



PROF. DR. SÁNDOR FEKETE  
Abteilung Algorithmik, TU Braunschweig

## THEMA

# GEHT'S NICHT NOCH ETWAS SCHNELLER?

Eine Rundreise durch gelöste und ungelöste  
Probleme des algorithmischen Alltags

# Algorithmen

# Datenstrukturen



Locker drauf,  
zielorientiert

Ordentlich,  
hält Regeln ein

# Algorithmen

I get the job done.  
What the hell do  
you want?

I don't make  
things difficult.  
That's the way  
they get, all by  
themselves.

Then don't.

# Datenstrukturen

Can you make it  
without killing  
yourself?

I don't want to  
work with you.

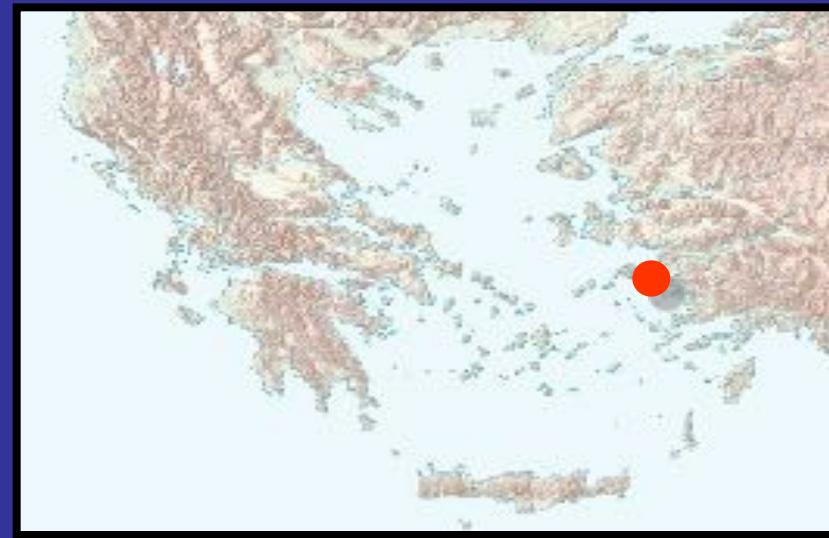
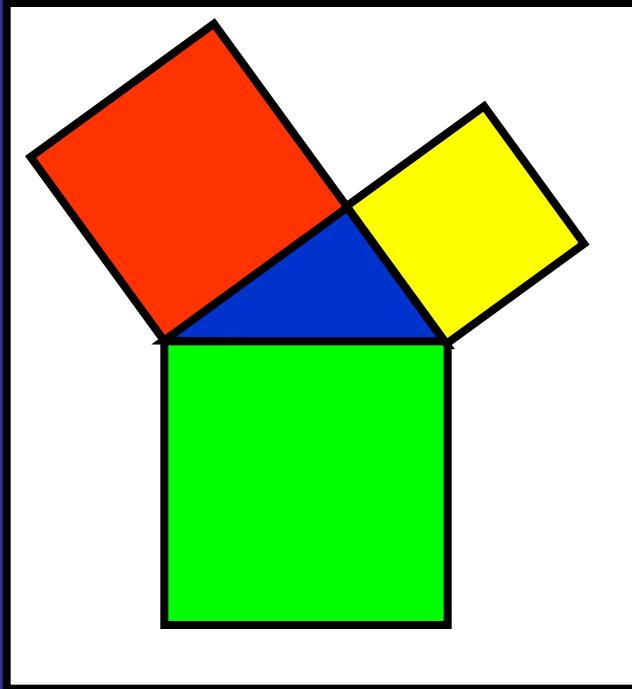
Ain't got no choice.

I'm getting too old  
for this...



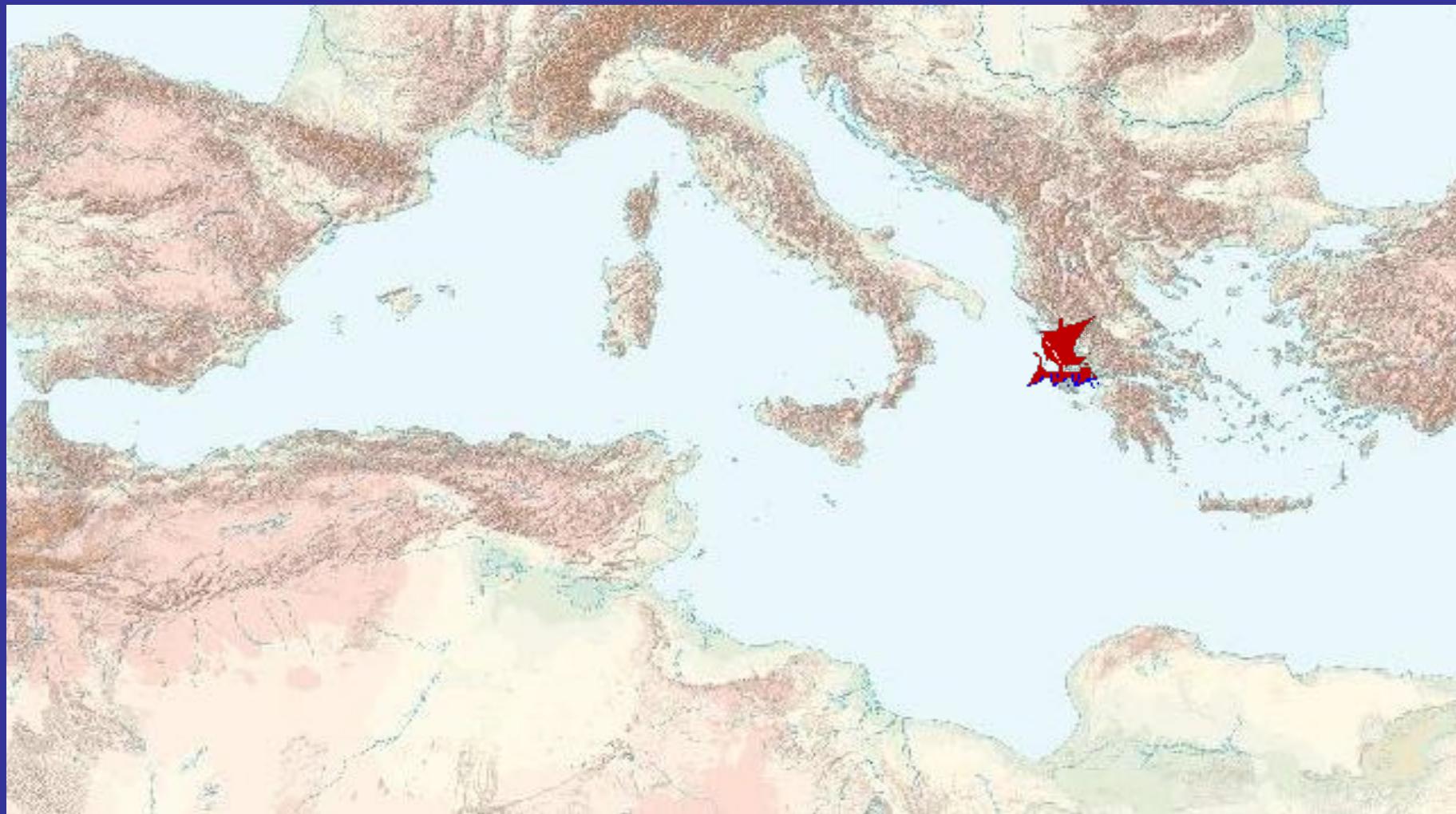
# mathematische Die bekannteste Formel aller Zeiten

$$a^2 + b^2 = c^2$$

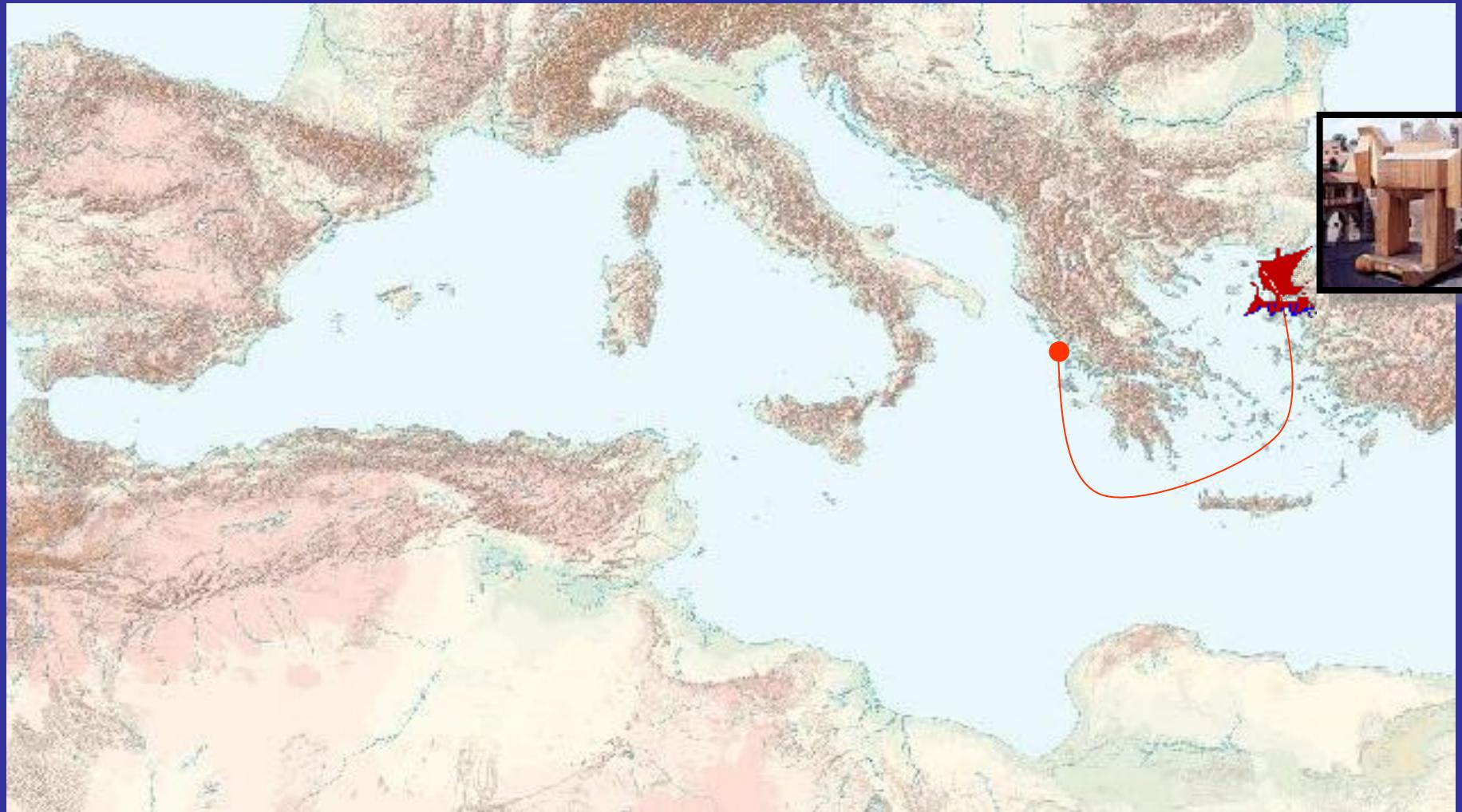


Pythagoras (ca. 500 v.Chr.)

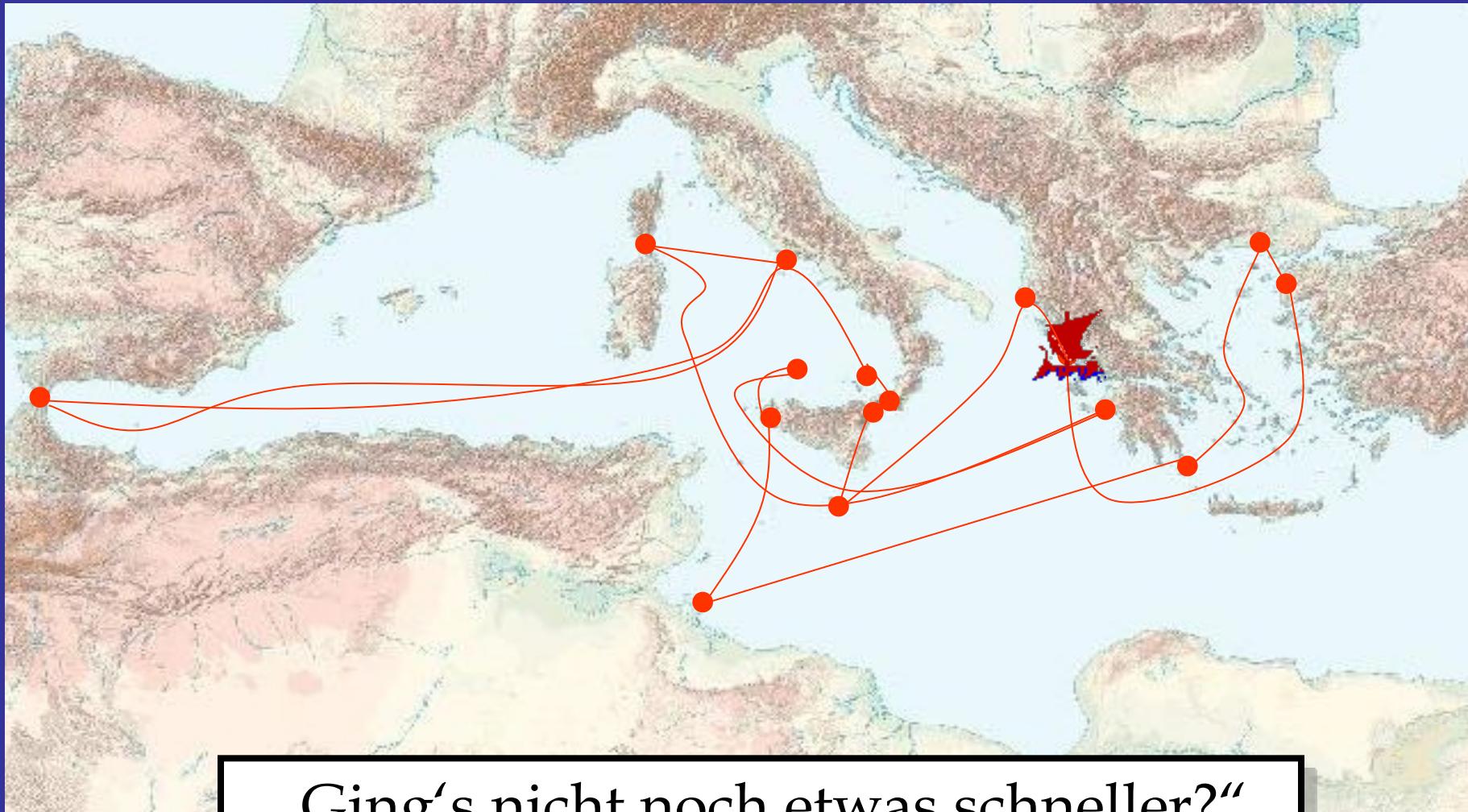
Einige Jahre früher



# Einige Jahre früher



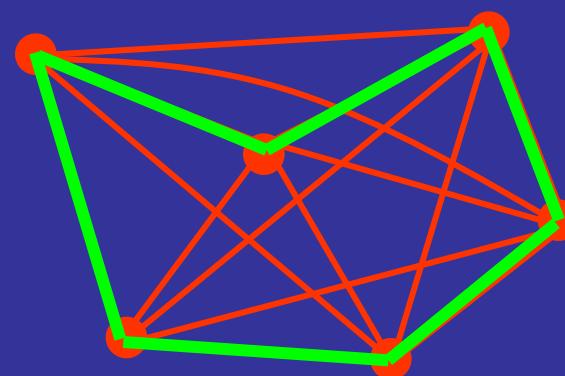
20 Jahre später!



„Ging's nicht noch etwas schneller?“

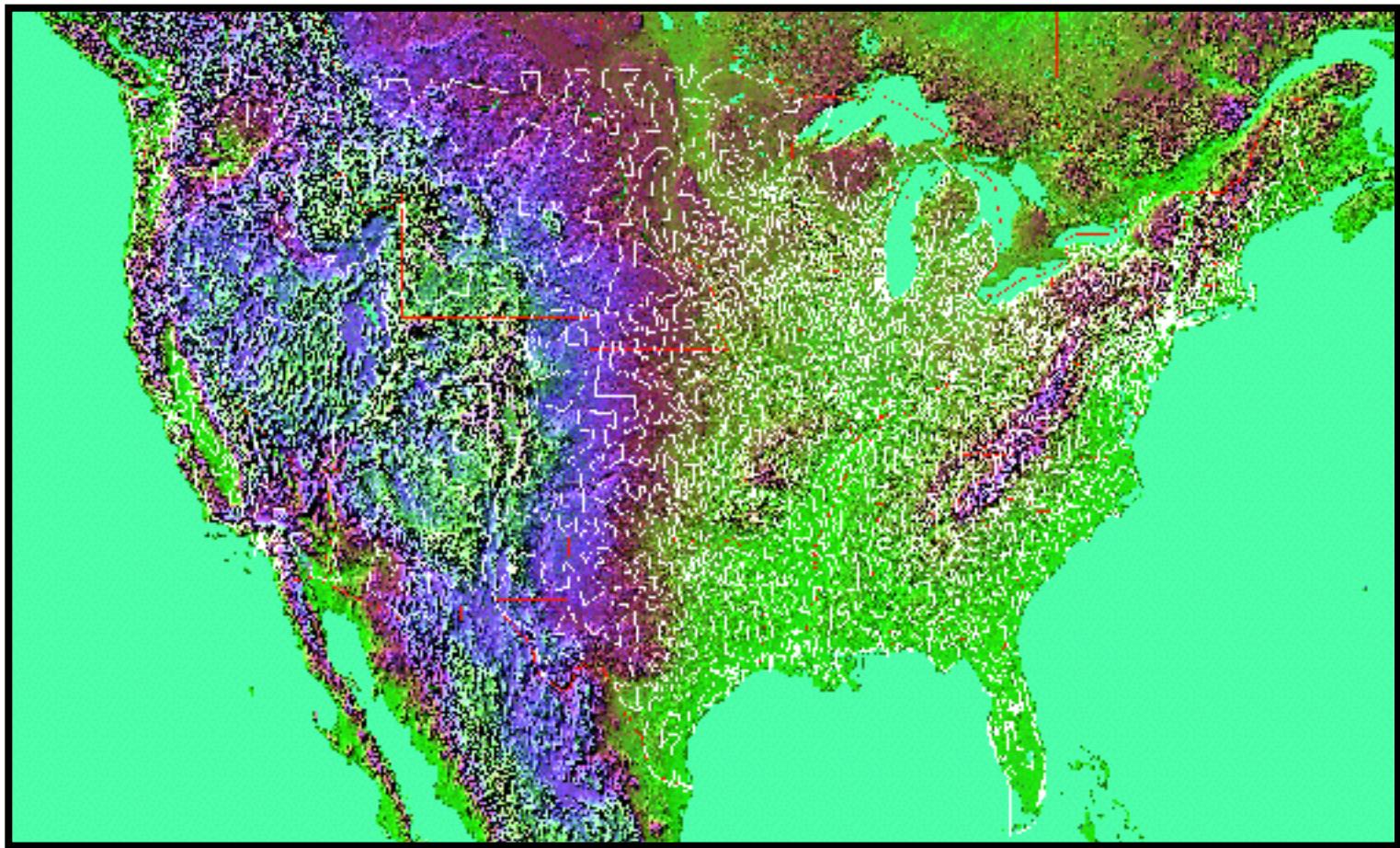
# Das Rundreiseproblem

**Gegeben:** Ein Graph  $G = (V, E)$   
mit Kantenlängen  $w_e$



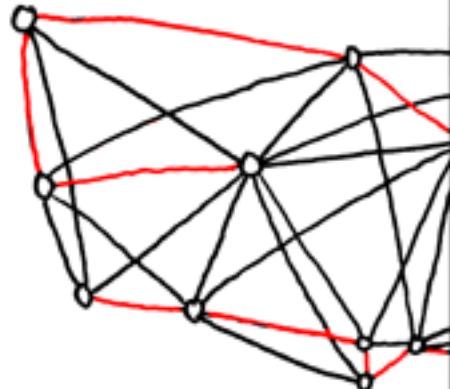
**Gesucht:** Eine kürzeste Rundreise

# Eine optimale Rundreise in der Neuen Welt

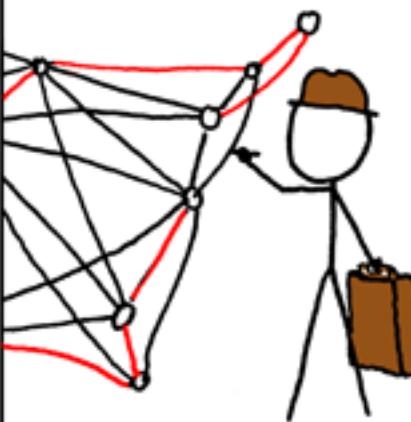


# Eine optimale Rundreise in der Neuen Welt

BRUTE-FORCE  
SOLUTION:  
 $O(n!)$



DYNAMIC  
PROGRAMMING  
ALGORITHMS:  
 $O(n^2 2^n)$



SELLING ON EBAY:  
 $O(1)$

STILL WORKING  
ON YOUR ROUTE?

SHUT THE  
HELL UP.



„Geht's nicht noch etwas schneller?“

# Probleme optimaler Reisegestaltung



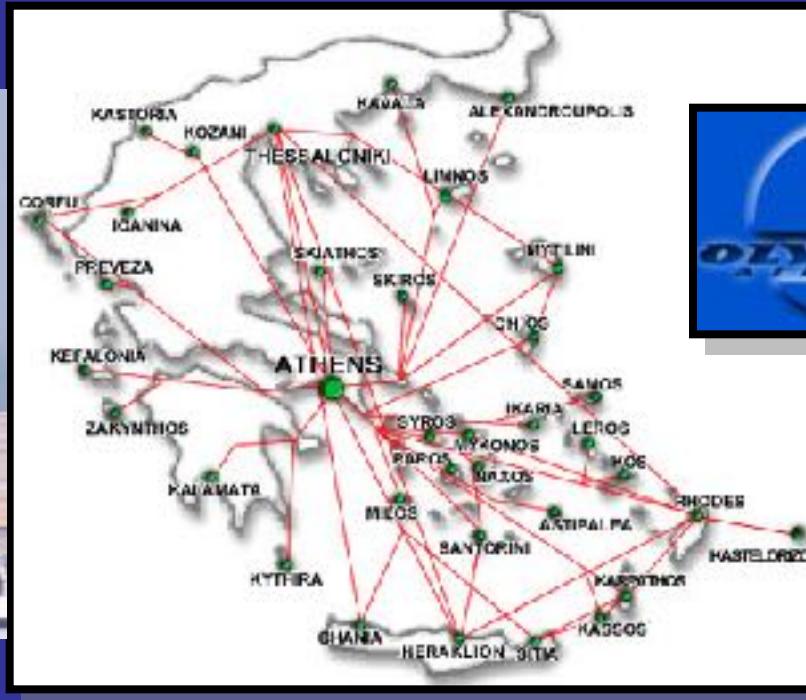
Tourenplanung

# Probleme optimaler Reisegestaltung



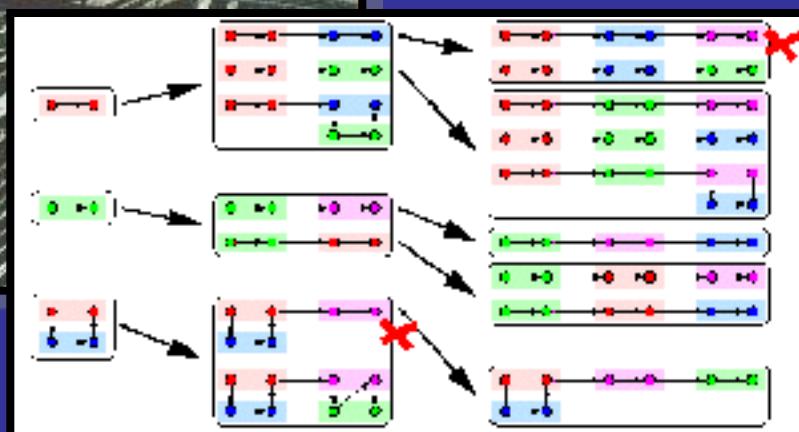
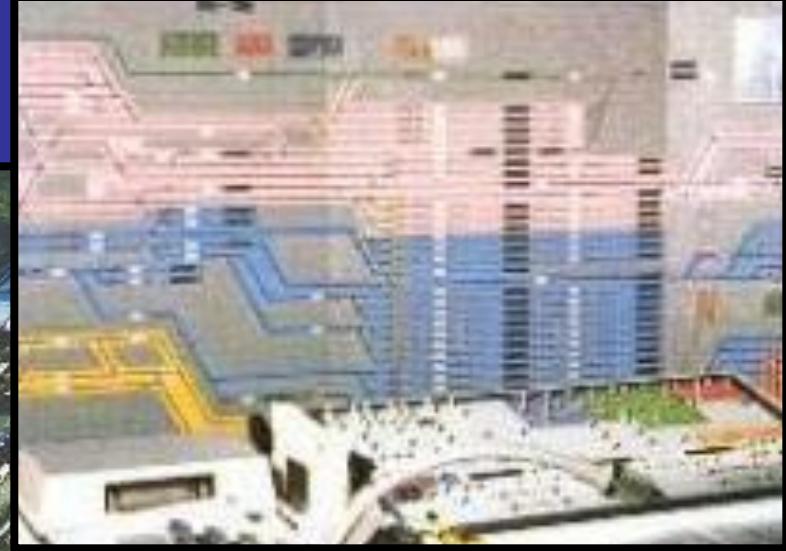
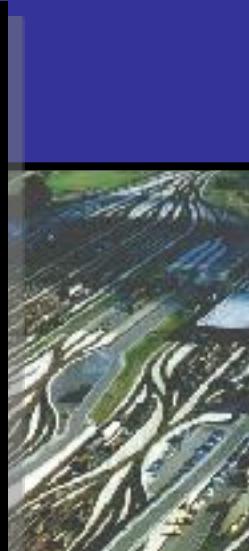
Tourenplanung

# Probleme optimaler Reisegestaltung



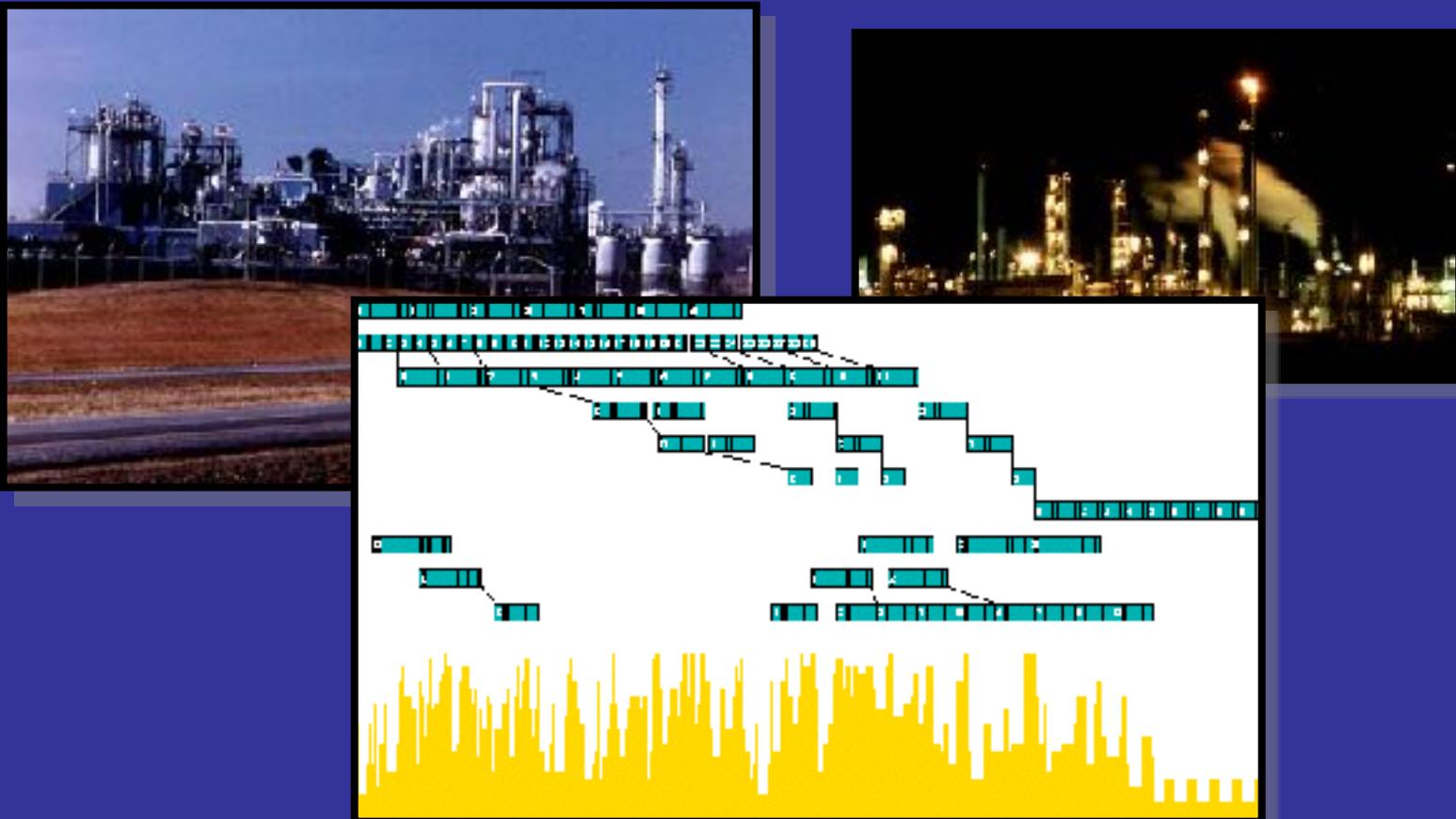
## Flugplanoptimierung

# Probleme optimaler Reisegestaltung



Eisenbahnplanung

# Andere diskrete Optimierungsprobleme



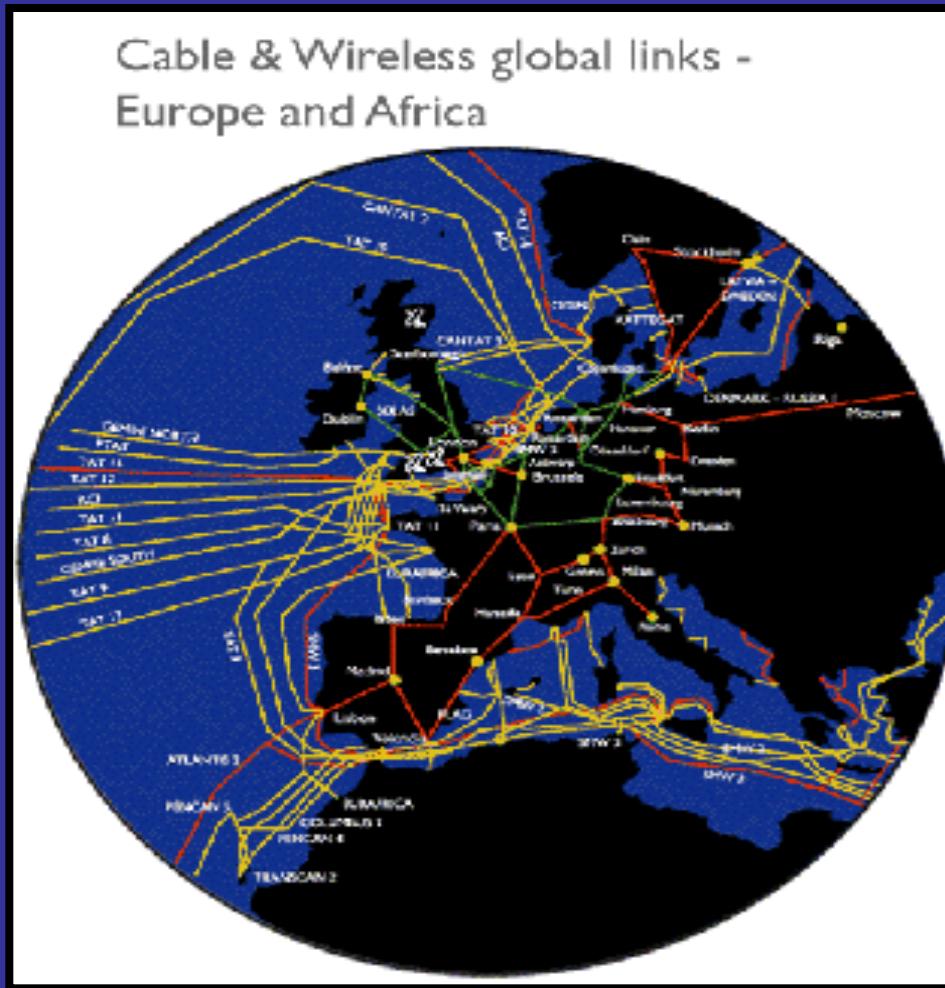
Ablaufoptimierung

# Andere diskrete Optimierungsprobleme



Ablaufoptimierung

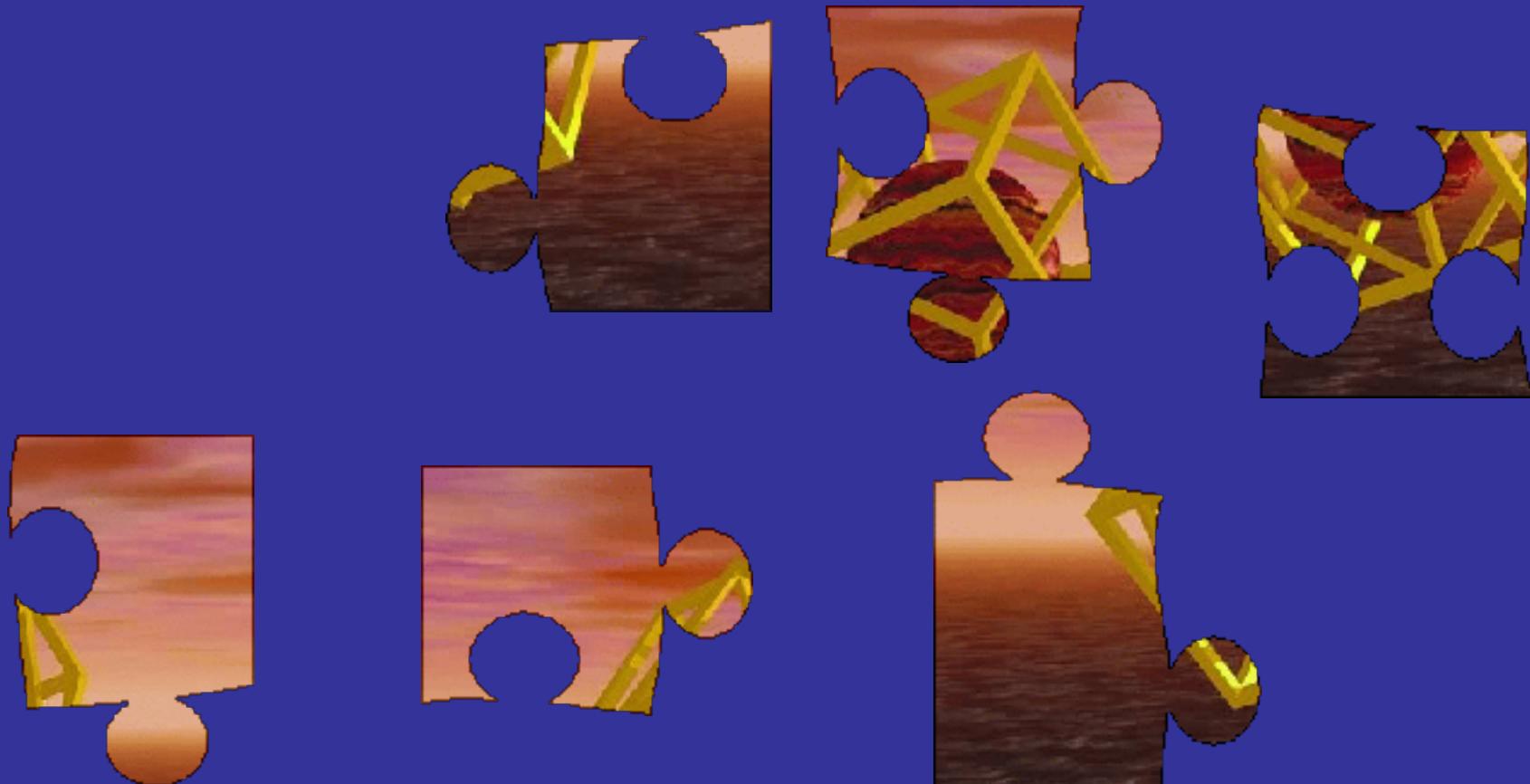
# Andere diskrete Optimierungsprobleme



Stabile Kommunikationsnetzwerke

# Ein algorithmisches Problem

**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

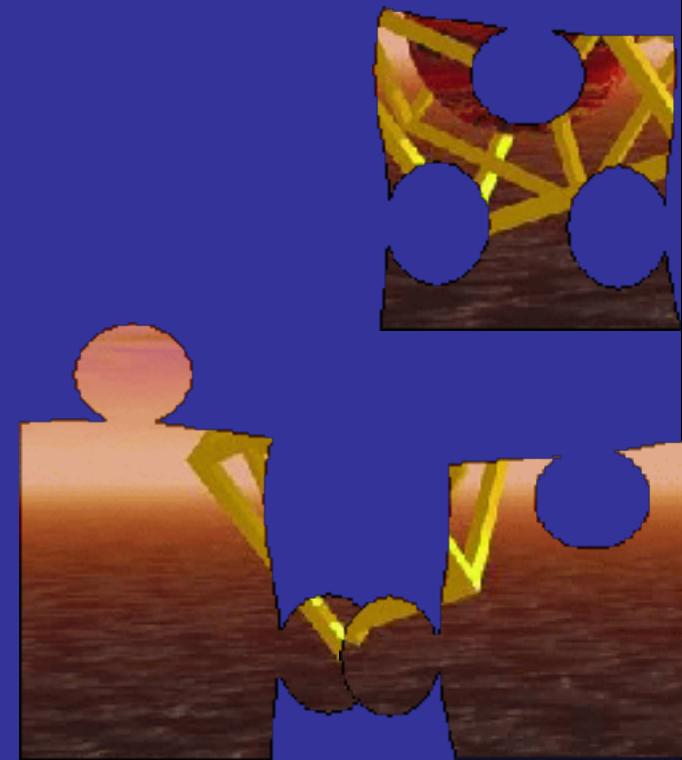
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

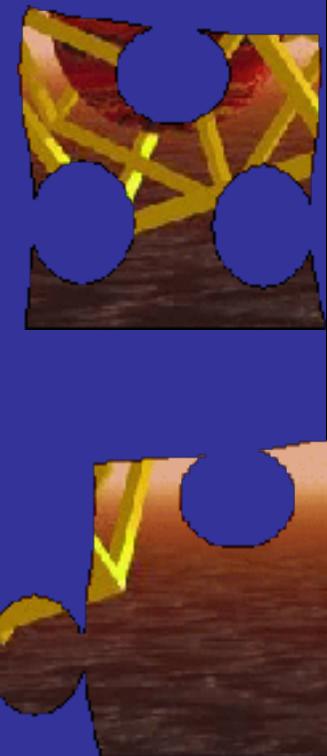
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

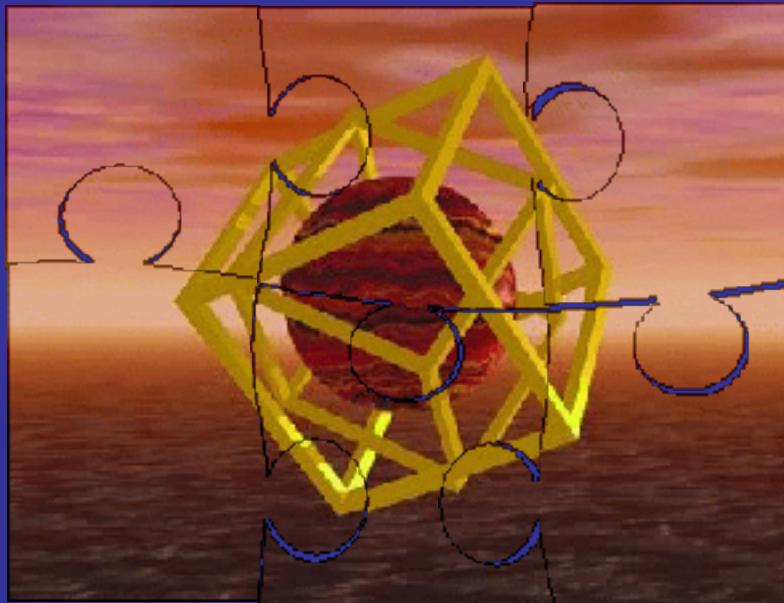
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

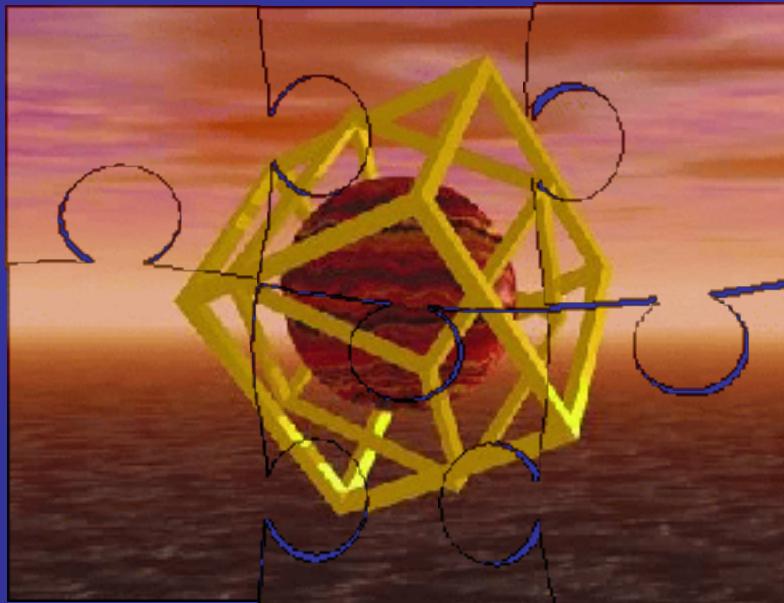
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine systematische Methode zum Puzzeln

# Ein algorithmisches Problem

**Gegeben:** n Puzzleteile



Einfach so:

$$O(n^2)$$

Für  $n=6$ : 21

Für  $n=100$ : 5.050

Für  $n=5000$ : 12.502.500

Raffiniert sortiert:

$$O(n \log n)$$

**Gesucht:** Eine systematische Methode zum Puzzeln

# Konstruktives Lösen von Problemen

**Gegeben:** Eine Problembeschreibung



**Gesucht:** Ein Algorithmus, der das Problem löst

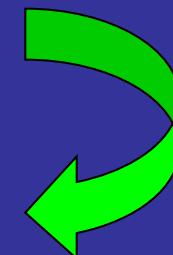
„Geht's nicht noch etwas schneller?“

# Die Laufzeit von Algorithmen

**Gegeben:** Eine Problembeschreibung der Größe  $O(n)$

**Gegeben:**  $O(n)$  Zahlen

**Gesucht:**  $O(n)$  Zahlen



$O(n^k)$

Die Klasse P

**Gesucht:** Ein polynomialer Algorithmus

# Sortieren von Objekten

**Gegeben:** n Objekte unterschiedlicher Größe

23 17 13 19 33 28 15

**Gesucht:** Eine Sortierung nach Größe

# Sortieren von Objekten

**Gegeben:** n Objekte unterschiedlicher Größe

13 15 17 19 23 28 33

**Gesucht:** Eine Sortierung nach Größe

# Sortieren von Objekten

**Gegeben:** n Objekte unterschiedlicher Größe

13 15 17 19 23 28 33

Zahl der Vergleiche:

$O(n^2)$

„Geht's nicht noch etwas schneller?“

# Sortieren von Objekten

**Gegeben:** n Objekte unterschiedlicher Größe

13 15 17 19 23 28 33

Zahl der Vergleiche:

$O(n \log n)$

# Ein untere Laufzeitschranke

**Gegeben:** n Objekte in einer beliebigen Anordnung

(1)

Insgesamt gibt es  $n * (n-1) * \dots * 2 * 1 = n!$  mögliche Anordnungen

(2)

Jeder Vergleich teilt die verbleibenden Anordnungen in zwei Mengen

(3)

Im schlechtesten Fall bleibt die größere Menge übrig

(4)

Insgesamt benötigen wir  $\log(n!) = \Omega(n \log n)$  Vergleiche.

# Ein algorithmisches Problem

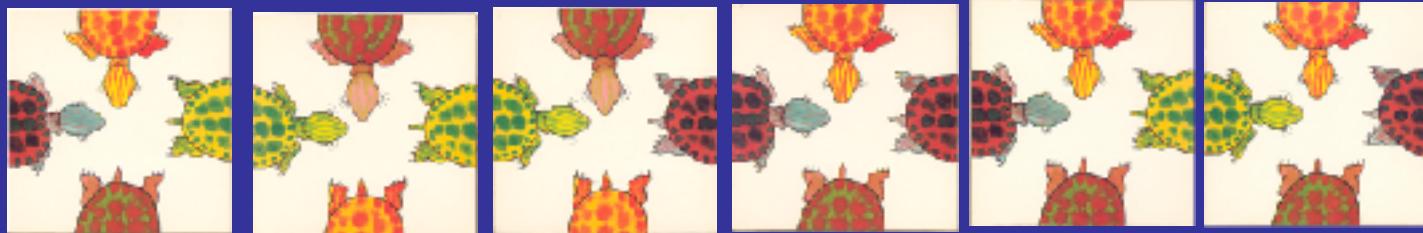
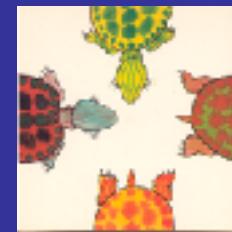
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

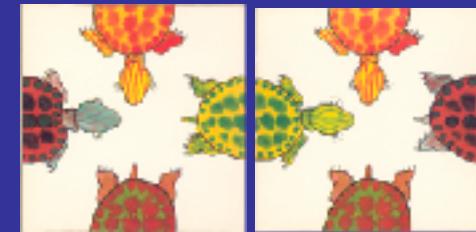
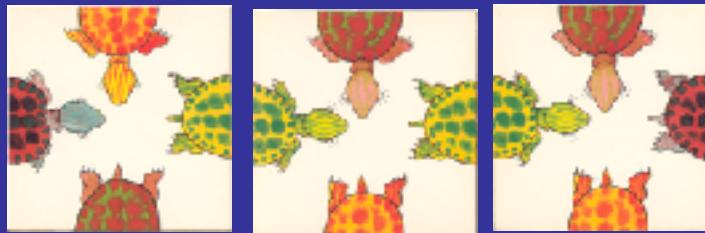
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

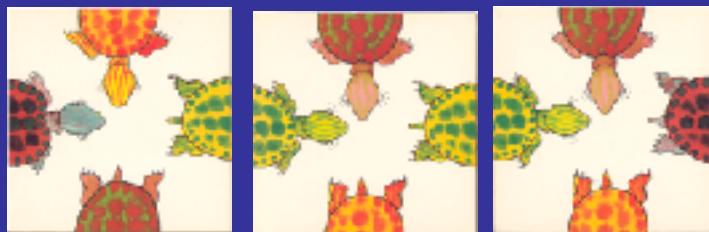
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

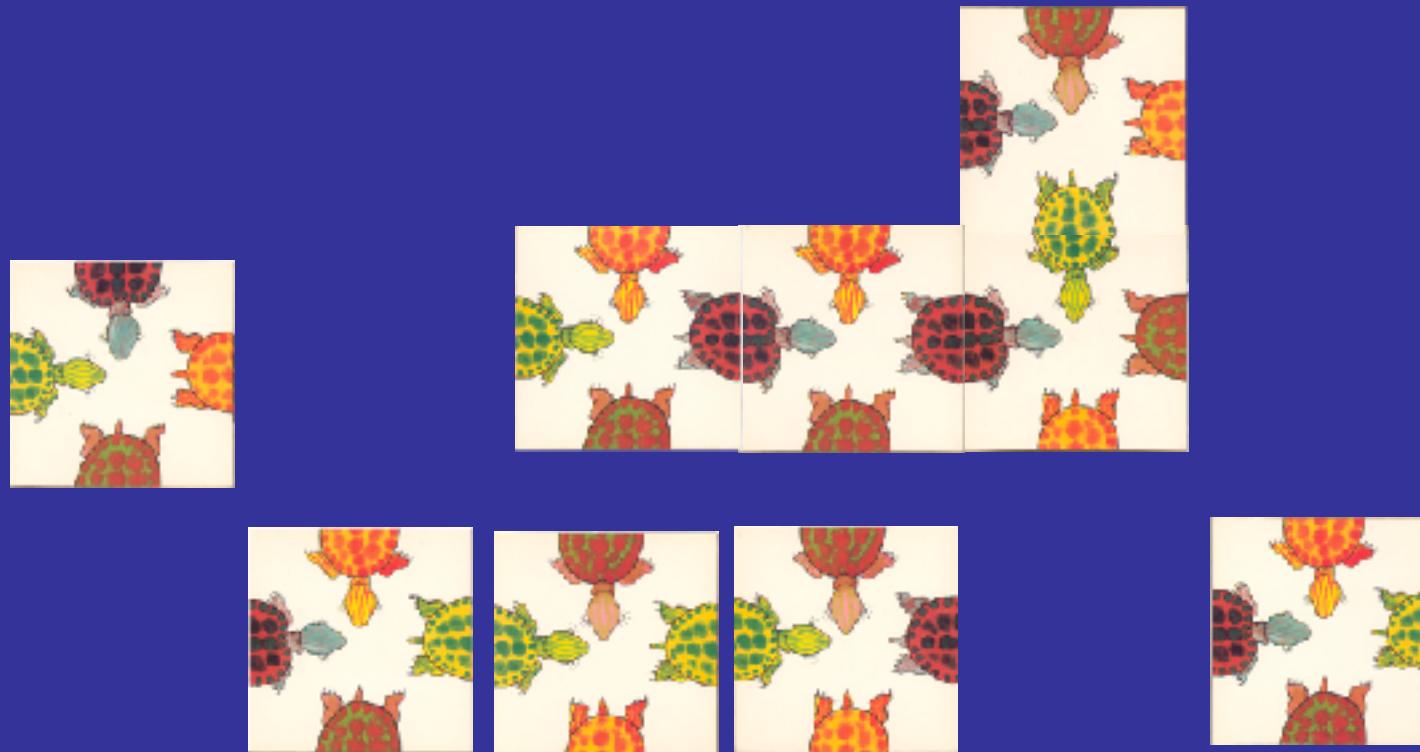
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

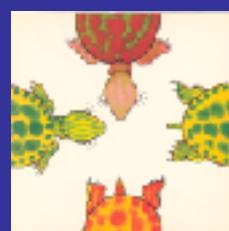
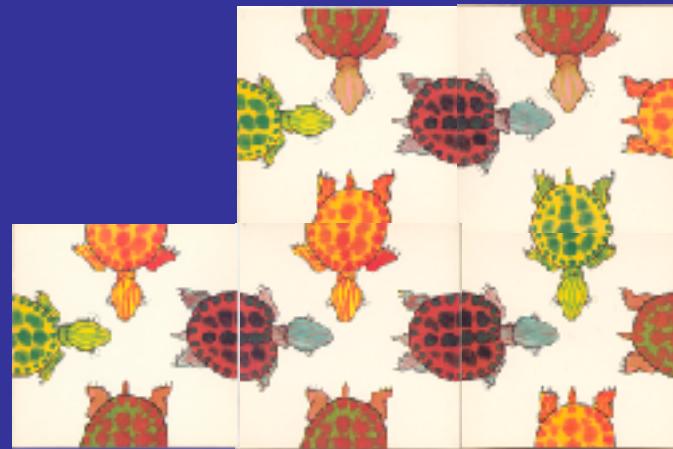
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

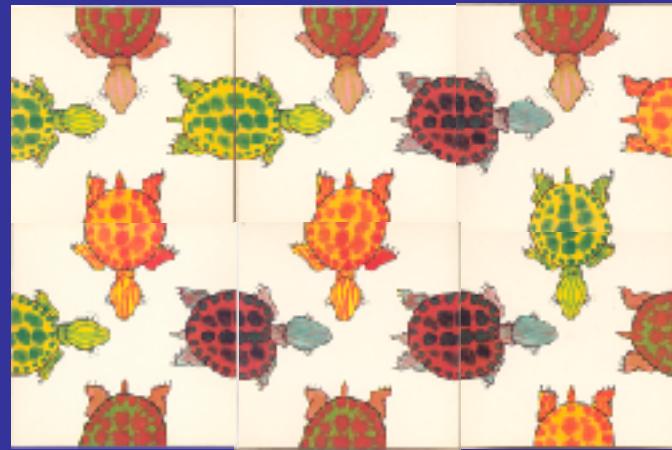
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

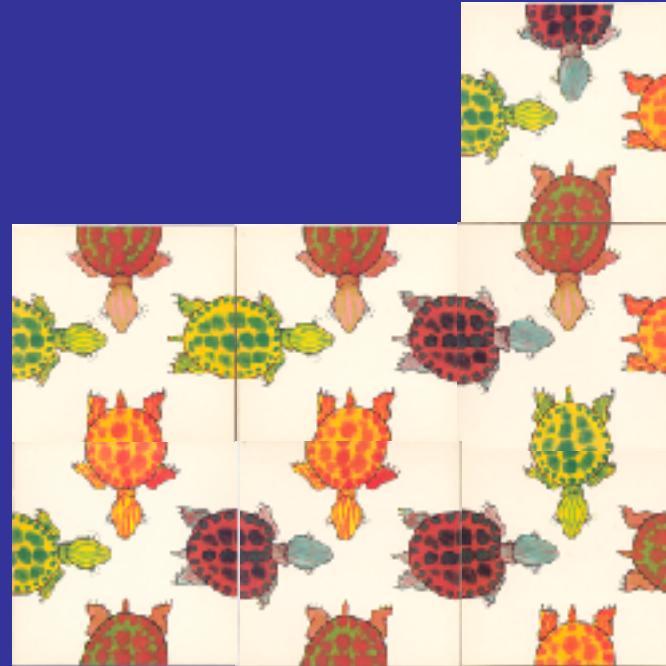
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

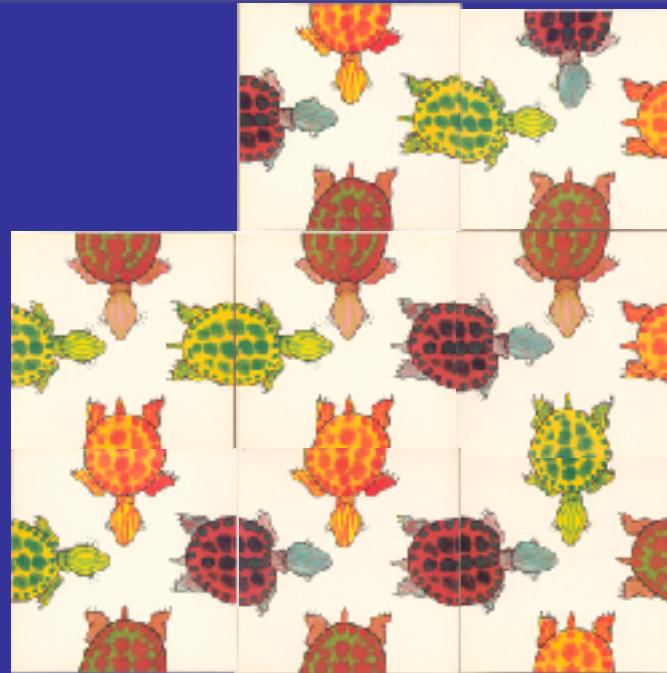
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

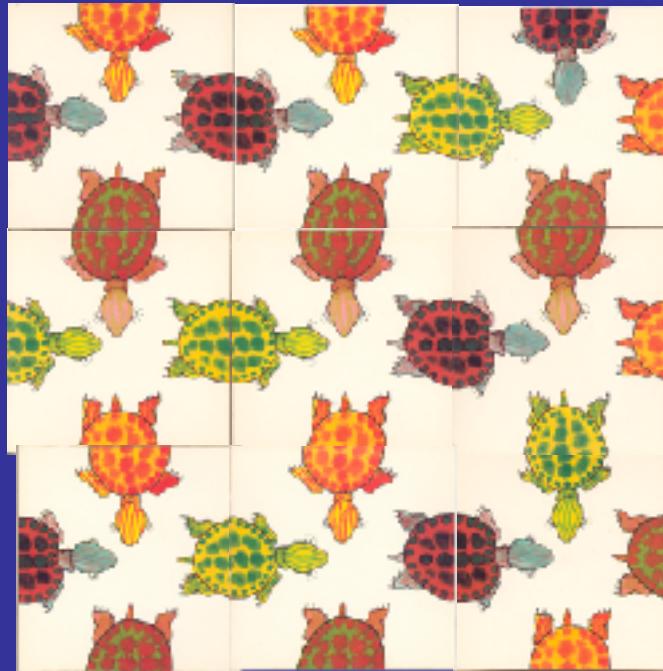
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

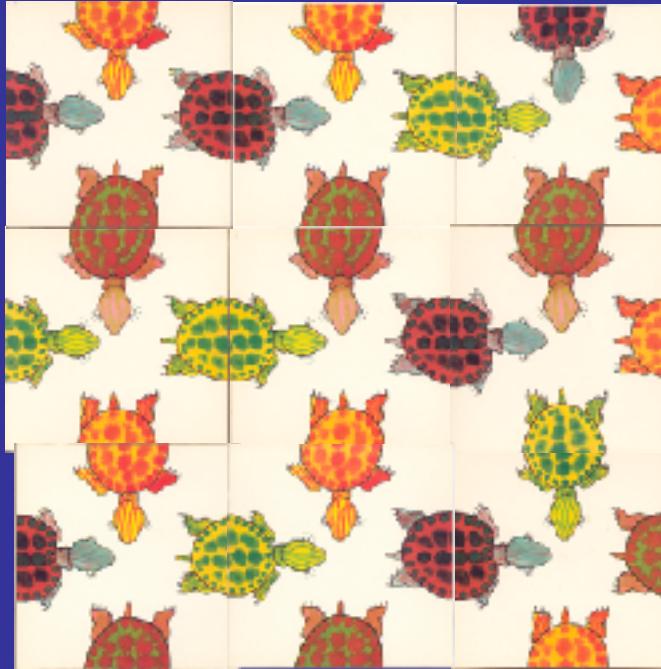
**Gegeben:** n Puzzleteile



**Gesucht:** Eine „richtige“ Anordnung der Teile

# Ein algorithmisches Problem

**Gegeben:** n Puzzleteile



Probieren:

$$\Omega(n!4^{n-1})$$

Für  $n=9$ : 23.781.703.680

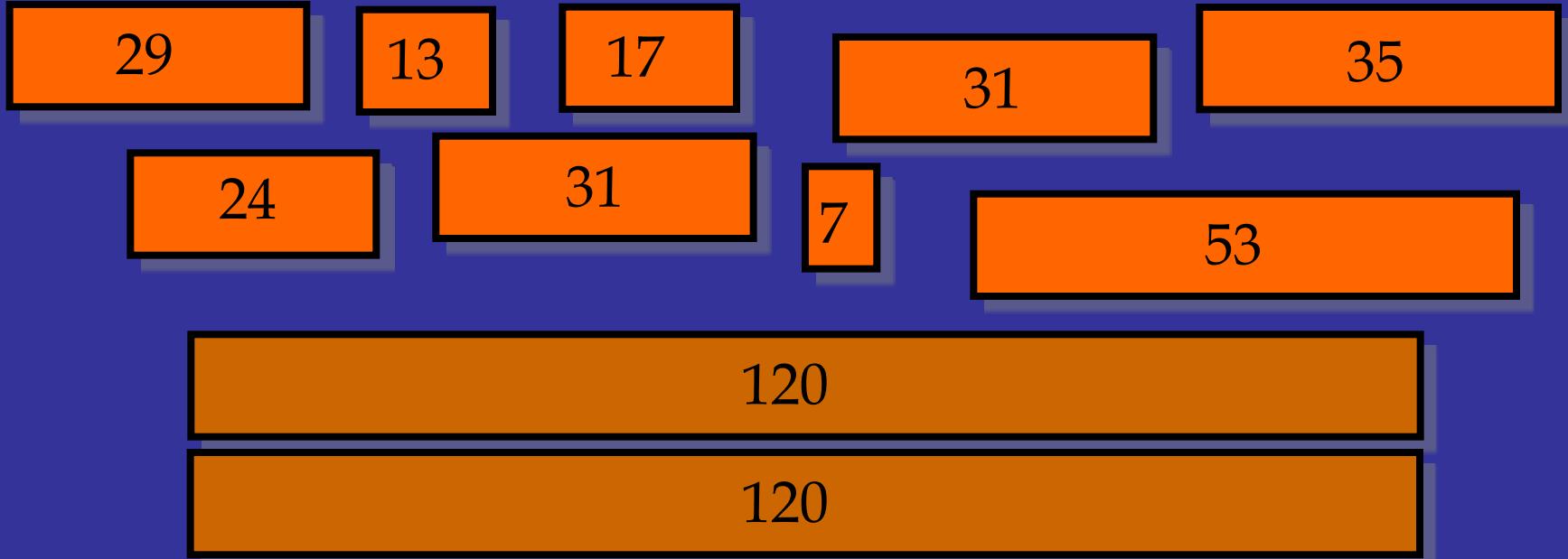
Raffiniert?!

**Problem:** „Sackgassen“!

**Gesucht:** Eine systematische Methode zum Puzzeln

# Kofferpacken für die Reise

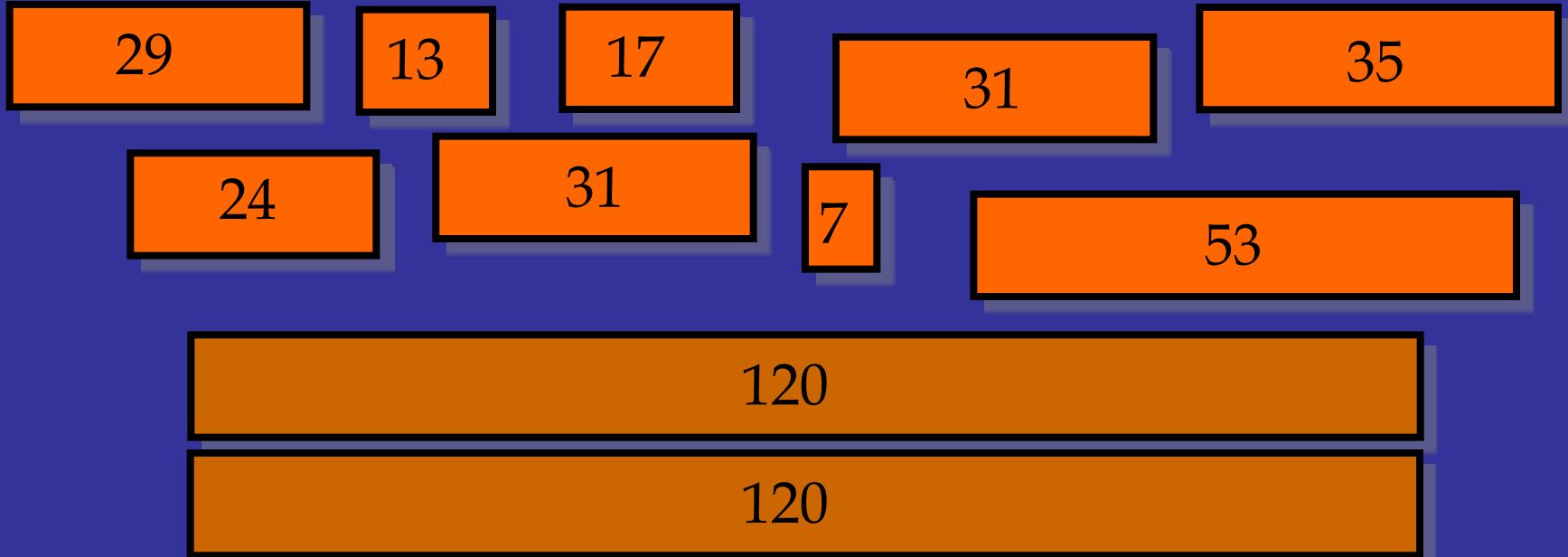
**Gegeben:** Eine Menge von  $n$  Objekten, jedes mit einer Größe  $l_i$ ; Gesamtgröße  $\sum_{i=1}^n l_i = 2K$



**Gesucht:** Eine Verteilung auf zwei Koffer der Größe  $K$

# Kofferpacken für die Reise

**Gegeben:** Eine Menge von  $n$  Objekten, jedes mit einer Größe  $l_i$ ; Gesamtgröße  $\sum_{i=1}^n l_i = 2K$

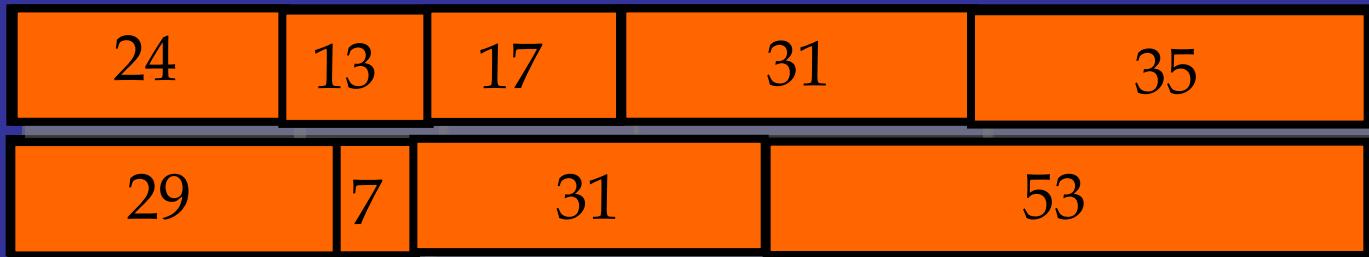


„Geht's nicht noch etwas schneller?“

**Gesucht:** Eine Verteilung auf zwei Koffer der Größe  $K$

# Kofferpacken für die Reise

**Gegeben:** Eine Menge von  $n$  Objekten, jedes mit einer Größe  $l_i$ ; Gesamtgröße  $\sum_{i=1}^n l_i = 2K$



**Gesucht:** Eine Verteilung auf zwei Koffer der Größe  $K$

# Eigenschaften des Problems

(1)

Wenn es eine Lösung gibt, so lässt sie sich ziemlich schnell *NachPrüfen*.

## Die Klasse NP

(2)

Wenn es *keine* Lösung gibt, lässt sich das anscheinend nur schlecht *beweisen*.

Probleme, für die man pfiffig „schnell“ eine Lösung *Pfinden* kann:

## Die Klasse P

(Echt pfundig - gepfundes Pfressen für Algorithmiker!)

# Wo ist mein Schlüssel??

Ein wiedergefundener Schlüssel lässt sich relativ leicht identifizieren.



# Wo ist mein Schlüssel??

Ein wiedergefundener Schlüssel lässt sich relativ leicht identifizieren.

Aber wie weist man nach, dass ein Schlüssel NICHT in einem Raum ist?

# Wo ist mein Schlüssel??

## Alltagserfahrungen:

Verlieren geht schneller als Wiederfinden.

Ja sagen geht schneller als Nein begründen.

Fragen stellen geht schneller als Fragen beantworten.



Karl Popper (1902-1994)

Universalaussagen  
lassen sich nicht  
verifizieren, sondern  
nur falsifizieren.

Ein  
komplexitätstheoretischer  
Glaubenssatz

$P \neq NP$

Also: NachPrüfen allein ist noch lange nicht Pfindig!  
(Oder Pfiffig)

# Schlechte Nachrichten

Satz von Cook (1973):

Es gibt schwerste Probleme  
in NP, sogenannte  
„NP-vollständige  
Probleme“

# Noch schlechtere Nachrichten

## Ein polynomieller Algorithmus für

Rundreiseproblem

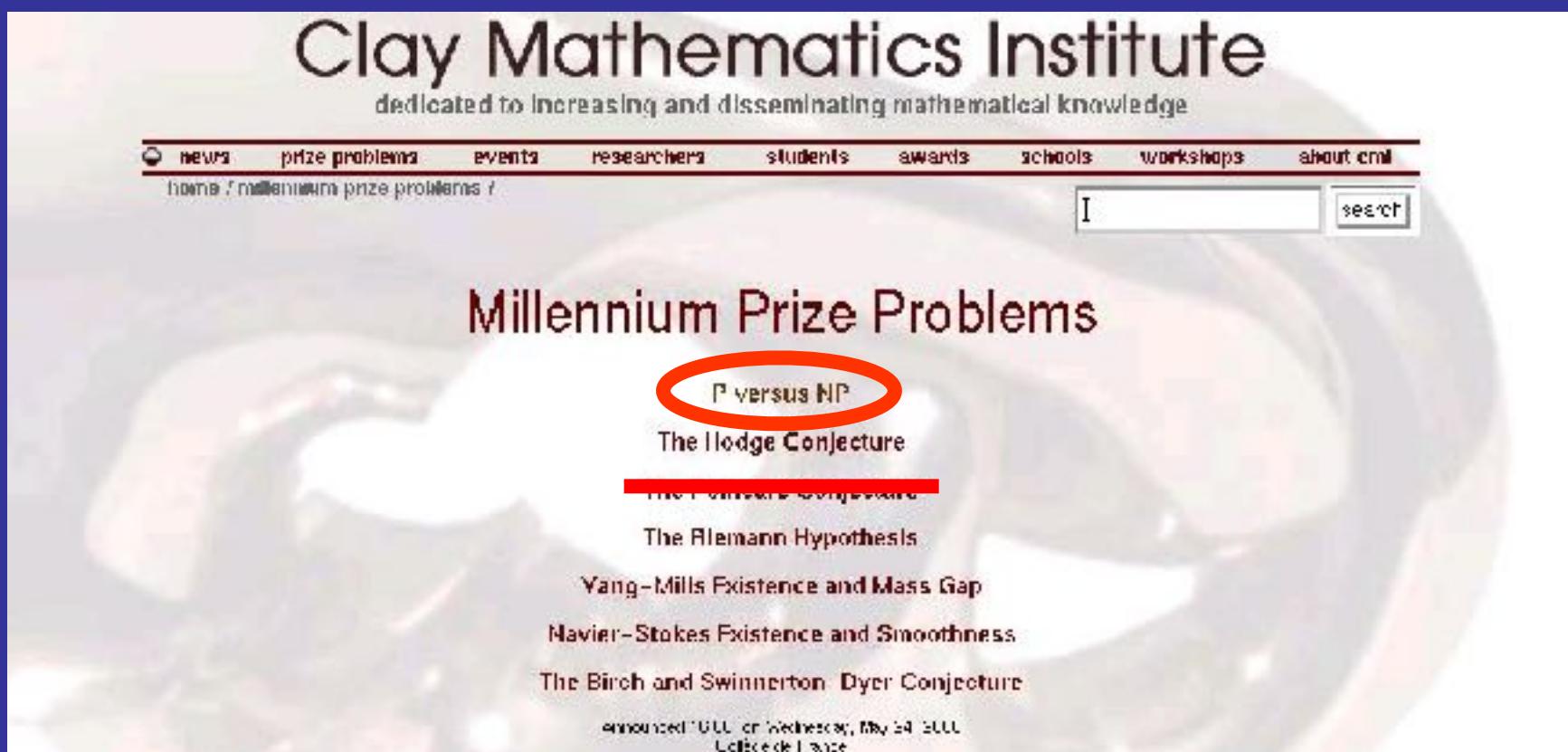
Partitionsproblem

die meisten interessanten  
Optimierungsprobleme

bedeutet auch schon

$$P = NP$$

# Ein Milleniumproblem



Clay Mathematics Institute  
dedicated to increasing and disseminating mathematical knowledge

news    prize problems    events    researchers    students    awards    schools    workshops    about cmf

home / millennium prize problems /

I

## Millennium Prize Problems

P versus NP (circled in red)

The Hodge Conjecture

The Riemann Hypothesis

Yang-Mills Existence and Mass Gap

Navier-Stokes Existence and Smoothness

The Birch and Swinnerton-Dyer Conjecture

announced 2000 on Wednesday, May 24 2000  
Colloque de France

Preisgeld: 1.000.000 \$

# Was tun bei NP-Vollständigkeit?

## Idealer Algorithmus:

Liefert

1. immer
2. schnell
3. ein optimales Ergebnis.

## Strategien in schwierigen Situationen:

- (A) Mit dem Schicksal hadern + diskutieren
- (B) Auf Glück vertrauen
- (C) Hart arbeiten
- (D) Erwartungen zurückschrauben

## Algorithmische Strategien:

- (A) Komplexitätsanalyse: Gibt es Fälle, die nicht NP-vollständig sind?
- (B) Heuristiken: Raten und hoffen
- (C) Algorithmen-Tuning, um konkrete Instanzen optimal lösen zu können.
- (D) „Gut“ statt „optimal“:  
Approximationsalgorithmen

# Eine Idealroute zum Gipfel

$P \neq NP$



# Es gibt noch viele Gipfel...



# Danke fürs Zuhören!

