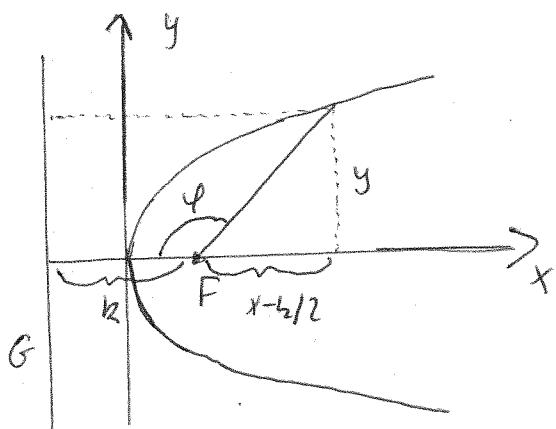


### 3. Parabel:



$$x + \frac{h}{2} = \sqrt{y^2 + (x - \frac{h}{2})^2} \quad (\Rightarrow) \quad \left(x + \frac{h}{2}\right)^2 = y^2 + \left(x - \frac{h}{2}\right)^2$$

$$\Leftrightarrow y^2 = 2hx$$

In Polarkoordinaten  $r(\varphi) = x + \frac{h}{2} = \frac{h}{2} - r \cos \varphi + \frac{h}{2} = h - r \cos \varphi$

$$\Rightarrow r(\varphi) = \frac{h}{1 + \cos \varphi}$$

Zusammenfassung:

1. Keplersche Gesetz: Gebundene Planeten bewegen (Zweikörperproblem) sich auf Ellipsen

2. Keplersches Gesetz: Der Fahrstahl überstreicht in gleichen Zeiten gleiche Flächen

3. Keplersches Gesetz:  $\frac{T^2}{a^3} = \text{const.} = \frac{4\pi^2}{G_N(M+m)}$

# Matrizen und Tensoren

$$m \times n\text{-Matrix } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1j} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2j} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & & & & \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ij} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & & & & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mj} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{array}{l} i\text{-te Zeile} \\ \uparrow \\ j\text{-te Spalte} \end{array}$$

$$A = (a_{ij})$$

Rechenoperationen:

1.) Addition  $C = A + B$        $c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$

nur gleichartige  $m \times n$ -Matrizen können addiert werden

2.) Skalar Multiplikation:

$$C = \lambda A \quad c_{ij} = \lambda a_{ij}$$

3.) Matrix-Multiplikation:

Sei  $A = (a_{ij}) = m \times n$ -Matrix,  $B = (b_{k\ell}) = n \times r$ -Matrix

$$\Rightarrow C = AB \quad c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} = m \times r \text{-Matrix}$$

"Zeile  $i$  x Spalte  $j$ "

Spezialfall:  $B = x = n \times 1$ -Matrix = Vektor mit  $n$ -Komponenten

$$\Rightarrow Ax = m \times 1 \text{-Matrix} = Vektor mit } m \text{ Komponenten}$$

z.B.  $m=n \rightarrow$  quadratische Matrix

$$A \tilde{x} = \tilde{b} \quad \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2$$

lineares Gleichungssystem

..

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n$$

## Rechenregeln:

$$A + B = B + A \quad \text{kommutativ}$$

$$A(B+C) = AB + AC \quad \text{assoziativ}$$

$$A(BC) = (AB)C = ABC \quad \text{(distributiv)}$$

aber:  $AB \neq BA$  im allgemeinen

$$[A, B] := AB - BA \quad \text{Kommutator}$$

Spielt wichtige Rolle in der Quantenmechanik

Die "Transponierte"  $A^T$  einer Matrix  $A$  erhält man durch Vertauschen von Zeilen und Spalten:  $(A^T)_{ij} = A_{ji}$

Es gilt:

$$(AB)^T = B^T A^T$$

## Quadratische n x n Matrizen

bilden eine "Algebra" unter Addition und Multiplikation mit Zahlen sowie Matrixmultiplikationen.

Einheitsmatrix:

$$E = 1L = (e_{ij}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & \dots & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$EA = A E = A \quad \forall A$$

Determinante:

$$|A| = \det A = \sum_{\substack{\text{permutationen} \\ P(1, 2, \dots, n)}} (-1)^P a_{1P_1} a_{2P_2} \dots a_{nP_n}$$

$$(-1)^P = \begin{cases} 1 & \text{gerade Permutationen} \\ -1 & \text{ungerade Permutationen} \end{cases}$$

$n=2$ :

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$$

$n=3$ :

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{11}a_{23}a_{32} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{13}a_{22}a_{31}$$

Man kann zeigen:

$$|A^T| = |A|$$

$$|AB| = |BA| = |A||B|$$

Wenn  $|A| \neq 0$  dann gibt es eine inverse Matrix  $A^{-1}$  mit

$$A^{-1}A = AA^{-1} = \underline{1}I = E$$

In diesem Fall hat ein linearer Gleichungssystem

$$A\tilde{x} = \tilde{b} \quad \text{die eindeutige Lösung } \tilde{x} = A^{-1}\tilde{b}$$

Anwendung: Taylorentwicklung im  $\mathbb{R}^n$ :

$$f(\tilde{r}) = f(\tilde{r}_0) + \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(\tilde{r}_0)(x_i - x_{0i}) + \frac{1}{2} \sum_{i,j=1}^n \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(\tilde{r}_0)(x_i - x_{0i})(x_j - x_{0j}) + \dots$$

$$\tilde{r} = (x_i) \quad \tilde{r}_0 = (x_{0i})$$

kann geschrieben werden als

$$f(\tilde{r}) = f(\tilde{r}_0) + \nabla f(\tilde{r}_0) \cdot (\tilde{r} - \tilde{r}_0) + \frac{1}{2} (\tilde{r} - \tilde{r}_0)^T Q (\tilde{r} - \tilde{r}_0)$$

$$\text{mit } Q_{ij} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j}(\tilde{r}_0)$$

Beispiel: Entwicklung des Potentia  $\frac{1}{|\tilde{r} - \tilde{a}|}$  einer Punktquelle bei  $\tilde{a}$  um  $\tilde{r} = 0$ :

$$\frac{\partial}{\partial x_i} \frac{1}{|\tilde{r} - \tilde{a}|} = -\frac{1}{|\tilde{r} - \tilde{a}|^2} \frac{\partial}{\partial x_i} |\tilde{r} - \tilde{a}| = -\frac{x_i - a_i}{|\tilde{r} - \tilde{a}|^3}$$

$$\frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} \frac{1}{|\tilde{r} - \tilde{a}|} = -\frac{\delta_{ij}}{|\tilde{r} - \tilde{a}|^3} + \frac{3(x_i - a_i)(x_j - a_j)}{|\tilde{r} - \tilde{a}|^5}$$

$$\Rightarrow \frac{1}{|\tilde{r} - \tilde{a}|} = \frac{1}{a} + \frac{\tilde{a} \cdot \tilde{r}}{a^3} + \frac{\tilde{r}^T Q \tilde{r}}{2a^5}$$

$$\text{mit } Q_{ij} = 3a_i a_j - a^2 \delta_{ij}$$

Eigenschaften:  $a_{ij} = a_{ji}$  Symmetrie

Spur (trace)  $\text{Tr } Q = \sum_j a_{jj} = \sum_j (3a_{jj} - a^2 \delta_{jj}) = 3a^2 - 3a^2 = 0$   
Summe der Diagonalelemente

n-te Stufe

Tensoren sind Objekte mit  $n$  Indizes die sich für jeden Index wie ein Vektor transformieren (Koordinatentransformationen siehe später)

Also: Skalar = Zahl = Tensor 0-te Stufe

Vektor = Tensor 1ste Stufe

Matrix = Tensor 2te Stufe

Einh = Tensor 3te Stufe

$\vec{x}$  heißt Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda$  wenn

$$A\vec{x} = \lambda \vec{x} \quad \text{für } \vec{x} \neq 0$$

$$\lambda \text{ Eigenwert} \Leftrightarrow |A - \lambda \mathbb{1}| = 0$$

wenn  $A$   $n \times n$  Matrix, dann gilt

$$|A - \lambda \mathbb{1}| = a_0 + a_1 \lambda + \dots + (-1)^n \lambda^n = \chi_n(\lambda)$$

der charakteristische Polynom  $n$ -ten Grades mit  $n$  (u.U. auch Mehrfachnullstellen)

$$\chi_n(\lambda) = (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \dots (\lambda_n - \lambda)$$

also sind  $\lambda_i$  die Eigenwerte von  $A$

Satz: Die Eigenwerte einer reellen symmetrischen Matrix sind reell

Beweis:

$$\sum_{i,j} (a_{ij} - \lambda f_{ij}) x_i^* x_j = 0 \rightarrow \text{multipliziere } \sum_j a_{ij} x_j = \lambda x_i \text{ mit } x_i^*$$

$$\Rightarrow \sum_j (a_{ij} - \lambda^* f_{ij}) x_i^* x_j = 0$$

komplexe Konjugation

Subtrahiere und verwende Symmetrie von  $a_{ij}$  und  $f_{ij}$

$$\Rightarrow \sum_{i,j} (-\lambda + \lambda^*) f_{ij} x_i^* x_j = (\lambda^* - \lambda) \sum_i |\lambda_i|^2 = 0 \Rightarrow \lambda^* = \lambda \quad \text{da } |\vec{x}| \neq 0$$

Satz: Die Eigenvektoren einer reellen, symmetrischen Matrix zu verschiedenen Eigenwerten sind orthogonal

Beweis:

$$\sum_j a_{ij} x_j = \alpha x_i \quad \sum_j a_{ij} y_j = \beta y_i \quad \alpha \neq \beta$$

multipliziert mit  $y_i$  bzw.  $x_i$  und summiere über  $i$

$$\Rightarrow \sum_{ij} a_{ij} y_i x_j = \alpha \sum_i x_i y_i$$

$$\sum_{ij} a_{ij} x_i y_j = \beta \sum_i x_i y_i -$$

$$\Rightarrow 0 = (\alpha - \beta) \sum_i x_i y_i = (\alpha - \beta) \tilde{x} \cdot \tilde{y} \Rightarrow \tilde{x} \cdot \tilde{y} = 0 \quad \text{da } \alpha \neq \beta$$

Subtraktion

mit  $a_{ij} = a_{ji}$

Beispiel: Trägheitsensor einer Massenverteilung

$$I_{ij} = \int dV \rho (f_{ij} r^2 - x_i x_j) \quad \tilde{r} = (x_1, x_2, x_3)$$

reell und symmetrisch Volumen-Integral

Eigenwerte sind reell und heißen Hauptträgheitsmomente  
mit entsprechenden Hauptträgheitsachsen (= Eigenvektoren  $\tilde{x}_i$ )

Beispiel:

$$\text{asymmetrische Matrix } A = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow |A - \lambda I| = \begin{vmatrix} 1-\lambda & 4 \\ 1 & 1-\lambda \end{vmatrix} = (1-\lambda)^2 - 4 = 0$$

$$\Rightarrow \lambda_{\pm} = 3, -1$$

$$\text{Eigenvektoren } \begin{pmatrix} 1-\lambda_+ & 4 \\ 1 & 1-\lambda_+ \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{+1} \\ x_{+2} \end{pmatrix} = 0$$

$$\Rightarrow -2x_{+1} + 4x_{+2} = 0 \Rightarrow x_{+1} = 2x_{+2} \Rightarrow \alpha \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ sind Eigenvektoren zu } \lambda_+ = 3$$

analog:  $\alpha \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}$  sind Eigenvektoren zu  $\lambda_- = -1$