

Abbildung 19 zeigt diese Ausgleichsgerade zusammen mit den Daten.

Natürlich sind die Datenpunkte relativ breit gestreut um die Ausgleichsgerade; der Zusammenhang zwischen Korruption und Wohlstand ist schließlich zum Glück kein unausweichliches deterministisches Gesetz, sondern nur eine empirische Beobachtung.

Auch bei Messungen physikalischer Größen, wo die verschiedenen Meßgrößen meist durch wohlbekanntere Naturgesetze miteinander verbunden sind, gibt es praktisch immer eine Streuung der Daten um die theoretisch richtige Meßkurve; absolut fehlerfreie Messungen sind, trotz aller Mühe der Experimentatoren, fast nie möglich, da es praktisch immer ein Grundrauschen der Meßgeräte und/oder nicht in ihrer Gesamtheit erfassbare Umgebungseinflüsse u_{sw} gibt. Vor allem bei Messungen, mit denen Konstanten für Naturgesetze ermittelt werden sollen oder gar ein Experiment zwischen zwei oder mehr Hypothesen entscheiden soll, ist es daher wichtig zu wissen, wie gut die Übereinstimmung zwischen den Daten und der berechneten Kurve (oder Fläche u_{sw} .) wirklich ist.

Solche Maße stellt die Statistik zur Verfügung; für ihr Verständnis sind daher meist zumindest Grundlagenkenntnisse der Statistik notwendig, wie wir sie (wenn auch nur kurz) im nächsten Semester behandeln werden. Im einfachsten und zugleich wichtigsten Fall eines linearen Zusammenhangs zwischen zwei Größen allerdings reicht die lineare Algebra, um das sowohl in der Theorie wie auch den Anwendungen wichtigste Qualitätsmaß zu definieren, den Korrelationskoeffizienten.

Angenommen, wir haben N Datenpaare (x_i, y_i) , zwischen denen ein perfekter linearer Zusammenhang besteht, d.h.

$$y_i = ax_i + b \quad \text{für alle } i = 1, \dots, N.$$

Wir wollen den Datenvektoren $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$ mit Komponenten x_i und $\vec{y} \in \mathbb{R}^N$ mit Komponenten y_i Vektoren zuordnen, die nicht nur in einem linearen Zusammenhang stehen, sondern sogar gleich sind; mit anderen Worten, wir wollen die Parameter a und b aus obiger Gleichung eliminieren.

Dazu betrachten wir als erstes die Mittelwerte

$$\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i \quad \text{und} \quad \bar{y} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y_i.$$

Da $y_i = ax_i + b$ ist für alle i , folgt sofort, daß auch

$$\bar{y} = a\bar{x} + b$$

ist, und damit

$$(y_i - \bar{y}) = a(x_i - \bar{x}) \quad \text{für alle } i = 1, \dots, N.$$

Damit haben wir den Parameter b eliminiert. Bezeichnen wir wieder mit $\vec{1} \in \mathbb{R}^N$ den Vektor, dessen sämtliche Komponenten Einsen sind, ist nun also $(\vec{y} - \bar{y}\vec{1}) = a(\vec{x} - \bar{x}\vec{1})$. Aus dieser Gleichung können wir nun leicht a bis auf sein Vorzeichen eliminieren, indem wir die beiden Vektoren durch ihre Länge dividieren. Dies ist natürlich nur möglich, wenn keiner der beiden Vektoren gleich dem Nullvektor ist, wenn also nicht alle $x_i = \bar{x}$ oder alle $y_i = \bar{y}$ sind. Bei nicht getürkten Messungen ist dies allerdings *praktisch* nie der Fall, so daß die Nützlichkeit der folgenden Diskussion und Definition nicht darunter leidet, daß wir diesen Fall ausschließen müssen.

Falls also weder $\vec{y} - \bar{y}\vec{1}$ noch $\vec{x} - \bar{x}\vec{1}$ der Nullvektor ist, betrachten wir die beiden auf Länge eins normierten Vektoren

$$\frac{\vec{y} - \bar{y}\vec{1}}{\left| \vec{y} - \bar{y}\vec{1} \right|} \quad \text{und} \quad \frac{\vec{x} - \bar{x}\vec{1}}{\left| \vec{x} - \bar{x}\vec{1} \right|}.$$

Diese sind nun offensichtlich entweder gleich (für $a > 0$) oder entgegengesetzt gleich (für $a < 0$).

Wenn (wie in der Realität meist der Fall) *kein* perfekter linearer Zusammenhang zwischen den x_i und den y_i besteht, können wir trotzdem –falls weder $\vec{y} - \bar{y}\vec{1}$ noch $\vec{x} - \bar{x}\vec{1}$ der Nullvektor ist – die beiden Vektoren

$$\frac{\vec{y} - \bar{y}\vec{1}}{\left| \vec{y} - \bar{y}\vec{1} \right|} \quad \text{und} \quad \frac{\vec{x} - \bar{x}\vec{1}}{\left| \vec{x} - \bar{x}\vec{1} \right|}$$

betrachten. Da beides Einheitsvektoren sind, unterscheiden sie sich nur in der Richtung; als Maß für ihren Unterschied bietet sich daher den

Winkel zwischen \vec{x} und \vec{y} an. Rechnerisch einfacher ist der Cosinus dieses Winkels, denn der ist bei Einheitsvektoren einfach gleich dem Skalarprodukt.

Definition: Der Korrelationskoeffizient zwischen zwei Datenvektoren \vec{x} und $\vec{y} \in \mathbb{R}^n$, die keine Vielfachen des Vektors $\vec{1} \in \mathbb{R}^n$ sind, ist

$$\rho = \frac{(\vec{x} - \bar{x} \cdot \vec{1}) \cdot (\vec{y} - \bar{y} \cdot \vec{1})}{\left| \vec{x} - \bar{x} \cdot \vec{1} \right| \cdot \left| \vec{y} - \bar{y} \cdot \vec{1} \right|}.$$

Damit ist also $\rho = \pm 1$ genau dann, wenn es einen perfekten linearen Zusammenhang $y_i = ax_i + b$ zwischen den beiden Größen gibt, mit $\rho = 1$ für $a > 0$ und $\rho = -1$ für $a < 0$. Ansonsten ist der Zusammenhang umso besser, je größer der Betrag von ρ ist. Für $\rho = 0$ stehen die beiden Vektoren $\vec{x} - \bar{x}\vec{1}$ und $\vec{y} - \bar{y}\vec{1}$ senkrecht aufeinander, d.h. wenn x_i größer ist als der Mittelwert \bar{x} , kann y_i im Mittel genauso gut größer wie auch kleiner als der Mittelwert \bar{y} sein. (in der Statistik ist dies die *Definition* für die Unabhängigkeit von Daten.)

Definition: Zwei Größen x und y heißen $\left\{ \begin{array}{l} \text{positiv} \\ \text{negativ} \end{array} \right\}$ korreliert, wenn $\rho \left\{ \begin{array}{l} > \\ < \end{array} \right\} 0$ ist. Sie heißen unkorreliert oder voneinander unabhängig, wenn $\rho = 0$ ist.

Im Beispiel der Korruption erhalten wir einen Korrelationskoeffizienten von

$$\rho \approx 0,84282815;$$

dies entspricht einem Winkel von etwa $32,56^\circ$ zwischen den oben definierten Vektoren.

j) Euklidische Vektorräume in der Informationssuche

Internetsuchmaschinen finden innerhalb von Sekundenbruchteilen aus mehreren Millionen untersuchten Dokumenten mehr oder weniger gut passende zu einer Suchanfrage; genauso haben wissenschaftliche Literaturdatenbanken zumindest Tausende (meist deutlich mehr) wissenschaftlicher Arbeiten gespeichert, aus denen ein Anwender die für seine

Forschung relevanten finden möchte. Am einfachsten geht das, wenn entweder der Autor oder ein Berichterstatter die Arbeiten nach Themengebieten ordnet: In der Mathematik etwa gibt es ein umfangreiches Klassifikationsschema der beiden westlichen Referatorgane *Zentralblatt für Mathematik* und ihre *Grenzgebiete* und *Mathematical Reviews*, das auch die meisten Fachzeitschriften verwenden; in anderen Wissenschaften ist es ähnlich.

Solche Zuordnungen sind meistens recht genau, da sie von Experten der jeweiligen *Teilgebiete* vorgenommen werden; andererseits birgt natürlich auch gerade das die Gefahr in sich, daß eine Arbeit, die für mehrere Gebiete relevant ist, möglicherweise nur denen zugeordnet wird, für die sich der Autor oder Berichterstatter interessiert. Außerdem ist selbst eine sehr detaillierte Einteilung, die im Falle der Mathematik immerhin 35 Seiten Kleingedrucktes benötigt, immer noch zu grob, um genau die drei Arbeiten zu finden, in denen ein sehr spezielles Problem behandelt wird. Im Internet mit seiner Vielzahl von teilweise sehr schnell variierenden Informationsangeboten ist ein solcher Ansatz von vornherein chancenlos.

Zusätzlich zur Klassifikation durch menschliche Experten braucht man daher bei der Informationssuche auch noch Algorithmen, die gelesene Informationen automatisch klassifizieren und bezüglich ihrer Relevanz zu einer konkreten Suchanfrage beurteilen können.

Große Internetsuchmaschinen verwenden dazu eine Vielzahl von Algorithmen; mit Ausnahme von [google.com](http://www.google.com), die ihr Rangbildungsverfahren unter

<http://www.google.com/technology/pigeonrank.html>

mehr oder weniger ausführlich beschreiben, schweigen sie sich allerdings aus über die genauen Einzelheiten und Parameter: Schließlich sollen die vielen unseriösen Anbieter, die mit allen Tricks Besucher auf ihre Webseiten locken wollen, nicht auch noch unterstützt werden.

Wir müssen uns daher auf die grundlegenden mathematischen Algorithmen beschränken, die wohl in der einen oder anderen Form in praktisch jeder Suchmaschine zu finden sind und die, als Gegenstand wissenschaftlicher Forschung, natürlich öffentlich bekannt sind.

Die ersten Systeme arbeiteten mit den üblichen Suchalgorithmen aus der Textverarbeitung, durchsuchten also alle gespeicherten Dokumente nach dem Vorkommen einer oder mehrerer vorgegebener Zeichenketten. Auch wenn es dafür sehr effiziente Algorithmen gibt, ist dieses Verfahren bei wirklich großen Datenmengen nicht mehr mit realistischem Aufwand durchführbar, so daß nun meist Verfahren aus der linearen Algebra verwendet werden.

Dazu wird eine Liste von Suchbegriffen s_i , $i = 1, \dots, n$ festgelegt – beispielsweise die Wörter aus einem Wörterbuch der Dokumentpraxis. Oftmals werden darauf noch geeignete Operationen angewandt wie *stemming*, d.h. Wörter mit gleichem Stamm werden miteinander identifiziert, oder *latent semantic indexing*, wo durch Clusterbildung bei den vorhandenen Dokumenten Begriffspaare identifiziert werden, die im allgemeinen im gleichen Kontext auftreten und die dann auch bei Suchanfragen als äquivalent betrachtet werden.

Sind nun m Dokumente zu betrachten, so bildet man eine $n \times m$ -Matrix A , deren Eintrag a_{ij} etwas über das Vorkommen des i -ten Suchbegriffs im j -ten Dokument aussagt. Im einfachsten Fall setzt man einfach $a_{ij} = 1$, falls der Begriff vorkommt und null sonst, alternativ kann a_{ij} auch die Häufigkeit des Begriff im Dokument sein, wobei diese Häufigkeit oft noch gewichtet wird, indem beispielsweise Vorkommen im vorderen Teil des Dokuments höher gewichtet wird oder aber die Suchmaschine ohnehin nur den Anfangsteil des Dokuments bis zu einer gewissen Maximallänge berücksichtigt. Auch das Vorkommen in Überschriften oder zwischen \langle META \rangle -tags kann eventuell gesondert behandelt werden, indem man beispielsweise Inhalte, die im Browserfenster nicht sichtbar werden, wegen der damit verbundenen Mißbrauchsmöglichkeit ignoriert. Gelegentlich wird auf das Ergebnis noch eine Skalierungsfunktion wie etwa $\log(1+x)$ angewendet.

Die entstehende Matrix ist natürlich riesig; schon 1998 wurde geschätzt, daß allein für englischsprachige Dokumente bis zu 300 000 Suchbegriffe notwendig sind, die in etwa 300 Millionen Dokumenten gesucht werden müssen; die Matrix hat also knapp hundert Billionen Einträge. Bei nur einem Byte pro Eintrag hätte man also bei der Speicherung als Feld einen Platzbedarf von etwa 90 Terabyte.

Nun kommt allerdings in fast jedem Dokument nur ein verschwindend geringer Bruchteil der Suchbegriffe vor, so daß die meisten Einträge von A Nullen sind. Die Matrix läßt sich daher kompakter erheblich kompakter speichern, wenn man beispielsweise nur die Tripel (i, j, a_{ij}) notiert, für die $a_{ij} \neq 0$ ist. Die numerische Mathematik kennt eine ganze Reihe von Algorithmen, mit denen man auch solche sogenannte „spärlich besetzte“ Matrizen effizient behandeln kann.

Der Inhalt des j -ten Dokuments wird nun also kodiert durch den j -ten Spaltenvektor der Matrix A , einen Vektor aus \mathbb{R}^n . Auch eine Suchanfrage läßt sich durch einen solchen Vektor kodieren, indem man die j -te Komponente auf Eins setzt, falls der j -te Suchbegriff in der Anfrage vorkommt, und auf Null sonst. (Man kann natürlich auch andere Werte wählen und beispielsweise seltene Wörter höher gewichten als häufige usw.)

Ein Dokument sollte nun umso besser zu einer Suchanfrage passen, je weniger sich die dazu gehörigen Vektoren voneinander unterscheiden. Als Maß für den Unterschied zweier Vektoren haben wir im vorigen Abschnitt den Cosinus des eingeschlossenen Winkels kennengelernt; falls man die Spaltenvektoren der Matrix auf Länge Eins normiert, läßt sich dieser durch eine einziges Skalarprodukt berechnen. Ein Dokument wird dann als relevant für die Suchanfrage betrachtet, wenn dieser Wert über einer festzulegenden Schranke liegt, und die so gefundenen Dateien können dann eventuell noch mit anderen Methoden (Volltextsuche, Links von anderem Seiten, ...) weiter untersucht werden zur Festlegung der endgültigen Reihenfolge, in der sie dem Benutzer gezeigt werden.

Für sehr große Datenmengen ist allerdings die Matrix A trotz ihrer spärlichen Besetzung immer noch zu groß; wie bei der Komprimierung von Bilddaten sucht man daher nach einer Art und Weise, sie bei möglichst geringem Informationsverlust deutlich zu komprimieren. Einen Ansatz dazu liefert etwa die QR -Zerlegung: Ist $A = QR$ und $\vec{a} \in \mathbb{R}^n$ eine Suchanfrage, so ist für die j -ten Spalten \vec{a}_j von A und \vec{r}_j von R

$$\vec{a} \cdot \vec{a}_j = \vec{a} \cdot (Q\vec{r}_j) = (\vec{Q}\vec{a}) \cdot \vec{r}_j,$$

und die Matrix R wird im allgemeinen deutlich mehr Nullen enthalten

als A , da der Rang von A wohl deutlich unter n liegen dürfte. Eine weitere Komprimierung wird dadurch erreicht, daß Einträge von R , die unterhalb einer gewissen Schranke liegen, auf Null gesetzt werden; dadurch ändert sich bei hinreichend kleiner Schranke an den meisten Skalarprodukten nicht viel, dafür verringert sich aber der Speicherbedarf noch einmal beträchtlich.

Oft verwendet man anstelle der QR -Zerlegung auch die hier nicht behandelte Singulärwertzerlegung von A : Danach läßt sich A schreiben als Produkt UDV mit orthogonalen Matrizen $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$ und $V \in \mathbb{R}^{m \times m}$, sowie einer Matrix $D \in \mathbb{R}^{n \times m}$, die höchstens in der „Diagonalen“, d.h. für gleiche Indizes, nichtverschwindende Einträge hat. Nach Anwendung einer Permutationsmatrix kann man diese als der Größe nach angeordnet annehmen und unterhalb einer gewissen Größe abschneiden.

Eine ausführlichere Darstellung der Verfahren zur Textsuche, die keine über den Inhalt dieses Skriptums hinausgehende Mathematikkenntnisse voraussetzt, findet man beispielsweise in

MICHAEL W. BERRY, MURRAY BROWNE: Understanding Search Engines: Mathematical Modeling and Text Retrieval, SIAM, 1999.

§6: Volumina und Determinanten

Im vorigen Paragraphen haben wir Längen und Winkel eingeführt, aber noch keine Flächeninhalte und Volumina. Darum soll es nun in diesem Paragraphen gehen.

a) Das Vektorprodukt im \mathbb{R}^3

Beginnen wir mit dem Flächeninhalt eines Parallelogramms in \mathbb{R}^2 , aufgespannt von zwei Vektoren \vec{v} und \vec{w} .

Durch Scherung können wir aus dem Parallelogramm ein Rechteck machen, dessen eine Seite der Vektor \vec{v} ist, die andere ist jener Vektor \vec{w}_0 der aus \vec{w} entsteht durch Projektion auf die Senkrechte zu \vec{v} . Die beiden Vierecke haben denselben Flächeninhalt, da die beiden Dreiecke um die

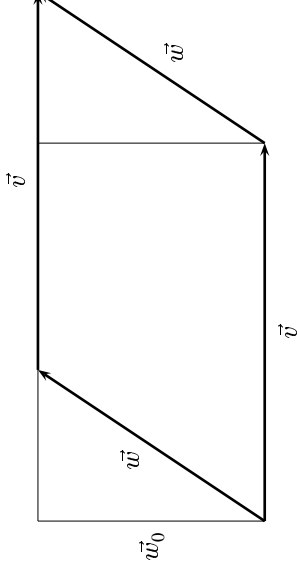


Abb. 20: Flächeninhalt eines Parallelogramms

sie sich links und rechts unterscheiden kongruent sind. Der Flächeninhalt ist somit gleich dem Produkt der Längen von \vec{v} und \vec{w}_0 .

Da der Cosinus eines Winkels im rechtwinkligen Dreieck gleich Ankathete durch Hypothenuse ist, und im übrigen auch gleich der Sinus des Komplementärwinkels, ist der Flächeninhalt somit gleich $|\vec{v}| |\sin \angle(\vec{v}, \vec{w})|$.

Im Dreidimensionalen (und nur dort) können wie ein Produkt von Vektoren definieren, daß diesen Betrag hat: das sogenannte *Vektorprodukt* oder *Kreuzprodukt*. Wie die beiden Namen sagen, liefert es als Ergebnis einen Vektor und wird mit $\vec{v} \times \vec{w}$ bezeichnet.

Der Vektor $\vec{v} \times \vec{w}$ soll die Länge

$$|\vec{v} \times \vec{w}| = |\vec{v}| |\vec{w}| |\sin \angle(\vec{v}, \vec{w})|$$

haben und senkrecht stehen sowohl auf \vec{v} als auch auf \vec{w} . Insbesondere ist damit $\vec{v} \times \vec{w} = \vec{0}$ genau dann, falls \vec{v} und \vec{w} dieselbe (oder entgegengesetzte) Richtung haben, oder (mindestens) einer der beiden Vektoren der Nullvektor ist, d.h. also genau dann, wenn \vec{v} und \vec{w} linear abhängig sind.

In allen anderen Fällen spannen \vec{v} und \vec{w} eine Ebene auf, und $\vec{v} \times \vec{w}$ muß auf dieser Ebenen senkrecht stehen. Dazu gibt es zwei Möglichkeiten: Entweder er steht ab nach oben oder nach unten (wie immer man auch oben und unten festlegen möchte; für eine beliebige Ebene ist das natürlich völlig willkürlich).

Um diese beiden Fälle voneinander zu unterscheiden, benötigen wir einen neuen Begriff: Wir sagen, daß drei Vektoren \vec{v}_1, \vec{v}_2 und \vec{v}_3 , die nicht in einer Ebene liegen, ein *Rechtssystem* bilden, wenn sich die Finger der *rechten* Hand so ausrichten lassen, daß der Daumen in Richtung von \vec{v}_1 zeigt, der Zeigefinger in Richtung von \vec{v}_2 und der Mittelfinger in Richtung von \vec{v}_3 . Alternativ kann man es, wenn der dritte Vektor so wie hier senkrecht auf den beiden ersten steht, auch so definieren, daß sich ein von \vec{v}_1 nach \vec{v}_2 gedrehter Korkenzieher in Richtung \vec{v}_3 in den Kork bohrt. Ähnlich kann man das Rechtssystem auch mit Schrauben definieren; da es allerdings neben den (üblichen) Rechtsschrauben auch die (seltenen) Linksschrauben gibt, ist diese Definition eventuell zirkulär: Alles hängt davon ab, wie man Rechtsschrauben definiert.

Aus jeder dieser Regeln folgt sofort die *Antikommutativität* des Vektorprodukts:

$$\vec{v} \times \vec{w} = -\vec{w} \times \vec{v}.$$

Die Linearität des Vektorprodukts im ersten Argument folgt sofort aus der Interpretation als Flächeninhalt eines Parallelogramms; wir haben also

$$\begin{aligned} \vec{v} \times (\vec{w} + \vec{u}) &= \vec{v} \times \vec{w} + \vec{v} \times \vec{u} \\ (\vec{u} + \vec{v}) \times \vec{w} &= \vec{u} \times \vec{w} + \vec{v} \times \vec{w}. \end{aligned}$$

und wegen der Antikommutativität entsprechend auch

$$(\vec{u} + \vec{v}) \times \vec{w} = \vec{u} \times \vec{w} + \vec{v} \times \vec{w}.$$

Um das Vektorprodukt in Koordinaten ausrechnen zu können, müssen wir zunächst die Produkte der \vec{e}_i kennen; diese können wir ausrechnen, sobald wir wissen, ob \vec{e}_1, \vec{e}_2 und \vec{e}_3 ein Rechtssystem oder ein (analog zu definierendes) Linkssystem bilden. Wir nehmen an, daß sie ein Rechtssystem bilden; dann folgt sofort, daß $\vec{e}_1 \times \vec{e}_2 = \vec{e}_3$ ist, und nach einigen Fingerübungen auch, daß

$$\vec{e}_2 \times \vec{e}_3 = \vec{e}_1 \quad \text{und} \quad \vec{e}_1 \times \vec{e}_3 = -\vec{e}_2$$

ist. Die Produkte mit vertauschten Faktoren sind natürlich gerade das negative davon, und $\vec{e}_i \times \vec{e}_i = 0$. Für

$$\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad \vec{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix}$$

ist also

$$\vec{v} \times \vec{w} = (v_1 \vec{e}_1 + v_2 \vec{e}_2 + v_3 \vec{e}_3) \times (w_1 \vec{e}_1 + w_2 \vec{e}_2 + w_3 \vec{e}_3),$$

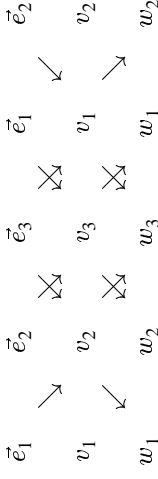
und nach obigen Rechenregeln ist dies gleich

$$\begin{aligned} & \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 v_i w_j \vec{e}_i \times \vec{e}_j \\ &= (v_2 w_3 - v_3 w_2) \vec{e}_1 + (v_3 w_1 - v_1 w_3) \vec{e}_2 + (v_1 w_2 - v_2 w_1) \vec{e}_3, \end{aligned}$$

d.h.

$$\begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_2 w_3 - v_3 w_2 \\ v_3 w_1 - v_1 w_3 \\ v_1 w_2 - v_2 w_1 \end{pmatrix}.$$

Dies läßt sich dadurch merken, daß man im Schema



von \vec{e}_i ausgeht und als dessen Koeffizient das Zweierprodukt entlang der schrägen Linie nach rechts unten *positiv* und das entlang der schrägen Linie nach links unten *negativ* nimmt.

In weiteren Verlauf dieses Paragraphen geht es uns um Volumina n -dimensionaler Körper in \mathbb{R}^n ; wenn wir für $n = 2$ das „Volumen“, also den Flächeninhalt des von $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ und $\vec{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix}$ aufgespannten Parallelogramms berechnen wollen, können wir also diese beiden Vektoren in den \mathbb{R}^3 einbetten durch Anfügen einer dritten Komponente null, und erhalten als Volumen dann den Betrag des Vektorprodukts der so entstehenden Vektoren. Da das Vektorprodukt selbst auf \vec{v} und $v w$ senkrecht steht, hat der Vektor nur eine einzige Komponente, die bis aufs Vorzeichen gleich der Länge ist:

$$\begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ v_1 w_2 - v_2 w_1 \end{pmatrix}$$

Wir definieren deshalb

Definition: Für zwei Vektoren $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ und $\vec{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \end{pmatrix}$ aus dem Vektorraum k^2 über einem Körper k bezeichnen wir die Zahl

$$\det(\vec{v}, \vec{w}) \stackrel{\text{def}}{=} \begin{vmatrix} v_1 & w_1 \\ v_2 & w_2 \end{vmatrix} \stackrel{\text{def}}{=} v_1 w_2 - v_2 w_1$$

als *Determinante* von \vec{v} und \vec{w} .

Für $k = \mathbb{R}$ ist $\det(\vec{v}, \vec{w})$ also bis aufs Vorzeichen gerade der Flächeninhalt des von \vec{v} und \vec{w} aufgespannten Parallelogramms; oft bezeichnet man auch $\det(\vec{v}, \vec{w})$ mit Vorzeichen als den *orientierten* Flächeninhalt des von \vec{v} und \vec{w} aufgespannten Parallelogramms.

Über sonstigen Körpern können wir nicht sinnvollerweise von Flächen reden, aber auch unabhängig von der Herleitung über das Kreuzprodukt ist klar, daß \vec{v} und \vec{w} genau dann linear abhängig sind, wenn $\det(\vec{v}, \vec{w})$ verschwindet. Genauer haben wir folgende drei Eigenschaften:

$$(D1) \quad \det(\vec{u}, \vec{v}) = -\det(\vec{v}, \vec{u})$$

$$(D2) \quad \det(\vec{u}, \vec{v}) \text{ ist linear in jedem ihrer beiden Argumente, d.h.}$$

$$\det(\lambda \vec{u}_1 + \mu \vec{u}_2, \vec{v}) = \lambda \det(\vec{u}_1, \vec{v}) + \mu \det(\vec{u}_2, \vec{v})$$

und

$$\det(\lambda(\vec{u}, \lambda \vec{v}_1 + \mu \vec{v}_2)) = \lambda \det(\vec{u}, \vec{v}_1) + \mu \det(\vec{u}, \vec{v}_2).$$

$$(D3) \quad \det(\vec{u}, \vec{v}) = 0 \text{ genau dann, wenn } \vec{u} \text{ und } \vec{v} \text{ linear abhängig sind.}$$

b) Das Spatprodukt

Die Interpretation der Länge des Vektorprodukts als Fläche eines Parallelogramms wirft die Frage auf, ob man vielleicht auch Volumina auf diese Weise berechnen kann; dies würde dann auch auf ein Kriterium für die lineare Abhängigkeit liefern, denn drei Vektoren im \mathbb{R}^3 sind genau dann linear unabhängig, wenn sie einen Körper mit Volumen ungleich null aufspannen.

Zwei Vektoren liegen stets in einer Ebene; kommt noch ein *dritter* Vektor dazu, entsteht ein dreidimensionales Analogon zum Parallelogramm, das in Abbildung 21 gezeigte *Parallelepiped*, das man sich als einen verzerrten Quader vorstellen kann, dessen rechte Winkel zu Winkel in einer

beliebigen Größe wurden. Es wird auch als *Spat* bezeichnet, da Kalkspat und einige Feldspäte gelegentlich Kristalle dieser Form bilden. Aus dem Physikunterricht der Schule ist vielleicht der sogenannte Isländische Doppelspat bekannt, eine der vielen Formen des Kalkspats; Dieser bildet meist sehr schöne Parallelepipede und ist vor allem bekannt durch seine ungewöhnlich stark ausgeprägte Doppelbrechung, die deshalb sehr häufig anhand dieser Kristalle demonstriert wird. (Sprachlich ist die Bezeichnung *Spat* für das Parallelepiped nicht sonderlich sinnvoll, denn die Endung „spat“ beim Feldspat oder Kalkspat deutet nur auf die leichte Spaltbarkeit des Materials hin; sie hat nichts mit der geometrischen Form zu tun.)

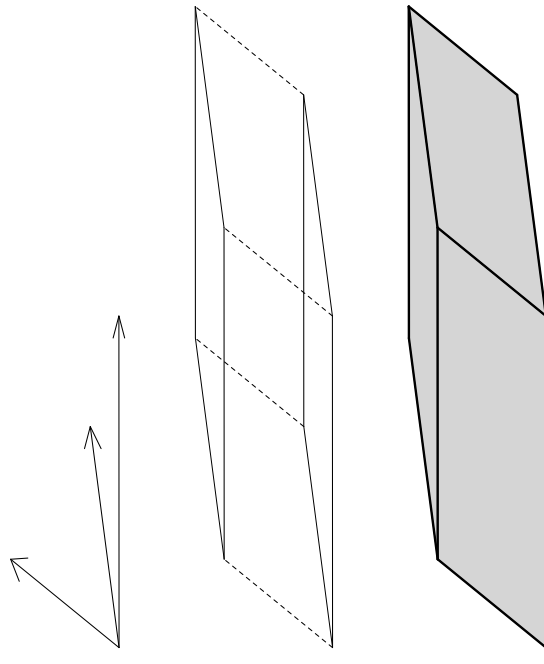


Abb. 21: Das von drei Vektoren aufgespannte Parallelepiped

Das Volumen eines Parallelepipeds läßt sich auf ähnliche Weise be-

rechnen wie das eines Parallelogramms: Durch Scherung wie in Abbildung 22 kann man erreichen, daß der dritte Vektor senkrecht auf den beiden anderen steht; das Volumen des Parallelepipeds ist also gleich dem Volumen des entsprechenden Prismas. Das Volumen eines Prismas wiederum ist gleich der Grundfläche mal der Höhe, und die Grundfläche ist eine uns bekannte Parallelogrammfläche.

Bezeichnen wir also die Vektoren der Reihe nach als \vec{u}, \vec{v} und \vec{w} , so ist die Fläche des von \vec{u} und \vec{v} aufgespannten Parallelogramms gleich $|\vec{u} \times \vec{v}|$. Die Höhe des Prismas ist gleich der Länge des auf eine Achse senkrecht zum Parallelogramm projizierten Vektors \vec{w} .

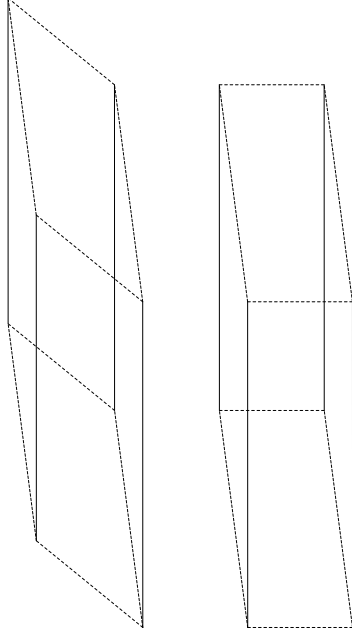


Abb. 22: Scherung eines Parallelepipeds zum Prisma

Diese Achse wird beispielsweise aufgespannt durch den Vektor $\vec{u} \times \vec{v}$; wir können die Höhe also berechnen als Betrag des Skalarprodukts von \vec{w} mit einem Einheitsvektor, der dieselbe Richtung hat wie $\vec{u} \times \vec{v}$:

$$h = \frac{|\vec{u} \times \vec{v} \cdot \vec{w}|}{|\vec{u} \times \vec{v}|} = \frac{|(\vec{u} \times \vec{v}) \cdot \vec{w}|}{|\vec{u} \times \vec{v}|}.$$

Das Volumen des Prismas und damit des Parallelepipeds ist somit gleich

$$|\vec{u} \times \vec{v}| \cdot \frac{|(\vec{u} \times \vec{v}) \cdot \vec{w}|}{|\vec{u} \times \vec{v}|} = |(\vec{u} \times \vec{v}) \cdot \vec{w}|.$$

Wir bezeichnen deshalb das Produkt

$$(\vec{u} \times \vec{v}) \cdot \vec{w}$$

der drei Vektoren \vec{u}, \vec{v} und \vec{w} als das *Spatprodukt* dieser Vektoren; sein Betrag ist gleich dem Volumen des von den drei Vektoren aufgespannten Parallelepipeds. Da dieses Volumen nicht von der Reihenfolge der Vektoren abhängt, ist auch das Spatprodukt bis auf Vorzeichen unabhängig von der Reihenfolge der Vektoren; Nachrechnen zeigt, daß

$$(\vec{u} \times \vec{v}) \cdot \vec{w} = (\vec{v} \times \vec{u}) \cdot \vec{w} = (\vec{w} \times \vec{u}) \cdot \vec{v}$$

dasselbe Vorzeichen haben; das andere Vorzeichen haben die drei Produkte

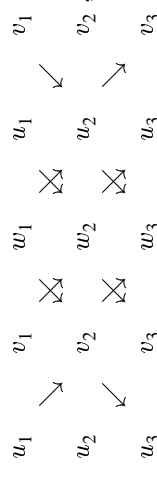
$$(\vec{v} \times \vec{u}) \cdot \vec{w} = (\vec{w} \times \vec{v}) \cdot \vec{u} = (\vec{u} \times \vec{w}) \cdot \vec{v},$$

was man schon daran sieht, daß hier die Reihenfolge der Faktoren des Kreuzprodukts umgekehrt wurde.

In Koordinaten ausgedrückt ist $(\vec{u} \times \vec{v}) \cdot \vec{w}$

$$\begin{aligned} &= \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_2 v_3 - u_3 v_2 \\ u_3 v_1 - u_1 v_3 \\ u_1 v_2 - u_2 v_1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix} \\ &= u_2 v_3 w_1 - u_3 v_2 w_1 + u_3 v_1 w_2 - u_1 v_3 w_2 + u_1 v_2 w_3 - u_2 v_1 w_3. \end{aligned}$$

Diese Formel läßt sich leicht merken nach der folgenden Regel von PIERRE SARRUS (1798–1861), von der wir bereits beim Kreuzprodukt einen Spezialfall kennengelernt haben: Schreibt man die Komponenten der Vektoren in der Form



so sind die Produkte entlang der drei schrägen Linien von links oben nach rechts unten, der Hauptdiagonalen und ihrer Parallelen also, positiv zu rechnen und die entlang der drei schrägen Linien von rechts oben nach links unten negativ.

Definition: Für drei Vektoren

$$\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad \vec{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix}$$

aus dem Vektorraum k^3 über einem Körper k bezeichnen wir die Zahl

$$\det(\vec{u}, \vec{v}, \vec{w}) \stackrel{\text{def}}{=} \begin{vmatrix} u_1 & v_1 & w_1 \\ u_2 & v_2 & w_2 \\ u_3 & v_3 & w_3 \end{vmatrix} \\ = u_2 v_3 w_1 - u_3 v_2 w_1 + u_3 v_1 w_2 - u_1 v_3 w_2 + u_1 v_2 w_3 - u_2 v_1 w_3$$

als *Determinante* von \vec{u}, \vec{v} und \vec{w} .

Da der Betrag der Determinante für $k = \mathbb{R}$ das Volumen des von \vec{u}, \vec{v} und \vec{w} aufgespannten Parallelepipeds ist, ist dieser Betrag unabhängig von der Reihenfolge der Vektoren. Das Vorzeichen hängt aber natürlich von der Reihenfolge ab, denn wegen der Schiefsymmetrie des Vektorprodukts ist beispielsweise

$$\det(\vec{v}, \vec{u}, \vec{w}) = -\det(\vec{u}, \vec{v}, \vec{w});$$

entsprechend ändert sich das Vorzeichen, wie man sich leicht überzeugt, bei jeder Vertauschung der Reihenfolge zweier Vektoren.

Da sowohl das Vektorprodukt als auch das Skalarprodukt linear in ihren Argumenten sind, ist auch \det linear in jedem ihrer drei Argumente, wir haben also die drei Eigenschaften

(D1) $\det(\vec{u}, \vec{v}, \vec{w})$ ändert ihr Vorzeichen, nicht aber ihren Betrag, wenn irgendwelche zwei der Argumente miteinander vertauscht werden.

(D2) $\det(\vec{u}, \vec{v}, \vec{w})$ ist linear in jedem ihrer drei Argumente.

(D3) $\det(\vec{u}, \vec{v}, \vec{w}) = 0$ genau dann, wenn \vec{u}, \vec{v} und \vec{w} linear abhängig sind.

c) Forderungen an eine allgemeine Determinante

Wir möchten gerne für beliebige endlichdimensionale Vektorräume V eine Determinantenfunktion definieren, d.h. wir suchen für einen n -

dimensionalen Vektorraum V eine Abbildung

$$\det: \underbrace{V \times \dots \times V}_{n \text{ mal}} \rightarrow k; \quad (\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) \mapsto \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n)$$

mit den Eigenschaften

(D1) $\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n)$ ändert ihr Vorzeichen, nicht aber ihren Betrag, wenn irgendwelche zwei ihrer Argumente miteinander vertauscht werden.

(D2) $\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n)$ ist linear in jedem ihrer n Argumente.

(D3) $\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) = 0$ genau dann, wenn $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ linear abhängig sind.

Um zu zeigen, daß es eine solche Abbildung auch tatsächlich gibt, folgen wir einer auch sonst bei Existenzbeweisen oftmals nützlichen Strategie: Wir nehmen an, wir *hätten* bereits eine Funktion \det mit den Eigenschaften (D1) bis (D3), und versuchen dann, diese Funktion aufgrund dieser Eigenschaften möglichst explizit auszurechnen. Dies wird auf eine Formel für \det führen, die wir dann als *Definition* nehmen können, wenn wir nachweisen, daß sie (D1) bis (D3) erfüllt.

Ausgangspunkt ist eine Basis $\{\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n\}$ von V ; für diese ist wegen Eigenschaft (D3) dann $\det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \neq 0$. Über den genauen Wert wissen wir nichts, denn mit \det erfüllt offensichtlich auch jedes skalare Vielfache $\lambda \cdot \det$ mit $\lambda \neq 0$ die Forderungen (D1) bis (D3).

Wir betrachten nun n beliebige Vektoren $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ und schreiben diese bezüglich der Basis $\{\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n\}$ als Linearkombinationen

$$\vec{v}_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} \vec{e}_j$$

der gewählten Basisvektoren.

Sukzessive Anwendung der Linearitätsregel (D2) auf die n Argumente

von $\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n)$ auf

$$\begin{aligned} \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) &= \det\left(\sum_{j_1=1}^n a_{1j_1} \vec{e}_{j_1}, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n\right) \\ &\stackrel{(D2)}{=} \sum_{j_1=1}^n a_{1j_1} \det(\vec{e}_{j_1}, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n) \\ &= \sum_{j_1=1}^n a_{1j_1} \det\left(\vec{e}_{j_1}, \sum_{j_2=1}^n a_{2j_2} \vec{e}_{j_2}, \vec{v}_3, \dots, \vec{v}_n\right) \\ &\stackrel{(D2)}{=} \sum_{j_1=1}^n \sum_{j_2=1}^n a_{1j_1} a_{2j_2} \det(\vec{e}_{j_1}, \vec{e}_{j_2}, \vec{v}_3, \dots, \vec{v}_n) \\ &\quad \vdots \\ &= \sum_{j_1=1}^n \sum_{j_2=1}^n \dots \sum_{j_n=1}^n a_{1j_1} a_{2j_2} \dots a_{nj_n} \det(\vec{e}_{j_1}, \dots, \vec{e}_{j_n}). \end{aligned}$$

Um dies noch weiter ausrechnen zu können, müssen wir die Vektoren \vec{e}_{j_ν} in jedem der Summanden in die natürliche Reihenfolge bringen; dabei hilft die Regel (D1). Eine ganze Reihe von Summanden können wir allerdings gleich von vornherein außer Acht lassen, denn nach (D3) ist

$$\det(\vec{e}_{j_1}, \dots, \vec{e}_{j_n}) = 0,$$

wenn (mindestens) zwei der \vec{e}_{j_ν} übereinstimmen: Falls \vec{e}_{j_ν} und \vec{e}_{j_μ} übereinstimmen, ist $\vec{e}_{j_\nu} - e_{j_\mu} = \vec{0}$ eine nichttriviale Darstellung des Nullvektors. Ein von Null verschiedener Wert ist also nur möglich, wenn $\{j_1, \dots, j_n\} = \{1, \dots, n\}$ ist, wenn also die Abbildung

$$\pi: \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}; \nu \mapsto j_\nu$$

bijektiv ist.

Unsere nächste Aufgabe wird daher sein, solche Abbildungen zu studieren und sie auf Vertauschungen zweier Elemente zurückzuführen, so daß wir schließlich die Summanden mittels (D1) auf $\det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$ zurückführen können.

d) Permutationen

Definition: *a)* Eine Permutation ist eine bijektive Abbildung

$$\pi: \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}.$$

Sie wird auch kurz als $\pi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n \\ \pi(1) & \pi(2) & \dots & \pi(n) \end{pmatrix}$ geschrieben.

b) Eine Transposition ist eine Permutation τ , die zwei Elemente von $\{1, \dots, n\}$ vertauscht und den Rest festläßt. Sind i, j die beiden Elemente, die von τ vertauscht werden, so schreiben wir kurz $\tau = (i j)$.

c) Die Menge aller Permutationen $\pi: \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}$ wird als *symmetrische Gruppe* S_n bezeichnet.

Die Matrixdarstellung einer Permutation hat natürlich nichts mit Abbildungsmatrizen von linearen Abbildungen zu tun; hier verwenden wir die Matrix nur als Darstellung der Wertetabelle von π .

Das Wort *Gruppe* tauchte bereits in §1 auf im Zusammenhang mit der Definition eines Vektorraum; es wird langsam Zeit, es wirklich zu definieren. Intuitiv versteht man unter einer Gruppe eine Struktur, deren Elemente sich so miteinander verknüpfen lassen, daß die „üblichen“ Rechenregeln gelten – mit Ausnahme, eventuell, des Kommutativgesetzes, denn dieses gilt ja beispielsweise schon bei der Matrixmultiplikation nicht mehr. Die exakte Definition ist die folgende:

Definition: Eine *Gruppe* (G, \circ) ist eine Menge G zusammen mit einer inneren Verknüpfung $\circ: G \times G \rightarrow G$, für die gilt:

1. $g \circ (h \circ k) = (g \circ h) \circ k$ für alle $g, h, k \in G$
2. Es gibt ein *Neutralement* $e \in G$, so daß für alle $g \in G$ gilt $e \circ g = g \circ e = g$.
3. Zu jedem Element $g \in G$ gibt es ein *inverses Element* $g' \in G$, so daß $g \circ g' = g' \circ g = e$ ist.

Die Gruppe heißt *kommutativ* oder *abelsch*, wenn zusätzlich gilt

4. $g \circ h = h \circ g$ für alle $g, h \in G$.



Der norwegische Mathematiker NILS HENRIK ABEL (1802–1829) ist trotz seines frühen Todes (an Tuberkulose) Initiator vieler Entwicklungen der Mathematik des neunzehnten Jahrhunderts; Begriffe wie abelsche Gruppen, abelsche Integrale, abelsche Funktionen, abelsche Varietäten, die auch in der heutigen Mathematik noch allgegenwärtig sind, verdeutlichen seinen Einfluß. Zu seinem 200. Geburtstag stiftete die norwegische Regierung zu seinen Ehren einen ABEL-Preis für Mathematik an, der in ähnlicher Ausstattung und ähnlicher Weise wie die Nobelpreise verliehen wird. Erster Preisträger war 2003 JEAN-PIERRE SERRE (* 1926).

Im Sinne dieser Definition bilden beispielsweise die ganzen Zahlen mit der Addition als Verknüpfung eine Gruppe, sogar eine abelsche Gruppe, nicht aber die natürlichen Zahlen, denn es gibt beispielsweise keine natürliche Zahl n , so daß $n+2=0$ ist, und auch die Null liegt zumindest nach der in dieser Vorlesung zugrundegelegten Konvention nicht in \mathbb{N} . Entsprechend bilden die ganzen Zahlen bezüglich der *Multiplikation* keine Gruppe, da die Gleichung $5x=1$ in \mathbb{Z} nicht lösbar ist, aber die positiven rationalen Zahlen bilden eine multiplikative Gruppe. Die rationalen Zahlen bilden keine, da $0x=1$ unlösbar ist, aber die rationalen Zahlen ohne Null sind eine multiplikative Gruppe, genauso auch die *invertierbaren* $n \times n$ -Matrizen.

Da wir die Menge aller Permutationen als *symmetrische Gruppe* bezeichnen, sollten auch diese eine Gruppe bilden.

Die Gruppenoperation ist natürlich die Hintereinanderausführung von Abbildungen, das Produkt zweier Permutationen π und ω ist also die Abbildung $\pi \circ \omega$, die eine Zahl i abbildet auf $(\pi \circ \omega)(i) = \pi(\omega(i))$.

Die Assoziativität der Verknüpfung ist, wie stets bei der Hintereinanderausführung von Abbildungen, klar; Einselement ist die identische Permutation, und Inverse gibt es, da eine Permutation nach Definition bijektiv ist und somit eine Umkehrabbildung hat. Speziell für Transpositionen ist die Bestimmung dieser Umkehrabbildung besonders einfach: Da eine Transposition nicht anderes tut, als zwei Elemente miteinander zu vertauschen, macht sie sich selbst rückgängig und ist somit ihr eigenes Inverses.

Wie meist bei der Hintereinanderausführung von Abbildungen ist auch bei Permutationen das Kommutativgesetz nicht erfüllt. Als Beispiel betrachten wir die beiden Transpositionen $(1\ 2)$ und $(1\ 3)$:

Beim Produkt $(1\ 2) \circ (1\ 3)$ wird zuerst die Transposition $(1\ 3)$ ausgeführt, die die Zahlen 1 und 3 vertauscht; sodann vertauscht $(1\ 2)$ die Zahlen 1 und 2:

$$\begin{array}{ccccccc} 1 & 2 & 3 & & & & \\ \downarrow & \downarrow & \downarrow & & & & \\ 3 & 2 & 1 & & & & \\ \downarrow & \downarrow & \downarrow & & & & \\ 3 & 1 & 2 & & & & \end{array}$$

Somit ist

$$(1\ 2) \circ (1\ 3) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

Beim Produkt $(1\ 3) \circ (1\ 2)$ dagegen wird zuerst die Transposition $(1\ 3)$ ausgeführt und dann erst $(1\ 2)$; hier ist der Gang der Vertauschungen also

$$\begin{array}{ccccccc} 1 & 2 & 3 & & & & \\ \downarrow & \downarrow & \downarrow & & & & \\ 2 & 1 & 3 & & & & \\ \downarrow & \downarrow & \downarrow & & & & \\ 2 & 3 & 1, & & & & \end{array}$$

d.h.

$$(1\ 3) \circ (1\ 2) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \end{pmatrix}.$$

Aus der Matrixdarstellung

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n \\ \pi(1) & \pi(2) & \dots & \pi(n) \end{pmatrix}$$

einer Permutation läßt sich leicht die Anzahl möglicher Permutationen von n Elementen ablesen: Füllen wir die untere Zeile von links aus systematisch auf, so gibt es für $\pi(1)$ noch die volle Auswahl unter allen n Elementen, für $\pi(2)$ kommen alle Elemente in Frage *außer* $\pi(1)$, also nur noch $n-1$ Stück, für $\pi(3)$ gibt es entsprechend nur noch $n-2$, bis es schließlich bei $\pi(n)$ überhaupt nichts mehr zu wählen gibt, denn

$\pi(n)$ ist die einzige Zahl, die bis dahin noch nicht in der zweiten Zeile der Matrix steht. Insgesamt gibt es also

$$n \cdot (n-1) \cdot \dots \cdot 2 \cdot 1 = n!$$

Permutationen von $\{1, \dots, n\}$, die symmetrische Gruppe S_n enthält somit $n!$ Elemente.

Für die Anwendung von Regel (D1) auf die weitere Berechnung von Determinanten ist der folgende Satz wichtig:

Satz: Jede Permutation π kann als Produkt

$$\pi = \tau_1 \circ \dots \circ \tau_r$$

von Transpositionen geschrieben werden.

Beweis: Da es sich hier um eine Mathematikvorlesung für (technische) Informatiker handelt, möchte ich sowohl einen mathematischen als auch einen informatischen Beweis geben.

Der einfachste mathematische Beweis benutzt vollständige Induktion nach der Elementanzahl n der zu permutierenden Menge. Für $n = 1$ gibt es keine Permutation außer der Identität, die man als leeres Produkt von Transpositionen betrachten kann; da aber nicht jeder diese Art von logischen Taschenspielertricks liebt, betrachten wir zur Vorsicht auch noch den Fall $n = 2$ als weitere Verankerung der Induktion.

Hier gibt es genau zwei Permutationen: Die Identität, die alles festläßt, und die Vertauschung der beiden Elemente. Letztere ist eine Transposition, erstere kann wieder als leeres Produkt von Transpositionen betrachtet werden oder, falls man das nicht möchte, als Quadrat der Vertauschung, denn nach zweimaligem Vertauschen ist wieder alles beim alten.

Beim *Induktionsschritt* nehmen wir an, wir hätten den Satz für Permutationen $(n-1)$ -elementiger Mengen bewiesen und betrachten nun eine Permutation

$$\pi: \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}.$$

Für diese gibt es ein Element $i \in \{1, \dots, n\}$, so daß $\pi(i) = n$ ist, denn π ist ja bijektiv. Die Permutation

$$\pi' = \pi \circ (i \ n)$$

bildet n ab auf

$$\pi'(n) = (\pi \circ (i \ n))(n) = \pi((i \ n)(n)) = \pi(i) = n,$$

d.h. n bleibt fest. Da π' bijektiv ist, muß es daher auch die Menge $\{1, \dots, n-1\}$ auf sich selbst abbilden; wenn wir n ignorieren, können wir π' daher auch als eine Permutation von $\{1, \dots, n-1\}$ auffassen. Von der wissen wir, daß sie als Produkt

$$\pi' = \tau_1 \circ \dots \circ \tau_r$$

von Transpositionen darstellbar ist. Wegen $\pi' = \pi \circ (i \ n)$ und weil Transpositionen zu sich selbst invers sind, ist damit auch

$$\pi = \pi' \circ (i \ n) = \tau_1 \circ \dots \circ \tau_r \circ (i \ n)$$

als Produkt von Transpositionen darstellbar, und damit ist der Satz einmal bewiesen.

Zum zweiten Beweis, auf Grundlage der Informatik, führt die Beobachtung, daß jeder gängige Sortieralgorithmus, der auf Vertauschungen von Elementen beruht (und das tut fast jeder) ein konstruktives Verfahren liefert, um Permutationen als Produkte von Transpositionen zu schreiben: Soll π zerlegt werden, so sortiere man durch fortgesetztes Vertauschen zweier Zahlen die Folge

$$\pi(1), \pi(2), \pi(3), \dots, \pi(n-1), \pi(n)$$

der Größe nach; die erste angewandte Transposition sei τ_1 , die letzte τ_n .

Die sortierte Folge der $\pi(i)$ ist natürlich $1, \dots, n$ ist; daher für jedes i

$$(\tau_r \circ \dots \circ \tau_1 \circ \pi)(i) = i,$$

d.h.

$$\tau_r \circ \dots \circ \tau_1 \circ \pi = \text{Identität}.$$

Multipliziert man beide Seiten von links mit $\tau_1 \circ \dots \circ \tau_r$, so folgt

$$\pi = \tau_1 \circ \dots \circ \tau_r,$$

denn

$$\begin{aligned} & (\tau_1 \circ \dots \circ \tau_r) \circ (\tau_r \circ \dots \circ \tau_1) \\ &= \tau_1 \circ \dots \circ \tau_{r-1} \circ (\tau_r \circ \tau_r) \circ \tau_{r-1} \circ \dots \circ \tau_1 \\ &= \tau_1 \circ \dots \circ \tau_{r-2} \circ (\tau_{r-1} \circ \tau_{r-1}) \circ \tau_{r-2} \circ \dots \circ \tau_1 \\ &= \tau_1 \circ \dots \circ \tau_{r-3} \circ (\tau_{r-2} \circ \tau_{r-2}) \circ \tau_{r-3} \circ \dots \circ \tau_1 \\ &= \dots = \tau_1 \circ (\tau_2 \circ \tau_2) \circ \tau_1 = \tau_1 \circ \tau_1 = \text{Identität}. \end{aligned}$$

Also ist π als Produkt der Transpositionen τ_1 bis τ_r darstellbar. ■

Ein Leser, der mit den gebräuchlichen Sortierverfahren vertraut ist, wird unschwer erkennen, daß der „mathematische“ Beweis ein Spezialfall des informatischen ist, in dem als Sortierverfahren ein relativ einfaches $O(n^2)$ -Verfahren benutzt wurde (das allerdings zumindest für einstellige n den meisten „besseren“ Sortierverfahren überlegen sein dürfte). Die beiden Beweise unterscheiden sich also nicht sonderlich.

Die Anzahl n der benötigten Vertauschungen hängt natürlich von der Vorgehensweise und der Effizienz des gewählten Sortierverfahrens ab; die Darstellung von π als Produkt von Transpositionen ist also alles andere als eindeutig. Da wir für die Determinantenberechnung vor allem wissen müssen, ob die Anzahl der Vertauschungen gerade oder ungerade ist, wollen wir uns als nächstes davon überzeugen, daß wenigstens dies, d.h. also die Parität der Anzahl r der benötigten Transpositionen, eindeutig bestimmt ist: r ist für gegebenes π entweder *immer* gerade oder *immer* ungerade.

Dazu definieren wir für jede Permutation $\pi \in \mathfrak{S}_n$ ein Vorzeichen:

Definition: Das *Vorzeichen* der Permutation $\pi \in \mathfrak{S}_n$ ist die Zahl

$$\varepsilon(\pi) \stackrel{\text{def}}{=} \prod_{\{i,j\} \subset \{1,\dots,n\}} \frac{\pi(j) - \pi(i)}{j - i},$$

wobei das Produkt über die sämtlichen zweielementigen Teilmengen von $\{1, \dots, n\}$ genommen wird.

$\varepsilon(\pi)$ ist wirklich ein Vorzeichen, das heißt gleich ± 1 , denn

$$|\varepsilon(\pi)| = \frac{\prod_{\{i,j\} \subset \{1,\dots,n\}} |\pi(j) - \pi(i)|}{\prod_{\{i,j\} \subset \{1,\dots,n\}} |j - i|} = 1,$$

weil mit $\{i, j\}$ wegen der Bijektivität von π auch $\{\pi(i), \pi(j)\}$ die sämtlichen zweielementigen Teilmengen von $\{1, \dots, n\}$ durchläuft, so daß im Zähler und Nenner bis auf Reihenfolge genau dieselben Faktoren stehen.

Für eine Transposition $\tau = (k \ell)$ ist

$$\frac{\tau(j) - \tau(i)}{j - i} = \frac{j - i}{j - i} = 1 \quad \text{falls} \quad \{i, j\} \cap \{k, \ell\} = \emptyset,$$

da $(k \ell)$ alle Zahlen außer k und ℓ festläßt. Die Zahlen k und ℓ werden vertauscht, daher ist

$$\frac{\tau(k) - \tau(\ell)}{k - \ell} = \frac{\ell - k}{k - \ell} = -1.$$

Bleibt noch der Fall, daß eine der beiden Zahlen i oder j gleich k oder ℓ ist; da wir zweielementige *Mengen* betrachten und $\{i, j\} = \{j, i\}$ ist, können wir vereinbaren, daß diese Zahl i sein soll.

Ist $i = k$, so ist das Produkt der Terme für $\{k, j\}$ und $\{\ell, j\}$ gleich

$$\frac{\tau(k) - \tau(j)}{k - j} \cdot \frac{\tau(\ell) - \tau(j)}{\ell - j} = \frac{\ell - j}{k - j} \cdot \frac{k - j}{\ell - j} = +1;$$

und genau entsprechend kann man auch für $i = \ell$ argumentieren.

Bildet man daher das Produkt über alle zweielementigen Teilmengen von $\{1, \dots, n\}$, so erhält man $\varepsilon(\tau) = -1$ und damit das

Lemma: Das Vorzeichen einer Transposition ist -1 . ■

Der Zusammenhang zwischen dem Vorzeichen und der Transpositionsdarstellung einer Permutation ergibt sich aus

Lemma: Für zwei Permutationen $\pi, \pi' \in \mathfrak{S}_n$ ist

$$\varepsilon(\pi \circ \pi') = \varepsilon(\pi) \cdot \varepsilon(\pi').$$

Beweis: Nach Definition ist

$$\begin{aligned} \varepsilon(\pi \circ \pi') &= \prod_{\{i,j\} \subset \{1,\dots,n\}} \frac{(\pi \circ \pi')(j) - (\pi \circ \pi')(i)}{j - i} \\ &= \prod_{\{i,j\} \subset \{1,\dots,n\}} \frac{\pi(\pi'(j)) - \pi(\pi'(i))}{j - i}. \end{aligned}$$

Nach Erweiterung mit

$$\prod_{\{i,j\} \subset \{1,\dots,n\}} \frac{\pi'(j) - \pi'(i)}{\pi'(j) - \pi'(i)}$$

und Umordnung wird dies zu

$$\varepsilon(\pi \circ \pi') = \prod_{\{i,j\}} \frac{\pi(\pi'(j)) - \pi(\pi'(i))}{\pi'(j) - \pi'(i)} \cdot \prod_{\{i,j\}} \frac{\pi'(j) - \pi'(i)}{j - i}.$$

Das zweite dieser Produkte ist natürlich $\varepsilon(\pi')$, und das erste ist $\varepsilon(\pi)$, da mit $\{i, j\}$ auch $\{\pi'(i), \pi'(j)\}$ die sämtlichen zweielementigen Teilmengen von $\{1, \dots, n\}$ durchläuft. ■

Sind nun

$$\pi = \tau_1 \circ \dots \circ \tau_r = \sigma_1 \circ \dots \circ \sigma_s$$

zwei Darstellungen einer Permutation π als Produkt von Transpositionen, so ist nach den gerade bewiesenen Lemmata einerseits

$$\varepsilon(\pi) = \prod_{i=1}^r \varepsilon(\tau_i) = (-1)^r,$$

andererseits aber auch

$$\varepsilon(\pi) = \prod_{i=1}^s \varepsilon(\sigma_i) = (-1)^s,$$

also muß $(-1)^r = (-1)^s$ sein und damit r, s entweder beide gerade oder beide ungerade.

Definition: Eine Permutation $\pi \in \mathfrak{S}_n$ heißt *gerade*, wenn sie als Produkt einer geraden Anzahl von Transpositionen geschrieben werden kann, ansonsten heißt sie *ungerade*.

Das Vorzeichen $\varepsilon(\pi)$ von π ist also $+1$ für gerades π und -1 für ungerades.

e) Existenz von Determinanten

Nach diesem Einschub über Permutationen und Transpositionen haben wir das nötige Rüstzeug, um die Rechnung aus Abschnitt c) zu Ende zu führen:

Da die Determinante bei jeder Vertauschung zweier Elemente ihr Vorzeichen wechselt, folgt sofort aus den obigen Betrachtungen, daß für jede Permutation $\pi \in \mathfrak{S}_n$ gilt

$$\det(\vec{e}_{\pi(1)}, \dots, \vec{e}_{\pi(n)}) = \begin{cases} + \det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) & \text{falls } \pi \text{ gerade} \\ - \det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) & \text{falls } \pi \text{ ungerade} \end{cases}$$

d.h. $\det(\vec{e}_{\pi(1)}, \dots, \vec{e}_{\pi(n)}) = \varepsilon(\pi) \cdot \det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$. Wenn wir die Rechnung aus Abschnitt b) fortführen, erhalten wir daher

$$\begin{aligned} \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) &= \sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)} \cdot \det(\vec{e}_{\pi(1)}, \dots, \vec{e}_{\pi(n)}) \\ &= \left(\sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)} \right) \cdot \det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n). \end{aligned}$$

Somit ist $\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n)$ eindeutig bestimmt bis auf den Wert von $\det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$; falls es überhaupt Determinanten gibt, müssen sie also so aussehen. Wir definieren daher

Definition: Die Determinante von n Vektoren

$$\begin{aligned} \vec{v}_1 = a_{11}\vec{e}_1 + \dots + a_{1n}\vec{e}_n, \quad \dots, \quad \vec{v}_n = a_{n1}\vec{e}_1 + \dots + a_{nn}\vec{e}_n \\ \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) = \sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)}. \end{aligned}$$

Insbesondere ist also $\det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) = 1$.

Satz: Die so definierte Determinante hat die Eigenschaften (D1) bis (D3).

Beweis: Beginnen wir mit (D1), d.h. die Determinante wechselt ihr Vorzeichen, wenn zwei der Argumente vertauscht werden. Vertauscht man etwa die Argumente \vec{v}_i und \vec{v}_j , so werden anstelle der Summanden

$$\varepsilon(\pi) a_{1\pi(1)} \cdots a_{i\pi(i)} \cdots a_{j\pi(j)} \cdots a_{n\pi(n)}$$

die Summanden

$$\varepsilon(\pi) b_{1\pi(1)} \cdots b_{j\pi(j)} \cdots b_{i\pi(i)} \cdots b_{n\pi(n)}$$

aufaddiert, wobei

$$b_{k\ell} = \begin{cases} a_{k\ell} & \text{falls } k \neq i, j \\ a_{j\ell} & \text{falls } k = i \\ a_{i\ell} & \text{falls } k = j \end{cases}$$

ist. Die Summanden sind also

$$\begin{aligned} & \varepsilon(\pi) a_{1\pi(1)} \cdots a_{j\pi(i)} \cdots a_{i\pi(j)} \cdots a_{n\pi(n)} \\ &= \varepsilon(\pi) a_{1\pi(1)} \cdots a_{i\pi(j)} \cdots a_{j\pi(i)} \cdots a_{n\pi(n)} \\ &= \varepsilon(\pi) a_{1\pi'(1)} \cdots a_{i\pi'(i)} \cdots a_{j\pi'(j)} \cdots a_{n\pi'(n)} \end{aligned}$$

mit

$$\pi'(k) = \begin{cases} \pi(k) & \text{falls } k \neq i, j \\ \pi(j) & \text{falls } k = i \\ \pi(i) & \text{falls } k = j, \end{cases}$$

d.h. $\pi' = \pi \circ (i j)$. Als Produkt von Transpositionen geschrieben hat π' daher einen Faktor mehr als π ; falls π ungerade war, ist also π' gerade, und umgekehrt. Somit ist

$$\varepsilon(\pi') = -\varepsilon(\pi),$$

und damit lassen sich die Summanden auch schreiben als

$$-\varepsilon(\pi') a_{1\pi'(1)} \cdots a_{i\pi'(i)} \cdots a_{j\pi'(j)} \cdots a_{n\pi'(n)}.$$

Summiert man über alle $\pi' \in \mathfrak{S}_n$, ist also

$$\begin{aligned} & \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_j, \dots, \vec{v}_i, \dots, \vec{v}_n) \\ &= \sum_{\pi' \in \mathfrak{S}_n} (-\varepsilon(\pi')) a_{1\pi'(1)} \cdots a_{i\pi'(i)} \cdots a_{j\pi'(j)} \cdots a_{n\pi'(n)} \\ &= - \sum_{\pi' \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi') a_{1\pi'(1)} \cdots a_{i\pi'(i)} \cdots a_{j\pi'(j)} \cdots a_{n\pi'(n)} \\ &= - \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_i, \dots, \vec{v}_j, \dots, \vec{v}_n), \end{aligned}$$

womit (D1) bewiesen wäre.

Eigenschaft (D2), die Linearität in jedem der Argumente, ist klar, denn jedes der Monome $a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)}$ enthält *genau eine* Komponente des Vektors \vec{v}_i und ist damit linear in \vec{v}_i .

Bleibt noch (D3), d.h. $\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n)$ soll genau dann verschwinden, wenn die \vec{v}_i linear abhängig sind.

Sind zunächst die Vektoren $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ linear abhängig, so läßt sich einer von ihnen als Linearkombination der anderen schreiben; durch Umordnen (wobei die Determinante nach der schon bewiesenen Eigenschaft (D1) höchstens ihr Vorzeichen ändert) können wir annehmen, daß dies etwa \vec{v}_1 sei; wir setzen

$$\vec{v}_1 = \sum_{i=2}^n \lambda_i \vec{v}_i.$$

Dann ist

$$\begin{aligned} \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) &= \det \left(\sum_{i=2}^n \lambda_i \vec{v}_i, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n \right) \\ &\stackrel{(D2)}{=} \sum_{i=2}^n \lambda_i \det(\vec{v}_i, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n). \end{aligned}$$

Im i -ten Summanden der letzten Summe tritt der Vektor \vec{v}_i zweimal als Argument von \det auf: Einmal an der ersten, und dann noch an der i -ten. Vertauscht man diese beiden (gleichen) Argumente, ändert sich natürlich nichts; andererseits haben wir aber bereits (D1) bewiesen, wonach sich

beim Vertauschen irgend zweier Argumente das Vorzeichen ändert. Der i -te Summand hat also einen Wert s_i , für den $s_i = -s_i$ ist. Falls wir mit reellen Zahlen arbeiten, folgt hieraus natürlich sofort, daß alle s_i verschwinden und somit auch ihre Summe.

Für beliebige Körper gilt das aber leider nicht: Aus $s_i = -s_i$ folgt, wenn wir auf beiden Seiten s_i addieren, zunächst nur, daß

$$s_i + s_i = (1 + 1)s_i = 0$$

ist, und daraus folgt genau dann, daß auch $s_i = 0$ ist, wenn $1 + 1 \neq 0$ ist. Dies ist aber beispielsweise in dem für die digitale Informationsverarbeitung wichtigen Körper $\mathbb{F}_2 = \{0, 1\}$ nicht der Fall; wir müssen uns also mit Rücksicht auf diesen (und eine ganze Reihe anderer) Körper noch überlegen, daß wirklich immer

$$\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) = 0$$

ist, wenn zwei der Argumente \vec{v}_i übereinstimmen.

Dazu beachten wir, daß im Falle $\vec{v}_i = \vec{v}_j$ auch für alle ℓ die Koeffizienten $a_{i\ell}$ und $a_{j\ell}$ übereinstimmen, d.h. in der Summe

$$\det A = \sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) a_{1\pi(1)} \cdots a_{i\pi(i)} \cdots a_{j\pi(j)} \cdots a_{n\pi(n)}$$

ist stets

$$a_{1\pi(1)} \cdots a_{i\pi(i)} \cdots a_{j\pi(j)} \cdots a_{n\pi(n)} = a_{1\pi(1)} \cdots a_{i\pi(j)} \cdots a_{j\pi(i)} \cdots a_{n\pi(n)}$$

Hier ist die rechte Seite gerade der Summand zur Permutation $\pi \circ (i j)$, die genau dann gerade ist, wenn π ungerade ist, und umgekehrt. Also haben beide Terme verschiedenes Vorzeichen und heben sich gegenseitig weg; die Summe über alle Permutationen ist daher Null.

Somit verschwindet die Determinante unabhängig vom Grundkörper immer dann, wenn die Vektoren linear abhängig sind.

Nun seien $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ linear unabhängig; für dieses Fall müssen wir zeigen, daß die Determinante *nicht* verschwindet. Wir wissen, daß für die Basisvektoren $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$

$$\det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) = 1 \neq 0$$

ist; außerdem wissen wir, daß n beliebige linear unabhängige Vektoren eines n -dimensionalen Vektorraums eine Basis bilden.

Daher können wir die \vec{e}_i als Linearkombinationen der \vec{v}_j schreiben, etwa als

$$\vec{e}_i = \sum_{j=1}^n b_{ij} \vec{v}_j.$$

Nun können wir die Rechnungen der letzten Paragraphen wörtlich wiederholen, nur daß dieses Mal $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ die Basisvektoren sind und $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ die Vektoren, für die wir det berechnen möchten. Wir wissen zwar noch nicht, daß $\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n)$ nicht verschwindet, aber das haben wir in der dortigen Rechnung auch nie verwendet. Alles hing nur ab von den bereits bewiesenen Forderungen (D1) und (D2) und der ebenfalls schon bewiesenen Tatsache, daß det verschwindet, wenn zwei der Argumente gleich sind. Somit erhalten wir die Formel

$$\det(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) = \left(\sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) b_{1\pi(1)} \cdots b_{n\pi(n)} \right) \cdot \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n).$$

In dieser Gleichung steht links die Zahl eins, also kann keiner der beiden Faktoren auf der rechten Seite verschwinden; insbesondere ist $\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) \neq 0$.

Damit ist der Satz vollständig bewiesen. ■

Fassen wir zusammen, was wir bislang in diesem Paragraphen gemacht haben:

- Wir haben anhand des Beispiels von Determinanten im \mathbb{R}^2 und \mathbb{R}^3 drei zentrale Forderungen an eine allgemeine Determinante aufgestellt.
- Unter der Annahme, daß es Funktionen gibt, die diese drei Forderungen erfüllen, haben wir ausgerechnet, wie solche Funktionen aussehen müssen; insbesondere haben wir gesehen, daß sie durch ihren Wert auf den Vektoren einer Basis eindeutig bestimmt sind.
- Dann haben wir die so erhaltene explizite Formel als *Definition* einer allgemeinen Determinanten genommen und gezeigt, daß die so definierte Funktion tatsächlich die drei Forderungen erfüllt.

Insgesamt haben wir also gesehen, daß es Funktionen gibt, die den drei Forderungen (D1) bis (D3) genügen und daß solche Funktionen bis auf eine multiplikative Konstante eindeutig bestimmt sind.

f) Die Determinante einer Matrix

Definition: Unter der Determinante einer Matrix $A \in k^{n \times n}$ verstehen wir die Determinante ihrer Spaltenvektoren; ist also

$$A = (a_{ij}) \quad \text{und} \quad \vec{v}_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix},$$

so ist

$$\det A \stackrel{\text{def}}{=} \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n).$$

Wir schreiben auch kurz

$$\det A = |A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}.$$

Um etwas Übung im Umgang mit Determinanten zu bekommen, wollen wir dies für $n = 1$ und die beiden bereits bekannten Fälle $n = 2$ und $n = 3$ noch einmal explizit ausrechnen – auch wenn wir bereits wissen, was herauskommen muß.

Der Fall $n = 1$ einer 1×1 -Matrix ist völlig uninteressant: Die einzige Permutation einer einelementigen Menge ist die Identität, die für jedes n gerade ist; für $A = (a) \in k^{1 \times 1}$ ist also $\det A = a$. Die Schreibweise $\det A = |a|$ ist hier irreführend, da es zumindest für $k = \mathbb{R}$ oder \mathbb{C} zu Verwechslungen mit der Betragsfunktion kommen kann. Da Determinanten von 1×1 -Matrizen völlig uninteressant sind, ist dies jedoch nicht weiter schlimm.

Für $n = 2$ gibt es zwei Permutationen: Die (gerade) Identität und die (ungerade) Transposition (1 2). Nach Definition der (allgemeinen) Determinanten ist

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

wie erwartet.

Für $n = 3$ gibt es bereits $3! = 6$ Permutationen, darunter natürlich die (gerade) Identität.

Jede weitere Permutation kann höchstens ein Element festlassen, denn würde sie zwei festlassen, müßte wegen der Bijektivität der Abbildung auch das dritte auf sich selbst abgebildet werden, wir hätten also die Identität.

Falls ein Element festgehalten wird, bleibt einer nichtidentischen Permutation daher nichts anderes übrig, als die beiden anderen zu vertauschen; dies führt auf die drei (ungeraden) Transpositionen (2 3), (1 3) und (1 2).

Falls kein Element auf sich selbst abgebildet wird, muß die Eins entweder auf 2 oder auf 3 abgebildet werden. Im ersten Fall geht dann 2 auf 3, denn sonst müßte zwei entweder festbleiben oder wir hätten die Transposition (1 2), die drei auf sich selbst abbildet. Wegen der Bijektivität der Abbildung gibt es dann keine andere Möglichkeit als daß drei auf eins abgebildet wird; wir haben also die zyklische Vertauschung

$$1 \mapsto 2 \mapsto 3 \mapsto 1.$$

Diese Permutation ist gerade, denn sie läßt sich beispielsweise als Produkt (1 3)(1 2) zweier Transpositionen schreiben: Wenden wir dieses Produkt an auf 1, so wird die Eins zunächst von (1 2) auf zwei abgebildet, und zwei bleibt fest unter (1 3), so daß insgesamt eins auf zwei abgebildet wird, wie verlangt.

Zwei wird von (1 2) auf die Eins abgebildet, und die wiederum von (1 3) auf drei, also haben wir auch hier insgesamt das richtige Ergebnis. Drei schließlich kann dann wegen der Bijektivität von (1 3)(1 2) nur auf eins abgebildet werden, was man auch schnell direkt sieht, denn (1 2) läßt die Drei unverändert, während (1 3) sie auf eins abbildet.

Die noch verbleibende Permutation bildet eins auf drei und daher drei auf zwei ab, sie ist also die zyklische Vertauschung

$$1 \mapsto 3 \mapsto 2 \mapsto 1 \quad \text{oder} \quad 3 \mapsto 2 \mapsto 1 \mapsto 3,$$

d.h. die Umkehrabbildung zur gerade betrachteten Permutation. Daher ist sie als Produkt von Transpositionen gleich

$$((1\ 2)(1\ 3))^{-1} = (1\ 3)^{-1}(1\ 2)^{-1} = (1\ 3)(1\ 2)$$

und somit auch gerade.

Zur Berechnung der Determinanten einer 3×3 -Matrix (a_{ij}) beginnen wir mit den geraden Permutationen: Die Identität liefert den Term $a_{11}a_{22}a_{33}$, d.h. das Produkt der drei Diagonalelemente, die zyklische Vertauschung $1 \rightarrow 2 \rightarrow 3 \rightarrow 1$ liefert das Produkt $a_{12}a_{23}a_{31}$, und ihr Inverses $a_{13}a_{21}a_{32}$.

Die drei Transpositionen führen auf die negativ zu nehmenden Produkte $a_{11}a_{23}a_{32}$, $a_{13}a_{22}a_{31}$ und $a_{12}a_{21}a_{33}$, insgesamt ist also

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

genau wie wir es in Abschnitt b) über das Spatprodukt berechnet hatten und uns aufgrund der SARRUSSchen Regel leicht merken können.

Für die Determinanten von 4×4 -Matrizen gibt es keine entsprechende Regel mehr. Da nun bereits $4! = 24$ Summanden berücksichtigt werden müssen, eignet sich die Formel aus der Definition der Determinanten nicht mehr gut zur Berechnung, von noch größeren Matrizen ganz zu schweigen: Wie wir im nächsten Kapitel sehen werden, ist $\log n! \approx n \log n$, d.h. die Anzahl $n!$ der Summanden wächst mit größer werdendem n noch schneller als die Exponentialfunktion.

Wir werden im folgenden daher auf Verfahren hinarbeiten, die es erlauben, auch größere Determinanten mit vertretbarem Aufwand zu berechnen.

Wir kennen schon einige Rechenregeln für Determinanten als Funktionen von n Vektoren, beispielsweise die Forderungen (D1) bis (D3), aus

denen wir die Determinantendefinition hergeleitet haben oder auch die gerade angewandte Regel

$$\begin{aligned} \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_i + \lambda \vec{v}_j, \dots, \vec{v}_n) &= \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_i, \dots, \vec{v}_n) + \lambda \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_j, \dots, \vec{v}_n) \\ &= \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_i, \dots, \vec{v}_n) + \lambda \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_j, \dots, \vec{v}_n) \\ &= \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_i, \dots, \vec{v}_n). \end{aligned}$$

In diesem Abschnitt soll es nun um Rechenregeln für Determinanten von Matrizen gehen.

Am wichtigsten ist der *Multiplikationssatz*:

Satz: a) Für zwei Matrizen $A, B \in k^{n \times n}$ ist $\det(AB) = \det A \cdot \det B$. Für eine invertierbare Matrix $A \in k^{n \times n}$ ist $\det(A^{-1}) = (\det A)^{-1}$.

Beweis: a) Die Determinante von AB ist die Determinante der Spaltenvektoren $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ von AB , die von B ist gleich der Determinante der Spaltenvektoren $\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_n$ von B , und nach Definition der Matrizenmultiplikation ist mit $A = (a_{ij})$

$$\vec{v}_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} \vec{b}_j.$$

Damit sind wir in der Situation der Abschnitte b) und d) (wobei hier die \vec{b}_j die Rolle der dortigen \vec{e}_j übernehmen) und können aus den Eigenschaften (D1) bis (D3) folgern, daß

$$\det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) = \left(\sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) a_{1\pi(1)} \cdots a_{n\pi(n)} \right) \cdot \det(\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_n)$$

ist. Das ist aber genau die Formel

$$\det(AB) = (\det A) \cdot (\det B).$$

b) Für eine invertierbare Matrix A ist $A \cdot A^{-1} = E$ die Einheitsmatrix, und deren Determinante ist gleich der Determinante der Basisvektoren in ihrer natürlichen Reihenfolge, also 1. Daher ist nach Teil a)

$$\det A \cdot \det(A^{-1}) = \det E = 1,$$

woraus die Behauptung folgt. ■

Der Multiplikationssatz läßt sich in ein Berechnungsverfahren für Determinanten übersetzen: Falls wir die LR-Zerlegung $LA = R$ der Matrix A kennen, sagt uns der Satz, daß

$$\det A = \frac{\det R}{\det L}$$

ist. Die Determinanten von L und R lassen sich leicht ausrechnen nach dem folgenden

Lemma: Die Determinante einer (unteren oder oberen) Dreiecksmatrix ist gleich dem Produkt ihrer Diagonalelemente.

Beweis: $A = (a_{ij})$ sei eine Dreiecksmatrix. Wie üblich ist

$$\det A = \sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) a_{1,\pi(1)} \cdots a_{n,\pi(n)}.$$

Nun ist aber für eine untere Dreiecksmatrix $a_{ij} = 0$ falls $i < j$ bzw. $i > j$ ist. Da Permutationen bijektive Abbildungen sind, muß es für jede Permutation außer der Identität mindestens ein i geben mit $\pi(i) < i$ und mindestens ein j mit $\pi(j) > j$, d.h. das Produkt $a_{1,\pi(1)} \cdots a_{n,\pi(n)}$ enthält für jede nichtidentische Permutation mindestens einen Faktor Null. Damit kann höchstens die Identität einen von Null verschiedenen Beitrag zur Summe liefern; da sie Vorzeichen $+1$ hat ist also

$$\det A = a_{11} \cdots a_{nn}$$

das Produkt der Diagonalelemente von A . ■

So wie wir die LR-Zerlegung definiert haben, ist L eine untere Dreiecksmatrix mit lauter Einsen in der Hauptdiagonale und R eine beliebige obere Dreiecksmatrix. Also ist $\det L = 1$, die Determinante von R ist gleich dem Produkt der Diagonalelemente von R , und damit ist auch

$$\det A = \text{Produkt der Diagonalelemente von } R.$$

Zumindest für große n ermöglicht dies eine erheblich effizientere Berechnung von Determinanten als die definierende Formel: Der Aufwand

für eine LR-Zerlegung ist ungefähr proportional zu n^3 , was für große n weitaus günstiger ist als der überexponentiell steigende Aufwand proportional $n \cdot n!$ für die Summe aus der definierenden Formel. Für die Praxis wichtig ist, daß wir die Matrix L nicht wirklich kennen müssen: Ihre Determinante ist auf jeden Fall eins. Daher reicht es, den Algorithmus für die LR-Zerlegung nur auf die Matrix A selbst anzuwenden; wir müssen sie nicht auch noch die Einheitsmatrix mitschleppen. Im wesentlichen geht es also einfach um GAUSS-Elimination. Dies wird auch klar anhand der folgenden Regeln:

Eine Determinante ändert ihren Wert nicht, wenn man ein Vielfaches einer Spalte zu einer anderen Spalte addiert: Die Determinante einer Matrix ist nach Definition die Determinante der Spaltenvektoren, und wenn man das λ -fache der j -ten Spalte zur i -ten Spalte addiert, ist

$$\begin{aligned} & \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_i + \lambda \vec{v}_j, \dots, \vec{v}_n) \\ &= \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_i, \dots, \vec{v}_n) + \lambda \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_j, \dots, \vec{v}_n) \\ &= \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_i, \dots, \vec{v}_n), \end{aligned}$$

da der zweite Summand den Vektor \vec{v}_j doppelt enthält und somit verschwindet.

Etwas entsprechendes gilt auch für Zeilen; das könnten wir zwar direkt nachrechnen, aber wenn wir uns daran erinnern, daß die Zeilen einer Matrix gleich den Spalten der transponierten Matrix sind, folgt das viel bequemer aus dem folgenden

Lemma: Für jede $n \times n$ -Matrix A ist $\det A = \det {}^t A$.

Beweis: Nach Definition ist für $A = (a_{ij})$

$$\det A = \sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) a_{1,\pi(1)} \cdots a_{n,\pi(n)}$$

und

$$\det {}^t A = \sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) a_{\pi(1)1} \cdots a_{\pi(n)n}.$$

Ordnet man die Faktoren des Produkts $a_{\pi(1)1} \cdots a_{\pi(n)n}$ nach dem ersten Index, so erhält man

$$a_{\pi(1)1} \cdots a_{\pi(n)n} = a_{1\pi^{-1}(1)} \cdots a_{1\pi^{-1}(n)}$$

und damit

$$\det {}^t A = \sum_{\pi \in \mathfrak{S}_n} \varepsilon(\pi) a_{1\pi^{-1}(1)} \cdots a_{n\pi^{-1}(n)}.$$

Da mit π auch π^{-1} die gesamte Gruppe \mathfrak{S}_n durchläuft und $\varepsilon(\pi) = \varepsilon(\pi^{-1})$ ist, stimmt die Summe dieser Terme mit der aus der Formel für det A überein, die beiden Determinanten sind also gleich. ■

Für Leser, denen nicht klar ist, warum $\varepsilon(\pi)$ und $\varepsilon(\pi^{-1})$ gleich sind, seien zur Übung des Umgangs mit Permutationen hier kurz zwei Beweise angegeben: Am einfachsten sieht man diese Formel aufgrund des obigen Lemmas, wonach für zwei beliebige Permutationen π und π' gilt: $\varepsilon(\pi \circ \pi') = \varepsilon(\pi) \cdot \varepsilon(\pi')$. Setzt man hier $\pi' = \pi^{-1}$, so folgt

$$1 = \varepsilon(\text{Identität}) = \varepsilon(\pi) \cdot \varepsilon(\pi^{-1}),$$

so daß die beiden Vorzeichen gleich sein müssen.

Alternativ können wir uns auch explizit überlegen, daß sich π^{-1} als Produkt von r Transpositionen schreiben läßt, falls dies für π der Fall ist; genauer gilt: Ist $\pi = \tau_1 \circ \cdots \circ \tau_r$, so ist $\pi^{-1} = \tau_r \circ \cdots \circ \tau_1$, denn wie wir bereits im Abschnitt über Permutationen gesehen haben, ist

$$\pi \circ (\tau_r \circ \cdots \circ \tau_1) = (\tau_1 \circ \cdots \circ \tau_r) \circ (\tau_r \circ \cdots \circ \tau_1) = \text{Identität},$$

da jede Transposition zu sich selbst invers ist.

Aus obigem Lemma folgt insbesondere, daß man die Determinante einer Matrix auch als Determinante der Zeilenvektoren definieren kann und daß die Spaltenvektoren einer Matrix genau dann linear unabhängig sind, wenn es die Zeilenvektoren sind. Mit nur wenig mehr Aufwand könnte man so auch zeigen, daß der im Zusammenhang mit der Lösung linearer Gleichungssysteme definierte *Rang* einer Matrix genauso gut über Zeilen- wie über Spaltenoperationen berechnet werden kann.

Eine andere Anwendung ist das folgende

Korollar: a) Die Determinante einer orthogonalen Matrix ist ± 1 .

b) Die Determinante einer unitären Matrix hat Betrag eins.

Beweis: a) Für eine orthogonale Matrix Q ist ${}^t Q Q = E$, also nach dem Multiplikationssatz $\det {}^t Q \cdot \det Q = \det E = 1$. Da nach Lemma $\det {}^t Q = \det Q$ ist, folgt die Behauptung.

b) Im unitären Fall ist ${}^t Q \overline{Q} = E$; da Determinanten via Grundrechenarten aus den Einträgen einer Matrix bestimmt werden, ist dabei offensichtlich $\det \overline{Q} = \overline{\det Q}$. Damit folgt, daß $\det Q \cdot \overline{\det Q} = |\det Q|^2 = 1$ ist, also auch $|\det Q| = 1$. ■

Es gibt also zwei Arten von orthogonalen Matrizen: Solche mit Determinante eins und solche mit Determinante minus eins. Im Zweidimensionalen sieht man leicht, daß die orthogonalen Matrizen mit Determinante eins Drehungen beschreiben, während die mit Determinante minus eins zusätzlich noch eine Spiegelung enthalten. Allgemein beschreiben orthogonale Matrizen genau dann eine orientierungserhaltende Abbildung, wenn sie Determinante eins haben; dies kann man entweder als Definition des Begriffs „orientierungserhaltend“ ansehen, oder aber man kann Lehbücher der linearen Algebra konsultieren, in denen orientierte Vektorräume definiert werden durch Verallgemeinerung der hier betrachteten Rechts- und Linkssysteme im \mathbb{R}^3 und die betreffende Aussage dann leicht aus den Rechenregeln für Determinanten folgt.

Wenden wir das Korollar an auf die QR-Zerlegung $A = QR$ einer reellen $n \times n$ -Matrix A , ist $\det A = \det Q \det R = \pm \det R$, wobei die Determinante der Dreiecksmatrix R wieder einfach das Produkt der Diagonaleinträge ist. Falls es auf das Vorzeichen nicht ankommt oder wir auf einfache Weise entscheiden können, ob die Matrix Q orientierungserhaltend ist oder nicht, läßt sich auch das zu einer effizienten Berechnung der Determinante verwenden, die im allgemeinen numerisch stabiler ist als die Berechnung via LR-Zerlegung.

Die QR -Zerlegung zeigt uns auch, warum Determinanten im Reellen für beliebige Dimensionen als Volumina aufgefaßt werden können: Wir betrachten ein Parallelepiped, daß im \mathbb{R}^n von den n -Vektoren $\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n$ aufgespannt werden, und bilden dazu die QR-Zerlegung der Matrix $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ mit Spalten $\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n$. Da die orthogonale Matrix Q , wie auch ihr Inverses, Skalarprodukte respektiert, ändert die

Anwendung von Q^{-1} nichts am Volumen, das Parallelepiped hat also dasselbe Volumen wie das von den Spalten der Dreiecksmatrix R aufgespannte. Daß wir dieses durch Scherung zu einem Quader gleichen Volumens machen können, entspricht algebraisch der Tatsache, daß die Dreiecksmatrix R dieselbe Determinante hat wie die Matrix, die dieselben Diagonaleinträge hat wie R und ansonsten nur Nullen. Die Spalten dieser Diagonalmatrix spannen einen Quader auf, dessen unorientiertes Volumen gleich dem Produkt der Seitenlängen, also dem Produkt der Beträge der Diagonaleinträge ist. Falls man sich für das orientierte Volumen interessiert, muß man das Produkt der Diagonaleinträge von R mit der Determinante ± 1 von Q multiplizieren.

Zurück zu den Rechenregeln für Determinanten! Aus dem gerade bewiesenen Lemma folgt sofort:

Eine Determinante ändert ihren Wert nicht, wenn man eine Vielfaches einer Zeile zu einer anderen Zeile addiert, denn die Zeilen einer Matrix sind die Spalten der transponierten Matrix.

Ebenso zeigt man: *Eine Determinante wird mit -1 multipliziert, wenn man entweder zwei Zeilen oder zwei Spalten miteinander vertauscht, denn für Spalten ist das gerade die definierende Eigenschaft (D1) der Determinanten.*

Als letzte Regel sei noch aufgeführt: *Eine Determinante wird mit λ multipliziert, wenn eine ihrer Zeilen oder eine ihrer Spalten mit λ multipliziert werden.* Für Spalten folgt das sofort aus der Linearität in jedem Argument, für Zeilen folgt es daraus nach Transponieren.

g) Der Entwicklungssatz von Laplace

Hier geht es um ein Berechnungsverfahren, das die definierenden Eigenschaften der Determinante ausnutzt, die „Entwicklung nach einer Zeile oder Spalte“.

Für die Entwicklung einer Matrix beispielsweise nach der j -ten Spalte

schreiben wir den j -ten Spaltenvektor

$$\vec{v}_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$$

als Linearkombination der Einheitsvektoren

$$\vec{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \vec{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \dots \quad \vec{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix},$$

d.h. als

$$\vec{v}_j = a_{1j}\vec{e}_1 + \dots + a_{nj}\vec{e}_n.$$

Dann ist wegen der Linearität der Determinante in ihrem j -ten Argument

$$\begin{aligned} \det A &= \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_j, \dots, \vec{v}_n) = \det\left(\vec{v}_1, \dots, \sum_{i=1}^n a_{ij}\vec{e}_i, \dots, \vec{v}_n\right) \\ &= \sum_{i=1}^n a_{ij} \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{e}_i, \dots, \vec{v}_n). \end{aligned}$$

Um daraus die Determinante von A zu berechnen, müssen wir die Determinanten

$$D_{ij} \stackrel{\text{def}}{=} \det(\vec{v}_1, \dots, \vec{e}_i, \dots, \vec{v}_n)$$

kennen, wobei \vec{e}_i an der j -ten Stelle steht.

Dazu wenden wir die definierende Formel an: In den Produkten $a_{1\pi(1)} \dots a_{n\pi(n)}$ ist für die gewählte Stelle j , an der wir den Vektor \vec{e}_i eingefügt haben, $a_{j\ell} = 0$ für $\ell \neq i$ und $a_{ji} = 1$. Also verschwindet $a_{1\pi(1)} \dots a_{n\pi(n)}$ für jede Permutation π mit $\pi(j) \neq i$.

Am einfachsten läßt sich dies im Fall $i = j = n$ weiter ausrechnen: Dann müssen wir nur Permutationen mit $\pi(n) = n$ betrachten, und die entsprechen eindeutig den Permutationen auf der Menge aller Zahlen von 1 bis $n-1$; was übrigbleibt ist also (wegen $a_{nn} = 1$) gerade die Determinante jener $(n-1) \times (n-1)$ -Matrix, die durch Streichung der letzten Spalte und der letzten Zeile aus A entsteht.

Der allgemeine Fall läßt sich durch Vertauschungen darauf zurückführen: Wir können zwar nicht einfach die j -te Spalte mit der n -ten vertauschen, denn dann steht ja die n -te Spalte an j -ter Stelle, aber wir können die j -te Spalte durch sukzessive Vertauschung mit ihrem rechten Nachbarn immer weiter nach außen bringen: Wir vertauschen zunächst die j -te Spalte mit der $(j+1)$ -ten, dann die neue $(j+1)$ -te (=alte j -te) Spalte mit der $(j+2)$ -ten usw., bis schließlich die alte j -te Spalte an n -ter Stelle steht, ohne daß sich vor oder nach der Stelle j irgendetwas an der relativen Reihenfolge der Spalten geändert hätte. Die Anzahl der dazu notwendigen Vertauschungen ist $(n-j)$, die Determinante wurde bei der gesamten Prozedur also mit $(-1)^{n-j}$ multipliziert.

Als nächstes müssen wir auch noch die i -te Zeile nach unten bringen; dazu verwenden wir die gerade gezeigte Formel $\det A = \det {}^t A$. Die i -te Zeile von A ist gleich der i -ten Spalte von ${}^t A$; wie wir oben gesehen haben, läßt sie sich durch $(n-i)$ Spaltenvertauschungen zur letzten Spalte machen, wobei die Determinante mit $(-1)^{n-i}$ multipliziert wird, und durch nochmaliges Transponieren erhalten wir schließlich jene Matrix, in der die i -te Zeile zur n -ten geworden ist, ohne daß sich vor oder nach der Stelle i irgendetwas an der relativen Reihenfolge der Zeilen geändert hätte.

Die Determinante der so entstehenden Matrix ist, wie wir oben beim Spezialfall $i = j = n$ gesehen haben, gleich der Determinante jener $(n-1) \times (n-1)$ -Matrix A_{ij} , die durch Streichen der letzten Zeile und Spalte entsteht; bezogen auf die ursprüngliche Matrix A entsteht sie durch Streichen der i -ten Zeile und der j -ten Spalte. Also ist, wenn wir noch die Vertauschungen berücksichtigen,

$$D_{ij} = (-1)^{n-i} \cdot (-1)^{n-j} \cdot \det A_{ij} = (-1)^{i+j} \det A_{ij},$$

denn $(n-i) + (n-j) = 2n - (i+j)$ hat dieselbe Parität wie $(i+j)$. Fassen wir alles zusammen, erhalten wir die Formel

$$\det A = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det A_{ij}.$$

Die Entwicklung nach einer Zeile geht ganz entsprechend: Da die i -te Zeile von A gleich der i -ten Spalte von ${}^t A$ ist, führt obige Rechnung für

die transponierte Matrix auf die Formel

$$\det A = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det A_{ij}.$$

Damit haben wir den folgenden Satz bewiesen, der trotz seines Namens bereits LEIBNIZ bekannt war:

Entwicklungssatz von Laplace: A sei eine $n \times n$ -Matrix und A_{ij} sei jene $(n-1) \times (n-1)$ -Matrix, die durch Streichung der i -ten Zeile und der j -ten Spalte von A entsteht. Dann ist für jedes feste j

$$\det A = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det A_{ij}$$

und für jedes feste i

$$\det A = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det A_{ij},$$

■

Die erste Formel aus diesem Satz bezeichnet man als die *Entwicklung der Determinante nach ihrer j -ten Spalte*, die zweite (die durch Anwendung der ersten auf die transponierte Matrix entsteht) entsprechend als die *Entwicklung nach der i -ten Zeile*.



PIERRE-SIMON DE LAPLACE (1749–1827) war einer der bedeutendsten französischen Wissenschaftler seiner Zeit; berühmt sind vor allem seine Anwendungen der Analysis auf die Wahrscheinlichkeitstheorie, die Himmelsmechanik, die Potentialtheorie und sein Vergleich des Universums mit einem Uhrwerk. Bekannt wurde er auch durch die nach ihm und KANT benannte Theorie zur Entstehung des Universums. Als politischer Opportunist kam er gut durch die Wirren seiner Zeit; er saß unter anderem in dem Komitee, das Maßnahmen nach dem Dezimalsystem einführte, war kurze Zeit Innenminister und wurde schließlich sogar Graf und Marquis.



BARON GOTTFRIED WILHELM VON LEIBNIZ (1646–1716) gilt als der letzte Universalgelehrte, der das gesamte Wissen seiner Zeit überblickte. In der Mathematik ist er vor allem berühmt durch die Entwicklung der Infinitesimalrechnung (bezüglich derer es einen langen Prioritätsstreit mit NEWTON gab); Bezeichnungen wie $\frac{dy}{dx}$ und $\int f(x) dx$ gehen auf ihn zurück. Durch seine Begründung der symbolischen Logik legte er auch einen wesentlichen Grundstein der späteren Informatik. Weitere Arbeiten befassen sich mit den Naturwissenschaften und der Technik, der Philosophie, Theologie und der Geschichte.

Als erste Anwendung wollen wir noch einmal die SARRUSSCHE REGEL für Determinanten von 3×3 -Matrizen beweisen: Entwicklung nach der ersten Spalte zeigt, daß

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

ist, was ausmultipliziert natürlich genau die alte Formel ergibt.

Rein theoretisch ist es gleichgültig, nach welcher Zeile oder Spalte man eine Determinante entwickelt, aber man wird natürlich versuchen, eine zu finden, in der möglichst viele Nullen stehen, so daß in obiger Summe möglichst wenige Summanden übrigbleiben. In der Tat überlegt man sich leicht, daß die Anwendung des LAPLACESCHEN ENTWICKLUNGSSATZES auf eine vollbesetzte Determinante wie bei der definierenden Formel rund $n \cdot n!$ Rechenoperationen erfordert und man somit gegenüber der direkten Anwendung dieser Formel nur den Vorteil hat, daß die Rechenoperationen klarer gegliedert werden.

Interessant zur praktischen Berechnung von Determinanten, vorzugsweise für nicht allzu große n , ist die Formel daher nur, wenn man sie mit den Rechenregeln aus dem vorigen Abschnitt kombiniert, um sich Nullen und einfache Einträge zu verschaffen. Da dieselbe Art von Operationen auch zur *LR*-Zerlegung führen, wird dann der Übergang zwischen

LAPLACESCHEM ENTWICKLUNGSSATZ UND BERECHNUNG VIA *LR*-ZERLEGUNG fließend.

Betrachten wir als Beispiel die Determinante der Matrix

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 1 \\ -1 & -3 & 2 & -2 \\ -4 & -2 & -1 & 0 \\ 3 & 2 & -1 & 1 \end{pmatrix}.$$

Sie hat zwar einen Eintrag Null, aber da in der dritten und vierten Spalte gleich in zwei Zeilen die Einträge entgegengesetzt gleich sind, ist es besser, zunächst die dritte Spalte durch die Summe von dritter und vierter Spalte zu ersetzen:

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & -2 & 1 \\ -1 & -3 & 2 & -2 \\ -4 & -2 & -1 & 0 \\ 3 & 2 & -1 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 2 & -2 & 1 \\ -1 & -3 & 0 & -2 \\ -4 & -2 & 0 & 0 \\ 3 & 2 & 0 & 1 \end{vmatrix}.$$

Wenn wir jetzt nach der dritten Spalte entwickeln, kommen nur zwei der Summanden wirklich vor: Der erste ($i = 1$ und $j = 3$) und der dritte ($i = j = 3$). In beiden Fällen ist $i + j$ gerade, der Vorfaktor $(-1)^{i+j}$ ist also jeweils $+1$. Die 3×3 -Determinanten, die durch Streichung der dritten Spalte und der ersten bzw. dritten Zeile entstehen, können nach der Regel von SARRUS berechnet werden:

$$\begin{vmatrix} -1 & -3 & -2 \\ -4 & -2 & 0 \\ 3 & 2 & 1 \end{vmatrix} = (2+0+16) - (12+0+12) = -6$$

und

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ -1 & -3 & -2 \\ 3 & 2 & 1 \end{vmatrix} = (-3-12-2) - (-9-4-2) = -2.$$

Also ist $\det A = (-1)(-6) + (-1)(-2) = 8$.

Auch als Hilfsmittel zur Berechnung von abstrakt gegebenen Determinanten ist der LAPLACESCHE ENTWICKLUNGSSATZ oft nützlich, da er es bei geschickter Anwendung gelegentlich erlaubt, eine Rekursionsformel zu finden und damit eine allgemeine Formel für einen gewisse Klasse von Determinanten.

Als Beispiel betrachten wir die unter anderem in der Numerik wichtige VANDERMONDESche Determinante

$$V(a_1, \dots, a_n) = \begin{vmatrix} 1 & a_1 & a_1^2 & \dots & a_1^{n-1} \\ 1 & a_2 & a_2^2 & \dots & a_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & a_n & a_n^2 & \dots & a_n^{n-1} \end{vmatrix}.$$

Der Franzose ALEXANDRE THÉOPHILE VANDERMONDE (1735–1796) war zunächst Musiker; erst im Alter von 35 Jahren begann er sich für Mathematik zu interessieren und publizierte in den Jahren 1771 und 1772 vier Arbeiten über Gleichungen, Determinanten und über das Problem, einen Springer so über ein Schachbrett zu bewegen, daß er jedes Feld genau einmal betritt. Die VANDERMONDESche Determinante ist nirgends in seinem publizierten Werk zu finden; sie wurde erst um 1935 von HENRI LEBESGUE (1875–1941) nach ihm benannt.

Für die Anwendung des LAPLACESchen Entwicklungssatzes auf diese Determinante bietet sich an, nach der ersten Spalte zu entwickeln, denn diese besteht aus lauter Einsen, und die $(n-1) \times (n-1)$ -Determinanten, die nach dem Entwicklungssatz auftreten, sind im wesentlichen wieder VANDERMONDESche Determinanten. Allerdings entstehen dabei n Summanden, und für jeden von diesen muß die ganz Prozedur wiederholt werden usw. – die Berechnung der Determinante auf diese Weise ist also zumindest ziemlich aufwendig.

Ein besserer Ansatz ergibt sich, wenn wir die Einsen in der ersten Spalte dadurch ausnutzen, daß wir etwa die erste Zeile von jeder anderen Zeile subtrahieren. Der Wert der Determinante ändert sich dadurch nicht, d.h.

$$V(a_1, \dots, a_n) = \begin{vmatrix} 1 & a_1 & a_1^2 & \dots & a_1^{n-1} \\ 0 & a_2 - a_1 & a_2^2 - a_1^2 & \dots & a_2^{n-1} - a_1^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_n - a_1 & a_n^2 - a_1^2 & \dots & a_n^{n-1} - a_1^{n-1} \end{vmatrix}.$$

Wenn wir hier nach der ersten Spalte entwickeln, muß nur eine einzige $(n-1) \times (n-1)$ -Determinante berücksichtigt werden, alle anderen

haben den Vorfaktor null. Also ist

$$V(a_1, \dots, a_n) = \begin{vmatrix} a_2 - a_1 & a_2^2 - a_1^2 & \dots & a_2^{n-1} - a_1^{n-1} \\ a_3 - a_1 & a_3^2 - a_1^2 & \dots & a_3^{n-1} - a_1^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_n - a_1 & a_n^2 - a_1^2 & \dots & a_n^{n-1} - a_1^{n-1} \end{vmatrix}$$

gleich jeder Determinanten, die durch Streichung der ersten Spalte und der ersten Zeile entsteht.

Hier können wir in jeder Zeile die jeweils vorne stehende Differenz ausklammern, denn genau wie

$$x^k - 1 = (x - 1)(x^{k-1} + x^{k-2} + \dots + x + 1)$$

durch $(x - 1)$ teilbar ist, ist auch

$$a_i^k - a_1^k = (a_i - a_1)(a_i^{k-1} + a_i^{k-2}a_1 + a_i^{k-3}a_1^2 + \dots + a_i a_1^{k-2} + a_1^{k-1})$$

durch $(a_i - a_1)$ teilbar; den Quotienten schreiben wir kurz als $q_{i,k-1}$:

$$q_{i,k-1} \stackrel{\text{def}}{=} a_i^{k-1} + a_i^{k-2}a_1 + \dots + a_i a_1^{k-2} + a_1^{k-1}.$$

Wegen der Linearität der Determinante können wir jeden Faktor, den wir aus einer Zeile (oder Spalte) ausklammern, vor die Determinante ziehen und erhalten für $V(a_1, \dots, a_n)$ somit den Wert

$$(a_2 - a_1)(a_3 - a_1) \dots (a_n - a_1) \begin{vmatrix} 1 & q_{2,n-2} & \dots & q_{2,n-2} \\ 1 & q_{31} & q_{32} & \dots & q_{3,n-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & q_{n1} & q_{n2} & \dots & q_{n,n-2} \end{vmatrix}.$$

Die Nützlichkeit dieser Formel steht und fällt damit, daß wir die $q_{i,j}$ gut miteinander in Verbindung bringen können. Für verschiedene Indizes i haben die entsprechenden Ausdrücke offensichtlich wenig miteinander zu tun; sie enthalten nicht einmal dieselben Variablen. Schreiben wir allerdings

$$\begin{aligned} q_{ij} &= a_i^j + a_i^{j-1}a_1 + a_i^{j-2}a_1^2 + \dots + a_i a_1^{j-1} + a_1^j \\ &= a_i^j + a_1(a_i^{j-1} + a_i^{j-2}a_1 + \dots + a_i a_1^{j-2} + a_1^{j-1}), \end{aligned}$$

so sehen wir, daß

$$q_{i,j} = a_i^j + a_1 q_{i,j-1} \quad \text{oder} \quad q_{i,j} - a_1 q_{i,j-1} = a_i^j$$

ist. Subtrahieren wir also zuerst a_1 mal die vorletzte Spalte von der letzten, so werden die Einträge der letzten Spalte zu a_i^{n-2} . Entsprechend subtrahieren wir a_1 mal die $(n-2)$ -te Zeile von der $(n-1)$ -ten und erhalten lauter Einträge a_i^{n-3} und so weiter, bis schließlich die Subtraktion des a_1 -fachen der ersten Spalte von der zweiten die Einträge der letzteren zu

$$q_{i1} - a_1 = (a_i + a_1) - a_1 = a_i$$

macht. Somit ist $V(a_1, \dots, a_n)$ gleich

$$\begin{vmatrix} 1 & a_2 & \dots & a_2^{n-2} \\ 1 & a_3 & \dots & a_3^{n-2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & a_n & \dots & a_n^{n-2} \end{vmatrix} \cdot (a_2 - a_1)(a_3 - a_1) \dots (a_n - a_1)$$

Die Determinante rechts ist offensichtlich wieder eine VANDERMONDESche Determinante, allerdings mit um eins verminderter Zeilen- und Spaltenzahl und mit einer Variablen weniger.

Damit haben wir die Rekursionsformel

$$V(a_1, \dots, a_n) = (a_2 - a_1)(a_3 - a_1) \dots (a_n - a_1) V(a_2, \dots, a_n),$$

die es erlaubt, die Berechnung von $V(a_1, \dots, a_n)$ auf eine einzige VANDERMONDESche Determinante der Größe $(n-1) \times (n-1)$ zurückzuführen.

Zur vollständigen Berechnung von $V(a_1, \dots, a_n)$ fehlt uns jetzt nur noch ein Induktionsanfang; direktes Nachrechnen zeigt sofort, daß

$$V(a_n) = \det(1) \quad \text{und} \quad V(a_{n-1}, a_n) = \begin{vmatrix} 1 & a_{n-1} \\ 1 & a_n \end{vmatrix} = a_n - a_{n-1}$$

ist, also folgt induktiv

$$V(a_1, \dots, a_n) = \prod_{j < i} (a_i - a_j).$$

h) Die Cramersche Regel

Determinanten können auch angewandt werden, um die Lösungen eines linearen Gleichungssystems vom Rang n aus n Gleichungen in n Unbekannten in geschlossener Form als Funktion der Koeffizienten darzustellen. Dazu schreiben wir das Gleichungssystem

$$A\vec{x} = \vec{b}$$

in der Form

$$x_1 \vec{a}_1 + \dots + x_n \vec{a}_n = \vec{b},$$

wobei die \vec{a}_i die Spaltenvektoren der Matrix A seien und (x_1, \dots, x_n) eine Lösung des linearen Gleichungssystems.

Nun ersetzen wir in

$$\det A = \det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)$$

rechts den Vektor \vec{a}_i durch die rechte Seite \vec{b} des Gleichungssystems. (Es gibt eigentlich keinen vernünftigen Grund, warum wir das tun sollten; auch dieser Trick wird, wie so viele, erst nachträglich durch das Ergebnis gerechtfertigt.) Die so entstehende Determinante ist

$$\begin{aligned} & \det(\vec{a}_1, \dots, \vec{b}, \dots, \vec{a}_n) \\ &= \det(\vec{a}_1, \dots, \sum_{j=1}^n x_j \vec{a}_j, \dots, \vec{a}_n) \\ &= \sum_{j=1}^n x_j \det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_j, \dots, \vec{a}_n) \\ &= x_i \det(\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_i, \dots, \vec{a}_n) = x_i \det A, \end{aligned}$$

da für jeden Index $j \neq i$ der Vektor \vec{a}_j zweimal als Argument der Determinante auftritt, so daß alle Summanden bis auf den i -ten verschwinden.

Falls $\det A = 0$ ist, nützt uns diese Formel überhaupt nichts; ist allerdings $\det A \neq 0$, wissen wir bereits, daß das Gleichungssystem eindeutig lösbar ist, und wir können die Komponenten dieser eindeutig bestimmten Lösung explizit ausdrücken durch die

CRAMERSche Regel:

$$x_i = \frac{\det(\vec{a}_1, \dots, \vec{b}_i, \dots, \vec{a}_n)}{\det A}$$



Der Schweizer Mathematiker GABRIEL CRAMER (1704–1752) lehrte an der Universität Genf. Bekannt wurde er vor allem durch seine Arbeiten über Determinanten, er beschäftigte sich aber auch viel mit Analysis und Geometrie, insbesondere ist er Autor eines Buchs über algebraische Kurven. Weitere Arbeitsgebiete sind mathematische Methoden der Physik sowie die Geschichte der Mathematik. Die CRAMERSche Regel im Spezialfall $n = 2$ ist bereits 1545 in der *Ars magna* des italienischen Mathematikers GIROLAMO CARDANO (1501–1576) zu finden.

Die CRAMERSche Regel ist sicherlich kein Verfahren, das man oft anwendet zur Lösung eines einzelnen Gleichungssystems: Der Aufwand für die Berechnung von $n + 1$ Determinanten ist weit größer als eine Lösung nach dem GAUSS-Algorithmus. Falls man allerdings eine ganze Familie ähnlicher Gleichungssysteme hat, in der sich nur wenige Parameter ändern, kann es sich lohnen, mit Hilfe der CRAMERSchen Regel eine (von den Parametern abhängige) Lösungsformel zu berechnen und dann diese anzuwenden.

i) Geschichte und Anwendungen von Determinanten

Determinanten erblickten das Licht der Welt im Jahr 1683, und zwar gleich zweimal: Der japanische Mathematiker SEKI benutzte sie, ohne Ihnen einen Namen zu geben, zur Lösung von Gleichungen höheren Grades und zeigte anhand von Beispielen, wie man sie für 2×2 - bis 5×5 -Matrizen berechnet. Im gleichen Jahr schrieb auch LEIBNIZ einen Brief an DE L'HÔPITAL, in dem er erwähnte, daß ein gewisses homogenes lineares Gleichungssystem in drei Variablen nichttrivial lösbar sei, da (in heutiger Terminologie) seine Determinante verschwinde.



TAKAKAZU SEKI KOWA (1642–1708) war Sohn eines Samurai, wurde aber schon sehr jung von einem Adligen namens SEKI GOROZAYEMON adoptiert. Einer von dessen Dienern weckte das Interesse des neunjährigen SEKI an der Mathematik, woraufhin dieser eine große Bibliothek japanischer und chinesischer Mathematikbücher anschaffte, anhand derer er sich selbst in das Gebiet einarbeitete. Als Staatsbeamter und ab 1704 Zeremonienmeister des Shogun befaßte er sich weiterhin viel mit Mathematik und entdeckte außer Determinanten beispielsweise auch das NEWTON-Verfahren und (vor JAKOB BERNOULLI) die BERNOULLI-Zahlen.

LEIBNIZ sprach noch nicht von Determinanten, sondern von *Resultanten*; ein Begriff, den unabhängig davon 1772 auch LAPLACE benutzte, als er damit die Bahnen der inneren Planeten berechnete. Das Wort Determinante erschien erstmal 1801 in den *Disquisitiones arithmeticae* von GAUSS, der damit die Eigenschaften quadratischer Formen untersuchte. Auch CAUCHY, der 1812 den Multiplikationssatz bewies, sprach von Determinanten.

Heute bezeichnet man als *Resultanten* spezielle Determinanten, die zur Lösung nichtlinearer Gleichungssysteme benutzt werden und auf den englischen Mathematiker JAMES JOSEPH SYLVESTER (1814–1897) zurückgehen. Mit Hilfe solcher Resultanten gelang es beispielsweise 1985 zwei Mathematikern bei *General Motors* das inverse kinematische Problem für einen Roboterarm mit sechs Freiheitsgraden zu lösen, d.h. also ein Verfahren zu entwickeln, mit dem der Manipulator am Ende des Arms *automatisch* auf eine vorgegebene Position und Ausrichtung gebracht werden kann.

Weitere wichtige Anwendungen haben Determinanten heute auch in der Numerik, wo sie wohl *Konditionszahlen* definieren, die etwas über die Stabilität und Robustheit eines Verfahrens aussagen, als auch beispielsweise (wie die VANDERMONDESche Determinante) bei der Approximation von Funktionen oder Datenpunkten durch Polynomfunktionen, und natürlich sind sie auch wichtig für Volumenberechnungen. Dieser Aspekt wird uns auch im nächsten Kapitel wieder begegnen, wenn wir Mehrfachintegrale von einem Koordinatensystem in ein anderes transformieren.