

# Low-Power Positionierung in Sensornetzwerken

3<sup>rd</sup> Summerschool, 14.09.2004

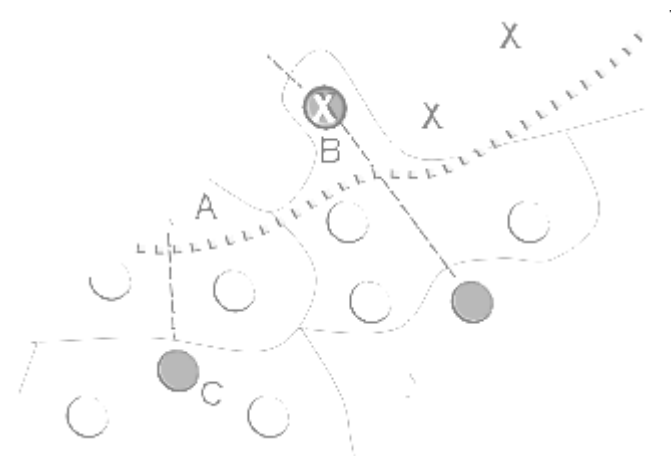
Schloss Dagstuhl

Jan Blumenthal, Universität Rostock

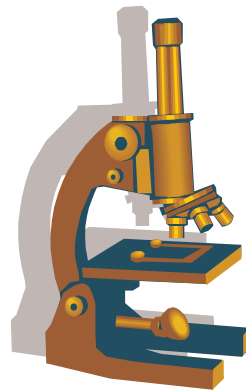


# Gliederung

- Einleitung
- Mathematische Methoden
- Komplexitätsbetrachtungen und Energieverbrauch
- Positionsbestimmung in Sensornetzwerken
- Aktuelle Algorithmen

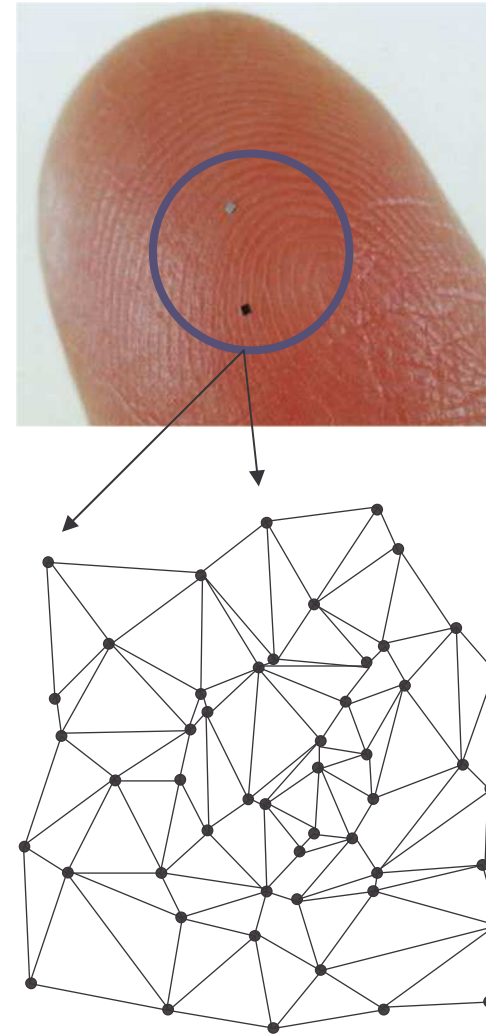


# Einleitung

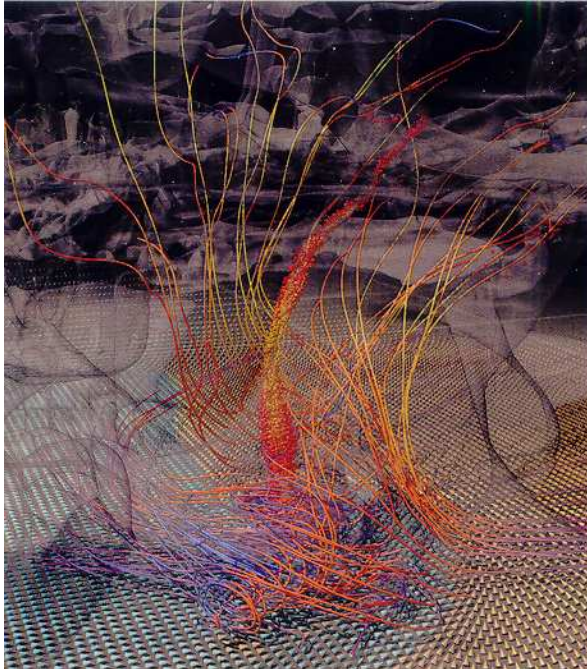


# Definition

- Sensornetzwerke:
  - Hunderte Sensorknoten
  - Zufällige Platzierung
  - Drahtlose Kommunikation
- Eigenschaften
  - Sich ändernde Netzwerktopologie
  - Fehleranfälligkeit
  - Selbstorganisierend
  - Ressourcenarm



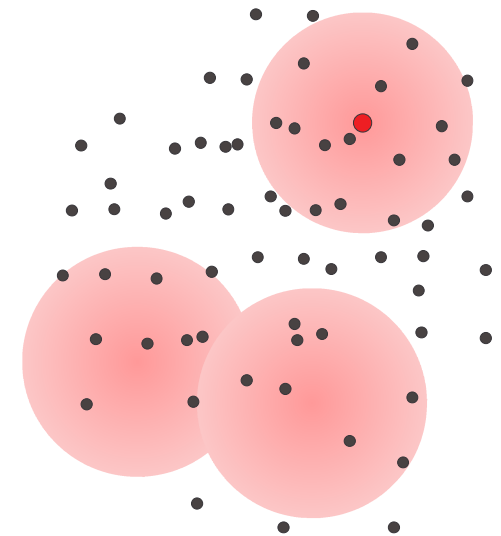
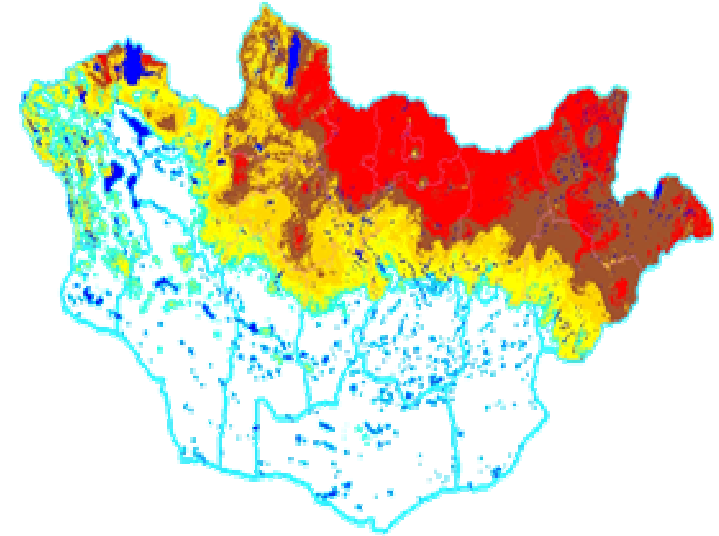
# Motivation



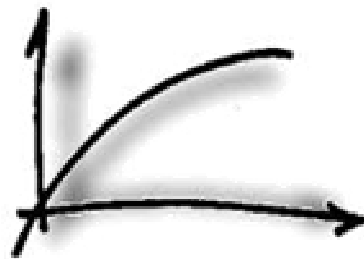
- Analysieren, Beobachten, Entdecken, Überwachen
- z.B. in der Umwelt durch die Überwachung von:
  - Tornados
  - waldbrandgefährdeten Gebieten

# Grundlagen

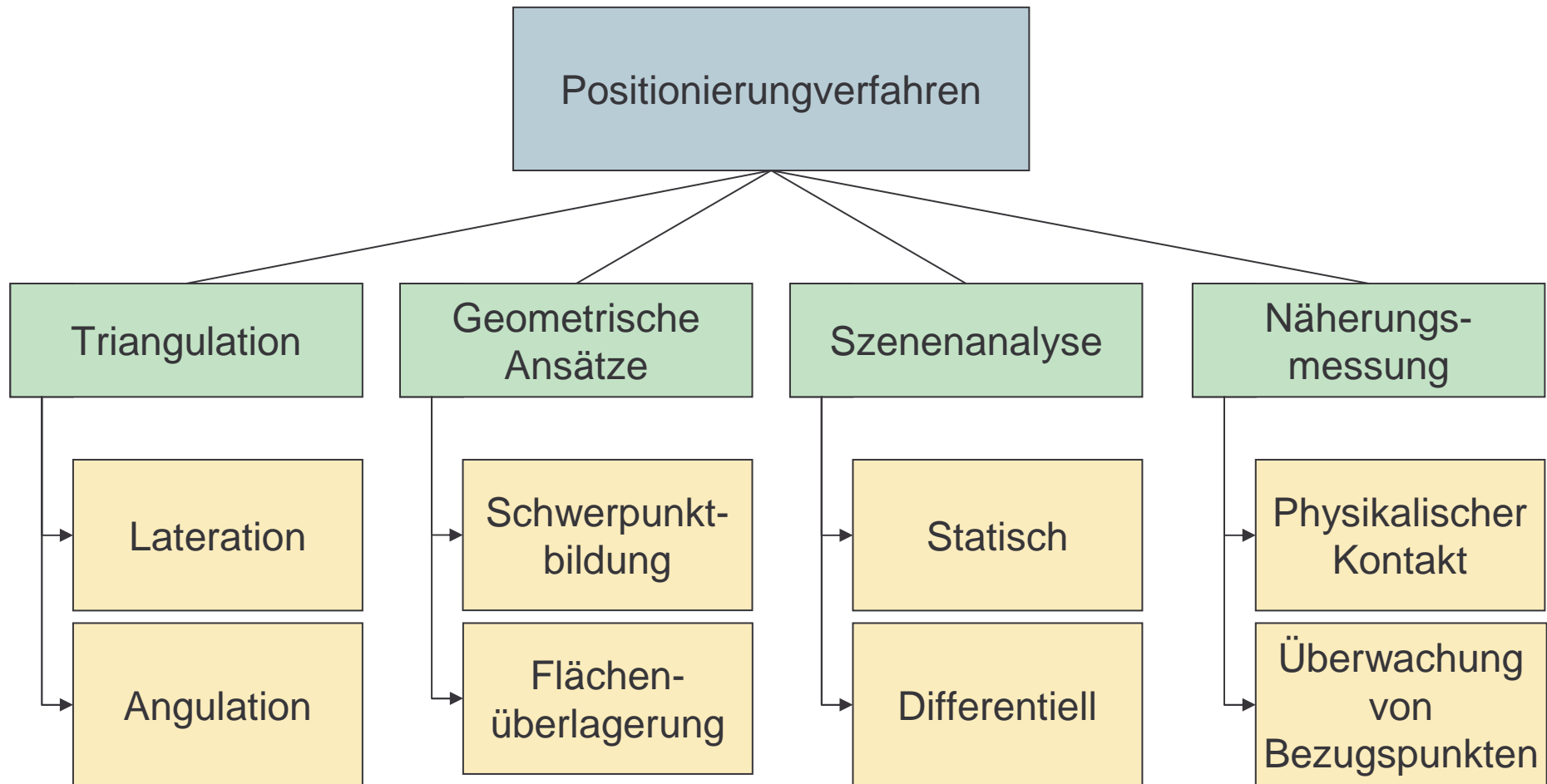
- Warum Positionsbestimmung?
  - Zuordnung: Messung  $\leftrightarrow$  Ort
  - Effizientes Routing
  - Selbstkonfigurierbarkeit
- Probleme:
  - Zufällige Verteilung der Knoten
  - GPS nicht auf jedem Knoten installierbar
- Lösung:
  - Wenige Knoten mit GPS  $\rightarrow$  Beacons
  - Restliche Knoten  $\rightarrow$  Unbekannte
  - Positionsbestimmung



# Mathematische Methoden zur Positionsbestimmung



# Einordnung





# Triangulation

Die Triangulation ist ein Positionsbestimmungsverfahren, bei dem die Punkte nur aus Winkelmessungen zwischen den Punkten ermittelt werden.

## Gleichungen für 3 Knoten im 2D-Fall:

$$\frac{a}{\sin(\alpha)} = \frac{b}{\sin(\beta)} = \frac{c}{\sin(\gamma)}$$

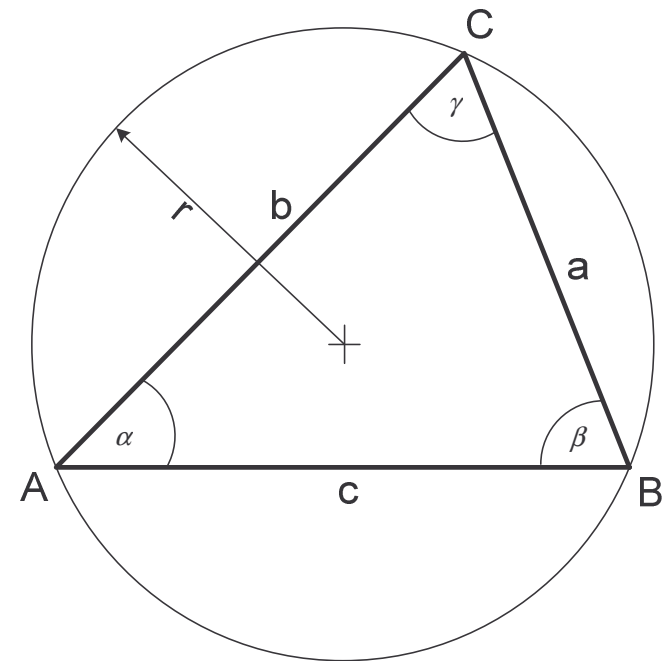
$$a^2 = b^2 + c^2 - 2 \cdot b \cdot c \cdot \cos(\alpha)$$

$$b^2 = a^2 + c^2 - 2 \cdot a \cdot c \cdot \cos(\beta)$$

$$c^2 = a^2 + b^2 - 2 \cdot a \cdot b \cdot \cos(\gamma)$$

## Fazit:

- 3 Messwerte ( $\alpha$ ,  $\beta$ ,  $\gamma$ ) erforderlich
- 1 Position (A, B oder C) sinnvoll
- Maßstab
- Gleichungssystem eindeutig bestimmbar



# Trilateration

Die Trilateration ist ein Positionsbestimmungsverfahren, bei dem die Punkte nur durch Streckenmessungen bestimmt werden.

## Gleichungen für 3 Knoten im 2D-Fall:

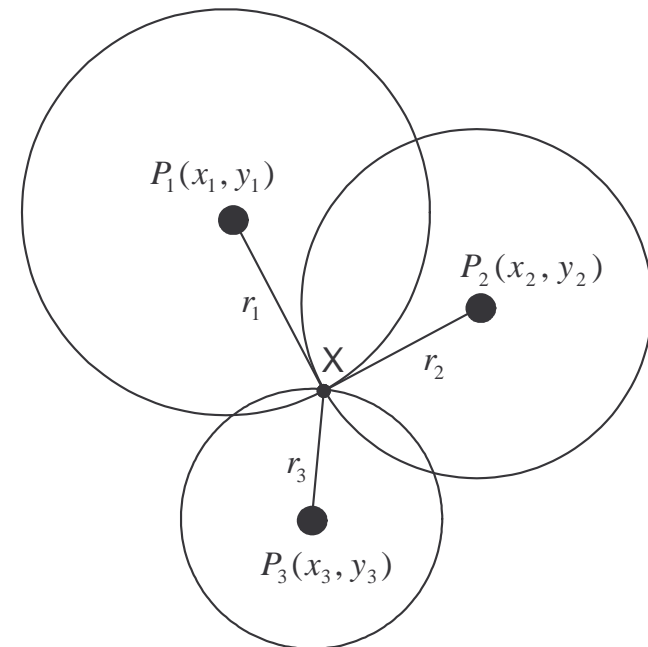
$$\sqrt{(x_1 - x)^2 + (y_1 - y)^2} = |\vec{r}_1|$$

$$\sqrt{(x_2 - x)^2 + (y_2 - y)^2} = |\vec{r}_2|$$

$$\sqrt{(x_3 - x)^2 + (y_3 - y)^2} = |\vec{r}_3|$$

## Fazit:

- 3 Messwerte ( $r_1 \dots r_3$ ) erforderlich
- 3 Positionen ( $P_1 \dots P_3$ ) gegeben
- 1 absolute Position sinnvoll
- Gleichungssystem ist eindeutig bestimmbar



# Besonderheiten in Sensornetzwerken

## Sensornetzwerk mit vielen Knoten

- Alle Knoten erhalten Informationen über Nachbarn, z.B. durch Distanzmessungen
- Jeder Knoten benötigt lediglich eigene Position (2 Werte)

- Anzahl Eingangsdaten >> Anzahl Ausgangsdaten
- Überbestimmtes Gleichungssystem

Gleichungssystem explizit nicht lösbar!

Gleichungssystem nur näherungsweise lösbar!

Ausgleichsrechnung



# Überbestimmte Trilateration (1 aus 4)

## Sensornetzwerk mit 5 Knoten

- Geg:
- 4 bekannte Nachbarn  $P_k(x_k, y_k)$  mit  $k=A, B, C, D$
  - Strecken  $r_{ij}$  zwischen  $P_k$  und  $P_i$
- Ges:
- Unbekannte Position  $P_i(x_i, y_i)$

## Basisbeziehungen

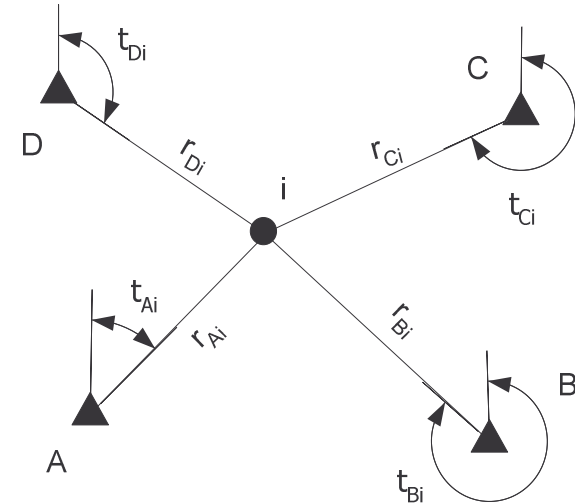
$$r_{ij} = \sqrt{(x_j - x_i)^2 + (y_j - y_i)^2}$$

$$b_{ij} = r_{ij_{\text{measured}}} - r_{ij_{\text{determined}}}$$

## Lösungsansatz

- Matrix aus Gleichungen aufstellen

$$A \cdot x = b \quad \Rightarrow \quad x = (A^T A)^{-1} A^T b$$



# Überbestimmte Trilateration (n aus m)

## Sensornetzwerk mit m+n Knoten:

- Gleichzeitige Berechnung von mehreren Positionen
- Gegenseitige Abhängigkeit zwischen unbekannten Positionen
- Redundanzausnutzung

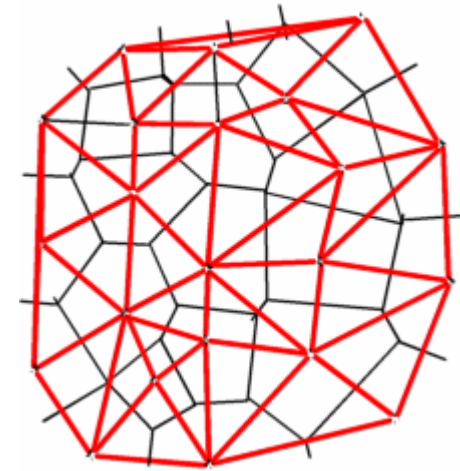
## Ansatz:

- Lösungsformel erweitern

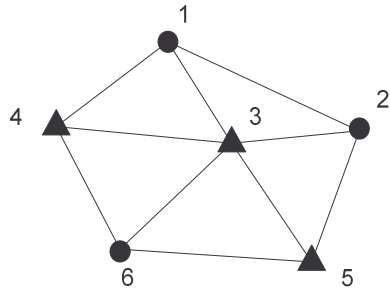
$$x = \left( A^T A \right)^{-1} A^T b$$

## Problem:

- Zentrale Berechnung
- Berechnung wird noch komplexer
- Zeit- und kommunikationsaufwändig



# Überbestimmte Trilateration (n aus m)



● : Knoten mit bekannter Position  
 ▲ : Knoten mit unbekannter Position

## Resultierende Matrix:

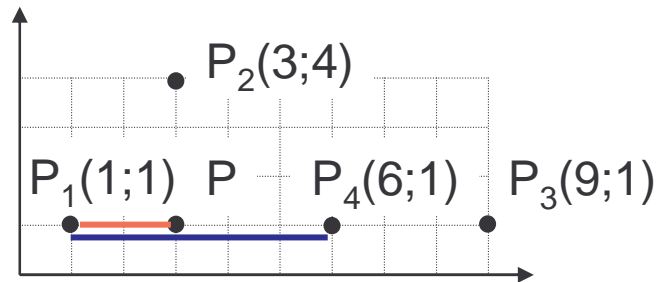
- x=Verbindung  
(symbolisiert math. Term)
- 0=keine Verbindung
- Riesige Matrix
- Matrix symmetrisch dünn besetzt!

	X <sub>1</sub>	Y <sub>1</sub>	X <sub>2</sub>	Y <sub>2</sub>	X <sub>3</sub>	Y <sub>3</sub>	X <sub>4</sub>	Y <sub>4</sub>	X <sub>5</sub>	Y <sub>5</sub>	X <sub>6</sub>	Y <sub>6</sub>
X <sub>1</sub>	x	x	x	x	x	x	x	x	0	0	0	0
Y <sub>1</sub>		x	x	x	x	x	x	x	0	0	0	0
X <sub>2</sub>			x	x	x	x	0	0	x	x	0	0
Y <sub>2</sub>				x	x	x	0	0	x	x	0	0
X <sub>3</sub>					x	x	x	x	x	x	x	X
Y <sub>3</sub>						x	x	x	x	x	x	X
X <sub>4</sub>							x	X	0	0	x	x
Y <sub>4</sub>								x	0	0	x	x
X <sub>5</sub>									x	x	x	X
Y <sub>5</sub>										x	x	X
X <sub>6</sub>											X	X
Y <sub>6</sub>												X



# Beispiel:

**Geg.:**



**Ges:** Position von  $P$

- 4 Messwerte ( $r_1 \dots r_4$ )
- 4 Knotenpositionen ( $x_1 \dots x_4, y_1 \dots y_3$ )
- 2 Unbekannte ( $x, y$ )
- $r_i$  = Abstand von  $P_i$  zu  $P$
- $d_{i1}$  = Abstand von  $P_i$  zu  $P_1$

$P_i$	$x_i$	$y_i$	$r_i$	$d_{i1}$
1	1	1	2	0
2	3	4	3	$\sqrt{13}$
3	9	1	6	8
4	6	1	4	5



# Herleitung des Gleichungssystems

$$\sqrt{(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2} = |\vec{r}_i|$$

$$(x-x_i)^2 + (y-y_i)^2 = r_i^2$$

$$(x-x_j + x_j - x_i)^2 + \dots = r_i^2$$

$$((x-x_j) - (x_i - x_j))^2 + \dots = r_i^2$$

$$(x-x_j)^2 - 2(x-x_j)(x_i - x_j) + (x_j - x_i)^2 + \dots = r_i^2$$

$$(x-x_j)(x_i - x_j) + \dots = -\frac{r_i^2 - (x-x_j)^2 - (x_j - x_i)^2 + \dots}{2}$$

Abstandsgleichung

$P_j(x_j, y_j)$  = bekannter Referenzpunkt

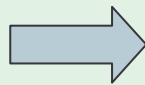
$+x_j - x_i$

Klammern setzen:  $a = x - x_j$ ,  $b = x_j - x_i$

Bin. Formeln:  $(a-b)^2 = a^2 - 2ab + b^2$

$$r_j^2 = (x-x_j)^2 + (y-y_j)^2$$

$$d_{ij}^2 = (x_j - x_i)^2 + (y_j - y_i)^2$$



$$\dots = \frac{r_j^2 - r_i^2 + d_{ij}^2}{2}$$





# Herleitung des Gleichungssystems II

Allgemeine Form:	$(x - x_j)(x_i - x_j) + (y - y_j)(y_i - y_j) = \frac{r_j^2 - r_i^2 + d_{ij}^2}{2}$
Referenzpunkt j=1:	$(x - x_1)(x_i - x_1) + (y - y_1)(y_i - y_1) = \frac{r_1^2 - r_i^2 + d_{i1}^2}{2}$
Gleichungssystem für Beispiel:	$(x - x_1)(x_2 - x_1) + (y - y_1)(y_2 - y_1) = \frac{r_1^2 - r_2^2 + d_{21}^2}{2}$ $(x - x_1)(x_3 - x_1) + (y - y_1)(y_3 - y_1) = \frac{r_1^2 - r_3^2 + d_{31}^2}{2}$ $(x - x_1)(x_4 - x_1) + (y - y_1)(y_4 - y_1) = \frac{r_1^2 - r_4^2 + d_{41}^2}{2}$



# Herleitung des Gleichungssystems III

Allg. Gleichung für für Beispiel:	$(x - x_1)(x_i - x_1) + (y - y_1)(y_i - y_1) = \frac{r_1^2 - r_i^2 + d_{i1}^2}{2}$
Matrixschreibweise:	$\begin{array}{c} \left  \begin{array}{cc} x_2 - x_1 & y_2 - y_1 \\ x_3 - x_1 & y_3 - y_1 \\ x_4 - x_1 & y_4 - y_1 \end{array} \right  \cdot \left  \begin{array}{c} x - x_1 \\ y - y_1 \end{array} \right  = \frac{1}{2} \left  \begin{array}{c} r_1^2 - r_2^2 + d_{21}^2 \\ r_1^2 - r_3^2 + d_{31}^2 \\ r_1^2 - r_4^2 + d_{41}^2 \end{array} \right  \end{array}$ $\underbrace{\hspace{10em}}_{\mathbf{A}} \cdot \underbrace{\hspace{5em}}_{\mathbf{x}} = \underbrace{\hspace{10em}}_{\mathbf{b}}$
Zu lösendes Gleichungssystem:	$\left  \begin{array}{cc} 2 & 3 \\ 8 & 0 \\ 5 & 0 \end{array} \right  \cdot \left  \begin{array}{c} x - x_1 \\ y - y_1 \end{array} \right  = \left  \begin{array}{c} 4 \\ 16 \\ 10 \end{array} \right $



# Methode der kleinsten Quadrate (MdkQ)

$$Ax = b$$

$$Ax - b = 0$$

$$r = Ax - b$$

Allg. Lösung für quadratische Matrizen mit expliziter Lösung

$\underline{r}$ =Residuenvektor für überbestimmte Gleichungssysteme

$\underline{r}=Ax-b$  muß orthogonal auf Spaltenraum von  $A$  liegen bzw. äquivalent in Nullraum  $A^T$ .

Skalarprodukt aus  $A^T$  und  $\underline{r}$  gleich Null setzen, dann steht  $A^T$  senkrecht auf  $\underline{r}$ .

$$A^T r = 0$$

$$A^T (Ax - b) = 0$$

$$A^T Ax - A^T b = 0$$

$$A^T Ax = A^T b$$

$$x = (A^T A)^{-1} A^T b$$

Allg. Lösungsformel für überbestimmte Gleichungssysteme



# Methode der kleinsten Quadrate II

Ansatz:  $x = (A^T A)^{-1} A^T b$

Rechenschritt	Bemerkung	Aufwand
Rang bestimmen	Gleichungssystem lösbar ?	Gleichungssystem (Gauss)
Berechnung von $A^T A$	-	Matrix-Multiplikation
Inverse bilden $(A^T A)^{-1}$	Mehrdimensionale Determinanten	n Gleichungssysteme
$(A^T A)^{-1} A^T$	-	Matrix-Multiplikation
$(A^T A)^{-1} A^T b$	-	Matrix-Multiplikation
Koordinaten extrahieren	-	n Gleichungen
Fehlerabstand	Residuenvektor	Matrix-Multiplikation



# Methode der kleinsten Quadrate III

## Bemerkungen:

- + Berechnung nach Schema
- + Genauigkeit steigt mit Anzahl der Eingangswerte
- + Rel. geringer Speicherverbrauch ( $\dim(A^T A) = n$ )
- Berechnung sehr komplex
- Benötigt FPU
- Numerisch instabil (auch bei Floats)
  - Matlababweichung bei exakten Eingangswerten:  
2,0 vs. 2,004
- Komplizierte Berechnung der Inversen bei großen Matrizen

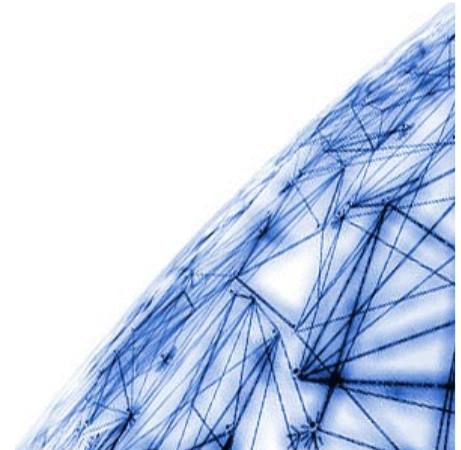


# Alternativen zur MdkQ

---

## Alternativen bzw. konvergenzverbessernde Verfahren

- Pivotisierung
- LR(LU)-Faktorisierung
- Singulärwertmethode
- Cholesky-Zerlegung
- QR-Zerlegung
- Gram-Schmidt-Verfahren
- Householder-Spiegelung
- Iterative Verfahren
  - Kalman Filter



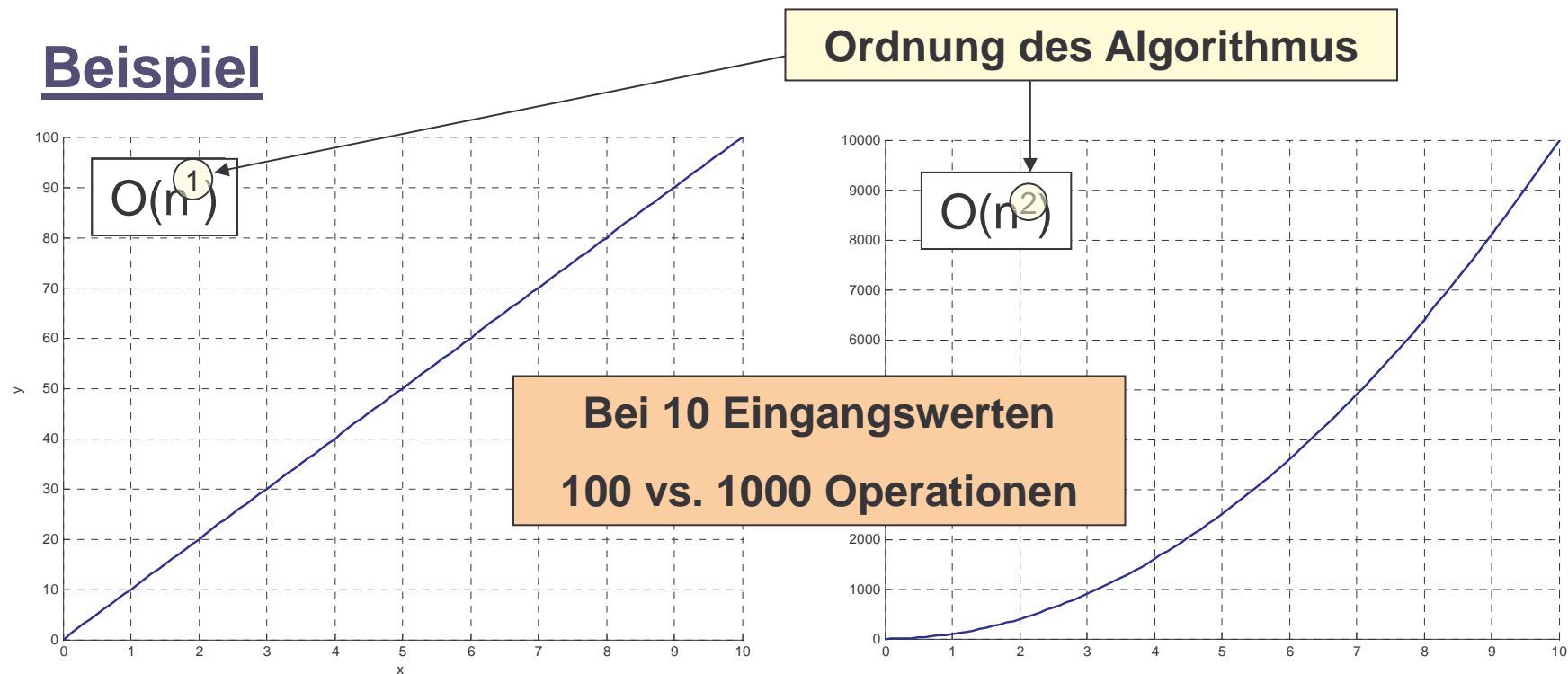
# Komplexitätsbetrachtungen und Energieverbrauch



# Komplexität numerischer Algorithmen

- Geschwindigkeitsangabe von Algorithmen
- Gibt die Anzahl der Operationen eines Algorithmus in Abhängigkeit der Eingangsparameter  $n$  an
- Formelzeichen:  $O$  (dimensionslos)

## Beispiel





# Berechnung der Komplexität

- Zählen aller Gleitpunktoperationen
- Wertigkeit einer Operation: 1

## Addition zweier Vektoren

```
z=zeros(n,1);  
for i=1:n  
    z(i) = x(i) + y(i);  
end
```

**n** Additionen

$O(n)$

## Skalarprodukt zweier Vektoren

```
z=0;  
for i=1:n  
    z(i) = z + x(i) * y(i);  
end
```

**n** Additionen

**n** Multiplikationen

$O=(2*n)=n$

↑  
Ordnungskonstante



# Komplexität einzelner Verfahren

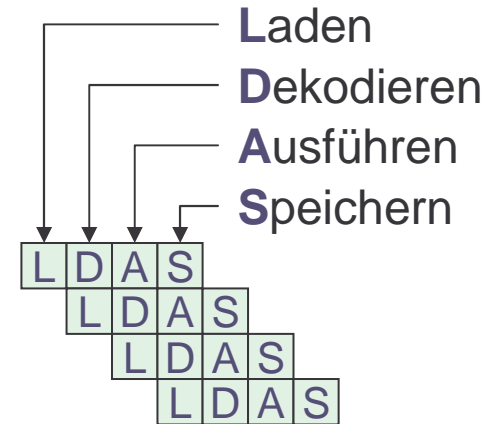
Anwendung	Operationen	Komplexität
Vektoraddition	n Additionen	$O(n)$
Skalarprodukt	$2 \cdot n$	$O(n)$
Lösen eines linearen Gleichungssystems (Gauss)	$\left(\frac{1}{2}n^2 - \frac{1}{2}n\right) + \left(\frac{1}{2}n^2 - \frac{1}{2}n\right) + (n)$	$O(n^2)$
Matrix Multiplikation	$n^3 + n^2$	$O(n^3)$
LU-Faktorisierung	$\frac{2}{3}n^3$	$O(n^3)$



# Komplexität und Leistungsverbrauch

## Skalare Prozessoren

- 1 Operation pro Takt durch Pipelining
- Anzahl der Operationen bestimmt zu benötigenden Takte



## Energieverbrauch

$$P = C_L \cdot V_{DD}^2 \cdot f + P_{Leak}$$

$C_L$  = Lastkapazität  
 $V_{DD}$  = Betriebsspannung  
 $f$  = Taktfrequenz  
 $n$  = Anzahl der Operationen

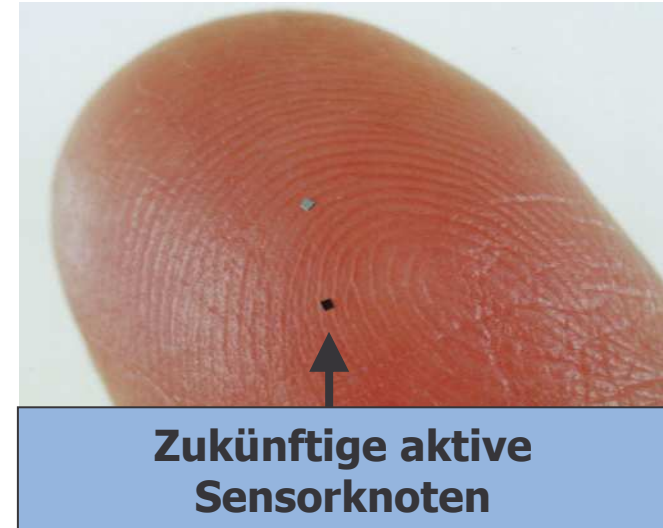
## Günstigster Energieverbrauch (ohne Stalls)

$$P = C_L \cdot V_{DD}^2 \cdot n$$



# Implikationen der Kommunikation

- **Energieverfügbarkeit** :  $\sim 1 \text{ J/mm}^3$  einer Batterie
- **Moorsch'es Gesetz für Batterien** nicht absehbar
- **Max. 2-20% Kapazitätserhöhung** der Batterien pro Jahr

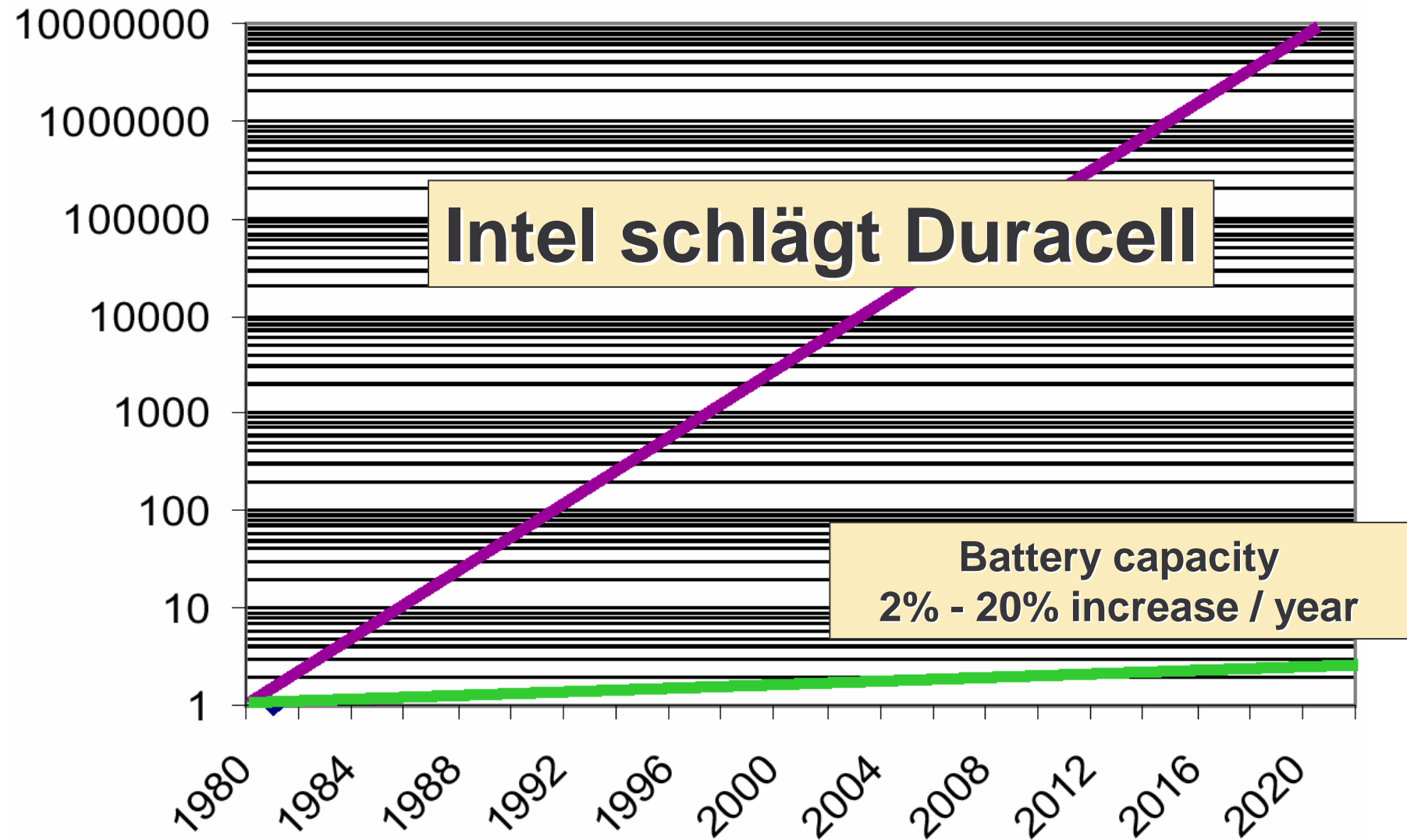


**Rechnen ist ressourcenschonender als kommunizieren**

Pentium 4	26,8 nJ/Operation	2,8 GHz @ 74,9 W
ARM7TDMI	0,06 nJ/Operation	133 MHz @ 8 mW
Chipcon CC1010	3,31 nJ/Operation	14,74 MHz @ 48mW
Atmel ATmega 128	4,1250 nJ/Operation	4 MHz @ 16.5 mW
Bluetooth (10 m)	90 nJ / Bit	brutto 1 MBit/s @ 90 mW
Bluetooth (100 m)	500 nJ / Bit	brutto 1 MBit/s @ 500 mW



# Trends



# Komplexität bei Mobilität

## Geschwindigkeitsbestimmung:

- 2 Positionen
- 1 Zeitmessung

$$v_i = \frac{x_2 - x_1}{t}$$

$$O_v = \underbrace{(O(n^3) + O(n^3))}_{x_2 - x_1} \cdot \underbrace{O(n)}_t = n^4$$

Komplexität steigt um mindestens eine Potenz!

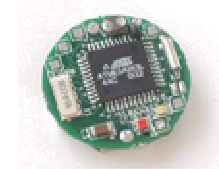
## Berechnung:

- Methode der kleinsten Quadrate
- Kalman-Filter



# Komplexität in Sensornetzwerken

- ChipCon CC1010:
  - 8051 Mikrocontroller
  - Takt: Bis zu 16MHz  $\longrightarrow$  16 MFlops
- Atmel ATmega 128 (Mica Mote)
  - Takt: 4 MHz  $\longrightarrow$  4 MFlops



## Beispiel: Prozessor mit 10 MFlops

n	$O(n)$	$O(n^2)$	$O(n^3)$	$O(n^4)$
10	$10^{-6}$ s	$10^{-5}$ s	$10^{-4}$ s	$10^{-3}$ s
100	$10^{-5}$ s	$10^{-3}$ s	$10^{-1}$ s	10 s
1000	$10^{-4}$ s	$10^{-1}$ s	$10^2$ s ( $\approx 1.7$ min)	$10^5$ s ( $\approx 1.2$ Tage)
10000	$10^{-3}$ s	$10^1$ s	$10^5$ s ( $\approx 1.2$ Tage)	$10^9$ s ( $\approx 31$ Jahre)

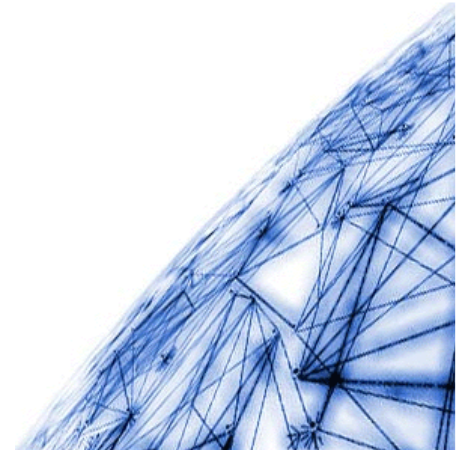
Aber: Diese Prozessoren haben keine Floating Point Unit (FPU) !



# Zusammenfassung

---

- Exakte mathematische Verfahren kaum nutzbar, weil
  - Keine FPU vorhanden
  - Komplexität der Algorithmen zu hoch
  - Hohe Kommunikation
  - Riesiger Speicherverbrauch durch Matrizen
  - Hoher Energieverbrauch

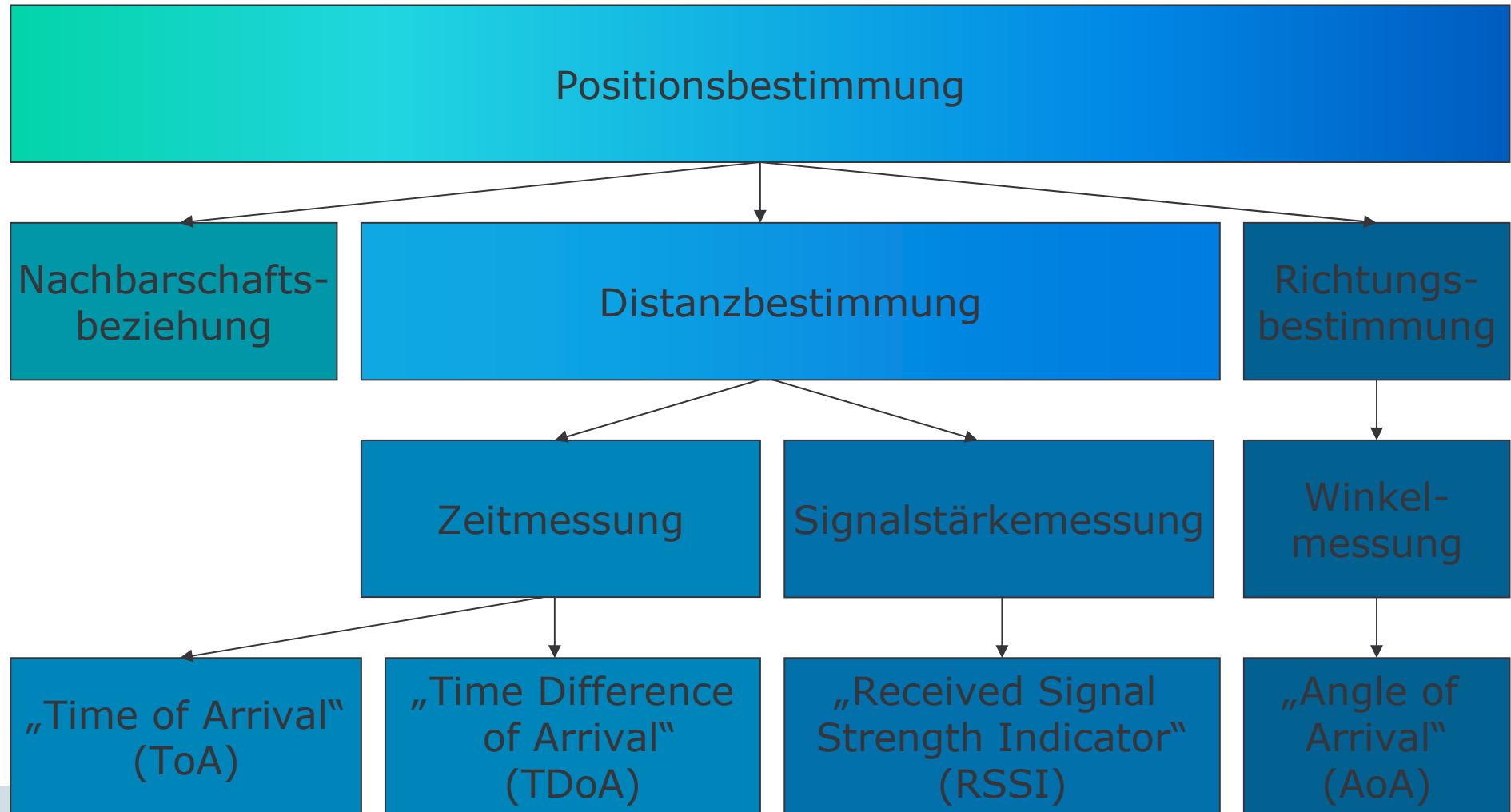




# Positionierung in Sensornetzwerken



# Klassifikation der Positionsbestimmung



# Time of Arrival

- Synchronisation zwischen Sender und Empfänger erforderlich
- Zeitmessung erforderlich

## Beispielrechnung

- Abstand zwischen 2 Sensorknoten  **$d=30cm$**

$$v_0 = 300000 \frac{km}{s}$$

$$v_{Luft} \approx \frac{2}{3} v_0 \approx 200000 \frac{km}{s}$$

$$\frac{200000km}{1s} = \frac{30cm}{t_d}$$

$$t_d = 1,5^{-9} s = 1,5 ns$$

$$f_d = 2 \frac{1}{1,5^{-9} s} = 1.333 GHz$$

Fazit: Time of Arrival per Funk in Sensornetzwerken nicht anwendbar!



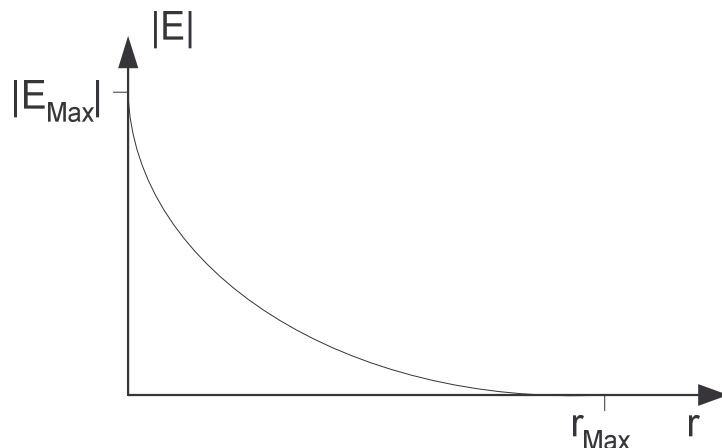
# Positionsbestimmung mit RSSI (ideal)

RSSI = Received Signal Strength Indicator

## Berechnung:

$$r = \begin{cases} \sqrt{\frac{r_{Max}^2 (|E_{Max}| - |E_{Measured}|)}{|E_{Max}|}} & 0 < |E_{Measured}| < |E_{Max}| \\ \text{nicht definiert} & \text{sonst} \end{cases}$$

## Idealer Signalfeldstärkeverlauf (Empfang):



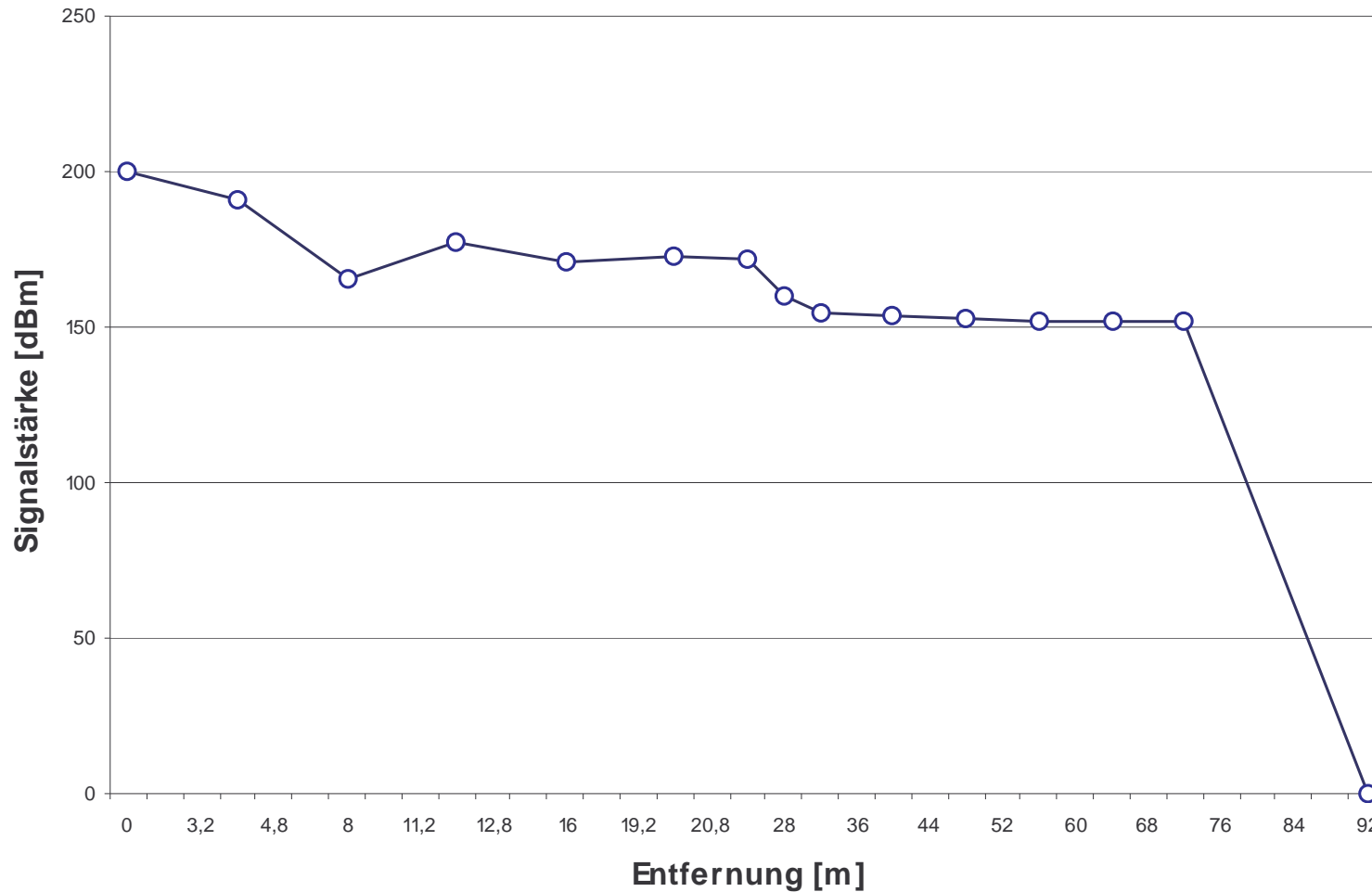
$|\vec{E}|$  = Signalfeldstärke (RSSI)

$r$  = Entfernung zum Sender

$r_{Max}$  = Max. Übertragungsreichweite



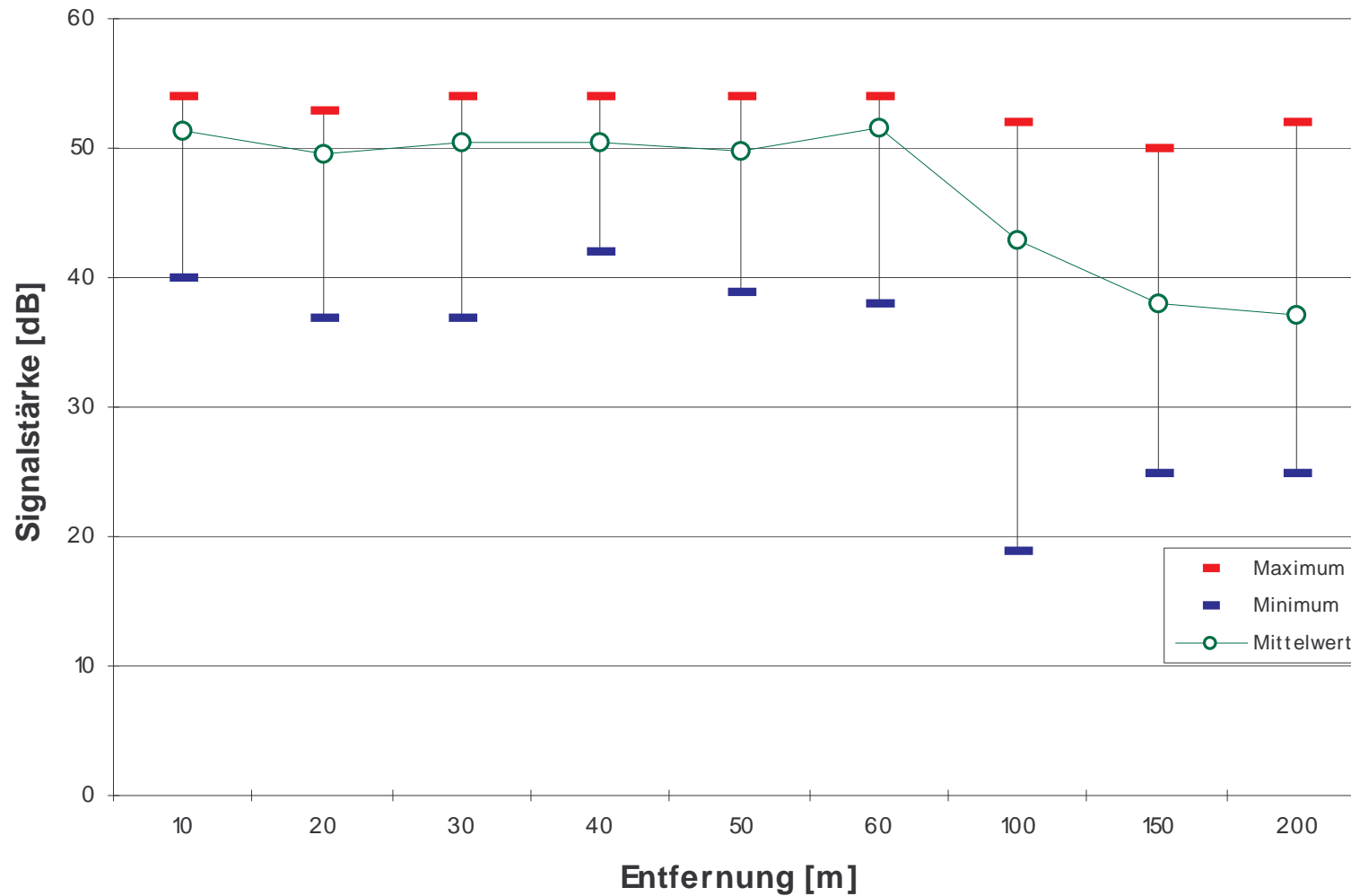
# Signalstärkemessungen Chipcon



Received Signal Strength Indicator unbrauchbar !



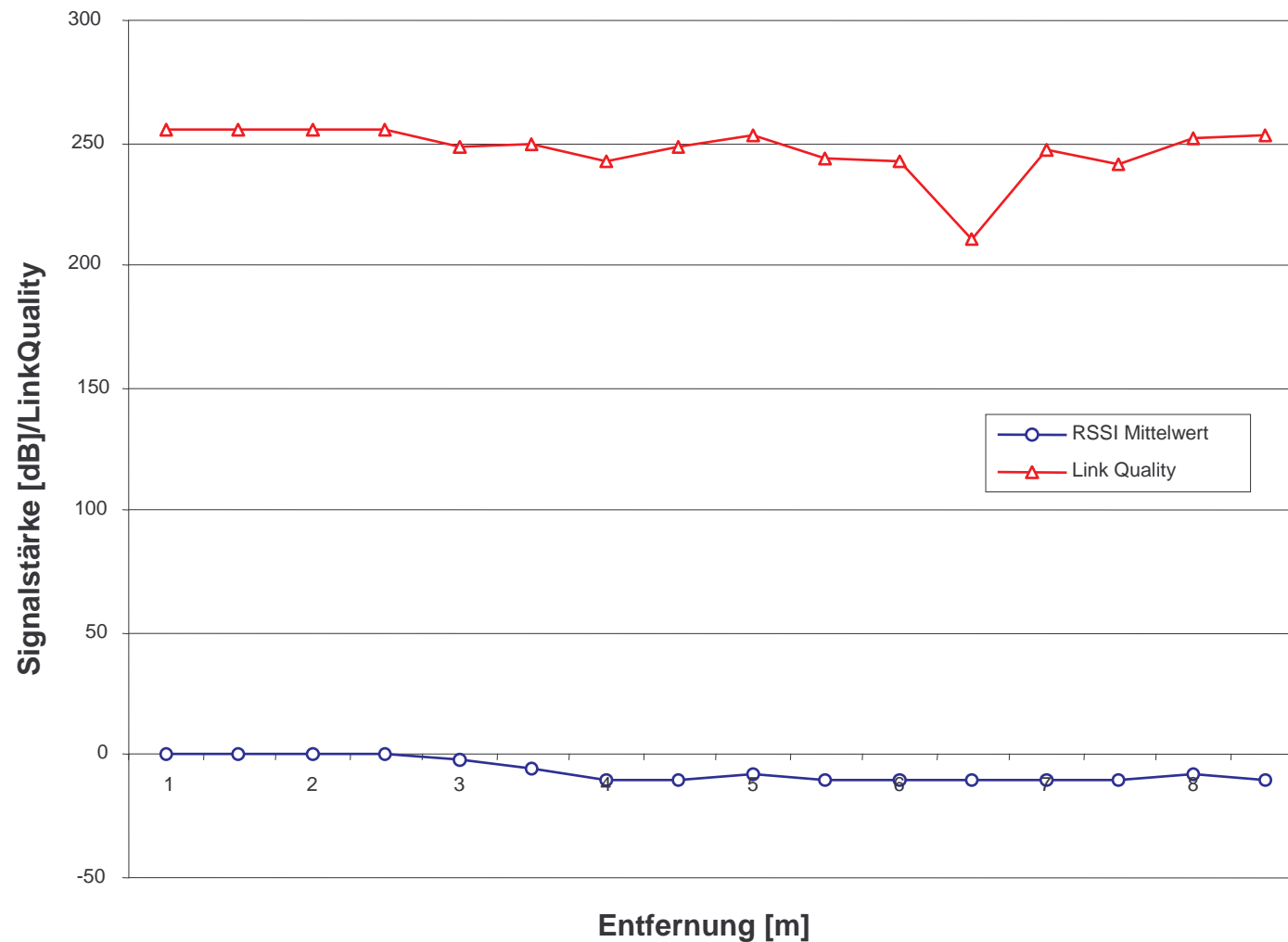
# Signalfeldstärkemessungen WLAN



Received Signal Strength Indicator unbrauchbar !



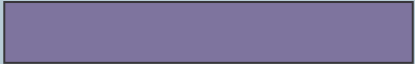

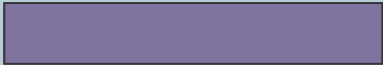


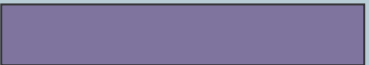






# Signalfeldstärkemessungen Bluetooth



Received Signal Strength Indicator unbrauchbar !



# Bewertungskriterien

Eigenschaft	Bewertungskriterien	
	Wunsch	Realität
Genauigkeit der Eingangswerte (z.B. RSSI)		
Genauigkeit der ermittelten Positionswerte		 1
Energieverbrauch		 1
Verhalten in Extremsituationen		 1
Skalierung für große Netzwerke		 1
Anzahl Knoten mit unbestimmbarer Position		 1,2

- 1) Abhängig vom verwendeten Positionierungsverfahren  
 2) Abhängig von eingestellten Parametern





# Hierarchie in Sensornetzwerken

- Basisstation/Gateway:

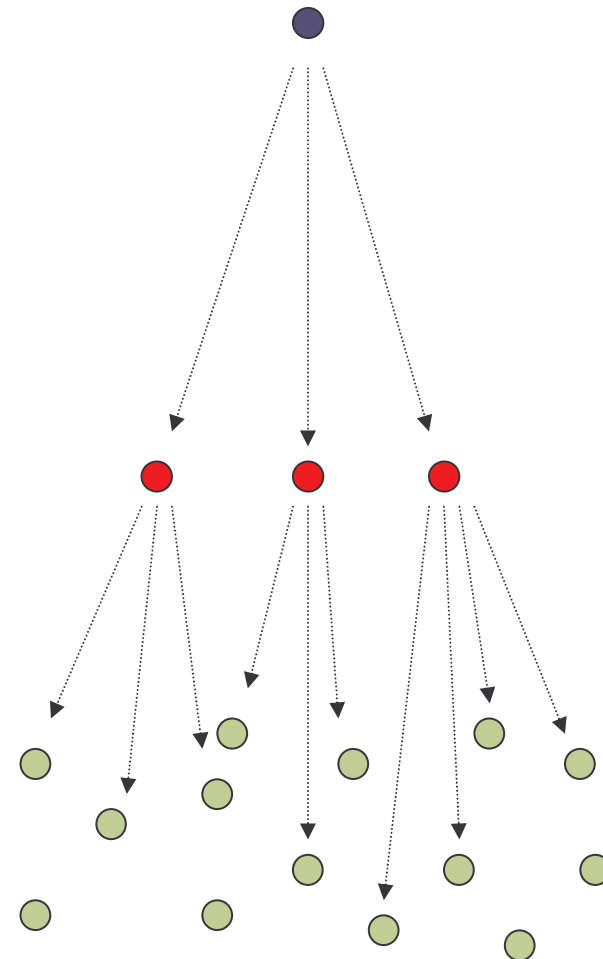
- Feste Station
- Eigene Position bekannt
- Ressourcen unkritisch

- Beacon:

- Drahtlose Knoten im Netzwerk
- **Eigene Position bekannt**
- Knappe Ressourcen

- Einfache Sensorknoten:

- Drahtlose Knoten im Netzwerk
- **Eigene Position nicht bekannt**
- Sehr knappe Ressourcen



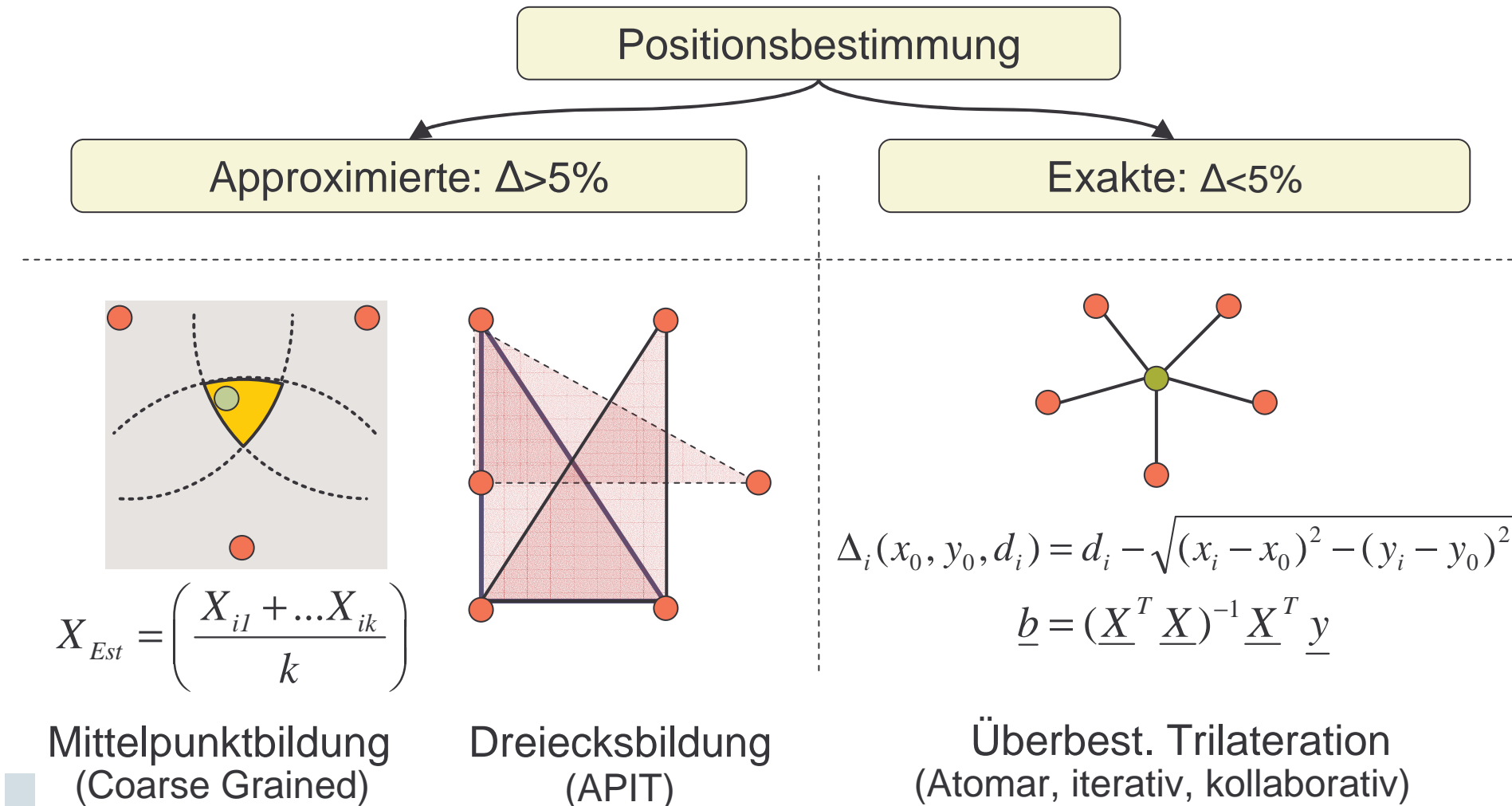
● : Basisstation    ● : Beacon    ● : Einfacher Sensorknoten



# Aktuelle Algorithmen



# Positionierungsalgorithmen



$\Delta$  : Fehler in der Berechnung der Position

● : Beacon

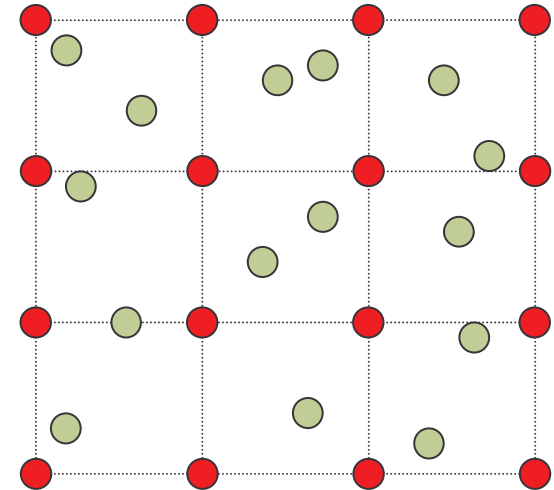
● : Einfacher Knoten



# Coarse Grained: Modell

## Voraussetzungen:

- Quadratische Anordnung der Beacons
- Beacon in Gitternetzanordnung (Infrastruktur-Verteilung)
- Kreisförmige Übertragungreichweite
- Zufällig verteilte Sensorknoten



## Ziele:

- Kleiner Positionierungsfehler
- Geringer Energieverbrauch
- Geringe Anzahl von Beacons
- Einfache Simulation und analytische Betrachtungen



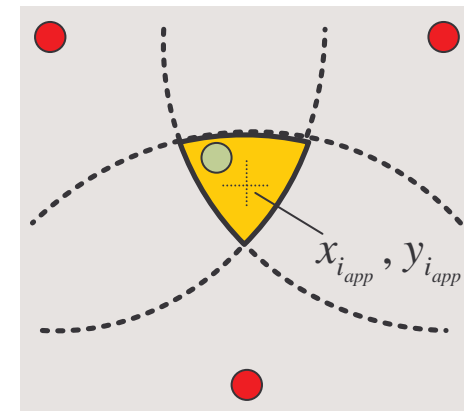
# Funktionsweise: Coarse Grained (CGL)<sup>1</sup>

## Positionsbestimmung:

- Knoten empfängt Nachrichten mit Positionen von n verschiedenen Beacons
- Positionsberechnung durch einfache Mittelpunktbildung
- Sensorknoten kann nur in Bereich ▼ liegen, der von allen Beacons erreicht wird

## Vorteile:

- Keine RSSI Werte
- Keine Kommunikation durch einfache Knoten (nur Empfang)
- Einfache Berechnung



$$x_{i_{app}}, y_{i_{app}} = \left( \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_{B_k}, \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n y_{B_k} \right)$$

- : Beacon      ● : Einfacher Knoten  
▼ : Zielgebiet, in dem Knoten liegt  
----- : Übertragungsreichweite der Beacons



<sup>1)</sup> N. Bulusu, et. al.: „GPS-less Low Cost Outdoor Localization For Very Small Devices“

# Positionierungsfehler in CGL

## Positionierungsfehler:

- Distanz zwischen bestimmter Position und wahrer Position

$$f_i(x, y) = \sqrt{(x_{i_{app}} - x_{i_a})^2 + (y_{i_{app}} - y_{i_a})^2}$$

$x_{i_{app}}, y_{i_{app}}$  = Bestimmte Koordinaten von Knoten i

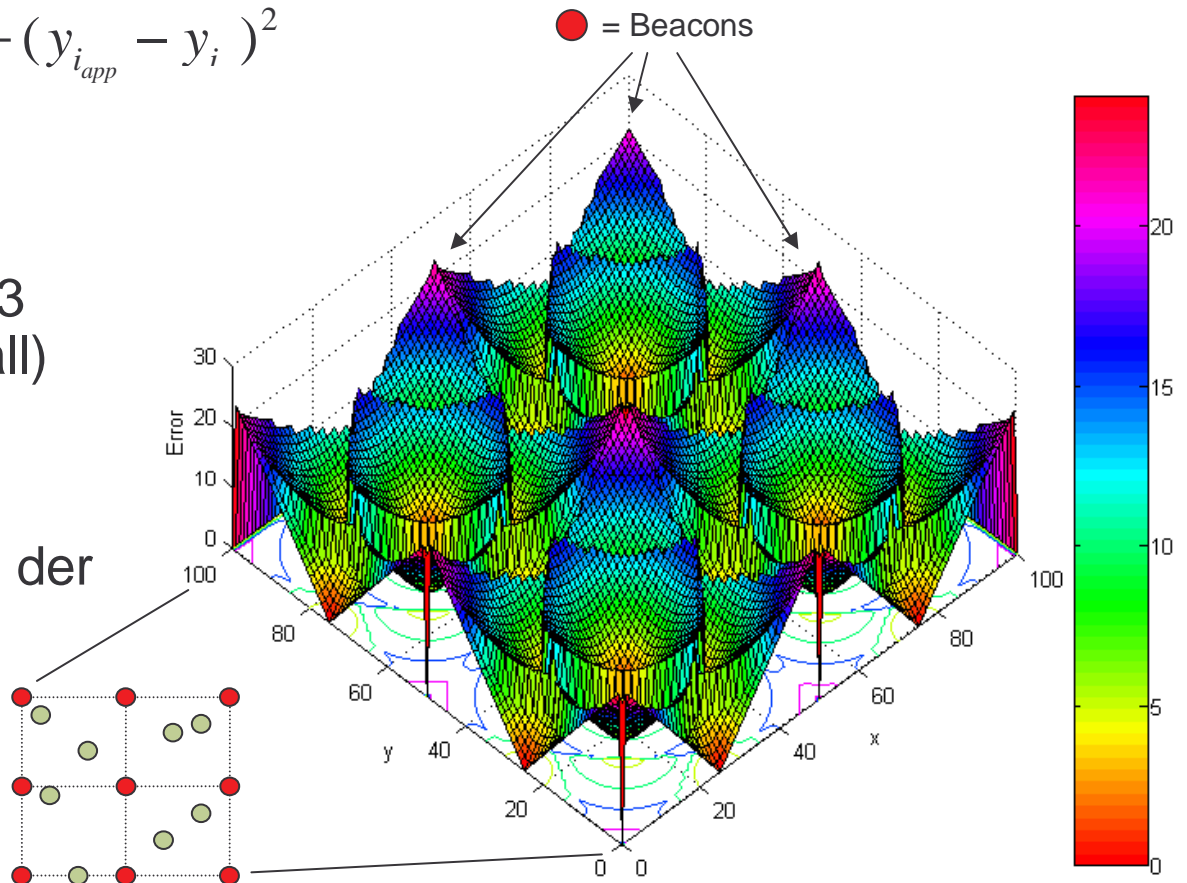
$x_{i_a}, y_{i_a}$  = Exakte Koordinaten von Knoten i

$f_i$  = Positionierungsfehler von Knoten i

● = Beacons

## Fehlerverlauf:

- Gitteranordnung von 3x3 Beacons (Infrastrukturfall)
- Feldbreite 100x100
- 101x101 Sensorknoten
- Übertragungreichweite der Beacons  $r=50$



# Grenzwertbetrachtungen

Positionierungsfehler maximal, wenn Übertragungsreichweite  $r$  der Beacons:

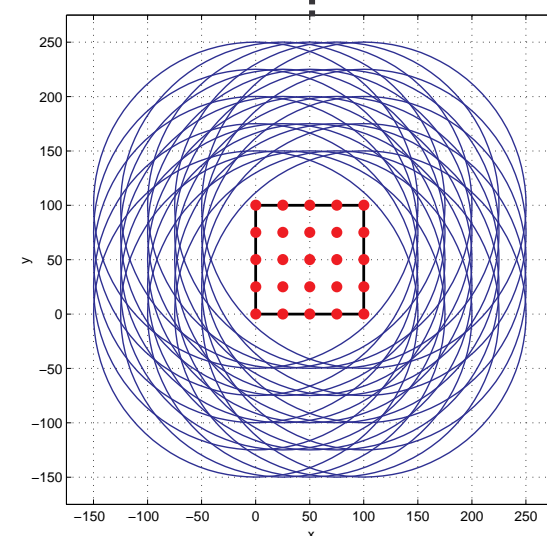
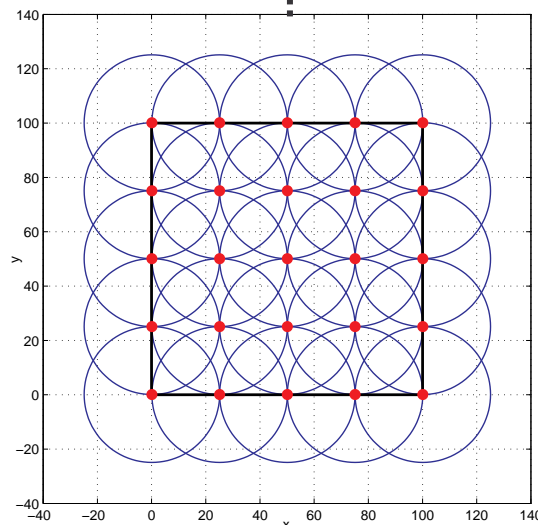
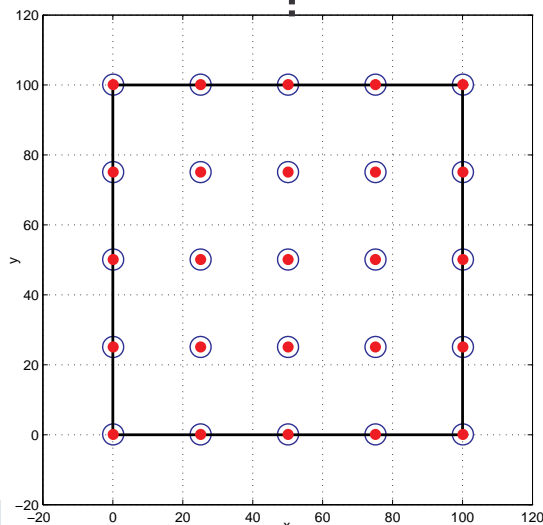
$r \rightarrow 0$

- Sensorknoten empfangen keine Beaconpositionen
- Keine Positionsbestimmung möglich (Unbekannte maximal)

$r \gg \text{Felddiagonale}$

- Alle Sensorknoten empfangen dieselben Beaconpositionen
- Alle Sensorknoten ermitteln gleichen Positionswert (Unbekannte = 0)

**Gesucht ist die optimale Übertragungsreichweite der Beacons, bei der die Anzahl der Unbekannten null und der Positionierungsfehler minimal ist.**



○ : Übertragungsreichweite

□ : Sensornetzwerk

● : Beacon

Felddbreite: 100x100

47



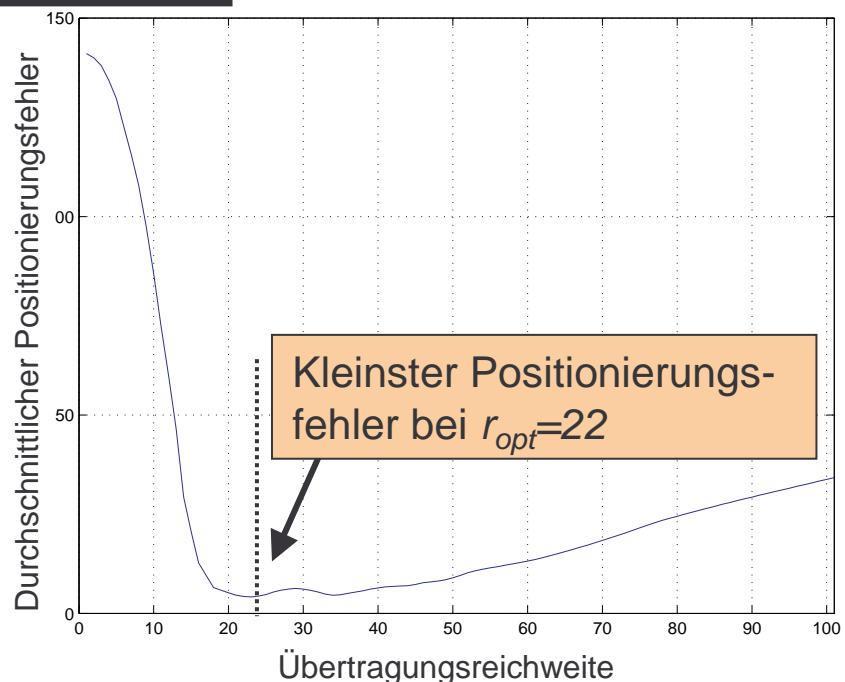
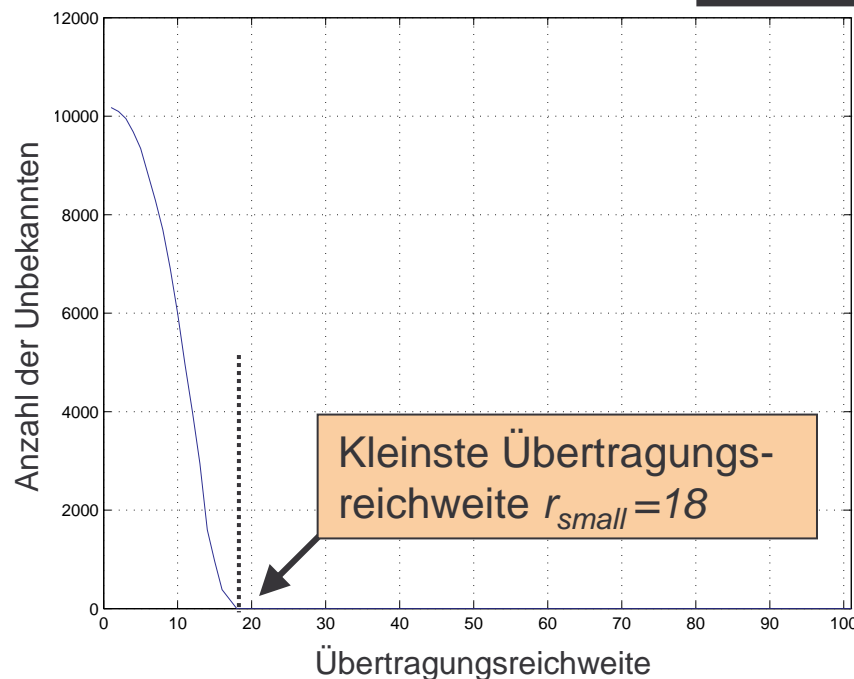
# Grafische Lösung

## Erster Ansatz zur Minimierung des Energieverbrauchs:

Ermittlung der kleinsten Übertragungreichweite  $r_{\text{small}}$  bei der die Anzahl der Unbekannten null ist.

**Aber: Positionierungsfehler nicht minimal!**

$$r_{\text{small}} < r_{\text{opt}}$$





# Power-Error Produkt (PEP)

## Energiebetrachtungen (ideal):

$$E_{Send} = E_{Init} + mE_{Dyn}$$

$$E_{Dyn} = E_{Bit} \cdot \left( \frac{4 \cdot \pi \cdot r}{\lambda} \right)^2$$

$$E_{Dyn} \Big|_{E_{Bit} \cdot \left( \frac{4 \cdot \pi}{\lambda} \right)^2 = 1} = r^2$$

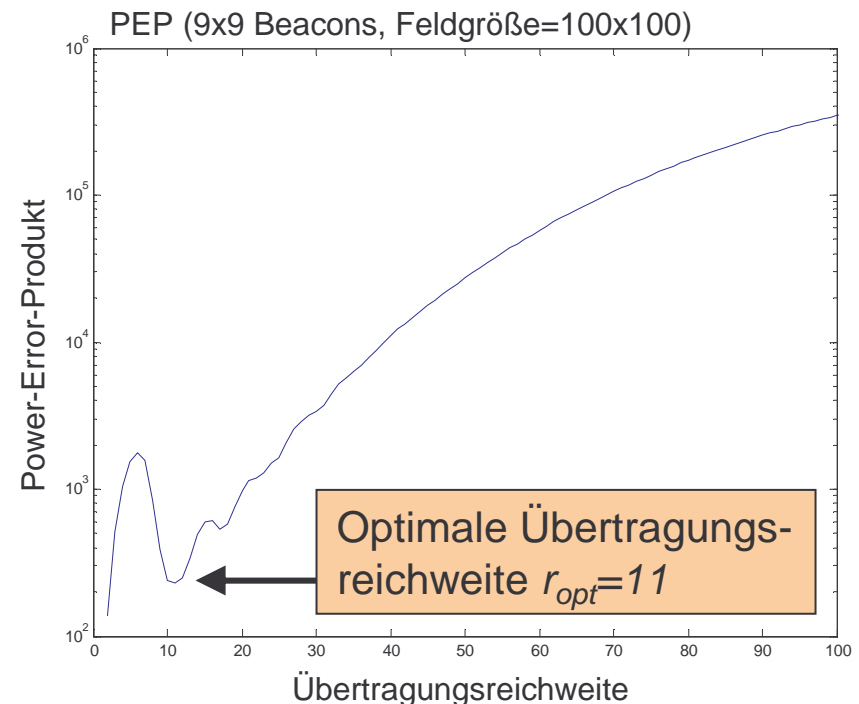
## Power-Error-Produkt:

$$PEP = E_{Dyn} \cdot f_{l_{mean}}$$

$$= r^2 \cdot \frac{\sum_{i=1}^l f_i}{l}$$

Performance-Indikator für Optimierungsproblem aus Übertragungsreichweite, Unbekannten und Positionierungsfehler

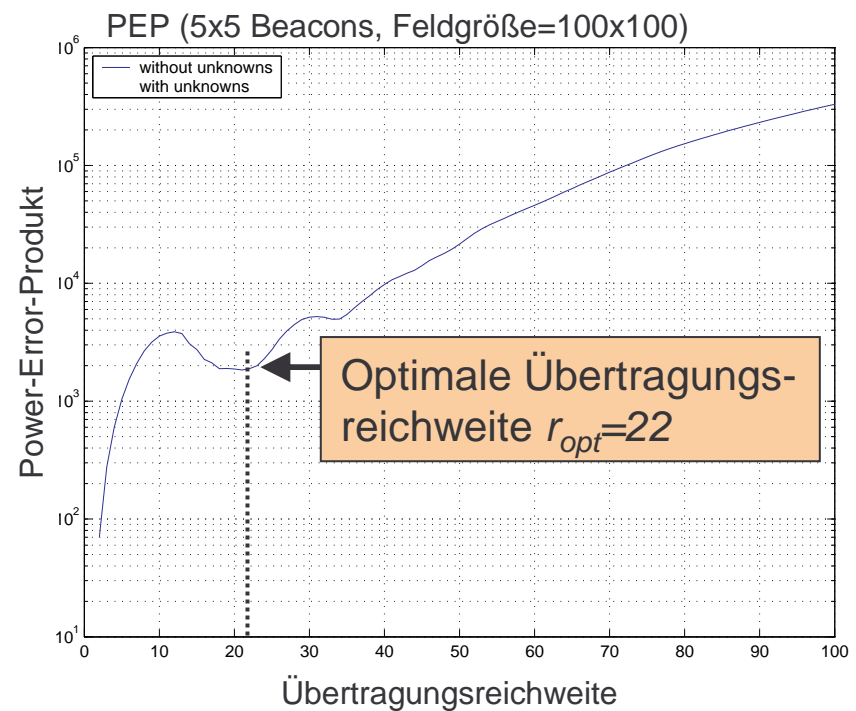
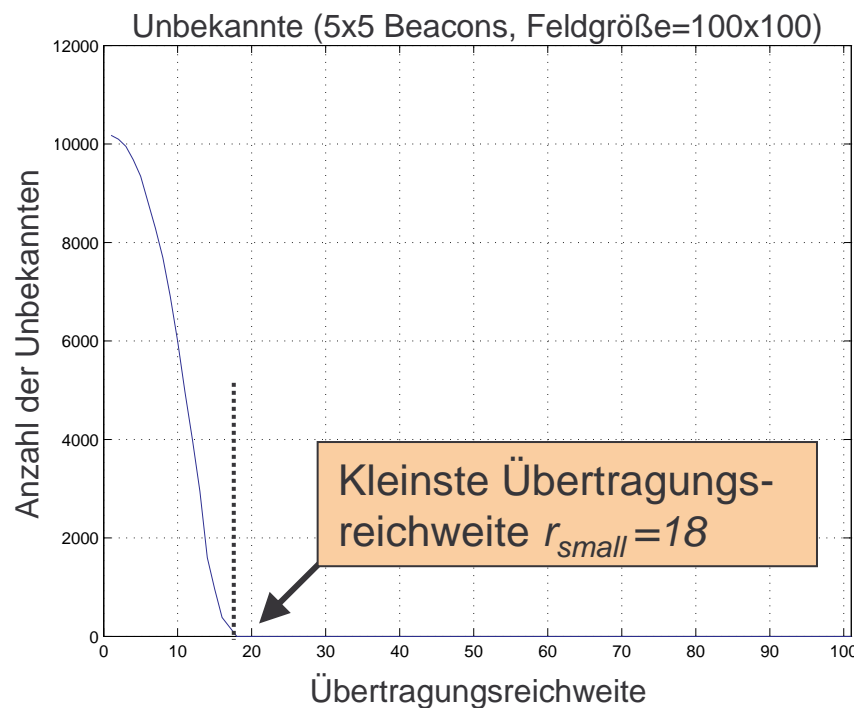
$m$	= Anzahl der zu übertragenden Bits
$E_{Init}$	= Initialisierungsenergie des Transmitters
$E_{Dyn}$	= Übertragungsenergie für ein Bit
$\lambda$	= Wellenlänge
$r$	= Übertragungsreichweite der Beacons
PEP	= Power-Error-Produkt
$L$	= Anzahl der Sensorknoten im Netzwerk
$r$	= Distanz
$f_i$	= Positionierungsfehler in einem Sensorknoten
$f_{l_{mean}}$	= Durchschnittlicher Positionierungsfehler



# Graphical Solution II

## Bestimmung der optimalen Übertragungreichweite:

- Ermittlung von  $r_{\text{small}}$  für Unbekannte=0
- Lokalisieren des PEP-Minimums für  $r_{\text{small}} \leq r_{\text{opt}}$  (hier:  $18 \leq 22$ )



# Weitere Abhängigkeiten

## Erkenntnis:

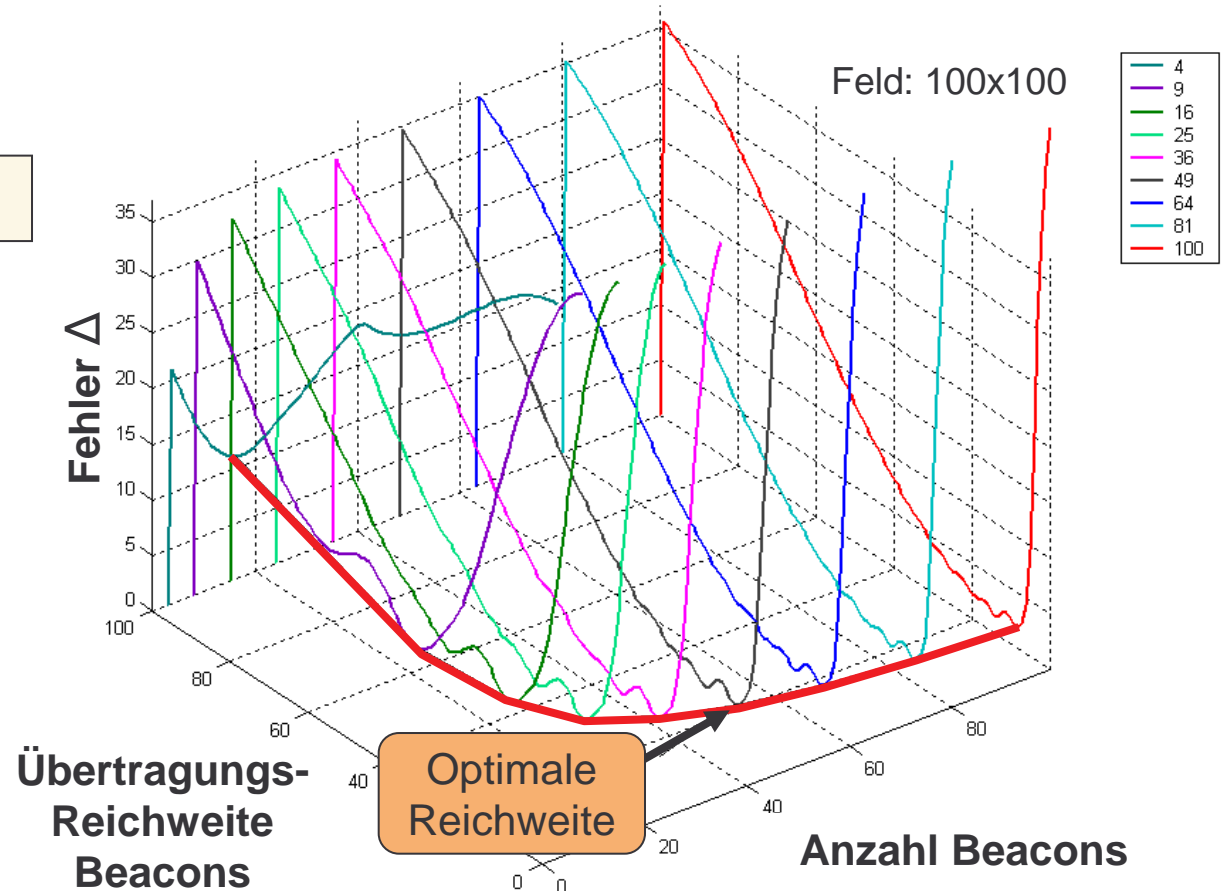
Optimale Übertragungsreichweite ist ebenfalls abhängig von der Anzahl der Beacons

## Optimalkriterium

$$\text{ÜRW}_{\text{opt}} = f(\Delta, \# \text{Beacons})$$

## Anwendung

Energieminimierung



# Distanz zwischen Beacons

## Definitionen:

$d$  = Distanz zwischen zwei Beacons  
 $w$  = Ausdehnung des Sensornetzwerkes  
 $n$  = Anzahl der Beacons

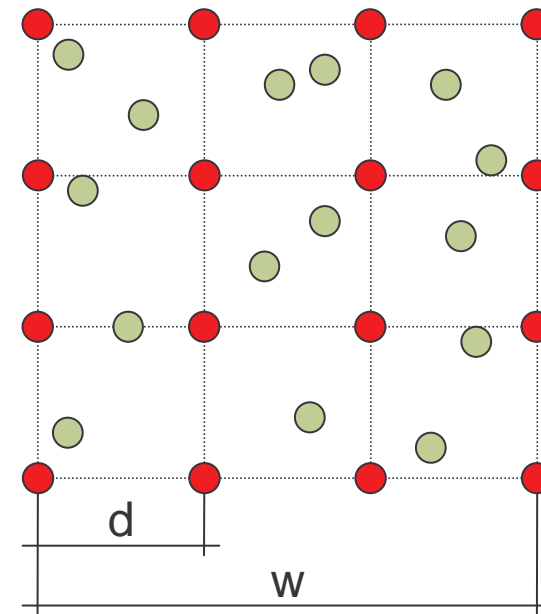
## Gleichung 1:

$$d = \frac{w}{\sqrt{n} - 1}$$

## Beispiel:

$$d = \frac{150}{\sqrt{16} - 1} = \frac{150}{3} = 50$$

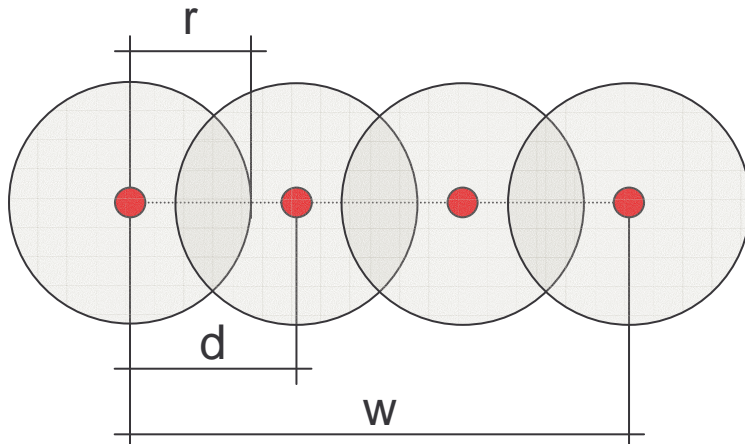
Sensornetzwerk ( $w=150$ ,  $n=16$ )



# Granularität

## Granularität:

- Verhältnis zwischen Übertragungsbereichweite der Beacons  $r$  und der Distanz  $d$
- Granularität ist unabhängig von
  - Ausdehnung des Sensornetzwerkes  $w$
  - Anzahl der Beacons  $n$



$d$  = Distanz zwischen zwei Beacons

$w$  = Ausdehnung

$r$  = Übertragungsbereichweite

$G$  = Granularität

○ = Übertragungsbereichweite

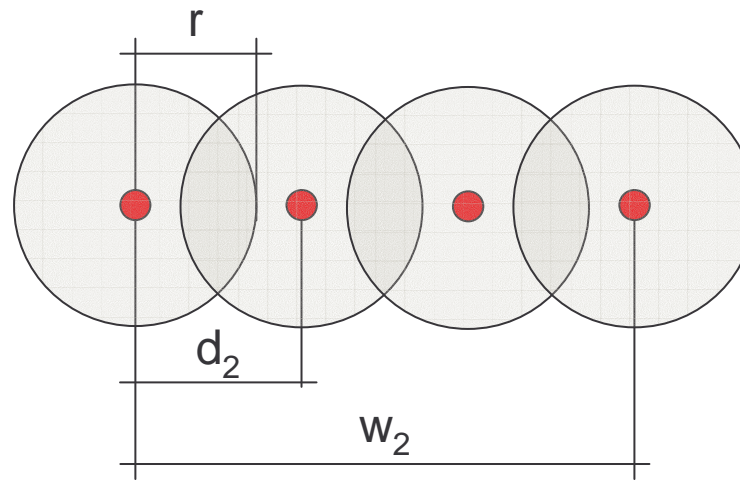
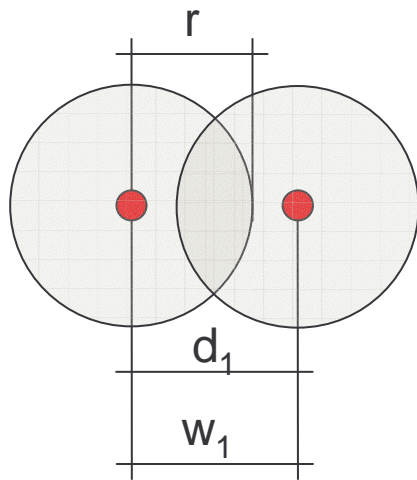
● = Beacon

Gleichung 2:  $G = \frac{r}{d}$



# Skalierung

Ist die Granularität  $G$  wirklich unabhängig von der Feldgröße und der Anzahl der Beacons?



$$\begin{aligned}d_1 &= d_2 \\r &= r \\n_1 &= 4 \\n_2 &= 16\end{aligned}$$



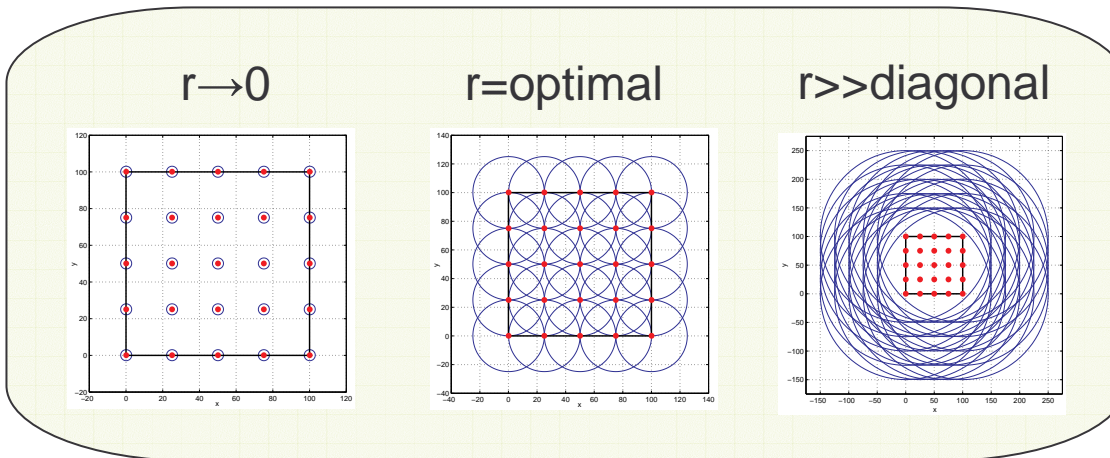
$$G = \frac{r}{d_i}$$



$G$  ist unabhängig von der Feldgröße  $w$  und der Anzahl der Beacons  $n$ !



# Optimale Granularität



$\Delta = \text{hoch}$   
 $G = \text{niedrig}$

$\Delta = \text{niedrig}$   
 $G = \text{optimal}$

$\Delta = \text{hoch}$   
 $G = \text{hoch}$

$$G_{\text{opt}} = \frac{r_{\text{opt}}}{d} \rightarrow \boxed{\mathbf{G_{\text{opt}} \text{ existiert!}}}$$

## Optimale Granularität:

- Unabhängig von Feldgröße  $w$  und Anzahl der Beacons  $n$
- $G_{\text{opt}} = \text{konstant}$
- Wird benutzt, um  $r_{\text{opt}}$  zu berechnen.



$\Delta$  : Positionierungsfehler ● : Beacon

○ : Übertragungsbereich eines Beacons

# Optimale Übertragungreichweite

## Bereits eingeführt:

$$d = \frac{w}{\sqrt{n} - 1}$$

## Herleitung von $r_{opt}$ :

$$G_{opt} = \frac{r_{opt}}{d}$$

$$r_{opt} = G_{opt} d$$

$$r_{opt}(w, n) = \frac{G_{opt} \cdot w}{\sqrt{n} - 1}$$

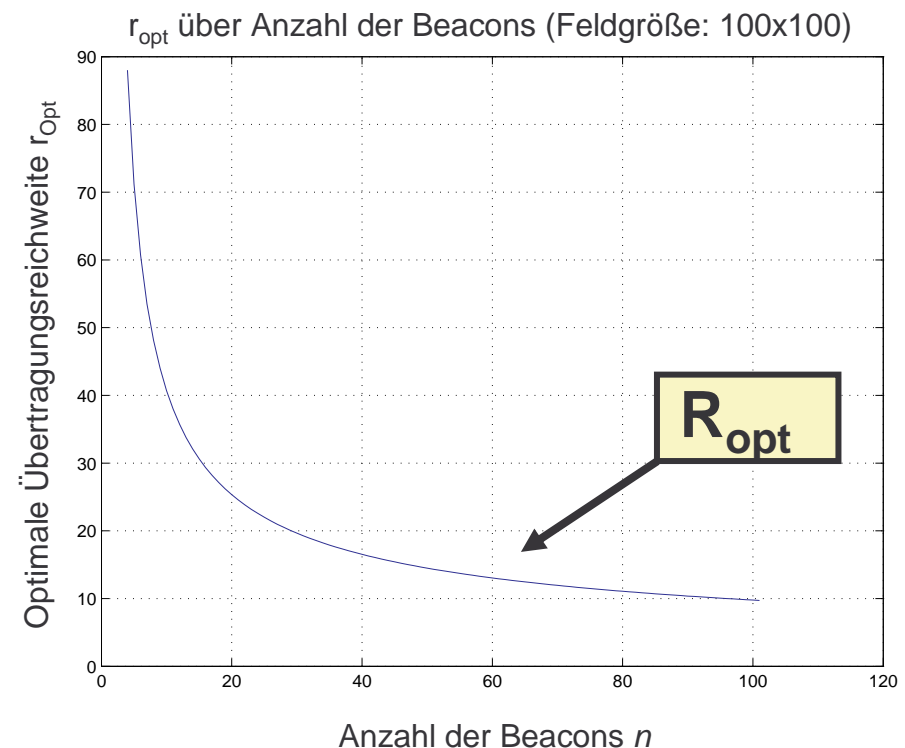
$d$  = Distanz zwischen Beacons

$w$  = Feldgröße

$n$  = Anzahl der Beacons

$r$  = Übertragungreichweite

$G$  = Granularität





# Bestimmung von $G_{opt}$

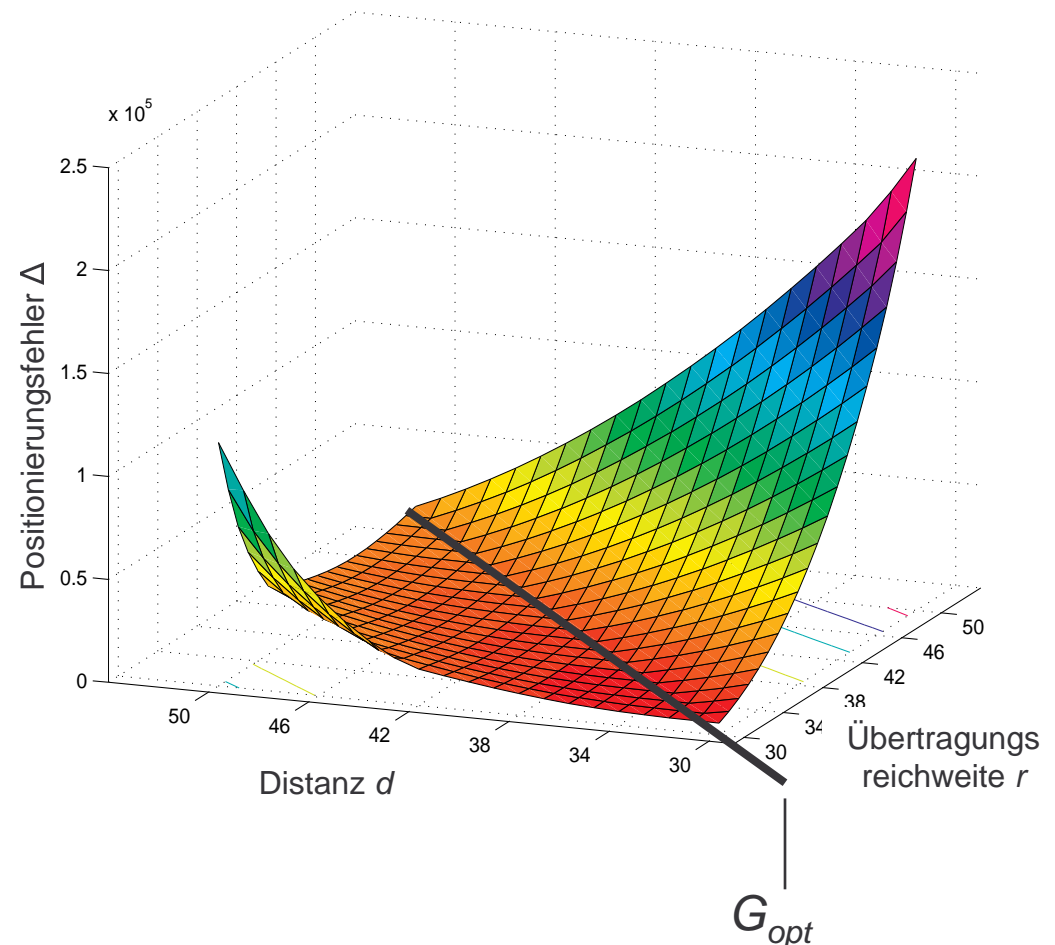
## Bestimmung von $G_{opt}$ ?

- Bestimmung des Positionierungsfehlers  $\Delta_i$  durch Variation von  $r$  und  $d$
- Bestimmung von  $r_{opt}$  an Distanzen  $d_i$  mit kleinstem Positionierungsfehler

$$G_{opt_i} = \frac{r_{opt_i}}{d_i}$$

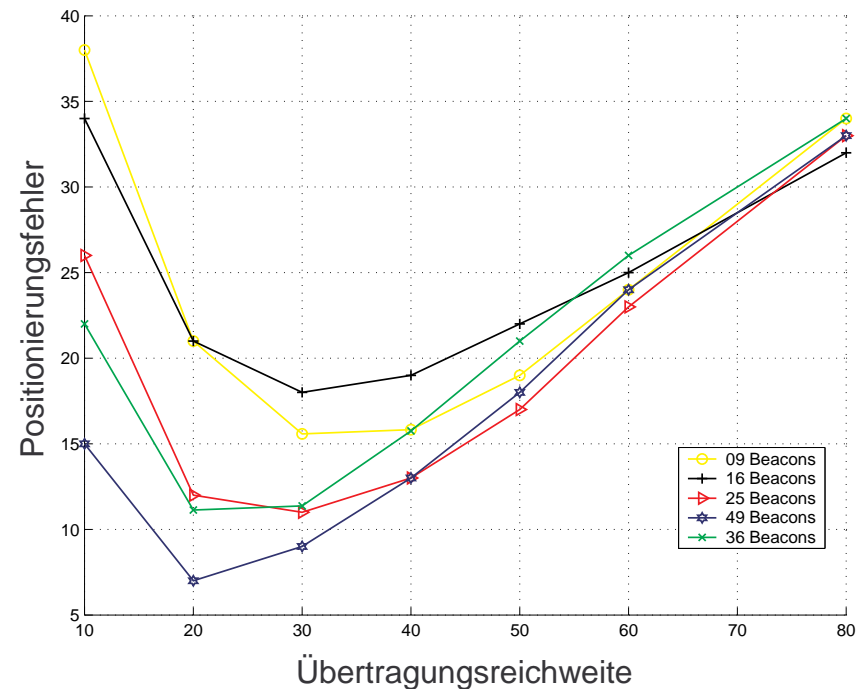
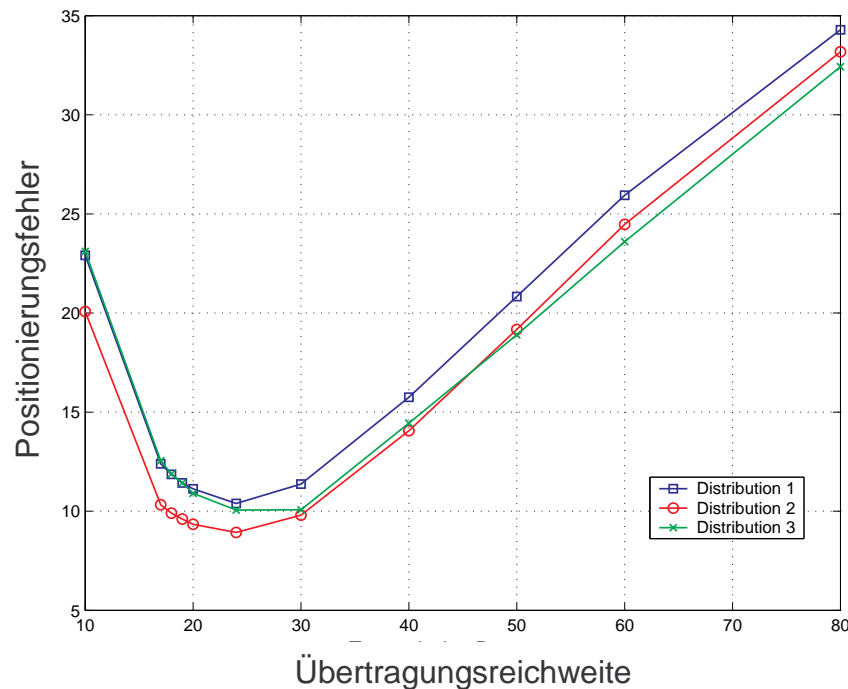
## Ergebnis:

- $G_{opt}$  ist konstant !
- $G_{opt} \approx 0.86$



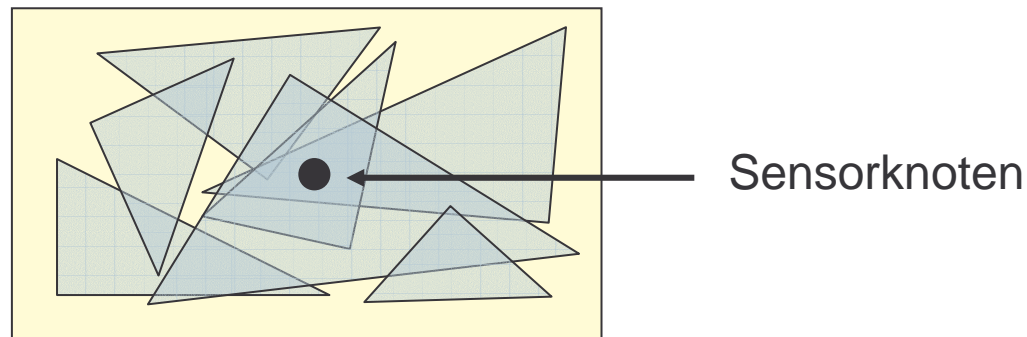
# Stochastische Beaconverteilung

- Ähnlicher Verlauf der optimalen Übertragungreichweite wie im Infrastrukturfall
- Min. Positionierungsfehler steigt von 3% auf 9% gegenüber Infrastruktur-Fall



# APIT: Algorithmus

- Sensornetzwerk aus Knoten und  $n$  Beacons
- Hohe Sensorknotendichte
- Beacons senden Positionen aus
- Sensorknoten empfangen Beaconposition
  - Messung der Empfangsfeldstärke
- Bildung von  $\binom{n}{3}$  Dreiecken aus Position aller Beacons



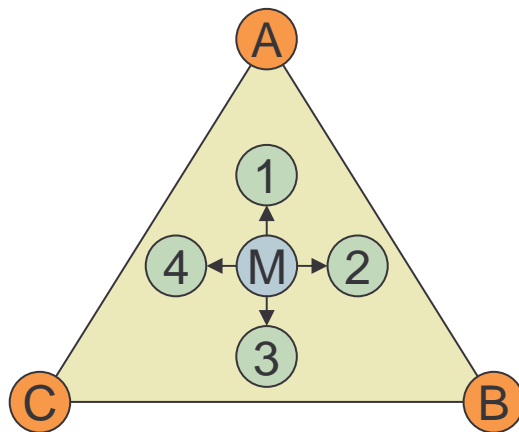
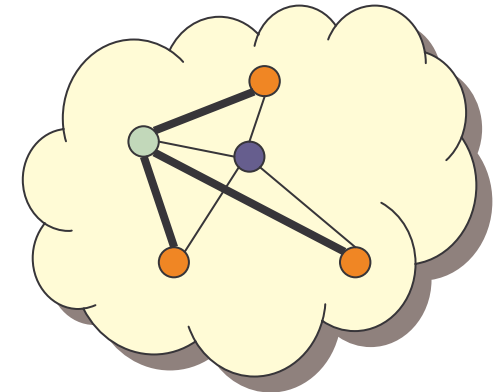
In welchen Dreiecken befindet sich der Sensorknoten ?



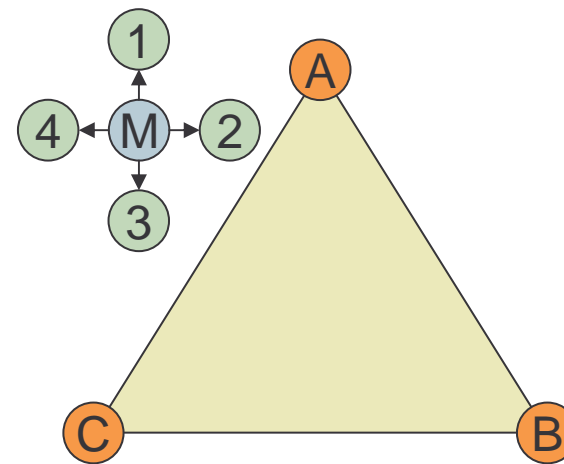
# APIT: PIT-Test

## Point-In-Triangulation (PIT) Test:

- Austausch der Beacondaten von 4 Nachbarn-Sensorknoten (1,2,3,4) nötig
- Vergleich: Abstände von Nachbarn zu Beacons (A,B,C) mit eigenen Abständen zu Beacons (Bedingung: 2 kürzer, 1 länger)
- PIT bestanden, wenn Vergleich mit allen 4 Nachbarn erfolgreich



Sensorknoten im Dreieck



Sensorknoten nicht im Dreieck



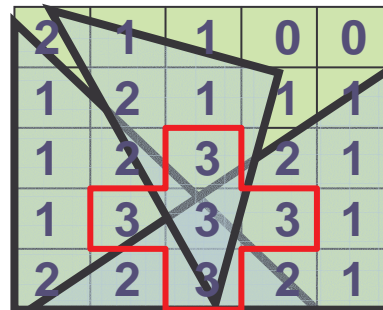
# APIT: Aggregation

## APIT-Aggregation:

- Diskretisierung der Dreiecke (SCAN Algorithmus)
- Überlagerung aller Dreiecke
- Übereinanderliegende Flächen inkrementieren

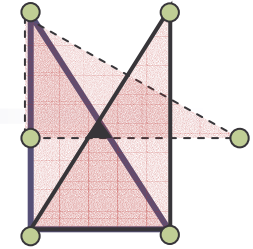
## Positionsbestimmung:

- Schwerpunktbildung aus resultierender Fläche



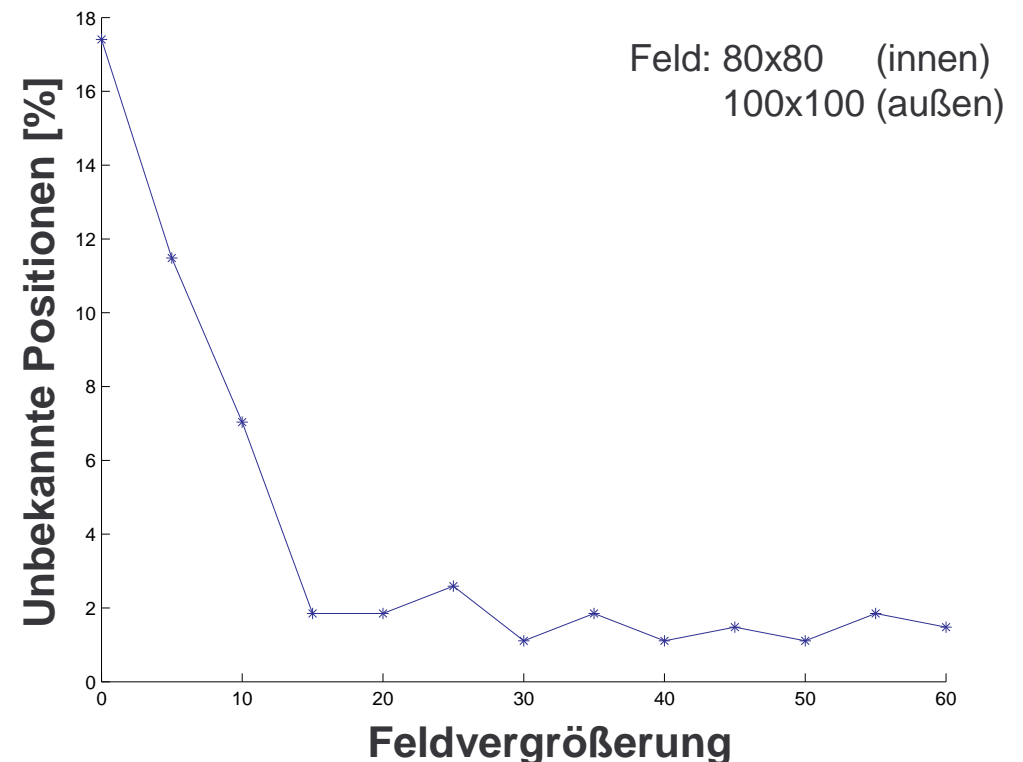
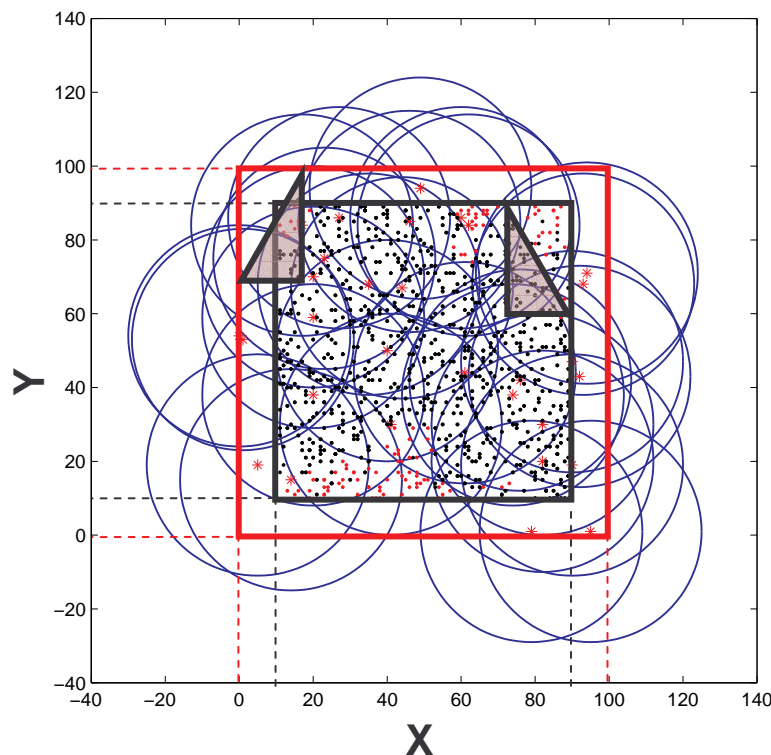
APIT-Aggregation

# Verbesserung APIT



## Anzahl positionsloser Knoten verringern:

- Ansatz: **Weitflächigere Verteilung der Beacons**  
Bestimmung eines optimalen äußeren Bereiches
- Vorteil: **< 2% unbekannte Positionen**
- Nachteil: Steigender Fehler durch größere Dreiecke



\* : Beacon

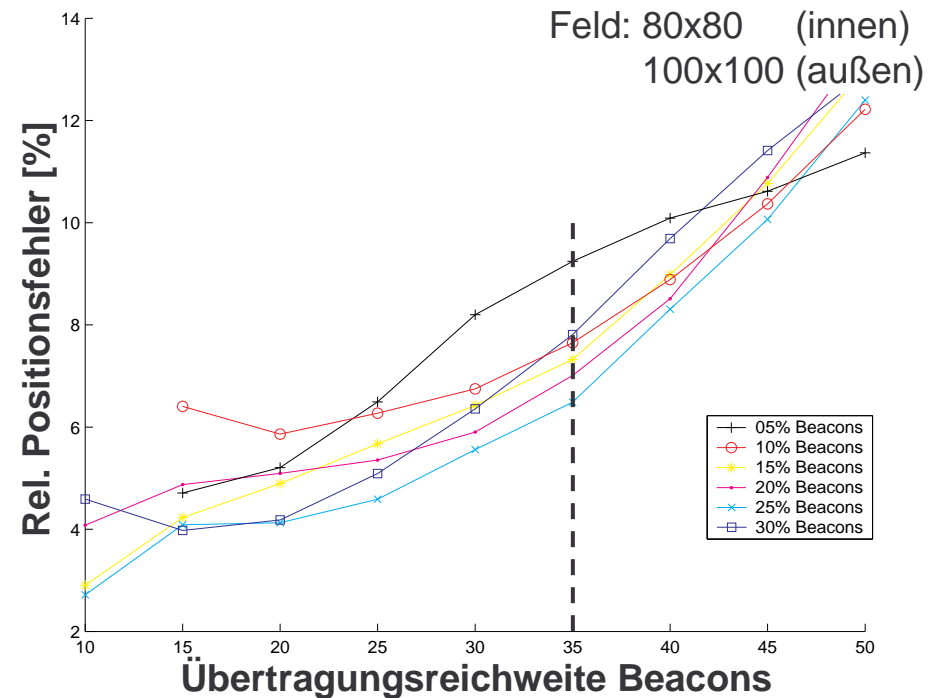
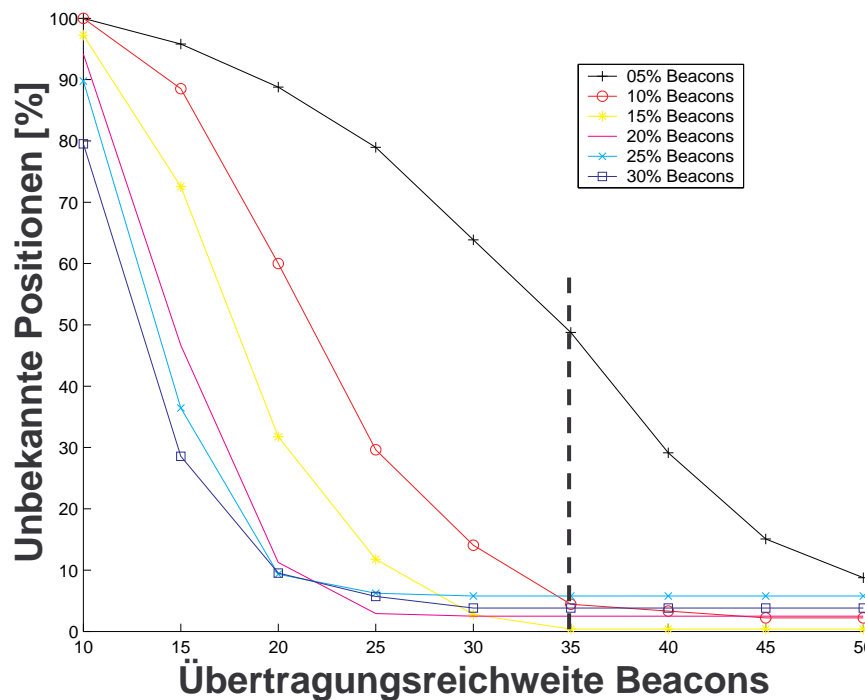
· : Einfacher Knoten

# Verbesserung II - APIT

**Frage:** **Optimale Übertragungsreichweite** der Beacons

**Ergebnis:** Kompromiss: Reichweite Beacons  $\leftrightarrow$  # unbekannte Positionen  $\leftrightarrow$  Positionierungsfehler  $\Delta$

**Beispiel:** Gegeben: Anzahl der Beacons 10%,  $\leq 5\%$  unbekannte Positionen  
Lösung: Beacon-Reichweite<sub>optimal</sub> = 35, Rel.  $\Delta$  = 7.5%



Verringerung des Energieaufwands für Kommunikation und Berechnung



# Literatur

---

## Coarse Grained

N. Bulusu, et. al.: „*GPS-less Low Cost Outdoor Localization For Very Small Devices*“

J. Blumenthal, F. Reichenbach, M. Handy, D. Timmermann: „*Optimal Adjustment Of The Coarse Grained Localization-Algorithm For Wireless Sensor Networks*“, Proceedings of 1<sup>st</sup> Intl. Workshop on Positioning, Navigation, and Communication WPNC'2004, Hanover, March 2004

## APIT

Tian He, et. al.: „*Range-Free Localization Schemes for Large Scale Sensor Networks*“, *MobiCom 2003*





# Vielen Dank

