Kapitel 2: Algebraische und zahlen-theoretische Algorithmen

(Effiziente Algorithmen, WS 2018)

Gerhard Woeginger

WS 2018, RWTH

Organisatorisches

- Nächste Vorlesung:
 Donnerstag, Oktober 25, 16:30–18:00 Uhr, AH II
- Webseite: http://algo.rwth-aachen.de/Lehre/WS1819/Effi.php

Algebraische und zahlen-theoretische Algorithmen

- Multiplikation von ganzen Zahlen
- Multiplikation von Matrizen
- Multiplikation von Polynomen
- Der grösste gemeinsame Teiler
- Modulare Potenzfunktion
- Primzahltest

Zum Aufwärmen: Multiplikation von ganzen Zahlen

Multiplikation von ganzen Zahlen: Schulmethode

In der Grundschule haben wir gelernt, wie man zwei positive ganze Zahlen x und y mit einander multipliziert:

1	1	9	5	8	3	3	*	2	8	5	1
2	3	9	1	6	6	6					
	9	5	6	6	6	6	4				
		5	9	7	9	1	6	5			
			1	1	9	5	8	3	3		
3	4	0	9	3	1	9	8	8	3		

Diese Schulmethode verwendet $\Theta(n^2)$ Operationen. (Wir betrachten hier die Bit-Komplexität von Algorithmen.)

Frage: Geht das irgendwie besser?

Multiplikation von ganzen Zahlen: Eine erste Idee

Wir teilen die Ziffernfolgen der beiden n-stelligen Zahlen $x=10^{n/2}x_1+x_0$ und $y=10^{n/2}y_1+y_0$ in zwei gleich lange Teile auf.

Divide and Conquer

- Wir berechnen rekursiv die vier Produkte x_0y_0 , x_0y_1 , x_1y_0 , x_1y_1 .
- Wir geben $10^n x_1 y_1 + (x_0 y_1 + x_1 y_0) 10^{n/2} + x_0 y_0$ aus.

Ergo:
$$T(n) = 4T(n/2) + \Theta(n)$$

Multiplikation von ganzen Zahlen: Die zweite Idee

Idee von Anatoly Alexeevitch Karatsuba (1962)

Statt den vier Produkten x_0y_0 , x_0y_1 , x_1y_0 , x_1y_1 , berechnen wir nur die drei Produkte x_0y_0 , x_1y_1 , und $(x_0 + x_1)(y_0 + y_1)$

Multiplikation von ganzen Zahlen: Die zweite Idee

Idee von Anatoly Alexeevitch Karatsuba (1962)

Statt den vier Produkten x_0y_0 , x_0y_1 , x_1y_0 , x_1y_1 , berechnen wir nur die drei Produkte x_0y_0 , x_1y_1 , und $(x_0 + x_1)(y_0 + y_1)$

Damit können wir den gemischten Term in der Form

$$x_0y_1 + x_1y_0 = (x_0 + x_1)(y_0 + y_1) - x_0y_0 - x_1y_1$$

schreiben, und das gewünschte Produkt wie folgt berechnen:

$$xy = 10^n x_1 y_1 + ((x_0 + x_1)(y_0 + y_1) - x_0 y_0 - x_1 y_1) 10^{n/2} + x_0 y_0$$

Multiplikation von ganzen Zahlen: Resultat

Ergo:
$$T(n) = 3T(n/2) + \Theta(n)$$

Satz (Karatsuba, 1962)

Das Produkt von zwei n-stelligen Zahlen kann mit $\Theta(n^{\log_2 3})$ Bit-Operationen berechnet werden.

Anmerkung: $\log_2 3 \approx 1.585$

Matrix-Multiplikation

Matrix-Multiplikation: Schulmethode

Problem: Matrix-Multiplikation

Eingabe: Zwei $n \times n$ Matrizen A und B

Gesucht: Das Produkt C := AB

Trivialer Algorithmus: Berechne Eintrag C_{ij} als $\sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj}$

Satz

Das Produkt von zwei $n \times n$ Matrizen kann in kubischer Zeit $O(n^3)$ berechnet werden.

Anmerkung: Wir zählen die Anzahl der Multiplikationen.

Frage: Geht das irgendwie besser?

Multiplikation von 2×2 Matrizen (1)

Mit acht Multiplikationen und vier Additionen:

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} w & x \\ y & z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} aw + by & ax + bz \\ cw + dy & cx + dz \end{pmatrix}$$

Multiplikation von 2×2 Matrizen (2)

Mit sieben Multiplikationen und achtzehn Additionen:

$$m_1 = (b-d)(y+z)$$

 $m_2 = (a+d)(w+z)$
 $m_3 = (a-c)(w+x)$
 $m_4 = (a+b)z$
 $m_5 = a(x-z)$
 $m_6 = d(y-w)$
 $m_7 = (c+d)w$

$$\begin{pmatrix} aw + by & ax + bz \\ cw + dy & cx + dz \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} m_1 + m_2 - m_4 + m_6 & m_4 + m_5 \\ m_6 + m_7 & m_2 - m_3 + m_5 - m_7 \end{pmatrix}$$

Multiplikation von 2×2 Matrizen (3)

Mit sechs Multiplikationen und 8.128 Additionen:

Multiplikation von 2×2 Matrizen (3)

Mit sechs Multiplikationen und 8.128 Additionen:

Nein, das geht nicht.

Bei sieben Multiplikationen ist bereits Schluss.

Shmuel Winograd hat 1971 gezeigt, dass man zur Multiplikation von 2×2 Matrizen mindestens sieben Multiplikationen braucht (auch wenn man noch so viele Additionen und Subtraktionen zur Verfügung hat).

Schnelle Matrix-Multiplikation nach Strassen (1)

Idee von Volker Strassen (1969)

- Konstruiere einen Divide-and-Conquer Algorithmus für die Multiplikation von $n \times n$ Matrizen.
- Verwende die sieben Multiplikationen und achtzehn Additionen (aus dem Multiplikationsschema für 2 x 2 Matrizen) im Conquer Schritt.

Schnelle Matrix-Multiplikation nach Strassen (2)

• Im Divide Schritt unterteilen wir die beiden Matrizen $n \times n$ Matrizen A und B jeweils in vier $n/2 \times n/2$ Matrizen:

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

- Im Conquer Schritt berechnen wir durch zehn Matrix-Additionen und durch sieben rekursive Aufrufe die sieben Matrix-Produkte
 M₁,..., M₇ für diese n/2 × n/2 Matrizen A₁₁, A₂₁,..., B₂₂.
- Wir fügen die Ergebnisse durch acht Matrix-Additionen zur Ergebnismatrix zusammen:

$$\begin{pmatrix}
M_1 + M_2 - M_4 + M_6 & M_4 + M_5 \\
M_6 + M_7 & M_2 - M_3 + M_5 - M_7
\end{pmatrix}$$

Schnelle Matrix-Multiplikation nach Strassen (3)

Ergo:
$$T(n) = 7T(n/2) + \Theta(n^2)$$

Satz (Strassen, 1969)

Das Produkt von zwei $n \times n$ Matrizen kann in $O(n^{\log_2 7})$ Zeit berechnet werden.

Anmerkung: $\log_2 7 \approx 2.807$

Anmerkungen

- Der konstante Faktor (in der O-Notation versteckt) von Strassen's Algorithmus ist grösser als der konstante Faktor in der $O(n^3)$ Schulmethode.
- In der Praxis: Schulmethode für kleine n, Strassen für grosse n. Der Cross-over Punkt liegt meistens um n = 20.
- In der Praxis: Wenn Matrizen dünn besetzt sind (= mit sehr vielen Nullen), dann gibt es schnellere Spezialalgorithmen aus der Numerik

Anmerkungen

- Der konstante Faktor (in der O-Notation versteckt) von Strassen's Algorithmus ist grösser als der konstante Faktor in der $O(n^3)$ Schulmethode.
- In der Praxis: Schulmethode für kleine n, Strassen für grosse n. Der Cross-over Punkt liegt meistens um n = 20.
- In der Praxis: Wenn Matrizen dünn besetzt sind (= mit sehr vielen Nullen), dann gibt es schnellere Spezialalgorithmen aus der Numerik
- Don Coppersmith und Shmuel Winograd (1990) haben den Exponenten von Strassen's 2.807 auf 2.376 verbessert
- Virginia Vassilevska Williams (2011) hat den Exponenten weiter auf 2.373 verbessert
- Als untere Schranke für die Multiplikation von zwei $n \times n$ Matrizen kennen wir nur die triviale Schranke $\Omega(n^2)$.

Verifikation von Matrix-Multiplikationen

Verifikation von Matrix-Multiplikationen

Problem: Matrix-Multiplikation Verifikation

Eingabe: Drei $n \times n$ Matrizen A, B, C

Frage: Gilt AB = C?

Verifikation von Matrix-Multiplikationen

Problem: Matrix-Multiplikation Verifikation

Eingabe: Drei $n \times n$ Matrizen A, B, C

Frage: Gilt AB = C?

Trivialer Lösungsansatz:

- Berechne das Produkt AB
- Vergleiche die n^2 Einträge mit den Einträgen in C

Frage

Geht das irgendwie besser? Schneller? Einfacher?

Ein probabilistischer Ansatz

Idee von Rusins Martins Freivalds (1977)

- Wähle zufällig einen Vektor $x \in \{0, 1\}^n$.
- Wenn ABx = Cx, dann return "AB = C". Wenn $ABx \neq Cx$, dann return " $AB \neq C$ ".

Ein probabilistischer Ansatz

Idee von Rusins Martins Freivalds (1977)

- Wähle zufällig einen Vektor $x \in \{0, 1\}^n$.
- Wenn ABx = Cx, dann return "AB = C". Wenn $ABx \neq Cx$, dann return " $AB \neq C$ ".

Anmerkungen:

- Wenn Freivalds Ungleichheit behauptet, dann gilt wirklich $AB \neq C$.
- Wenn Freivalds Gleichheit behauptet, dann gilt aber nicht notwendigerweise AB = C.
- Beispiel: Falls der zufällig gewählte Vektor x=0 ist, dann behauptet Freivalds Gleichheit völlig unabhängig von A, B, C

Fehleranalyse (1)

Satz

```
Wenn D eine n \times n Matrix mit D \neq 0 ist und x ein zufällig gewählter Vektor in \{0,1\}^n, dann ist die Wahrscheinlichkeit von Dx = 0 höchstens 1/2.
```

Beweisskizze:

- Wähle Indizes k und ℓ , sodass $d_{k\ell} \neq 0$ in Matrix D gilt.
- Setze y := Dx und betrachte die k-te Komponente y_k in y.
- Dann gilt $y_k = d_{k1}x_1 + d_{k2}x_2 + \cdots + d_{kn}x_n = d_{k\ell}x_{\ell} + R$
- Zufallsexperiment: Wir setzen der Reihe nach die Komponenten x_i mit $i \neq \ell$ zufällig und unabhängig von einander auf ± 1 , und erhalten so die entsprechenden Restsumme R.
- Dann ist mindestens einer der beiden Werte $R + d_{k\ell}$ mit $x_{\ell} = +1$ und R mit $x_{\ell} = 0$ ungleich 0.
- Daher gilt $y_k \neq 0$ mit Wahrscheinlichkeit mindestens 1/2.

Fehleranalyse (2)

Satz

Wenn der Freivalds Algorithmus behauptet,

- dass $AB \neq C$, dann stimmt das auf jeden Fall;
- dass $AB \neq C$, dann stimmt das mit Wahrscheinlichkeit $\geq 1/2$.

Beweis:

Wende Satz von vorhergehender Seite auf Matrix D := C - AB an

Wiederholt man den Freivalds Algorithmus 100-mal (unabhängig) so sinkt die Fehlerwahrscheinlichkeit von 1/2 auf $2^{-100} \approx 10^{-30}$

Laufzeit

Satz

Der Freivalds Algorithmus kann in $O(n^2)$ Zeit implementiert werden.

Beweis: Das Produkt ABx berechnet man als A(Bx).

Übung

Ein viel einfacherer Ansatz ("Ingenieursmethode")

- Wähle zufällig Zeilenindex i und Spaltenindex j
- Berechne Eintrag [AB]_{ij} im Produkt AB
- Wenn $[AB]_{ij} = C_{ij}$, dann return "AB = C". Wenn $[AB]_{ij} \neq C_{ij}$, dann return " $AB \neq C$ ".
- Lineare Laufzeit O(n)
- Frage: Wie gross ist die Fehlerwahrscheinlichkeit?
- Frage: Wie oft muss man diesen einfachen Algorithmus wiederholen, damit die Fehlerwahrscheinlichkeit unter 1/2 sinkt?

Multiplikation von Polynomen

Polynom-Multiplikation: Schulmethode (1)

In der Mittelschule haben wir gelernt, wie man zwei Polynome A(x) und B(x) mit einander multipliziert:

$$(x^{3} + 5x^{2} - 2x + 1) \cdot (3x^{3} - x^{2} + x + 2)$$

$$= 3x^{6} + 15x^{5} - 6x^{4} + 3x^{3}$$

$$-x^{5} - 5x^{4} + 2x^{3} - x^{2}$$

$$x^{4} + 5x^{3} - 2x^{2} + x$$

$$+2x^{3} + 10x^{2} - 4x + 2$$

$$= 3x^{6} + 14x^{5} - 10x^{4} + 12x^{3} + 7x^{2} - 3x + 2$$

Die Schulmethode verwendet $\Theta(n^2)$ Operationen, um zwei Polynome vom Grad n mit einander zu multiplizieren.

Polynom-Multiplikation: Genaue Problemstellung

$$A(x) = a_{n-1}x^{n-1} + a_{n-2}x^{n-2} + \dots + a_2x^2 + a_1x + a_0$$

$$B(x) = b_{n-1}x^{n-1} + b_{n-2}x^{n-2} + \dots + b_2x^2 + b_1x + b_0$$

$$C(x) = A(x)B(x)$$

$$= c_{2n-2}x^{2n-2} + c_{2n-3}x^{2n-3} + \dots + c_2x^2 + c_1x + c_0$$

Problem: Polynom-Multiplikation

Eingabe: Ganze Zahlen a_0, \ldots, a_{n-1} und b_0, \ldots, b_{n-1}

Gesucht: Zahlen c_0, \ldots, c_{2n-2} mit $c_k = \sum_{i=0}^k a_i b_{k-i}$

Anmerkung: Wir nehmen an, dass $a_i = b_i = 0$ für $i \ge n$

Unser Ziel: Polynom-Multiplikation in sub-quadratischer Zeit

Polynom-Multiplikation: Illustration

$$a_0b_0$$
 a_1b_0
 a_2b_0
 a_3b_0
 a_4b_0
 a_5b_0
 a_6b_0
 a_7b_0
 a_0b_1
 a_1b_1
 a_2b_1
 a_3b_1
 a_4b_1
 a_5b_1
 a_6b_1
 a_7b_1
 a_0b_2
 a_1b_2
 a_2b_2
 a_3b_2
 a_4b_2
 a_5b_2
 a_6b_2
 a_7b_2
 a_0b_3
 a_1b_3
 a_2b_3
 a_3b_3
 a_4b_3
 a_5b_3
 a_6b_3
 a_7b_3
 a_0b_4
 a_1b_4
 a_2b_4
 a_3b_4
 a_4b_4
 a_5b_4
 a_6b_4
 a_7b_4
 a_0b_5
 a_1b_5
 a_2b_5
 a_3b_5
 a_4b_5
 a_5b_5
 a_6b_5
 a_7b_5
 a_0b_6
 a_1b_6
 a_2b_6
 a_3b_6
 a_4b_6
 a_5b_6
 a_6b_6
 a_7b_6
 a_0b_7
 a_1b_7
 a_2b_7
 a_3b_7
 a_4b_7
 a_5b_7
 a_6b_7
 a_7b_7

$$c_6 = a_0b_6 + a_1b_5 + a_2b_4 + a_3b_3 + a_4b_2 + a_5b_1 + a_6b_0$$

Darstellung von Polynomen (1)

Koeffizienten-Darstellung

Das Polynom $A(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0$ wird durch die Folge a_0, \ldots, a_{n-1} der Koeffizienten spezifiziert.

Punkt-Wert-Darstellung

Das Polynom $A(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0$ wird durch n Punkte $(x_0, y_0), \ldots, (x_{n-1}, y_{n-1})$ spezifiziert, wobei $y_i = A(x_i)$ für $0 \le i \le n-1$ gilt.

Darstellung von Polynomen (2)

Zur Erinnerung

```
Für n paarweise verschiedene Zahlen x_0, \ldots, x_{n-1}, und für n Punkte (x_0, y_0), \ldots, (x_{n-1}, y_{n-1}) existiert genau ein Polynom A(x) = a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0 mit y_i = A(x_i) für 0 \le i \le n-1.
```

Beweis für "es existiert höchstens ein Polynom A(x)": Wenn ein Polynom vom Grad n-1 mehr als n-1 Nullstellen hat, so ist es identisch gleich 0

Beweis für "es existiert mindestens ein Polynom A(x)": Lagrange Interpolation

$$A(x) = \sum_{k=0}^{n-1} y_k \frac{\prod_{j \neq k} (x - x_j)}{\prod_{j \neq k} (x_k - x_j)}$$

Darstellung von Polynomen (3a): Übersetzung/Hin

```
Gegeben: Koeffizienten-Darstellung a_0,\ldots,a_{n-1} eines Polynoms A(x); n paarweise verschiedene Zahlen x_0,\ldots,x_{n-1} Gesucht: Punkt-Wert-Darstellung von A(x) für Stützstellen x_0,\ldots,x_{n-1}
```

Darstellung von Polynomen (3a): Übersetzung/Hin

```
Gegeben: Koeffizienten-Darstellung a_0, \ldots, a_{n-1} eines Polynoms A(x); n paarweise verschiedene Zahlen x_0, \ldots, x_{n-1} Gesucht: Punkt-Wert-Darstellung von A(x) für Stützstellen x_0, \ldots, x_{n-1}
```

Jeder Wert $y_i = A(x_i)$ kann in O(n) Zeit berechnet werden:

```
1  y= a[n-1];
2  for i= n-2 downto 0 do
3     y= x*y + a[i]
4
5  return y;
```

Gesamtzeit: $O(n^2)$

Darstellung von Polynomen (3b): Übersetzung/Rück

```
Gegeben: Punkt-Wert-Darstellung (x_0, y_0), \ldots, (x_{n-1}, y_{n-1}) für A(x); Gesucht: Koeffizienten-Darstellung a_0, \ldots, a_{n-1} von A(x)
```

Die Lagrange'sche Interpolationsformel kann in $O(n^2)$ Zeit ausgewertet werden

Zusammenfassend:

Koeffizienten-Darstellung und Punkt-Wert-Darstellung können in quadratischer Zeit $O(n^2)$ in einander übergeführt werden

Zurück zur Polynom-Multiplikation

Unser Hauptziel: Polynom-Multiplikation in sub-quadratischer Zeit

Problem: Polynom-Multiplikation (in Koeffizienten-Darstellung)

Eingabe: Ganze Zahlen a_0, \ldots, a_{n-1} und b_0, \ldots, b_{n-1}

Gesucht: Zahlen c_0, \ldots, c_{2n-2} mit $c_k = \sum_{i=0}^k a_i b_{k-i}$

Nebenproblem: Polynom-Multiplikation in sub-quadratischer Zeit

Problem: Polynom-Multiplikation (in Punkt-Wert-Darstellung)

Eingabe: Punkt-Wert-Darstellung $(x_0, y_0), \dots, (x_{n-1}, y_{n-1})$ für A(x)

Punkt-Wert-Darstellung $(x_0, y'_0), \dots, (x_{n-1}, y'_{n-1})$ für B(x)

Gesucht: Punkt-Wert-Darstellung $(x_0, y_0''), \ldots, (x_{n-1}, y_{n-1}'')$ für A(x)B(x)

Einfach in linearer Zeit O(n) zu lösen

Arbeitsplan

Schritt 1:

Übersetze die beiden Polynome A(x) und B(x) von Koeffizienten-Darstellung nach Punkt-Wert-Darstellung

Schritt 2:

Multipliziere A(x) und B(x) in Punkt-Wert-Darstellung

Schritt 3:

Übersetze das in Schritt 2 berechnete Produkt A(x)B(x) von Punkt-Wert-Darstellung nach Koeffizienten-Darstellung

Intermezzo: Rechnen mit komplexen Zahlen

Komplexe Zahlen

Eine komplexe Zahl z kann dargestellt werden:

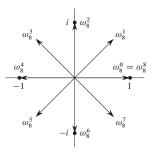
- Algebraisch durch Zerlegung in Realteil und Imaginärteil: z = a + ib
- Polar durch Radius r und Winkel ϕ : $z = r \cos \phi + ir \sin \phi$
- Exponentiell: $z = r \cdot e^{i\phi}$

Rechenoperationen mit $z = r \cdot e^{i\phi}$ und $z' = r' \cdot e^{i\phi'}$

- Multiplikation: $(r \cdot e^{i\phi})(r' \cdot e^{i\phi'}) = rr' \cdot e^{i(\phi + \phi')}$
- Potenzierung: $z^n = r^n \cdot e^{in\phi}$

Einheitswurzeln (1)

Die *n*-ten Einheitswurzeln ω_n^0 , ω_n^1 , ..., ω_n^{n-1} sind die *n* (komplexen) Lösungen der Gleichung $\omega^n = 1$.



$$\omega_n^1 = e^{2\pi i/n}$$
 und $\omega_n^k = e^{2k\pi i/n}$ für $0 \le k \le n$

Einheitswurzeln (2)

- $\omega_n = e^{2\pi i/n}$ ist die *n*-te Haupt-Einheitswurzel
- Die n-ten Einheitswurzeln bilden eine multiplikative Gruppe, die zur zyklischen Gruppe \mathbb{Z}_n (Restklassengruppe modulo n) isomorph ist
- Alle Einheitswurzeln sind Potenzen der Haupt-Einheitswurzel ω_n
- Es gelten die üblichen Rechenregeln $\omega_n^k \omega_n^\ell = \omega_n^{k+\ell}$

Halbierungslemma

Für gerades $n \ge 2$ fallen die Quadrate der n-ten Einheitswurzeln mit den (n/2)-ten Einheitswurzeln zusammen.

Summenlemma

Jede *n*-te Einheitswurzel $\omega_n^k \neq 1$ erfüllt die Gleichung $(\omega_n^k)^{n-1} + (\omega_n^k)^{n-2} + \dots + (\omega_n^k)^2 + (\omega_n^k) + 1 = 0$

Arbeitsplan: Schritt 1

Schritt 1: Zielsetzung

Zur Erinnerung:

Schritt 1:

Übersetze die beiden Polynome A(x) und B(x) von Koeffizienten-Darstellung nach Punkt-Wert-Darstellung

- Von jetzt an nehmen wir an, dass $n = 2^q$ eine Zweierpotenz ist
- Die Punkt-Wert-Darstellung von A(x) und B(x) werden wir mit den n-ten Einheitswurzeln $\langle x_0, \ldots, x_{n-1} \rangle = \langle \omega_n^0, \ldots, \omega_n^{n-1} \rangle$ als Stützstellen bestimmen
- Wir beschreiben das Verfahren nur für A(x). Das Polynom B(x) wird analog behandelt.
- Wir verwenden Divide & Conquer

Divide & Conquer (1)

Divide & Conquer Ansatz:

$$A_{even}(x) = a_0 + a_2 x + a_4 x^2 + a_6 x^3 + \dots + a_{n-2} x^{n/2-1}$$

$$A_{odd}(x) = a_1 + a_3 x + a_5 x^2 + a_7 x^3 + \dots + a_{n-1} x^{n/2-1}$$

Koeffizienten-Darstellung:

$$A_{even}(x)$$
: $\langle a_0, a_2, a_4, a_6, \dots, a_{n-2} \rangle$
 $A_{odd}(x)$: $\langle a_1, a_3, a_5, a_7, \dots, a_{n-1} \rangle$

$$A(x) = A_{even}(x^2) + x \cdot A_{odd}(x^2)$$

Divide & Conquer (2)

Wir beobachten, dass die Zahlen $(\omega_n^0)^2$, $(\omega_n^1)^2$, ..., $(\omega_n^{n-1})^2$ exakt mit den (n/2)-ten Einheitswurzeln zusammen fallen

- Wir bestimmen rekursiv die Punkt-Wert-Darstellung von $A_{even}(x)$ für die n/2 Stützstellen $(\omega_n^0)^2$, $(\omega_n^1)^2$, ..., $(\omega_n^{n-1})^2$
- Wir bestimmen rekursiv die Punkt-Wert-Darstellung von $A_{odd}(x)$ für die n/2 Stützstellen $(\omega_n^0)^2, (\omega_n^1)^2, \dots, (\omega_n^{n-1})^2$
- Wir berechnen aus diesen beiden Punkt-Wert-Darstellungen die Punkt-Wert-Darstellung von A(x) für die n Stützstellen $\omega_n^0,\ldots,\omega_n^{n-1}$ mit Hilfe von $A(x)=A_{even}(x^2)+x\cdot A_{odd}(x^2)$

Ergo: $T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$ und daher $T(n) \in O(n \log n)$

Was haben wir in Schritt 1 eigentlich berechnet? (1)

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega & \omega^{2} & \omega^{3} & \omega^{4} & \cdots & \omega^{n-1} \\ 1 & \omega^{2} & \omega^{4} & \omega^{6} & \omega^{8} & \cdots & \omega^{2(n-1)} \\ 1 & \omega^{3} & \omega^{6} & \omega^{9} & \omega^{12} & \cdots & \omega^{3(n-1)} \\ 1 & \omega^{4} & \omega^{8} & \omega^{12} & \omega^{16} & \cdots & \omega^{4(n-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & \omega^{n-1} & \omega^{2(n-1)} & \omega^{3(n-1)} & \omega^{4(n-1)} & \cdots & \omega^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{0} \\ a_{1} \\ a_{2} \\ a_{3} \\ a_{4} \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_{0} \\ y_{1} \\ y_{2} \\ y_{3} \\ a_{4} \\ \vdots \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix}$$

Wir haben den Koeffizientenvektor a mit einer Matrix V multipliziert, und als Resultat den Vektor y mit den gewünschten y-Koordinaten erhalten.

Was haben wir in Schritt 1 eigentlich berechnet? (2)

Wir haben den Koeffizientenvektor a mit einer Matrix V multipliziert, und als Resultat den Vektor y erhalten.

Der resultierende Vektor y ist die *Diskrete Fourier Transformierte (DFT)* des Vektors a bezüglich der Einheitswurzel ω

Anmerkung:

Wir hätten genauso gut (in der selben Laufzeit) die DFT des Vektors a bezüglich der Einheitswurzeln ω^3 oder ω^5 oder ω^{-1} berechnen können

Arbeitsplan: Schritt 3

Schritt 3: Zielsetzung

Zur Erinnerung:

Schritt 3:

Übersetze das in Schritt 2 berechnete Produkt A(x)B(x) von Punkt-Wert-Darstellung nach Koeffizienten-Darstellung

- Unser Startpunkt ist die Punkt-Wert-Darstellung eines Polynoms C(x) an n Stützstellen $(x_0, y_0), \ldots, (x_{n-1}, y_{n-1}),$ wobei $x_k = \omega_n^k$ für $0 \le k \le n-1$
- Wir suchen die Koeffizienten-Darstellung c_0, \ldots, c_{n-1} von C(x)

Illustration (1)

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega & \omega^{2} & \omega^{3} & \omega^{4} & \cdots & \omega^{n-1} \\ 1 & \omega^{2} & \omega^{4} & \omega^{6} & \omega^{8} & \cdots & \omega^{2(n-1)} \\ 1 & \omega^{3} & \omega^{6} & \omega^{9} & \omega^{12} & \cdots & \omega^{3(n-1)} \\ 1 & \omega^{4} & \omega^{8} & \omega^{12} & \omega^{16} & \cdots & \omega^{4(n-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & \omega^{n-1} & \omega^{2(n-1)} & \omega^{3(n-1)} & \omega^{4(n-1)} & \cdots & \omega^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_{0} \\ c_{1} \\ c_{2} \\ c_{3} \\ c_{4} \\ \vdots \\ c_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_{0} \\ y_{1} \\ y_{2} \\ y_{3} \\ y_{4} \\ \vdots \\ \vdots \\ y_{n-1} \end{pmatrix}$$

Lineares Gleichungssystem Vc = y (und wir suchen den Vektor c)

Illustration (2)

$$\begin{pmatrix} c_{0} \\ c_{1} \\ c_{2} \\ c_{3} \\ c_{4} \\ \vdots \\ c_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega & \omega^{2} & \omega^{3} & \omega^{4} & \cdots & \omega^{n-1} \\ 1 & \omega^{2} & \omega^{4} & \omega^{6} & \omega^{8} & \cdots & \omega^{2(n-1)} \\ 1 & \omega^{3} & \omega^{6} & \omega^{9} & \omega^{12} & \cdots & \omega^{3(n-1)} \\ 1 & \omega^{4} & \omega^{8} & \omega^{12} & \omega^{16} & \cdots & \omega^{4(n-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & \omega^{n-1} & \omega^{2(n-1)} & \omega^{3(n-1)} & \omega^{4(n-1)} & \cdots & \omega^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} y_{0} \\ y_{1} \\ y_{2} \\ y_{3} \\ y_{4} \\ \vdots \\ \vdots \\ y_{n-1} \end{pmatrix}$$

Lineares Gleichungssystem $c = V^{-1}y$ (und wir suchen den Vektor c)

Das lineare Gleichungssystem (1)

```
Es sei \omega = e^{2\pi i/n} die n-te Haupt-Einheitswurzel.
Es sei V = (v_{j,k}) die n \times n Matrix mit v_{j,k} = \omega^{jk}.
Es seien y_0, \ldots, y_{n-1} die vorgegebenen Funktionswerte des Polynoms C(x) an den Stützstellen \omega^0, \ldots, \omega^{n-1}
```

Unser Ziel: Löse das Gleichungssystem Vc = y nach dem Vektor c auf

Das lineare Gleichungssystem (2)

Satz

Die inverse Matrix $V^{-1}=(w_{j,k})$ ist gegeben durch $w_{j,k}=\omega^{-jk}/n$.

Beweis: Wir verifizieren, dass $V^{-1}V = I$ gilt.

Der Eintrag in der r-ten Zeile und s-ten Spalte von $V^{-1}V$ ist

$$[V^{-1}V]_{r,s} = \sum_{k=0}^{n-1} (\omega^{-rk}/n) (\omega^{ks})$$
$$= \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} (\omega^{r-s})^k$$

- Für r = s ist $\omega^{r-s} = 1$, und daher $\sum_{k=0}^{n-1} (\omega^{r-s})^k = n$
- Für $r \neq s$ ist $\omega^{r-s} \neq 1$, und daher $\sum_{k=0}^{n-1} (\omega^{r-s})^k = 0$

Das lineare Gleichungssystem (3)

Altes Ziel:

Löse das Gleichungssystem Vc = y nach dem Vektor c auf

Neues Ziel:

Berechne den Vektor $c = V^{-1}y$, wobei $[V^{-1}]_{j,k} = \omega^{-jk}/n$ gilt.

Das lineare Gleichungssystem (3)

Altes Ziel:

Löse das Gleichungssystem Vc = y nach dem Vektor c auf

Neues Ziel:

Berechne den Vektor $c = V^{-1}y$, wobei $[V^{-1}]_{j,k} = \omega^{-jk}/n$ gilt.

Neues Ziel, besser formuliert:

Berechne die Diskrete Fourier Transformierte (DFT) d des Vektors y bezüglich der Einheitswurzel ω^{-1} .

Der gewünschte Vektor ist dann c = d/n.

Ergo: Schritt 3 kann in $O(n \log n)$ Zeit erledigt werden

Polynom-Multiplikation: Zusammenfassung

Arbeitsplan

```
Schritt 1:
```

Übersetze die beiden Polynome A(x) und B(x) von Koeffizienten-Darstellung nach Punkt-Wert-Darstellung

Laufzeit: $O(n \log n)$

Schritt 2:

Multipliziere A(x) und B(x) in Punkt-Wert-Darstellung

Laufzeit: O(n)

Schritt 3:

Übersetze das in Schritt 2 berechnete Produkt A(x)B(x) von Punkt-Wert-Darstellung nach Koeffizienten-Darstellung

Laufzeit: $O(n \log n)$

Hauptresultat

Satz

Das Produkt zweier Polynome vom Grad n-1 in Koeffizienten-Darstellung kann in $O(n\log n)$ Zeit berechnet werden.

Anmerkungen:

- Da das Ergebnispolynom C(x) den Grad 2n-2 hat, müssen wir ganz am Anfang die Koeffizientenvektoren a_0,\ldots,a_{n-1} und b_0,\ldots,b_{n-1} durch Hinzufügen von Komponenten mit Wert 0 auf die Dimension 2n-2 bringen.
- Durch Hinzufügen von noch mehr Komponenten mit Wert 0 machen wir die Dimension zu einer Zweierpotenz

Anmerkungen

- Die Diskrete Fourier Transform wurde von James William Cooley und John Wilder Tukey 1965 algorithmisch untersucht.
 ("An algorithm for the machine calculation of complex Fourier series", Mathematics of Computation 11, pp 297–301)
- Der Numeriker Carl David Tolmé Runge verwendete bereits 1903 die Reduktion der n-dimensionalen DFT auf zwei (n/2)-dimensionale DFTs
- Der rekursive Algorithmus wurde bereits von Carl Friedrich Gauss im Jahre 1805 benutzt, um die Flugbahnen der Asteroiden Pallas und Juno zu interpolieren. ("Theoria interpolationis methodo nova tractata", verfasst in Neu-Latein)
- Die FFT (Fast Fourier Transformation) wurde als einer der Top 10 Algorithms of the 20th Century gelistet (Algorithms with the greatest influence on the development and practice of science and engineering in the 20th century)

Die Liste der Top 10 Algorithmen

- Metropolis Algorithm for Monte Carlo
- Simplex Method for Linear Programming
- Krylov Subspace Iteration Methods
- The Decompositional Approach to Matrix Computations
- The Fortran Optimizing Compiler
- QR Algorithm for Computing Eigenvalues
- Quicksort Algorithm for Sorting
- Fast Fourier Transform
- Integer Relation Detection
- Fast Multipole Method