

# Division mit Schulmethode

## Satz Division mit Rest von Polynomen

Seien  $a(x), b(x) \in \mathbb{Q}[x]$  mit  $b(x) \neq 0$ . Dann gibt es eindeutige  $q(x), r(x) \in \mathbb{Q}[x]$  mit  $a(x) = q(x) \cdot b(x) + r(x)$  und  $\text{grad}(r) < \text{grad}(b)$ .

### Beweis:

- Sei  $\text{grad}(a) = n$  und  $\text{grad}(b) = m$ .
- Für  $n < m$  setze  $q(x) = 0$  und  $r(x) = a(x)$ . Sei also  $n \geq m$ .
- **Existenz:** Beweis per Induktion über  $n$ .
- **IA:** Für  $n = 0$  gilt  $m = 0$ . Setze  $q(x) = \frac{a_0}{b_0}$  und  $r(x) = 0$ .
- **IS**  $n - 1 \rightarrow n$ : Sei  $\text{grad}(a) = n$ .
- Dann besitzt  $a'(x) = a(x) - \frac{a_n}{b_m} x^{n-m} b(x)$  Grad höchstens  $n - 1$ .
- **IV:**  $\exists q'(x), r'(x)$  mit  $a'(x) = q'(x)b(x) + r'(x)$ ,  $\text{grad}(r') < \text{grad}(b)$ .
- D.h.  $a(x) = a'(x) + \frac{a_n}{b_m} \cdot b(x) = (q'(x) + \frac{a_n}{b_m} x^{n-m})b(x) + r'(x)$  mit  $\text{grad}(r') < \text{grad}(b)$ .

# Eindeutigkeit von Quotient und Rest

## Beweis: Eindeutigkeit

- Sei  $a = qb + r = q'b + r'$  mit  $(q, r) \neq (q', r')$  und  $\text{grad}(r), \text{grad}(r') < b$ .
- D.h.  $b(q - q') = r' - r$ .
- Wegen  $\text{grad}(r' - r) \leq \max\{\text{grad}(r), \text{grad}(r')\} < b$  folgt  $q = q'$ .
- Damit ist  $0 = r' - r$  und daher  $r = r'$ .

## Anmerkung:

- Beweis liefert Komplexität  $\mathcal{O}(n^2)$  der Division mit Rest.

## Definition Point-value Form

Sei  $a \in R[x]$  mit  $\text{grad}(a) \leq n$ . Seien  $x_0, \dots, x_n \in R$  paarweise verschieden und  $y_i = a(x_i)$  für  $i = 0, \dots, n$ . Dann bezeichnen wir die Menge  $\{(x_0, y_0), \dots, (x_n, y_n)\}$  als *Point-value Form* von  $a$ .

# Koeffizienten aus Point-value Form

## Satz Berechnung der Koeffizienten

Sei  $\{(x_0, y_0), \dots, (x_n, y_n)\}$  eine Point-value Form. Dann existiert ein eindeutiges  $a \in R[x]$  mit  $\text{grad}(a) \leq n$  und  $a(x_i) = y_i$  für  $i = 0, \dots, n$ .

### Beweis:

- Wir definieren die Koeffizienten  $a_0, \dots, a_n$  von  $a$  als Lösung von

$$\begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}.$$

- Die Matrix heißt Vandermonde-Matrix  $V$ .
- $V$  ist invertierbar für paarweise verschiedene  $x_i$ .
- Damit existiert genau eine Lösung

$$(a_0, \dots, a_n)^t = V^{-1}(y_0, \dots, y_n)^t.$$

# Lagrange Interpolation

**Beweis:** alternativ mittels Lagrange Interpolation

- Wir setzen  $p_i(x) = \frac{\prod_{j \neq i} x - x_j}{\prod_{j \neq i} x_i - x_j}$  und  $a(x) = \sum_{i=0}^n y_i p_i(x)$ .
- Jedes Polynom  $p_i$  besitzt Grad  $n$  und damit  $\text{grad}(a) = n$ .
- Es gilt  $p_i(x_k) = \begin{cases} 1 & \text{für } i = k \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$ .
- Daraus folgt  $a(x_i) = y_i$  für  $i = 0, \dots, n$ .

# Arithmetik in Point-value Form

## Addition/Subtraktion:

- Sei  $a(x) = \{(x_0, y_0), \dots, (x_n, y_n)\}$ ,  $b(x) = \{(x_0, y'_0), \dots, (x_n, y'_n)\}$ .
- Dann gilt  $(a \pm b)(x) = \{(x_0, y_0 \pm y'_0), \dots, (x_n, y_n \pm y'_n)\}$ .
- D.h. Addition/Subtraktion besitzt lineare Komplexität  $\mathcal{O}(n)$ .

## Multiplikation:

- Seien  $\text{grad}(a), \text{grad}(b) < n$  und
$$a(x) = \{(x_0, y_0), \dots, (x_{2n-1}, y_{2n-1})\},$$
$$b(x) = \{(x_0, y'_0), \dots, (x_{2n-1}, y'_{2n-1})\}.$$
- Dann gilt  $(ab)(x) = \{(x_0, y_0 y'_0), \dots, (x_{2n-1}, y_{2n-1} y'_{2n-1})\}$ .
- D.h. die Multiplikation besitzt ebenfalls lineare Komplexität  $\mathcal{O}(n)$ .

# $n$ -te Einheitswurzeln

## Problem:

- Konvertierung von Koeffizientenform in Point-value Form erfordert das Evaluieren an  $n$  Stellen, d.h.  $\mathcal{O}(n^2)$  mit Horner-Schema.
- Konvertierung von Point-value Form in Koeffizientenform erfordert Lagrange Interpolation, d.h. wiederum Komplexität  $\mathcal{O}(n^2)$ .

## Lösung:

- Werte Polynome an geeigneten Stellen aus, den Einheitswurzeln.

## Definition $n$ -te Einheitswurzel

Sei  $\omega \in \mathbb{C}$ . Wir nennen  $\omega$  eine  $n$ -te Einheitswurzel falls  $\omega^n = 1$

## Anmerkungen:

- Die Werte  $e^{2\pi i \frac{k}{n}}$ ,  $k = 0, \dots, n - 1$  sind genau die  $n$ -ten Einheitswurzeln. Es gilt  $e^{2\pi i k} = (e^{2\pi i})^k = 1$ .
- Erinnerung:  $e^{i\alpha} = \cos(\alpha) + i \sin(\alpha)$ . Die  $n$ -ten Einheitswurzeln teilen den Einheitskreis in  $n$  Segmente.
- Wir bezeichnen  $\omega_n = e^{\frac{2\pi i}{n}}$  als primitive  $n$ -te Einheitswurzel.

# Einheitswurzeln bilden Gruppe

## Satz Gruppe der Einheitswurzeln

Sei  $\omega_n = e^{\frac{2\pi i}{n}}$ . Dann ist  $(\langle \omega_n \rangle, \cdot)$  eine zyklische Gruppe der Ordnung  $n$ .

### Beweis:

- Die Ordnung von  $\omega_n$  ist  $n$ . Es gilt  $\omega_n^n = e^{2\pi i} = 1$ .
- Die Gruppe ist abgeschlossen, denn  $\omega_n^i \cdot \omega_n^j = \omega_n^{i+j \bmod n}$ .
- Das neutrale Element der Gruppe ist 1.
- Das zu  $\omega_n^i$  inverse Element ist  $\omega_n^{n-i}$ .

## Lemma Eliminationslemma

Für alle  $n, k \in \mathbb{N}_0$  und  $d \in \mathbb{N}$  gilt  $\omega_n^{dk} = \omega_n^k$ .

### Beweis:

- Es gilt  $\omega_n^{dk} = e^{2\pi i \frac{dk}{n}} = e^{2\pi i \frac{k}{n}} = \omega_n^k$ .

# Halbierungslemma

## Korollar zum Eliminationslemma

Sei  $n \in \mathbb{N}$  gerade. Dann gilt  $\omega_{\frac{n}{2}}^{\frac{n}{2}} = (-1)$ .

### Beweis:

- Es gilt  $\omega_{\frac{n}{2}}^{\frac{n}{2}} = \omega_2 = e^{\pi i} = \cos(\pi) + i \sin(\pi) = (-1)$ .

## Lemma Halbierungslemma

Sei  $n \in \mathbb{N}$  gerade. Dann sind die Quadrate der  $n$ -ten Einheitswurzeln genau die  $\frac{n}{2}$ -ten Einheitswurzeln.

### Beweis:

- Eliminationslemma liefert  $(\omega_n^k)^2 = \omega_n^{2k} = \omega_{\frac{n}{2}}^k$  für  $k \in [n]$ .
- Je zwei  $n$ -te Einheitswurzeln besitzen dasselbe Quadrat, denn
$$(\omega_n^k)^2 = (-\omega_n^k)^2 = (\omega_n^{\frac{n}{2}} \cdot \omega_n^k)^2 = (\omega_n^{k+\frac{n}{2}})^2 \text{ für alle } k \in [n].$$

# Die Diskrete Fourier-Transformation (DFT)

## Definition Diskrete Fourier-Transformation

Sei  $a(x) = \sum_{i=1}^n a_i x^i \in R[x]$  vom Grad  $n - 1$ . Sei  $y_k = a(\omega_n^k)$  für  $k \in \mathbb{Z}_k$ .

- 1 Der Vektor  $a = (a_0, \dots, a_{n-1})$  heißt *Koeffizientenvektor* von  $a(x)$ .
- 2  $(y_0, \dots, y_{n-1}) \in \mathbb{C}^n$  heißt *diskrete Fouriertransformierte* von  $a$ .

Wir schreiben  $y = \text{DFT}_n(a, \omega)$ .

# Idee der Schnellen Fourier-Transformation (FFT)

## Idee: FFT

- Sei  $a(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$ . Wir nehmen vereinfachend  $n = 2^k$  an.
- Wir definieren  $a_g(x) = a_0 + a_2 x + a_4 x^2 + \dots + a_{n-2} x^{\frac{n}{2}-1}$  und  $a_u(x) = a_1 + a_3 x + a_5 x^2 + \dots + a_{n-1} x^{\frac{n}{2}-1}$ .
- Dann gilt  $a(x) = a_g(x^2) + x \cdot a_u(x^2)$ .
- D.h. anstatt  $a(x)$  an den  $n$ -ten Einheitswurzeln auszuwerten, werten wir  $a_g(x)$  und  $a_u(x)$  an deren Quadraten aus.
- Quadrate der  $n$ -ten Einheitswurzeln sind  $\frac{n}{2}$ -te Einheitswurzeln.
- D.h. wir evaluieren 2 Polynome vom Grad kleiner  $\frac{n}{2}$  an  $\frac{n}{2}$  Stellen.
- Danach kombinieren wir die Auswertungen von  $a_g$  und  $a_u$ .
- Sei  $y = (y_0, \dots, y_{n-1}) = \text{DFT}(a, \omega)$ . Dann gilt:  
$$y_k = a(\omega_n^k) = a_g(\omega_n^{2k}) + \omega_n^k \cdot a_u(\omega_n^{2k}) = a_g(\omega_{\frac{n}{2}}^k) + \omega_n^k \cdot a_u(\omega_{\frac{n}{2}}^k).$$

# FFT-Algorithmus

## Algorithmus FFT

EINGABE:  $(a_0, \dots, a_{n-1}, n)$  mit  $n = 2^k$

- 1 If  $(n = 1)$  return  $a = (a_0)$
- 2  $\omega_n \leftarrow e^{\frac{2\pi i}{n}}; \omega \leftarrow 1;$
- 3  $(y_0^g, y_1^g, \dots, y_{\frac{n}{2}-1}^g) \leftarrow \text{FFT}(a_0, a_2, \dots, a_{n-2}, \frac{n}{2})$
- 4  $(y_0^u, y_1^u, \dots, y_{\frac{n}{2}-1}^u) \leftarrow \text{FFT}(a_1, a_3, \dots, a_{n-1}, \frac{n}{2})$
- 5 For  $k \leftarrow 0$  to  $\frac{n}{2} - 1$ 
  - 1  $y_k \leftarrow y_k^g + \omega y_k^u$
  - 2  $y_{k+\frac{n}{2}} \leftarrow y_k^g - \omega y_k^u$
  - 3  $\omega \leftarrow \omega \cdot \omega_n$

AUSGABE:  $(y_0, \dots, y_n) = \text{DFT}(a, \omega)$

## Satz FFT

Sei  $a = (a_0, \dots, a_{n-1})$  ein Koeffizientenvektor mit  $n = 2^k$ . Algorithmus FFT berechnet bei Eingabe von  $(a, n)$  in Zeit  $\mathcal{O}(n \log n)$  DFT( $a, n$ ).

**Laufzeit:** Sei  $T(n)$  die Gesamtlaufzeit.

- Rekursion in Schritt 3,4:  $2T(\frac{n}{2})$ .
- Kosten pro Rekursionsschritt in Schritt 2,5:  $\mathcal{O}(n)$ .
- Kosten für  $T(1)$  in Schritt 1:  $\mathcal{O}(1)$ .
- Liefert Rekursionsgleichung  $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + \mathcal{O}(n)$ ,  $T(1) = \mathcal{O}(1)$ .
- Daraus folgt eine Laufzeit von  $T(n) = \mathcal{O}(n \log n)$ .  
(Übungsaufgabe)

# Korrektheit FFT

## Korrektheit:

- Schritt 1:  $y = \text{DFT}(a_0) = a(\omega_1) = a_0\omega_1^0 = a_0$ .
- Schritt 2+5.2:  $\omega$  enthält stets  $\omega_n^k$ . Die Initialisierung mit  $k = 0$  erfolgt in Schritt 2, das Update erfolgt in Schritt 5.2.

- Schritt 3+4:

- ▶  $(y_0^g, y_1^g, \dots, y_{\frac{n}{2}-1}^g) = \text{DFT}_{\frac{n}{2}}(a_g, \omega)$ , d.h.  $y_k^g = a_g(\omega_n^k) = a_g(\omega_n^{2k})$ .
- ▶  $(y_0^u, y_1^u, \dots, y_{\frac{n}{2}-1}^u) = \text{DFT}_{\frac{n}{2}}(a_u, \omega)$ , d.h.  $y_k^u = a_u(\omega_n^k) = a_u(\omega_n^{2k})$ .

- Schritt 5.1: Es gilt für  $k = 0, \dots, \frac{n}{2} - 1$

$$y_k = y_k^g + \omega_n^k \cdot y_k^u = a_g(\omega_n^{2k}) + \omega_n^k \cdot a_u(\omega_n^{2k}) = a(\omega_n^k).$$

- Schritt 5.2: Es gilt für  $k + \frac{n}{2} = \frac{n}{2}, \dots, n - 1$

$$\begin{aligned} y_{k+\frac{n}{2}} &= y_k^g - \omega_n^k y_k^u = y_k^g + \omega_n^{k+\frac{n}{2}} y_k^u \\ &= a_g(\omega_n^{2k}) + \omega_n^{k+\frac{n}{2}} a_u(\omega_n^{2k}) \\ &= a_g(\omega_n^{2k+n}) + \omega_n^{k+\frac{n}{2}} a_u(\omega_n^{2k+n}) = a(\omega_n^{k+\frac{n}{2}}). \end{aligned}$$