginnt fix mit 1).

(Anmerkung: Listen und tables sind für algebraische Berechnungen im allgemeinen nicht gut geeignet.)

```
> x:=Vector([a,b,c]); # Vector()-Konstruktor erwartet Liste
```

$$x := \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$$

```
> whattype(x), type(x,rtable);
                                Vector[column] true
```

-- Es werden also (ähnlich wie in Matlab) **Zeilen- und Spaltenvektoren** unterschieden, gemäß dem üblichen Matrix-Vektor-Kalkül. Default = Spaltenvektor (column)

```
> Vector[column]([a,b,c]), Vector[row]([1,2,3]);
```

$$\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}, [1 \ 2 \ 3]$$

-- Alternative Syntax:

```
> <1,2,3>; # , steht für 'neue Zeile'
```

$$\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

```
> <alpha|beta|delta>; # | steht für 'neue Spalte'
```

$$\begin{bmatrix} \alpha & \beta & \delta \end{bmatrix}$$

-- **Matrix-Typ** mit analoger Syntax (Spezifikation mittels listlist):

```
> A:=Matrix([[a,b,c],
              [d,e,f]]); # listlist wird zeilenweise interpretiert
```

$$A := \begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \end{bmatrix}$$

-- Alternative Syntax:

```
> <<a|b|c>>, <d|e|f>>; # zeilenweise
```

$$\begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \end{bmatrix}$$

```
> <<a,d>|<b,e>|<c,f>>; # spaltenweise
```

$$\begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \end{bmatrix}$$

-- Vektorelement, Teilvektor:

```
> x, x[2], x[1..2];
```

$$\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}, b, \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}$$

-- Matricelement, Teilmatrix:

> **A**, **A[2,3]**, **A[1..2,2..3]**;

$$\begin{bmatrix} a & b & c \\ d & e & f \end{bmatrix}, f, \begin{bmatrix} b & c \\ e & f \end{bmatrix}$$

-- Zeile, Spalte einer Matrix:

> **LinearAlgebra[Row](A,1)**, **LinearAlgebra[Column](A,2)**;

$$\begin{bmatrix} a & b & c \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} b \\ e \end{bmatrix}$$

-- Diverse Operationen und Transformationen aus der [Numerischen] Linearen Algebra befinden sich im package **LinearAlgebra**, siehe Abschnitt 2.

Es gibt auch **linalg** (andere Datenstrukturen, weniger mächtig, veraltet).

-- 'Leere' Objekte erzeugen (Initialisierung mit Nullelementen)

> **Vector(3)**, **Matrix(1..3,2)**;

$$\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

-- Angabe einer 'generating function' (i,j)->f(i,j), die die Einträge definiert:

> **f:=(i,j)->i+j**; **B:=Matrix(2,4,f)**;

$$f := (i, j) \rightarrow i + j$$

$$B := \begin{bmatrix} 2 & 3 & 4 & 5 \\ 3 & 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

-- Auch 'Lego spielen' kann man:

> **x**; **B:=Matrix([x,x])**;

$$\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$$

$$B := \begin{bmatrix} a & a \\ b & b \\ c & c \end{bmatrix}$$

... + weitere syntaktische Varianten...

-- **Elementare Arithmetik**: (Punkt . für MV bzw. MM-Multiplikation, nicht \* !):

> **B**, **x**, **B.x[1..2]**;

$$\begin{bmatrix} a & a \\ b & b \\ c & c \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} a^2 + ab \\ ab + b^2 \\ ca + cb \end{bmatrix}$$

> **B+2\*B**, **B[1..2,1..2].B[1..2,1..2]**;

$$\begin{bmatrix} 3a & 3a \\ 3b & 3b \\ 3c & 3c \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} a^2 + ab & a^2 + ab \\ ab + b^2 & ab + b^2 \end{bmatrix}$$

-- Zu beachten:

Gemäß dem zugrundeliegenden, sehr flexiblen Datentyp **rtable** können Objekten vom Typ **Vector** und **Matrix** verschiedene Eigenschaften zugewiesen werden (z.B. Symmetrie, 'sparsity'), die auch auf die Art der Speicherung einen Einfluss haben (später). Siehe z.B.

> ? **shape**

> ? **storage**

Für nicht zu große Objekte braucht man sich darum jedoch im Allgemeinen nicht weiter zu kümmern.

## 2. Das Paket LinearAlgebra

Bemerkung: Es gibt auch ein älteres Paket **linalg** (weniger umfangreich).

> **restart**;

> **with(LinearAlgebra)**;

[&x, *Add*, *Adjoint*, *BackwardSubstitute*, *BandMatrix*, *Basis*, *BezoutMatrix*, *BidiagonalForm*, *BilinearForm*, *CARE*, *CharacteristicMatrix*, *CharacteristicPolynomial*, *Column*, *ColumnDimension*, *ColumnOperation*, *ColumnSpace*, *CompanionMatrix*, *ConditionNumber*, *ConstantMatrix*, *ConstantVector*, *Copy*, *CreatePermutation*, *CrossProduct*, *DARE*, *DeleteColumn*, *DeleteRow*, *Determinant*, *Diagonal*, *DiagonalMatrix*, *Dimension*, *Dimensions*, *DotProduct*, *EigenConditionNumbers*, *Eigenvalues*, *Eigenvectors*, *Equal*, *ForwardSubstitute*, *FrobeniusForm*, *GaussianElimination*, *GenerateEquations*, *GenerateMatrix*, *Generic*, *GetResultDataType*, *GetResultShape*, *GivensRotationMatrix*, *GramSchmidt*, *HankelMatrix*, *HermiteForm*, *HermitianTranspose*, *HessenbergForm*, *HilbertMatrix*, *HouseholderMatrix*, *IdentityMatrix*, *IntersectionBasis*, *IsDefinite*, *IsOrthogonal*, *IsSimilar*, *IsUnitary*, *JordanBlockMatrix*, *JordanForm*, *KroneckerProduct*, *LA\_Main*, *LUDecomposition*,

LeastSquares, LinearSolve, LyapunovSolve, Map, Map2, MatrixAdd, MatrixExponential, MatrixFunction, MatrixInverse, MatrixMatrixMultiply, MatrixNorm, MatrixPower, MatrixScalarMultiply, MatrixVectorMultiply, MinimalPolynomial, Minor, Modular, Multiply, NoUserValue, Norm, Normalize, NullSpace, OuterProductMatrix, Permanent, Pivot, PopovForm, QRDecomposition, RandomMatrix, RandomVector, Rank, RationalCanonicalForm, ReducedRowEchelonForm, Row, RowDimension, RowOperation, RowSpace, ScalarMatrix, ScalarMultiply, ScalarVector, SchurForm, SingularValues, SmithForm, StronglyConnectedBlocks, SubMatrix, SubVector, SumBasis, SylvesterMatrix, SylvesterSolve, ToeplitzMatrix, Trace, Transpose, TridiagonalForm, UnitVector, VandermondeMatrix, VectorAdd, VectorAngle, VectorMatrixMultiply, VectorNorm, VectorScalarMultiply, ZeroMatrix, ZeroVector, Zip]

## 2.1 Grundsätzliches zu Verwendung von LinearAlgebra

```
> A:=Matrix([[1,2,3],[1,a,b]]);
Dimension(A);
```

$$A := \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & a & b \end{bmatrix}$$

2, 3

```
> RowDimension(A), ColumnDimension(A);
2, 3
```

```
> Rank(A); # 'generischer' Rang!
2
```

-- Viele Befehle haben lange Namen, daher sind hier Abkürzungen ganz praktisch (**alias**):

```
> alias(T=Transpose): T(A);
```

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & a \\ 3 & b \end{bmatrix}$$

-- **LinearAlgebra** eignet sich sowohl für **symbolische** als auch für **numerische** bzw. auch **gemischte** Berechnungen.

```
> B := A.T(A);
```

$$B := \begin{bmatrix} 14 & 1+2a+3b \\ 1+2a+3b & 1+a^2+b^2 \end{bmatrix}$$

```
> Determinant(B); B^(-1); # generisch!
```

$$13 + 10 a^2 + 5 b^2 - 4 a - 6 b - 12 a b$$

$$\begin{bmatrix} \frac{1+a^2+b^2}{13+10a^2+5b^2-4a-6b-12ab} & -\frac{1+2a+3b}{13+10a^2+5b^2-4a-6b-12ab} \\ -\frac{1+2a+3b}{13+10a^2+5b^2-4a-6b-12ab} & \frac{14}{13+10a^2+5b^2-4a-6b-12ab} \end{bmatrix}$$

```
> C := T(A).A;
```

$$C := \begin{bmatrix} 2 & 2+a & 3+b \\ 2+a & 4+a^2 & 6+ab \\ 3+b & 6+ab & 9+b^2 \end{bmatrix}$$

```
> Determinant(C); # diese Matrix ist 'generisch singular'
# (unabh. von a,b)
```

```
C^(-1);
```

0

Error, (in rtable/Power) singular matrix

-- Für **numerische Berechnungen** gibt es zwei Varianten.

```
> UseHardwareFloats;
```

deduced

Der Wert der Umgebungsvariablen **UseHardwareFloats** steuert gemeinsam mit der eingestellten Rechengenauigkeit **Digits** das Verhalten:

```
> UseHardwareFloats := false;
Digits := 20;
```

UseHardwareFloats := false

Digits := 20

```
> x:=Vector([1/3.0,1/2.0]);
```

$$x := \begin{bmatrix} 0.33333333333333333333333333333333 \\ 0.50000000000000000000000000000000 \end{bmatrix}$$

```
> x.x; # inneres Produkt auf 20 Stellen genau berechnet
0.36111111111111111111111111111111
```

(Aber Achtung: # der angezeigten Stellen (hier: 10) einzustellen über **Tools/Options**

-- Oder:

```
> UseHardwareFloats := true;
```

UseHardwareFloats := true

Dies bedeutet, dass die maschineninterne **doppelt genaue IEEE-Arithmetik** wird (binär, ca. 16 Dezimalstellen, wie in Matlab!)

```
> x:=Vector([1/3.0,1/2.0]);
```

$$x := \begin{bmatrix} 0.33333333333333333333333333333333 \\ 0.50000000000000000000000000000000 \end{bmatrix}$$

Oder konsequenter auch mit 'IEEE-Daten':  
(evalhf steht für 'evaluate hardware float' (= IEEE double),  
nicht zu verwechseln mit evalf)

(Beachte den Unterschied zu vorher - weniger als die 20 angezeigten Stellen sind signifikant:)

```
> x := map(evalhf,Vector([1/3,sqrt(2)]));
```

$$x := \begin{bmatrix} 0.33333333333333333333333333333315 \\ 1.41421356237309515 \end{bmatrix}$$

-- Zur Kontrolle, was intern passiert:

```
> infolevel[LinearAlgebra] := 1;
```

$$\text{infolevel}_{\text{LinearAlgebra}} := 1$$

```
> x.x; # hier werden 'Hardware-Routinen' aktiviert
```

DotProduct: calling external function  
DotProduct: NAG hw\_f06eaf

$$2.1111111111111111160$$

```
> UseHardwareFloats := false;
```

$$\text{UseHardwareFloats} := \text{false}$$

```
> y:=Vector([1.0,2.0]); y.y;
```

# hier werden intern 'Software-Routinen'  
aktiviert

$$y := \begin{bmatrix} 1.0 \\ 2.0 \end{bmatrix}$$

DotProduct: calling external function  
DotProduct: NAG sw\_f06eaf

$$5.00$$

-- ANMERKUNG: In Prozeduren kann man generell mittels option hfloat  
die Verwendung der Hardware-Arithmetik erzwingen.

```
> restart: with(LinearAlgebra): UseHardwareFloats;
```

# default deduced='automatisch'  
deduced

## 2.2 Symbolisches und exaktes Lösen von Problemen

(anhand von Beispielen)

-- Ein lineares Gleichungssystem:

```
> n := 4;
```

```
A := Matrix(n,n,(i,j)->alpha*i-j);
```

$$n := 4$$

$$A := \begin{bmatrix} \alpha-1 & \alpha-2 & \alpha-3 & \alpha-4 \\ 2\alpha-1 & 2\alpha-2 & 2\alpha-3 & 2\alpha-4 \\ 3\alpha-1 & 3\alpha-2 & 3\alpha-3 & 3\alpha-4 \\ 4\alpha-1 & 4\alpha-2 & 4\alpha-3 & 4\alpha-4 \end{bmatrix}$$

```
> b := Vector([seq(i,i=1..n)]);
```

$$b := \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}$$

```
> LinearSolve(A,b); # i.Allg. 2-dimensionale Lösungsschar
```

# mit freien Parametern, die automatisch  
# durch Variablen benannt werden

$$\begin{bmatrix} \frac{-t_3 \alpha + 2 - t_4 \alpha + 2}{\alpha} \\ \frac{2 - t_3 \alpha + 3 - t_4 \alpha + 1}{\alpha} \\ -t_3 \\ -t_4 \end{bmatrix}$$

```
> simplify(subs([_t[3]=1,_t[4]=2],%));
```

$$\begin{bmatrix} \frac{5\alpha+2}{\alpha} \\ \frac{8\alpha+1}{\alpha} \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

```
> alpha:=0; A;
```

$$\alpha := 0$$

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

```
> LinearSolve(A,b); # jetzt ist die Matrix singular!
Error, (in LinearAlgebra:-LinearSolve) inconsistent system
> n:=20; A:=Matrix(n,n); # größere Objekte werden nicht voll
angezeigt
```

$$A := \begin{array}{l} n := 20 \\ 20 \times 20 \text{ Matrix} \\ \text{Data Type: anything} \\ \text{Storage: rectangular} \\ \text{Order: Fortran\_order} \end{array}$$

```
-- Eigenproblem und Jordan'sche Normalform:
```

```
> A := Matrix([[c,a,c],[d,c,d],[c,d,c]]);
```

$$A := \begin{bmatrix} c & a & c \\ d & c & d \\ c & d & c \end{bmatrix}$$

```
> Eigenvalues(A); # Ausgabe als Spaltenvektor
```

$$\begin{bmatrix} 0 \\ \frac{3}{2}c + \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \\ \frac{3}{2}c - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \end{bmatrix}$$

```
> Eigenvectors(A); # Ausgabe als Spaltenvektor, und
Eigenvektoren als Matrix (spaltenweise)
```

$$\begin{bmatrix} \frac{3}{2}c + \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \\ \frac{3}{2}c - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \\ 0 \end{bmatrix}, \left[ \left( da^2 + d^2a + ca \left( \frac{3}{2}c + \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) \right. \right. \\ \left. \left. - c^2a + c \left( \frac{3}{2}c + \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) d - dc^2 \right) / \left( \left( \left( \frac{3}{2}c \right. \right. \right. \right.$$

$$+ \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \left. \right) d + ac - dc \left( \frac{1}{2}c + \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right), \left( da^2 \right. \\ \left. + d^2a + ca \left( \frac{3}{2}c - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) - c^2a + c \left( \frac{3}{2}c \right. \right. \\ \left. \left. - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) d - dc^2 \right) / \left( \left( \left( \frac{3}{2}c - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) d + ac \right. \right. \\ \left. \left. - dc \right) \left( \frac{1}{2}c - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) \right), -1 \Big],$$

$$\left[ \frac{da + d^2 + c \left( \frac{3}{2}c + \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) - 2c^2}{\left( \frac{3}{2}c + \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) d + ac - dc}, \right. \\ \left. \frac{da + d^2 + c \left( \frac{3}{2}c - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) - 2c^2}{\left( \frac{3}{2}c - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \right) d + ac - dc}, 0 \right],$$

$$\begin{bmatrix} 1, 1, 1 \end{bmatrix}$$

```
> J := JordanForm(A); # A ist immer diagonalisierbar,
# ggfs. mit konj. komplexen Eigenwerten
```

$$J := \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2}c - \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{3}{2}c + \frac{1}{2}\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} \end{bmatrix}$$

```
-- Ein typischer Aufruf, bei dem man über ein Schlüsselwort zusätzliche Information anfordert,
in diesem Fall die Transformations (Eigenvektor-) Matrix:
```

```
> X := JordanForm(A,output='Q');
```

$$X := \left[ \left[ -\frac{c^2 - d^2}{-2c^2 + d^2 + da}, \right. \right. \\ \left. \frac{1}{2} \frac{da\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} - c^2\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} + cda + c^3 - 2d^2c}{\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2}(-2c^2 + d^2 + da)}, \right. \\ \left. \frac{1}{2} \frac{-c^3 - c^2\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} - cda + da\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2} + 2d^2c}{\sqrt{c^2 + 4da + 4d^2}(-2c^2 + d^2 + da)} \right],$$

$$\begin{bmatrix} 0, -\frac{d}{\sqrt{c^2+4da+4d^2}}, \frac{d}{\sqrt{c^2+4da+4d^2}} \\ \frac{c^2-d^2}{-2c^2+d^2+da} \\ -\frac{1}{2} \frac{c^2\sqrt{c^2+4da+4d^2}-d^2\sqrt{c^2+4da+4d^2}-c^3+2cda-d^2c}{\sqrt{c^2+4da+4d^2}(-2c^2+d^2+da)}, \\ -\frac{1}{2} \frac{c^3+c^2\sqrt{c^2+4da+4d^2}+d^2c-d^2\sqrt{c^2+4da+4d^2}-2cda}{\sqrt{c^2+4da+4d^2}(-2c^2+d^2+da)} \end{bmatrix}$$

> ? JordanForm

-- Anderes Beispiel:

> A:=Matrix([[1,epsilon],[0,1]]);

$$A := \begin{bmatrix} 1 & \epsilon \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

> JordanForm(A); # im allgemeinen ('generisch') nicht diagonalisierbar

# (offenbar für epsilon<>0)

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

-- ABER: Für epsilon=0 ist A diagonalisierbar!

> epsilon:=0; JordanForm(A);

epsilon:=0

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

-- Singulärwerte (bzw. volle Singulärwertzerlegung):

> SingularValues(HilbertMatrix(2));

$$\begin{bmatrix} \frac{2}{3} + \frac{1}{6}\sqrt{13} \\ \frac{2}{3} - \frac{1}{6}\sqrt{13} \end{bmatrix}$$

-- Einige weitere Transformationen der Linearen Algebra:

> V := VandermondeMatrix([xi[1],xi[2],xi[3]]);

$$V := \begin{bmatrix} 1 & \xi_1 & \xi_1^2 \\ 1 & \xi_2 & \xi_2^2 \\ 1 & \xi_3 & \xi_3^2 \end{bmatrix}$$

-- Eine spezielle Ähnlichkeitstransformation, die in numerischen Algorithmen verwendet wird:

> HessenbergForm(V); # das geht nicht symbolisch,  
# dieser Algorithmus benötigt  
# explizite numerische Vergleiche!

Error, (in LinearAlgebra:-HessenbergForm) Matrix does not evaluate to floating point

-- Aber:

> V:=VandermondeMatrix([1/2,2/3,1]);

$$V := \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ 1 & \frac{2}{3} & \frac{4}{9} \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

> UseHardwareFloats := false;

UseHardwareFloats:=false

> HessenbergForm(V); # rechnet automatisch in floating point  
# obwohl Matricelemente rational

$$\begin{bmatrix} 1. & -0.5303300860 & -0.1767766953 \\ -1.414213562 & 1.555555554 & 0.1111111109 \\ 0. & -0.4444444438 & 0.1111111112 \end{bmatrix}$$

> UseHardwareFloats := true;

UseHardwareFloats:=true

> HessenbergForm(V); # double-Version

$$\begin{bmatrix} 1. & -0.530330085889910 & -0.176776695296637 \\ -1.41421356237310 & 1.55555555555555 & 0.111111111111111 \\ 0. & -0.444444444444445 & 0.111111111111111 \end{bmatrix}$$

> H := HilbertMatrix(3);

$$H := \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \end{bmatrix}$$

-- Orthogonalisierung der Spalten (geht auch exakt):

```
> GramSchmidt([seq(Column(H,i), i=1..RowDimension(H))]);
```

$$\begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -\frac{5}{98} \\ \frac{17}{294} \\ \frac{13}{196} \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \frac{1}{2190} \\ -\frac{1}{365} \\ \frac{1}{365} \end{bmatrix}$$

-- Matrix-Exponentialfunktion (basiert auf Jordan-Zerlegung):

```
> C:=CompanionMatrix('x^2+rho*x','x');
```

$$C := \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & -\rho \end{bmatrix}$$

```
> MatrixExponential(C); # offenbar ist rho=0 Sonderfall!
```

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\frac{e^{-\rho}-1}{\rho} & e^{-\rho} \end{bmatrix}$$

-- QR-Zerlegung (verwandt mit Gram-Schmidt):

```
> QRdecomposition(C);
```

$$\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & -\rho \end{bmatrix}$$

... und ... und ...

#### Grundprinzip:

-- Symbolisch exakte Lösungen werden versucht, wenn der zugrunde liegende Algorithmus dies grundsätzlich zulässt.

-- Numerische Ergebnisse in exakter Arithmetik möglich, aber manche Algorithmen, die nur in der Numerischen linearen Algebra verwendet werden, sind nur als Gleitpunkt-Versionen implementiert (z.B. HessenbergForm).

Kompetente Verwendung erfordert teilweise Kenntnisse über [Numerische] Lineare Algebra.

UE: Ggf. werden Hinweise zu den Beispielen gegeben.

```
> restart: with(LinearAlgebra): UseHardwareFloats:=true;
```

### 2.3 Numerische Lineare Algebra, mit Beispielen

Mit der Einstellung `UseHardwareFloats:=true` bietet Maple/LinearAlgebra einen Funktionsumfang wie Matlab, teilweise auch darüber hinaus; Implementierung teilweise weniger effizient (?) - für 'nicht zu große' Probleme egal.

Einige Beispiele:

-- Eigenproblem für eine symmetrische 20x20 - Matrix:

```
> H := map(evalhf, HilbertMatrix(20)); H[1..3,1..3];
```

$$H := \begin{bmatrix} 20 \times 20 \text{ Matrix} \\ \text{Data Type: anything} \\ \text{Storage: rectangular} \\ \text{Order: Fortran\_order} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1. & 0.500000000000000000 & 0.33333333333333315 \\ 0.500000000000000000 & 0.33333333333333315 & 0.250000000000000000 \\ 0.33333333333333315 & 0.250000000000000000 & 0.200000000000000010 \end{bmatrix}$$

```
> Eigenvalues(H); %[1];
```

$$\begin{bmatrix} 1 \dots 20 \text{ Vector}_{\text{column}} \\ \text{Data Type: complex}_8 \\ \text{Storage: rectangular} \\ \text{Order: Fortran\_order} \end{bmatrix}$$

$$1.90713472040725 + 0. I$$

```
> JordanForm(H); # dies ist numerisch nicht sinnvoll definiert!
```

Error, (in LinearAlgebra:-JordanForm) Jordan form not defined for a Matrix with floating-point values in its entries

-- Berechnung einer Ausgleichsgeraden, mit Grafik:

```
> n:=7;
```

$$n := 7$$

```
> t := [seq(i,i=1..n)];
```

```
y := map(evalhf, [seq(i^3,i=1..n)]);
```



```

t := [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7]
y := [1., 8., 27., 64., 125., 216., 343.]

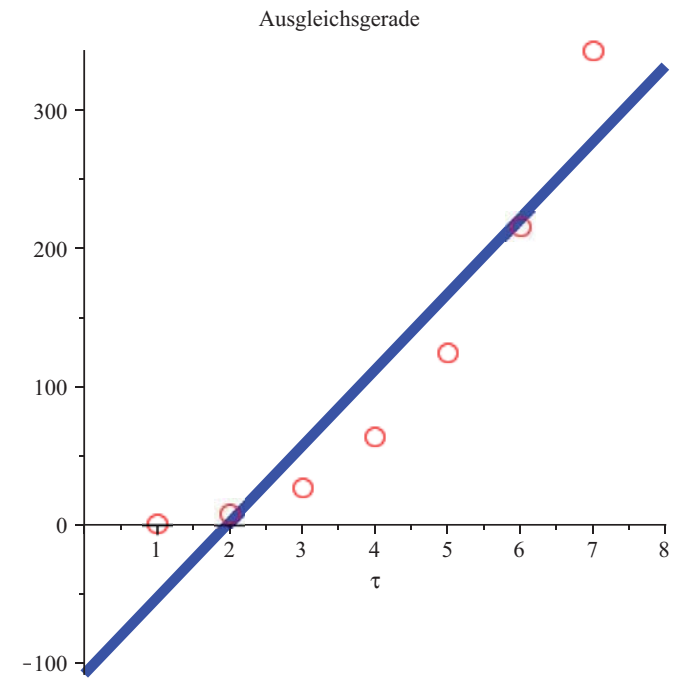
> V := VandermondeMatrix(t,n,2);
V :=  $\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \\ 1 & 4 \\ 1 & 5 \\ 1 & 6 \\ 1 & 7 \end{bmatrix}$ 

> Y := convert(y,Vector):
> LinearSolve(V,Y); # überbestimmt
Error, (in LinearAlgebra:-LinearSolve) inconsistent system
> a := LeastSquares(V,Y); # löst Ausgleichsproblem
a :=  $\begin{bmatrix} -108. \\ 55. \end{bmatrix}$ 

> gerade := tau->a[1]+tau*a[2];
gerade :=  $\tau \rightarrow a_1 + \tau a_2$ 

> p1 := plot(gerade(tau), tau=t[1]-1..t[n]+1, thickness=6, color=
blue):
> p2 := plots[pointplot]([seq([t[i],y[i]],i=1..n)],
symbolsize=20,symbol=circle,color=red):
> plots[display](p1,p2,title="Ausgleichsgerade");

```



### 3. Beispiele zur Programmierung

#### 3.1 Ein allgemeineres lineares Ausgleichsproblem

```
> restart: with(LinearAlgebra):
```

Gegeben sei eine beliebige Funktion

```
> x:='x': f:=x->'f'(x); type(f,procedure), f(x);
f:=x->'f'(x)
true,f(x)
```

und ein approximierender Ansatz für f als Polynom vom Grad n:

```
> p:=(x,n)->add(c[i]*x^i,i=0..n);
p := (x, n) → add(cixi, i = 0..n)
```

Die Parameter c[i] sind so zu bestimmen, dass folgendes Integral minimal wird:

```
> 'Int((p(xi,n)-f(xi))^2,xi=a..b)';
```

$$\int_a^b (p(\xi) - f(\xi))^2 d\xi$$

Wir schreiben dafür eine Prozedur, die die Minimalbedingung

'partielle Ableitungen nach den c[i] müssen 0 sein'

mittels LinearAlgebra implementiert:

```
> minimiere:=proc(f::procedure,a,b,n)
# hier fehlen eigentlich noch die description
# und ein Kommentar zur Bedeutung der lokalen Variablen...
local A,ableitung,c,i,k,p,r,sol,zielfunktional;
# Ansatz für das Polynom:
p:=xi->add(c[i]*xi^i,i=0..n);
# Zielfunktional:
zielfunktional:=int((p(xi)-f(xi))^2,xi=a..b);
# partiell nach den c[i] differenzieren:
for i from 0 to n do
  ableitung[i]:=simplify(diff(zielfunktional,c[i]));
  # printf("\n ableitung[%d] = %a",i,ableitung[i]);
end do;
# Koeffizientenvergleich in allen Ableitungen
# nach allen c[k], in Matrix A speichern:
# Achtung: Indizierung muss in A mit 1 beginnen
A:=Matrix(n+1,n+1);
for i from 0 to n do
  for k from 0 to n do
    A[i+1,k+1]:=coeff(ableitung[i],c[k]);
  end do;
end do;
# In den Ableitungen sind auch Terme enthalten,
# in denen die c[k] nicht vorkommen.
# Diese kommen auf die rechte Seite des Gleichungssystems.
r:=Vector(n+1);
for i from 0 to n do
  r[i+1]:=subs(seq(c[k]=0,k=0..n),ableitung[i]);
end do;
# Lösen des Gleichungssystems A.c+r=0,
# zurückspeichern in die c[i] (Indizierung mit 0 beginnend)
sol:=LinearSolve(A,-r);
for i from 0 to n do
  c[i]:=sol[i+1];
end do;
```

```
end do;
# Zurückgegeben wird das bestapproximierende
# Polynom als Ausdruck in der Variablen xi
# und der Wert des Zielfunktional (nochmals ausgewertet)
zielfunktional:=int((p(xi)-f(xi))^2,xi=a..b);
return collect(expand(p(xi)),xi),zielfunktional;
end proc;
```

Ein erster Test: Beliebiges Polynom vom Grad n reproduziert sich selbst:

```
> n:=4;
minimiere(x->sum('u[i]*x^i','i'=0..n),a,b,n);
n:=4
```

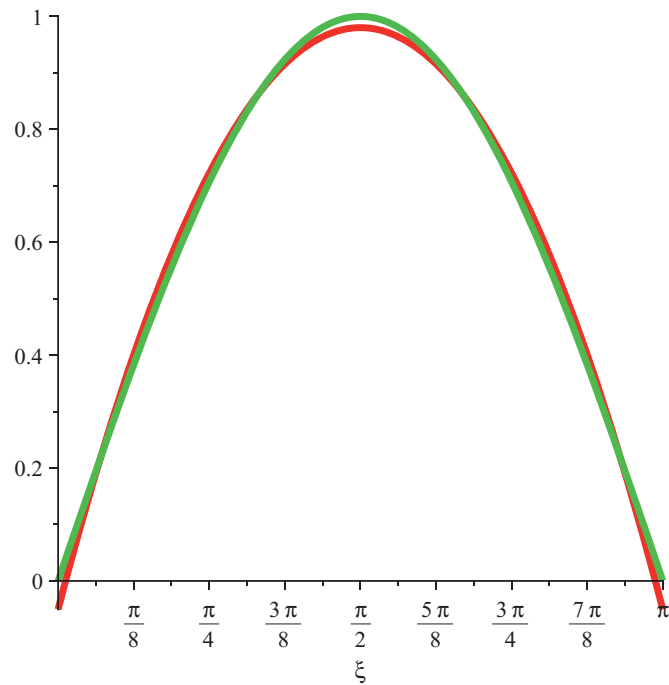
$$u_0 + u_1 \xi + u_2 \xi^2 + u_3 \xi^3 + u_4 \xi^4, 0$$

Approximation eines Polynoms vom Grad 2 auf [0,1] durch eine Gerade:

```
> minimiere(x->u[0]+u[1]*x+u[2]*x^2,0,1,1);
-1/6 u_2 + u_0 + (u_2 + u_1) xi - 1/180 u_2^2
```

Eine numerische Rechnung: Approximation für Sinusfunktion

```
> p,minimum := minimiere(sin,0.0,Pi,2);
p,minimum := -0.0504655059121495 + 1.31223621992019 xi - 0.417697761734345 xi^2,
0.0009362943259
> plot([p,sin(xi)],xi=0..Pi,thickness=4);
```



### 3.2 Eine einfache Matrix-Rekursion:

Berechnung von  $A^{(2^n)} = A^{(2^{(n-1)})} \cdot A^{(2^{(n-1)})} = \dots$

```
> restart: with(LinearAlgebra):
> Apower:=proc(A::Matrix,n::nonnegint)
> description "Rekursive Berechnung von A^(2^n)";
> local B;
> if (RowDimension(A)<>ColumnDimension(A)) then
>   error "A muss quadratische Matrix sein"
> end if;
> if n=0 then
  return A
else
  B:=Apower(A,n-1);
  return B.B
end if;
```

```
> end proc:
> M := Matrix([[1,2],[3,4]]);
M:= [ 1 2
      3 4 ]
> Apower(M,0);
[ 1 2
  3 4 ]
> Apower(M,1), M^2;
[ 7 10
 15 22 ], [ 7 10
            15 22 ]
> Apower(M,5), M^(2^5);
[ 55368923250321279115351 80696169672298405404130
 121044254508447608106195 176413177758768887221546 ],
[ 55368923250321279115351 80696169672298405404130
 121044254508447608106195 176413177758768887221546 ]
> Apower(Matrix([[a,0,0],[a,a,0],[a,a,a]]),3);
[ a^8 0 0
 8 a^8 a^8 0
 36 a^8 8 a^8 a^8 ]
```

### 3.3 Arnoldi - Iteration

```
> restart: with(LinearAlgebra):
  Digits := 10;
  Digits := 10
```

Die sogenannte Arnoldi-Iteration ist ein algorithmisches Werkzeug, das bei der iterativen Lösung sehr großer, speziell strukturierter Gleichungssysteme eingesetzt wird.

Man geht aus von einer  $n \times n$ -Matrix  $A$  und einem  $n$ -Vektor  $b$ , und betrachtet den Unterraum  $U$  des  $\mathbb{R}^n$ , der von den Vektoren

$$b, A.b, A^2.b, \dots, A^m.b$$

aufgespannt wird. Gesucht ist eine Orthonormalbasis (ONB) in  $U$ .

Vorgangswise analog wie bei **Gram-Schmidt**:

```

-- Normiere b --> v_1
-- Berechne A.v_1
-- Bilde Linearkombination w_2 von v_1 und A.v_1 so
  dass w_2 orthogonal auf v_1
-- Normiere w_2 --> v_2
-- Dann ist {v_1,v_2} ONB der linearen Hülle von {b,A.b}.
-- usw.

```

Dies führt auf folgende iterative Prozedur:

```

> arnoldi := proc(A::Matrix,b::Vector,m::posint)
  uses LinearAlgebra;
  description "Arnoldi-Iteration":
  local Av,i,ip,j,v,w: # lokale Funktion für inneres Produkt
  ip := (u,v) -> evalf(Transpose(u).v):
  v[1] := evalf(b/Norm(b,2)):
  for i from 2 to m do
    Av := evalf(A.v[i-1]):
    w := evalf(Av - add(ip(Av,v[j])*v[j],j=1..i-1)):
    v[i] := evalf(w/Norm(w,2))
  end do;
  return Matrix([seq(v[j],j=1..m)]):
end proc:

```

```

> A,b := HilbertMatrix(5),Vector([1,1,1,1,1]):

```

$$A, b := \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} & \frac{1}{7} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{5} & \frac{1}{6} & \frac{1}{7} & \frac{1}{8} \\ \frac{1}{5} & \frac{1}{6} & \frac{1}{7} & \frac{1}{8} & \frac{1}{9} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

```

> V := arnoldi(A,b,3);

```

$$V := \begin{pmatrix} 0.4472135954 & 0.806819005400000 & 0.376069389300000 \\ 0.4472135954 & 0.129091041800000 & -0.678667834100000 \\ 0.4472135954 & -0.161363800100000 & -0.335050205500000 \\ 0.4472135954 & -0.330795791100000 & 0.115815373300000 \\ 0.4472135954 & -0.443750452000000 & 0.521833253400000 \end{pmatrix}$$

Wir überprüfen die Orthonormalität der  $v[i]$ :

```

> printf("%+10.9f",Transpose(V).V);
+1.000000000 +0.000000002 -0.000000011
+0.000000002 +1.000000000 -0.000000013
-0.000000011 -0.000000013 +1.000000000
... numerisch OK (gerechnet wurde mit 10 Dezimalstellen).

```

## 4. Spezielle Datenstrukturen

Der **Matrix**-Typ ist von `rtables` abgeleitet und unterstützt verschiedenste spezielle Matrixstrukturen und damit zusammenhängend spezielle Speicherungsmuster über sogenannte 'indexing functions' - relevant für große, speziell strukturierte Matrizen (ähnlich für Vektoren).

Algorithmischer Umgang analog wie bei 'vollen', normal gespeicherten Matrizen, um die Speicher- und Rechentechnischen intern kümmert sich Maple.

Einige Beispiele:

```

> ? shape

```

Meist wird der 'storage mode' aus dem 'shape mode' abgeleitet.

```

> A:=Matrix(3,3,symbol=a,shape=symmetric);

```

$$A := \begin{pmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ a_{1,2} & a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{1,3} & a_{2,3} & a_{3,3} \end{pmatrix}$$

```

> op(A);

```

3, 3,  $\{(1,1) = a_{1,1}, (1,2) = a_{1,2}, (1,3) = a_{1,3}, (2,2) = a_{2,2}, (2,3) = a_{2,3}, (3,3) = a_{3,3}\}$ , *datatype* = anything, *storage* = triangular\_upper, *order* = Fortran\_order, *shape* = [symmetric]

```

> A[2,1]:=2; A;

```

$$A_{2,1} := 2$$

$$\begin{pmatrix} a_{1,1} & 2 & a_{1,3} \\ 2 & a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{1,3} & a_{2,3} & a_{3,3} \end{pmatrix}$$

```

> A:=Matrix(4,4,symbol=a,shape=band[1]); # tridiagonal

```

$$A := \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & 0 & 0 \\ a_{2,1} & a_{2,2} & a_{2,3} & 0 \\ 0 & a_{3,2} & a_{3,3} & a_{3,4} \\ 0 & 0 & a_{4,3} & a_{4,4} \end{bmatrix}$$

```
> A.A;
[[a1,12 + a1,2a2,1 + a1,1a1,2 + a1,2a2,2 + a1,2a2,3, 0],
 [a2,1a1,1 + a2,2a2,1 + a1,2a2,1 + a2,22 + a2,3a3,2 + a2,2a2,3 + a2,3a3,3 + a2,3a3,4],
 [a3,2a2,1 + a3,2a2,2 + a3,3a3,2 + a2,3a3,2 + a3,32 + a3,4a4,3 + a3,3a3,4 + a3,4a4,4],
 [0, a4,3a3,2 + a4,3a3,3 + a4,4a4,3 + a3,4a4,3 + a4,42]]

> A[1,4]:=1;
Error, attempt to assign a value outside Matrix bands

> op(A);
4, 4, {(1, 1) = a1,1, (1, 2) = a1,2, (2, 1) = a2,1, (2, 2) = a2,2, (2, 3) = a2,3, (3, 2) = a3,2, (3, 3) = a3,3, (3, 4) = a3,4, (4, 3) = a4,3, (4, 4) = a4,4}, datatype = anything, storage = band1,1, order = Fortran_order, shape = [band1,1]

> A:=Matrix(5,5,storage=sparse);
A :=
0 0 0 0 0
0 0 0 0 0
0 0 0 0 0
0 0 0 0 0
0 0 0 0 0

> A[1,1]:=1; op(A);
A1,1 := 1
5, 5, {(1, 1) = 1}, datatype = anything, storage = sparse, order = Fortran_order, shape = [ ]
```

## ▼ Anhang: Differentialgleichungen; packages numapprox und plots

Für die Lösung gewöhnlicher und partieller Differentialgleichungen gibt es

-- dsolve

Beispiel:

```
> diffeq := D(u)(t)=u(t)^2;
diffeq := D(u)(t) = u(t)2

> initial_value := u(0)=1;
initial_value := u(0) = 1

> dsolve({diffeq,initial_value},u(t));
u(t) = - 1 / (t - 1)
```

Neben der Numerischen Linearen Algebra (**LinearAlgebra**) enthält das

-- numapprox - package

einige für die Numerische Mathematik relevante Tools.

```
> restart: with(numapprox);
[chebdeg, chebmult, chebpade, chebsort, chebyshev, confracform, hermite_pade, hornerform,
 infnorm, laurent, minimax, pade, remez]

> # z.B.: Maximum-Norm einer Funktion:
> infnorm(sin,0..1);
0.8414709848
```

Das package

-- plots

enthält diverse Funktionen für grafische Darstellung.

Einige Beispiele:

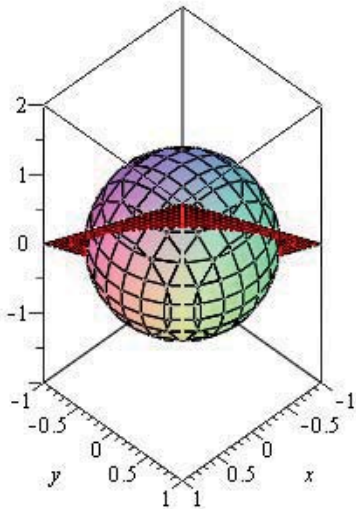
```
> with(plots);
[animate, animate3d, animatecurve, arrow, changecoords, complexplot, complexplot3d, conformal,
 conformal3d, contourplot, contourplot3d, coordplot, coordplot3d, densityplot, display,
 dualaxisplot, fieldplot, fieldplot3d, gradplot, gradplot3d, implicitplot, implicitplot3d, inequal,
 interactive, interactiveparams, intersectplot, listcontplot, listcontplot3d, listdensityplot, listplot,
 listplot3d, loglogplot, logplot, matrixplot, multiple, odeplot, pareto, plotcompare, pointplot,
 pointplot3d, polarplot, polygonplot, polygonplot3d, polyhedra_supported, polyhedraplot,
 rootlocus, semilogplot, setcolors, setoptions, setoptions3d, spacecurve, sparsematrixplot,
 surfdata, textplot, textplot3d, tubeplot]

> plot1 := plot3d(x+y,x=-1..1,y=-1..1,color=red); # plot-Befehl
erzeugt Datenstruktur,
# (eigentlich:
```

```

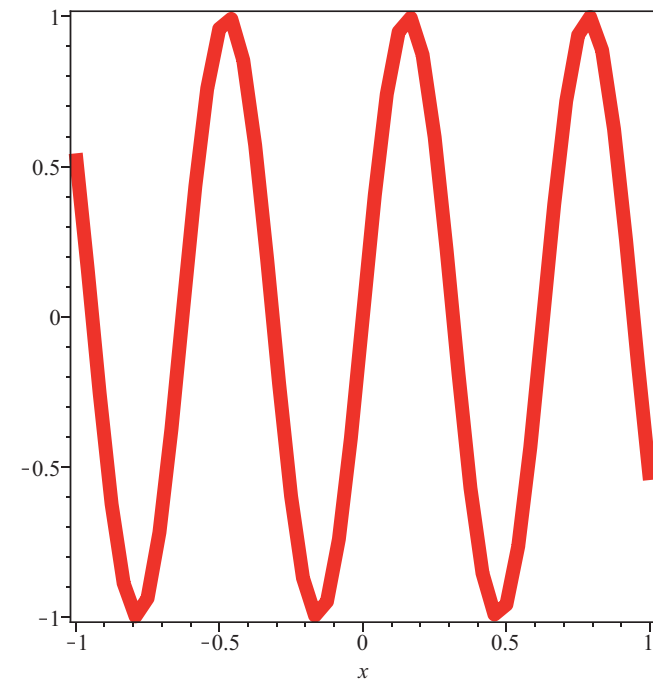
eine Funktion), die die plot-Daten enthält;      # wird
zwischen gespeichert und Variable zugewiesen
plot1 := PLOT3D(...)
> whattype(plot1);
function
> plot2 := implicitplot3d(x^2+y^2+z^2=1,x=-1..1,y=-1..1,z=-1..1);
plot2 := PLOT3D(...)
> display(plot1,plot2,axes=boxed,scaling=constrained);

```

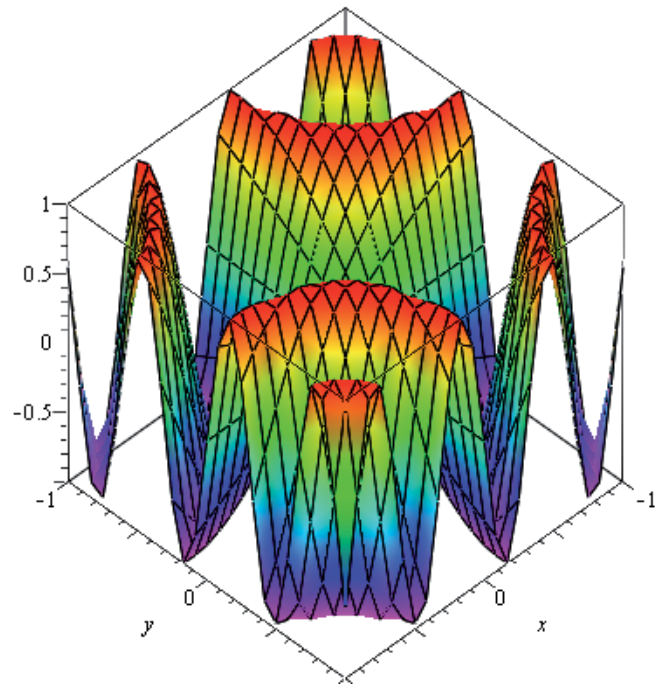


-- **animate** und **animate 3d** dienen zum erstellen kleiner Filme (parameterabhängiger Plot). Abspielen mittels Maussteuerung.

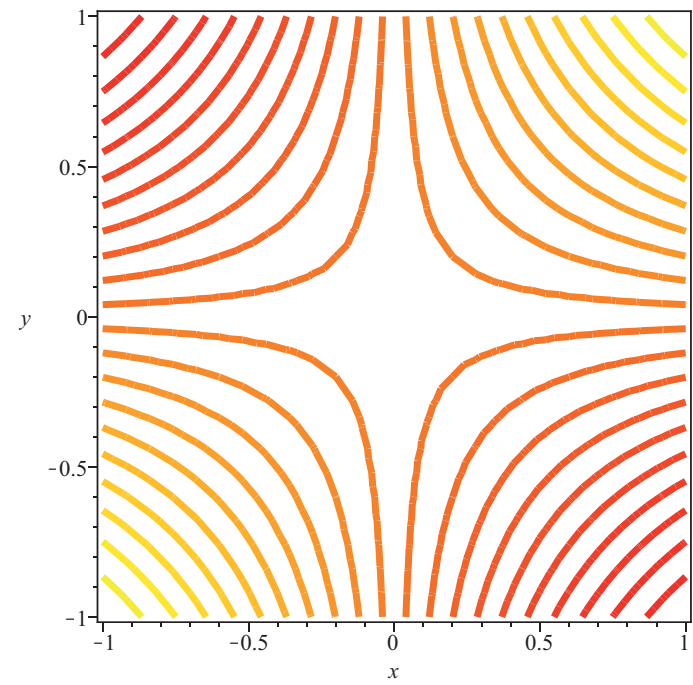
```
> animate((sin(t*x), x=-1..1), t=0..10, thickness=8, axes=boxed);
```



```
> animate3d((sin(t*x*y), x=-1..1, y=-1..1), t=0..10, shading=zhue,
axes=boxed);
```



```
> contourplot(sin(x*y), x=-1..1, y=-1..1, thickness=4, axes=boxed,
contours=20);
```



.. und vieles Weitere.

Beachte bei den plots auch auch Kontextmenü und Export-Varianten.

=== Ende Maple Teil IV ===