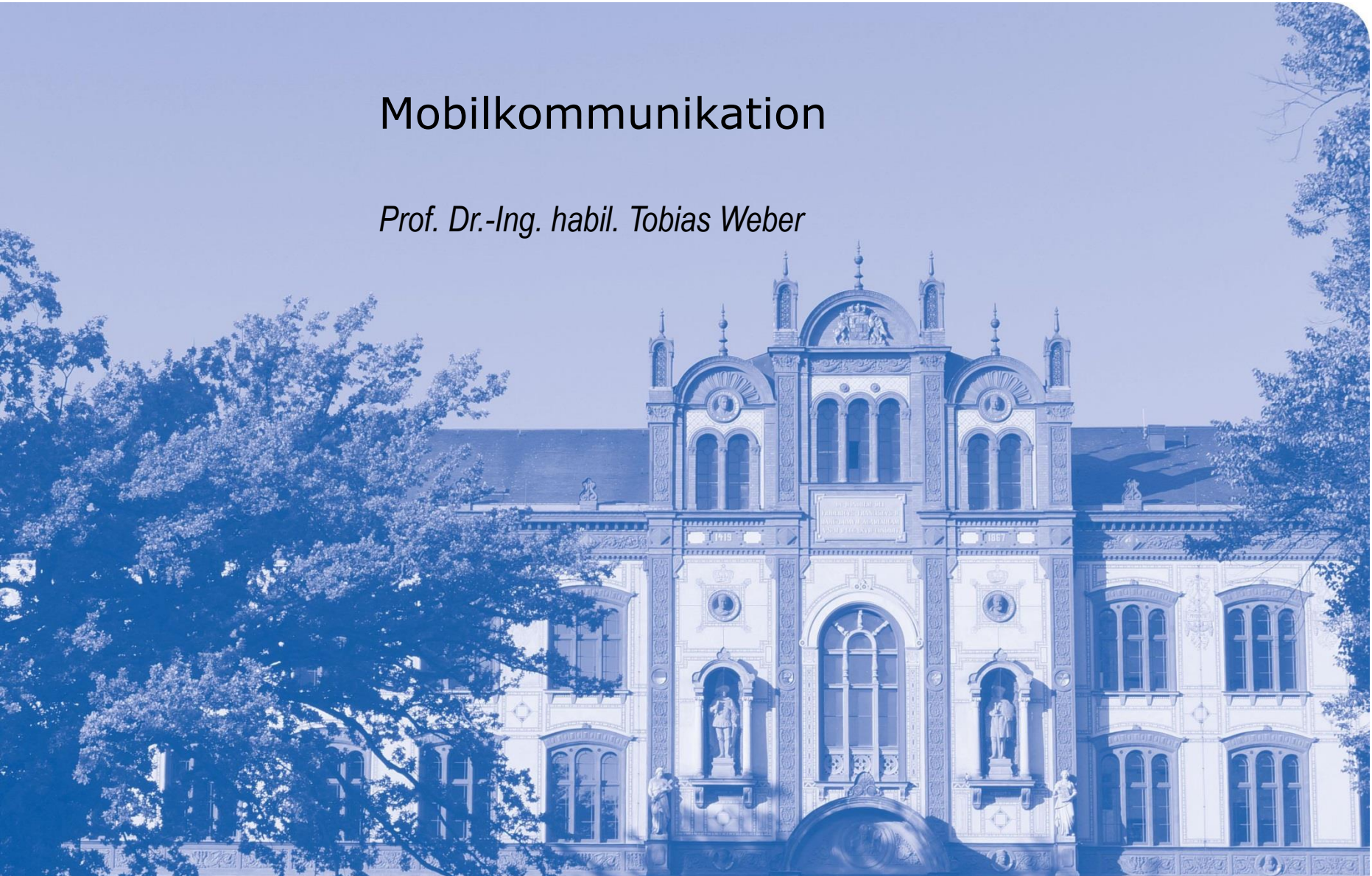


# Mobilkommunikation

*Prof. Dr.-Ing. habil. Tobias Weber*



## Inhalt

- [Einleitung](#)
- [Modellierung](#)
- [Kanalkapazität](#)
- [Deterministische Kanalmodelle](#)
- [Stochastische Kanalmodelle](#)
- [Kanalschätzen](#)
- [Datendetektion](#)
- [Vorcodieren](#)
- [Diversität](#)

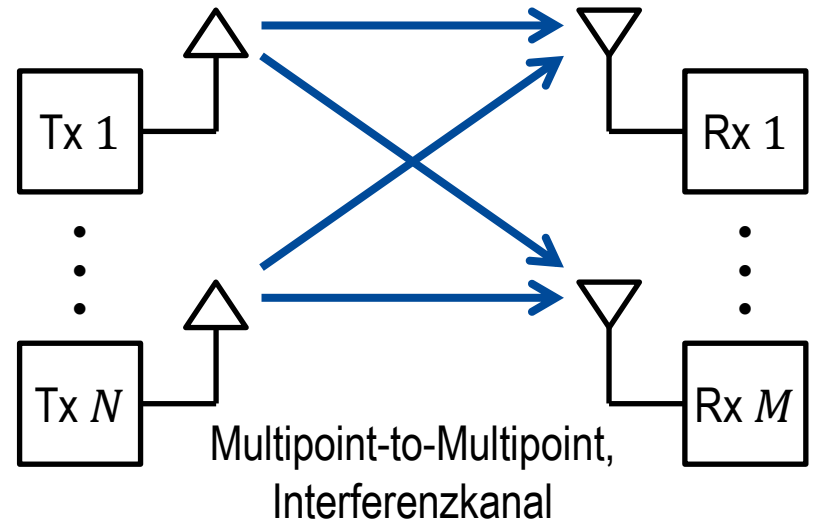
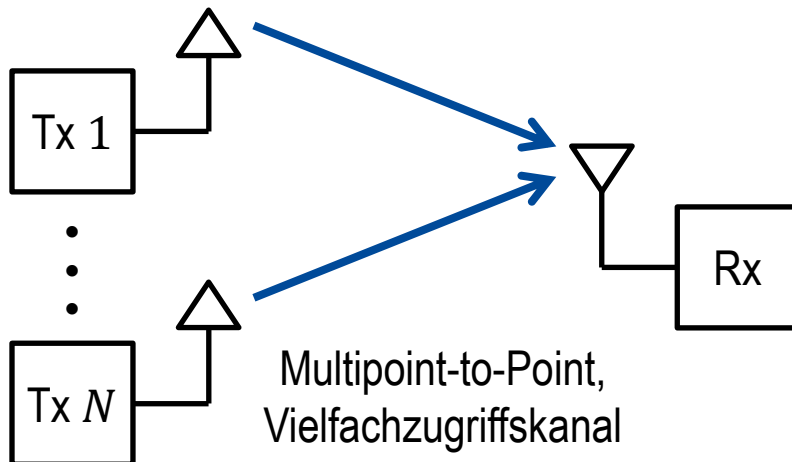
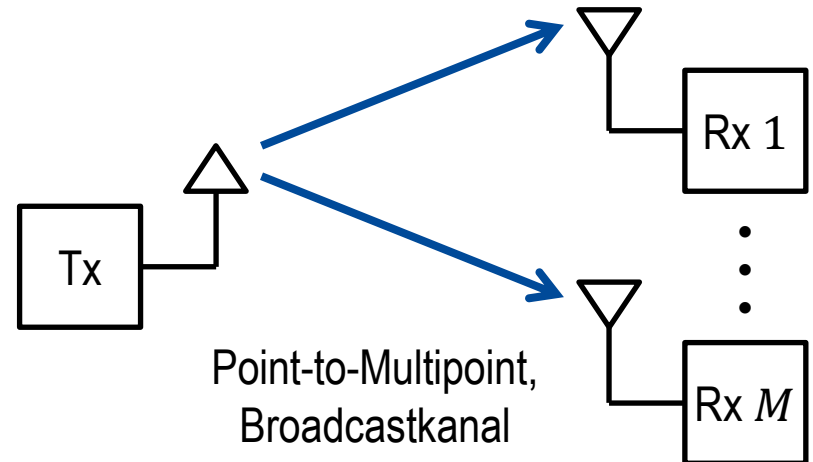
## Literatur

- Nachrichtentechnische Grundlagen
  - K.-D. Kammeyer: *Nachrichtenübertragung*. 5. Auflage, Wiesbaden: Vieweg+Teubner Verlag, 2011, ISBN 978-3-8348-0896-7.
  - J. Proakis, M. Salehi: *Digital Communications*. 5. Auflage, New York, NY: McGraw-Hill, 2008, ISBN 978-007-126378-8.
  - P. Tran-Gia: *Einführung in die Leistungsbewertung und Verkehrstheorie*. 2. Auflage, München: Oldenbourg Wissenschaftsverlag, 2005, ISBN 978-3-486-57882-9.
- Mobilkommunikation
  - A. Goldsmith: *Wireless Communications*. New York, NY: Cambridge University Press, 2005, ISBN 978-0-521-83716-3.
  - A. F. Molisch: *Wireless Communications*. 2. Auflage, Chichester, UK: John Wiley & Sons, 2011, ISBN 978-0-470-74186-3.
  - D. Tse, P. Viswanath: *Fundamentals of Wireless Communication*. Cambridge, UK: Cambridge University Press, 2005, ISBN 978-0-521-84527-4.



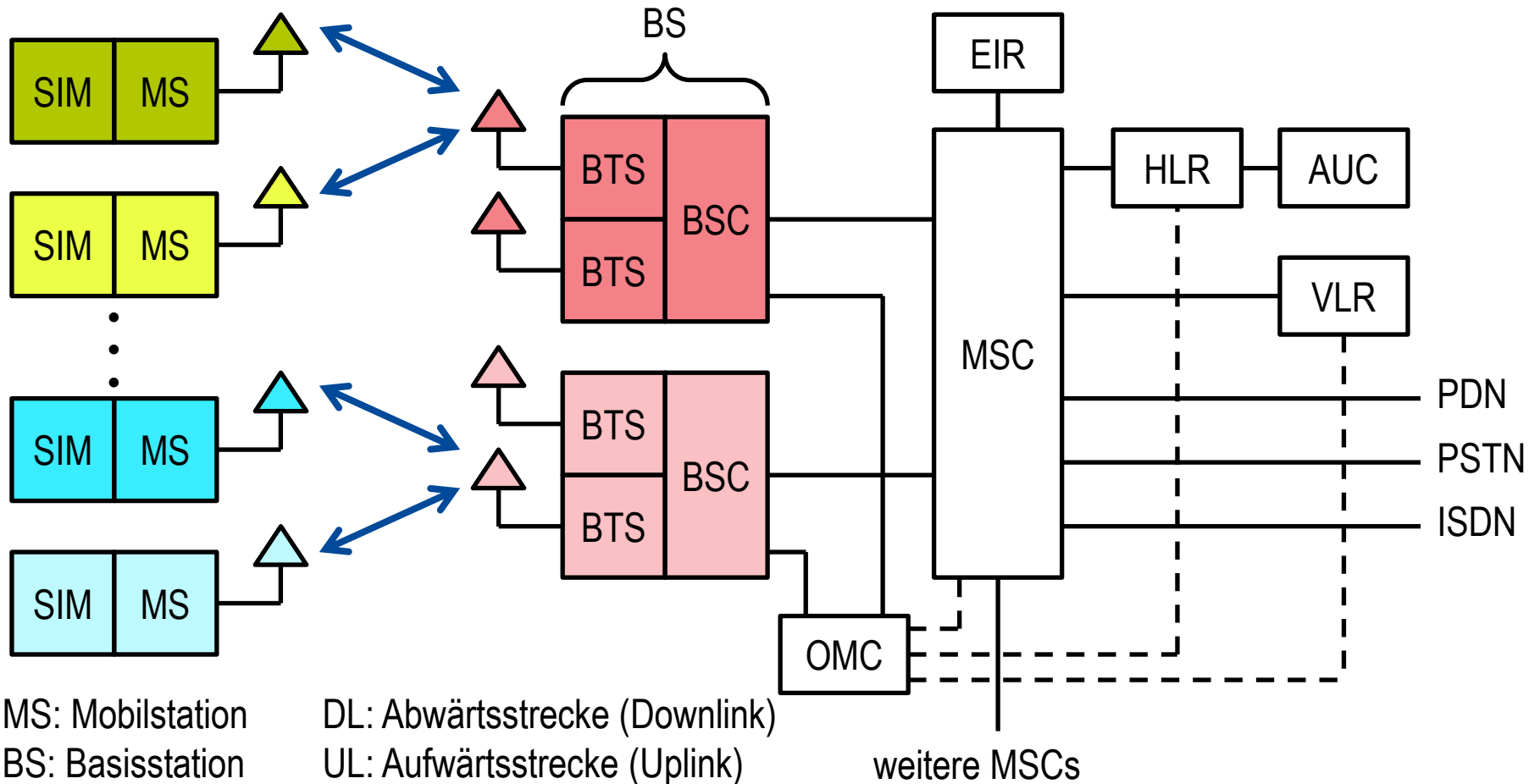
# Einleitung

## Systemarchitekturen

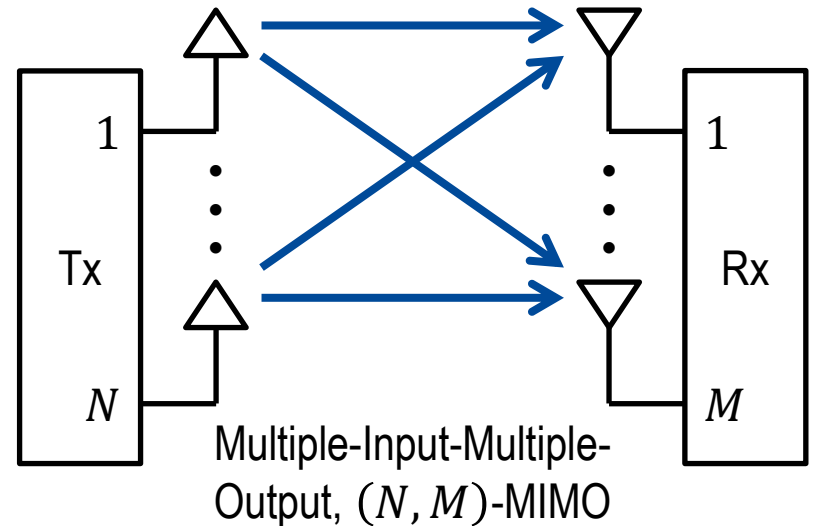
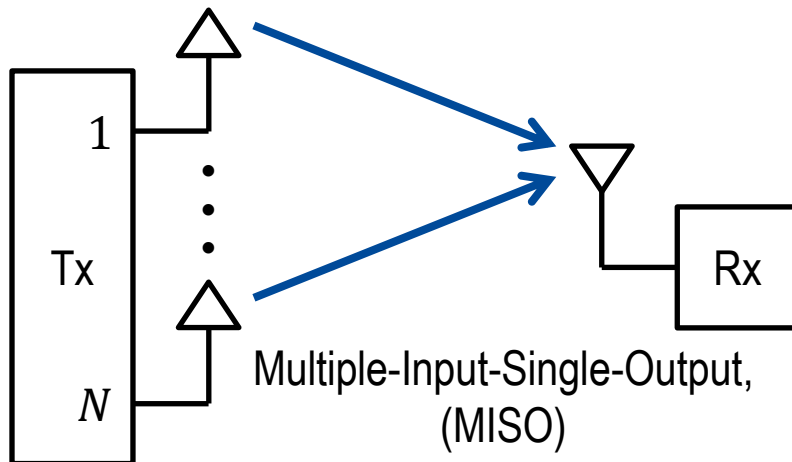
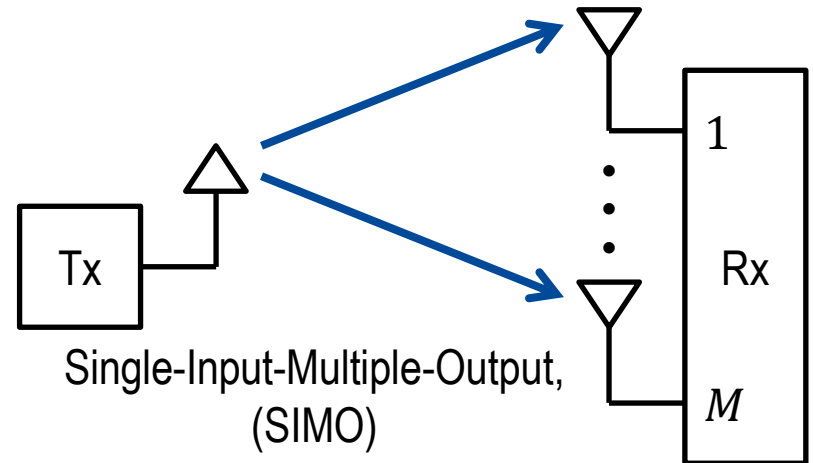
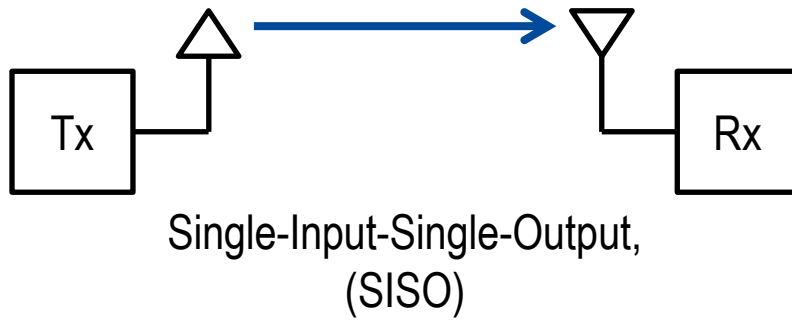


# Beispiel: Systemarchitektur von GSM

GSM 01.02: General Description of a GSM Public Land Mobile Network (PLM)

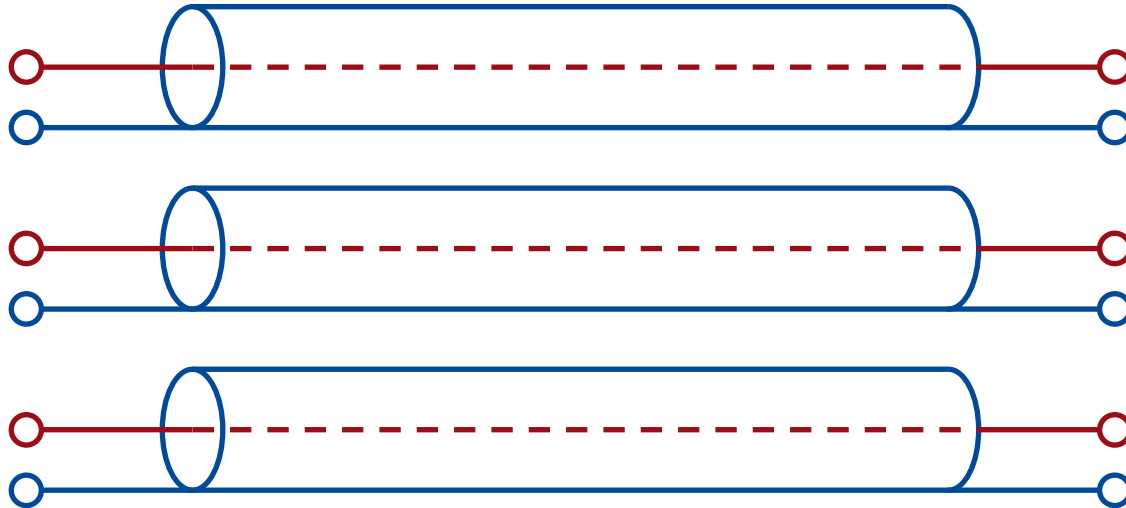


## Antennenarchitekturen





## Leitungsbündel



- $R$  parallele Leitungen  
⇒  $(R, R)$ -MIMO-System
- Kanalkapazität proportional zu  $R$  (bei fester Sendeleistung je Eingang)
- schlechte Abschirmung  
⇒ Übersprechen (Kreuzkoppeln)

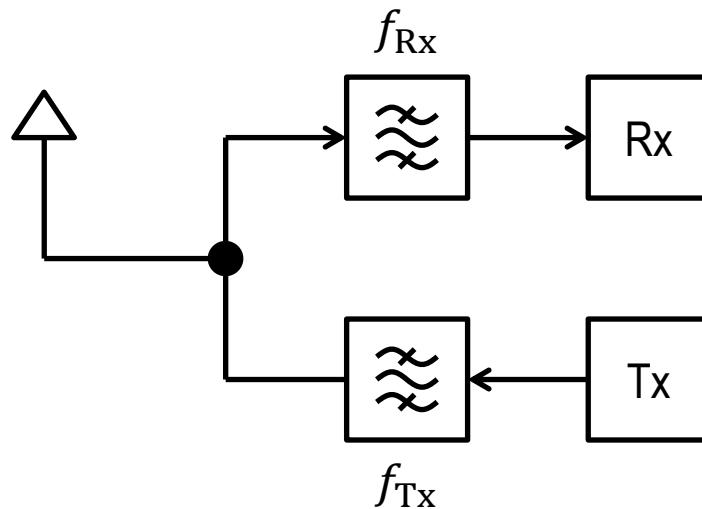


## Basistechniken im Mobilfunk

- **Duplexverfahren:**  
Trennen der Nachrichtenübertragung in Abwärtsstrecke und Aufwärtsstrecke
- **Vielfachzugriffsverfahren:**  
Trennen der Nachrichtenübertragung verschiedener Teilnehmer
- **zellulares Konzept:**  
Wiederverwenden von Ressourcen in hinreichend großem räumlichen Abstand

## Frequenzduplex, Frequency Division Duplex, FDD

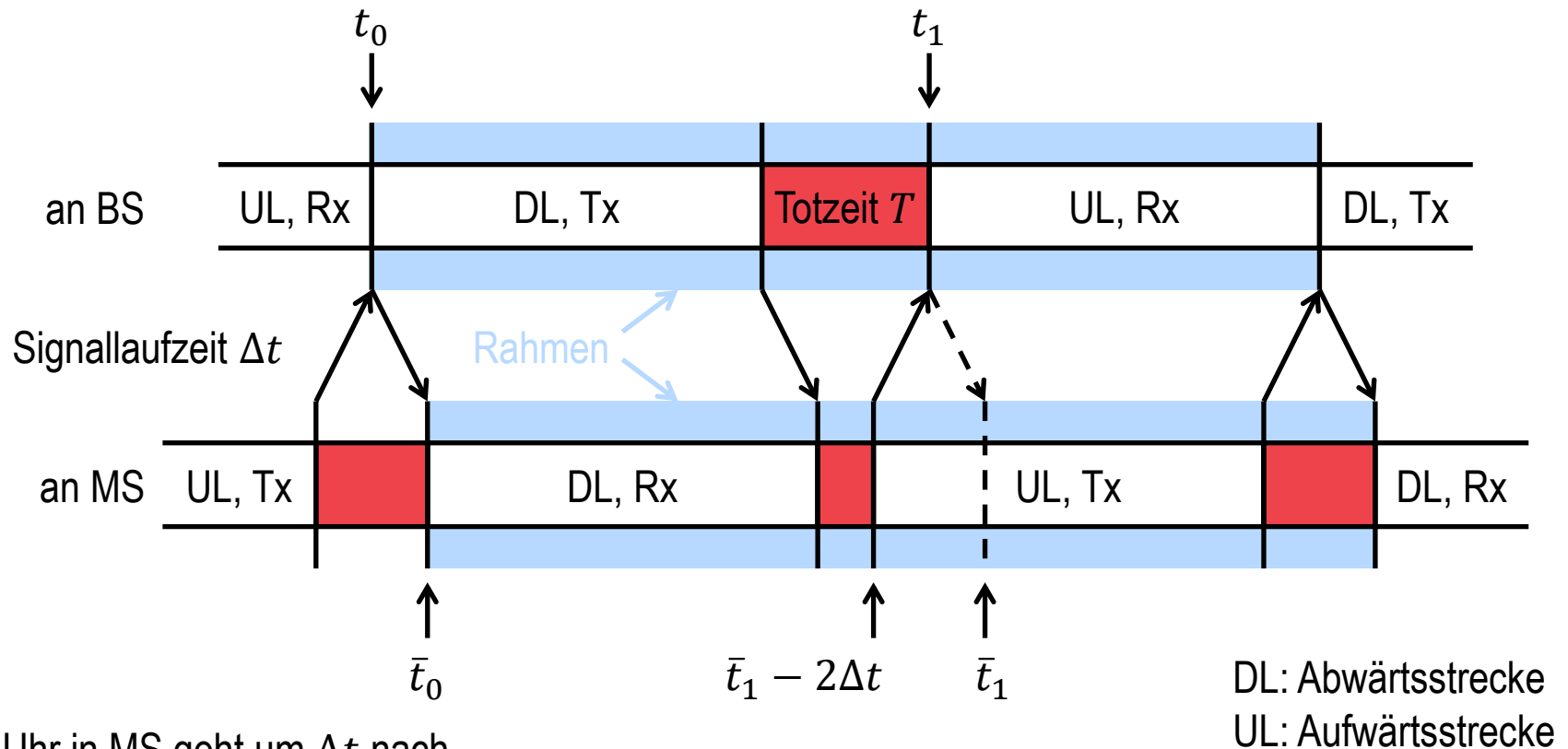
- Abwärtsstrecke und Aufwärtsstrecke in unterschiedlichen Frequenzbändern
- Signalseparierung durch Filterung
- + kontinuierliches Senden und Empfangen möglich (wichtig bei analoger Übertragung)
- teure HF-Bauteile (Filter) benötigt
- feste Ressourcenaufteilung zwischen Abwärtsstrecke und Aufwärtsstrecke



## Zeitduplex, Time Division Duplex, TDD

- Abwärtsstrecke und Aufwärtsstrecke zu unterschiedlichen Zeiten
- Signalseparierung durch Umschalten
- + billiger integrierbarer Umschalter
- + Kanalreziprozität nutzbar
- + direkte Kommunikation zwischen Mobilstationen möglich (Ad-hoc-Modus, Relays, Mesh Networks)
- + variable Ressourcenaufteilung zwischen Abwärtsstrecke und Aufwärtsstrecke
- in analogen Mobilfunksystemen nicht einsetzbar
- wegen benötigter Totzeiten nur bei nicht zu großen Entfernungen zwischen MS und BS einsetzbar
- BS-zu-BS-Interferenzen

## Totzeit, Timing Advance



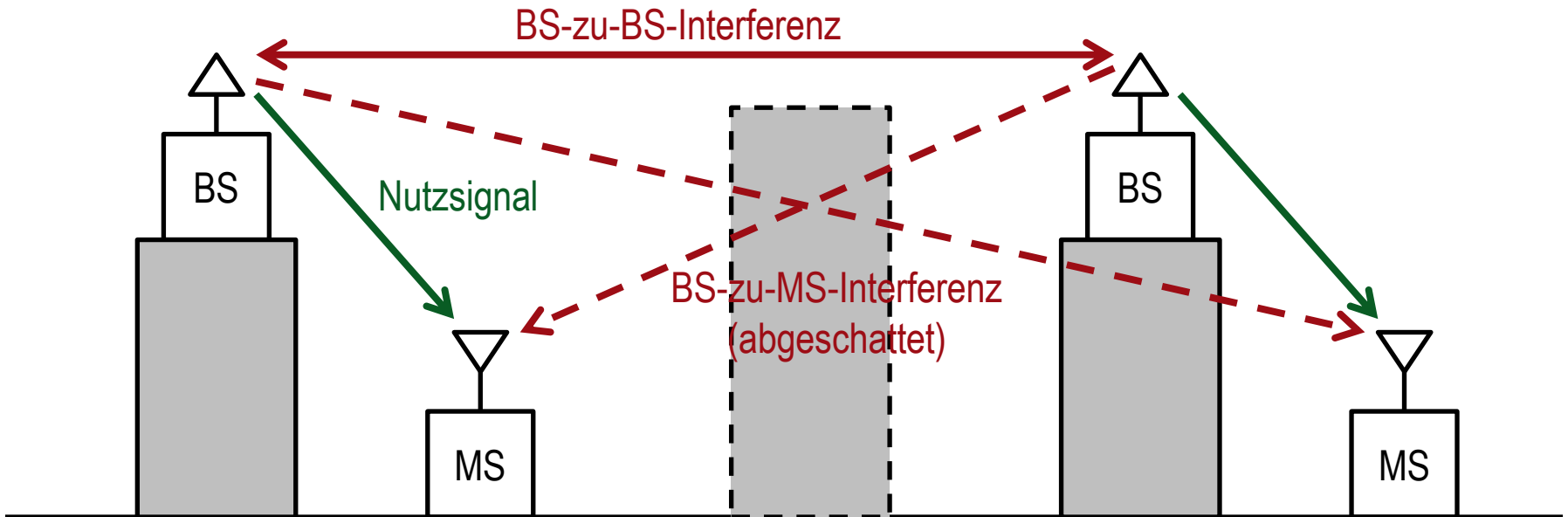
Uhr in MS geht um  $\Delta t$  nach

⇒ MS muss um Timingadvance  $2\Delta t$  „zu früh“ zu senden beginnen

⇒ damit keine Überschneidung mindestens  $T = 2\Delta t$  Totzeit

## BS-zu-BS-Interferenz in TDD

- BSen an exponierten Standorten  
⇒ Sendesignale einer BS verursachen selbst an weit entfernten anderen BSen signifikante Empfangssignale
- große Laufzeiten zu weit entfernten BSen  
⇒ BS-zu-BS-Interferenzen treffen selbst bei Synchronisation des Netzes teilweise während der Empfangsphasen an weit entfernten BSen ein

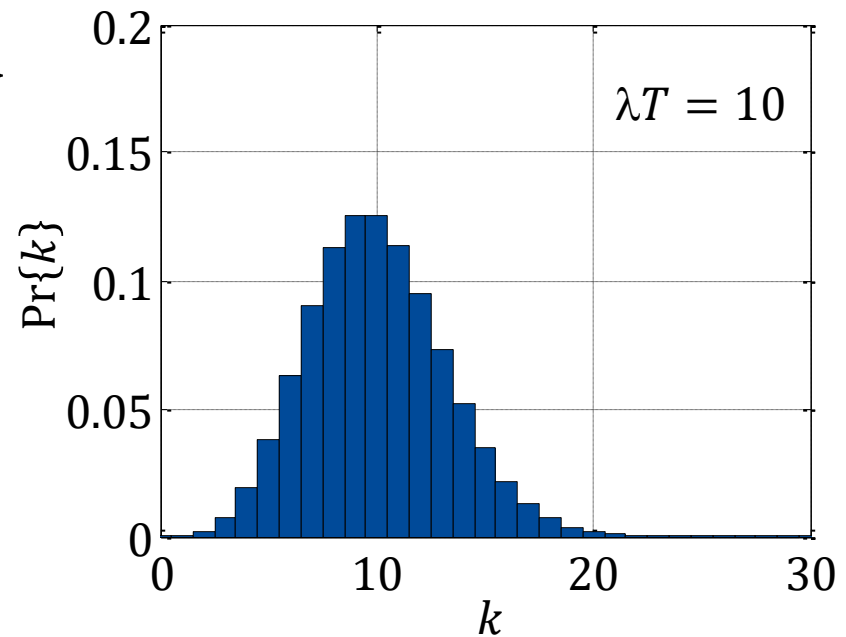
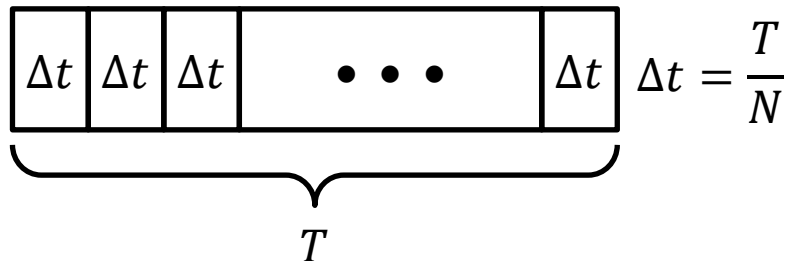


## gedächtnisloser (Markovscher) Ankunftsprozess

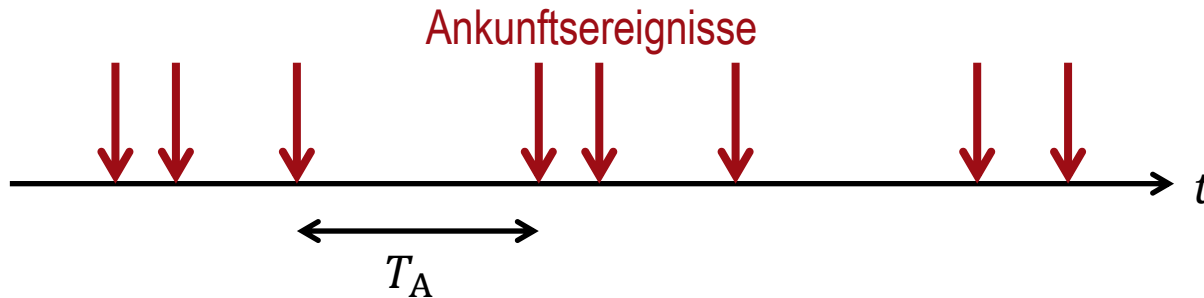
- im infinitesimalen Zeitintervall  $\Delta t$  wird mit der Wahrscheinlichkeit  $\lambda \Delta t$  ein zu übertragendes Datenpaket erzeugt,  $\lambda$  ist die Ankunftsrate
- Wahrscheinlichkeit, dass in einem Zeitintervall der Dauer  $T$  genau  $k$  Datenpakete erzeugt werden:

$$\Pr\{k\} = \lim_{N \rightarrow \infty} \left\{ \frac{N!}{k!(N-k)!} \left(\frac{\lambda T}{N}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda T}{N}\right)^{N-k} \right\}$$

$$= \frac{(\lambda T)^k}{k!} e^{-\lambda T} \text{ (Poisson-Verteilung)}$$

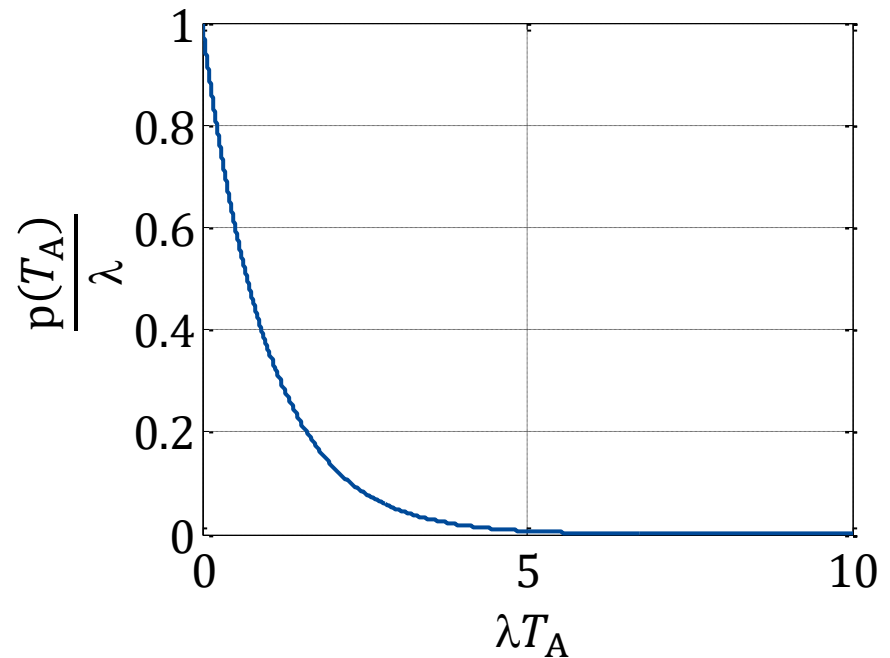


## Zwischenankunftszeit



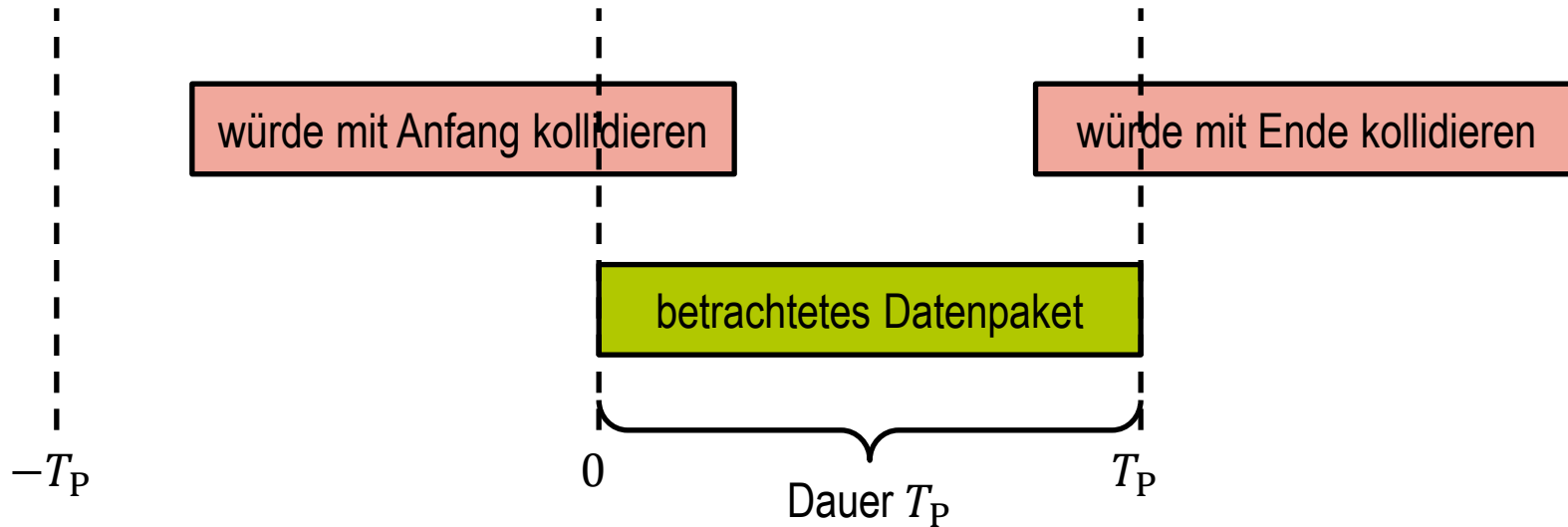
- falls Zwischenankunftszeit  $T_A \leq T$  tritt im Zeitintervall  $T$  mindestens ein Ankunftsereignis auf:  
 $\Pr\{T_A \leq T\} = 1 - \Pr\{0\} = 1 - e^{-\lambda T}$
- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion:  

$$p(T_A) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda T_A} & T_A > 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$
 (Exponentialverteilung)
- Erwartungswert:  
 $E\{T_A\} = \frac{1}{\lambda}$





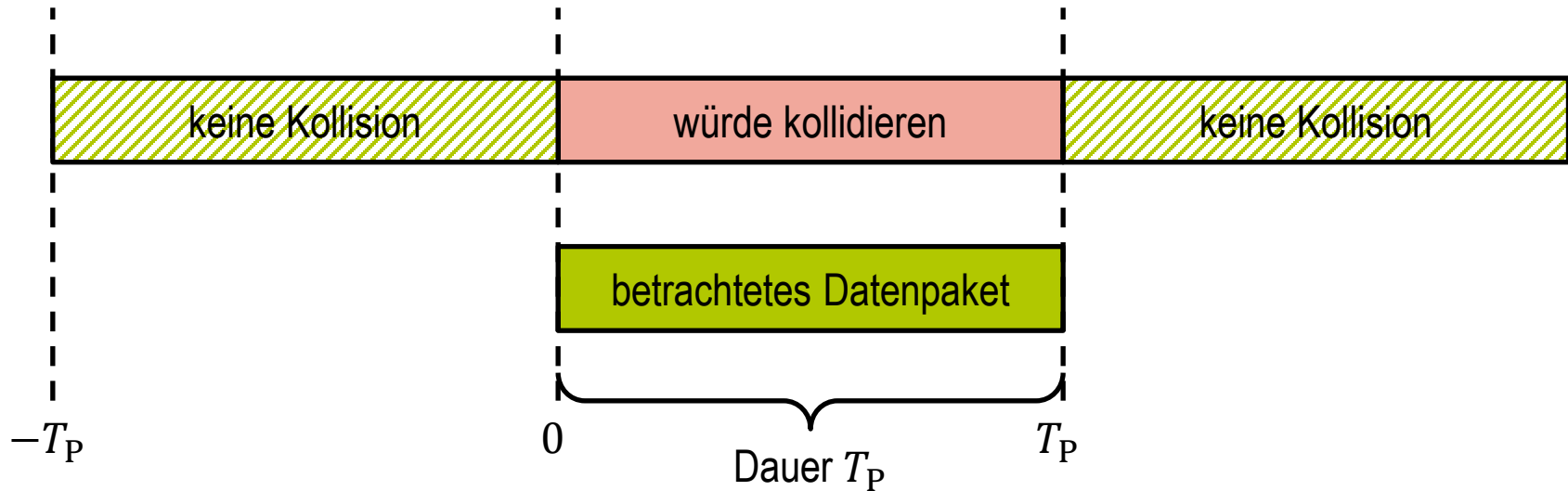
## kollisionsbasierter Vielfachzugriff, ALOHA



- alle Datenpakete haben gleiche Dauer  $T_P$
- keine Kollision falls im Zeitintervall der Dauer  $T = 2T_P$  kein weiteres Datenpaket
- Erfolgswahrscheinlichkeit:  

$$\Pr\{0\} = e^{-\lambda 2T_P}$$

## kollisionsbasierter Vielfachzugriff, S-ALOHA



- Datenpakete werden in festen Zeitschlitzten übertragen  
⇒ Reduktion der Kollisionswahrscheinlichkeit
- keine Kollision falls im Zeitintervall der Dauer  $T = T_P$  kein weiteres Datenpaket
- Erfolgswahrscheinlichkeit:  
 $\Pr\{0\} = e^{-\lambda T_P}$

## Analyse der Performanz von ALOHA und S-ALOHA

- Angebot, Paketankünfte während Paketdauer:

$$A = \frac{T_P}{E\{T_A\}} = \lambda T_P$$

- Durchsatz:

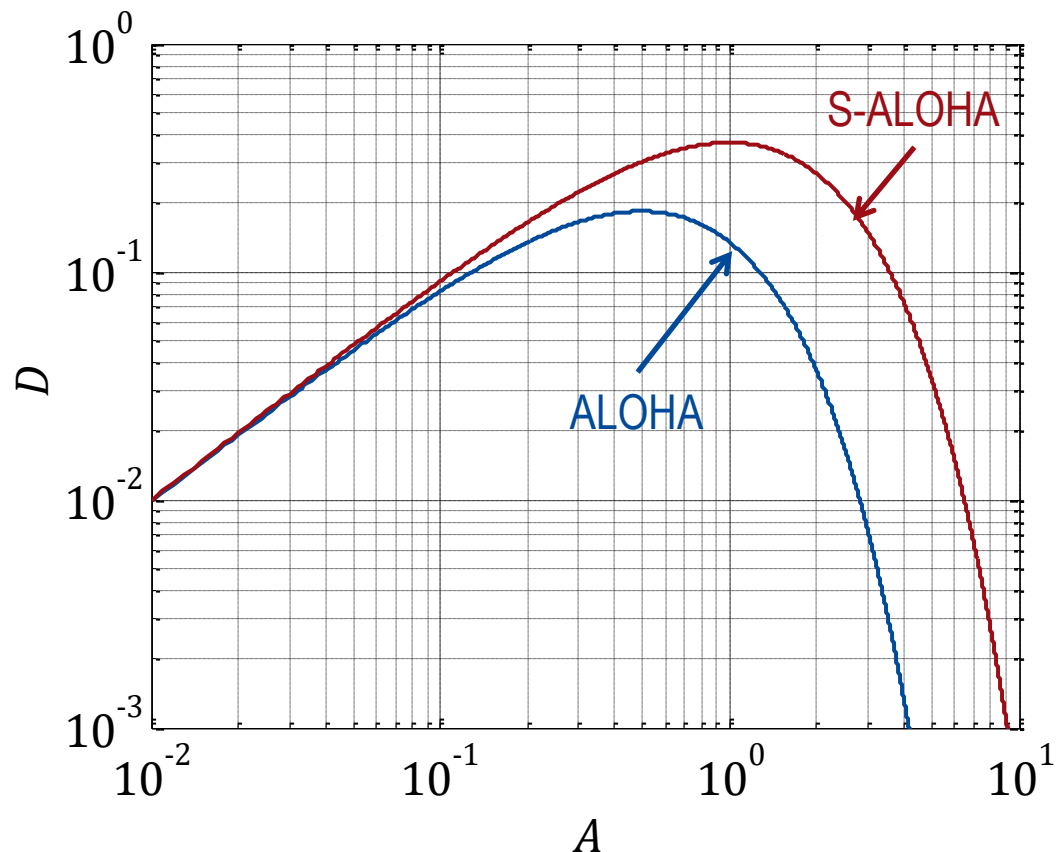
$$D = \Pr\{0\} A$$

- **ALOHA**

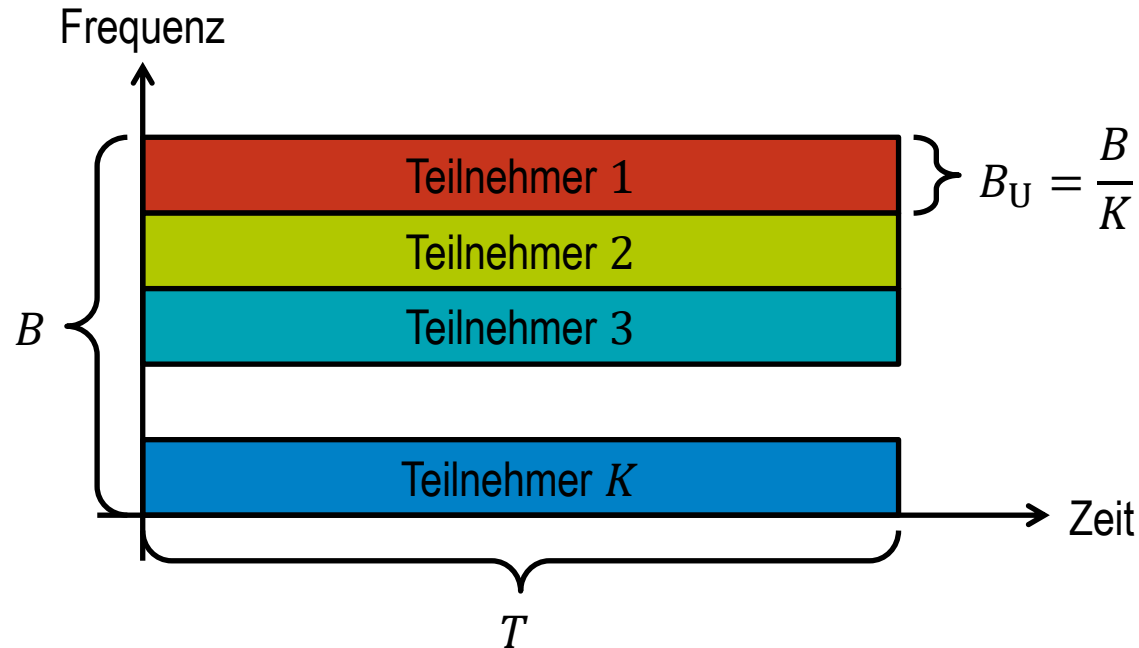
- $D = Ae^{-2A}$
- $A_{\max} = 0,5$
- $D_{\max} = 0,18$

- **S-ALOHA**

- $D = Ae^{-A}$
- $A_{\max} = 1$
- $D_{\max} = 0,37$

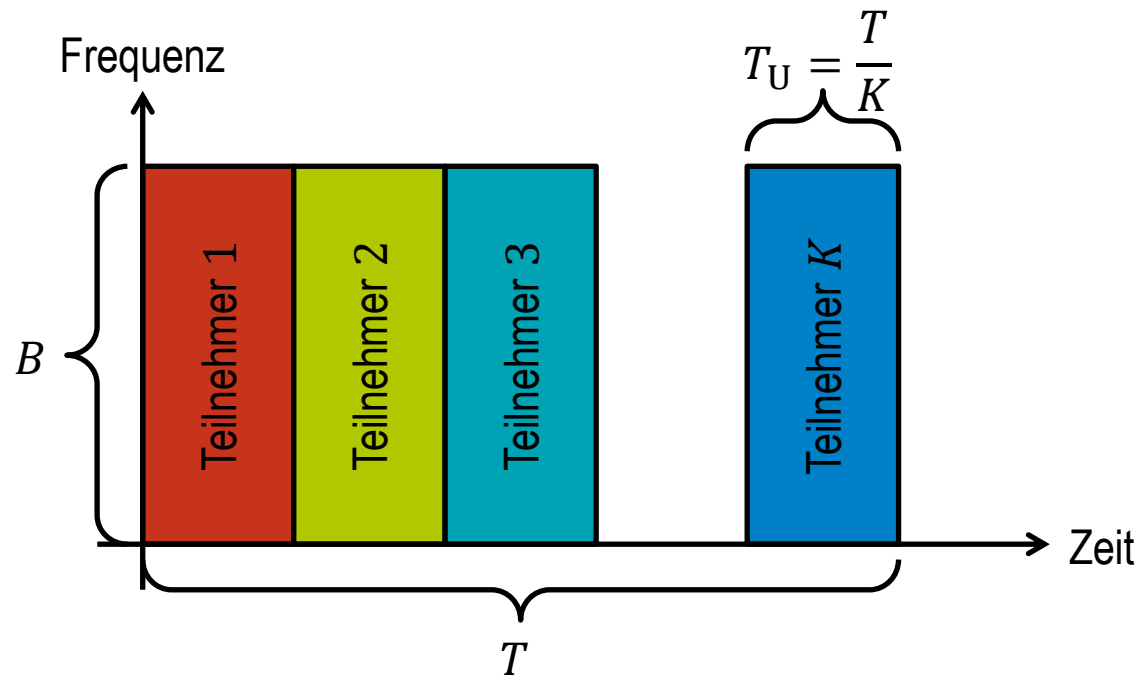


## Frequenzmultiplex, Frequency Division Multiplexing, FDMA



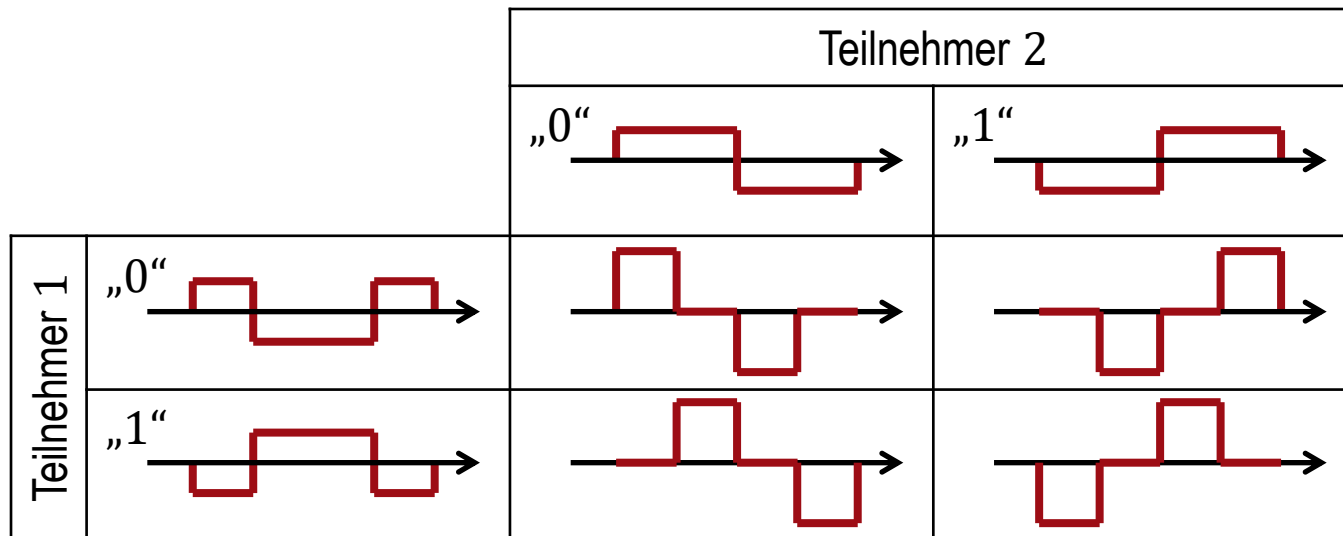
- jeder Teilnehmer erhält ein eigenes Frequenzband
- Signalseparierung durch Filterung
- Datenrate je Teilnehmer:  $R_U \approx B_U = \frac{B}{K}$
- Gesamtdatenrate:  $R = KR_U \approx B$

## Zeitmultiplex, Time Division Multiplexing, TDMA



- jeder Teilnehmer erhält einen eigenen Zeitschlitz
- Signalseparierung durch zeitliches Fenster
- Datenrate je Teilnehmer:  $R_U \approx \frac{T_U}{T} B = \frac{B}{K}$
- Gesamtdatenrate:  $R = KR_U \approx B$

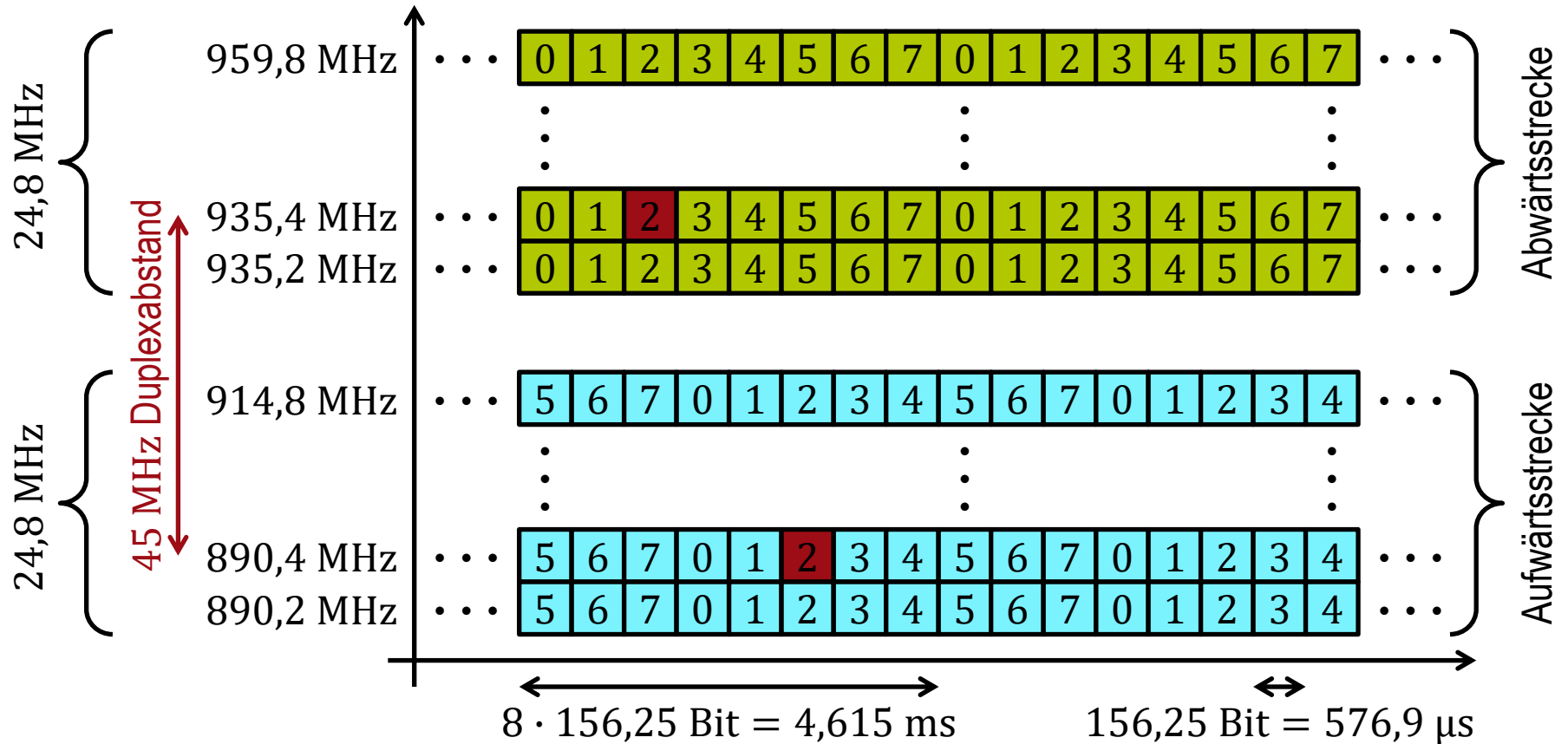
## Codemultiplex, Code Division Multiplexing, CDMA



- jeder Teilnehmer nutzt eine individuelle Signatur (Code)
- Signalseparierung prinzipiell möglich
- Zeit-Bandbreite-Produkt der Signaturen:  $BT \approx K$   
 $\Rightarrow$  Spreizung
- Datenrate je Teilnehmer:  $R_U \approx \frac{B}{K}$
- Gesamtdatenrate:  $R = KR_U \approx B$

# Beispiel: Vielfachzugriff und Duplex in GSM

GSM 05.02: Multiplexing and multiple access on the radio path

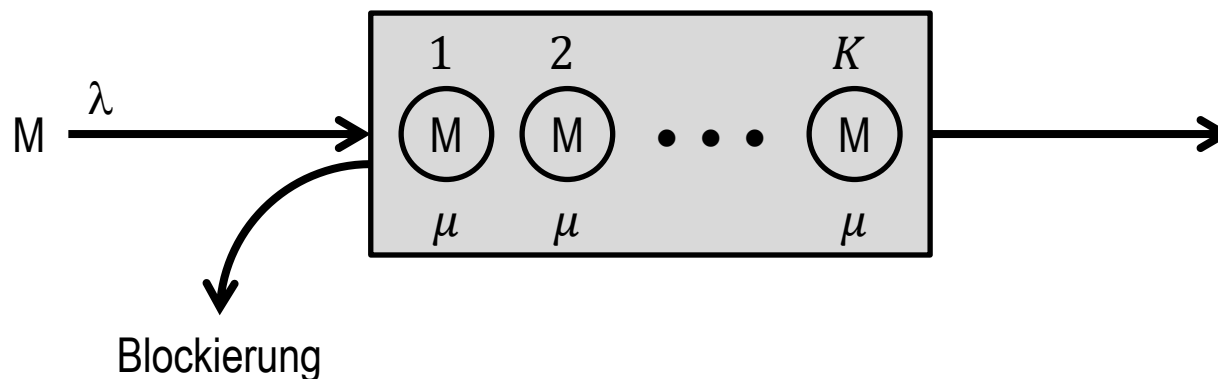


Referenztakt: 13 MHz  $\Rightarrow$  Symboldauer:  $T_S = \frac{48}{13 \text{ MHz}} = 3,692 \mu\text{s}$



## M/M/K-Verlustsystem

- Kendall-Notation:
  - gedächtnisloser (**M**arkovscher) Ankunftsprozess, exponentialverteilte Zwischenankunftszeit  $T_A$ , Ankunftsrate  $\lambda$
  - gedächtnisloser (**M**arkovscher) Bedienprozess, exponentialverteilte Bedienzeit  $T_B$ , Bedienrate  $\mu$
  - **K** Bedieneinheiten, Ressourcen
- Angebot  $A = \frac{E\{T_B\}}{E\{T_A\}} = \frac{\lambda}{\mu}$
- Zustand  $k$ : Anzahl der belegten Ressourcen



## Theorem von Little

- Anzahl der im Zeitintervall der Dauer  $T$  eingetroffenen Anforderungen:  $N$
- Zwischenankunftszeit:  $T_A$
- Bedienzeit:  $T_B$
- Anzahl der Anforderungen im System:  $k$  (hängt vom Zeitpunkt  $t$  ab)

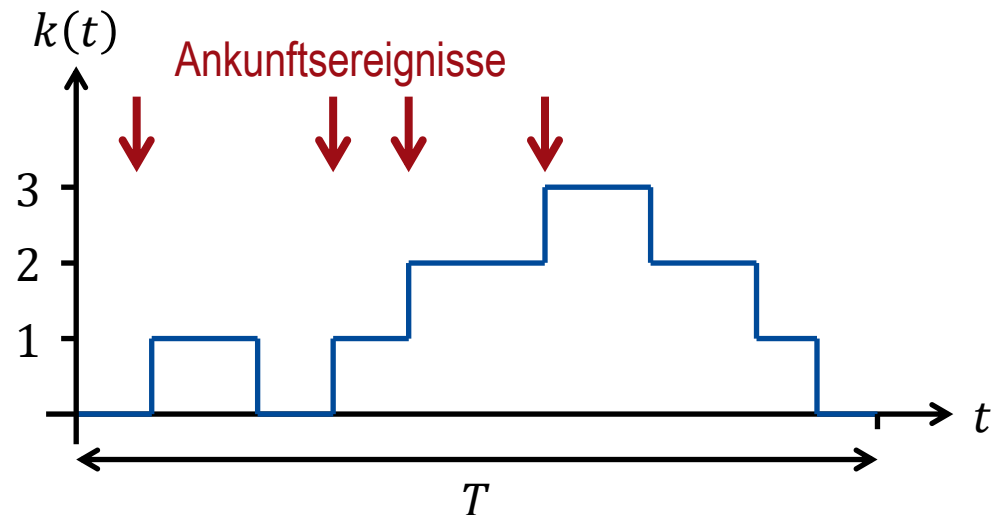
$$\bullet \quad E\{T_A\} = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{T}{N}$$

$$E\{T_B\} = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{N} \int_0^T k(t) dt$$

$$E\{k\} = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_0^T k(t) dt$$

$$\Rightarrow E\{k\} = \frac{E\{T_B\}}{E\{T_A\}}$$

(gilt für alle Systeme)



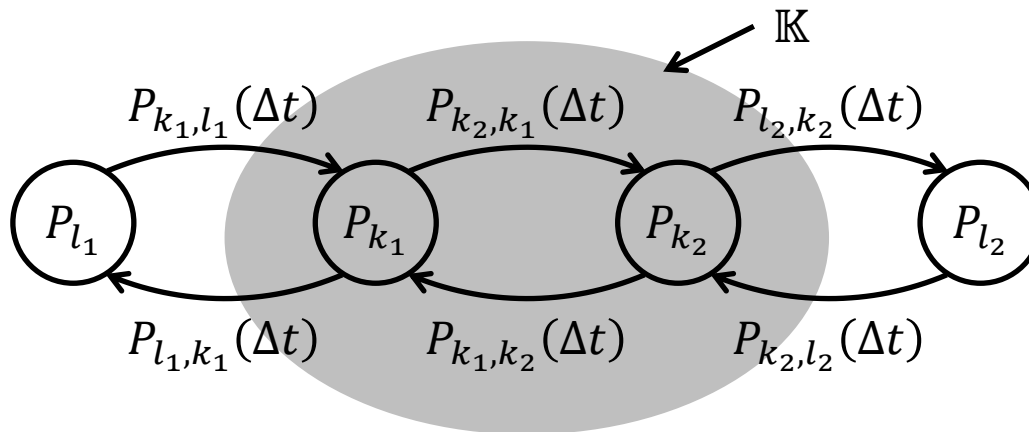
## Gleichgewichtsbedingung

Gleichgewichtsbedingung:  $P_k(t + \Delta t) = P_k(t) = P_k$

$$\begin{aligned} \Rightarrow P_k &= P_{k,1}(\Delta t)P_1 + \dots + P_{k,k}(\Delta t)P_k + \dots + P_{k,K}(\Delta t)P_K \\ &= P_{k,1}(\Delta t)P_1 + \dots + P_{k,k-1}(\Delta t)P_{k-1} \\ &\quad + (1 - \sum_{l \neq k} P_{l,k}(\Delta t))P_k \\ &\quad + P_{k,k+1}(\Delta t)P_{k+1} + \dots + P_{k,K}(\Delta t)P_K \end{aligned}$$

$$\sum_{l \neq k} P_{l,k}(\Delta t)P_k = \sum_{l \neq k} P_{k,l}(\Delta t)P_l$$

## Gleichgewichtsbedingung für Makrozustände



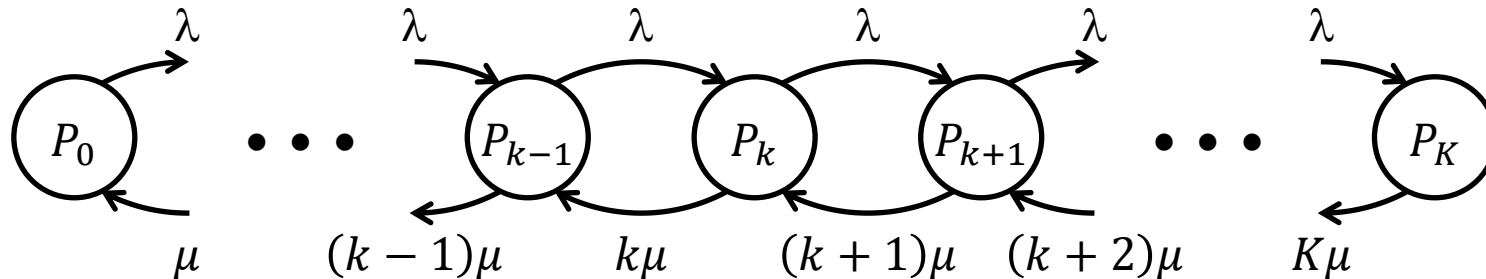
- die Zustandsmenge  $\mathbb{K}$  bildet einen Makrozustand
- Aufaddieren der Gleichgewichtsbedingungen aller Zustände  $k \in \mathbb{K}$  des Makrozustands liefert:

$$\sum_{k \in \mathbb{K}} \sum_{l \neq k} P_{l,k}(\Delta t) P_k = \sum_{k \in \mathbb{K}} \sum_{l \neq k} P_{k,l}(\Delta t) P_l$$

$$\sum_{k \in \mathbb{K}} \sum_{l \notin \mathbb{K}} P_{l,k}(\Delta t) P_k = \sum_{k \in \mathbb{K}} \sum_{l \notin \mathbb{K}} P_{k,l}(\Delta t) P_l$$

Nur die Beiträge der Übergänge über die Grenze des Makrozustands hinweg kürzen sich nicht weg!

## Analyse des M/M/K-Verlustsystems



- stationäre Zustandsverteilung, Gleichgewichtsbedingung:

$$\lambda P_{k-1} = k\mu P_k \Rightarrow P_k = \frac{\lambda}{k} P_{k-1}$$

- sukzessives Einsetzen ergibt:

$$P_k = \frac{\lambda^k}{k!} P_0$$

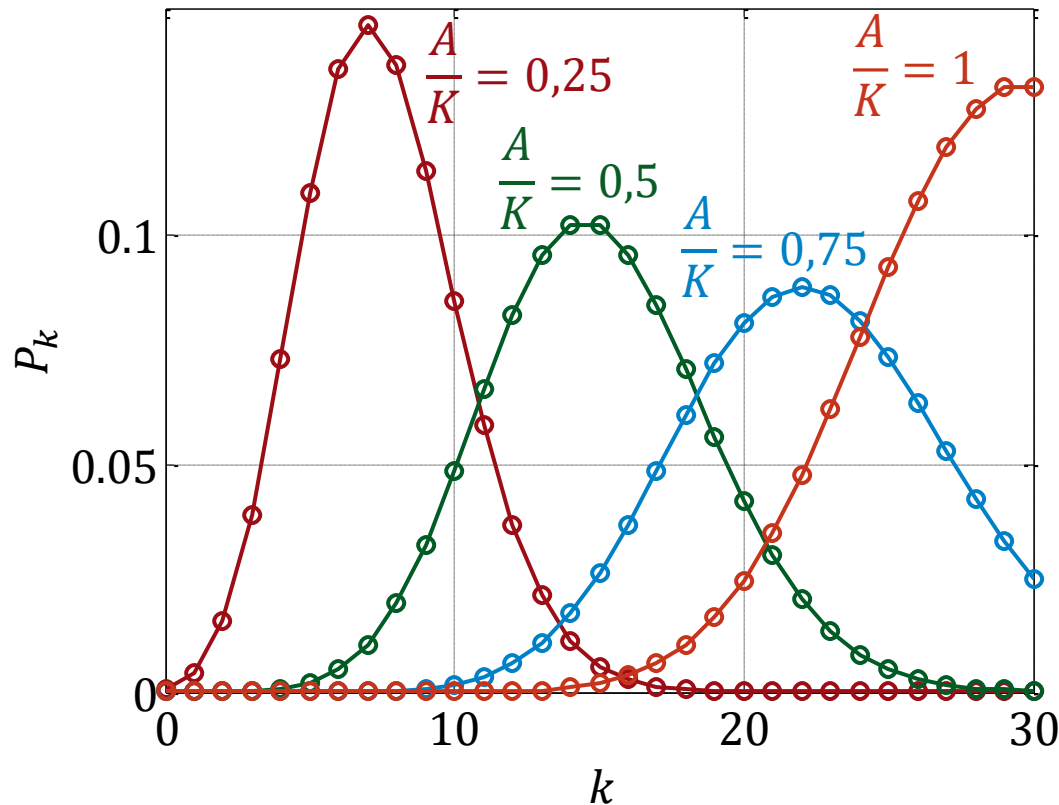
- Vollständigkeitsbedingung, Summe aller Wahrscheinlichkeiten muss eins sein:

$$\sum_{k=0}^K P_k = P_0 \sum_{k=0}^K \frac{\lambda^k}{k!} = 1 \Rightarrow P_0 = \frac{1}{\sum_{k=0}^K \frac{\lambda^k}{k!}}$$

## Zustandswahrscheinlichkeiten des M/M/K-Verlustsystems

Erlang-B-Formel:  $P_k = \frac{A^k}{k!} / \sum_{k=0}^K \frac{A^k}{k!}$

$K = 30$  Bedieneinheiten



## Performanz des M/M/K-Verlustsystems

- Blockierwahrscheinlichkeit, Erlang-Verlustformel:

$$P_B = P_K = \frac{A^K}{K!} / \sum_{k=0}^K \frac{A^k}{k!}$$

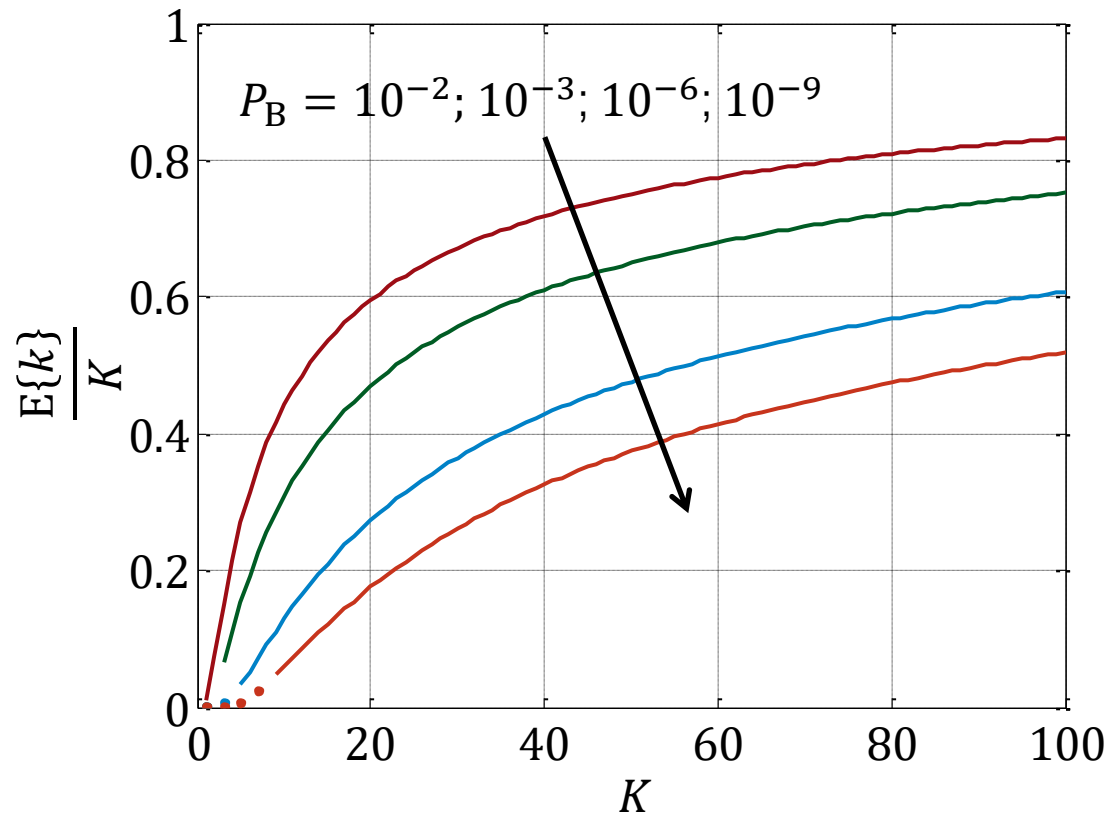
- mittlere Anzahl belegter Ressourcen, Verkehrswert:

$$E\{k\} = A(1 - P_B)$$

- Auslastung:

$$\frac{E\{k\}}{K} = \frac{A(1 - P_B)}{K}$$

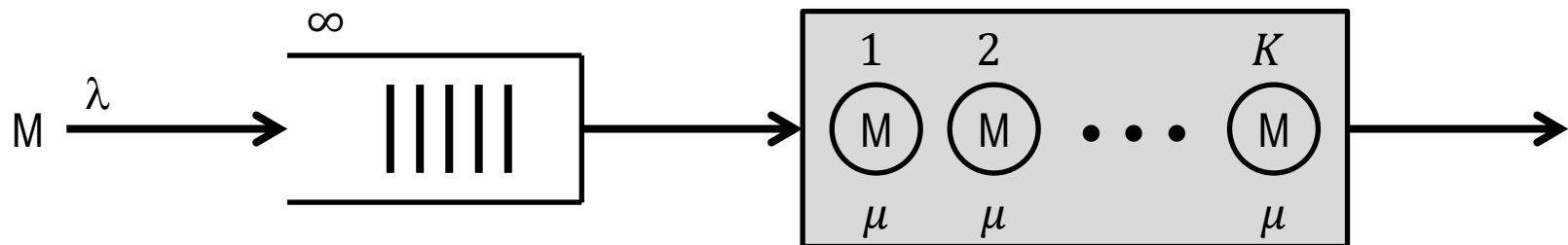
- Bündelungsgewinn: bei größeren Ressourcenanzahlen  $K$  bessere Auslastung möglich



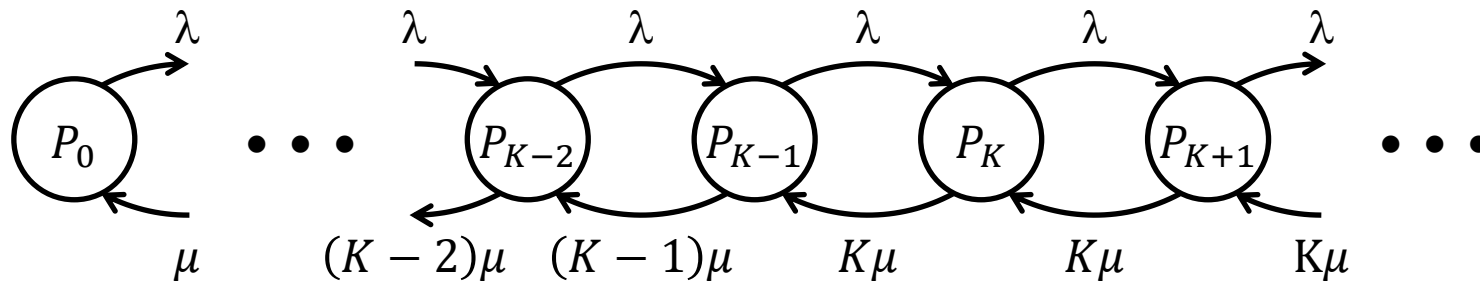


## M/M/K-Wartesystem

- Warteschlange unendlicher Kapazität  
⇒ keine Verluste aber möglicherweise sehr lange Wartezeiten
- aktuelle Warteschlangenlänge:  $Q$
- Anzahl der Bedieneinheiten:  $K$
- Zustand  $k$ : Gesamtanzahl der Anforderungen im System



## Analyse des M/M/K-Wartesystems (1)



- Angebot:

$$A = \frac{\lambda}{\mu}, \text{ für } A \geq K \text{ instabil!}$$

- stationäre Zustandsverteilung, Gleichgewichtsbedingung:

$$\text{für } k = 1 \dots K - 1 \quad \lambda P_{k-1} = k\mu P_k \quad \Rightarrow P_k = \frac{A}{k} P_{k-1}$$

$$\text{für } k \geq K \quad \lambda P_{k-1} = K\mu P_k \quad \Rightarrow P_k = \frac{A}{K} P_{k-1}$$

## Analyse des M/M/K-Wartesystems (2)

- sukzessives Einsetzen ergibt:

$$P_k = \begin{cases} P_0 \frac{A^k}{k!} & k < K \\ \underbrace{P_0 \frac{A^K}{K!} \left(\frac{A}{K}\right)^{k-K}}_{\text{geometrische Restverteilung}} = P_K \left(\frac{A}{K}\right)^{k-K} & k \geq K \end{cases}$$

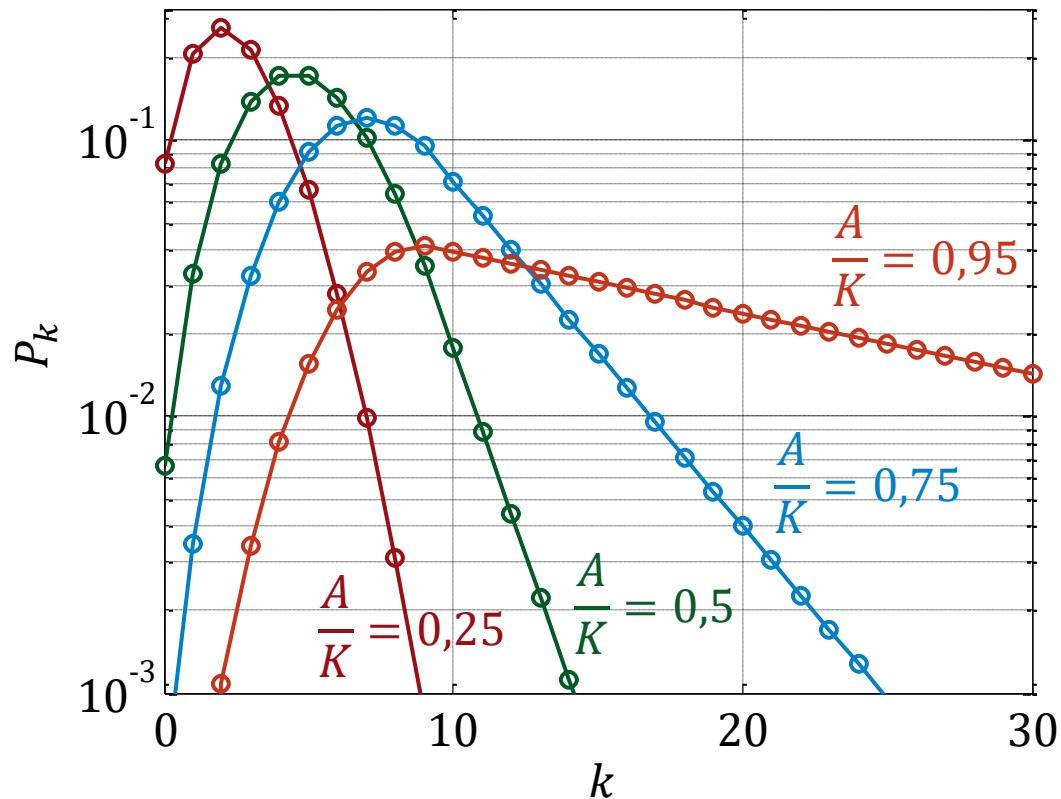
- Vollständigkeitsbedingung, Summe aller Wahrscheinlichkeiten muss eins sein:

$$\sum_{k=0}^{\infty} P_k = P_0 \left( \sum_{k=0}^{K-1} \frac{A^k}{k!} + \sum_{k=K}^{\infty} \frac{A^K}{K!} \left(\frac{A}{K}\right)^{k-K} \right) = P_0 \left( \sum_{k=0}^{K-1} \frac{A^k}{k!} + \frac{A^K}{K!} \frac{K}{K-A} \right) = 1$$

$$\Rightarrow P_0 = \frac{1}{\sum_{k=0}^{K-1} \frac{A^k}{k!} + \frac{A^K}{K!} \frac{K}{K-A}}$$

# Zustandswahrscheinlichkeiten des M/M/K-Wartesystems

Anzahl der Bedieneinheiten:  $K = 10$



geometrische  
Restverteilung  
↓  
linearer Abfall  
für  $k \geq K$  in  
logarithmischer  
Darstellung

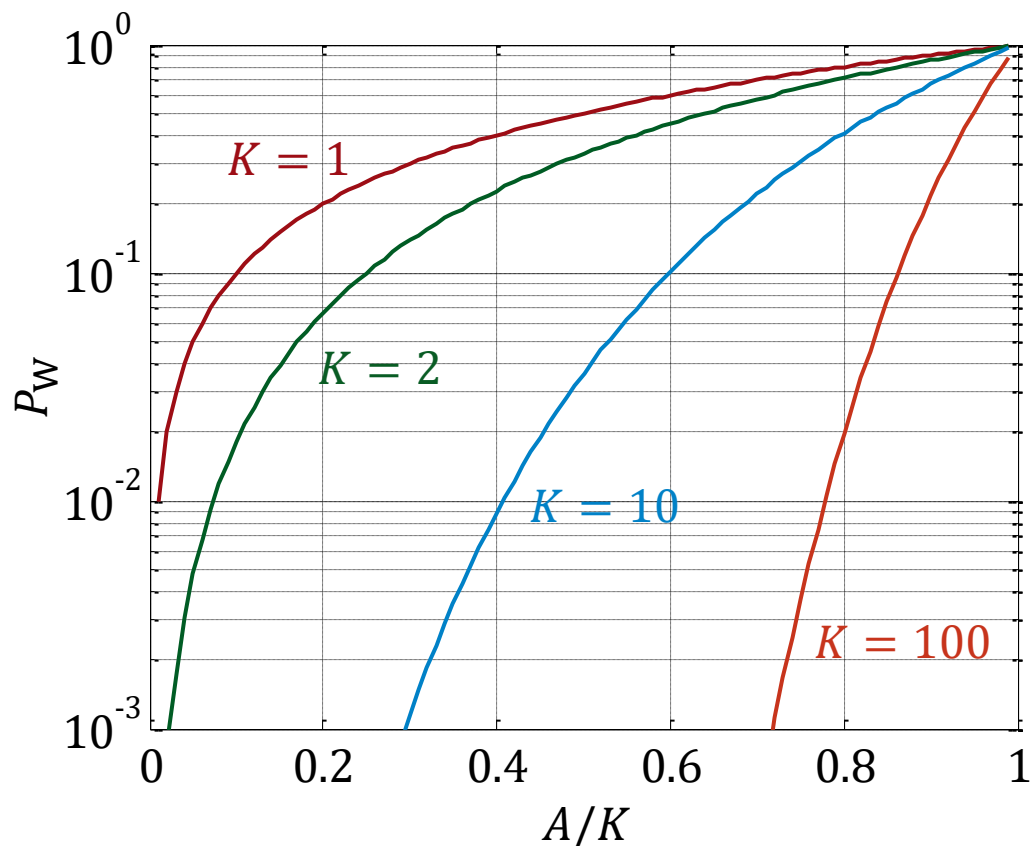
## Wartewahrscheinlichkeit

- Erlang-Warteformel, Erlang-C-Formel:

$$\begin{aligned}
 P_W &= \sum_{k=K}^{\infty} P_k = \sum_{k=K}^{\infty} P_K \left(\frac{A}{K}\right)^{k-K} \\
 &= P_K \frac{K}{K-A} \\
 &= \frac{\frac{A^K K}{K! K-A}}{\sum_{k=0}^{K-1} \frac{A^k}{k!} + \frac{A^K K}{K! K-A}}
 \end{aligned}$$

- mittlere Warteschlangenlänge:

$$\begin{aligned}
 E\{Q\} &= \sum_{k=K}^{\infty} (k - K) P_k \\
 &= P_W \frac{A}{K-A}
 \end{aligned}$$

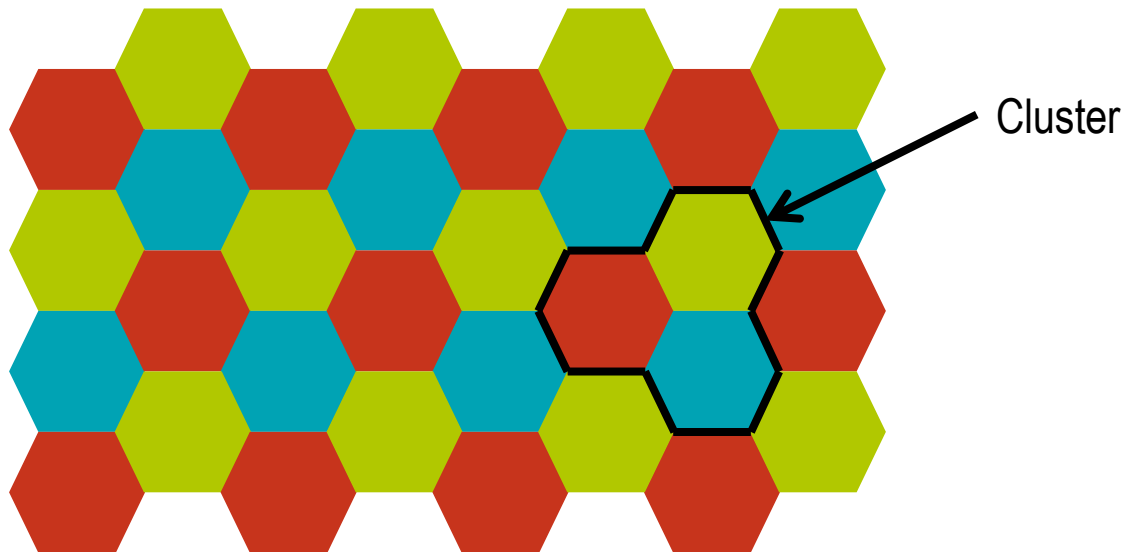


## zellulares Konzept

Clustergröße  $r$ , (Reuse-Faktor  $1/r$ ):

- Frequenzband in  $r$  Teilfrequenzbänder unterteilt
- jede Zelle nutzt genau eines dieser  $r$  Teilfrequenzbänder
- falls sich eine MS in eine Nachbarzelle bewegt erfolgt ein Handover
- Theorie: sechseckige Zellen, BS jeweils in der Mitte der Zelle

Beispiel:  $r = 3$



## regelmäßige Frequenznutzungsmuster

- Es sind nur bestimmte Clustergrößen entsprechend den rhombischen Zahlen möglich:

$$r = i^2 + j^2 + ij, i, j \in \mathbb{N}_0, i + j > 0$$

$r = 1; 3; 4; 7; 9; 12; \dots$

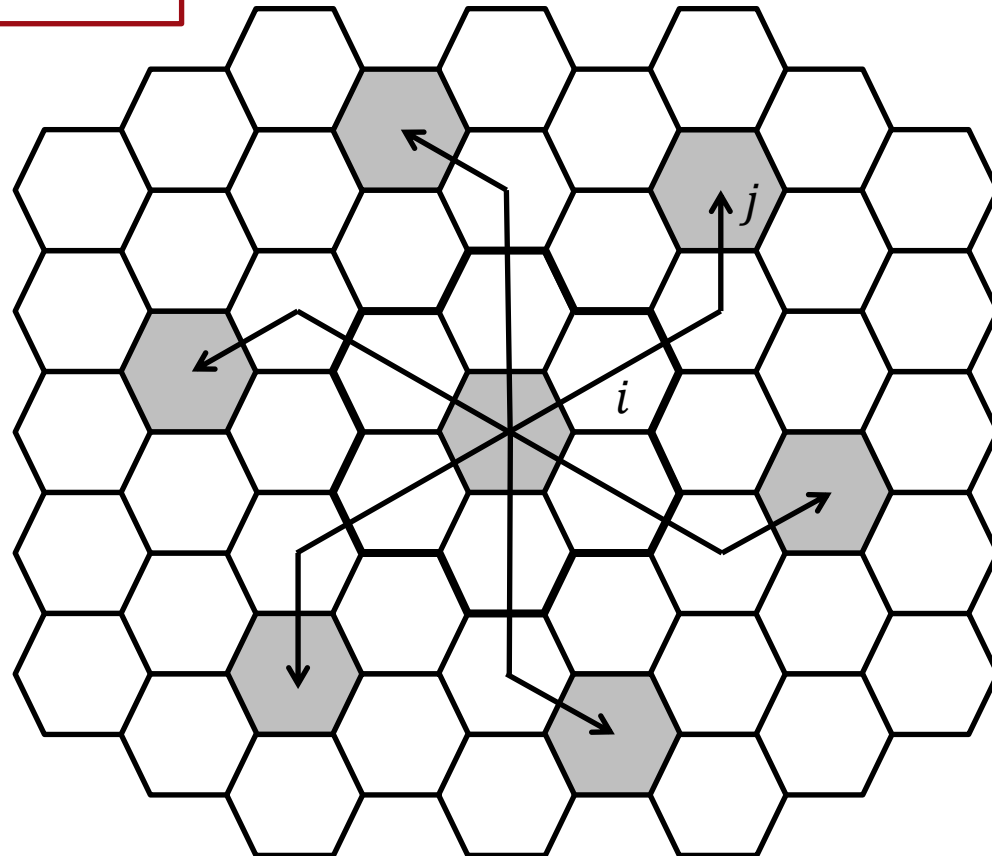
- Es gibt stets sechs nächste Gleichkanalzellen.

Beispiel:

$$i = 2$$

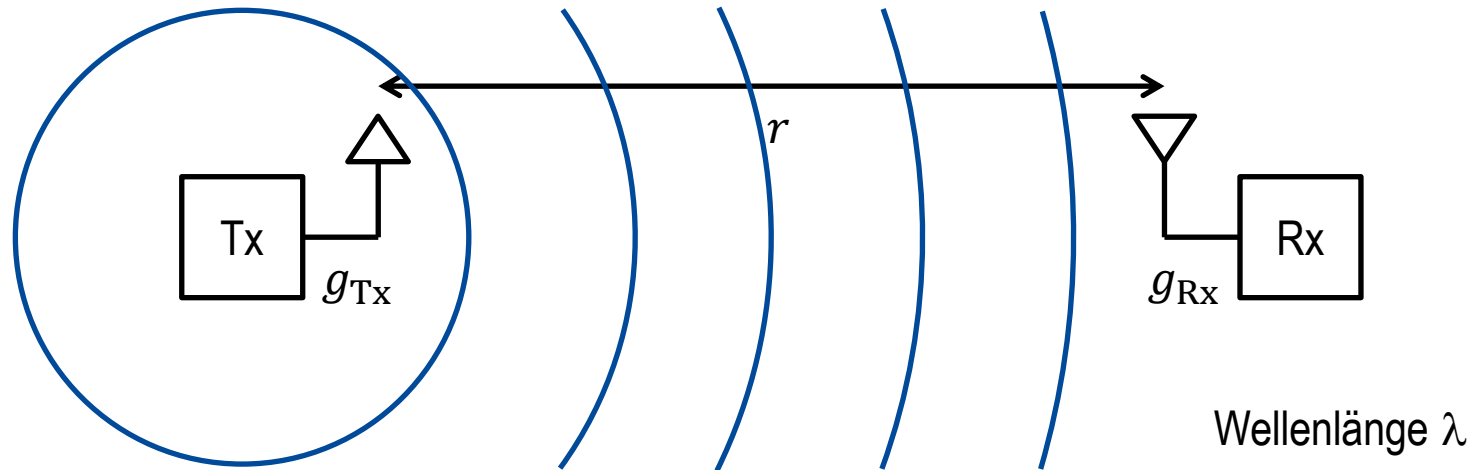
$$j = 1$$

$$\Rightarrow r = 7$$





## Freiraumausbreitung



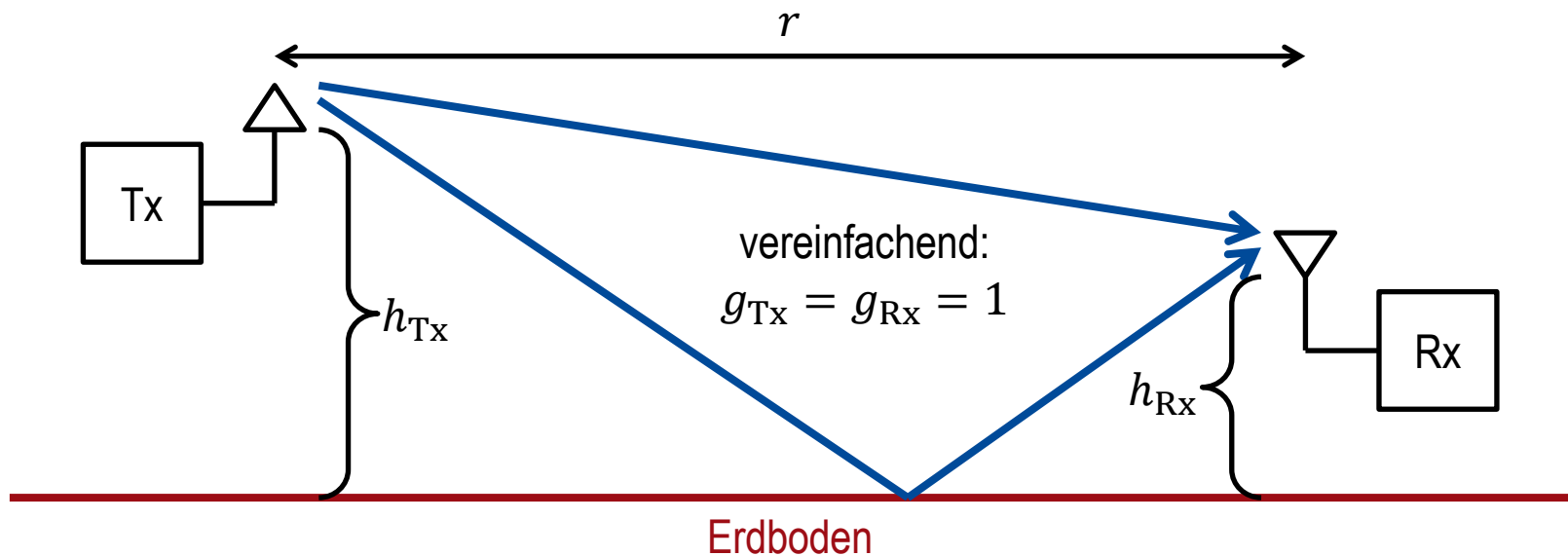
$$\text{Funkfeldgewinn: } g = \frac{P_{Rx}}{P_{Tx}} = \left( \frac{\lambda}{4\pi r} \right)^2 \underbrace{g_{Tx} g_{Rx}}_{\text{Antennengewinne}}$$

Dämpfungsexponent:  $\alpha = 2$



Wegen typischerweise indirekter Funkwellenausbreitung in Mobilfunkszenarien realitätsfernes Ausbreitungsmodell!

## Zweiwegeausbreitungsmodell



- beide Pfade 1 und 2 haben ungefähr die selbe Länge  
 $\Rightarrow$  Funkfeldgewinne der Pfade  $\frac{P_{1,2}}{P_{Tx}} = \left(\frac{\lambda}{4\pi r}\right)^2$
- Einfallswinkel fast  $90^\circ$   
 $\Rightarrow$   $180^\circ$  Phasensprung bei Totalreflexion an Dielektrikum  
 (beziehungsweise Reflexion an idealem Leiter bei horizontaler Polarisation)

## Analyse der Zweiwegeausbreitung

- Pfadlängendifferenz:

$$\Delta r = \sqrt{(h_{\text{TX}} + h_{\text{RX}})^2 + r^2} - \sqrt{(h_{\text{TX}} - h_{\text{RX}})^2 + r^2} \approx \frac{2h_{\text{TX}}h_{\text{RX}}}{r}$$

- Phasenverschiebung:

$$\Delta\varphi = 2\pi \frac{\Delta r}{\lambda} = 4\pi \frac{h_{\text{TX}}h_{\text{RX}}}{r\lambda}$$

- resultierender Funkfeldgewinn:

$$g = \frac{P_{\text{RX}}}{P_{\text{TX}}} = \left(\frac{\lambda}{4\pi r}\right)^2 |1 - e^{-j\Delta\varphi}|^2 = \left(\frac{\lambda}{4\pi r}\right)^2 4\sin^2\left(\frac{\Delta\varphi}{2}\right) = \left(\frac{\lambda}{2\pi r}\right)^2 \sin^2\left(2\pi \frac{h_{\text{TX}}h_{\text{RX}}}{r\lambda}\right)$$

- Einhüllende für kleine Entfernungen  $r$ :

$$g = \left(\frac{\lambda}{2\pi r}\right)^2 \Rightarrow \text{Dämpfungsexponent } \alpha = 2$$

- Näherung für große Entfernungen  $r$ :

$$g = \frac{h_{\text{TX}}^2 h_{\text{RX}}^2}{r^4} \Rightarrow \text{Dämpfungsexponent } \alpha = 4$$

## Funkfeldgewinn bei Zweivegeausbreitung

Beispiel:

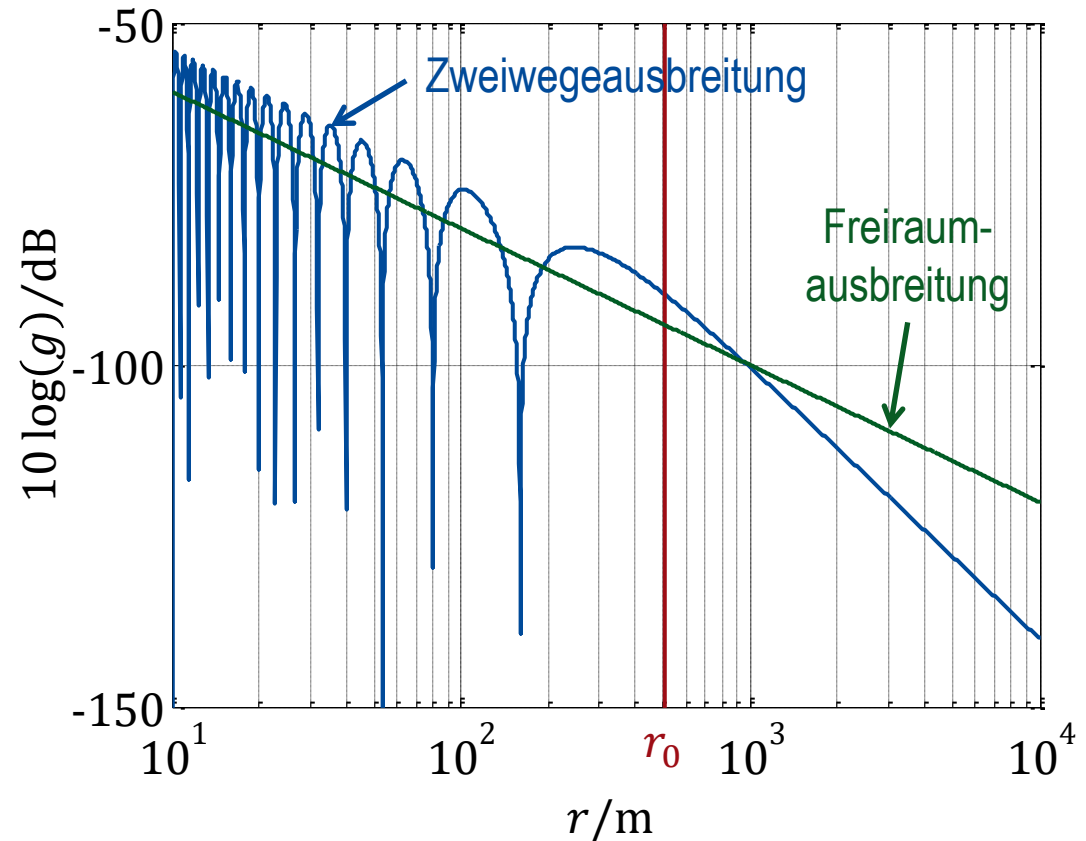
$$f = 2,4 \text{ GHz}$$

$$\lambda = 12,5 \text{ cm}$$

$$h_{\text{TX}} = 10 \text{ m}$$

$$h_{\text{RX}} = 1 \text{ m}$$

$$g_{\text{TX}} = g_{\text{RX}} = 1$$



Breakpoint,  $\alpha = 2$  geht in  $\alpha = 4$  über:

$$\left(\frac{\lambda}{2\pi r_0}\right)^2 = \frac{h_{\text{TX}}^2 h_{\text{RX}}^2}{r_0^4} \Rightarrow r_0 = \frac{2\pi h_{\text{TX}} h_{\text{RX}}}{\lambda}, \text{ hier } r_0 = 502,7 \text{ m}$$

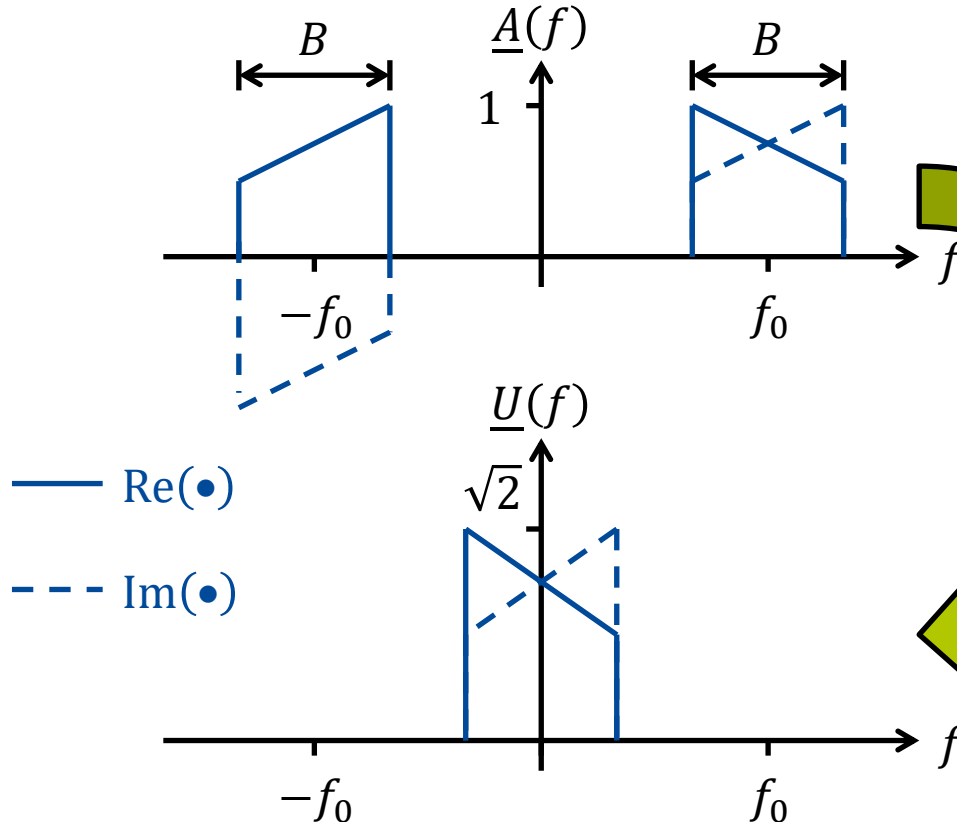


# Modellierung

## Bandpass-Tiefpass-Transformation



Wegen der Symmetrie  $\underline{A}(-f) = \underline{A}^*(f)$  des Spektrums  $\underline{A}(f)$  eines reellen Zeitsignals  $a(t)$  ist die gesamte Information in einer Hälfte des Spektrums  $\underline{A}(f)$  enthalten!



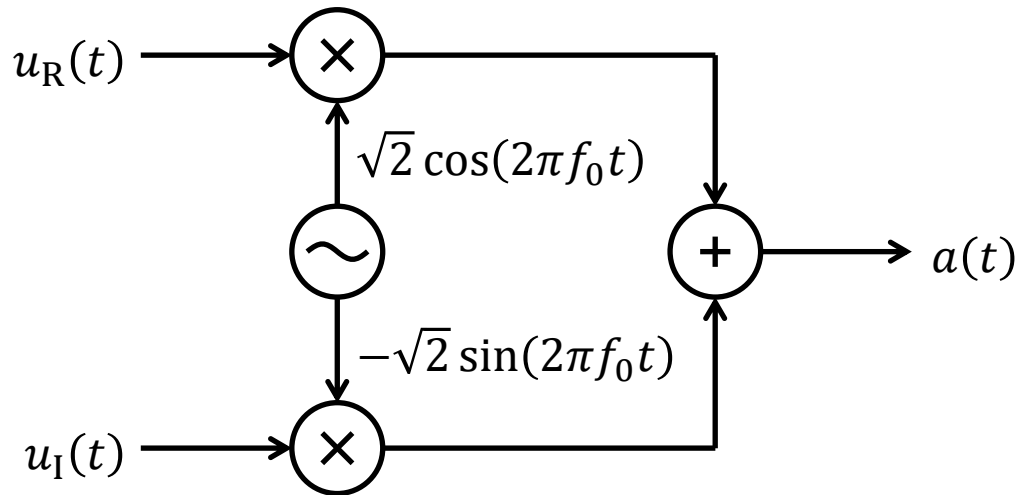
- auf positive Frequenzen beschränken,
- verschieben um  $f_0$  und
- mit  $\sqrt{2}$  multiplizieren (damit gleiche Energie)

Abtastung mit  $T = 1/B$  möglich!

## Quadraturmodulator

$$a(t) = \sqrt{2} \operatorname{Re}(\underline{u}(t) e^{j2\pi f_0 t})$$

$$= \sqrt{2} u_R(t) \cos(2\pi f_0 t) - \sqrt{2} u_I(t) \sin(2\pi f_0 t)$$



$a(t)$ : Bandpasssignal

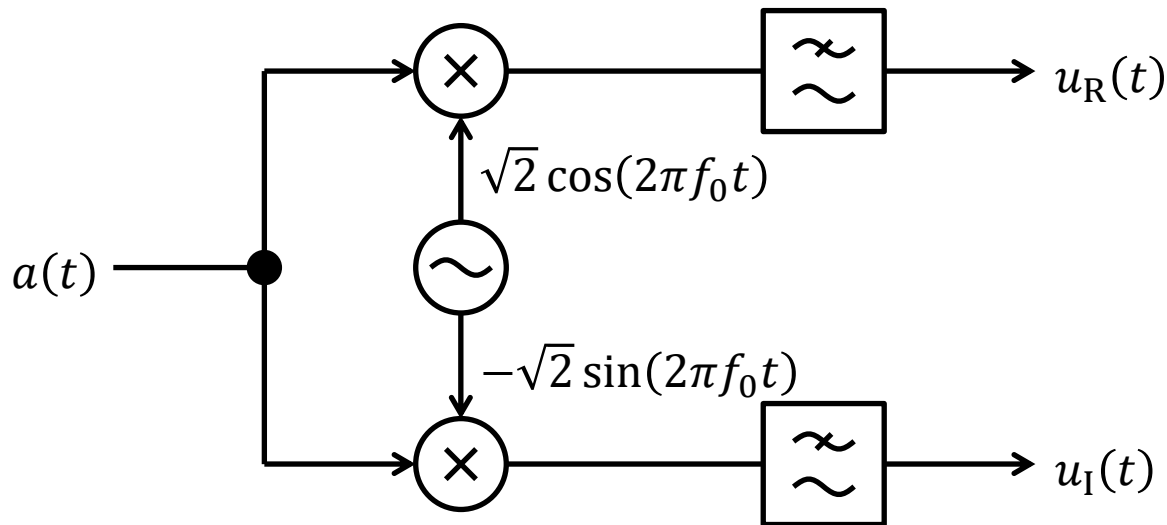
$\underline{u}(t)$ : äquivalentes Tiefpasssignal, komplexe Einhüllende

$u_R(t)$ : Inphasekomponente, Kophasalkomponente, I-Komponente

$u_I(t)$ : Quadraturkomponente, Q-Komponente

## Quadraturdemodulator

$$\begin{aligned}
 & a(t)\sqrt{2}e^{-j2\pi f_0 t} \\
 &= (\sqrt{2}u_R(t)\cos(2\pi f_0 t) - \sqrt{2}u_I(t)\sin(2\pi f_0 t))(\sqrt{2}\cos(2\pi f_0 t) - j\sqrt{2}\sin(2\pi f_0 t)) \\
 &= u_R(t) + \underbrace{u_R(t)\cos(4\pi f_0 t) - u_I(t)\sin(4\pi f_0 t)}_{\text{hochfrequent}} \\
 &+ ju_I(t) - \underbrace{ju_I(t)\cos(4\pi f_0 t) - ju_R(t)\sin(4\pi f_0 t)}_{\text{hochfrequent}}
 \end{aligned}$$





## Abtastung im Tiefpassbereich

- Bandbreite  $B \Rightarrow$  Abtastintervall  $T = 1/B$ :

$$\underline{u}(t) = \sum_{l=-\infty}^{+\infty} \underbrace{\underline{u}(lT)}_{\underline{u}_l} \operatorname{sinc}\left(\frac{t}{T} - l\right)$$

- zeitbegrenzte Signale  $\Rightarrow L$  Abtastwerte:

$$\underline{u}(t) = \sum_{l=0}^{L-1} \underline{u}_l \operatorname{sinc}\left(\frac{t}{T} - l\right)$$

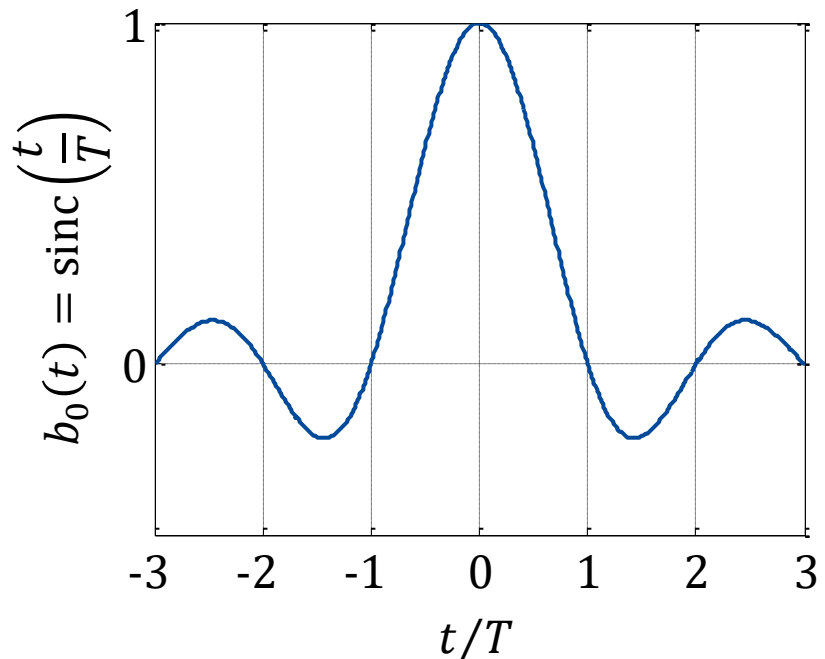
- Signalvektor:

$$\underline{\mathbf{u}} = (\underline{u}_0 \quad \dots \quad \underline{u}_{L-1})^T$$

- Das Tiefpasssignal liegt in einem  $L$ -dimensionalen komplexen durch die Basisfunktionen

$$b_l(t) = \operatorname{sinc}\left(\frac{t}{T} - l\right), l = 0 \dots L - 1$$

aufgespannten Vektorraum.

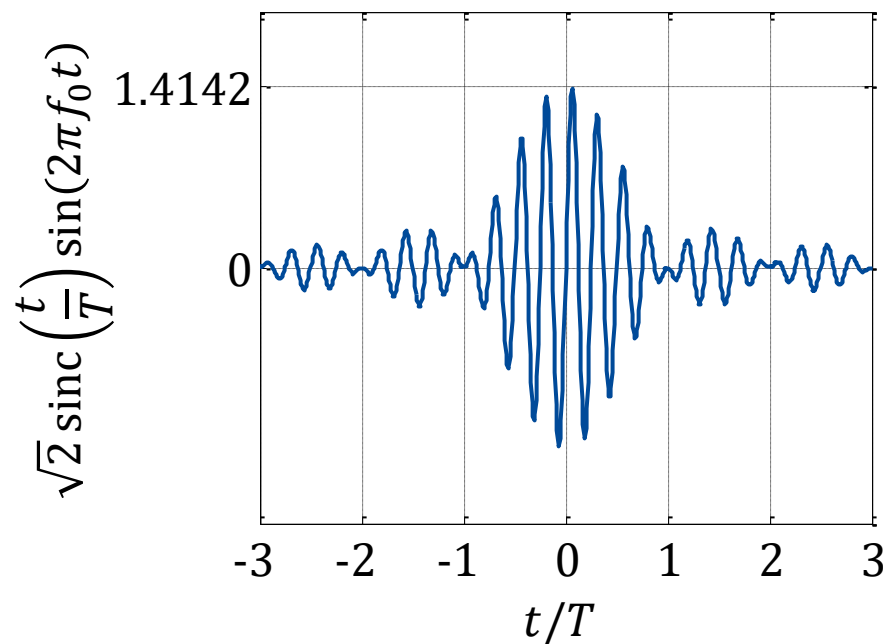
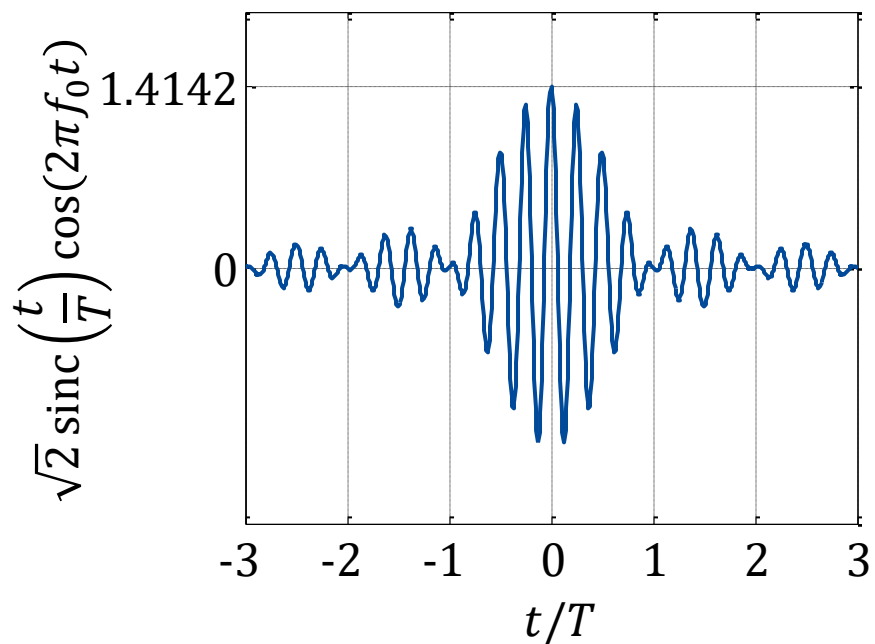


Definitionen:  $\operatorname{si}(x) = \frac{\sin(x)}{x}$ ,  $\operatorname{sinc}(x) = \frac{\sin(\pi x)}{\pi x} = \operatorname{si}(\pi x)$

## Abtastung im Bandpassbereich

Das Bandpasssignal liegt in einem  $2L$ -dimensionalen reellen Vektorraum:

$$\begin{aligned} a(t) &= \sqrt{2}u_R(t) \cos(2\pi f_0 t) - \sqrt{2}u_I(t) \sin(2\pi f_0 t) \\ &= \sum_{l=0}^{L-1} u_{R,l} \sqrt{2} \operatorname{sinc}\left(\frac{t}{T} - l\right) \cos(2\pi f_0 t) - \sum_{l=0}^{L-1} u_{I,l} \sqrt{2} \operatorname{sinc}\left(\frac{t}{T} - l\right) \sin(2\pi f_0 t) \end{aligned}$$



## Zeitverschiebung

$$a(t - \Delta t) = \sqrt{2} \operatorname{Re}(\underline{u}(t - \Delta t) e^{j2\pi f_0(t - \Delta t)})$$

$$= \sqrt{2} \operatorname{Re} \left( \underbrace{\underline{u}(t - \Delta t) e^{-j2\pi f_0 \Delta t}}_{\text{Tiefpassäquivalent von } a(t - \Delta t)} e^{j2\pi f_0 t} \right)$$

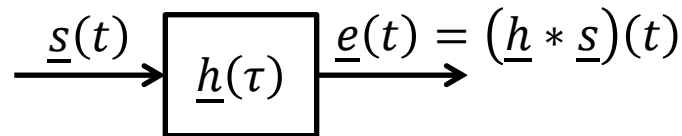
$$\approx \sqrt{2} \operatorname{Re}(\underline{u}(t) e^{-j2\pi f_0 \Delta t} e^{j2\pi f_0 t}) \text{ für kleine } \Delta t$$

⇒ Kleine Zeitverschiebungen  $\Delta t$  entsprechen im Tiefpassbereich einer Phasendrehung um  $e^{-j2\pi f_0 \Delta t}$ .

## Energie deterministischer Signale

$$\begin{aligned}
 E &= \int_{-\infty}^{+\infty} a^2(t) dt \text{ nach Definition} \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} |\underline{A}(f)|^2 df \text{ Parsevalsches Theorem} \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} |\underline{U}(f)|^2 df \text{ siehe eingangs gezeigte Spektren} \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} |\underline{u}(t)|^2 dt \text{ Parsevalsches Theorem} \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left| \sum_{l=-\infty}^{+\infty} \underline{u}_l \operatorname{sinc} \left( \frac{t}{T} - l \right) \right|^2 dt \text{ Signal aus seinen Abtastwerten interpoliert} \\
 &= \sum_{l=-\infty}^{+\infty} |\underline{u}_l|^2 \int_{-\infty}^{+\infty} \left| \operatorname{sinc} \left( \frac{t}{T} - l \right) \right|^2 dt \text{ Orthogonalität der sinc-Impulse} \\
 &= T \sum_{l=-\infty}^{+\infty} |\underline{u}_l|^2 = T \|\underline{\mathbf{u}}\|^2 \text{ Energie der sinc-Impulse ist } T
 \end{aligned}$$

## lineare zeitinvariante Kanäle



$$\begin{aligned}
 \underline{e}(mT) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{s}(mT - \tau) \underline{h}(\tau) d\tau \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \sum_{l=-\infty}^{+\infty} \underline{s}(lT) \operatorname{sinc}\left(\frac{mT-\tau}{T} - l\right) \sum_{w=-\infty}^{+\infty} \underline{h}(wT) \operatorname{sinc}\left(\frac{\tau}{T} - w\right) d\tau \\
 &= \sum_{l=-\infty}^{+\infty} \sum_{w=-\infty}^{+\infty} \underline{s}(lT) \underline{h}(wT) \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \operatorname{sinc}\left(\frac{mT-\tau}{T} - l\right) \operatorname{sinc}\left(\frac{\tau}{T} - w\right) d\tau}_{\text{für } l=m-w \text{ gleich } T, \text{ sonst } 0} \\
 &= T \sum_{w=-\infty}^{+\infty} \underline{s}((m-w)T) \underline{h}(wT)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \underline{e}_m &= \sum_{w=-\infty}^{+\infty} \underline{s}_{m-w} \underline{h}_w \\
 \text{mit } \underline{s}_n &= \underline{s}(nT) \\
 \underline{h}_w &= T \underline{h}(wT) \\
 \underline{e}_m &= \underline{e}(mT)
 \end{aligned}$$

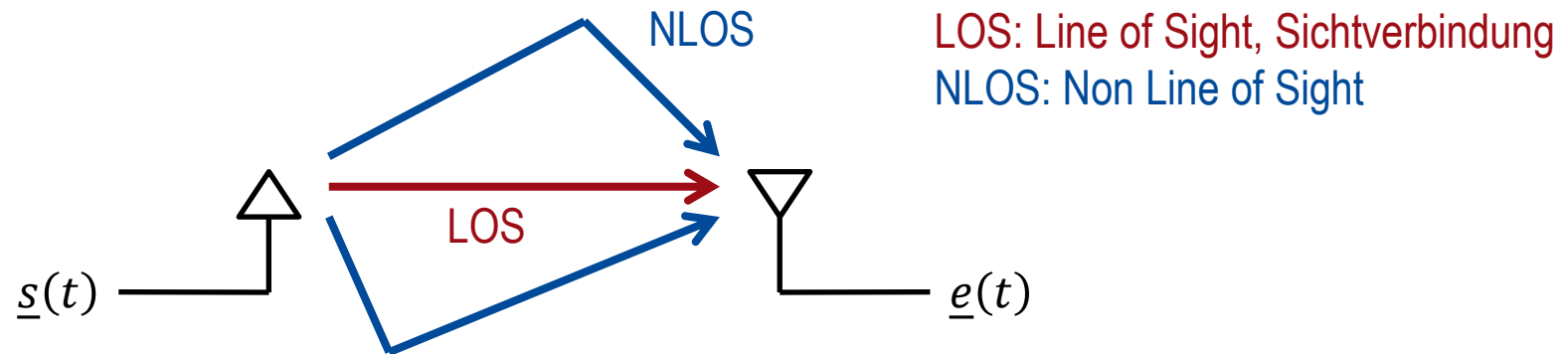
## Kanalfaltungsmatrix

- Matrix-Vektor-Formalismus:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} \underline{e}_0 \\ \underline{e}_1 \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \underline{e}_{N+W-2} \end{pmatrix}}_{\underline{e}} = \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{h}_0 & & & & 0 \\ \underline{h}_1 & \underline{h}_0 & & & \\ \vdots & \underline{h}_1 & \ddots & & \\ \underline{h}_{W-1} & \vdots & \ddots & \underline{h}_0 & \\ & \underline{h}_{W-1} & & \underline{h}_1 & \\ & & \ddots & \vdots & \\ 0 & & & & \underline{h}_{W-1} \end{pmatrix}}_{\underline{H}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{s}_0 \\ \underline{s}_1 \\ \vdots \\ \underline{s}_{N-1} \end{pmatrix}}_{\underline{s}}$$

- Die Kanalfaltungsmatrix  $\underline{H}$  hat Toeplitz-Struktur.
- $M = N + W - 1$
- Der zeitdispersive Kanal entspricht formal einem kreuzgekoppelten MIMO-Kanal.

## SISO-Kanal



### Zeitbereich

- nicht bandbegrenzt:  
 $\tilde{h}(t) = \sum_{p=1}^P \underline{a}_p \delta(t - \tau_p)$
- bandbegrenzt:  
 $\underline{h}(t) = \sum_{p=1}^P \underline{a}_p B \operatorname{sinc}(B(t - \tau_p))$
- im allgemeinen zeitdispersiv, das heißt zeitlich ausgedehnte Impulsantwort

### Frequenzbereich

- nicht bandbegrenzt:  
 $\tilde{H}(f) = \sum_{p=1}^P \underline{a}_p e^{-j2\pi f \tau_p}$
- bandbegrenzt:  
 $\underline{H}(f) = \sum_{p=1}^P \underline{a}_p e^{-j2\pi f \tau_p} \operatorname{rect}\left(\frac{f}{B}\right)$
- im allgemeinen frequenzselektiv, das heißt frequenzabhängige Übertragungsfunktion

## Single-Tap-Kanäle

### Zeitbereich

- Single-Tap-Kanal:  
 $|\tau_p - \tau_q| \ll \frac{1}{B}$  für alle  $p, q$
- Impulsantwort:  
 $\underline{h}(t) \approx \underline{h}B \operatorname{sinc}(B(t - \tau))$

### Frequenzbereich

- nicht frequenzselektiver Kanal:  
 $|\underline{H}(f)| \approx \operatorname{const}$
- Übertragungsfunktion:  
 $\underline{H}(f) \approx \underline{h}e^{-j2\pi f\tau} \operatorname{rect}\left(\frac{f}{B}\right)$

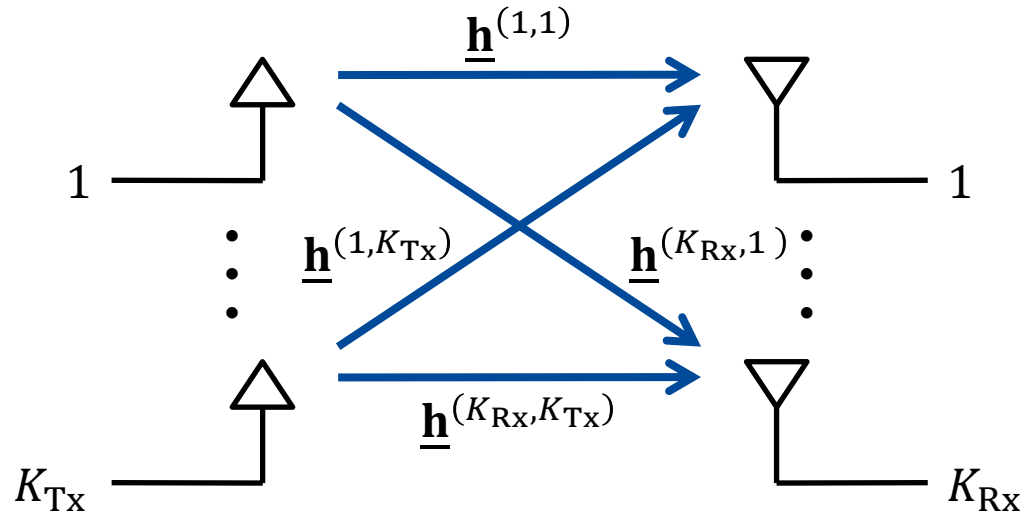
$$\underline{h} = \sum_{p=1}^P \underline{a}_p$$



## MIMO-Kanal

- SISO-Subkanal:  

$$\underline{\mathbf{e}}^{(k_{\text{Rx}})} = \underline{\mathbf{H}}^{(k_{\text{Rx}}, k_{\text{Tx}})} \cdot \underline{\mathbf{s}}^{(k_{\text{Tx}})}$$



- MIMO-Kanal:  

$$\underbrace{\begin{pmatrix} \underline{\mathbf{e}}^{(1)} \\ \vdots \\ \underline{\mathbf{e}}^{(K_{\text{Rx}})} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{e}}} = \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{\mathbf{H}}^{(1,1)} & \dots & \underline{\mathbf{H}}^{(1, K_{\text{Tx}})} \\ \vdots & & \vdots \\ \underline{\mathbf{H}}^{(K_{\text{Rx}}, 1)} & \dots & \underline{\mathbf{H}}^{(K_{\text{Rx}}, K_{\text{Tx}})} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{H}}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{\mathbf{s}}^{(1)} \\ \vdots \\ \underline{\mathbf{s}}^{(K_{\text{Tx}})} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{s}}}$$

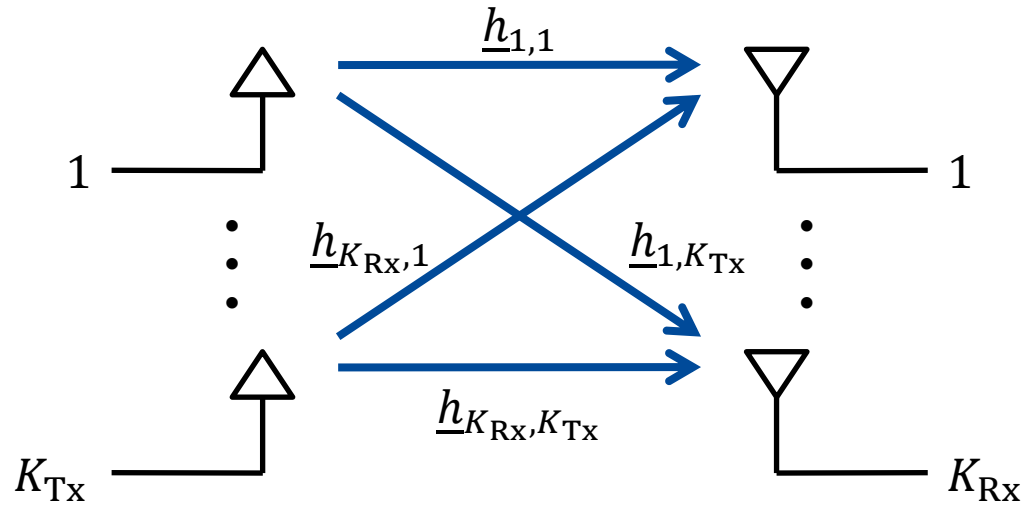
## MIMO-Single-Tap-Kanal

- Single-Tap-Kanal:

$$W = 1$$

- SISO-Subkanal:

$$\underline{e}_{k_{\text{RX}}} = \underline{h}_{k_{\text{RX}},k_{\text{TX}}} \underline{s}_{k_{\text{TX}}}$$



- MIMO-Kanal:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} \underline{e}_1 \\ \vdots \\ \underline{e}_{K_{\text{RX}}} \end{pmatrix}}_{\underline{e}} = \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{h}_{1,1} & \cdots & \underline{h}_{1,K_{\text{TX}}} \\ \vdots & & \vdots \\ \underline{h}_{K_{\text{RX}},1} & \cdots & \underline{h}_{K_{\text{RX}},K_{\text{TX}}} \end{pmatrix}}_{\underline{H}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{s}_1 \\ \vdots \\ \underline{s}_{K_{\text{TX}}} \end{pmatrix}}_{\underline{s}}$$

- Die Kanalmatrix  $\underline{H}$  ist eine  $K_{\text{RX}} \times K_{\text{TX}}$ -Matrix.

## Basiswechsel



Man kann ein und dasselbe physikalische Signal bezüglich unterschiedlicher Basisfunktionen darstellen!

- Systemmodell bezüglich der alten Basisfunktionen:

$$\underline{\mathbf{e}}_{\text{alt}} = \underline{\mathbf{H}}_{\text{alt}} \cdot \underline{\mathbf{s}}_{\text{alt}}$$

- $\underline{\mathbf{B}}$  ist eine quadratische Matrix, deren Spalten die neuen Basisfunktionen bezüglich der alten Basisfunktionen beschreiben. Für die Signalvektoren gilt:

$$\underline{\mathbf{u}}_{\text{alt}} = \underline{\mathbf{B}} \cdot \underline{\mathbf{u}}_{\text{neu}}$$

$$\underline{\mathbf{u}}_{\text{neu}} = \underline{\mathbf{B}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{u}}_{\text{alt}}$$

- Falls die Basisfunktionen orthonormal sind, ist die Matrix  $\underline{\mathbf{B}}$  unitär:

$$\underline{\mathbf{B}}^{-1} = \underline{\mathbf{B}}^{*T}$$

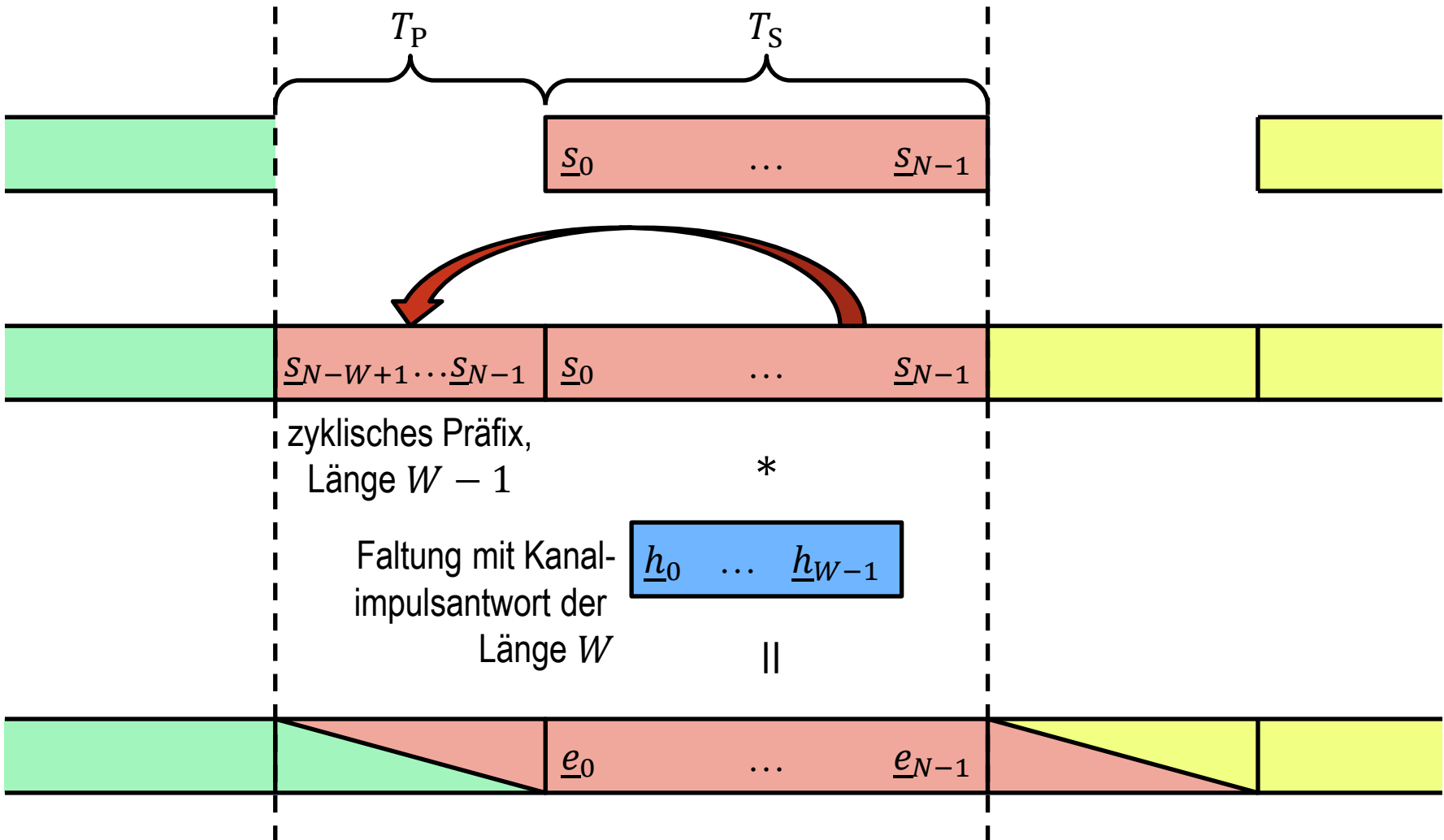
- sender- und empfängerseitig im allgemeinen unterschiedliche Basisfunktionen:

$$\underline{\mathbf{e}}_{\text{neu}} = \underline{\mathbf{B}}_{\text{Rx}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{H}}_{\text{alt}} \cdot \underline{\mathbf{B}}_{\text{Tx}} \cdot \underline{\mathbf{s}}_{\text{neu}}$$

- transformierte Kanalmatrix:

$$\underline{\mathbf{H}}_{\text{neu}} = \underline{\mathbf{B}}_{\text{Rx}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{H}}_{\text{alt}} \cdot \underline{\mathbf{B}}_{\text{Tx}}$$

## zyklisches Präfix





## Eigenfunktionen des zyklisch faltenden Kanals

- Die komplexen Exponentialfunktionen

$$\underline{s}_n^{(k)} = \frac{1}{\sqrt{N}} \underline{\varepsilon}^{nk}, \quad \underline{\varepsilon} = e^{j\frac{2\pi}{N}}$$

sind orthonormale Eigenfunktionen des zyklisch faltenden Kanals.

- Orthonormalität:

$$\langle \underline{s}^{(k)}, \underline{s}^{(l)} \rangle = \sum_{n=0}^{N-1} \underline{s}_n^{(k)*} \underline{s}_n^{(l)} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \underline{\varepsilon}^{(l-k)n} = \begin{cases} 1 & k = l \\ \frac{1 - \underline{\varepsilon}^{(l-k)N}}{1 - \underline{\varepsilon}^{(l-k)}} = \frac{1 - e^{j2\pi(l-k)}}{1 - e^{j\frac{2\pi}{N}(l-k)}} = 0 & k \neq l \end{cases}$$

- Übertragung über zyklisch faltenden Kanal:

$$\underline{e}_n^{(k)} = \sum_w \underline{s}_{n-w}^{(k)} \underline{h}_w = \sum_w \frac{1}{\sqrt{N}} \underline{\varepsilon}^{(n-w)k} \underline{h}_w = \underbrace{\frac{1}{\sqrt{N}} \underline{\varepsilon}^{nk}}_{\underline{s}_n^{(k)}} \underbrace{\sum_w \underline{h}_w \underline{\varepsilon}^{-wk}}_{\underline{H}_k}$$

Eigenwert,  
Übertragungsfunktion

## Diagonalisierung der zyklischen Faltungsmatrix

- Fourier-Matrix (ist unitär):

$$\underline{\mathbf{F}} = \frac{1}{\sqrt{N}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \underline{\varepsilon}^{-1} & \underline{\varepsilon}^{-2} & \dots & \underline{\varepsilon}^{-(N-1)} \\ 1 & \underline{\varepsilon}^{-2} & \underline{\varepsilon}^{-4} & \dots & \underline{\varepsilon}^{-2(N-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \underline{\varepsilon}^{-(N-1)} & \underline{\varepsilon}^{-2(N-1)} & \dots & \underline{\varepsilon}^{-(N-1)^2} \end{pmatrix}, \underline{\varepsilon} = e^{j\frac{2\pi}{N}}$$

- Basiswechsel:

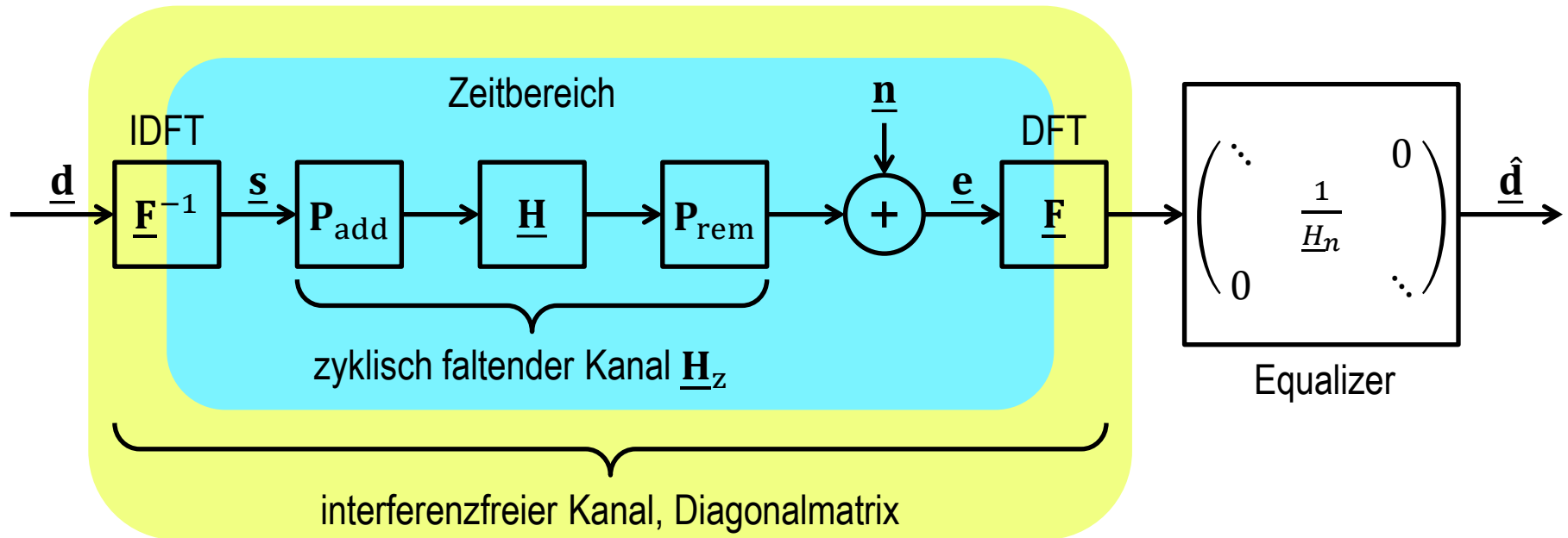
$$\underline{\mathbf{B}} = \underline{\mathbf{F}}^{-1} = \underline{\mathbf{F}}^{*T}$$

- transformierte Kanalmatrix:

$$\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{H}}_z \cdot \underline{\mathbf{F}}^{*T} = \begin{pmatrix} \ddots & & & 0 \\ & \underline{H}_n = \sum_w \underline{h}_w \underline{\varepsilon}^{-wn} & & \\ & & & \ddots \\ 0 & & & \ddots \end{pmatrix} = \text{diag} \left( \sqrt{N} \underline{\mathbf{F}} \cdot \begin{pmatrix} \underline{h}_0 \\ \vdots \\ \underline{h}_{N-1} \end{pmatrix} \right)$$

- Durch geeignete Wahl der Basisfunktionen des Signalraums kann ein gekoppeltes MIMO-System in ein ungekoppeltes MIMO-System überführt werden!

## Orthogonal Frequency Division Multiplexing (OFDM)





## Parametrisierung von OFDM

- Subträgeranzahl  $N$  sollte eine Zweierpotenz sein, eventuell Nullsubträger am Rand ( $\rightarrow$  leichte Überabtastung) und in der Bandmitte ( $\rightarrow$  Gleichspannungsoffsetproblematik) einfügen  
 $\Rightarrow$  schnelle Fourier-Transformation einsetzbar
- Symboldauer  $T_S$  sollte groß im Vergleich zur Präfixdauer  $T_P$  sein damit geringer Overhead  
 $\Leftrightarrow$  Symboldauer  $T_S \gg$  Verzögerungsspreizung  $T_M$
- Zeitvarianz des Kanals sollte vernachlässigbar sein  
 $\Leftrightarrow$  Symboldauer  $T_S \ll$  Korrelationsdauer  $T_C$
- geeignete Parametrisierung in typischen Mobilfunkkanälen  
( $T_M \ll T_C$ , underspread) möglich, bei stark zeitvarianten Kanälen ( $T_M \gg T_C$ , overspread) sich widersprechende Forderungen

## Bandpassrauschen und äquivalentes Tiefpassrauschen

- Tiefpassrauschen:  $\underline{n}(t) = x(t) + jy(t)$

- Autokorrelationsfunktion des stationären Tiefpassrauschens  $\underline{n}(t)$ :

$$R_{\underline{nn}}(\tau) = E\{\underline{n}^*(t)\underline{n}(t + \tau)\} = (R_{xx}(\tau) + R_{yy}(\tau)) + j(R_{xy}(\tau) - R_{yx}(\tau))$$

- Bandpassrauschen  $w(t)$ :

$$w(t) = \sqrt{2}\text{Re}(\underline{n}(t)e^{j2\pi f_0 t}) = \sqrt{2}x(t)\cos(2\pi f_0 t) - \sqrt{2}y(t)\sin(2\pi f_0 t)$$

- Autokorrelationsfunktion des Bandpassrauschens  $w(t)$ :

$$\begin{aligned} R_{ww}(\tau, t) &= E\{w(t)w(t + \tau)\} \\ &= (R_{xx}(\tau) + R_{yy}(\tau))\cos(2\pi f_0 \tau) \\ &\quad + (-R_{xy}(\tau) + R_{yx}(\tau))\sin(2\pi f_0 \tau) \\ &\quad + (R_{xx}(\tau) - R_{yy}(\tau))\cos(4\pi f_0 t + 2\pi f_0 \tau) \\ &\quad + (-R_{xy}(\tau) - R_{yx}(\tau))\sin(4\pi f_0 t + 2\pi f_0 \tau) \end{aligned}$$

## stationäres Bandpassrauschen

- Die Autokorrelationsfunktion  $R_{ww}(\tau, t)$  darf bei Stationarität nicht von  $t$  abhängen!
- Aus der Stationarität des Bandpassrauschens  $w(t)$  folgt die Stationarität und die Rotationsinvarianz des äquivalenten Tiefpassrauschens  $\underline{n}(t)$ :

$$R_{xx}(\tau) = R_{yy}(\tau)$$

$$R_{xy}(\tau) = -R_{yx}(\tau) = -R_{xy}(-\tau)$$

(letzte Gleichung ist allgemeine Eigenschaft von Kreuzkorrelationsfunktionen)

- Tiefpass-Bandpass-Transformation der Korrelationsfunktion:

$$R_{ww}(\tau) = \operatorname{Re}(\underline{R}_{nn}(\tau)e^{j2\pi f_0\tau})$$

- Leistung (Varianz) des Rauschens:

$$P = E\{w^2(t)\} = R_{ww}(0) = \underline{R}_{nn}(0) = E\{|\underline{n}(t)|^2\} = \sigma^2$$

## zeitdiskretes Rauschen

- Abtastwerte:

$$\underline{n}_m = x_m + jy_m = \underline{n}(mT) = x(mT) + jy(mT)$$

- Rauschvektor:

$$\underline{\mathbf{n}} = (\underline{n}_0 \dots \underline{n}_{M-1})^T$$

- Autokorrelationsfunktion:

$$\underline{R}_{nn}(l) = E\{\underline{n}^*(mT)\underline{n}((m+l)T)\} = \underline{R}_{nn}(lT)$$

- Korrelationsmatrix:

$$\underline{\mathbf{R}}_{nn} = E\{\underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T}\} = \begin{pmatrix} \underline{R}_{nn}(0) & \underline{R}_{nn}(-1) & & & \\ \underline{R}_{nn}(1) & \underline{R}_{nn}(0) & \ddots & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & \underline{R}_{nn}(1) & \underline{R}_{nn}(0) \\ & & & & \underline{R}_{nn}(-1) \end{pmatrix}$$

- Pseudokorrelationsmatrix:

$$\tilde{\underline{\mathbf{R}}}_{nn} = E\{\underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^T\} = \mathbf{0} \text{ (für stationäres Rauschen)}$$

## Eigenschaften der Korrelationsmatrix

- Die Korrelationsmatrix  $\underline{\mathbf{R}}_{nn}$  ist hermitesch:

$$\underline{\mathbf{R}}_{nn}^{*T} = (E\{\underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T}\})^{*T} = E\{\underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T}\} = \underline{\mathbf{R}}_{nn}$$

- Die Korrelationsmatrix  $\underline{\mathbf{R}}_{nn}$  ist positiv semidefinit:

$$\underline{\mathbf{u}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{nn} \cdot \underline{\mathbf{u}} = \underline{\mathbf{u}}^{*T} \cdot E\{\underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T}\} \cdot \underline{\mathbf{u}}$$

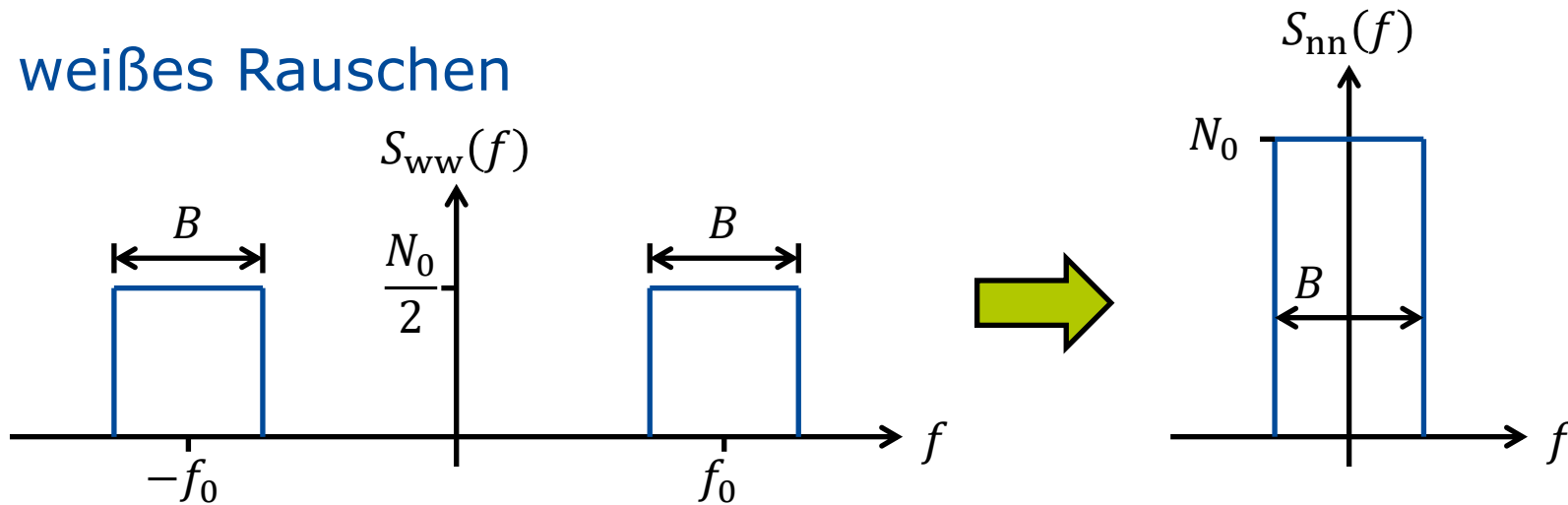
$$= E\{\underline{\mathbf{u}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{u}}\}$$

$$= E\left\{\underline{\mathbf{u}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{n}} \cdot (\underline{\mathbf{u}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{n}})^{*T}\right\}$$

$$= E\left\{|\underline{\mathbf{u}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{n}}|^2\right\}$$

$$\geq 0 \text{ für alle } \underline{\mathbf{u}}$$

## weißes Rauschen



- Abtastintervall:  $T = \frac{1}{B}$
- Die Abtastwerte des äquivalenten Tiefpassrauschens sind unkorreliert!
- Real- und Imaginärteil sind unkorreliert, die Leistung von Real- und Imaginärteil ist jeweils  $\frac{\sigma^2}{2}$ .
- Bei einer zweiseitigen spektralen Leistungsdichte  $\frac{N_0}{2}$  des Bandpassrauschens ist die Leistung (Varianz) innerhalb der interessierenden Bandbreite  $B$   

$$P = \sigma^2 = BN_0 = \frac{N_0}{T}.$$
- Korrelationsmatrix:  $\underline{\mathbf{R}}_{\text{nn}} = \sigma^2 \mathbf{E}$

## multivariates weißes Gauß-Rauschen

- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion von Real- und Imaginärteil:

$$p_x(x_m) = \frac{1}{\sqrt{\pi\sigma^2}} e^{-\frac{x_m^2}{\sigma^2}}, \quad p_y(y_m) = \frac{1}{\sqrt{\pi\sigma^2}} e^{-\frac{y_m^2}{\sigma^2}}$$

- zweidimensionale Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion der komplexwertigen Rauschabtastwerte:

$$p_n(\underline{n}_m) = \frac{1}{\pi\sigma^2} e^{-\frac{|\underline{n}_m|^2}{\sigma^2}}$$

- multivariates weißes Gauß-Rauschen:

$$p_n(\underline{\mathbf{n}}) = \prod_m p_n(\underline{n}_m) = \frac{1}{(\pi\sigma^2)^M} e^{-\frac{\|\underline{\mathbf{n}}\|^2}{\sigma^2}} = \frac{1}{(\pi\sigma^2)^M} e^{-\frac{\underline{\mathbf{n}}^{*\text{T}}\underline{\mathbf{n}}}{\sigma^2}}$$

- Schreibweise:

$$\underline{\mathbf{n}} \sim \mathcal{CN}\{0, \sigma^2 \mathbf{E}\}$$

circular symmetric complex normal, independent and identically distributed (i.i.d.)

## Eindeutige Funktionen reeller Zufallsvariablen

- skalarer Fall:

$$p_y(y)|dy| = p_x(x)|dx|$$

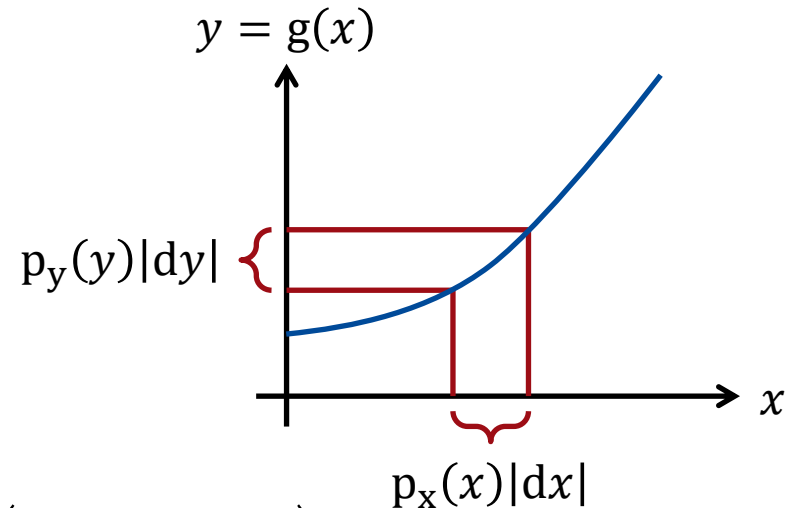
$$p_y(y) = \frac{p_x(x)}{\left|\frac{dy}{dx}\right|} = \frac{p_x(x)}{\left|\frac{dg}{dx}\right|}$$

- allgemeiner mehrdimensionaler Fall,  
 $N$  Funktionen von  $N$  Variablen:

$$p_y(\mathbf{y}) = \frac{p_x(\mathbf{x})}{|J|}, \text{ Jacobi-Determinante } J = \det \begin{pmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_1}{\partial x_N} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial y_N}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_N}{\partial x_N} \end{pmatrix}$$

- lineare Funktion  $\mathbf{y} = \mathbf{G} \cdot \mathbf{x}$  beschrieben durch die quadratische Matrix  $\mathbf{G}$ :

$$J = \det(\mathbf{G}) \Rightarrow p_y(\mathbf{y}) = \frac{p_x(\mathbf{x})}{|\det(\mathbf{G})|} = \frac{p_x(\mathbf{G}^{-1} \cdot \mathbf{y})}{|\det(\mathbf{G})|}$$





## Zufallszahlengeneratoren



Erzeuge eine Zufallsvariable  $y$  mit vorgegebener Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion  $p_y(y)$  durch Transformation einer gleichverteilten Zufallsvariablen  $x$ !

- Behauptung: Die benötigte Transformationsfunktion  $g(x)$  entspricht der Umkehrfunktion der gewünschten Verteilungsfunktion:

$$y = g(x) = P_y^{-1}(x) \text{ mit } P_y(y) = \int_{-\infty}^y p_y(\xi) d\xi$$

- Beweis:

$$\text{mit } p_x(x) = \begin{cases} 1 & 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases} \text{ (Gleichverteilung)}$$

$$\text{folgt } \frac{p_x(x)}{\left| \frac{dg}{dx} \right|} = \frac{1}{\left| \frac{dg}{dx} \right|} = \frac{1}{\left| \frac{dP_y^{-1}(x)}{dx} \right|} = \frac{dP_y(y)}{dy} = p_y(y)$$

## lineare Funktionen komplexer Zufallsvariablen

- komplexer Skalar  $\Leftrightarrow$  zweidimensionaler reeller Vektor

$$\underline{y} = \underline{g}\underline{x} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} \operatorname{Re}(\underline{y}) \\ \operatorname{Im}(\underline{y}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \operatorname{Re}(\underline{g}) & -\operatorname{Im}(\underline{g}) \\ \operatorname{Im}(\underline{g}) & \operatorname{Re}(\underline{g}) \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \operatorname{Re}(\underline{x}) \\ \operatorname{Im}(\underline{x}) \end{pmatrix}$$

- Jacobi-Determinante:

$$J = \det \begin{pmatrix} \operatorname{Re}(\underline{g}) & -\operatorname{Im}(\underline{g}) \\ \operatorname{Im}(\underline{g}) & \operatorname{Re}(\underline{g}) \end{pmatrix} = \operatorname{Re}^2(\underline{g}) + \operatorname{Im}^2(\underline{g}) = |\underline{g}|^2$$

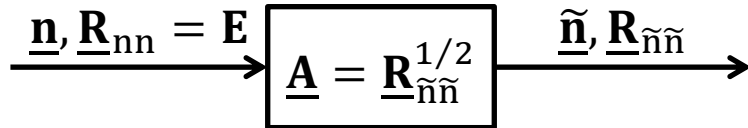
- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion:

$$p_{\underline{y}}(\underline{y}) = \frac{p_{\underline{x}}(\underline{x})}{|\underline{g}|^2}$$

- allgemeiner mehrdimensionaler Fall:

$$p_{\underline{y}}(\underline{y}) = \frac{p_{\underline{x}}(\underline{x})}{|\det(\underline{\mathbf{G}})|^2} = \frac{p_{\underline{x}}(\underline{\mathbf{G}}^{-1} \cdot \underline{y})}{|\det(\underline{\mathbf{G}})|^2}$$

## multivariates farbiges Gauß-Rauschen



- Erzeuge farbiges Rauschen  $\underline{\tilde{\mathbf{n}}}$  durch Filtern von weißem Rauschen  $\underline{\mathbf{n}}$ !

$$\underline{\mathbf{R}}_{\tilde{\mathbf{n}}\tilde{\mathbf{n}}} = \mathbf{E}\{\underline{\tilde{\mathbf{n}}} \cdot \underline{\tilde{\mathbf{n}}}^{*T}\} = \mathbf{E}\{\underline{\mathbf{A}} \cdot \underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{A}}^{*T}\} = \underline{\mathbf{A}} \cdot \underline{\mathbf{A}}^{*T}$$

$$\det(\underline{\mathbf{R}}_{\tilde{\mathbf{n}}\tilde{\mathbf{n}}}) = \det(\underline{\mathbf{A}} \cdot \underline{\mathbf{A}}^{*T}) = \det(\underline{\mathbf{A}})\det(\underline{\mathbf{A}}^{*T}) = |\det(\underline{\mathbf{A}})|^2$$

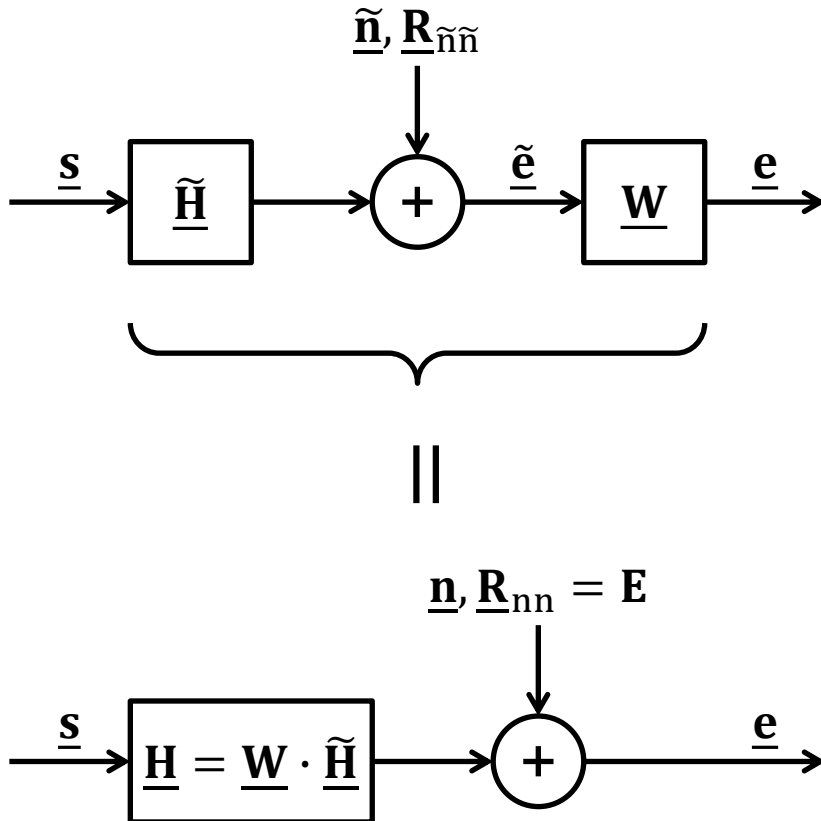
- Da die Korrelationsmatrix  $\underline{\mathbf{R}}_{\tilde{\mathbf{n}}\tilde{\mathbf{n}}}$  hermitesch und positiv definit ist, kann man eine geeignete Matrix  $\underline{\mathbf{A}}$  durch Choleskyzerlegung finden (Matlab: `A = chol(R, 'lower')`).
- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion:

$$p_{\tilde{\mathbf{n}}}(\underline{\tilde{\mathbf{n}}}) = \frac{p_{\mathbf{n}}(\underline{\mathbf{A}}^{-1} \cdot \underline{\tilde{\mathbf{n}}})}{|\det(\underline{\mathbf{A}})|^2} = \frac{1}{|\det(\underline{\mathbf{A}})|^2} \frac{1}{\pi^M} e^{-\underline{\tilde{\mathbf{n}}}^{*T} \cdot (\underline{\mathbf{A}}^{*T})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{A}}^{-1} \cdot \underline{\tilde{\mathbf{n}}}}$$

$$p_{\tilde{\mathbf{n}}}(\underline{\tilde{\mathbf{n}}}) = \frac{1}{\pi^M \det(\underline{\mathbf{R}}_{\tilde{\mathbf{n}}\tilde{\mathbf{n}}})} e^{-\underline{\tilde{\mathbf{n}}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\tilde{\mathbf{n}}\tilde{\mathbf{n}}}^{-1} \cdot \underline{\tilde{\mathbf{n}}}}$$

- Schreibweise:  $\underline{\tilde{\mathbf{n}}} \sim \mathcal{CN}\{0, \underline{\mathbf{R}}_{\tilde{\mathbf{n}}\tilde{\mathbf{n}}}\}$

## Prewhitening Filter



- wähle  $\underline{W} = \underline{A}^{-1} = \underline{R}_{\tilde{n}\tilde{n}}^{-1/2}$
- mit  $\underline{R}_{\tilde{n}\tilde{n}} = \underline{A} \cdot \underline{A}^{*T}$  folgt:  

$$\underline{R}_{nn} = E\{\underline{n} \cdot \underline{n}^{*T}\}$$

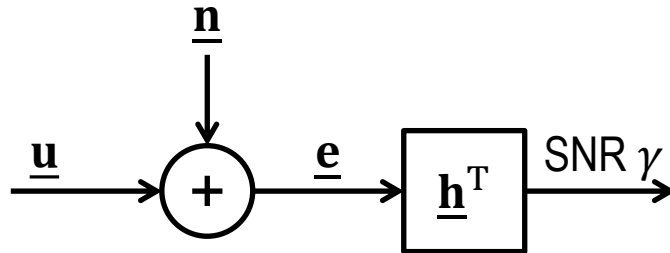
$$= E\{\underline{W} \cdot \underline{\tilde{n}} \cdot \underline{\tilde{n}}^{*T} \cdot \underline{W}^{*T}\}$$

$$= \underline{W} \cdot \underline{R}_{\tilde{n}\tilde{n}} \cdot \underline{W}^{*T}$$

$$= \underline{A}^{-1} \cdot \underline{A} \cdot \underline{A}^{*T} \cdot (\underline{A}^{*T})^{-1}$$

$$= \underline{E}$$

## Filterung



- Signalform  $\underline{\mathbf{u}}$  vorgegeben und bekannt, Energie  $E = T \|\underline{\mathbf{u}}\|^2$
- $\underline{\mathbf{n}}$  ist weißes Rauschen, Leistung  $\sigma^2$
- Nutzleistung am Ausgang:  

$$S = |\underline{\mathbf{h}}^T \cdot \underline{\mathbf{u}}|^2$$
- Störleistung am Ausgang:  

$$N = \sigma^2 \|\underline{\mathbf{h}}\|^2$$
- Signal-Rausch-Verhältnis, Signal to Noise Ratio (SNR):

$$\gamma = \frac{S}{N} = \frac{|\underline{\mathbf{h}}^T \cdot \underline{\mathbf{u}}|^2}{\sigma^2 \|\underline{\mathbf{h}}\|^2}$$

## signalangepasstes Filter, Matched Filter (MF)



Bestimme  $\underline{\mathbf{h}}$  so, dass das SNR  $\gamma$  maximal wird!

- Schwarzsche Ungleichung:

$$|\underline{\mathbf{h}}^T \cdot \underline{\mathbf{u}}|^2 \leq \|\underline{\mathbf{h}}\|^2 \|\underline{\mathbf{u}}\|^2, \text{ Gleichheit für } \underline{\mathbf{h}}^* \sim \underline{\mathbf{u}}$$

$\Rightarrow$  SNR  $\gamma$  wird maximal für  $\underline{\mathbf{h}} \sim \underline{\mathbf{u}}^*$

- das so erzielte maximale SNR ist:

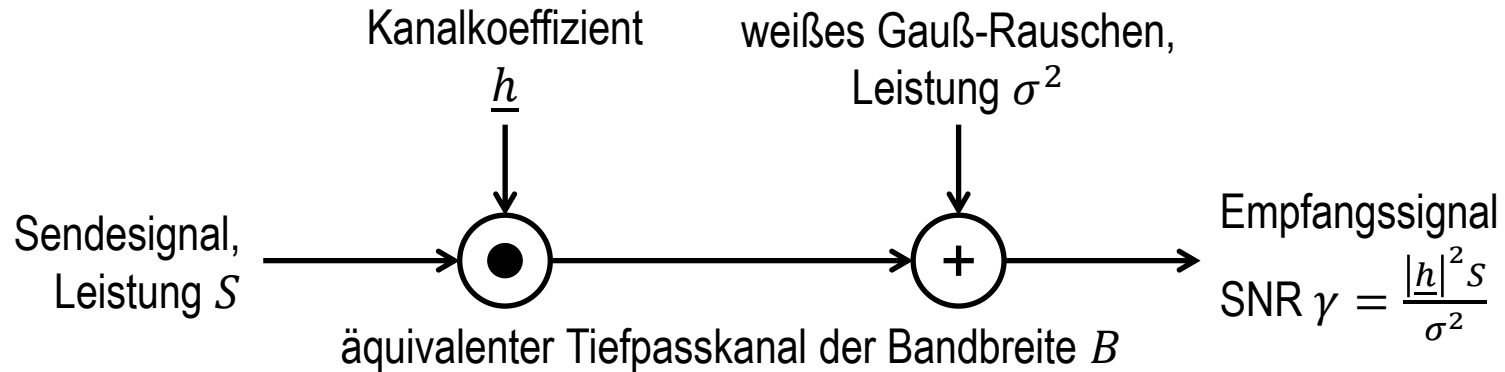
$$\gamma = \frac{\|\underline{\mathbf{u}}\|^2}{\sigma^2} = \frac{E}{N_0}$$

- Achtung: Das zum signalangepassten Filter im Bandpassbereich äquivalente Tiefpasssystem enthält zusätzlich noch einen Realteilbildner und erzielt ein doppelt so hohes SNR!



# Kanalkapazität

## SISO-Kanalkapazität



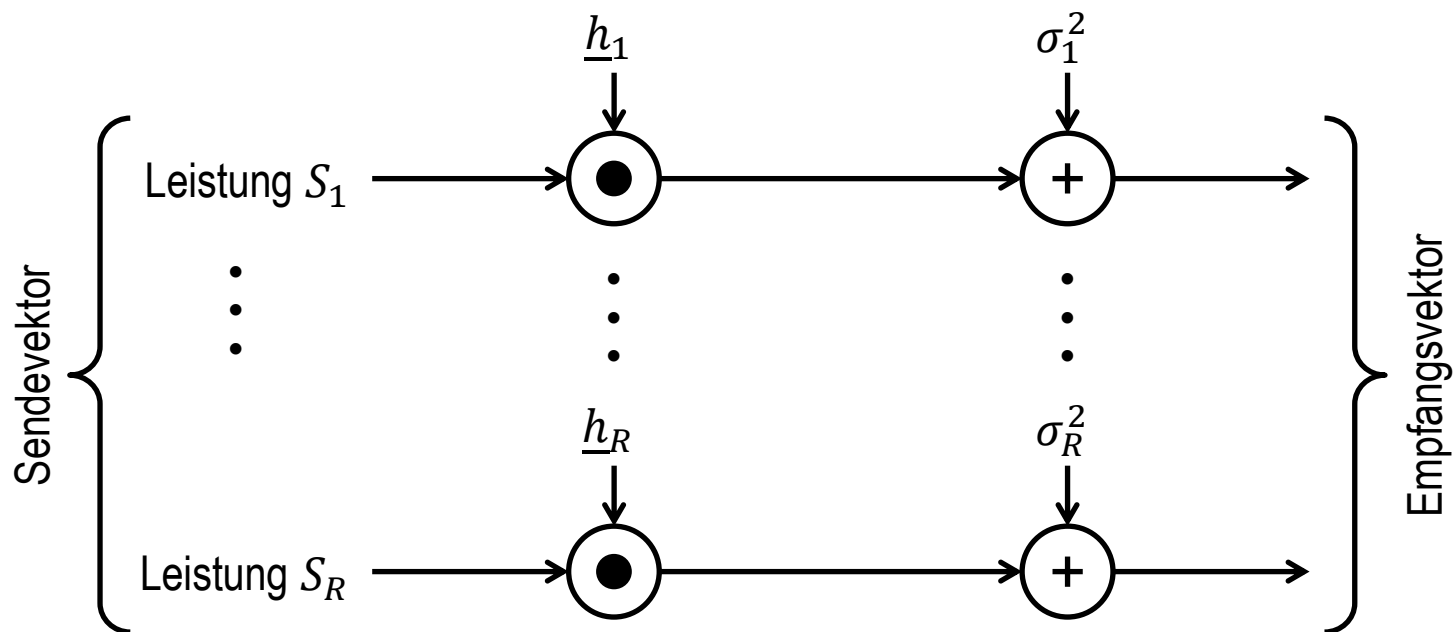
Kanalkapazität pro Kanalzugriff (Nyquist-Rate):

$$C = \text{ld}(1 + \gamma) = \text{ld}\left(1 + \frac{|\underline{h}|^2 S}{\sigma^2}\right), \text{ Einheit: } [C] = \frac{\text{bit}}{\text{s Hz}}$$

C. E. Shannon: A mathematical theory of communication. *Bell System Technical Journal*, vol. 27, pp. 379-423, 623-656, July-October 1948.



## ungekoppelter $(R, R)$ -MIMO-Kanal



- Gesamtsendeleistung:

$$S = \sum_{r=1}^R S_r$$

- Gesamtkanalkapazität:

$$C = \sum_{r=1}^R C_r = \sum_{r=1}^R \text{ld}(1 + \gamma_r) = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( 1 + \frac{|h_r|^2 S_r}{\sigma_r^2} \right) = \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{|h_r|^2 S_r}{\sigma_r^2} \right)$$

## Kanalkapazität ohne senderseitiger Kanalkenntnis

- Kanalkenntnis = Channel State Information, CSI
- Alle  $R$  parallelen Kanäle bekommen die gleiche Sendeleistung:

$$S_r = \frac{S}{R}$$

- resultierende Gesamtkanalkapazität:

$$C = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( 1 + \frac{|h_r|^2 S}{\sigma_r^2 R} \right) = \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{|h_r|^2 S}{\sigma_r^2 R} \right)$$

## Optimierungsaufgabe

- **Frage:** Wie groß ist die Gesamtkanalkapazität  $C$  bei beschränkter Gesamtsendeleistung  $S$  und vorhandener senderseitiger Kanalkennntnis?



**Idee:** Verteile die Gesamtsendeleistung  $S$  unter Ausnutzung der Kanalkennntnis geschickt auf die  $R$  parallelen Kanäle!

- **Optimierungsaufgabe:**

Maximiere

$$C = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( 1 + \frac{|h_r|^2 S_r}{\sigma_r^2} \right)$$

unter den Nebenbedingungen

$$S_r \geq 0$$

und

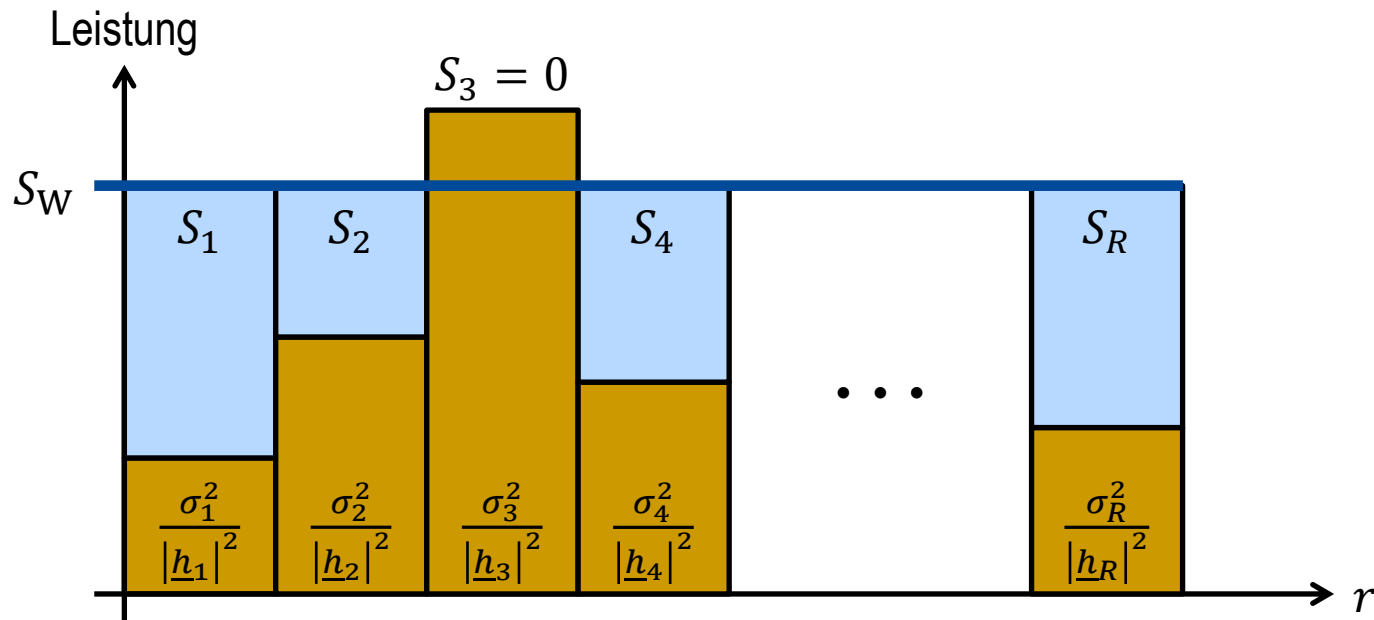
$$S = \sum_{r=1}^R S_r$$

## Waterfilling

Mit geeignet gewähltem  $S_W$  erfüllt

$$S_r = \max \left\{ 0, S_W - \frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2} \right\}$$

die Nebenbedingungen.



## Behauptung

Die mit Waterfilling erzielte Gesamtkanalkapazität

$$C = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( 1 + \frac{|h_r|^2}{\sigma_r^2} \underbrace{\max \left\{ 0, S_W - \frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2} \right\}}_{S_r} \right) = \sum_{r=1}^R \max \left\{ 0, \text{ld} \left( \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2} \right) \right\}$$

$$= \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{|h_r|^2}{\sigma_r^2} \underbrace{\max \left\{ 0, S_W - \frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2} \right\}}_{S_r} \right) = \text{ld} \prod_{r=1}^R \max \left\{ 1, \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2} \right\}$$

ist maximal.

## Beweis (1)

Jede andere die Nebenbedingungen erfüllende Verteilung der Gesamtsendeleistung  $S_r + \Delta S_r$  führt zu einer kleineren Gesamtkanalkapazität:

$$\begin{aligned}
 & \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{|h_r|^2}{\sigma_r^2} \left( \underbrace{\max \left\{ 0, S_W - \frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2} \right\}}_{S_r} + \Delta S_r \right) \right) \\
 &= \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( \max \left\{ 1, \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2} \right\} + \frac{|h_r|^2 \Delta S_r}{\sigma_r^2} \right) \\
 &= \text{ld} \left( \prod_{r=1}^R \left( \max \left\{ 1, \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2} \right\} \right) \cdot \prod_{r=1}^R \frac{\max \left\{ 1, \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2} \right\} + \frac{|h_r|^2 \Delta S_r}{\sigma_r^2}}{\max \left\{ 1, \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2} \right\}} \right) \\
 &= \underbrace{\text{ld} \prod_{r=1}^R \max \left\{ 1, \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2} \right\}}_C + \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{\Delta S_r}{\max \left\{ \frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2}, S_W \right\}} \right)
 \end{aligned}$$

## Beweis (2)

$$\begin{aligned}
 & C + \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{\Delta S_r}{\max\left\{\frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2}, S_W\right\}} \right) \\
 & \leq C + \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{\Delta S_r}{S_W} \right) \\
 & = C + R \text{ld} \underbrace{\sqrt[R]{\prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{\Delta S_r}{S_W} \right)}}_{\text{geometrisches Mittel}} \\
 & \leq C + R \text{ld} \underbrace{\left( \frac{1}{R} \sum_{r=1}^R \left( 1 + \frac{\Delta S_r}{S_W} \right) \right)}_{\text{arithmetisches Mittel}} \\
 & = C + R \text{ld} \left( 1 + \frac{1}{RS_W} \sum_{r=1}^R \Delta S_r \right) \\
 & = C
 \end{aligned}$$

Im letzten Schritt wurde die Nebenbedingung genutzt:

$$S = \sum_{r=1}^R (S_r + \Delta S_r) = \underbrace{\sum_{r=1}^R S_r}_{=S} + \sum_{r=1}^R \Delta S_r \Rightarrow \sum_{r=1}^R \Delta S_r = 0$$

## Sonderfall: alle Kanäle genutzt

$$S_r = S_W - \frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2}$$

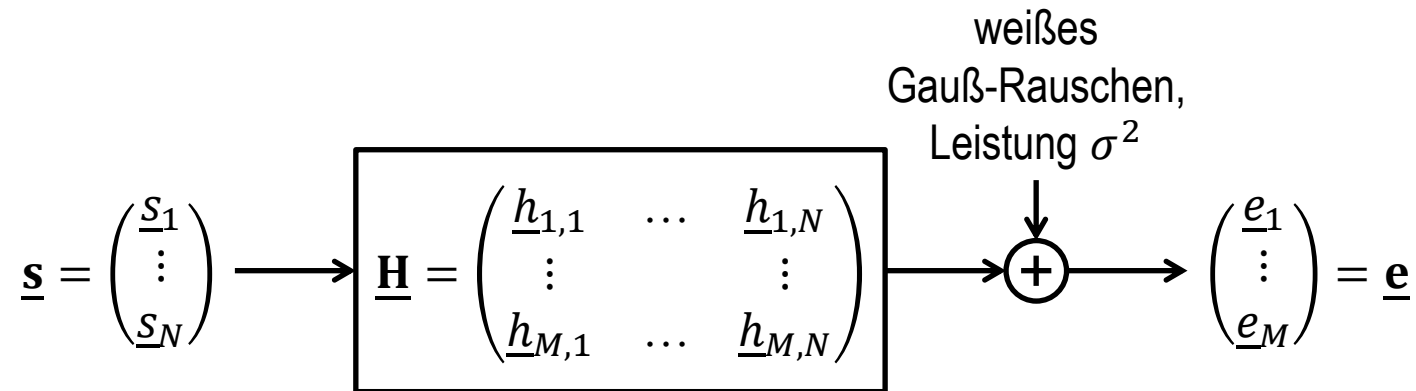
$$\Rightarrow \sum_{r=1}^R S_r = \sum_{r=1}^R \left( S_W - \frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2} \right) = S$$

$$\Rightarrow S_W = \frac{S}{R} + \frac{1}{R} \sum_{r=1}^R \frac{\sigma_r^2}{|h_r|^2}$$

$$\Rightarrow C = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2} \right) = \text{ld} \prod_{r=1}^R \frac{|h_r|^2 S_W}{\sigma_r^2}$$



## allgemeiner $(N, M)$ -MIMO-Kanal

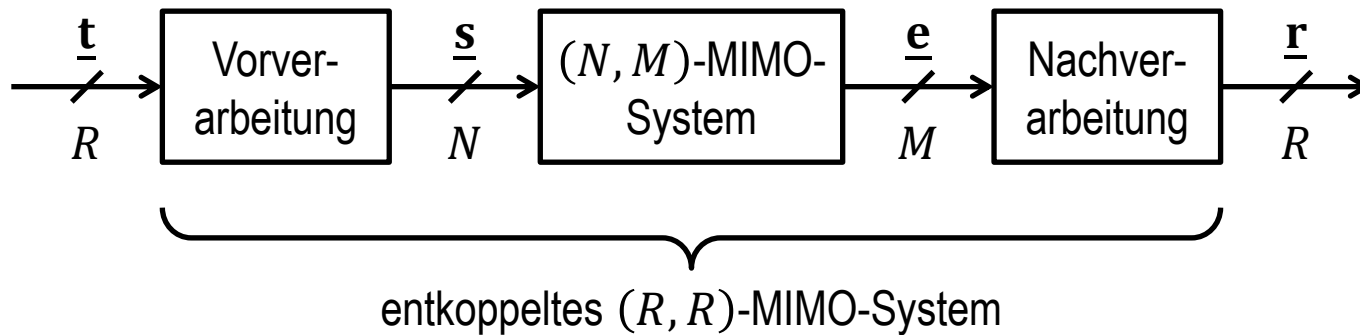


gegebenenfalls erforderliches Preshwhitening Filter als Bestandteil des Kanals betrachten

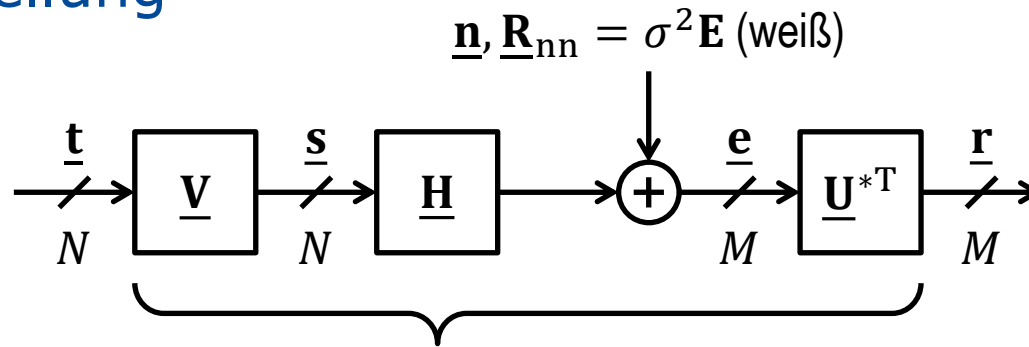
## Entkopplungsprinzip



Überführe das gekoppelte  $(N, M)$ -MIMO-System durch Vorschalten oder Nachschalten weiterer Signalverarbeitungs-komponenten in ein (leichter zu behandelndes) äquivalentes ungekoppeltes  $(R, R)$ -MIMO-System!



## Aufgabenstellung

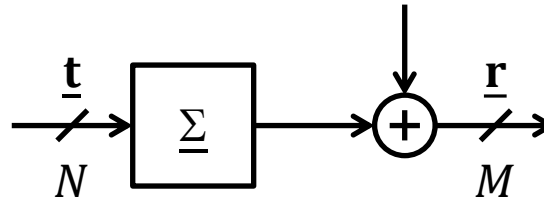


$\underline{s}$  soll gleiche Leistung wie  $\underline{t}$  haben:

$$\underline{t}^{*T} \cdot \underline{V}^{*T} \cdot \underline{V} \cdot \underline{t} = \underline{t}^{*T} \cdot \underline{t}$$

$$\Rightarrow \underline{V}^{*T} \cdot \underline{V} = \underline{E} \quad (\underline{V} \text{ unitär})$$

$$\parallel \underline{m}, \underline{R}_{mm} = \sigma^2 \underline{E}$$



$\underline{m}$  soll weiß sein:

$$\underline{R}_{mm} = \sigma^2 \underline{U}^{*T} \cdot \underline{U}$$

$$\Rightarrow \underline{U}^{*T} \cdot \underline{U} = \underline{E} \quad (\underline{U} \text{ unitär})$$

Diagonalmatrix

Finde unitäre Matrizen  $\underline{U}$  und  $\underline{V}$  so, dass  $\underline{\Sigma} = \underline{U}^{*T} \cdot \underline{H} \cdot \underline{V}$  eine diagonale Matrix ist!

## Singulärwertzerlegungstheorem

Zu jeder  $M \times N$  Matrix  $\underline{\mathbf{H}}$  gibt es unitäre Matrizen  $\underline{\mathbf{U}}$  und  $\underline{\mathbf{V}}$  derart, dass

$$\underline{\Sigma} = \underline{\mathbf{U}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{V}}$$

eine  $M \times N$  Diagonalmatrix mit nichtnegativen reellen Diagonalelementen ist.

Matlab:  $[U, S, V] = \text{svd}(H)$

C. Eckart, G. Young: A principal axis transformation for non-Hermitian matrices. *Bulletin of the American Mathematical Society*, Bd. 45, S. 118-121, Januar/Dezember 1939.

T. K. Moon, W. C. Stirling: *Mathematical Methods and Algorithms for Signal Processing*. Upper Saddle River, NJ: Prentice Hall, 2000, ISBN 0-201-36186-8.

## Singulärwertzerlegung

- $\underline{\Sigma} = \underline{\mathbf{U}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{V}} \Leftrightarrow \underline{\mathbf{H}} = \underline{\mathbf{U}} \cdot \underline{\Sigma} \cdot \underline{\mathbf{V}}^{*T}$
- $\underline{\mathbf{U}}$ : unitäre  $M \times M$  Matrix, Spalten sind die linken Singulärvektoren beziehungsweise die Eigenvektoren von  $\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T} = \underline{\mathbf{U}} \cdot \underline{\Sigma} \cdot \underline{\Sigma}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{U}}^{*T}$
- $\underline{\mathbf{V}}$ : unitäre  $N \times N$  Matrix, Spalten sind die rechten Singulärvektoren beziehungsweise die Eigenvektoren von  $\underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}} = \underline{\mathbf{V}} \cdot \underline{\Sigma}^{*T} \cdot \underline{\Sigma} \cdot \underline{\mathbf{V}}^{*T}$
- $\underline{\Sigma}$ :  $M \times N$  Diagonalmatrix, Diagonalelemente sind die Singulärwerte beziehungsweise die Quadratwurzeln der Eigenwerte  $\lambda_q$  von  $\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T}$  oder  $\underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}}$
- $\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T}$ : Gramsche Matrix der Zeilenvektoren
- $\underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}}$ : Gramsche Matrix der Spaltenvektoren

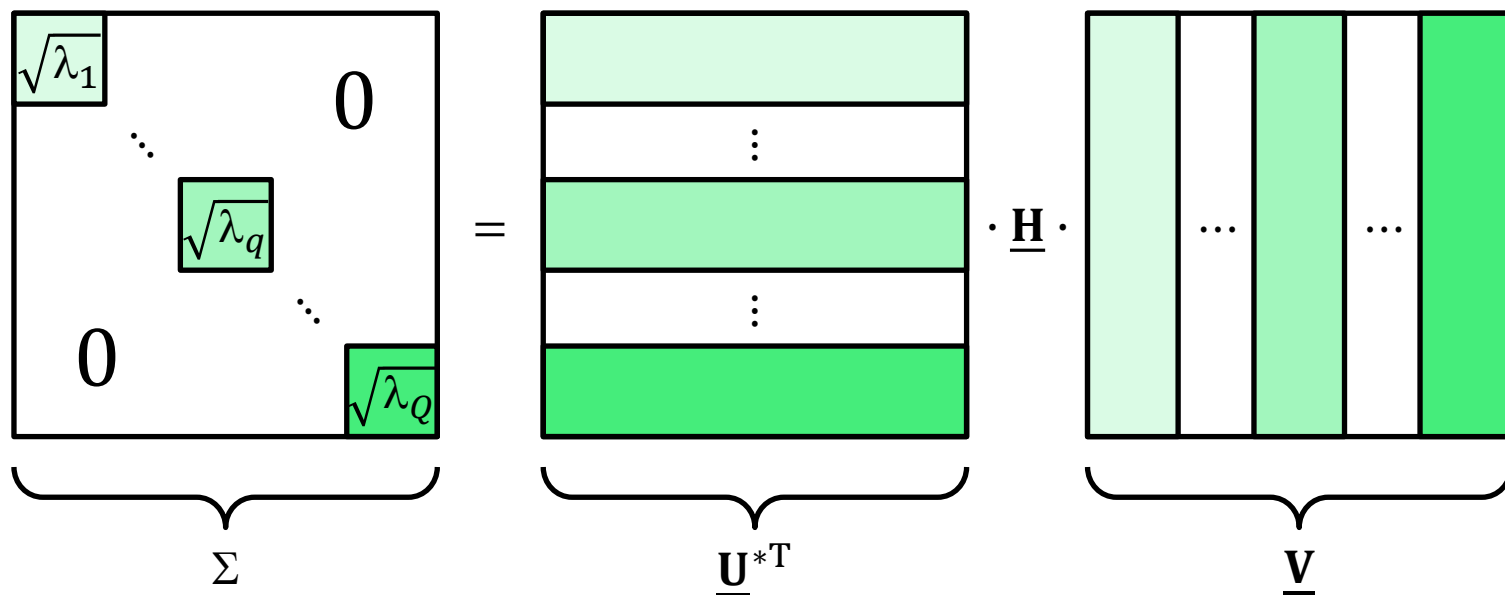
## Struktur von $\Sigma$

- Singulärwerte absteigend sortiert:  $\sqrt{\lambda_1} \geq \sqrt{\lambda_2} \geq \dots \geq \sqrt{\lambda_R} > \sqrt{\lambda_{R+1}} = \dots = \sqrt{\lambda_Q} = 0$
- Rang des Kanals:  $R = \text{rang}(\underline{\mathbf{H}}) \leq Q = \min\{N, M\}$

$M > N$	$M = N$	$M < N$
$\begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \sqrt{\lambda_Q} \\ & \dots & \\ 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \sqrt{\lambda_Q} \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & 0 & 0 & \dots & 0 \\ & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & & \sqrt{\lambda_Q} & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$

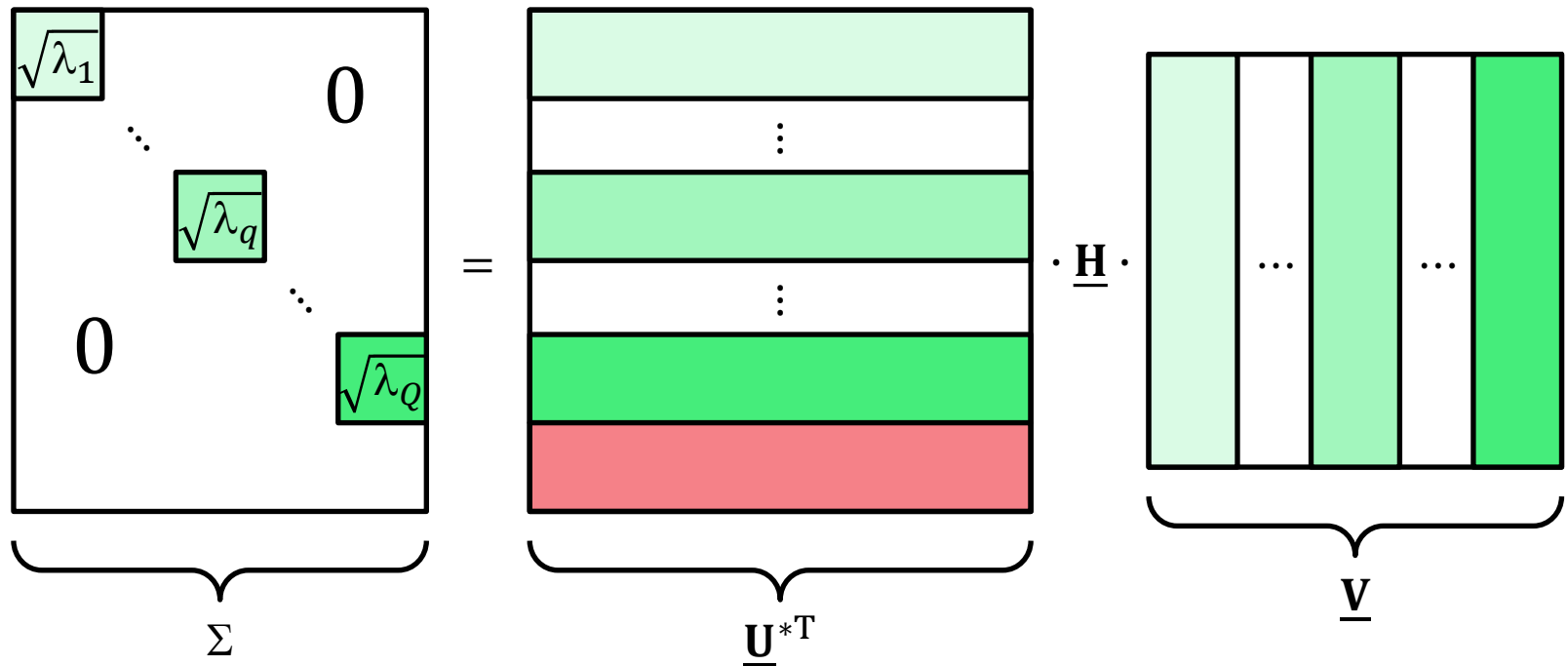
## Matrixstrukturen (1)

- $\underline{\Sigma} = \underline{\mathbf{U}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{V}} \Leftrightarrow \underline{\mathbf{H}} = \underline{\mathbf{U}} \cdot \underline{\Sigma} \cdot \underline{\mathbf{V}}^{*T}$
- Beispiel:  $M = N$



## Matrixstrukturen (2)

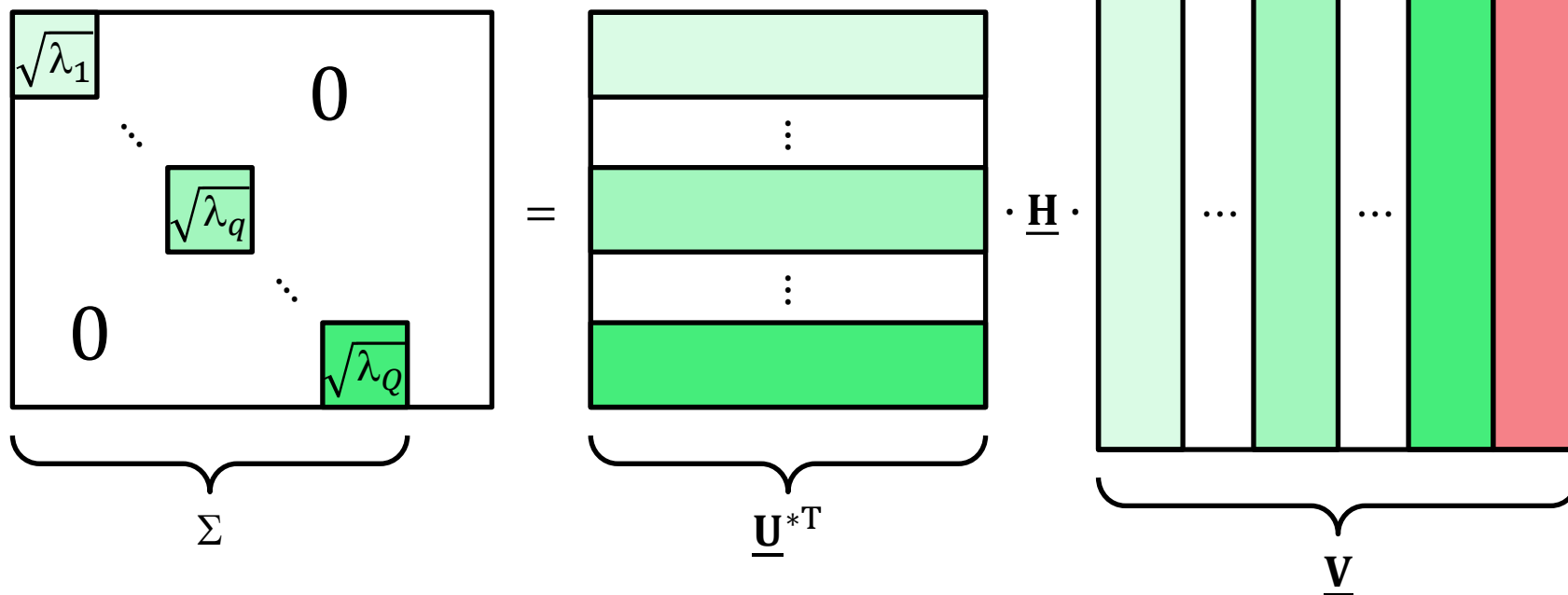
- $\underline{\Sigma} = \underline{\mathbf{U}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{V}} \Leftrightarrow \underline{\mathbf{H}} = \underline{\mathbf{U}} \cdot \underline{\Sigma} \cdot \underline{\mathbf{V}}^{*T}$
- Beispiel:  $M > N$





## Matrixstrukturen (3)

- $\underline{\Sigma} = \underline{\mathbf{U}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{V}} \Leftrightarrow \underline{\mathbf{H}} = \underline{\mathbf{U}} \cdot \underline{\Sigma} \cdot \underline{\mathbf{V}}^{*T}$
- Beispiel:  $M < N$



## MIMO-Kanalkapazität ohne senderseitiger Kanalkennntnis

alle Eingänge unabhängig und mit gleicher Leistung

$$\begin{aligned} C &= \text{ld} \prod_{r=1}^R \left( 1 + \frac{\lambda_r S}{\sigma^2 N} \right) = \text{ld} \left( \det \left( \mathbf{E} + \frac{S}{N\sigma^2} \Sigma \cdot \Sigma^{*T} \right) \right) \\ &= \text{ld} \left( \det \left( \mathbf{E} + \frac{S}{N\sigma^2} \underline{\mathbf{U}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{V}} \cdot \underline{\mathbf{V}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{U}} \right) \right) \\ &= \text{ld} \left( \det \left( \underline{\mathbf{U}}^{*T} \cdot \left( \mathbf{E} + \frac{S}{N\sigma^2} \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T} \right) \cdot \underline{\mathbf{U}} \right) \right) \\ &= \text{ld} \left( \det(\underline{\mathbf{U}}^{*T}) \det \left( \mathbf{E} + \frac{S}{N\sigma^2} \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T} \right) \det(\underline{\mathbf{U}}) \right) \end{aligned}$$

$$C = \text{ld} \left( \det \left( \mathbf{E} + \frac{S}{N\sigma^2} \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T} \right) \right) = \text{ld} \left( \det \left( \mathbf{E} + \frac{S}{N\sigma^2} \underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}} \right) \right)$$

G. J. Foschini: Layered space-time architecture for wireless communication in a fading environment when using multi-element antennas. *Bell Labs Technical Journal*, Bd. 1, S. 41-59, 1996.

## MIMO-Kanalkapazität mit senderseitiger Kanalkennntnis

$$C = \sum_{r=1}^R \max \left\{ 0, \text{ld} \left( \frac{\lambda_r S_W}{\sigma^2} \right) \right\}$$

- $S_W$  so wählen, dass

$$S = \sum_{r=1}^R S_r = \sum_{r=1}^R \max \left\{ 0, S_W - \frac{\sigma^2}{\lambda_r} \right\}$$

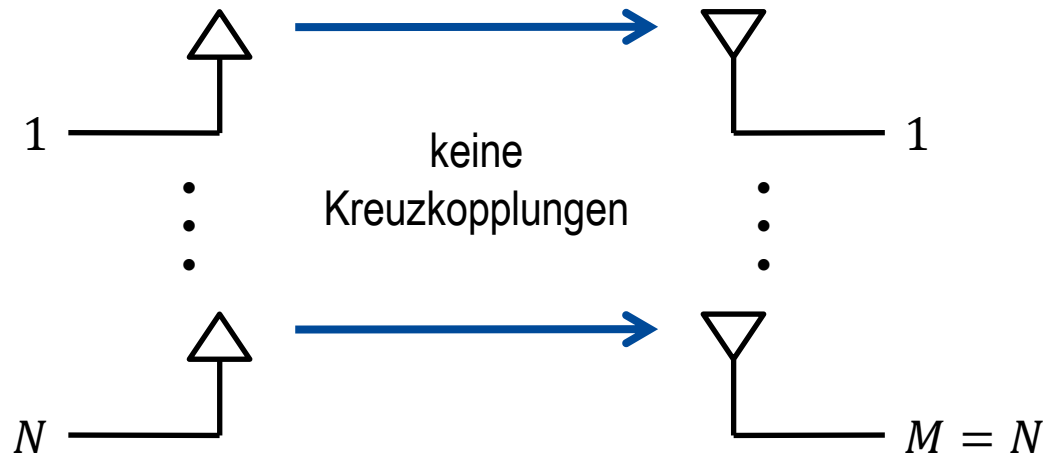
- Sonderfall: alle  $R$  Kanäle werden genutzt

$$S_W = \frac{S}{R} + \frac{1}{R} \sum_{r=1}^R \frac{\sigma^2}{\lambda_r}$$

$$C = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( \frac{\lambda_r S_W}{\sigma^2} \right) = \text{ld} \prod_{r=1}^R \frac{\lambda_r S_W}{\sigma^2}$$

E. Telatar: Capacity of multi-antenna Gaussian channels. *European Transactions on Telecommunications*, Bd. 10, S. 585-595, November-Dezember 1999.

## Flachbandkabelkanalmodell



- Kanalmatrix:  $\underline{\mathbf{H}} = \underline{\mathbf{E}} = \begin{pmatrix} 1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & 1 \end{pmatrix}$
- Rang:  $\text{rang}(\underline{\mathbf{H}}) = R = N$
- Singulärwerte:  $\sqrt{\lambda_q} = 1$

## Kanalkapazität des Flachbandkabelkanals

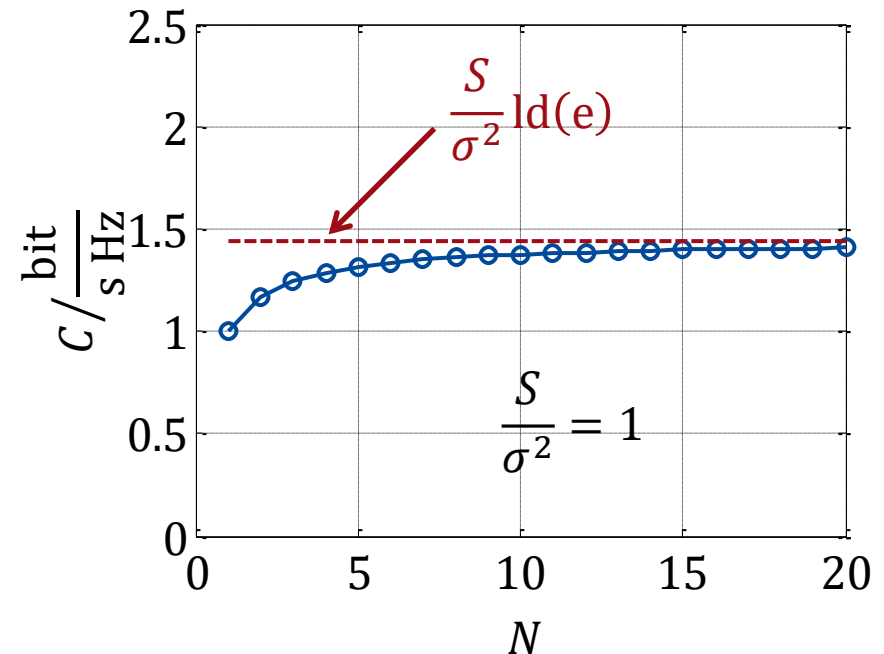
- alle parallelen Kanäle gleich  
 ⇒ gleichmäßiges Aufteilen der Sendeleistung  $S$  optimal  
 ⇒ Kanalkapazität  $C$  mit und ohne senderseitiger Kanalkennntnis gleich

- $C = N \text{ld} \left( 1 + \frac{S}{N\sigma^2} \right)$

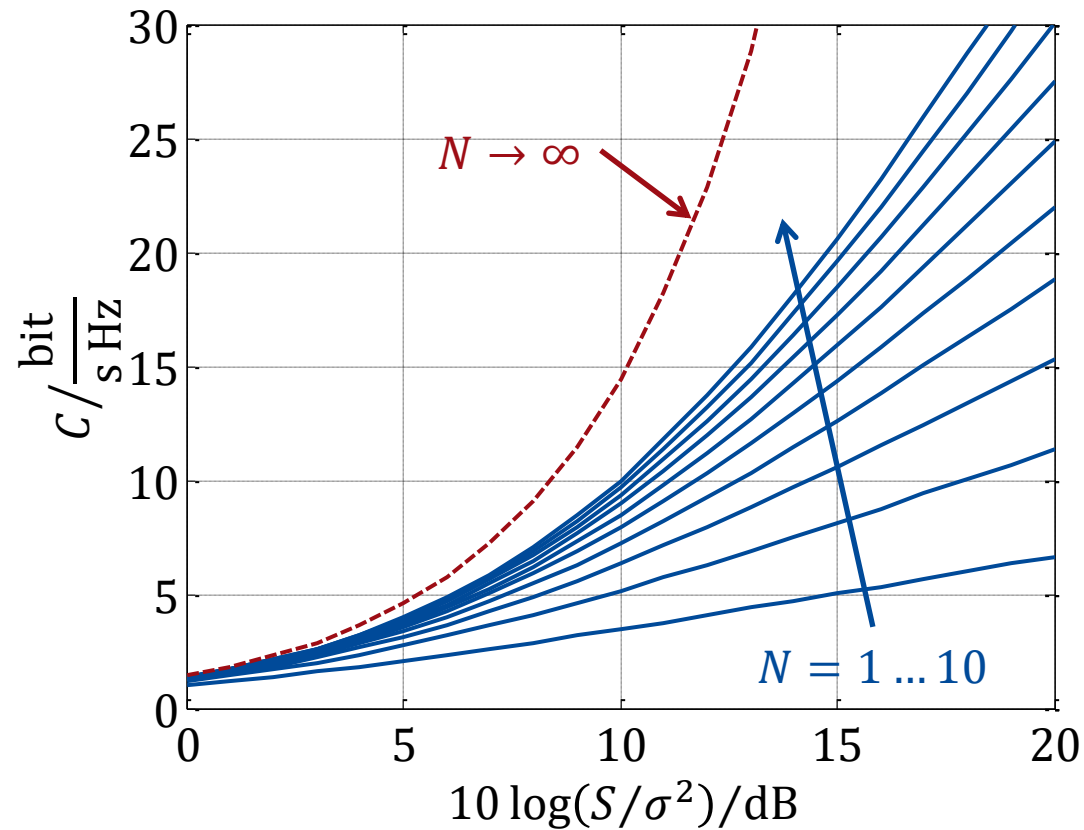
- Grenzwert  $N \rightarrow \infty$ :

$$C_\infty = \lim_{N \rightarrow \infty} \left\{ \frac{\text{ld} \left( 1 + \frac{S}{N\sigma^2} \right)}{\frac{1}{N}} \right\} = \frac{S}{\sigma^2} \text{ld}(e)$$

- ⇒ hier nur begrenzte Gewinne durch räumliches Multiplexen



## Multiplexinggewinn des Flachbandkabelkanals



## Multiplexinggewinn, Freiheitsgrade

- Pseudo-Signal-Rausch-Verhältnis (PSNR):  $\gamma = \frac{S}{\sigma^2}$
- Kanalkapazität ohne senderseitiger Kanalkennntnis für große PSNR:

$$C = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( 1 + \frac{\lambda_r}{N} \gamma \right) \approx \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( \frac{\lambda_r}{N} \gamma \right) = R \text{ld}(\gamma) + \sum_{n=1}^R \text{ld} \left( \frac{\lambda_r}{N} \right)$$

- Kanalkapazität mit senderseitiger Kanalkennntnis für große PSNR  
(es werden alle  $R$  Kanäle genutzt):

$$S_W = \frac{S}{R} + \frac{1}{R} \sum_{r=1}^R \frac{\sigma^2}{\lambda_r}$$

$$C = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( \frac{\lambda_r S_W}{\sigma^2} \right) \approx \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( \frac{\lambda_r \gamma}{R} \right) = R \text{ld}(\gamma) + \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( \frac{\lambda_r}{R} \right)$$



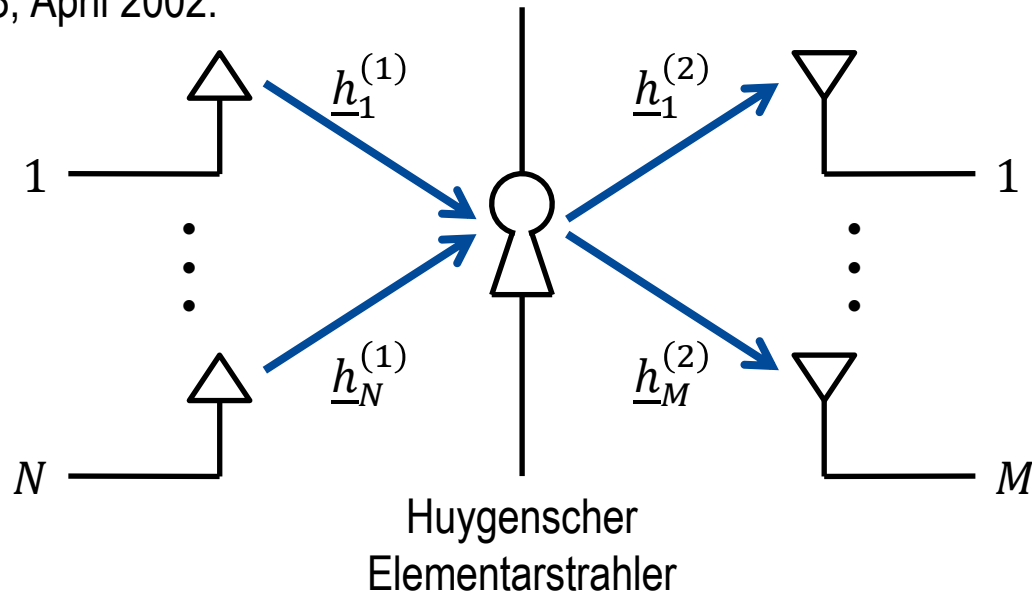
Betrachte die asymptotische Steigung der Kanalkapazitätskurve für große PSNR!

- Multiplexinggewinn, Freiheitsgrade (Degrees of Freedom, DoF):

$$R = \lim_{\gamma \rightarrow \infty} \frac{C(\gamma)}{\text{ld}(\gamma)}$$

## Schlüssellochkanalmodell

D. Chizhik, G. J. Foschini, M. J. Gans, R. A. Valenzuela: Keyholes, correlations, and capacities of multielement transmit and receive antennas. *Wireless Communications, IEEE Transactions on*, Bd. 1, S. 361-368, April 2002.



$$\underline{\mathbf{h}}^{(1)} = \begin{pmatrix} \underline{h}_1^{(1)} \\ \vdots \\ \underline{h}_N^{(1)} \end{pmatrix}, \underline{\mathbf{h}}^{(2)} = \begin{pmatrix} \underline{h}_1^{(2)} \\ \vdots \\ \underline{h}_M^{(2)} \end{pmatrix} \Rightarrow \underline{\mathbf{H}} = \begin{pmatrix} \underline{h}_1^{(2)} \underline{h}_1^{(1)} & \dots & \underline{h}_1^{(2)} \underline{h}_N^{(1)} \\ \vdots & & \vdots \\ \underline{h}_M^{(2)} \underline{h}_1^{(1)} & \dots & \underline{h}_M^{(2)} \underline{h}_N^{(1)} \end{pmatrix} = \underline{\mathbf{h}}^{(2)} \cdot \underline{\mathbf{h}}^{(1)T}$$



## Singulärwertzerlegung des Schlüssellochkanals

$$\underline{\mathbf{H}} = \underbrace{\begin{pmatrix} \frac{\underline{\mathbf{h}}^{(2)}}{\|\underline{\mathbf{h}}^{(2)}\|} & & \\ & \ddots & \\ & & M-1 \text{ orthonormale} \\ & & \text{Spalten} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{U}}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \|\underline{\mathbf{h}}^{(1)}\| \|\underline{\mathbf{h}}^{(2)}\| & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}}_{\underline{\Sigma}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \frac{\underline{\mathbf{h}}^{(1)\text{T}}}{\|\underline{\mathbf{h}}^{(1)}\|} \\ \vdots \\ N-1 \text{ orthonormale} \\ \text{Zeilen} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{V}}^{\text{T}}}$$

- $\sqrt{\lambda_1} = \|\underline{\mathbf{h}}^{(1)}\| \|\underline{\mathbf{h}}^{(2)}\|, \sqrt{\lambda_2} = \dots = \sqrt{\lambda_Q} = 0$
- $\text{rang}(\underline{\mathbf{H}}) = 1 \Rightarrow \text{rangdefizitär!}$
- Die optimale Signalverarbeitung besteht aus sender- und empfängerseitiger signalangepasster Filterung.

## Kanalkapazität des Schlüssellochkanals

- mit senderseitiger Kanalkennntnis:

$$C = \text{ld} \left( 1 + \frac{s \|\underline{\mathbf{h}}^{(1)}\|^2 \|\underline{\mathbf{h}}^{(2)}\|^2}{\sigma^2} \right)$$

⇒ sender- und empfängerseitige  
SNR-Gewinne

- ohne senderseitiger Kanalkennntnis:

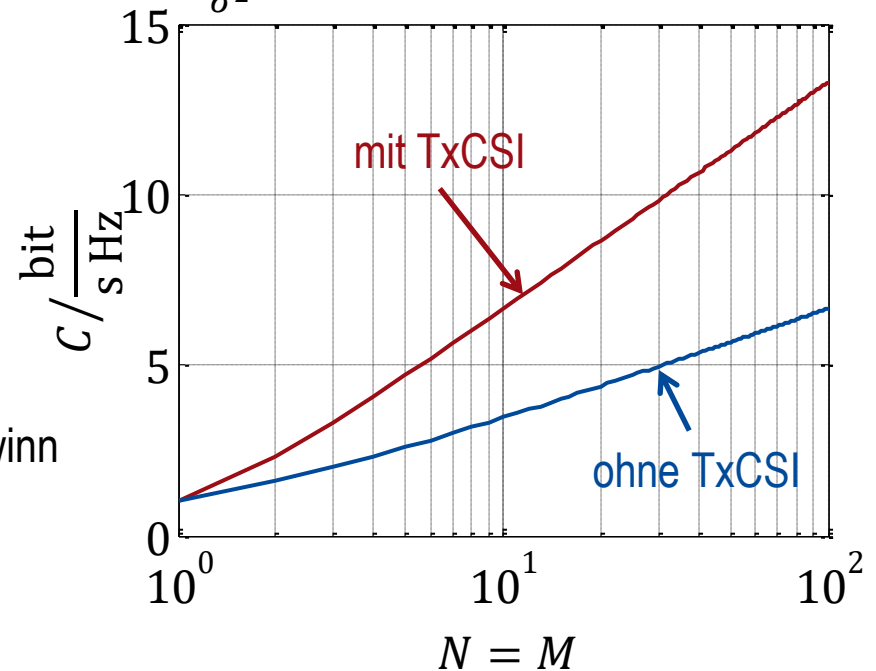
$$C = \text{ld} \left( 1 + \frac{s \|\underline{\mathbf{h}}^{(1)}\|^2 \|\underline{\mathbf{h}}^{(2)}\|^2}{N \sigma^2} \right)$$

⇒ nur empfängerseitige  
SNR-Gewinne

- bei großen SNR:  
doppeltes SNR ⇒ 1 Bit Kanalkapazitätsgewinn

$$\underline{h}_n^{(1)} = 1, \underline{h}_m^{(2)} = 1$$

$$\frac{s}{\sigma^2} = 1$$



## Kanalkapazität stochastischer Kanäle

- instantane Kanalkapazität:

$$C_{\text{inst}} = \begin{cases} \sum_{r=1}^R \max \left\{ 0, \text{ld} \left( \frac{\lambda_r S_W}{\sigma^2} \right) \right\} & \text{mit senderseitiger Kanalkennntnis} \\ \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( 1 + \frac{\lambda_r S}{\sigma^2 N} \right) & \text{ohne senderseitiger Kanalkennntnis} \end{cases}$$

- komplementäre Verteilungsfunktion:

$$\Pr\{C_{\text{inst}} > C\} = \int_C^{\infty} p(C_{\text{inst}}) dC_{\text{inst}}$$

- ergodische Kanalkapazität:

$$C_{\text{erg}} = E\{C_{\text{inst}}\}$$

- Outage-Kanalkapazität, Ausfallwahrscheinlichkeit  $P_{\text{out}}$ :

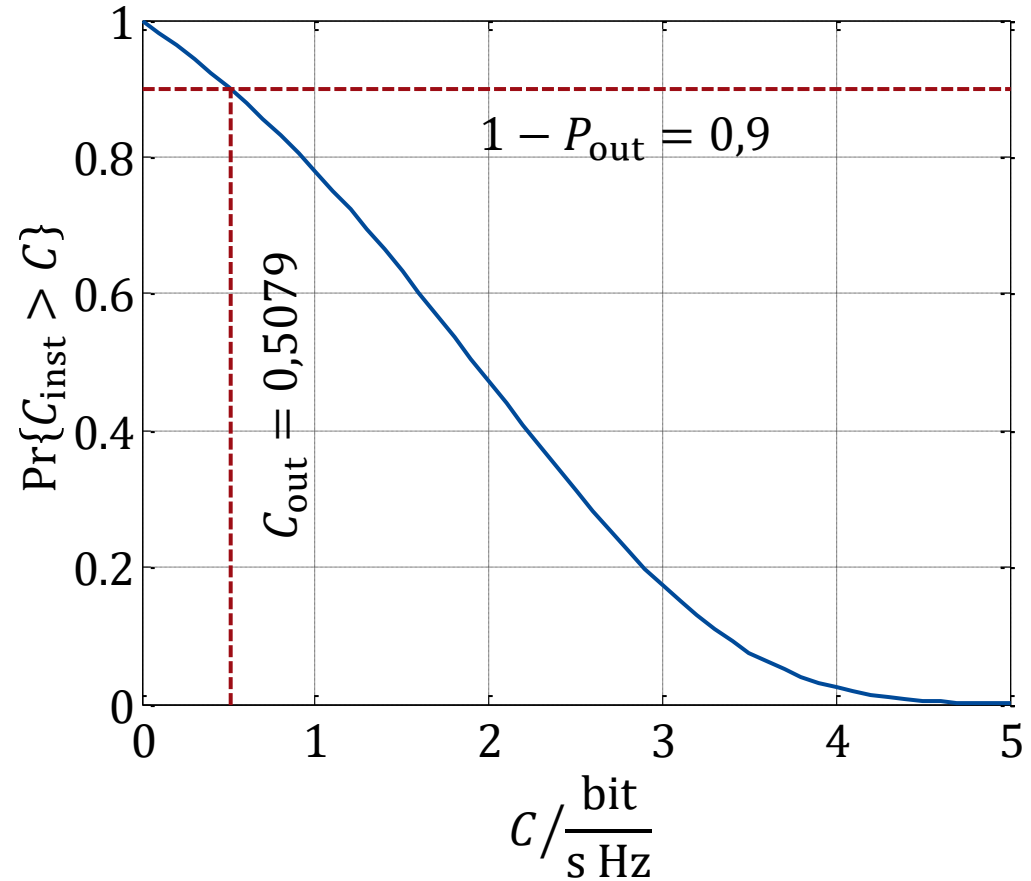
$$\Pr\{C_{\text{inst}} < C_{\text{out}}\} = P_{\text{out}}$$

$$\Pr\{C_{\text{inst}} > C_{\text{out}}\} = 1 - P_{\text{out}}$$

## komplementäre Verteilungsfunktion

Beispiel:

- $N = M = 1$
- $S/\sigma^2 = 4$
- $E\{|h|^2\} = 1$
- Rayleigh-Kanal

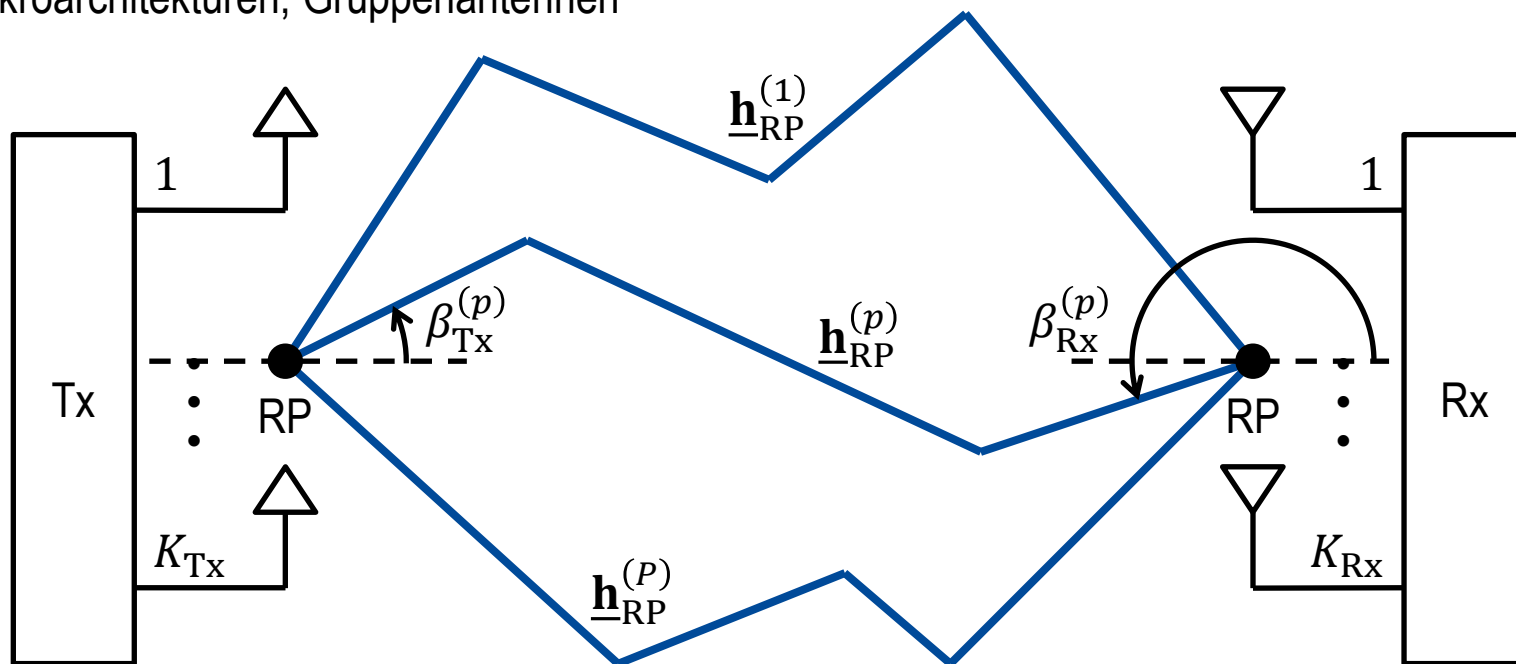




# Deterministische Kanalmodelle

## geometrische Kanalmodelle

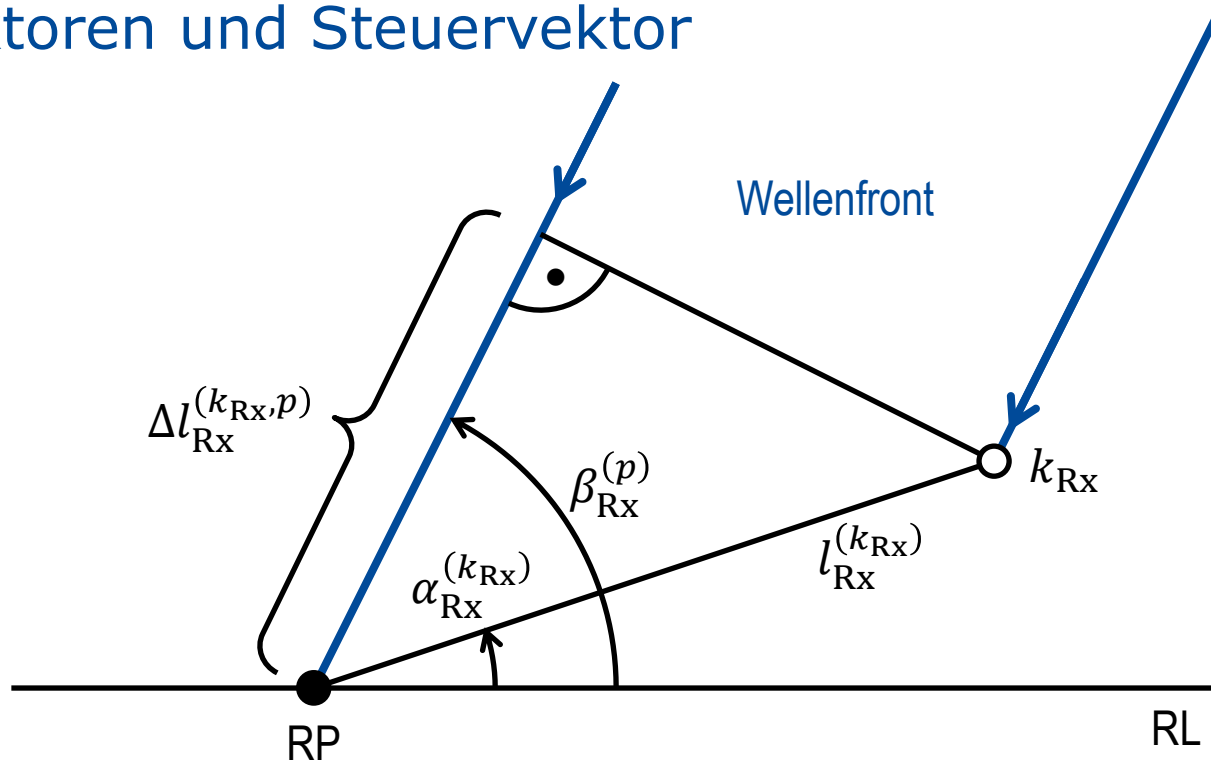
hier: Mikroarchitekturen, Gruppenantennen



- Ausfallsrichtung (Direction of Departure, DoD):  $\beta_{Tx}^{(p)}$
- Einfallsrichtung (Direction of Arrival, DoA):  $\beta_{Rx}^{(p)}$
- direktionale Kanalimpulsantwort:  $\underline{h}_{RP}^{(p)}$

gleichartige  
gleich orientierte  
Antennen

## Steuerfaktoren und Steuervektor



$$\Delta l_{RX}^{(k_{RX}, p)} = l_{RX}^{(k_{RX})} \cos(\beta_{RX}^{(p)} - \alpha_{RX}^{(k_{RX})})$$

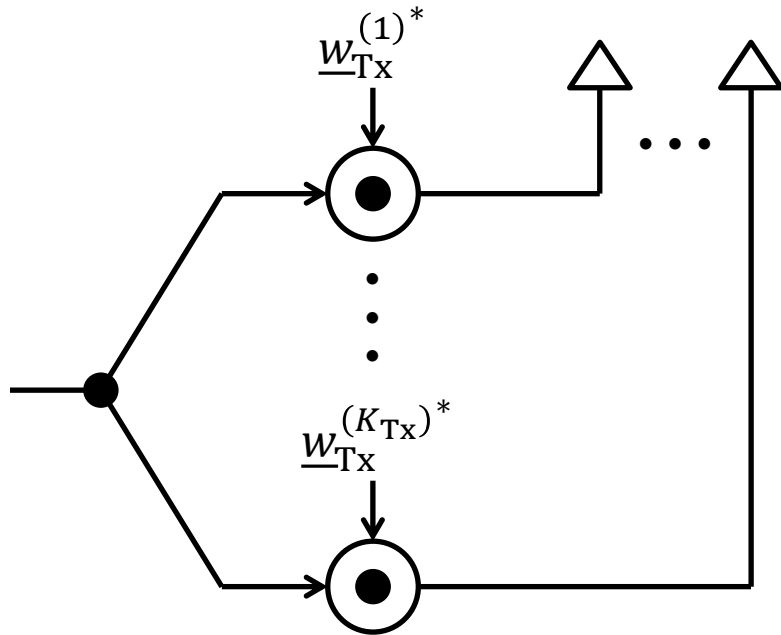
$$\underline{a}_{RX}^{(k_{RX}, p)} = e^{j\varphi_{RX}^{(k_{RX}, p)}}, \quad |\underline{a}_{RX}^{(k_{RX}, p)}| = 1$$

$$\varphi_{RX}^{(k_{RX}, p)} = \frac{2\pi}{\lambda} \Delta l_{RX}^{(k_{RX}, p)}$$

$$\underline{\mathbf{a}}_{RX}^{(p)} = (\underline{a}_{RX}^{(1, p)} \quad \dots \quad \underline{a}_{RX}^{(K_{RX}, p)})^T, \quad \|\underline{\mathbf{a}}_{RX}^{(p)}\| = \sqrt{K_{RX}}$$

wegen Reziprozität gilt analoges auch für die Senderseite

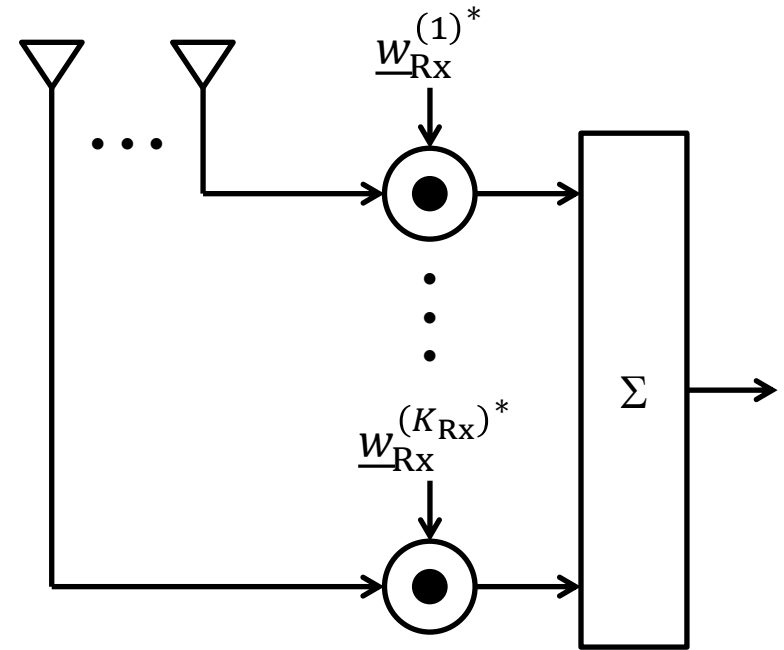
## Gewichtnetzwerk



phasenverschobenes gewichtetes Ansteuern,  
Gewichtsvektor:

$$\underline{\mathbf{w}}_{Tx}^* = \left( \underline{w}_{Tx}^{(1)*} \quad \dots \quad \underline{w}_{Tx}^{(K_{Tx})*} \right)^T$$

$$\|\underline{\mathbf{w}}_{Tx}^*\|^2 = 1$$



phasenverschobenes gewichtetes Überlagern,  
Gewichtsvektor:

$$\underline{\mathbf{w}}_{Rx}^* = \left( \underline{w}_{Rx}^{(1)*} \quad \dots \quad \underline{w}_{Rx}^{(K_{Rx})*} \right)^T$$

$$\|\underline{\mathbf{w}}_{Rx}^*\|^2 = 1$$



## Antennengewinn

$$\underline{e}^{(k_{RX})} = \underline{a}_{RX}^{(k_{RX})} \underline{e}_{RP}$$

$$\underline{e} = \sum_{k_{RX}=1}^{K_{RX}} \underline{w}_{RX}^{(k_{RX})} \underline{e}^{(k_{RX})} = \sum_{k_{RX}=1}^{K_{RX}} \underline{w}_{RX}^{(k_{RX})} \underline{a}_{RX}^{(k_{RX})} \underline{e}_{RP}$$

$$\underline{e} = \underline{e}_{RP} \underline{w}_{RX}^{*T} \cdot \underline{a}_{RX}$$

Antennengewinn:

$$g_{RX} = |\underline{w}_{RX}^{*T} \cdot \underline{a}_{RX}|^2 = \underline{w}_{RX}^{*T} \cdot \underline{a}_{RX} \cdot \underline{a}_{RX}^{*T} \cdot \underline{w}_{RX}$$

wegen Reziprozität analog auch für Sendeantennen

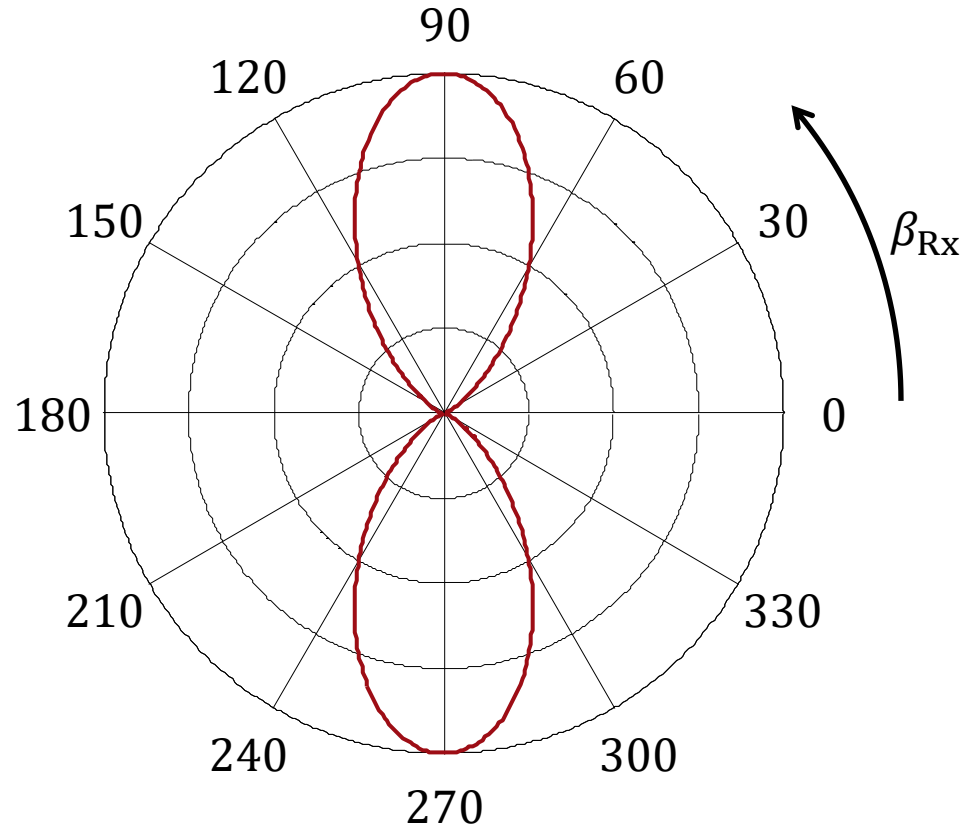
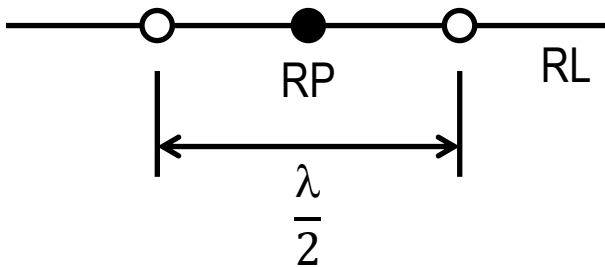
## Antennendiagramm

betrachte den normierten Antennengewinn  $\frac{g_{Rx}(\beta_{Rx})}{\max\{g_{Rx}(\beta_{Rx})\}}$  als Funktion der Einfallsrichtung  $\beta_{Rx}$

Beispiel:

$$K_{Rx} = 2$$

$$\underline{w}_{Rx}^{(1)*} = \underline{w}_{Rx}^{(2)*} = \frac{1}{\sqrt{2}}$$



## konventionelles Strahlformen



Maximiere den Antennengewinn  $g_{\text{Rx}}$ !

- Schwarzsche Ungleichung:

$$g_{\text{Rx}} = |\underline{\mathbf{w}}_{\text{Rx}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}|^2 \leq \|\underline{\mathbf{w}}_{\text{Rx}}\|^2 \|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\|^2$$

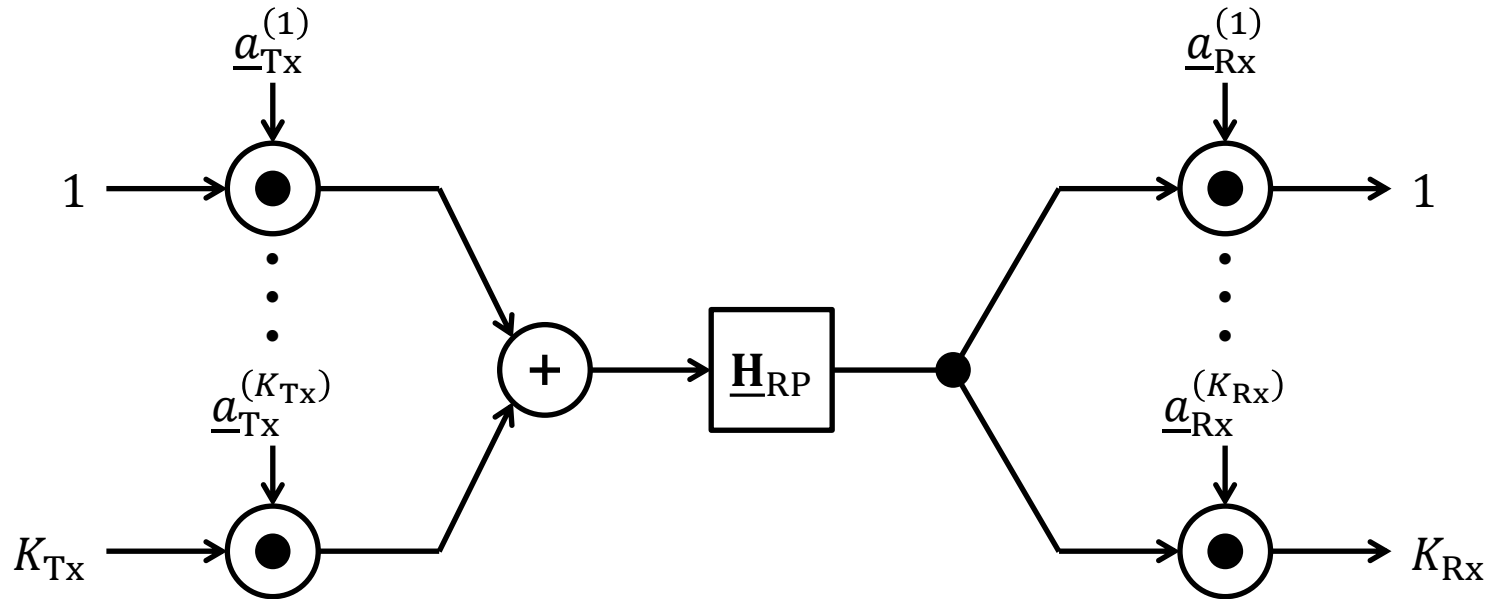
mit Gleichheit für

$$\underline{\mathbf{w}}_{\text{Rx}} \sim \underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}$$

$$\Rightarrow \text{wähle } \underline{\mathbf{w}}_{\text{Rx}} = \frac{\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}}{\|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\|}$$

- entspricht Maximalverhältniskombinieren, signalangepasster Filterung
- analoges gilt wegen Reziprozität auch für die Senderseite

## Kanalmodell mit je einer Aus- und Einfallsrichtung



### Impulsantwort

- direktionale Impulsantwort:  $\underline{h}_{RP}$
- räumliche Impulsantwort:  

$$\underline{h}^{(k_{RX}, k_{TX})} = \underline{a}_{RX}^{(k_{RX})} \underline{a}_{TX}^{(k_{TX})} \underline{h}_{RP}$$

### Kanalmatrix

- direktionale Kanalfaltungsmatrix:  $\underline{H}_{RP}$
- räumliche Kanalfaltungsmatrix:  

$$\underline{H}^{(k_{RX}, k_{TX})} = \underline{a}_{RX}^{(k_{RX})} \underline{a}_{TX}^{(k_{TX})} \underline{H}_{RP}$$
- totale Kanalmatrix:  $\underline{H} = (\underline{a}_{RX} \cdot \underline{a}_{TX}^T) \otimes \underline{H}_{RP}$

## Kronecker-Produkt

- Definition:

$$\begin{pmatrix} \underline{a}_{1,1} & \cdots & \underline{a}_{1,N} \\ \vdots & & \vdots \\ \underline{a}_{M,1} & \cdots & \underline{a}_{M,N} \end{pmatrix} \otimes \underline{\mathbf{B}} = \begin{pmatrix} \underline{a}_{1,1}\underline{\mathbf{B}} & \cdots & \underline{a}_{1,N}\underline{\mathbf{B}} \\ \vdots & & \vdots \\ \underline{a}_{M,1}\underline{\mathbf{B}} & \cdots & \underline{a}_{M,N}\underline{\mathbf{B}} \end{pmatrix}$$

- Rechenregeln:

- $\underline{c}(\underline{\mathbf{A}} \otimes \underline{\mathbf{B}}) = (\underline{c}\underline{\mathbf{A}}) \otimes \underline{\mathbf{B}} = \underline{\mathbf{A}} \otimes (\underline{c}\underline{\mathbf{B}})$
- $\underline{\mathbf{A}} \otimes (\underline{\mathbf{B}} \otimes \underline{\mathbf{C}}) = (\underline{\mathbf{A}} \otimes \underline{\mathbf{B}}) \otimes \underline{\mathbf{C}}$  (Assoziativgesetz)
- $(\underline{\mathbf{A}} \otimes \underline{\mathbf{B}})^{*T} = \underline{\mathbf{A}}^{*T} \otimes \underline{\mathbf{B}}^{*T}$
- $(\underline{\mathbf{A}} \otimes \underline{\mathbf{B}}) \cdot (\underline{\mathbf{C}} \otimes \underline{\mathbf{D}}) = (\underline{\mathbf{A}} \cdot \underline{\mathbf{C}}) \otimes (\underline{\mathbf{B}} \cdot \underline{\mathbf{D}})$
- $(\underline{\mathbf{A}} \otimes \underline{\mathbf{B}})^{-1} = \underline{\mathbf{A}}^{-1} \otimes \underline{\mathbf{B}}^{-1}$
- $(\underline{\mathbf{A}} + \underline{\mathbf{B}}) \otimes \underline{\mathbf{C}} = \underline{\mathbf{A}} \otimes \underline{\mathbf{C}} + \underline{\mathbf{B}} \otimes \underline{\mathbf{C}}$  (Distributivgesetz)
- $\underline{\mathbf{A}} \otimes (\underline{\mathbf{B}} + \underline{\mathbf{C}}) = \underline{\mathbf{A}} \otimes \underline{\mathbf{B}} + \underline{\mathbf{A}} \otimes \underline{\mathbf{C}}$  (Distributivgesetz)
- $\text{vec}(\underline{\mathbf{A}} \cdot \underline{\mathbf{B}} \cdot \underline{\mathbf{C}}) = (\underline{\mathbf{C}}^T \otimes \underline{\mathbf{A}}) \cdot \text{vec}(\underline{\mathbf{B}})$

## Singulärwertzerlegung (1)

Die Singulärwertzerlegung

$$\underline{\mathbf{H}}_{\text{RP}} = \underline{\mathbf{U}}_{\text{RP}} \cdot \underline{\Sigma}_{\text{RP}} \cdot \underline{\mathbf{V}}_{\text{RP}}^{*\text{T}}$$

der direktionalen Kanalmatrix  $\underline{\mathbf{H}}_{\text{RP}}$  ist gegeben.

Dann folgt für die Singulärwertzerlegung der totalen Kanalmatrix  $\underline{\mathbf{H}} = \underline{\mathbf{U}} \cdot \underline{\Sigma} \cdot \underline{\mathbf{V}}^{*\text{T}}$ :

$$\underline{\mathbf{U}} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\|} \underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}} \otimes \underline{\mathbf{U}}_{\text{RP}} & \ddots \\ & \text{orthonormale} \\ & \text{Spalten} \end{pmatrix}$$

$$\underline{\Sigma} = \|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\| \|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}\| \begin{pmatrix} \underline{\Sigma}_{\text{RP}} & 0 \\ & \vdots \\ 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

$$\underline{\mathbf{V}} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}\|} \underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^* \otimes \underline{\mathbf{V}}_{\text{RP}} & \ddots \\ & \text{orthonormale} \\ & \text{Spalten} \end{pmatrix}$$

## Singulärwertzerlegung (2)

$$\underline{\mathbf{U}} \cdot \underline{\Sigma} \cdot \underline{\mathbf{V}}^{*T}$$

$$= \left( \frac{1}{\|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\|} \underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}} \otimes \underline{\mathbf{U}}_{\text{RP}} \quad \dots \right) \cdot \|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\| \|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}\| \begin{pmatrix} \Sigma_{\text{RP}} & & 0 \\ & \dots & \vdots \\ 0 & & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \frac{1}{\|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\|} \underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^T \otimes \underline{\mathbf{V}}_{\text{RP}}^{*T} \\ \vdots \end{pmatrix}$$

$$= (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}} \otimes \underline{\mathbf{U}}_{\text{RP}}) \cdot \Sigma_{\text{RP}} \cdot (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^T \otimes \underline{\mathbf{V}}_{\text{Rx}}^{*T})$$

$$= (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}} \otimes \underline{\mathbf{U}}_{\text{RP}}) \cdot (\mathbf{1} \otimes \Sigma_{\text{RP}}) \cdot (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^T \otimes \underline{\mathbf{V}}_{\text{Rx}}^{*T})$$

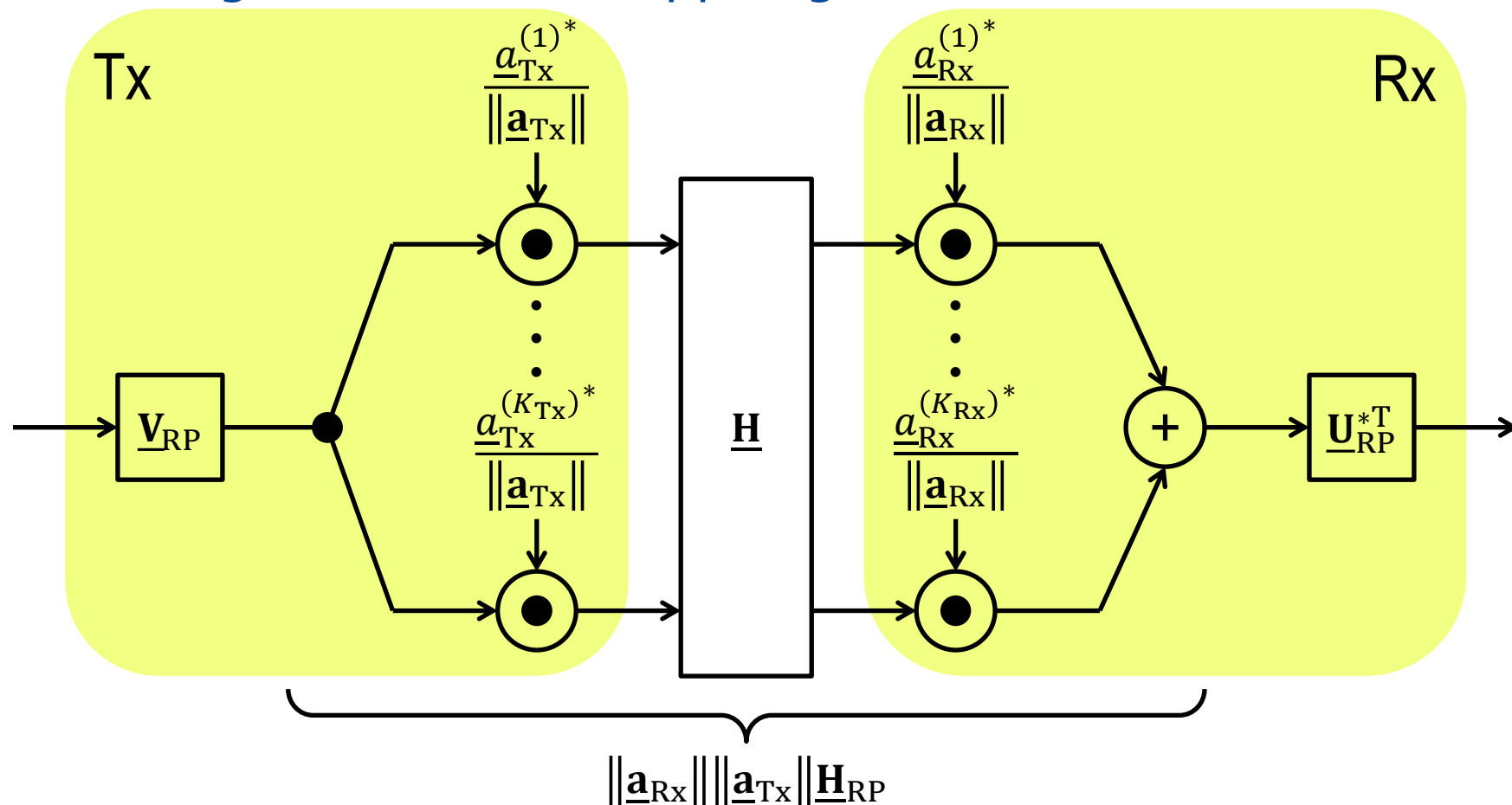
$$= (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}} \otimes \underline{\mathbf{U}}_{\text{RP}}) \cdot (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^T \otimes (\Sigma_{\text{RP}} \cdot \underline{\mathbf{V}}_{\text{Rx}}^{*T}))$$

$$= (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}} \cdot \underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^T) \otimes (\underline{\mathbf{U}}_{\text{RP}} \cdot \Sigma_{\text{RP}} \cdot \underline{\mathbf{V}}_{\text{RP}}^{*T})$$

$$= (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}} \cdot \underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^T) \otimes \underline{\mathbf{H}}_{\text{RP}}$$

$$= \underline{\mathbf{H}}$$

## Blockdiagramm der Entkopplung



Zeitliche und räumliche Signalverarbeitung sind hier separierbar!



## Kanalkapazität

- mit senderseitiger Kanalkennntnis:

$$C = \sum_{r=1}^R \max \left\{ 0, \text{ld} \left( \frac{\lambda_r S_W}{\sigma^2} \right) \right\} = \sum_{r=1}^{R_{RP}} \max \left\{ 0, \text{ld} \left( \|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\|^2 \|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}\|^2 \frac{\lambda_{RP,r} S_W}{\sigma^2} \right) \right\}$$

⇒ SNR-Gewinn durch sender- und empfängerseitiges Strahlformen

- ohne senderseitiger Kanalkennntnis:

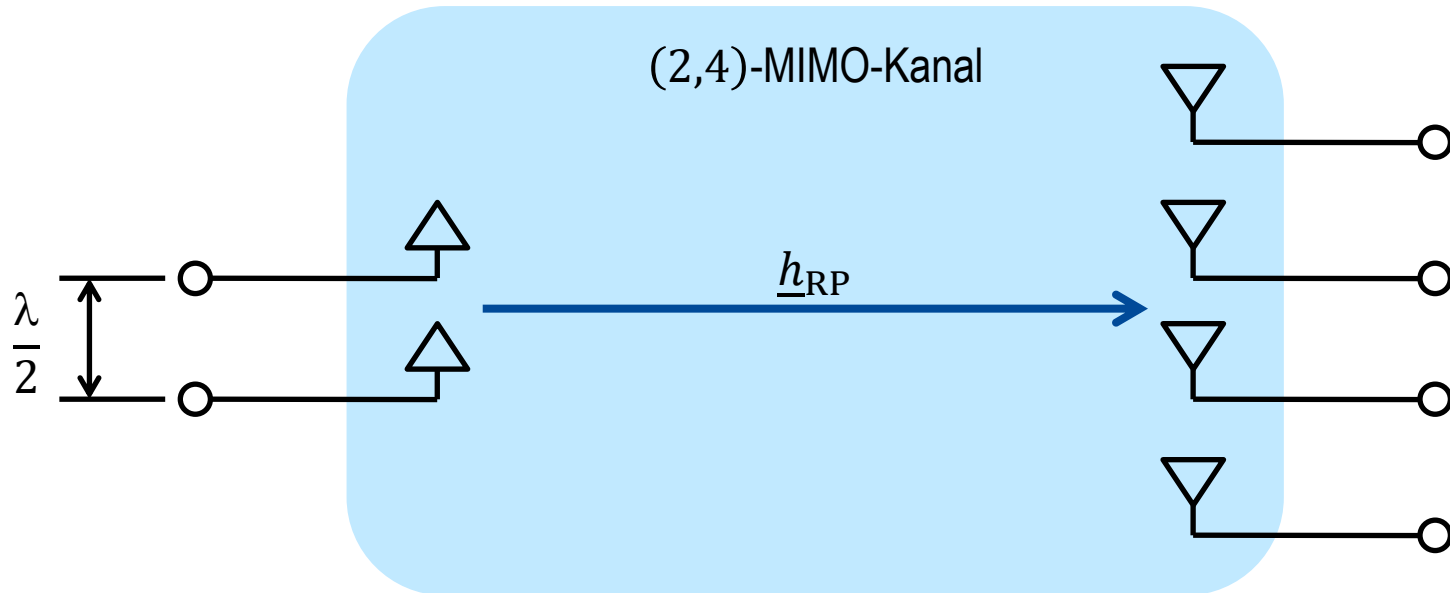
$$C = \sum_{r=1}^R \text{ld} \left( 1 + \frac{\lambda_r S}{K_{\text{Tx}} N_{\text{RP}} \sigma^2} \right) = \sum_{r=1}^{R_{RP}} \text{ld} \left( 1 + \|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}\|^2 \frac{\|\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}\|^2 \lambda_{RP,r} S}{K_{\text{Tx}} N_{\text{RP}} \sigma^2} \right)$$

⇒ SNR-Gewinn durch empfängerseitiges Strahlformen, erhöhen der Anzahl der Sendeantennen ergibt keinen Gewinn

- doppelte Antennenanzahl ⇒ doppeltes SNR

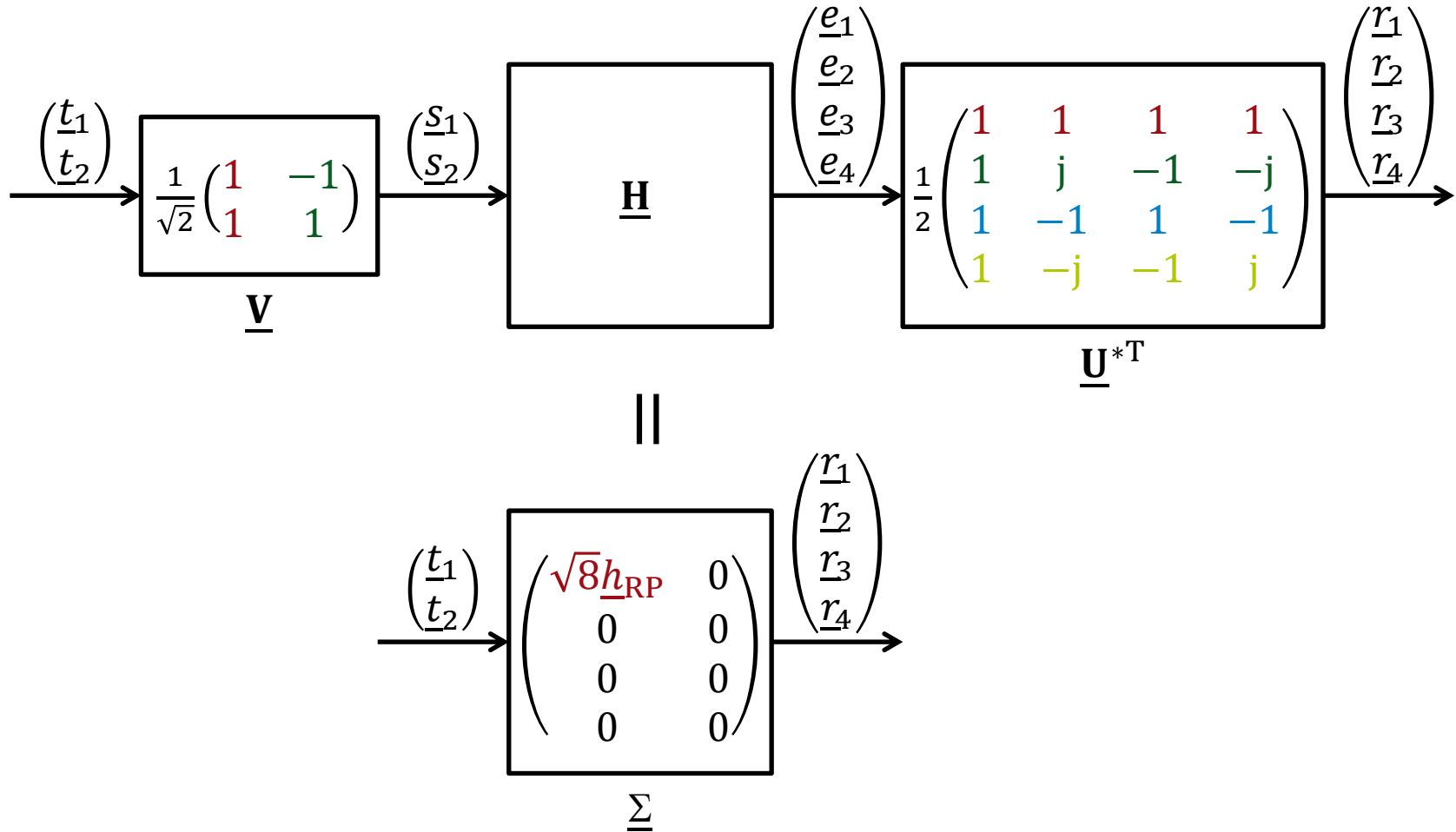
⇒ Kanalkapazitätserhöhung um ein Bit (bei großen SNR)

## Beispiel: (2,4)-MIMO-Kanal



$$\underline{\mathbf{H}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{a}}_{\text{Rx}}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} h_{\text{RP}} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{H}}_{\text{RP}}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^{\text{T}}} = \frac{1}{2} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -j & -1 & j \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & j & -1 & -j \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{U}}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \sqrt{8}h_{\text{RP}} & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}}_{\underline{\Sigma}} \cdot \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{v}}^{*\text{T}}}$$

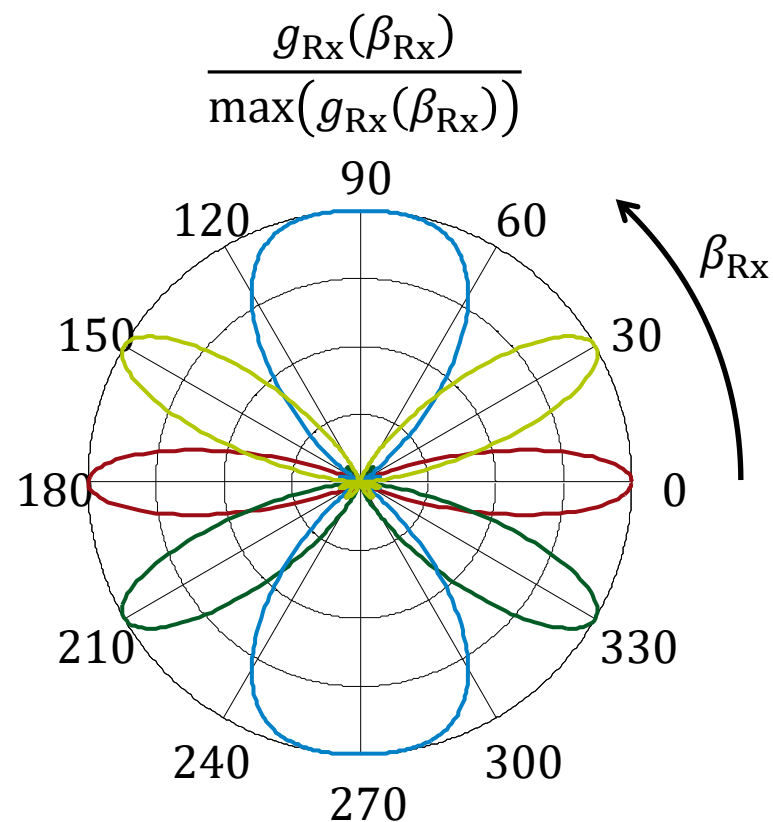
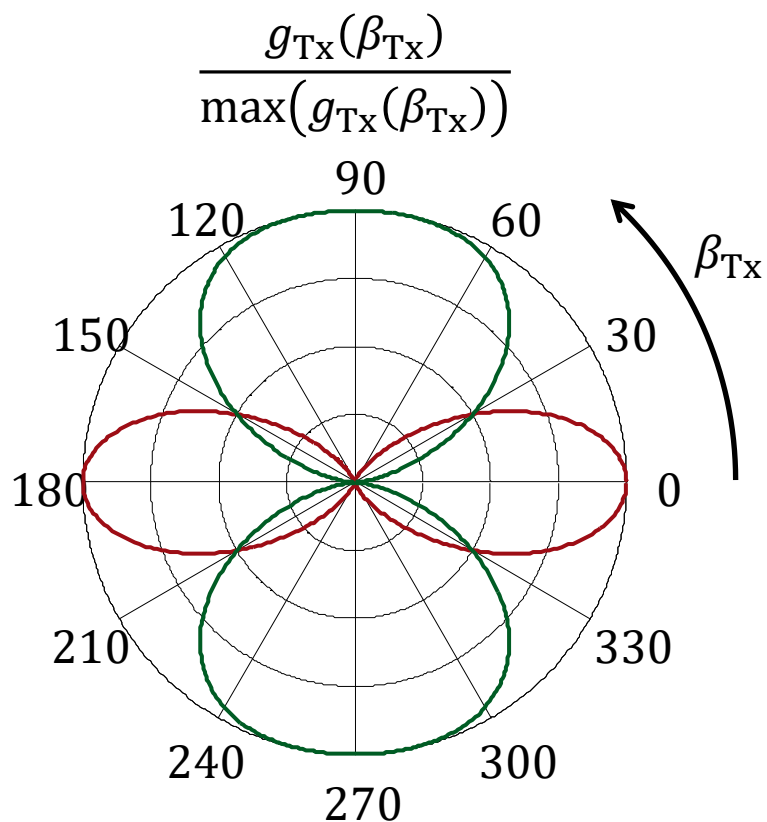
## Beispiel, Systemstruktur



## Beispiel, Antennendiagramme

Sendeantenne

Empfangsantenne



## Kanalmodell mit mehreren Aus- und Einfallsrichtungen

- überlagere die Impulsantworten der einzelnen Pfade:

$$\underline{\mathbf{h}}^{(k_{\text{RX}}, k_{\text{TX}})} = \sum_{p=1}^P \underline{\mathbf{a}}_{\text{RX}}^{(k_{\text{RX}}, p)} \underline{\mathbf{a}}_{\text{TX}}^{(k_{\text{TX}}, p)} \underline{\mathbf{h}}_{\text{RP}}^{(p)}$$

$$\underline{\mathbf{H}} = \sum_{p=1}^P \left( \underline{\mathbf{a}}_{\text{RX}}^{(p)} \cdot \underline{\mathbf{a}}_{\text{TX}}^{(p)\text{T}} \right) \otimes \underline{\mathbf{H}}_{\text{RP}}^{(p)}$$

- sowohl Strahlformungs- als auch Multiplexinggewinne möglich

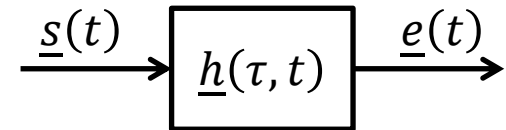
## Sonderfall: Single-Tap-Kanal

- $\underline{\mathbf{H}}_{\text{RP}}^{(p)} = \left( \underline{h}_{\text{RP}}^{(p)} \right)$
- $\Rightarrow \underline{\mathbf{H}} = \sum_{p=1}^P \left( \underline{\mathbf{a}}_{\text{RX}}^{(p)} \cdot \underline{\mathbf{a}}_{\text{TX}}^{(p)\text{T}} \right) \otimes \underline{\mathbf{H}}_{\text{RP}}^{(p)}$
- $= \sum_{p=1}^P \underline{\mathbf{a}}_{\text{RX}}^{(p)} \cdot \underline{h}_{\text{RP}}^{(p)} \cdot \underline{\mathbf{a}}_{\text{TX}}^{(p)\text{T}}$
- $= \underbrace{\left( \underline{\mathbf{a}}_{\text{RX}}^{(1)} \quad \dots \quad \underline{\mathbf{a}}_{\text{RX}}^{(P)} \right)}_{\underline{\mathbf{A}}_{\text{RX}}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{h}_{\text{RP}}^{(1)} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \underline{h}_{\text{RP}}^{(P)} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{H}}_{\text{RP}}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{\mathbf{a}}_{\text{TX}}^{(1)\text{T}} \\ \vdots \\ \underline{\mathbf{a}}_{\text{TX}}^{(P)\text{T}} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{A}}_{\text{TX}}^{\text{T}}}$
- empfängerseitige Steuermatrix:  $\underline{\mathbf{A}}_{\text{RX}}$
- senderseitige Steuermatrix:  $\underline{\mathbf{A}}_{\text{TX}}$
- $\text{rang}(\underline{\mathbf{H}}) \leq \min\{N, M, P\}$
- Rich Scattering:  $P \rightarrow \infty$ , Rang nicht durch Pfadanzahl beschränkt

## lineare zeitvariante Kanäle

- Das Sendesignal  $\underline{s}(t)$  lässt sich mit Hilfe der Ausblendeigenschaft des Diracimpulses darstellen als:

$$\underline{s}(t) = \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \underline{s}(t_0) \delta(t - t_0) dt_0}_{\text{Linearkombination von Diracimpulsen zu Zeitpunkten } t_0 = -\infty \dots +\infty}$$



- $\underline{h}_0(t_0, t)$  bezeichne die Antwort des Kanals zum Zeitpunkt  $t$  auf einen Diracimpuls  $\delta(t - t_0)$  zum Zeitpunkt  $t_0$  (Greensche Funktion).
- Die Antwort  $\underline{e}(t)$  des linearen Kanals ist die entsprechende Linearkombination der Antworten auf die Diracimpulse:  $\underline{e}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{s}(t_0) \underline{h}_0(t_0, t) dt_0$
- definiere Antwort auf einen Diracimpuls zum Zeitpunkt  $t_0 = t - \tau$ ,  $\tau$  ist die Verzögerung:  $\underline{h}(\tau, t) = \underline{h}_0(t - \tau, t)$  (zeitvariante Impulsantwort)
- es folgt:

$$\underline{e}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{s}(t - \tau) \underline{h}(\tau, t) d\tau \quad (\text{zeitvariantes Faltungsintegral})$$

## Sonderfall: lineare zeitinvariante Kanäle

- Impulsantwort ist zeitinvariant:

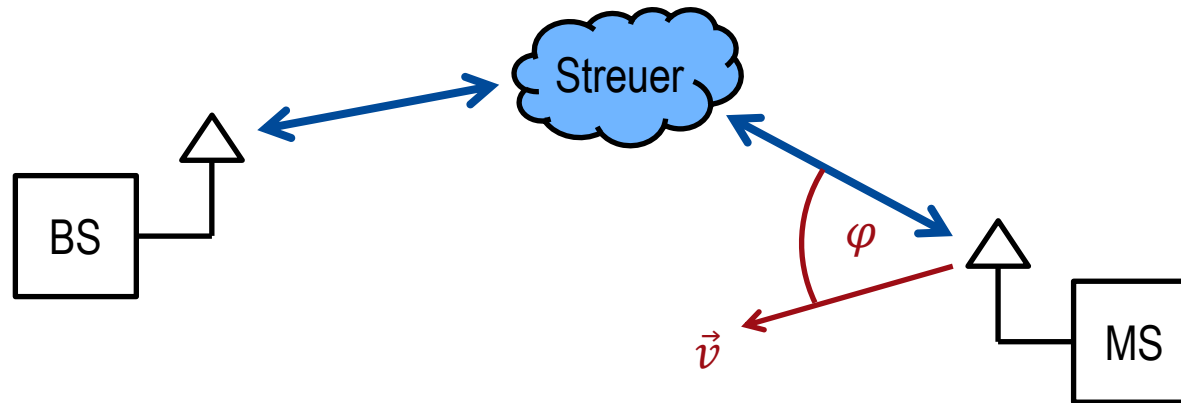
$$\underline{h}(\tau, t) = \underline{h}(\tau)$$

- es folgt für die Antwort des Kanals:

$$\underline{e}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{s}(t - \tau) \underline{h}(\tau) d\tau \text{ (Faltungsintegral)}$$



## deterministischer Kanalmodellierungsansatz



- ein einziger Ausbreitungspfad:

$$\underline{h}(\tau, t) = \underline{h} \delta \left( \tau - \tau_0 + \frac{v \cos(\varphi)}{c} t \right) e^{j2\pi f_0 \frac{v \cos(\varphi)}{c} t} \approx \underline{h} \delta(\tau - \tau_0) e^{j2\pi f_0 \frac{v \cos(\varphi)}{c} t}$$

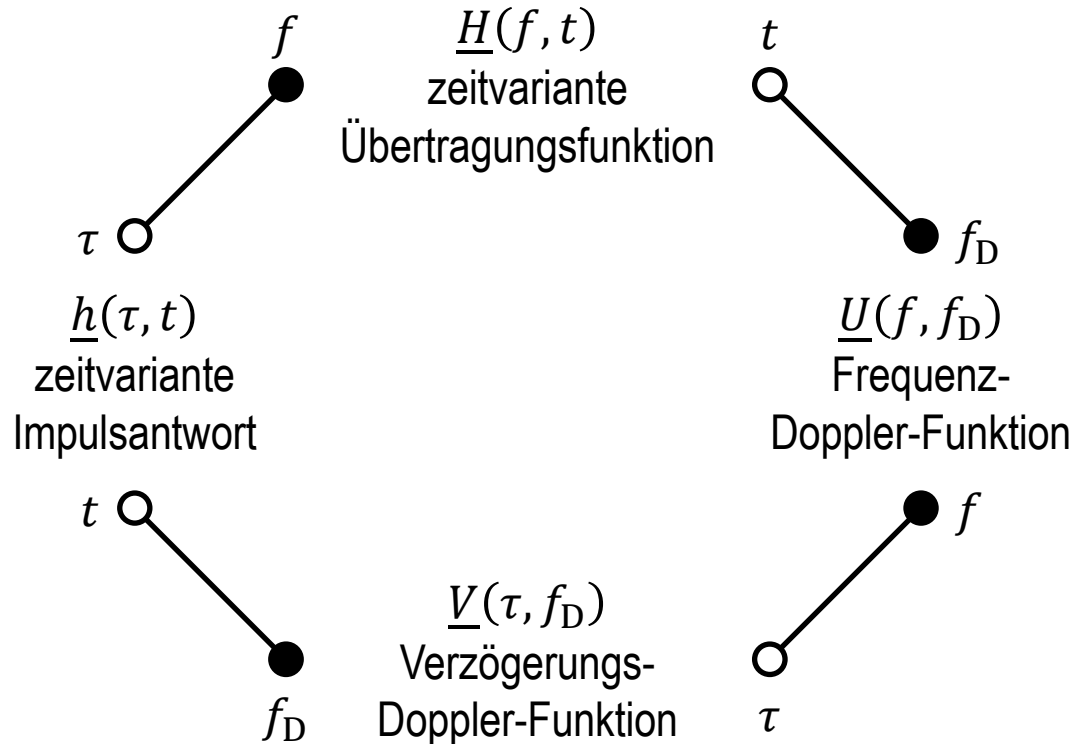
- Dopplerfrequenz:

$$f_D = f_0 \frac{v \cos(\varphi)}{c}$$

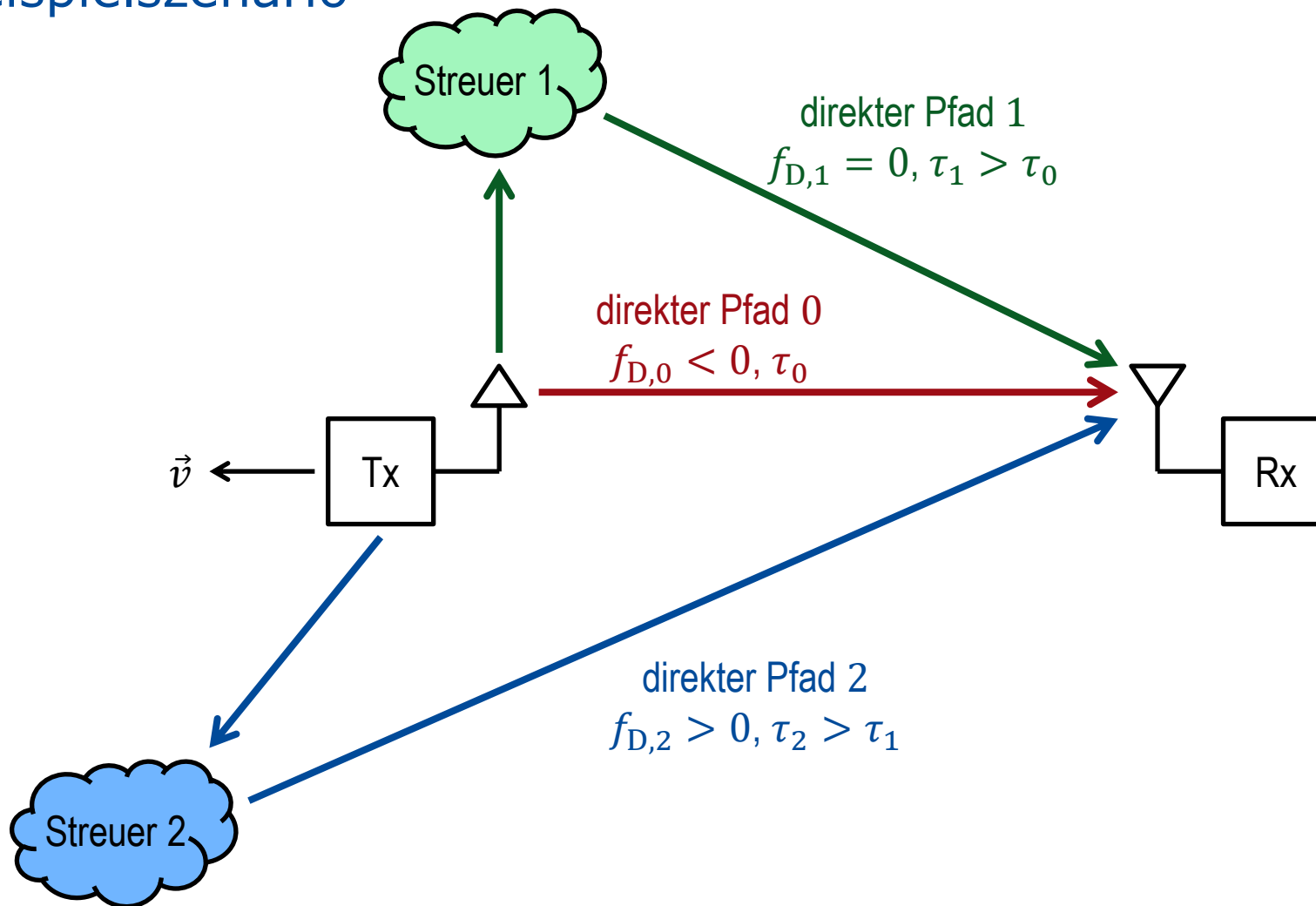
- Mehrwegeausbreitung:

$$\underline{h}(\tau, t) = \sum_{p=1}^P \underline{h}_p \delta \left( \tau - \tau_p + \frac{f_{D,p}}{f_0} t \right) e^{j2\pi f_{D,p} t} \approx \sum_{p=1}^P \underline{h}_p \delta(\tau - \tau_p) e^{j2\pi f_{D,p} t}$$

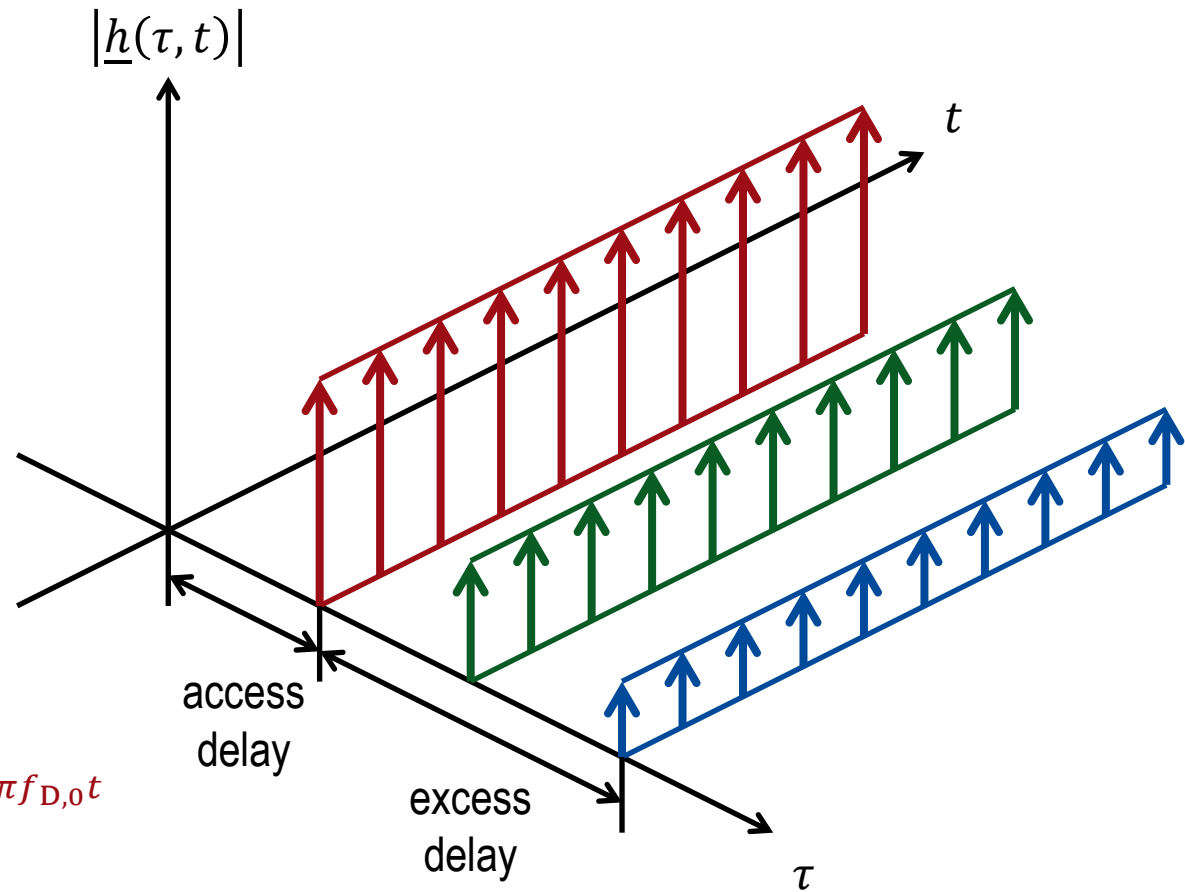
## systemtheoretische Beschreibung



## Beispielszenario

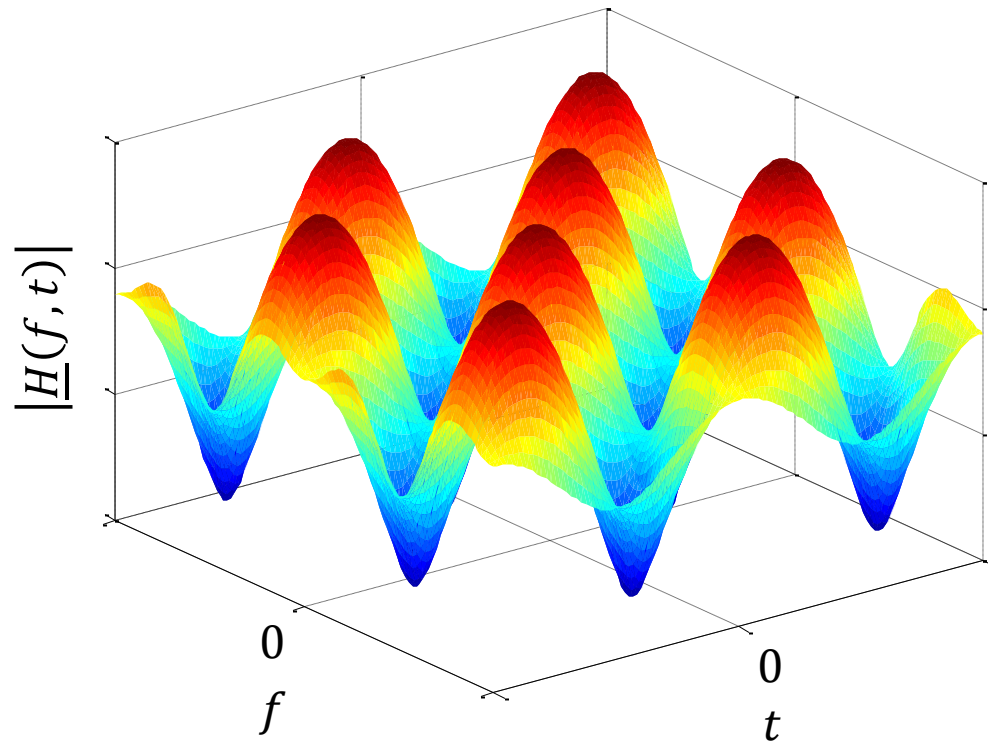


## zeitvariante Impulsantwort



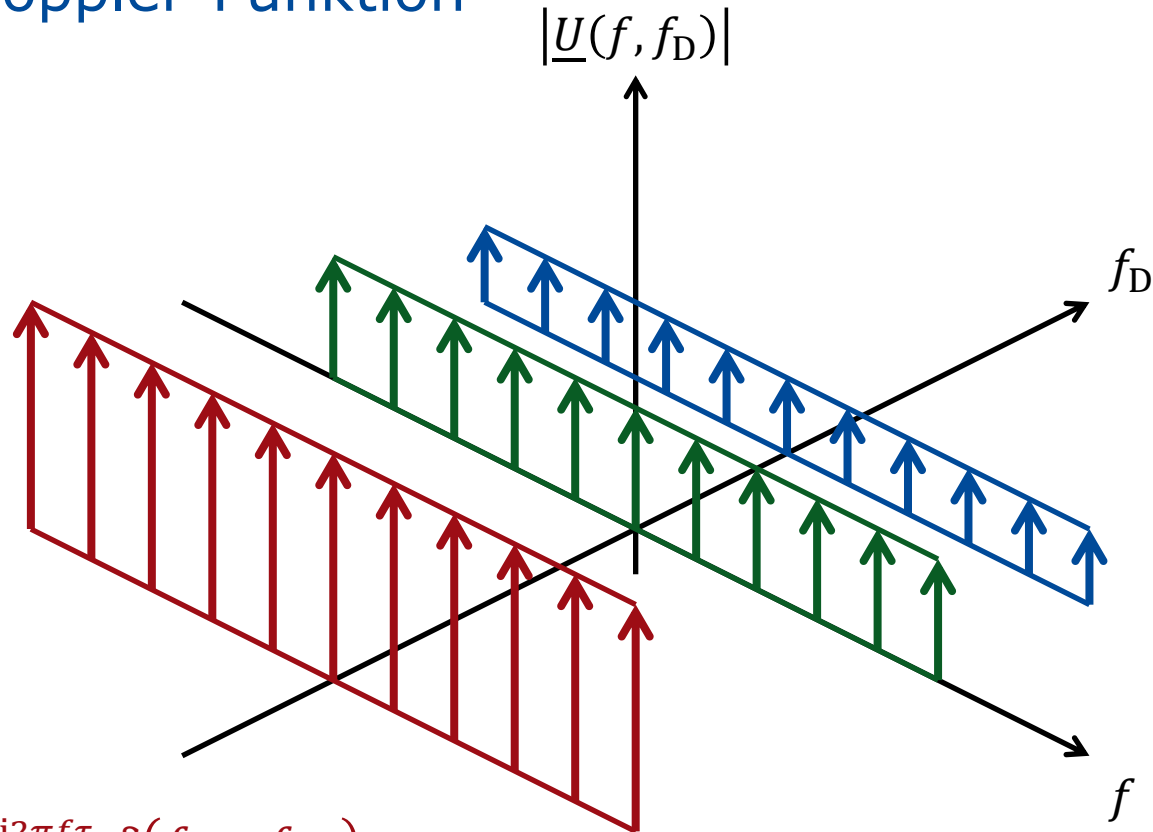
$$\begin{aligned} \underline{h}(\tau, t) = & \underline{h}_0 \delta(\tau - \tau_0) e^{j2\pi f_{D,0} t} \\ & + \underline{h}_1 \delta(\tau - \tau_1) \\ & + \underline{h}_2 \delta(\tau - \tau_2) e^{j2\pi f_{D,2} t} \end{aligned}$$

## zeitvariante Übertragungsfunktion



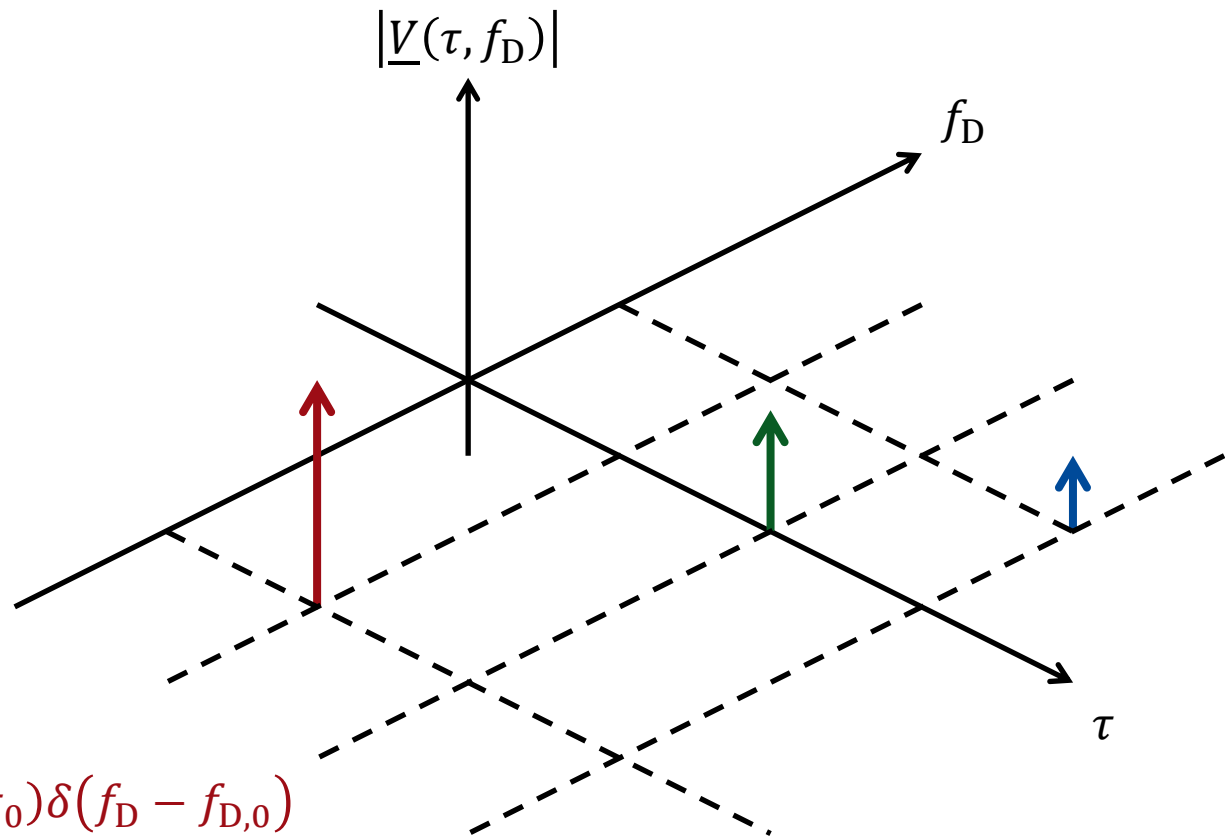
$$\begin{aligned} \underline{H}(f, t) = & \underline{h}_0 e^{-j2\pi f \tau_0} e^{j2\pi f D_{,0} t} \\ & + \underline{h}_1 e^{-j2\pi f \tau_1} \\ & + \underline{h}_2 e^{-j2\pi f \tau_2} e^{j2\pi f D_{,2} t} \end{aligned}$$

## Frequenz-Doppler-Funktion



$$\begin{aligned} \underline{U}(f, f_D) = & \underline{h}_0 e^{-j2\pi f \tau_0} \delta(f_D - f_{D,0}) \\ & + \underline{h}_1 e^{-j2\pi f \tau_1} \delta(f_D) \\ & + \underline{h}_2 e^{-j2\pi f \tau_2} \delta(f_D - f_{D,2}) \end{aligned}$$

## Verzögerungs-Doppler-Funktion



$$\begin{aligned} \underline{V}(\tau, f_D) = & \underline{h}_0 \delta(\tau - \tau_0) \delta(f_D - f_{D,0}) \\ & + \underline{h}_1 \delta(\tau - \tau_1) \delta(f_D) \\ & + \underline{h}_2 \delta(\tau - \tau_2) \delta(f_D - f_{D,2}) \end{aligned}$$

## Kanaleigenschaften

- zeitdispersiv:  
Die Verzögerungs-Doppler-Funktion und die Impulsantwort sind signifikant in Richtung der Verzögerung ausgedehnt.
- frequenzselektiv:  
Die Übertragungsfunktion und die Frequenz-Doppler-Funktion sind innerhalb der genutzten Bandbreite signifikant frequenzabhängig.

jeweils gleiche physikalische Ursache

- frequenzdispersiv:  
Die Verzögerungs-Doppler-Funktion und die Frequenz-Doppler-Funktion sind signifikant in Richtung der Dopplerfrequenz ausgedehnt.
- zeitvariant:  
Die Übertragungsfunktion und die Impulsantwort sind innerhalb der betrachteten Übertragungsdauer signifikant zeitabhängig





# Stochastische Kanalmodelle

## stochastische Kanalmodelle



Betrachte die Systemfunktionen als Musterfunktionen stochastischer Prozesse!

Falls die Systemfunktionswerte normalverteilt sind, sind die stochastischen Prozesse durch ihre Autokorrelationsfunktionen vollständig beschrieben.

- Betrachte Statistiken des Betrags der Kanalkoeffizienten und des Gewinns der Kanäle.
- Betrachte die Autokorrelationsfunktionen der vier Systemfunktionen.

M. Pätzold: *Mobile Radio Channels*. 2. Auflage, Chichester, UK: John Wiley & Sons, 2012, ISBN 978-0-470-51747-5.

## Normalverteilung der Kanalkoeffizienten



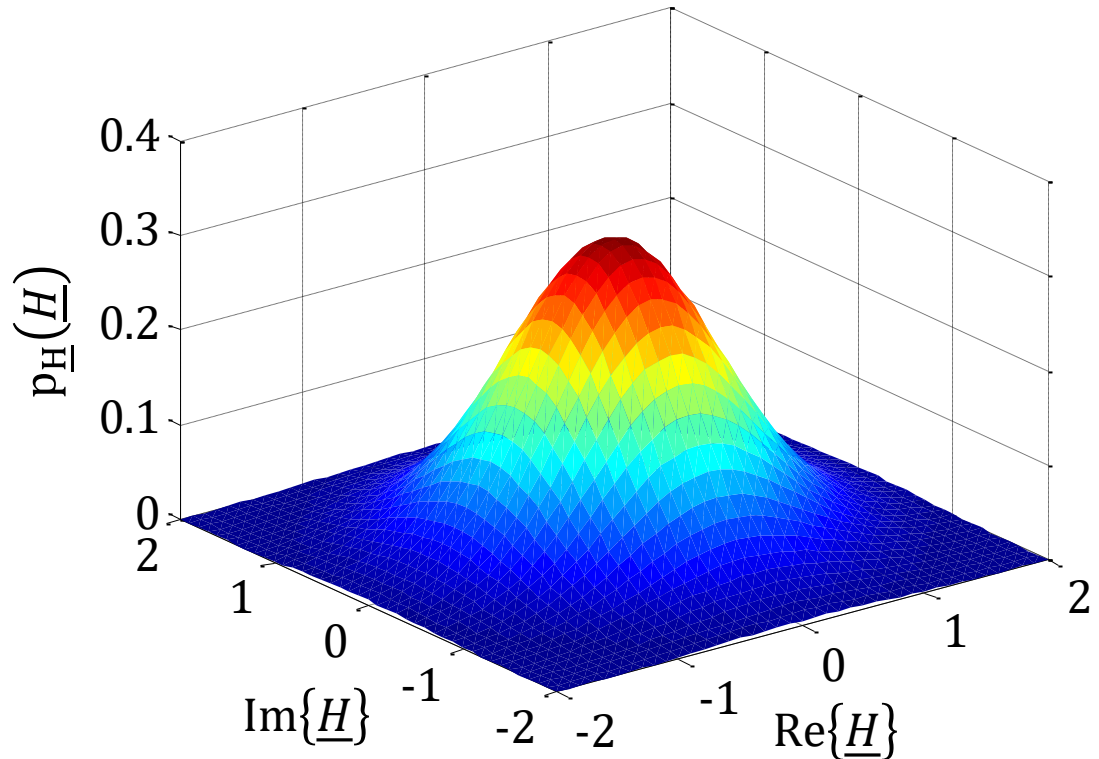
Bei sehr großer (unendlicher) Anzahl unabhängiger gleichartiger Pfade (kein Line of Sight Pfad) sind die komplexen Kanalkoeffizienten  $\underline{H}$  normalverteilt (zentraler Grenzwertsatz)!

- Varianz von Real- und Imaginärteil jeweils  $\sigma_H^2/2$
- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion:

$$p_{\underline{H}}(\underline{H}) = \frac{1}{\pi\sigma_H^2} e^{-\frac{|\underline{H}|^2}{\sigma_H^2}}$$

(mittelwertfreie Normalverteilung)

$$\underline{H} \sim \mathcal{CN}\{0, \sigma_H^2\}$$



## Rayleigh-Verteilung der Kanalamplitude

- Transformationsfunktion:

$$H = |\underline{H}|$$

- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion:

$$p_H(H) = \begin{cases} \frac{2H}{\sigma_H^2} e^{-\frac{H^2}{\sigma_H^2}} & H > 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

(Rayleigh-Verteilung)

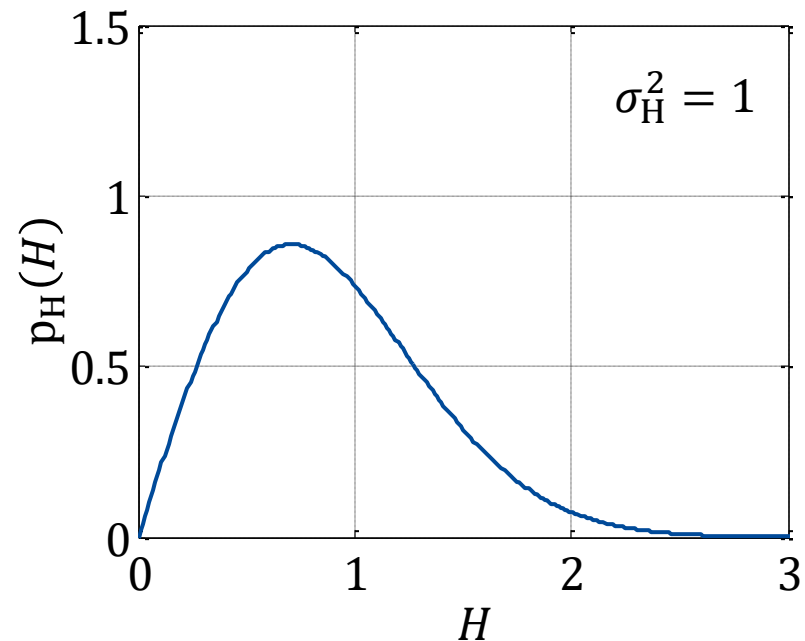
- Bezeichnung: Rayleigh-Kanal

- Erwartungswert:

$$E\{H\} = \frac{1}{2}\sqrt{\pi}\sigma_H$$

- Varianz:

$$\text{var}\{H\} = \left(1 - \frac{\pi}{4}\right)\sigma_H^2$$



## Chi-Quadrat-Verteilung des Kanalgewinns

- Transformationsfunktion:

$$g = H^2 = |\underline{H}|^2$$

- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion:

$$p_g(g) = \begin{cases} \frac{1}{\sigma_H^2} e^{-\frac{g}{\sigma_H^2}} & g > 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

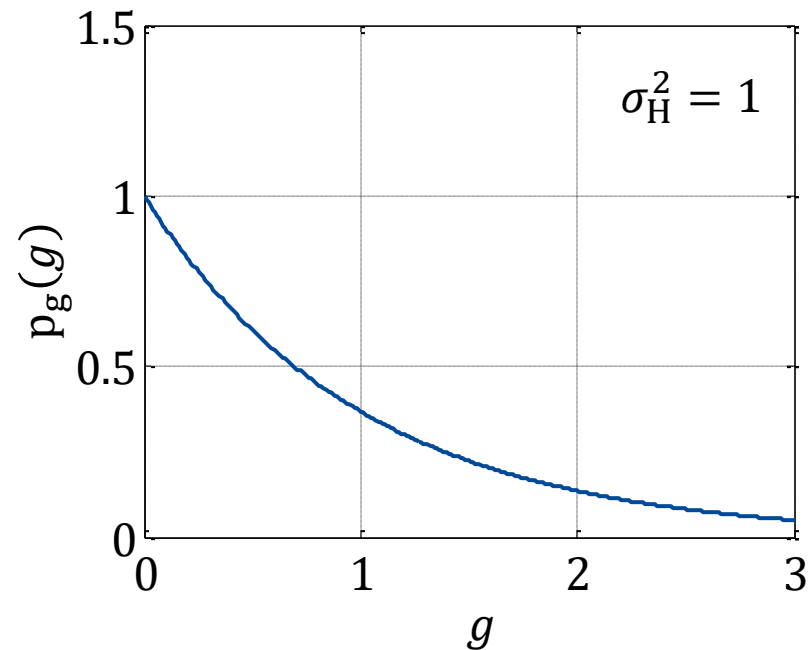
(Chi-Quadrat-Verteilung mit zwei  
Freiheitsgraden  
= Exponentialverteilung)

- Erwartungswert:

$$E\{g\} = \sigma_H^2$$

- Varianz:

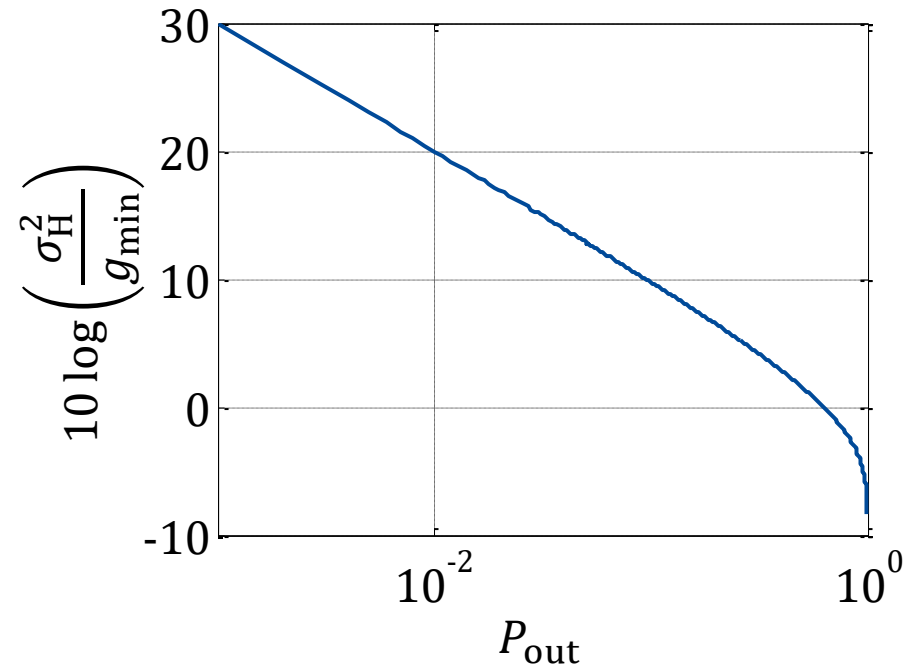
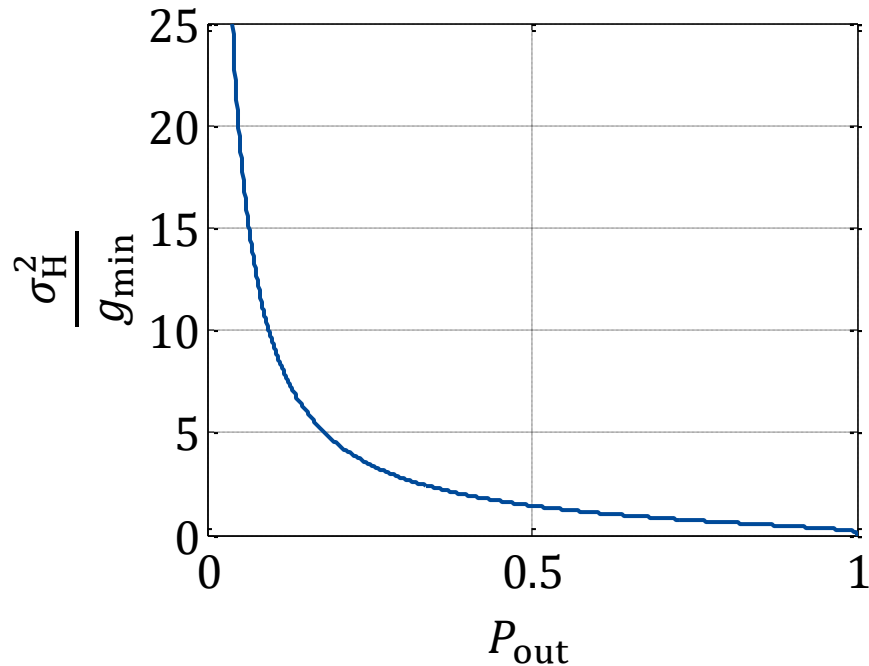
$$\text{var}\{g\} = \sigma_H^4$$



## Ausfallwahrscheinlichkeit des Rayleigh-Kanals

Verteilungsfunktion:

$$P_{\text{out}} = \Pr\{g < g_{\text{min}}\} = 1 - e^{-\frac{g_{\text{min}}}{\sigma_{\text{H}}^2}}$$



## Kanalkapazität des Rayleigh-Kanals

- mittleres SNR:

$$\bar{\gamma} = \frac{\sigma_{HS}^2}{\sigma^2}$$

- komplementäre Verteilungsfunktion:

$$\Pr\{C_{\text{inst}} > C\} = \begin{cases} e^{-\frac{2^{C-1}}{\bar{\gamma}}} & C \geq 0 \\ 1 & \text{sonst} \end{cases}$$

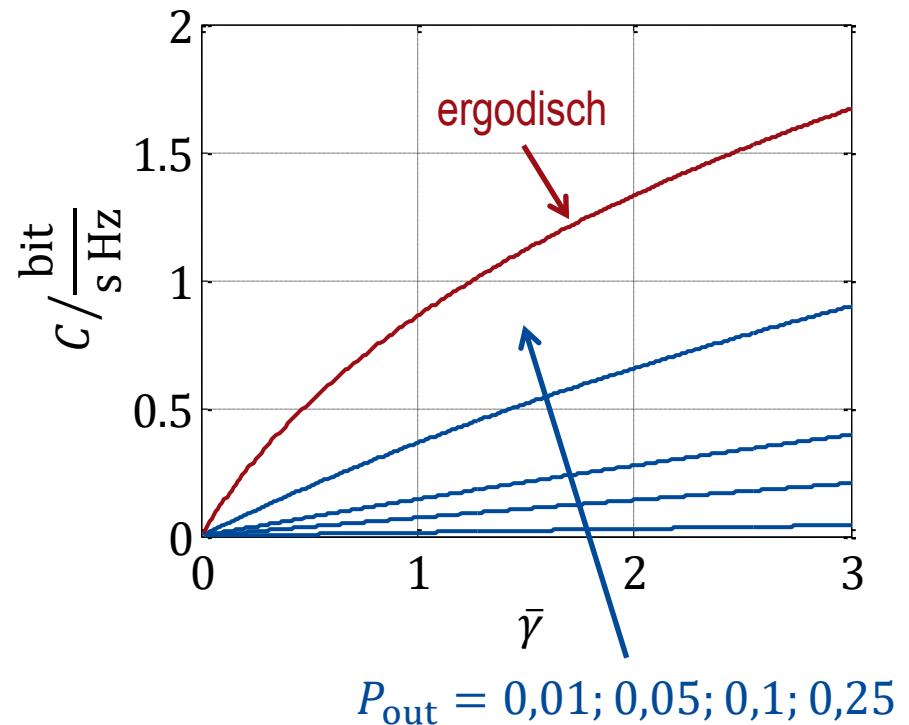
- Outage-Kanalkapazität:

$$C_{\text{out}} = \text{ld}(1 - \bar{\gamma} \ln(1 - P_{\text{out}}))$$

- ergodische Kanalkapazität:

$$C_{\text{erg}} = \frac{e^{\frac{1}{\bar{\gamma}}}}{\ln(2)} E_1\left(\frac{1}{\bar{\gamma}}\right)$$

( $E_1$ : Integralexponentialfunktion,  
expint in Matlab)



## Kanal mit Line of Sight, Rice-Kanal

- zusätzlich Line of Sight Pfad:  $\underline{H} = \underline{H}_{\text{LOS}} + \underline{H}_{\text{NLOS}}$

- Rice-Faktor:

$$K = \frac{|\underline{H}_{\text{LOS}}|^2}{\sigma_H^2} = \frac{\text{LOS-Gewinn}}{\text{NLOS-Gewinn}}$$

- falls die NLOS-Pfade unabhängig sind:

$$p_H(\underline{H}) = \frac{1}{\pi\sigma_H^2} e^{-\frac{|\underline{H}-\underline{H}_{\text{LOS}}|^2}{\sigma_H^2}}$$

(Normalverteilung)

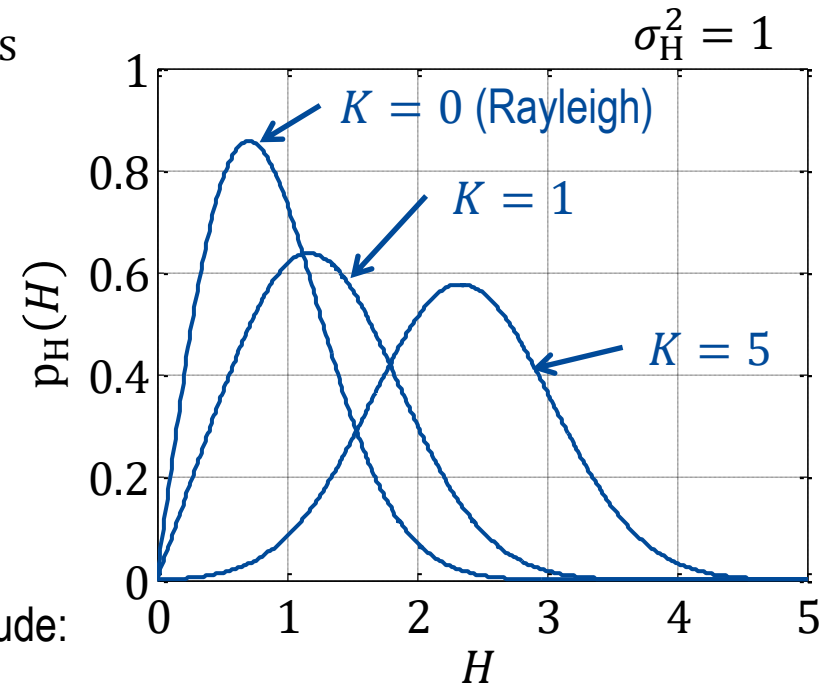
$$\underline{H} \sim \mathcal{CN}\{\underline{H}_{\text{LOS}}, \sigma_H^2\}$$

- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion der Kanalamplitude:

$$p_H(H) = \begin{cases} \frac{2H}{\sigma_H^2} I_0\left(\frac{2H\sqrt{K}}{\sigma_H}\right) e^{-\frac{H^2}{\sigma_H^2} - K} & H > 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

(Rice-Verteilung)

( $I_0$ : modifizierte Besselfunktion erster Art und nullter Ordnung, `besseli` in Matlab)





## WSSUS-Kanalmodell

Annahmen:

- die stochastischen Prozesse seien bezüglich Frequenz  $f$  und Zeit  $t$  schwach stationär (**Wide Sense Stationary**)  
⇒ Korrelationsfunktionen hängen nur von der Frequenzdifferenz  $\Delta f$  und der Zeitdifferenz  $\Delta t$  ab
- die verschiedenen Pfade seien unkorreliert (**Uncorrelated Scattering**)

⇒ **Wide Sense Stationary Uncorrelated Scattering** (WSSUS) Kanal

P. Bello: Characterization of randomly time-variant linear channels. *Communications Systems, IEEE Transactions on*, Bd. 11, S. 360-393, Dezember 1963.

## Frequenz-Zeit-Korrelationsfunktion

$$\begin{aligned}
 \underline{R}_{HH}(f_1, f_2, t_1, t_2) &= E\{\underline{H}^*(f_1, t_1)\underline{H}(f_2, t_2)\} \\
 &= E\{\underline{H}^*(f_1, t_1)\underline{H}(f_1 + \Delta f, t_1 + \Delta t)\} \quad \left| \begin{array}{l} \underline{H}(f, t) \text{ ist schwach stationär} \\ \text{bezüglich } f \text{ und } t \end{array} \right. \\
 &= \underbrace{\underline{R}_{HH}(\Delta f, \Delta t)}_{\text{Frequenz-Zeit-Korrelationsfunktion}}
 \end{aligned}$$

## Verzögerungskreuzleistungsdichtespektrum

$$\begin{aligned}
 \underline{R}_{hh}(\tau_1, \tau_2, t_1, t_2) &= E\{\underline{h}^*(\tau_1, t_1)\underline{h}(\tau_2, t_2)\} \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} E\{\underline{H}^*(f_1, t_1)\underline{H}(f_2, t_2)\} e^{-j2\pi(f_1\tau_1 - f_2\tau_2)} df_1 df_2 \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} E\{\underline{H}^*(f_1, t_1)\underline{H}(f_1 + \Delta f, t_1 + \Delta t)\} e^{-j2\pi f_1(\tau_1 - \tau_2)} e^{j2\pi\Delta f\tau_2} df_1 d\Delta f \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{HH}(\Delta f, \Delta t) e^{-j2\pi f_1(\tau_1 - \tau_2)} e^{j2\pi\Delta f\tau_2} df_1 d\Delta f \\
 &= \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{HH}(\Delta f, \Delta t) e^{j2\pi\Delta f\tau_2} d\Delta f}_{\underline{R}_{hh}(\tau_2, \Delta t)} \delta(\tau_1 - \tau_2)
 \end{aligned}$$

Verzögerungskreuzleistungsdichtespektrum

Stationarität bezüglich Frequenz  $f \Leftrightarrow$  unkorrelierte Streuung bezüglich Verzögerung  $\tau$

## Dopplerkreuzleistungsdichtespektrum

$$\begin{aligned}
 \underline{R}_{UU}(f_1, f_2, f_{D,1}, f_{D,2}) &= E\{\underline{U}^*(f_1, f_{D,1})\underline{U}(f_2, f_{D,2})\} \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} E\{\underline{H}^*(f_1, t_1)\underline{H}(f_2, t_2)\} e^{j2\pi(f_{D,1}t_1 - f_{D,2}t_2)} dt_1 dt_2 \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} E\{\underline{H}^*(f_1, t_1)\underline{H}(f_1 + \Delta f, t_1 + \Delta t)\} e^{j2\pi(f_{D,1} - f_{D,2})t_1} e^{-j2\pi f_{D,2}\Delta t} dt_1 d\Delta t \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{HH}(\Delta f, \Delta t) e^{j2\pi(f_{D,1} - f_{D,2})t_1} e^{-j2\pi f_{D,2}\Delta t} dt_1 d\Delta t \\
 &= \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{HH}(\Delta f, \Delta t) e^{-j2\pi f_{D,2}\Delta t} d\Delta t}_{\underline{R}_{UU}(\Delta f, f_{D,2})} \delta(f_{D,1} - f_{D,2})
 \end{aligned}$$

Dopplerkreuzleistungsdichtespektrum

Stationarität bezüglich Zeit  $t \Leftrightarrow$  unkorrelierte Streuung bezüglich Dopplerfrequenz  $f_D$

## Streuungsfunktion

$$\begin{aligned}
 \underline{R}_{VV}(\tau_1, \tau_2, f_{D,1}, f_{D,2}) &= E\{\underline{V}^*(\tau_1, f_{D,1})\underline{V}(\tau_2, f_{D,2})\} \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} E\{\underline{h}^*(\tau_1, t_1)\underline{h}(\tau_2, t_2)\} e^{j2\pi(f_{D,1}t_1 - f_{D,2}t_2)} dt_1 dt_2 \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} E\{\underline{h}^*(\tau_1, t_1)\underline{h}(\tau_2, t_1 + \Delta t)\} e^{j2\pi(f_{D,1} - f_{D,2})t_1} e^{-j2\pi f_{D,2}\Delta t} dt_1 d\Delta t \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{hh}(\tau_2, \Delta t) \delta(\tau_1 - \tau_2) e^{j2\pi(f_{D,1} - f_{D,2})t_1} e^{-j2\pi f_{D,2}\Delta t} dt_1 d\Delta t \\
 &= \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{hh}(\tau_2, \Delta t) e^{-j2\pi f_{D,2}\Delta t} d\Delta t}_{\substack{R_{VV}(\tau_2, f_{D,2}) \\ \text{Streuungsfunktion}}} \delta(\tau_1 - \tau_2) \delta(f_{D,1} - f_{D,2})
 \end{aligned}$$

Die Streufunktion ist aufgrund der Symmetrie  $\underline{R}_{hh}(\tau, \Delta t) = \underline{R}_{hh}^*(\tau, -\Delta t)$  des Verzögerungskreuzleistungsdichtespektrums reell!

## Frequenz-Korrelationsfunktion

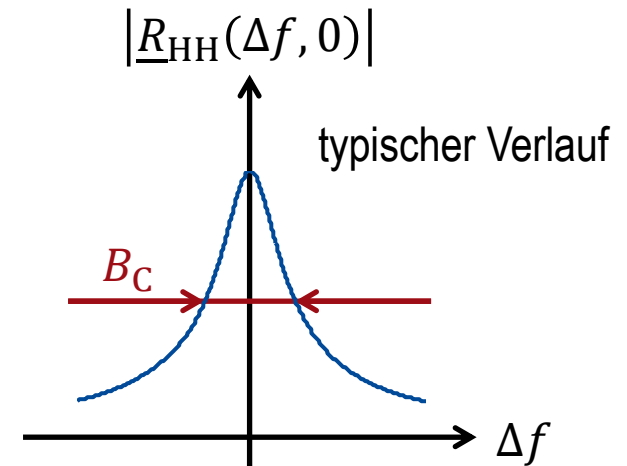
- Frequenz-Korrelationsfunktion:

$$\underline{R}_{HH}(\Delta f, 0) = \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{UU}(\Delta f, f_D) df_D$$

- Kohärenzbandbreite  $B_C$ :

$$\left| \underline{R}_{HH} \left( \frac{B_C}{2}, 0 \right) \right| = \frac{1}{2} \left| \underline{R}_{HH}(0,0) \right|$$

Halbwertsbreite der Frequenz-Korrelationsfunktion

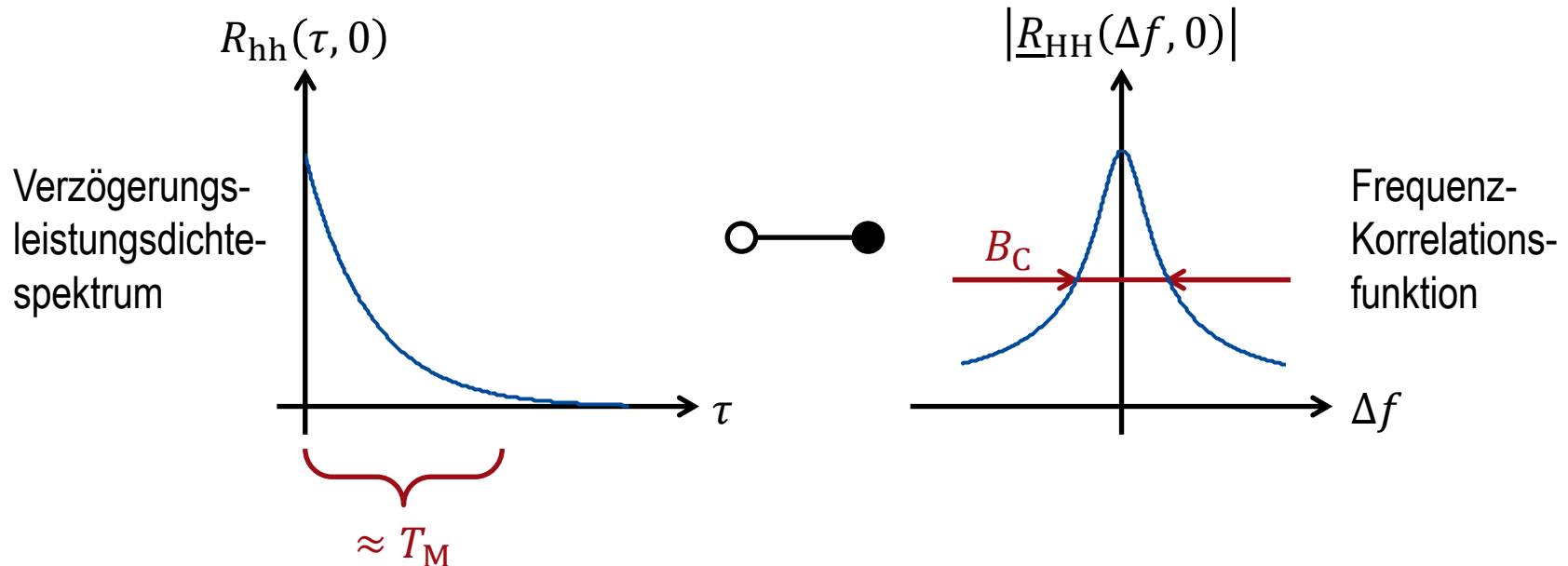


## Verzögerungsleistungsdichtespektrum

- Verzögerungsleistungsdichtespektrum:  $R_{hh}(\tau, 0) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_{VV}(\tau, f_D) df_D$  (ist reell)

- Verzögerungsspreizung:  $T_M = \sqrt{\frac{\int_{-\infty}^{+\infty} (\tau - \bar{\tau})^2 R_{hh}(\tau, 0) d\tau}{\int_{-\infty}^{+\infty} R_{hh}(\tau, 0) d\tau}} \approx \frac{1}{B_C}$  mit  $\bar{\tau} = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} \tau R_{hh}(\tau, 0) d\tau}{\int_{-\infty}^{+\infty} R_{hh}(\tau, 0) d\tau}$

Wurzel des zweiten Zentralmoments des normierten Verzögerungsleistungsdichtespektrums



## Zeit-Korrelationsfunktion

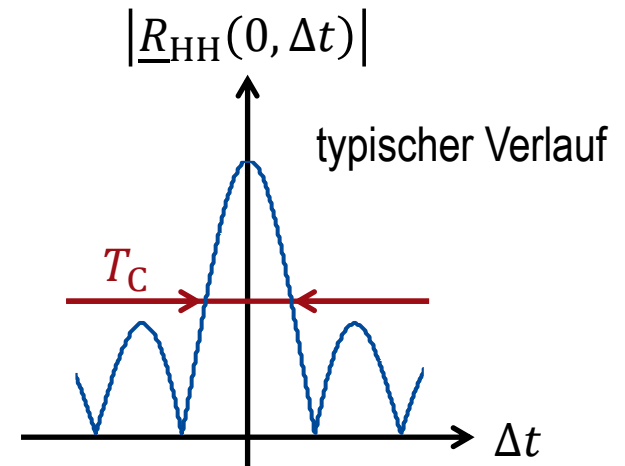
- Zeit-Korrelationsfunktion:

$$\underline{R}_{HH}(0, \Delta t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{hh}(\tau, \Delta t) d\tau$$

- Korrelationsdauer  $T_C$ :

$$\left| \underline{R}_{HH}\left(0, \frac{T_C}{2}\right) \right| = \frac{1}{2} \left| \underline{R}_{HH}(0,0) \right|$$

Halbwertsbreite der Zeit-Korrelationsfunktion



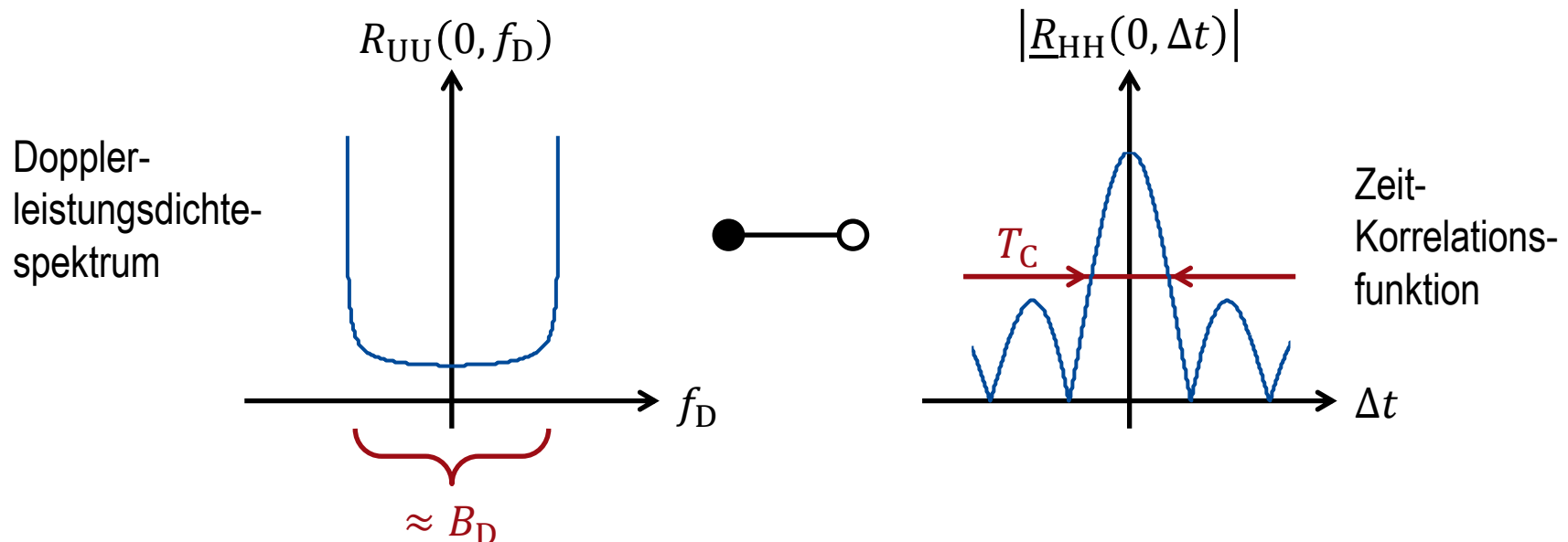


## Dopplerleistungsdichtespektrum

- Dopplerleistungsdichtespektrum:  $R_{UU}(0, f_D) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_{VV}(\tau, f_D) d\tau$  (ist reell)

- Dopplerspreizung:  $B_D = \sqrt{\frac{\int_{-\infty}^{+\infty} (f_D - \bar{f}_D)^2 R_{UU}(0, f_D) df_D}{\int_{-\infty}^{+\infty} R_{UU}(0, f_D) df_D}} \approx \frac{1}{T_C}$  mit  $\bar{f}_D = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} f_D R_{UU}(0, f_D) df_D}{\int_{-\infty}^{+\infty} R_{UU}(0, f_D) df_D}$

Wurzel des zweiten Zentralmoments des normierten Dopplerleistungsdichtespektrums



## mittlerer Kanalgewinn

- Definition:

$$\sigma_H^2 = E \left\{ |\underline{H}(f, t)|^2 \right\} = E \{ \underline{H}^*(f, t) \underline{H}(f, t) \}$$

- aus Frequenz-Zeit-Korrelationsfunktion:

$$\sigma_H^2 = \underline{R}_{HH}(0, 0)$$

- aus Verzögerungsleistungsdichtespektrum:

$$\sigma_H^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{hh}(\tau, 0) d\tau$$

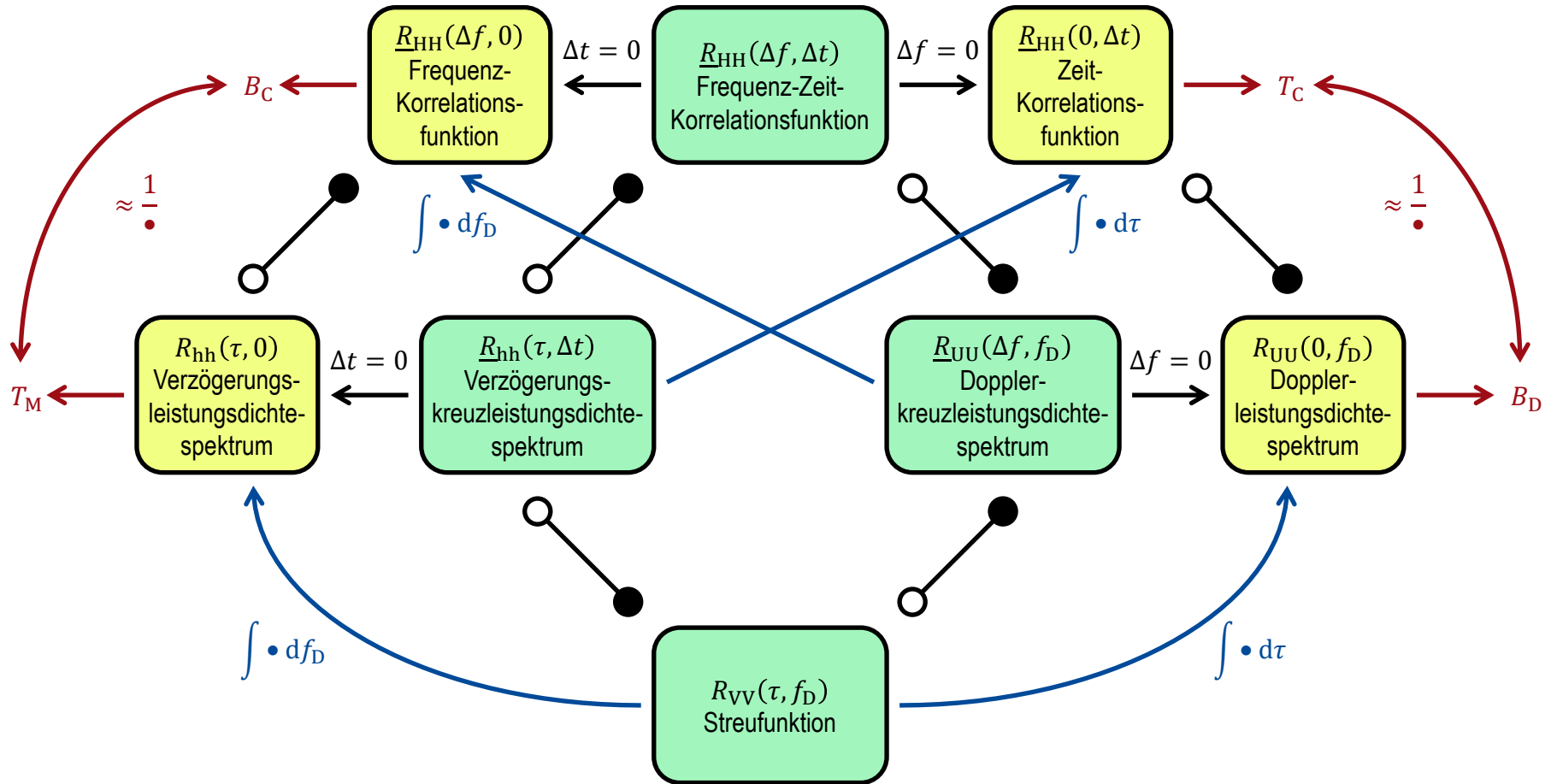
- aus Dopplerleistungsdichtespektrum:

$$\sigma_H^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} \underline{R}_{UU}(0, f_D) df_D$$

- aus Streufunktion:

$$\sigma_H^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} R_{VV}(\tau, f_D) d\tau df_D$$

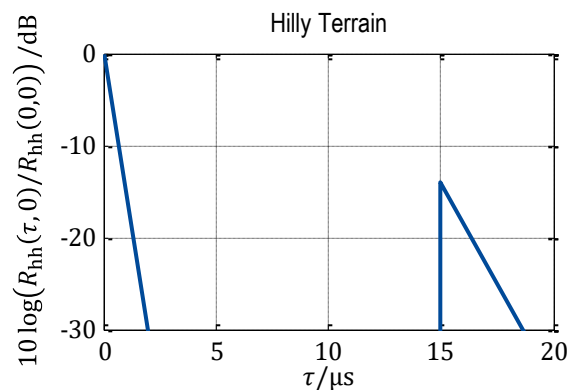
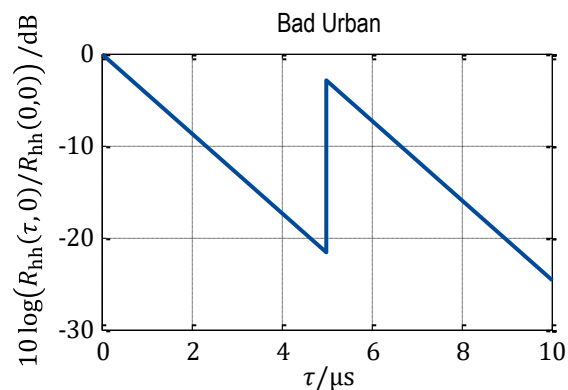
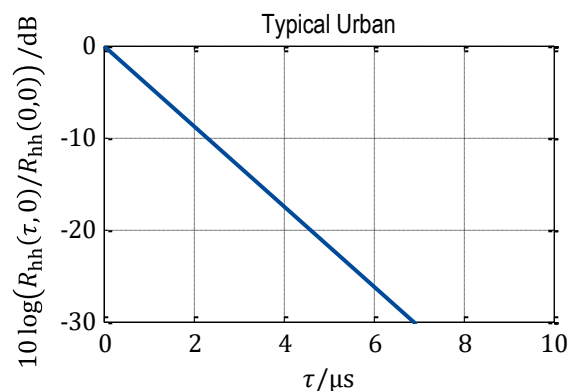
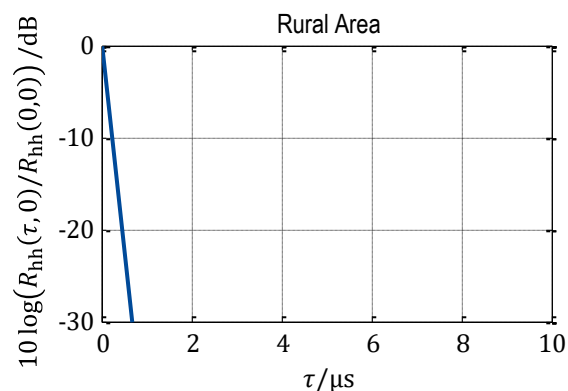
# Übersicht: WSSUS-Kanalmodell



## Verzögerungsleistungsdichtespektren nach COST207

COST = European Cooperation in the Field of Scientific and Technical Research

GSM 05.05: *Radio transmission and reception*



## Dopplerleistungsdichtespektrum nach Jakes (1)



Nehme an, dass die Einfallsrichtungen gleichverteilt sind!

- Zufallsvariablentransformation:

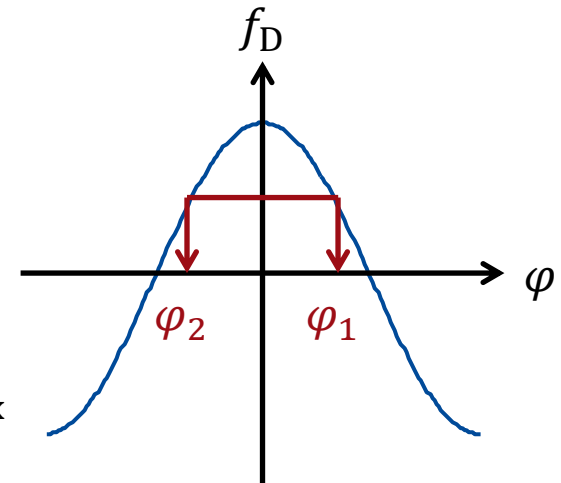
$$f_D = \frac{v f_0}{c} \cos(\varphi) = f_{D,\max} \cos(\varphi), \quad \frac{df_D}{d\varphi} = -f_{D,\max} \sin(\varphi)$$

- Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion:

$$p_{f_D}(f_D) = \frac{p_\varphi(\varphi_1)}{\left| \frac{df_D}{d\varphi} \right|_{\varphi_1}} + \frac{p_\varphi(\varphi_2)}{\left| \frac{df_D}{d\varphi} \right|_{\varphi_2}} \quad \text{mit } \varphi = \varphi_1 = -\varphi_2$$

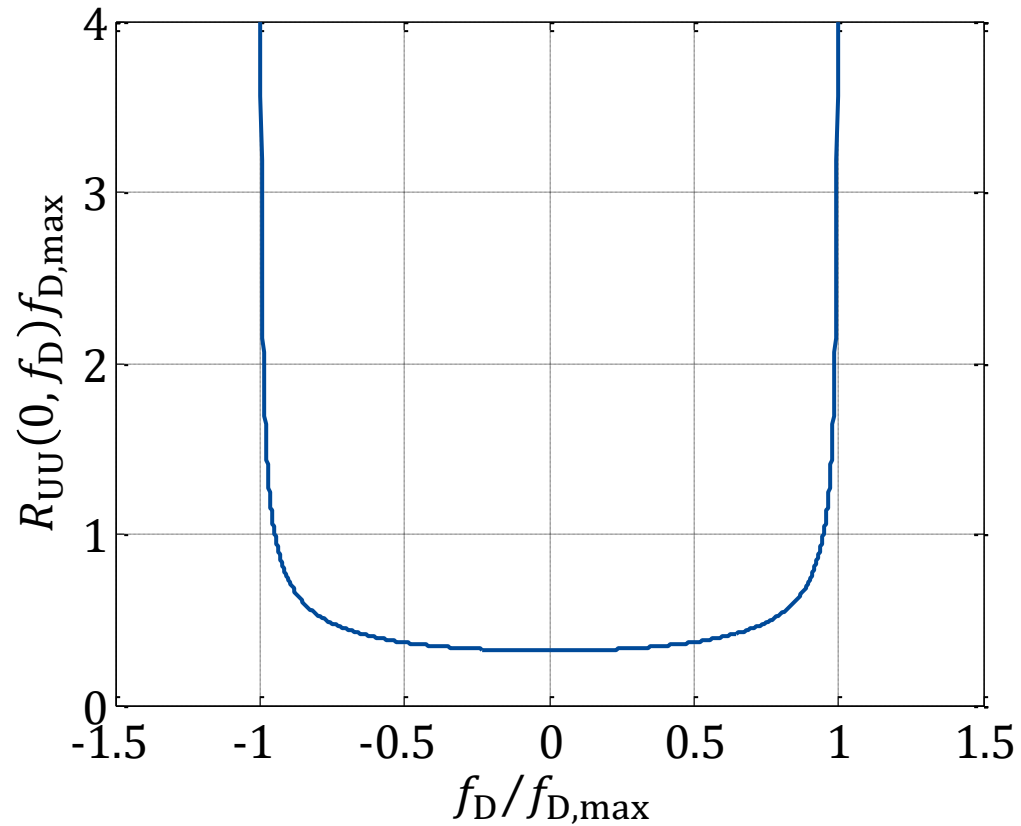
$$= \frac{1}{\pi f_{D,\max} |\sin(\varphi)|} = \frac{1}{\pi f_{D,\max} \sqrt{\sin^2(\varphi)}} = \frac{1}{\pi f_{D,\max} \sqrt{1 - \cos^2(\varphi)}}$$

$$p_{f_D}(f_D) = \begin{cases} \frac{1}{\pi f_{D,\max} \sqrt{1 - \left(\frac{f_D}{f_{D,\max}}\right)^2}} & -f_{D,\max} \leq f_D \leq f_{D,\max} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

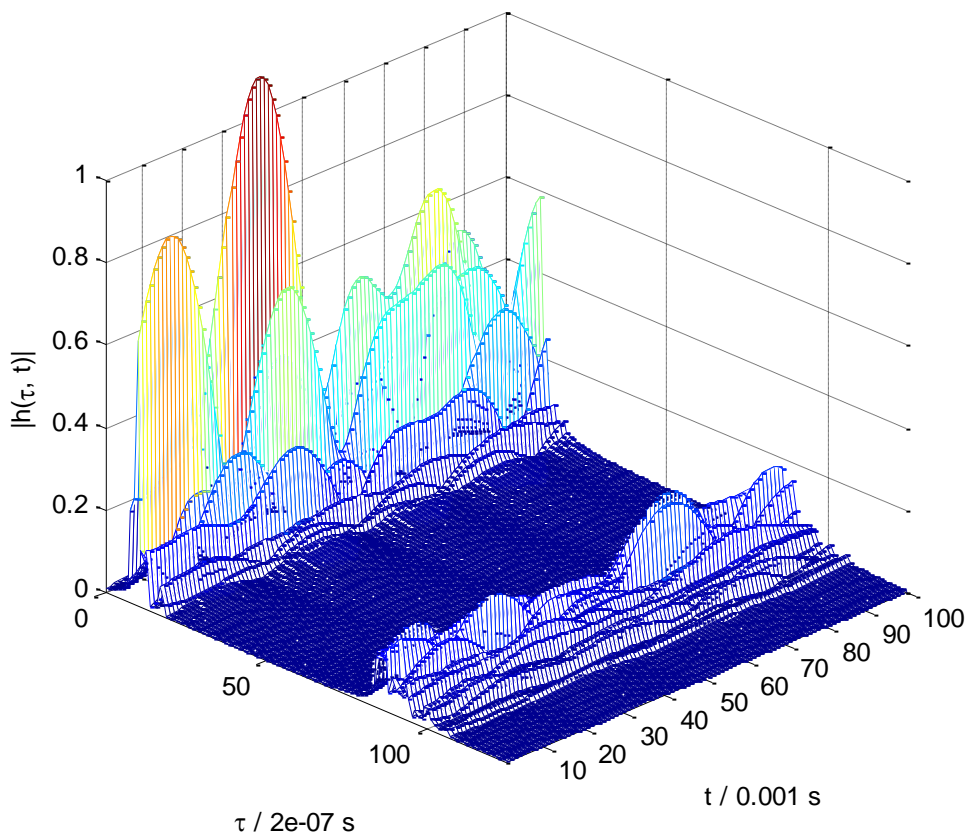


(Jakes-Spektrum)

## Dopplerleistungsdichtespektrum nach Jakes (2)

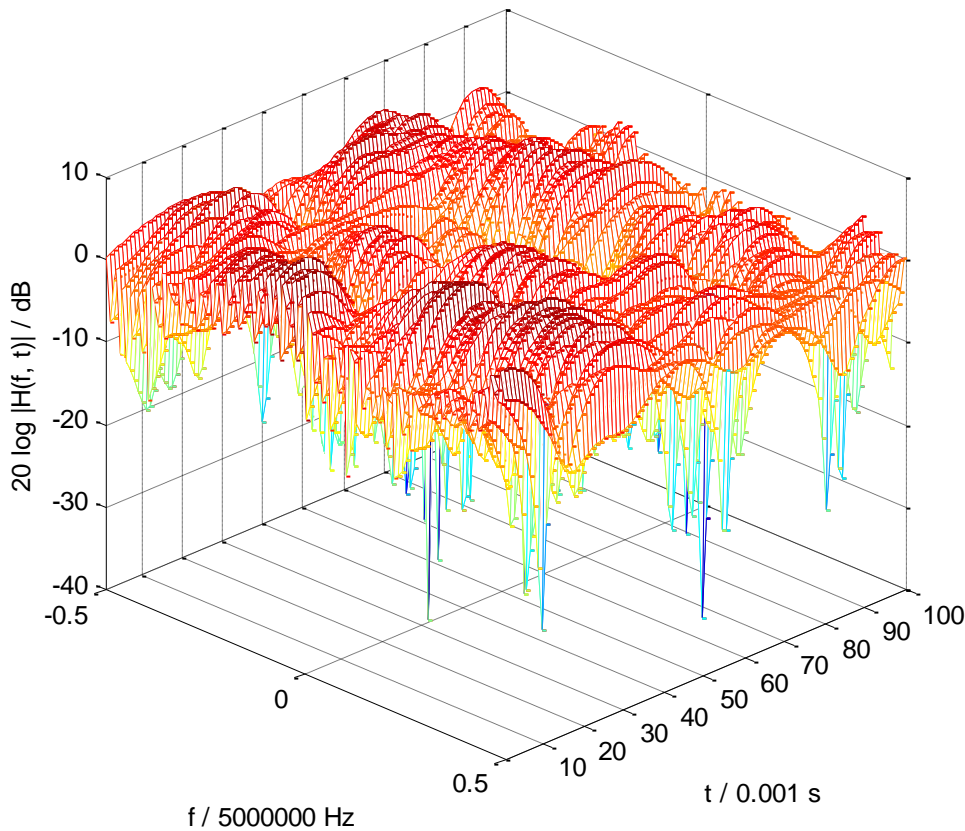


# normierte Kanalimpulsantwort nach COST207



COST207 RA	
COST207 TU	
COST207 BU	
COST207 HT	
T / ns	200
W	125
Tfr / ms	1
N	100
v / (km / h)	30
f0 / GHz	0.9
<input checked="" type="radio"/> Impulsantwort	
<input type="radio"/> Übertragungsfunktion	
Simulate	
Close	

# normierte Kanalübertragungsfunktion nach COST207



COST207 RA	
COST207 TU	
COST207 BU	
COST207 HT	
T / ns	200
W	125
Tfr / ms	1
N	100
v / (km / h)	30
f0 / GHz	0.9
<input type="radio"/> Impulsantwort	
<input checked="" type="radio"/> Übertragungsfunktion	
Simulate	
Close	

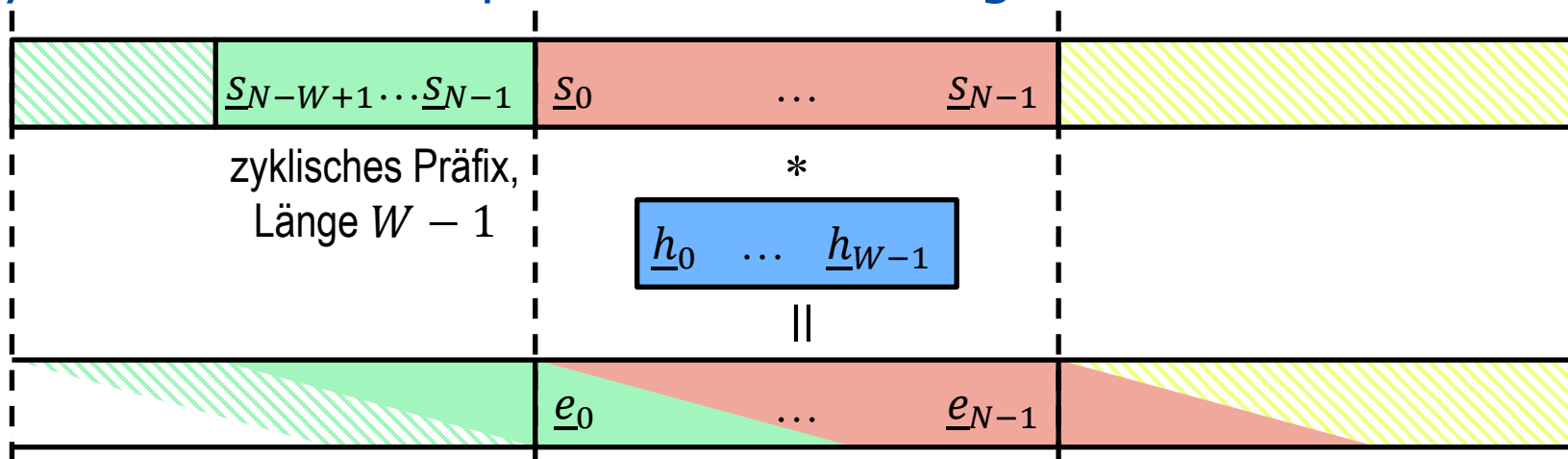




# Kanalschätzen



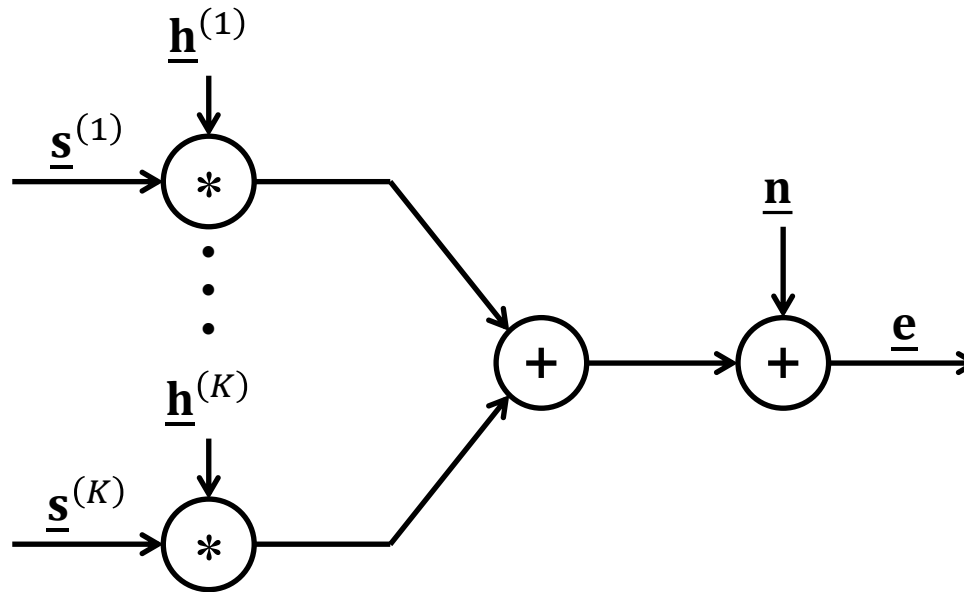
## Systemmodell für periodische Testsignale



$$\underbrace{\begin{pmatrix} \underline{e}_0 \\ \underline{e}_1 \\ \vdots \\ \underline{e}_{N-1} \end{pmatrix}}_{\underline{e}} = \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{s}_0 & \underline{s}_{N-1} & \ddots & \underline{s}_{N-W+1} \\ \underline{s}_1 & \underline{s}_0 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \underline{s}_1 & \ddots & \underline{s}_{N-W-1} \\ \underline{s}_{N-1} & \vdots & \ddots & \underline{s}_{N-W} \end{pmatrix}}_{\underline{G}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{h}_0 \\ \underline{h}_1 \\ \vdots \\ \underline{h}_{W-1} \end{pmatrix}}_{\underline{h}} + \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{n}_0 \\ \underline{n}_1 \\ \vdots \\ \underline{n}_{N-1} \end{pmatrix}}_{\underline{n}}, M = N$$

Systemmatrix  $\underline{G}$  ist eine zyklische Faltungsmatrix, hat Toeplitz-Struktur

## Systemmodell für Mehrsenderszenarien



$$\underline{\mathbf{e}} = \sum_{k=1}^K \underline{\mathbf{G}}^{(k)} \cdot \underline{\mathbf{h}}^{(k)} + \underline{\mathbf{n}} = \underbrace{\left( \underline{\mathbf{G}}^{(1)} \quad \dots \quad \underline{\mathbf{G}}^{(K)} \right)}_{\underline{\mathbf{G}}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{\mathbf{h}}^{(1)} \\ \vdots \\ \underline{\mathbf{h}}^{(K)} \end{pmatrix}}_{\underline{\mathbf{h}}} + \underline{\mathbf{n}}$$

In Mehrsenderszenarien kann die Kanalschätzung separat an jedem Empfänger erfolgen.

## Kanalschätzaufgabe

### Systemmodell:

$$\underline{\mathbf{e}} = \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} + \underline{\mathbf{n}}$$

Der Beobachtungsvektor  $\underline{\mathbf{e}}$  ist eine durch die  $M \times W$  Systemmatrix  $\underline{\mathbf{G}}$  beschriebene lineare Funktion des Kanalvektors  $\underline{\mathbf{h}}$ !

- Die Empfangssignatur des  $w$ -ten Kanalkoeffizienten  $\underline{h}_w$  entspricht der  $w$ -ten Spalte  $\underline{\mathbf{G}}_w$  der Systemmatrix  $\underline{\mathbf{G}}$ .
- Die Anzahl  $W$  der Unbekannten soll nicht größer als Anzahl  $M$  der Bekannten sein.
- häufig weißes Gauß-Rauschen  $\underline{\mathbf{n}}$  angenommen

### Schätzaufgabe:

Bestimme basierend auf dem bekannten Beobachtungsvektor  $\underline{\mathbf{e}}$  und dem bekannten Systemmodell eine bestmögliche Schätzung  $\hat{\underline{\mathbf{h}}}$  des Kanalvektors  $\underline{\mathbf{h}}$ !

- Viele verschiedene sinnvolle Gütekriterien sind denkbar.  
⇒ Vielzahl an Schätzalgorithmen

S. M. Kay: *Fundamentals of Statistical Signal Processing: Estimation Theory*. Upper Saddle River, NJ: Prentice Hall, 1993, ISBN 0-13-345711-7.

## Kanalschätzprinzipien

- Maximum-a-posteriori-Prinzip: suche den am wahrscheinlichsten vorliegenden Kanalvektor  $\hat{\underline{\mathbf{h}}}$

$$\begin{aligned}\hat{\underline{\mathbf{h}}} &= \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmax}} \{p(\underline{\mathbf{h}}|\underline{\mathbf{e}})\} \\ &= \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmax}} \left\{ \frac{p(\underline{\mathbf{e}}|\underline{\mathbf{h}})p(\underline{\mathbf{h}})}{p(\underline{\mathbf{e}})} \right\} \\ &= \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmax}} \{p(\underline{\mathbf{e}}|\underline{\mathbf{h}})p(\underline{\mathbf{h}})\}\end{aligned}$$

$p(\underline{\mathbf{h}})$ : a-priori-Wahrscheinlichkeitsdichte

- Maximum-Likelihood-Prinzip: suche den Kanalvektor  $\hat{\underline{\mathbf{h}}}$ , der am besten zum Empfangssignal passt

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmax}} \{p(\underline{\mathbf{e}}|\underline{\mathbf{h}})\} = \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmax}} \{p(\underline{\mathbf{n}} = \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}})\}$$

## Maximum-Likelihood-Kanalschätzer (ML)

- allgemeiner Ansatz:

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmax}} \{p(\underline{\mathbf{n}} = \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}})\}$$

- weißes Gauß-Rauschen:

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmax}} \left\{ \frac{1}{(\pi\sigma^2)^M} e^{-\frac{1}{\sigma^2} \|\underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}}\|^2} \right\} \text{ Likelihood-Funktion}$$

$$= \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmin}} \left\{ \|\underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}}\|^2 \right\} \text{ Log-Likelihood-Funktion}$$

$$= \underset{\underline{\mathbf{h}}}{\operatorname{argmin}} \{ \underline{\mathbf{e}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{e}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} + \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} \}$$



Im Fall von weißem Gauß-Rauschen entspricht der Maximum-Likelihood-Schätzer einem Least-Squares-Schätzer!

## Least-Squares-Kanalschätzer (LS)

- Pseudolösung des überbestimmten linearen Gleichungssystems  $\underline{\mathbf{e}} = \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}}$  (Gauß-Schätzer)

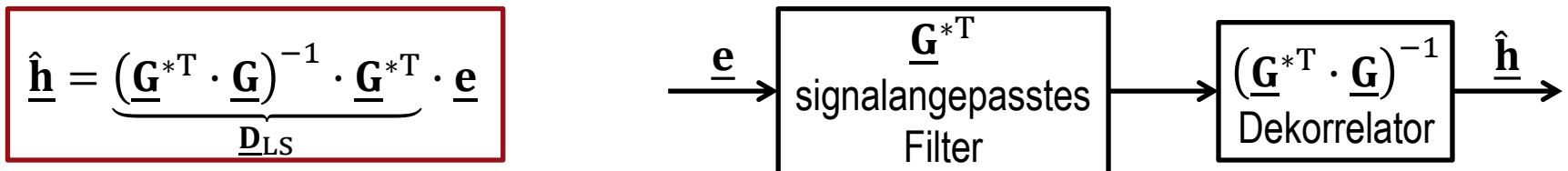
- quadratischer Rekonstruktionsfehler:

$$\|\underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}}\|^2 = \underline{\mathbf{e}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{e}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} - \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} + \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}}$$

- Umformung mit quadratischer Ergänzung ergibt:

$$\|\underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}}\|^2 = \left( \underline{\mathbf{h}} - (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} \right)^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} \cdot \left( \underline{\mathbf{h}} - (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} \right) - \underline{\mathbf{e}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} \cdot (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} + \underline{\mathbf{e}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$

- für den optimalen Schätzer gilt offensichtlich ( $\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}$  ist positiv semidefinit):



- Sonderfall quadratische Systemmatrix  $\underline{\mathbf{G}}$  (bestimmtes lineares Gleichungssystem):

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} = \underline{\mathbf{G}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$



## Eigenschaften des LS-Kanalschätzers

- linearer durch die Matrix

$$\underline{\mathbf{D}}_{LS} = (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \text{ (linke Pseudoinverse)}$$

beschriebener Schätzer

- Die Schätzmatrix  $\underline{\mathbf{D}}_{LS}$  kann offline berechnet werden.

- Der Schätzer ist erwartungstreu:

$$E\{\hat{\mathbf{h}}\} = E\left\{(\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot (\underline{\mathbf{G}} \cdot \mathbf{h} + \mathbf{n})\right\} = \mathbf{h} + E\left\{(\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \mathbf{n}\right\} = \mathbf{h}$$

Keine systematischen Schätzfehler vorhanden!

- entspricht signalangepasster Filterung falls nur ein einziger Kanalkoeffizient  $W = 1$  oder Empfangssignaturen orthogonal ( $\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}$  ist Diagonalmatrix):

$$\underline{\mathbf{D}}_{MF} = \left(\text{diag}(\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})\right)^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} = \begin{pmatrix} \ddots & & 0 \\ & \frac{1}{|\underline{\mathbf{G}}_w|^2} & \\ 0 & & \ddots \end{pmatrix} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T}$$

## Energieeffizienz

- Die Empfangssignatur  $\underline{\mathbf{G}}_w$  des  $w$ -ten Kanalkoeffizienten  $\underline{h}_w$  entspricht der  $w$ -ten Spalte der Systemmatrix  $\underline{\mathbf{G}}$ .

- SNR MF:

$$\gamma_{w,\text{MF}} = \frac{\|\underline{\mathbf{G}}_w\|^2 \text{E}\{|\underline{h}_w|^2\}}{\sigma^2} = \frac{[\underline{\mathbf{G}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{G}}]_{w,w} \text{E}\{|\underline{h}_w|^2\}}{\sigma^2}$$

- SNR LS:

$$\gamma_{w,\text{LS}} = \frac{\text{E}\{|\underline{h}_w|^2\}}{\sigma^2 [\underline{\mathbf{D}}_{\text{LS}} \cdot \underline{\mathbf{D}}_{\text{LS}}^{*\text{T}}]_{w,w}} = \frac{\text{E}\{|\underline{h}_w|^2\}}{\sigma^2 [(\underline{\mathbf{G}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1}]_{w,w}}$$

- Energieeffizienz:

$$\varepsilon_w = \frac{\gamma_{w,\text{LS}}}{\gamma_{w,\text{MF}}} = \frac{1}{[\underline{\mathbf{G}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{G}}]_{w,w} [(\underline{\mathbf{G}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1}]_{w,w}} \leq 1$$

## aufwandsgünstiges Kanalschätzen im Frequenzbereich

- Voraussetzung: Systemmatrix  $\underline{\mathbf{G}}$  ist eine quadratische zyklische Faltungsmatrix (periodisches Testsignal, Periodendauer  $N = M$  gleich Kanalimpulsantwortdauer  $W$ )
- Die zyklische Faltung im Zeitbereich entspricht einer elementweisen Multiplikation im Frequenzbereich:

$$\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{e}} = \underbrace{\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{F}}^{-1}}_{\underline{\mathbf{\Lambda}}} \cdot \underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{h}} + \underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{n}}$$

$\underline{\mathbf{\Lambda}}$  ist eine Diagonalmatrix!

- Falls  $\underline{\mathbf{n}}$  im Zeitbereich weiß ist, dann ist auch  $\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{n}}$  im Frequenzbereich weiß:

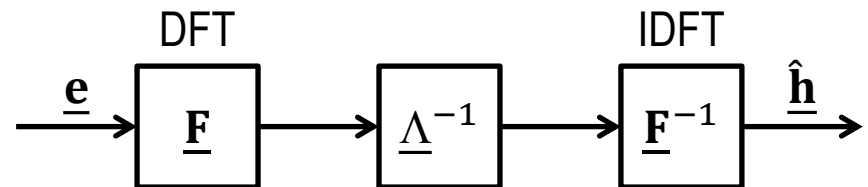
$$\mathbb{E} \left\{ (\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{n}}) \cdot (\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{n}})^{*T} \right\} = \underline{\mathbf{F}} \cdot \underbrace{\mathbb{E} \{ \underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T} \}}_{\sigma^2 \mathbf{E}} \cdot \underline{\mathbf{F}}^{*T} = \sigma^2 \underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{F}}^{*T} = \sigma^2 \mathbf{E}$$

- LS-Schätzung von  $\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{h}}$ :

$$\widehat{\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{h}}} = \underline{\mathbf{\Lambda}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$

- LS-Schätzung von  $\underline{\mathbf{h}}$ :

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = \underline{\mathbf{F}}^{-1} \cdot \widehat{\underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{h}}} = \underline{\mathbf{F}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{\Lambda}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{F}} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$



## Minimum-Mean-Square-Error-Kanalschätzer (MMSE)

- Minimieren des Erwartungswerts des quadratischen Fehlers

$$E \left\{ \|\hat{\underline{\mathbf{h}}} - \underline{\mathbf{h}}\|^2 \right\} = E \left\{ (\hat{\underline{\mathbf{h}}} - \underline{\mathbf{h}})^{*T} \cdot (\hat{\underline{\mathbf{h}}} - \underline{\mathbf{h}}) \right\} = E \left\{ \text{sp} \left( (\hat{\underline{\mathbf{h}}} - \underline{\mathbf{h}}) \cdot (\hat{\underline{\mathbf{h}}} - \underline{\mathbf{h}})^{*T} \right) \right\}$$

mit einem linearen Schätzer  $\hat{\underline{\mathbf{h}}} = \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}}$ :

$$\begin{aligned} E \left\{ \|\hat{\underline{\mathbf{h}}} - \underline{\mathbf{h}}\|^2 \right\} &= E \left\{ \text{sp} \left( (\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{h}}) \cdot (\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{h}})^{*T} \right) \right\} \\ &= E \left\{ \text{sp} (\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} \cdot \underline{\mathbf{e}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}}^{*T} - \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} \cdot \underline{\mathbf{h}}^{*T} - \underline{\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{e}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}}^{*T} + \underline{\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{h}}^{*T}) \right\} \\ &= \text{sp} (\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{ee} \cdot \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}}^{*T} - \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{he}^{*T} - \underline{\mathbf{R}}_{he} \cdot \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}}^{*T} + \underline{\mathbf{R}}_{hh}) \end{aligned}$$

- Umformung mit quadratischer Ergänzung ergibt:

$$\begin{aligned} E \left\{ \|\hat{\underline{\mathbf{h}}} - \underline{\mathbf{h}}\|^2 \right\} &= \\ &\text{sp} \left( (\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{ee} - \underline{\mathbf{R}}_{he}) \cdot \underline{\mathbf{R}}_{ee}^{-1} \cdot (\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{ee} - \underline{\mathbf{R}}_{he})^{*T} - \underline{\mathbf{R}}_{he} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{ee}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{he}^{*T} + \underline{\mathbf{R}}_{hh} \right) \end{aligned}$$

- für den optimalen Schätzer gilt offensichtlich ( $\underline{\mathbf{R}}_{ee}^{-1}$  ist positiv semidefinit):

$$\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{ee} - \underline{\mathbf{R}}_{he} = 0 \Rightarrow \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} = \underline{\mathbf{R}}_{he} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{ee}^{-1}$$

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = \underline{\mathbf{R}}_{he} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{ee}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$

## Eigenschaften des MMSE-Kanalschätzers

- Restfehler:

$$E \left\{ \|\hat{\underline{\mathbf{h}}} - \underline{\mathbf{h}}\|^2 \right\} = \text{sp}(\underline{\mathbf{R}}_{\text{hh}} - \underline{\mathbf{R}}_{\text{he}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\text{ee}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\text{he}}^*{}^T)$$

- Orthogonalitätseigenschaft (Restfehler und Empfangsvektor sind unkorreliert):

$$E \left\{ \underbrace{(\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{h}})}_{\text{Schätzfehler}} \cdot \underline{\mathbf{e}}^*{}^T \right\} = E \{ \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} \cdot \underline{\mathbf{e}}^*{}^T - \underline{\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{e}}^*{}^T \}$$

$$= \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\text{ee}} - \underline{\mathbf{R}}_{\text{he}} = \underline{\mathbf{R}}_{\text{he}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\text{ee}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\text{ee}} - \underline{\mathbf{R}}_{\text{he}} = \mathbf{0}$$

- Orthogonalitätseigenschaft (Restfehler und Schätzung sind unkorreliert):

$$E \left\{ \underbrace{(\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{h}})}_{\text{Schätzfehler}} \cdot \underbrace{(\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}})}_{\hat{\underline{\mathbf{h}}}}^*{}^T \right\} = E \{ (\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{h}}) \cdot \underline{\mathbf{e}}^*{}^T \cdot \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}}^*{}^T \}$$

$$= E \{ (\underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{h}}) \cdot \underline{\mathbf{e}}^*{}^T \} \cdot \underline{\mathbf{D}}_{\text{MMSE}}^*{}^T = \mathbf{0}$$

## MMSE-Kanalschätzer für lineares Systemmodell

- lineares Systemmodell:  $\underline{\mathbf{e}} = \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} + \underline{\mathbf{n}}$

- Korrelationsmatrizen:

$$\underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{h}\mathbf{e}} = E \left\{ \underline{\mathbf{h}} \cdot (\underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} + \underline{\mathbf{n}})^{*T} \right\} = E \left\{ \underline{\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} + \underline{\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T} \right\} = \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{h}\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T}$$

$$\begin{aligned} \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{e}\mathbf{e}} &= E \left\{ (\underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} + \underline{\mathbf{n}}) \cdot (\underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} + \underline{\mathbf{n}})^{*T} \right\} \\ &= E \left\{ \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} + \underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} + \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T} + \underline{\mathbf{n}} \cdot \underline{\mathbf{n}}^{*T} \right\} \\ &= \underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{h}\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} + \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{nn}} \end{aligned}$$

- MMSE-Schätzer:

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{h}\mathbf{e}} \cdot (\underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{h}\mathbf{h}} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} + \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{nn}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$

- Umformung mit Matrixinversionslemma (falls  $\underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{h}\mathbf{h}}$  nicht singular):

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{nn}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}} + \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{h}\mathbf{h}}^{-1})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{\mathbf{nn}}^{-1} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$

## Eigenschaften des MMSE-Kanalschätzers

hier speziell Eigenschaften bei Vorliegen eines linearen Systemmodells

- Restfehler (unter Verwendung des Matrixinversionslemmas):

$$\begin{aligned} E \left\{ \|\hat{\mathbf{h}} - \mathbf{h}\|^2 \right\} &= \text{sp}(\mathbf{R}_{hh} - \mathbf{R}_{he} \cdot \mathbf{R}_{ee}^{-1} \cdot \mathbf{R}_{he}^{*T}) \\ &= \text{sp} \left( \mathbf{R}_{hh} - \mathbf{R}_{hh} \cdot \mathbf{G}^{*T} \cdot (\mathbf{G} \cdot \mathbf{R}_{hh} \cdot \mathbf{G}^{*T} + \mathbf{R}_{nn})^{-1} \cdot \mathbf{G} \cdot \mathbf{R}_{hh} \right) \\ &= \text{sp} \left( (\mathbf{R}_{hh}^{-1} + \mathbf{G}^{*T} \cdot \mathbf{R}_{nn}^{-1} \cdot \mathbf{G})^{-1} \right) \end{aligned}$$

- im allgemeinen nicht erwartungstreu:

$$\begin{aligned} E\{\hat{\mathbf{h}}\} &= E \left\{ (\mathbf{G}^{*T} \cdot \mathbf{R}_{nn}^{-1} \cdot \mathbf{G} + \mathbf{R}_{hh}^{-1})^{-1} \cdot \mathbf{G}^{*T} \cdot \mathbf{R}_{nn}^{-1} \cdot (\mathbf{G} \cdot \mathbf{h} + \mathbf{n}) \right\} \\ &= (\mathbf{G}^{*T} \cdot \mathbf{R}_{nn}^{-1} \cdot \mathbf{G} + \mathbf{R}_{hh}^{-1})^{-1} (\mathbf{G}^{*T} \cdot \mathbf{R}_{nn}^{-1} \cdot \mathbf{G}) \cdot \mathbf{h} \neq \mathbf{h} \end{aligned}$$

## Grenzfälle des MMSE-Kanalschätzers

- MMSE-Schätzer für weißes Rauschen  $\underline{\mathbf{R}}_{nn} = \sigma^2 \mathbf{E}$ :

$$\hat{\underline{\mathbf{h}}} = \underline{\mathbf{R}}_{hh} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot (\underline{\mathbf{G}} \cdot \underline{\mathbf{R}}_{hh} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} + \sigma^2 \mathbf{E})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{e}} = (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} + \sigma^2 \underline{\mathbf{R}}_{hh}^{-1})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$

- sehr schwaches weißes Rauschen  $\sigma^2 \rightarrow 0$ :

$$\lim_{\sigma^2 \rightarrow 0} \hat{\underline{\mathbf{h}}} = \lim_{\sigma^2 \rightarrow 0} \left\{ (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} + \sigma^2 \underline{\mathbf{R}}_{hh}^{-1})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} \right\} = (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$

entspricht einem LS-Schätzer, erwartungstreu!

- sehr starkes weißes Rauschen  $\sigma^2 \rightarrow \infty$ :

$$\lim_{\sigma^2 \rightarrow \infty} \hat{\underline{\mathbf{h}}} = \lim_{\sigma^2 \rightarrow \infty} \left\{ (\underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{G}} + \sigma^2 \underline{\mathbf{R}}_{hh}^{-1})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} \right\} = \frac{1}{\sigma^2} \underline{\mathbf{R}}_{hh} \cdot \underline{\mathbf{G}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}}$$

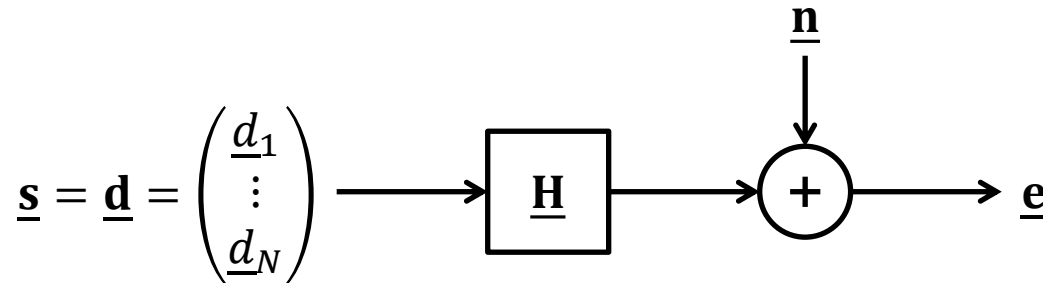
Falls die Kanalkoeffizienten unkorreliert sind, entspricht dies einem signalangepassten Filter mit Skalierung!





# Datendetektion

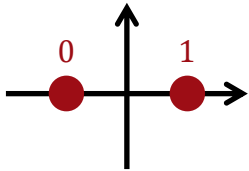
## Systemmodell für Einsenderszenarien



- hier nur lineare Modulationsverfahren
- eventuell vorhandene Sendefilter als Bestandteil des Kanals betrachtet
- weißes Gauß-Rauschen  $\underline{\mathbf{n}}$  angenommen
- gegebenenfalls erforderliches Prewhitening Filter als Bestandteil des Kanals betrachtet
- Aus dem am Empfänger beobachteten Vektor  $\underline{\mathbf{e}} = \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{n}}$  soll auf den gesendeten Datenvektor  $\underline{\mathbf{d}}$  geschlossen werden.
- für gute Performanz weniger Datensymbole als Empfangswerte  $N \leq M$
- Die  $n$ -te Spalte  $\underline{\mathbf{H}}_n$  der Kanalmatrix  $\underline{\mathbf{H}}$  entspricht der Empfangssignatur des  $n$ -ten Datensymbols  $\underline{d}_n$ .

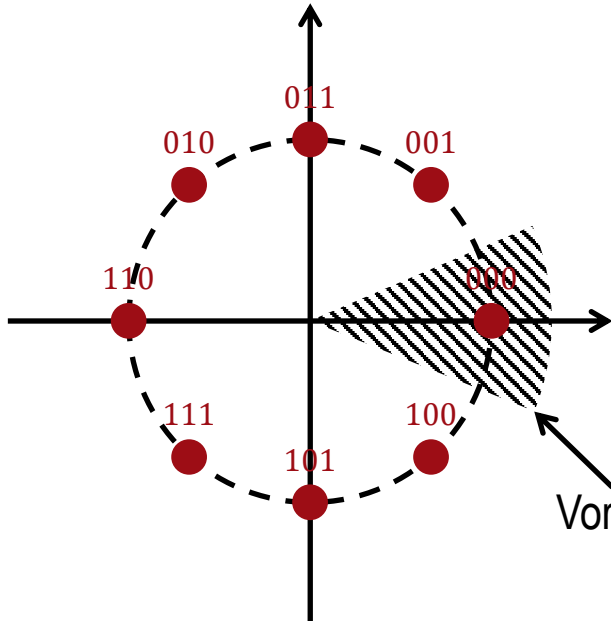
## diskrete Modulationsalphabete, Gray-Mapping

- 2-PAM = BPSK

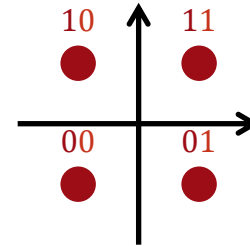


$$\mathbb{D} = \{-1; +1\}$$

- 8-PSK

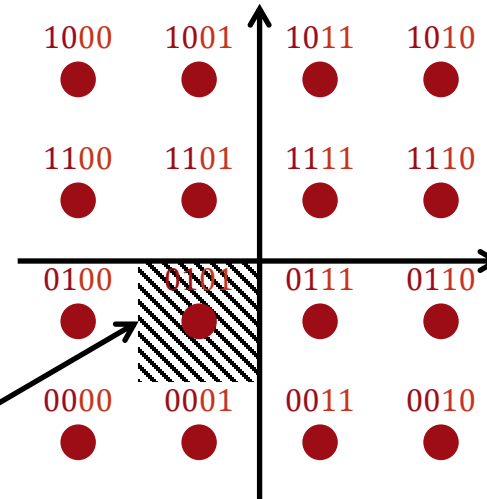


- QPSK = 4-PSK = 4-QAM

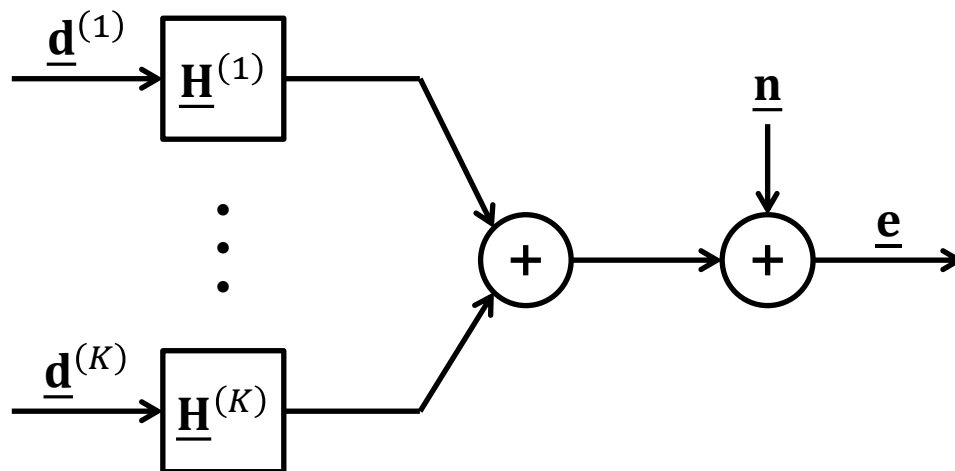


$$\mathbb{D} = \{-1 - j; -1 + j; +1 - j; +1 + j\}$$

- 16-QAM



## Systemmodell für Mehrsenderszenarien

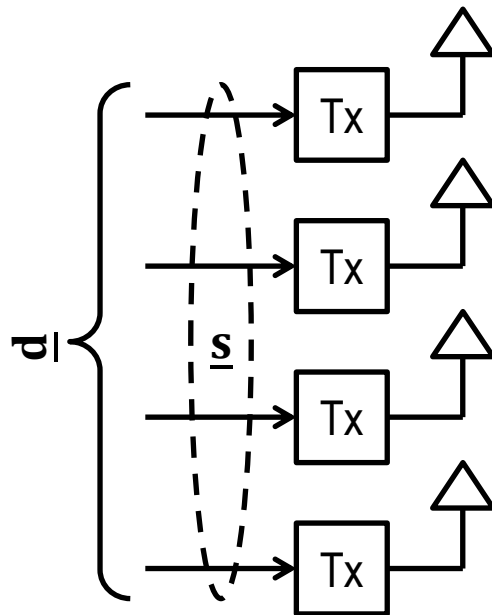


$$\begin{aligned} \underline{e} &= \sum_{k=1}^K \underline{H}^{(k)} \cdot \underline{d}^{(k)} + \underline{n} \\ &= \underbrace{\left( \underline{H}^{(1)} \quad \dots \quad \underline{H}^{(K)} \right)}_{\underline{H}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{d}^{(1)} \\ \vdots \\ \underline{d}^{(K)} \end{pmatrix}}_{\underline{d}} + \underline{n} \end{aligned}$$

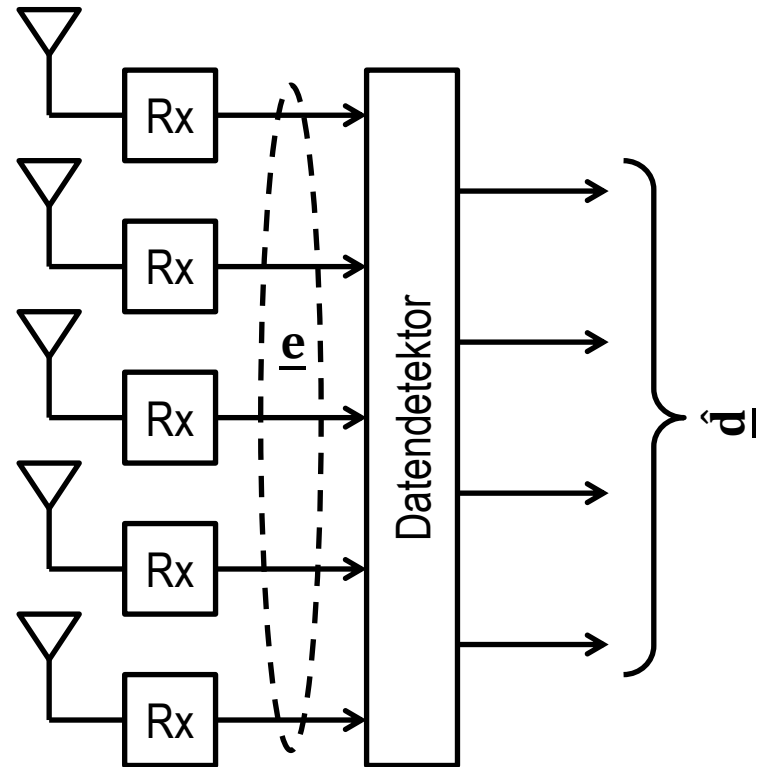
In Mehrempfängerszenarien muss die Datendetektion separat an jedem Empfänger erfolgen.

## Bell Labs Layered Space Time (BLAST)

G. J. Foschini: Layered space-time architecture for wireless communication in a fading environment when using multi-element antennas. *Bell Labs Technical Journal*, Bd. 1, S. 41-59, 1996.

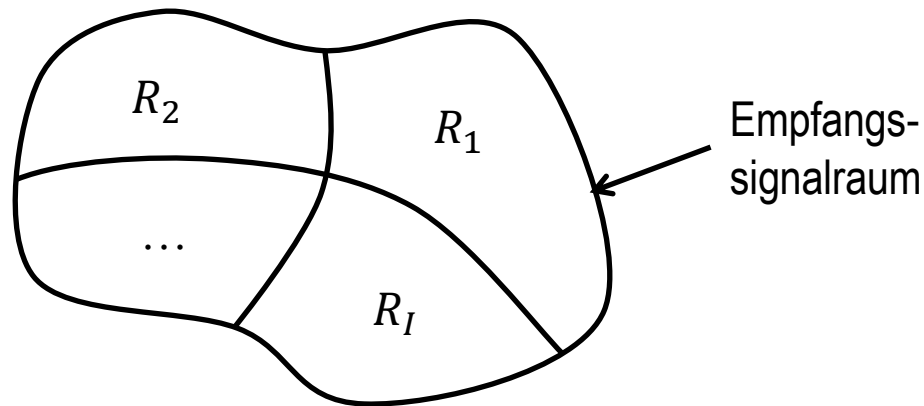


MIMO-Funkkanal  $N \leq M$   
 $\vec{H}$



## Datendetektionsaufgabe

- Es gibt insgesamt  $I = |\mathbb{D}|^N$  mögliche Datenvektoren  $\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N$ .
- Hypothese  $\mathcal{H}_i$ : der  $i$ -te Datenvektor  $\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N$  liegt vor
- Datendetektion: Entscheidung  $\mathcal{D}_i$  für  $i$ -ten Datenvektor auf Basis des Beobachtungsvektors  $\underline{\mathbf{e}} = \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{n}}$
- Datendetektor ist durch Entscheidungsgebiete  $R_i$  definiert:  $\underline{\mathbf{e}} \in R_i \Rightarrow$  Entscheidung für  $\mathcal{D}_i$



S. M. Kay: *Fundamentals of Statistical Signal Processing: Detection Theory*. Upper Saddle River, NJ: Prentice Hall PTR, 1998, ISBN 0-13-504135-X.

## Risiko

- $C_{i,j}$ : Kosten der Entscheidung für  $\mathcal{D}_i$  wenn  $\mathcal{H}_j$  vorliegt

- Risiko (mittlere Kosten):

$$\begin{aligned}
 R &= \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^I C_{i,j} \Pr\{\mathcal{D}_i, \mathcal{H}_j\} \\
 &= \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^I C_{i,j} \Pr\{\mathcal{H}_j | \mathcal{D}_i\} \Pr\{\mathcal{D}_i\} \\
 &= \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^I C_{i,j} \int_{R_i} \Pr\{\mathcal{H}_j | \underline{\mathbf{e}}\} p(\underline{\mathbf{e}}) d\underline{\mathbf{e}} \\
 &= \sum_{i=1}^I \int_{R_i} \underbrace{\sum_{j=1}^I C_{i,j} \Pr\{\mathcal{H}_j | \underline{\mathbf{e}}\}}_{c_i(\underline{\mathbf{e}})} p(\underline{\mathbf{e}}) d\underline{\mathbf{e}}
 \end{aligned}$$

## Bayes-Detektor



Wähle die Entscheidungsgebiete  $R_i$  so, dass das Risiko  $R$  minimal wird!

- $\underline{e}$  sollte genau dann zu  $R_i$  gehören, wenn  

$$C_i(\underline{e}) = \sum_{j=1}^I C_{i,j} \Pr\{\mathcal{H}_j | \underline{e}\} \leq C_k(\underline{e}) = \sum_{j=1}^I C_{k,j} \Pr\{\mathcal{H}_j | \underline{e}\}$$
 für alle  $k$
- Entscheidung  $\mathcal{D}_i$  für den Datenvektor, für welchen die bei vorliegen von  $\underline{e}$  entstehenden mittleren Kosten  $\sum_{j=1}^I C_{i,j} \Pr\{\mathcal{H}_j | \underline{e}\}$  minimal sind.



## Optimierungsziele

- **(Symbolfolgen-)Fehlerwahrscheinlichkeit:**

$$C_{i,j} = \begin{cases} 0 & i = j \\ 1 & \text{sonst} \end{cases}$$

- **Symbolfehlerwahrscheinlichkeit:**

$C_{i,j}$  = Anzahl der Symbolfehler bei Entscheidung für  $\mathcal{D}_i$  wenn  $\mathcal{H}_j$  vorliegt

- **Bitfehlerwahrscheinlichkeit:**

$C_{i,j}$  = Anzahl der Bitfehler bei Entscheidung für  $\mathcal{D}_i$  wenn  $\mathcal{H}_j$  vorliegt

## Minimierung der (Symbolfolgen-)Fehlerwahrscheinlichkeit

- mittlere entstehende Kosten bei Vorliegen von  $\underline{e}$  entsprechen der Fehlerwahrscheinlichkeit:  

$$C_i(\underline{e}) = \sum_{j \neq i} \Pr\{\mathcal{H}_j | \underline{e}\} = 1 - \Pr\{\mathcal{H}_i | \underline{e}\}$$
- Entscheidung  $D_i$  für den Datenvektor, für den  

$$\Pr\{\mathcal{H}_i | \underline{e}\} \sim p(\underline{e} | \mathcal{H}_i) \Pr\{\mathcal{H}_i\}$$
 maximal ist!



Der Maximum-a-posteriori-Detektor (MAP) minimiert die Fehlerwahrscheinlichkeit!

- Sonderfall gleichverteilte Datenvektoren:  

$$\Pr\{\mathcal{H}_i\} = \frac{1}{I}$$

$$\Rightarrow \text{Maximum-Likelihood-Detektor (ML): maximiere } p(\underline{e} | \mathcal{H}_i)$$
- Problem: Im allgemeinen muss man die Wahrscheinlichkeiten für alle  $I = |\mathbb{D}|^N$  Hypothesen ausrechnen.

## ML-Datendetektor

- allgemein:

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \operatorname{argmax}_{\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N} \{p(\underline{\mathbf{e}}|\underline{\mathbf{d}})\} = \operatorname{argmax}_{\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N} \{p(\underline{\mathbf{n}} = \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}})\}$$

- weißes Gauß-Rauschen:

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \operatorname{argmax}_{\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N} \left\{ \frac{1}{(\pi\sigma^2)^M} \cdot e^{-\frac{1}{\sigma^2} \|\underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}}\|^2} \right\} \text{ Likelihood-Funktion}$$

$$= \operatorname{argmin}_{\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N} \left\{ \|\underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}}\|^2 \right\} \text{ Log-Likelihood-Funktion}$$

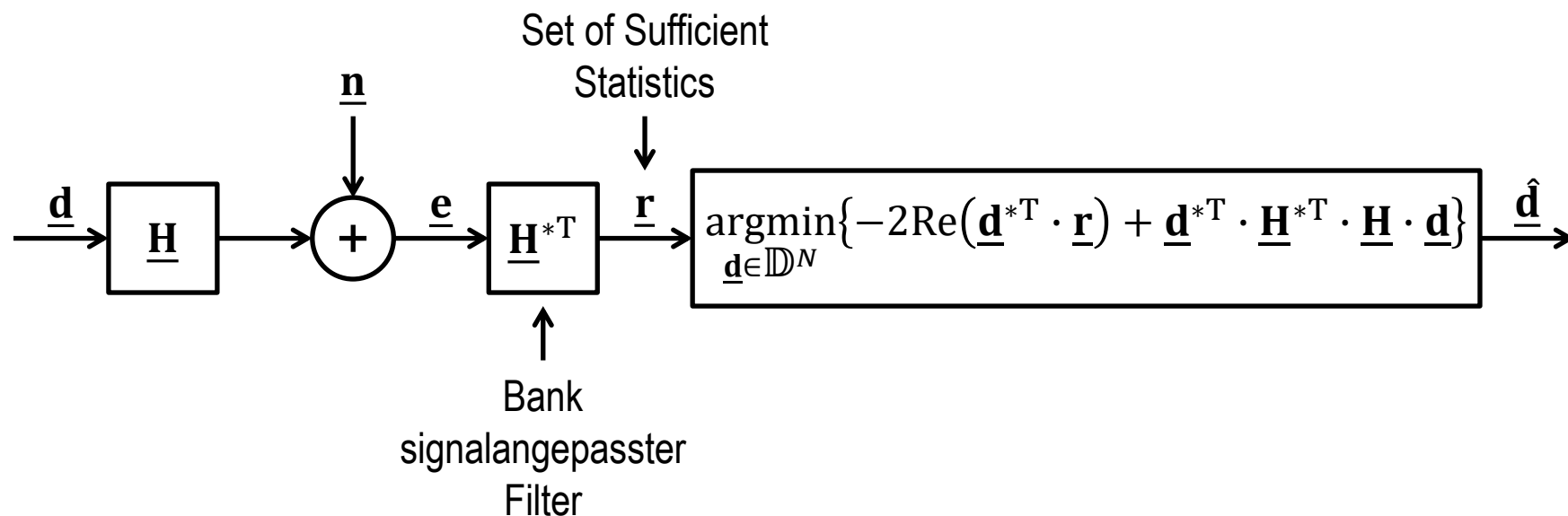
$$= \operatorname{argmin}_{\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N} \left\{ \underline{\mathbf{e}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{e}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} - \underline{\mathbf{d}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{e}} + \underline{\mathbf{d}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} \right\}$$

$$= \operatorname{argmin}_{\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N} \left\{ -2\operatorname{Re}\{\underline{\mathbf{d}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{e}}\} + \underline{\mathbf{d}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} \right\}$$

## Ungerböck-Empfänger

G. Ungerböck: Adaptive maximum-likelihood receiver for carrier-modulated data-transmission  $\mathbb{D}$  systems. *Communications, IEEE Transactions on*, Bd. 22, S. 624-636, Mai 1974.

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \underset{\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N}{\operatorname{argmin}} \left\{ -2\operatorname{Re} \left( \underline{\mathbf{d}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underbrace{\underline{\mathbf{H}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underline{\mathbf{e}}}_{\underline{\mathbf{r}}} \right) + \underline{\mathbf{d}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} \right\}$$



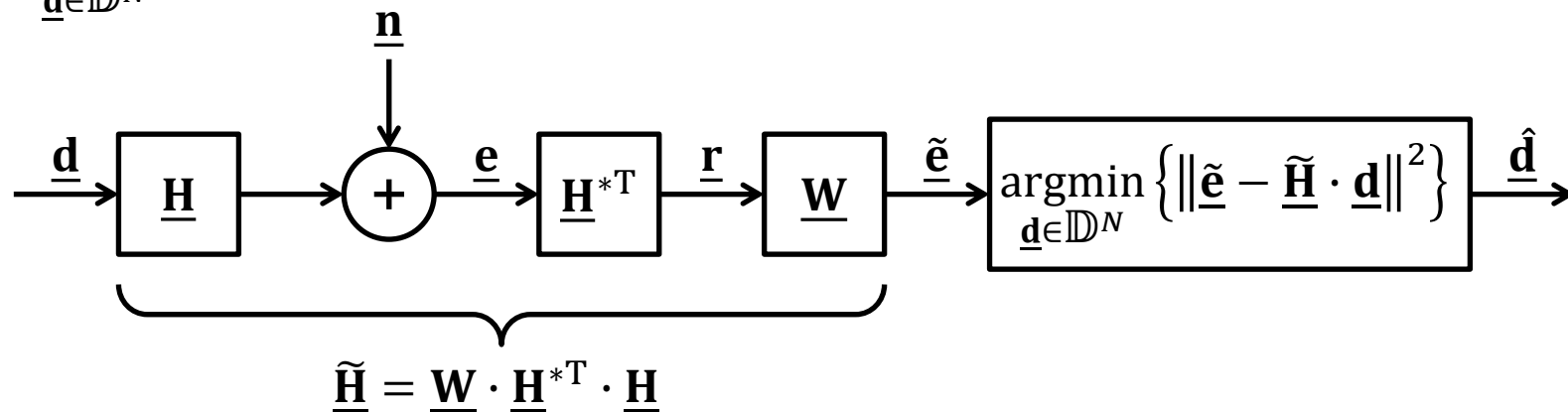
## Forney-Empfänger



Das dem Vektor  $\underline{\mathbf{r}}$  überlagerte Rauschen ist farbig.  
 $\Rightarrow$  Füge einen Prewhitening Filter  $\underline{\mathbf{W}}$  ein!

Maximum-Likelihood-Detektor:

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \underset{\underline{\mathbf{d}} \in \mathbb{D}^N}{\operatorname{argmin}} \left\{ \|\tilde{\underline{\mathbf{e}}} - \tilde{\underline{\mathbf{H}}} \cdot \underline{\mathbf{d}}\|^2 \right\}$$



G. D. Forney, Jr.: Maximum-likelihood sequence estimation of digital sequences in the presence of intersymbol interference. *Information Theory, IEEE Transactions on*, Bd. 18, S. 363-378, Mai 1972.

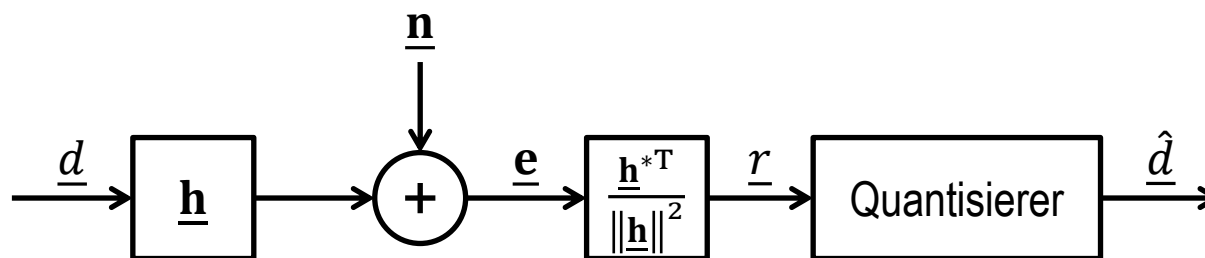
## Übertragen eines einzigen Datensymbols

- Empfangssignatur  $\underline{\mathbf{h}}$ , Systemmodell:  $\underline{\mathbf{e}} = \underline{\mathbf{h}} \cdot \underline{d} + \underline{\mathbf{n}}$
- weißes Gauß-Rauschen  $\underline{\mathbf{n}}$
- Forney-Ansatz,  $\underline{\mathbf{W}} = (1)$ :

$$\hat{d} = \underset{d \in \mathbb{D}}{\operatorname{argmin}} \left\{ \left| \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{h}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{h}}d \right|^2 \right\} = \underset{d \in \mathbb{D}}{\operatorname{argmin}} \left\{ \left| \underbrace{\frac{\underline{\mathbf{h}}^{*T}}{\|\underline{\mathbf{h}}\|^2}}_{\underline{r}} \cdot \underline{\mathbf{e}} - \underline{d} \right|^2 \right\}$$

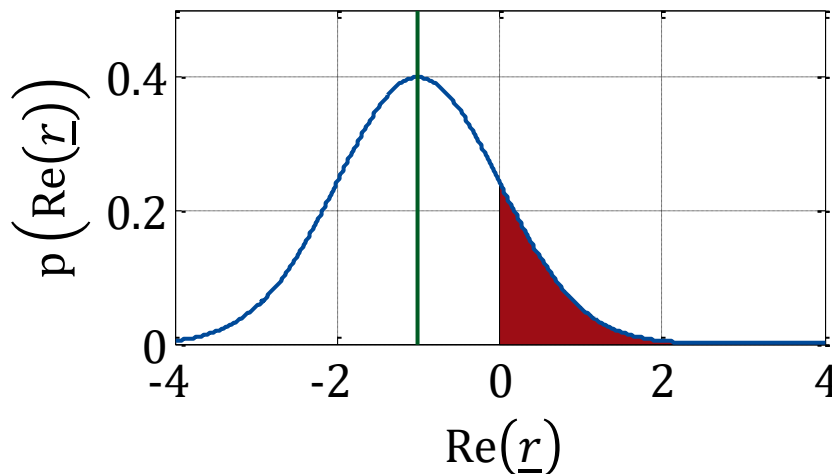


Der optimale Empfänger besteht aus einem signalangepassten Filter und anschließendem Quantisierer!



## Beispiel: BPSK

- weißes Gauß-Rauschen  $\underline{n}$  mit Leistung (Varianz)  $\sigma^2$
- BPSK  $\Rightarrow \underline{d} \in \{-1; +1\}$ , betrachte wegen Symmetrie nur  $\underline{d} = -1$
- Die reelle Entscheidungsvariable  $\text{Re}(\underline{r}) = \text{Re}\left(-1 + \frac{\underline{h}^{*T}}{\|\underline{h}\|^2} \cdot \underline{n}\right)$   
ist normalverteilt mit Erwartungswert  $-1$  und Varianz  $\frac{1}{2} \sigma^2 \frac{1}{\|\underline{h}\|^2}$ .

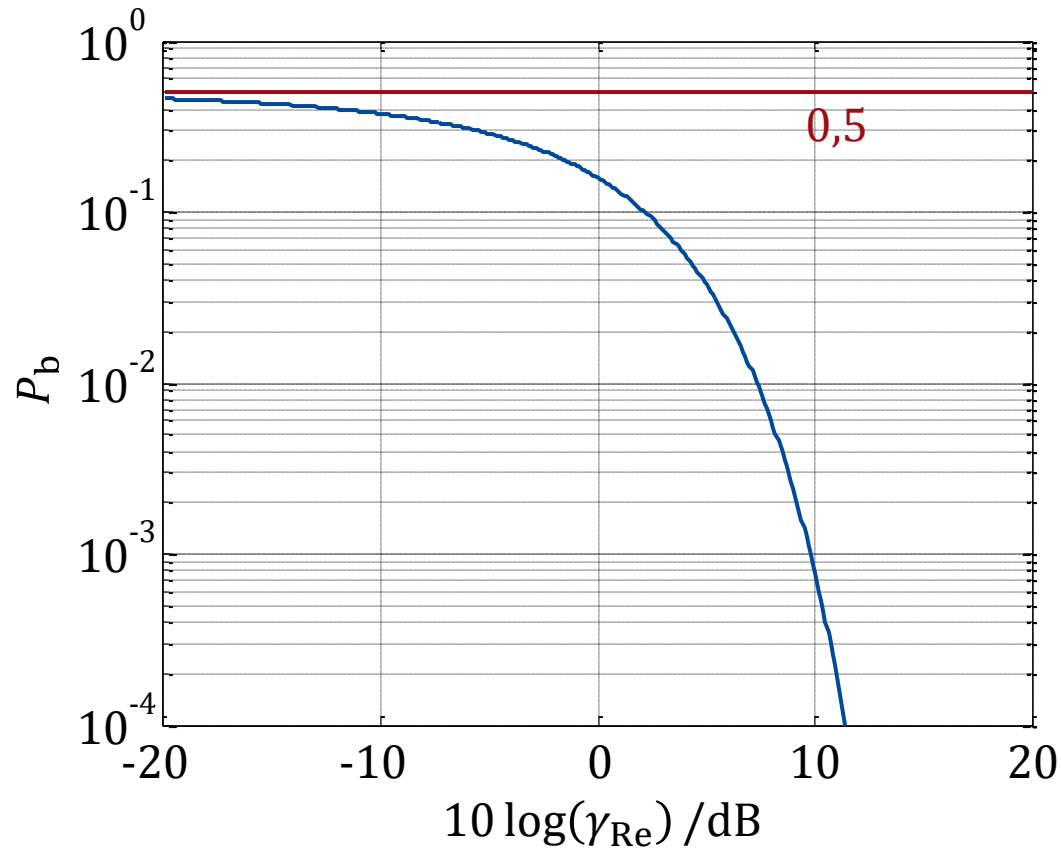


Erwartungswert:  $-1$   
Varianz:  $\frac{1}{2} \sigma^2 \frac{1}{\|\underline{h}\|^2} = 1$

- Die Bitfehlerwahrscheinlichkeit hängt nur vom SNR  $\gamma_{\text{Re}} = \frac{2\|\underline{h}\|^2}{\sigma^2} = \frac{2E}{N_0}$  ab.

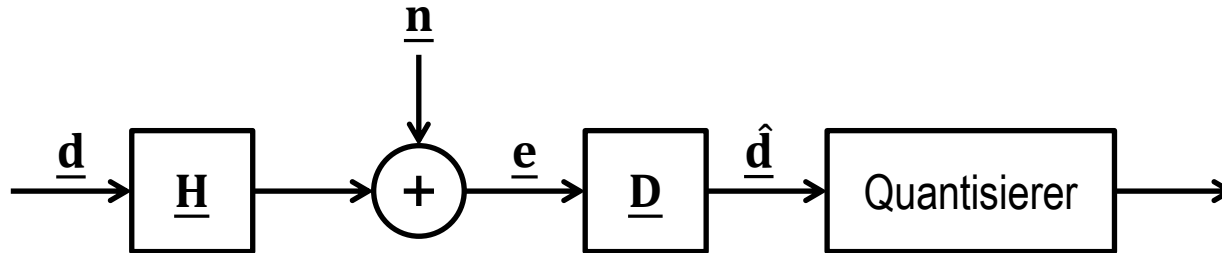
## Bitfehlerkurve

Bitfehlerwahrscheinlichkeit:  $P_b = Q(\sqrt{\gamma_{Re}}) = \frac{1}{2} \operatorname{erfc}\left(\sqrt{\frac{\gamma_{Re}}{2}}\right)$  (`erfc` in Matlab)





## lineares Datenschätzen



- linearer Schätzer beschrieben durch Demodulatrix  $\underline{\mathbf{D}}$ :

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \underline{\mathbf{D}} \cdot \underline{\mathbf{e}} = \underline{\mathbf{D}} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{D}} \cdot \underline{\mathbf{n}}$$

- $\underline{\mathbf{H}}_n$ :  $n$ -te Spalte der Kanalmatrix  $\underline{\mathbf{H}}$ , Empfangssignatur des  $n$ -ten Datensymbols  $\underline{d}_n$
- $\underline{\mathbf{D}}_n$ :  $n$ -te Zeile der Demodulatrix  $\underline{\mathbf{D}}$ , Empfangsfilter des  $n$ -ten Datensymbols  $\underline{d}_n$

$$\hat{d}_n = \underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{e}} = \underbrace{\underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{H}}_n \cdot \underline{d}_n}_{\text{Nutzanteil}} + \underbrace{\sum_{l \neq n} \underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{H}}_l \cdot \underline{d}_l}_{\text{Interferenz}} + \underbrace{\underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{n}}}_{\text{Rauschen}}$$

## empfängerseitige signalangepasste Filterung (MF) (1)



Maximiere das SNR, ignoriere die Interferenzen!

- SNR des  $n$ -ten Datensymbols  $\underline{d}_n$ :

$$\gamma_n = \frac{E\{|\underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{H}}_n \underline{d}_n|^2\}}{E\{|\underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{n}}|^2\}} = \frac{|\underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{H}}_n|^2 E\{|\underline{d}_n|^2\}}{\sigma^2 \|\underline{\mathbf{D}}_n\|^2}$$

- Schwarzsche Ungleichung:

$$|\underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{H}}_n|^2 \leq \|\underline{\mathbf{D}}_n\|^2 \|\underline{\mathbf{H}}_n\|^2 \text{ mit Gleichheit für } \underline{\mathbf{D}}_n^{*T} \sim \underline{\mathbf{H}}_n$$

- skaliere so, dass  $\underline{\mathbf{D}}_n \cdot \underline{\mathbf{H}}_n = 1$ :

$$\Rightarrow \underline{\mathbf{D}}_n = \frac{\underline{\mathbf{H}}_n^{*T}}{\|\underline{\mathbf{H}}_n\|^2} = \frac{\underline{\mathbf{H}}_n^{*T}}{[\underline{\mathbf{H}}_n^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}}_n]_{n,n}}$$

- erzielt maximales SNR:

$$\gamma_{n, MF} = \frac{\|\underline{\mathbf{H}}_n\|^2 E\{|\underline{d}_n|^2\}}{\sigma^2} = \frac{E_n}{N_0}$$

## empfängerseitige signalangepasste Filterung (MF) (2)

Empfang eines Datenvektors:

$$\underline{\mathbf{D}}_{\text{MF}} = \left( \text{diag}(\underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}) \right)^{-1} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}}$$

$$\underline{\hat{\mathbf{d}}} = \underline{\mathbf{D}}_{\text{MF}} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{D}}_{\text{MF}} \cdot \underline{\mathbf{n}} =$$

1				
	1			
		1		
			1	
				1

$$\cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{D}}_{\text{MF}} \cdot \underline{\mathbf{n}}$$

## empfängerseitiges Zero-Forcing (ZF)



Beschränke die Suche im ML-Ansatz nicht auf diskrete Datensymbole!

- Demodulatrixmatrix (linke Pseudoinverse von  $\underline{\mathbf{H}}$ ):

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \underset{\underline{\mathbf{d}}}{\operatorname{argmin}} \left\{ \|\underline{\mathbf{e}} - \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}}\|^2 \right\} = (\underline{\mathbf{H}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underline{\mathbf{e}} \Rightarrow \underline{\mathbf{D}}_{\mathrm{ZF}} = (\underline{\mathbf{H}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\mathrm{T}}$$

- Energieeffizienz des  $n$ -ten Datensymbols  $\underline{d}_n$ :

$$\varepsilon_n = \frac{\mathrm{SNR}_{\mathrm{ZF}}}{\mathrm{SNR}_{\mathrm{MF}}} = \frac{1}{[\underline{\mathbf{H}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}]_{n,n} [(\underline{\mathbf{H}}^{*\mathrm{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}})^{-1}]_{n,n}} \leq 1$$

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \underline{\mathbf{D}}_{\mathrm{ZF}} \cdot \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{D}}_{\mathrm{ZF}} \cdot \underline{\mathbf{n}} = \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline 1 & & & & \\ \hline & 1 & & & \\ \hline & & 1 & & \\ \hline & & & 1 & \\ \hline & & & & 1 \\ \hline \end{array} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{D}}_{\mathrm{ZF}} \cdot \underline{\mathbf{n}}$$

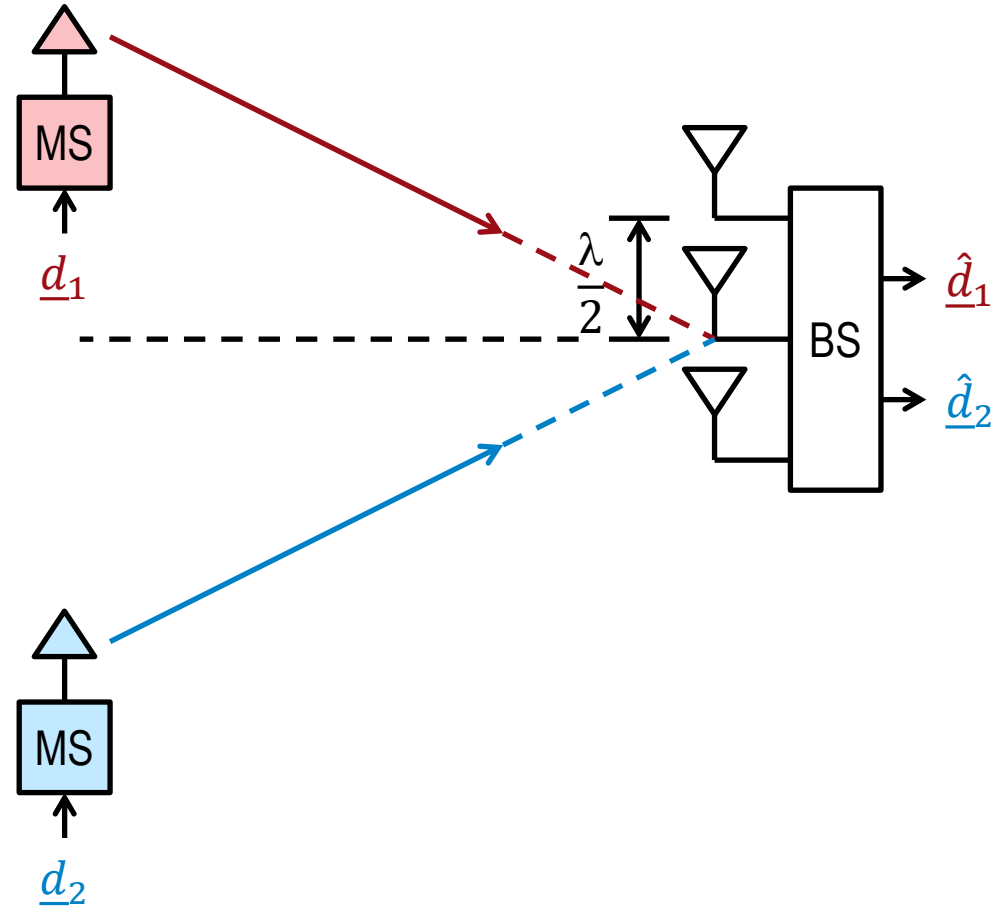
## Raummultiplex in der Aufwärtsstrecke

- $\underline{e} = \underline{H} \cdot \underline{d} + \underline{n}$

$$\underline{H} = \begin{pmatrix} h_{\text{RP}}^{(1)} \underline{a}_{\text{RX}}^{(1)} & h_{\text{RP}}^{(2)} \underline{a}_{\text{RX}}^{(2)} \end{pmatrix}$$

- Beispiel:

$$\underline{H} = \begin{pmatrix} h_{\text{RP}}^{(1)} e^{j\frac{\pi}{2}} & h_{\text{RP}}^{(2)} e^{-j\frac{\pi}{2}} \\ h_{\text{RP}}^{(1)} & h_{\text{RP}}^{(2)} \\ h_{\text{RP}}^{(1)} e^{-j\frac{\pi}{2}} & h_{\text{RP}}^{(1)} e^{j\frac{\pi}{2}} \end{pmatrix}$$



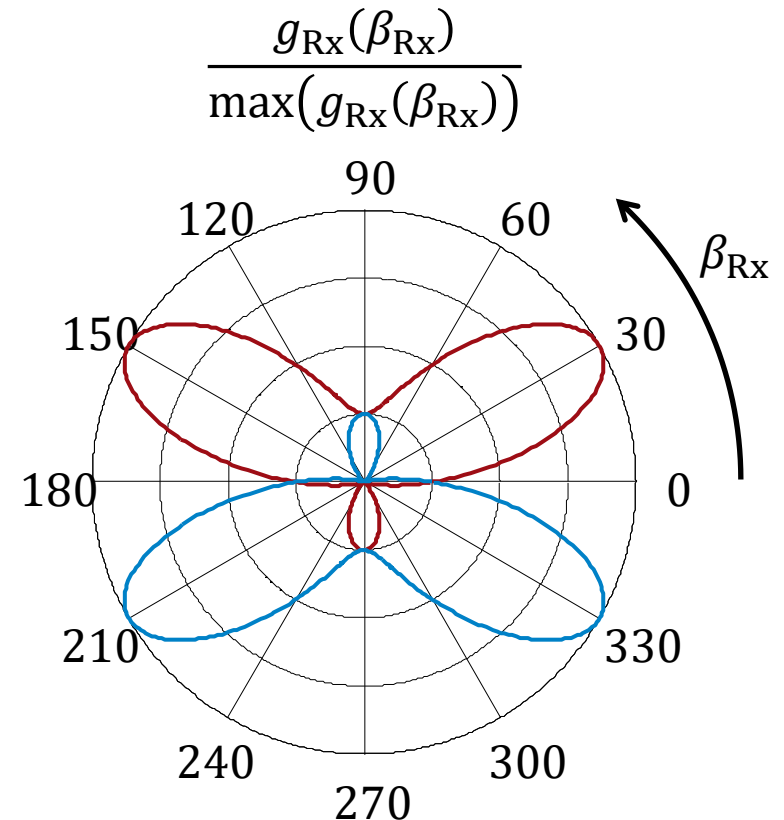
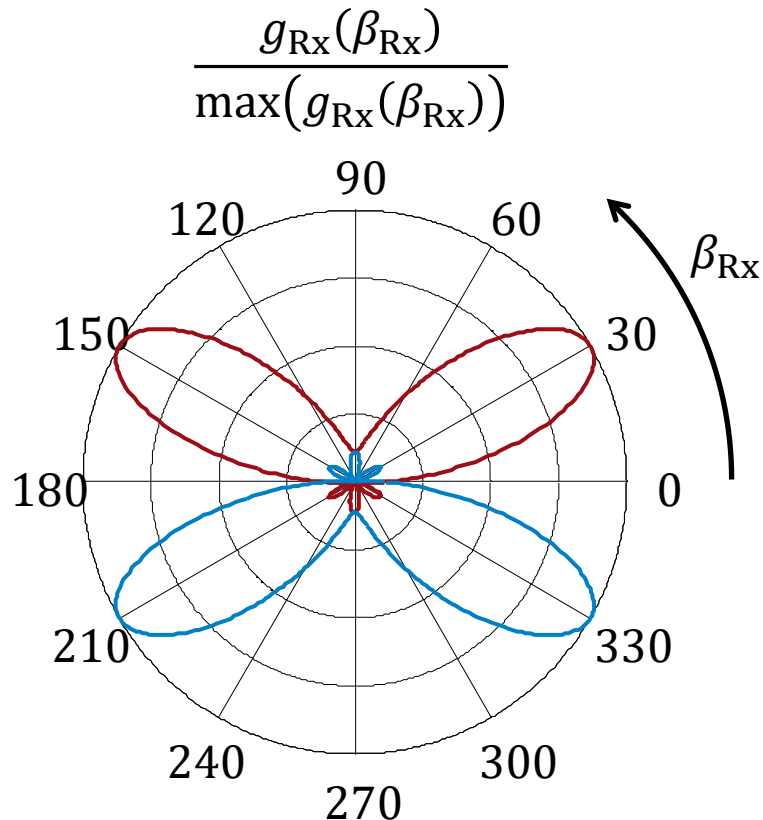
## lineares Datenschätzen in Raummultiplexsystemen

- empfängerseitiges MF:

$$\underline{\mathbf{D}}_{\text{MF}} = \left( \text{diag}(\underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}) \right)^{-1} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}}$$

- empfängerseitiges ZF:

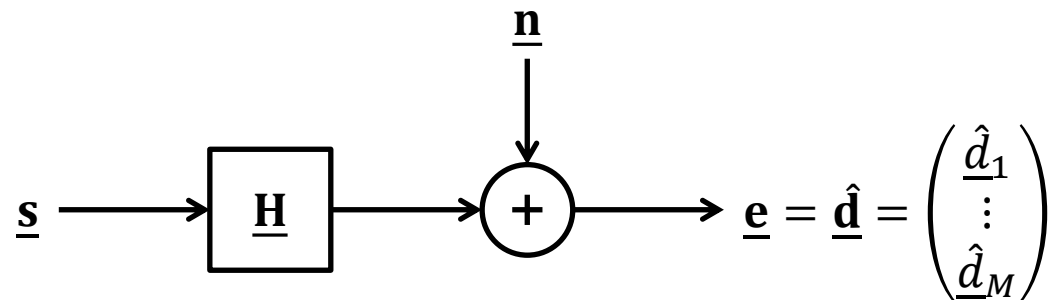
$$\underline{\mathbf{D}}_{\text{ZF}} = \left( \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}} \right)^{-1} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}}$$





# Vorcodieren

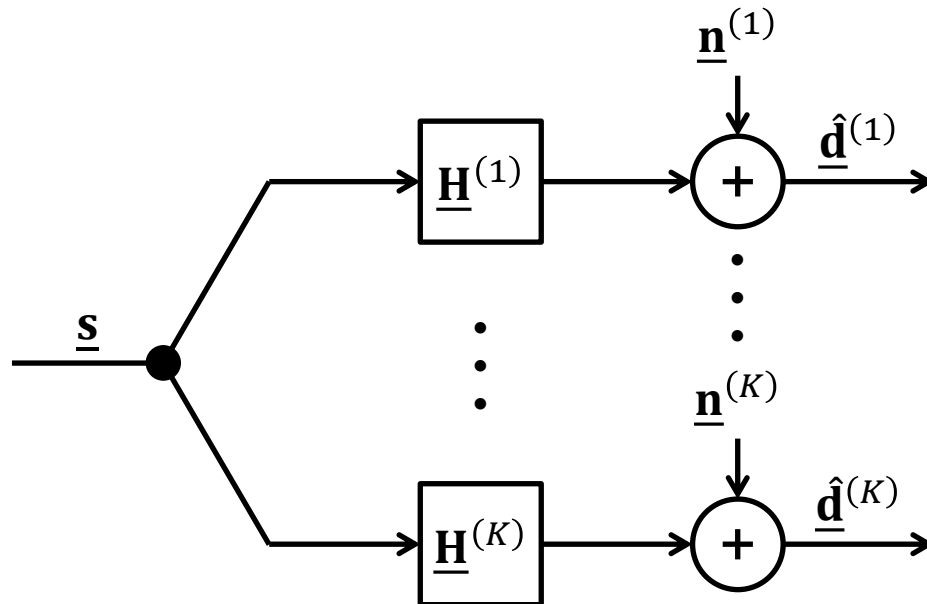
## Systemmodell für Einempfängerszenarien



- eventuell vorhandene Empfangsfilter als Bestandteil des Kanals betrachtet
- weißes Rauschen der Leistung  $\sigma^2$
- Der Sendevektor  $\underline{s}$  soll so gewählt werden, dass eine möglichst gute Datenschätzung  $\underline{\hat{d}} = \underline{H} \cdot \underline{s} + \underline{n}$  am Empfängerausgang resultiert.
- für gute Performanz mehr Sendewerte als Datensymbole  $N \geq M$
- Die  $m$ -te Zeile  $\underline{H}_m$  der Kanalmatrix  $\underline{H}$  entspricht der Kanalsignatur für das  $m$ -te Datensymbol  $\underline{d}_m$ .

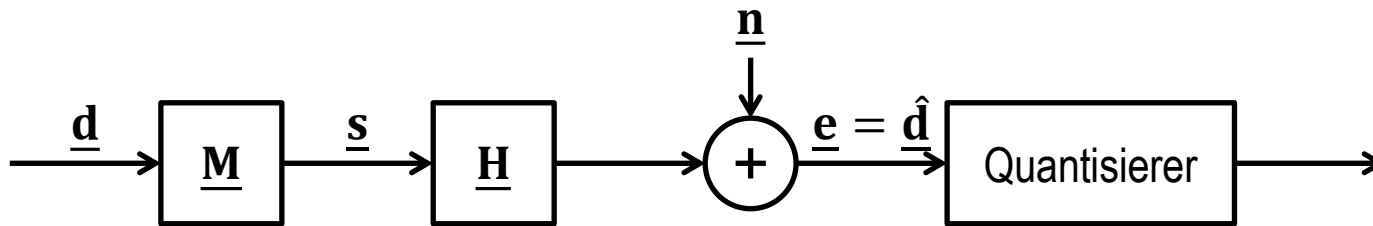


## Systemmodell für Mehrempfängerszenarien



$$\underbrace{\begin{pmatrix} \underline{\hat{d}}^{(1)} \\ \vdots \\ \underline{\hat{d}}^{(K)} \end{pmatrix}}_{\underline{\hat{d}}} = \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{H}^{(1)} \\ \vdots \\ \underline{H}^{(K)} \end{pmatrix}}_{\underline{H}} \cdot \underline{s} + \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{n}^{(1)} \\ \vdots \\ \underline{n}^{(K)} \end{pmatrix}}_{\underline{n}}$$

## lineares Vorcodieren



- linearer Vorcodierer beschrieben durch Modulatormatrix  $\underline{\mathbf{M}}$ :

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{s}} + \underline{\mathbf{n}} = \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{M}} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{n}}$$

- $\underline{\mathbf{H}}_m$ :  $m$ -te Zeile der Kanalmatrix  $\underline{\mathbf{H}}$ , Kanalsignatur des  $m$ -ten Datensymbols  $\underline{d}_m$
- $\underline{\mathbf{M}}_m$ :  $m$ -te Spalte der Modulatormatrix  $\underline{\mathbf{M}}$ , Sendefilter des  $m$ -ten Datensymbols  $\underline{d}_m$

$$\hat{\underline{d}}_m = \underline{\mathbf{H}}_m \cdot \underline{\mathbf{s}} + \underline{n}_m = \underbrace{\underline{\mathbf{H}}_m \cdot \underline{\mathbf{M}}_m \cdot \underline{d}_m}_{\text{Nutzanteil}} + \underbrace{\sum_{l \neq m} \underline{\mathbf{H}}_m \cdot \underline{\mathbf{M}}_l \cdot \underline{d}_l}_{\text{Interferenz}} + \underbrace{\underline{n}_m}_{\text{Rauschen}}$$

## senderseitige signalangepasste Filterung (MF) (1)



Maximiere das SNR bei beschränkter Sendeenergie, ignoriere die Interferenzen!

- SNR des  $m$ -ten Datensymbols  $\underline{d}_m$ :

$$\gamma_m = \frac{E\{|\underline{\mathbf{H}}_m \cdot \underline{\mathbf{M}}_m \cdot \underline{d}_m|^2\}}{E\{|\underline{n}_m|^2\}} = \frac{|\underline{\mathbf{H}}_m \cdot \underline{\mathbf{M}}_m|^2 E\{|\underline{d}_m|^2\}}{\sigma^2}$$

- Schwarzsche Ungleichung:

$$|\underline{\mathbf{H}}_m \cdot \underline{\mathbf{M}}_m|^2 \leq \|\underline{\mathbf{H}}_m\|^2 \|\underline{\mathbf{M}}_m\|^2 \text{ mit Gleichheit für } \underline{\mathbf{H}}_m^{*T} \sim \underline{\mathbf{M}}_m$$

- skaliere so, dass  $\underline{\mathbf{H}}_m \cdot \underline{\mathbf{M}}_m = 1$ :

$$\Rightarrow \underline{\mathbf{M}}_m = \frac{\underline{\mathbf{H}}_m^{*T}}{\|\underline{\mathbf{H}}_m\|^2} = \frac{\underline{\mathbf{H}}_m^{*T}}{[\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T}]_{m,m}}$$

- erforderliche minimale Sendeenergie:

$$E_{m, \text{MF}} = \frac{TE\{|\underline{d}_m|^2\}}{\|\underline{\mathbf{H}}_m\|^2}$$

## senderseitige signalangepasste Filterung (MF) (2)

Senden eines Datenvektors:

$$\underline{\mathbf{M}}_{\text{MF}} = \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \left( \text{diag}(\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}}) \right)^{-1}$$

$$\hat{\underline{\mathbf{d}}} = \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{M}}_{\text{MF}} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{n}} =$$

1				
	1			
		1		
			1	
				1

$$\cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{n}}$$

## senderseitiges Zero-Forcing (ZF) (1)



Suche ein zu interferenzfreien Datenschätzungen führendes Sendesignal  $\underline{s}$  minimaler Energie!

- minimiere die Energie  $\|\underline{s}\|^2 = \underline{s}^{*T} \cdot \underline{s}$  unter der Nebenbedingung  $\underline{d} = \underline{H} \cdot \underline{s}$

- $\underline{s} = \underline{H}^{*T} \cdot (\underline{H} \cdot \underline{H}^{*T})^{-1} \cdot \underline{d}$  erfüllt die Nebenbedingung:

$$\underline{H} \cdot \underline{s} = \underline{H} \cdot \underline{H}^{*T} \cdot (\underline{H} \cdot \underline{H}^{*T})^{-1} \cdot \underline{d} = \underline{d}$$

- jedes andere  $\underline{s} + \Delta\underline{s}$ , welches die Nebenbedingung

$$\underline{d} = \underline{H} \cdot (\underline{s} + \Delta\underline{s}) \Rightarrow \underline{H} \cdot \Delta\underline{s} = \mathbf{0}$$

erfüllt, hat eine größere Energie:

$$\begin{aligned} (\underline{s} + \Delta\underline{s})^{*T} \cdot (\underline{s} + \Delta\underline{s}) &= \underline{s}^{*T} \cdot \underline{s} + \underline{s}^{*T} \cdot \Delta\underline{s} + \Delta\underline{s}^{*T} \cdot \underline{s} + \Delta\underline{s}^{*T} \cdot \Delta\underline{s} \\ &= \|\underline{s}\|^2 + \underbrace{\underline{d}^{*T} \cdot (\underline{H} \cdot \underline{H}^{*T})^{-1} \cdot \underline{H} \cdot \Delta\underline{s}}_0 + \underbrace{\Delta\underline{s}^{*T} \cdot \underline{H}^{*T} \cdot (\underline{H} \cdot \underline{H}^{*T})^{-1} \cdot \underline{d}}_0 + \underbrace{\|\Delta\underline{s}\|^2}_{\geq 0} \\ &\geq \|\underline{s}\|^2 \end{aligned}$$

## senderseitiges Zero-Forcing (ZF) (2)

- Sendesignal:

$$\underline{\mathbf{s}} = \underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot (\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T})^{-1} \cdot \underline{\mathbf{d}}$$

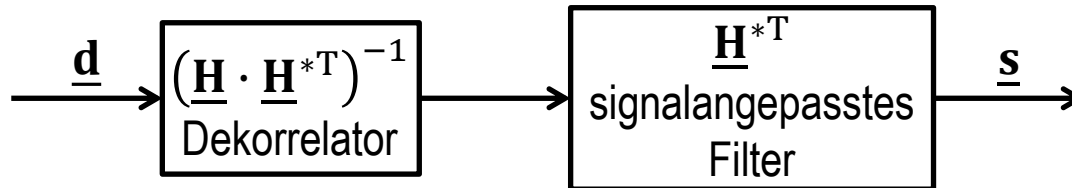
- Modulatormatrix (rechte Pseudoinverse von  $\underline{\mathbf{H}}$ ):

$$\underline{\mathbf{M}}_{\text{ZF}} = \underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot (\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T})^{-1}$$

- Sendenergie:

$$E_{m,\text{ZF}} = T [\underline{\mathbf{M}}_{\text{ZF}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{M}}_{\text{ZF}}]_{m,m} E \{ |\underline{\mathbf{d}}_m|^2 \} = T [(\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T})^{-1}]_{m,m} E \{ |\underline{\mathbf{d}}_m|^2 \}$$

## senderseitiges Zero-Forcing (ZF) (3)



$$\hat{\underline{d}} = \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{M}}_{\text{ZF}} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{n}} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & & 1 & & \\ & & & 1 & \\ & & & & 1 \end{bmatrix} \cdot \underline{\mathbf{d}} + \underline{\mathbf{n}}$$

Energieeffizienz:

$$\varepsilon_m = \frac{\text{SNR}_{\text{ZF}}}{\text{SNR}_{\text{MF}} \Big|_{\text{gleiche Sendeenergie}}} = \frac{1}{[\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}}]_{m,m} [(\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}})^{-1}]_{m,m}} \leq 1$$

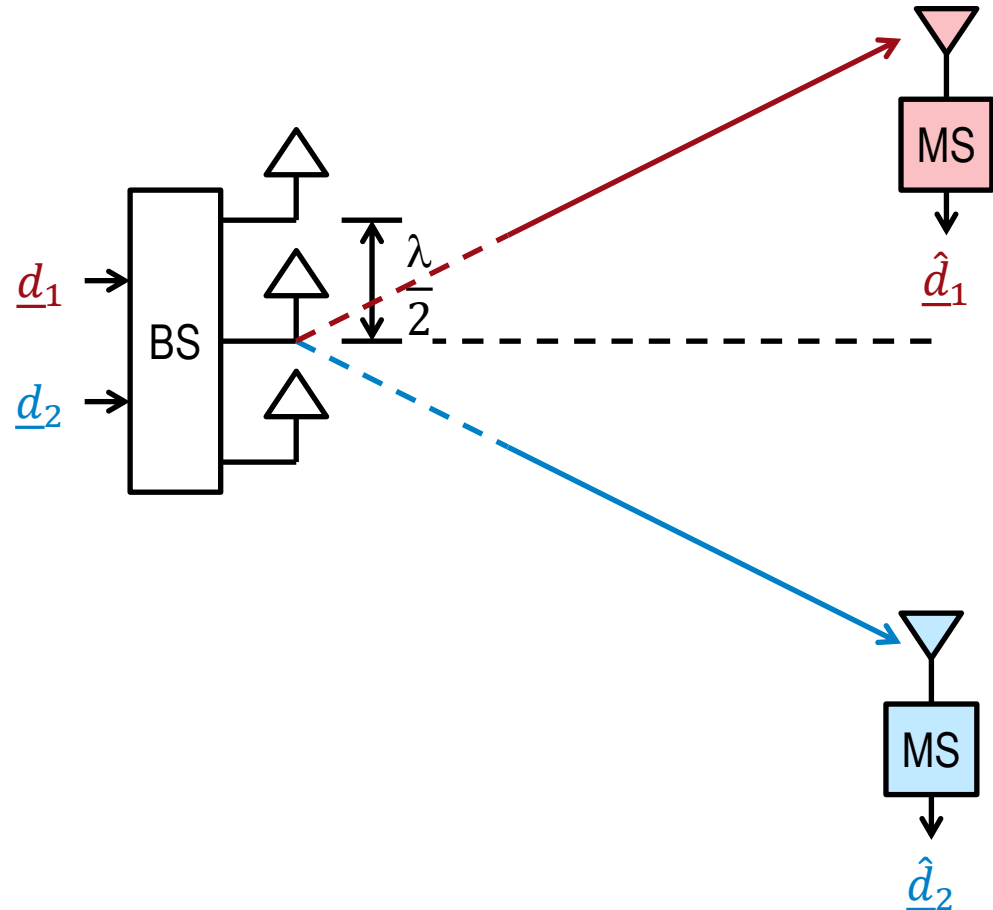
## Raummultiplex in der Abwärtsstrecke

- $\hat{\underline{d}} = \underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{s}} + \underline{\mathbf{n}}$

$$\underline{\mathbf{H}} = \begin{pmatrix} \underline{h}_{\text{RP}}^{(1)} (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^{(1)})^T \\ \underline{h}_{\text{RP}}^{(2)} (\underline{\mathbf{a}}_{\text{Tx}}^{(2)})^T \end{pmatrix}$$

- Beispiel:

$$\underline{\mathbf{H}} = \begin{pmatrix} \underline{h}_{\text{RP}}^{(1)} e^{j\frac{\pi}{2}} & \underline{h}_{\text{RP}}^{(1)} & \underline{h}_{\text{RP}}^{(1)} e^{-j\frac{\pi}{2}} \\ \underline{h}_{\text{RP}}^{(2)} e^{-j\frac{\pi}{2}} & \underline{h}_{\text{RP}}^{(2)} & \underline{h}_{\text{RP}}^{(1)} e^{j\frac{\pi}{2}} \end{pmatrix}$$

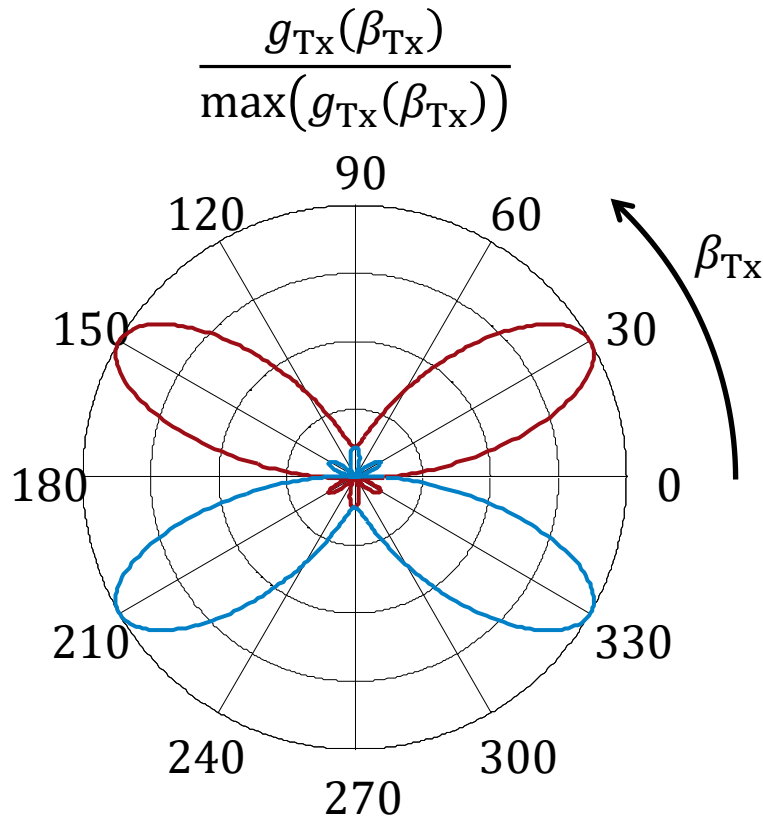




## lineares Sendesignalerzeugen in Raummultiplexsystemen

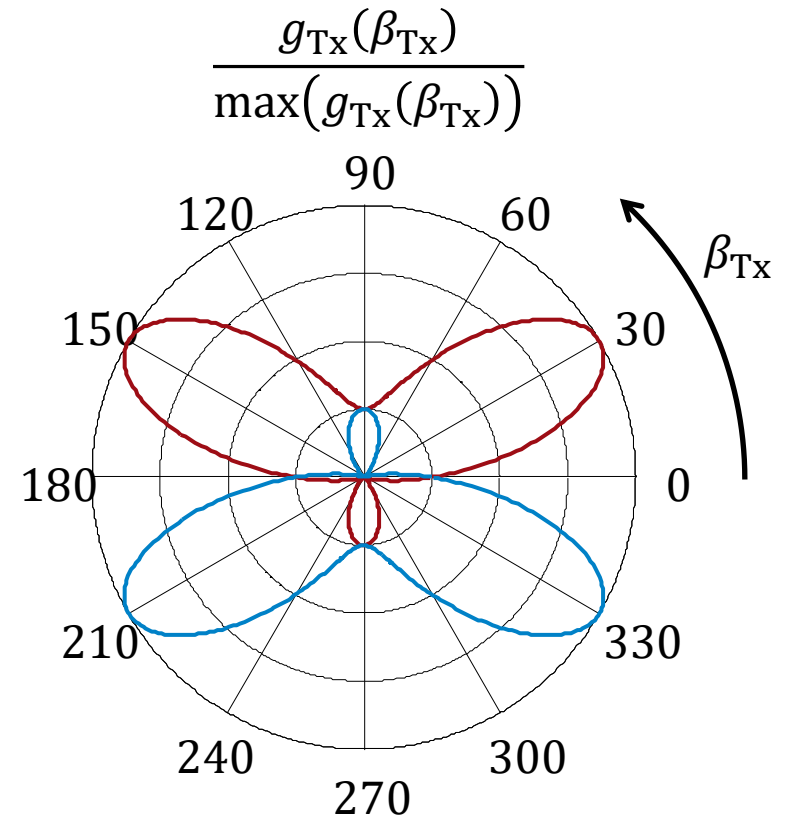
- senderseitiges MF:

$$\underline{\mathbf{M}}_{\text{MF}} = \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \left( \text{diag}(\underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot \underline{\mathbf{H}}) \right)^{-1}$$



- senderseitiges ZF:

$$\underline{\mathbf{M}}_{\text{ZF}} = \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}} \cdot (\underline{\mathbf{H}} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*\text{T}})^{-1}$$





# Diversität

## Diversitätsbegriff

Funkübertragungswege sind unsicher

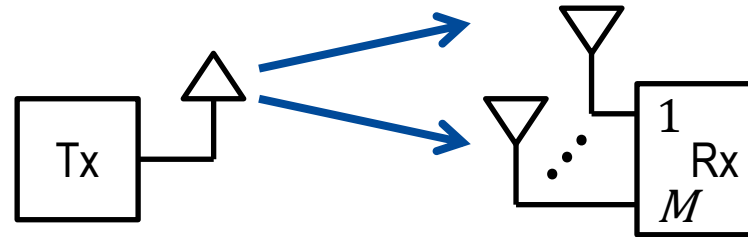
⇒ übertrage Information parallel auf mehreren (unabhängigen) Wegen vom Sender zum Empfänger

Beispiele:

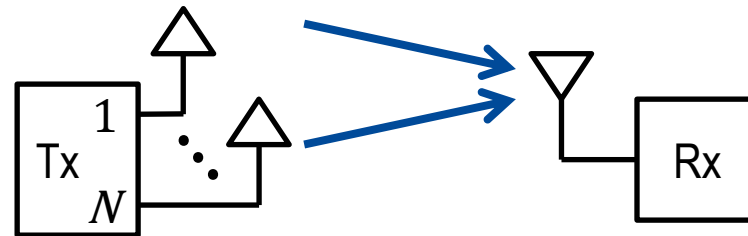
- Zeitdiversität
- Frequenzdiversität
- Antennendiversität

## Antennendiversitätstechniken

Empfangsdiversität (SIMO)

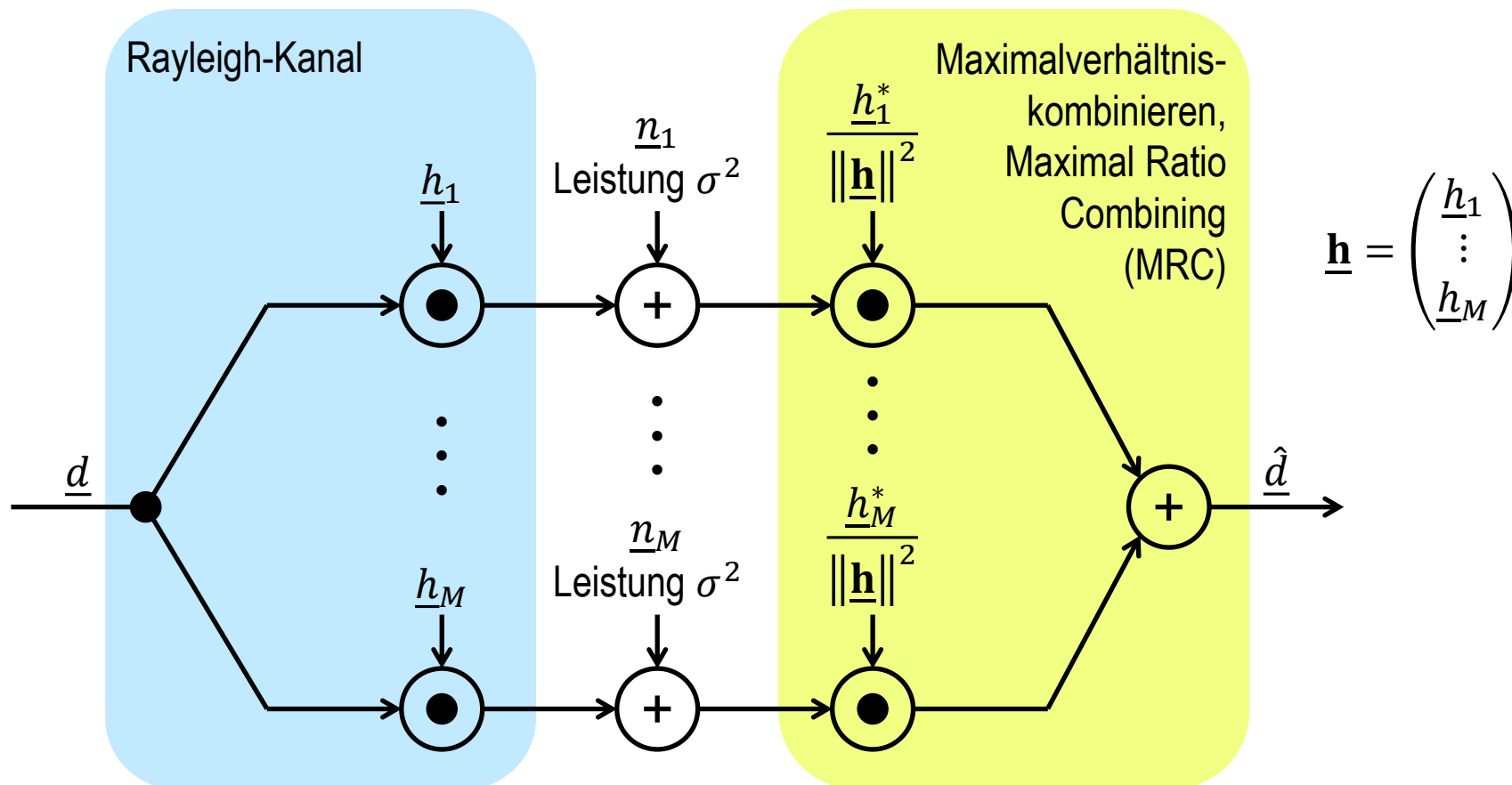


Sendediversität (MISO)



- Gleichzeitiges Senden des selben Signals über mehrere Antennen ergibt keinen Diversitätsgewinn!
- Mikrodiversität: Antennen nah beieinander, Gruppenantennen  
⇒ gleiche Ausbreitungspfade
- Makrodiversität: Antennen weit auseinander, unterschiedliche Ausbreitungspfade  
⇒ unterschiedliche Ausbreitungsszenarien

## Empfangsdiversität



mittlerer Gewinn (Varianz) der Diversitätspfade:  $E \{ |h_m|^2 \} = \sigma_m^2$

## Analyse der Performanz von Empfangsdiversität

- SNRs der einzelnen Diversitätspfade:

$$\gamma_m = \frac{|h_m|^2 E\{|d|^2\}}{\sigma^2}$$

- Nutzanteil der kombinierten Schätzung:

$$\hat{d}_{\text{Nutz}} = \sum_{m=1}^M \frac{|h_m|^2}{\|\underline{\mathbf{h}}\|^2} \underline{d} = \underline{d}$$

$$\Rightarrow \text{Nutzleistung: } S = E\{|d|^2\}$$

- Rauschanteil der kombinierten Schätzung:

$$\hat{d}_{\text{Rausch}} = \sum_{m=1}^M \frac{h_m^*}{\|\underline{\mathbf{h}}\|^2} n_m$$

$$\Rightarrow \text{Rauschleistung: } N = \frac{\sigma^2}{\|\underline{\mathbf{h}}\|^2}$$

- SNR der kombinierten Schätzung:

$$\gamma = \frac{S}{N} = \frac{\|\underline{\mathbf{h}}\|^2 E\{|d|^2\}}{\sigma^2} = \sum_{m=1}^M \gamma_m$$

## stochastische Performanzanalyse

- vereinfachend gleicher mittlerer Kanalgewinn der einzelnen Diversitatspfade:

$$E\{|\underline{h}_m|^2\} = \sigma_m^2 = \frac{\sigma_h^2}{M} \Leftrightarrow E\{\|\underline{\mathbf{h}}\|^2\} = \sigma_h^2$$

$\Rightarrow$  gleiche mittlere SNRs der einzelnen Diversitatspfade:

$$E\{\gamma_m\} = \bar{\gamma}_m = \frac{\bar{\gamma}}{M} = \frac{\sigma_h^2 E\{|\underline{d}|^2\}}{M\sigma^2} \Leftrightarrow E\{\gamma\} = \bar{\gamma}$$

- SNRs der einzelnen Diversitatspfade sind exponentialverteilt (chi-quadrat-verteilt mit 2 Freiheitsgraden):

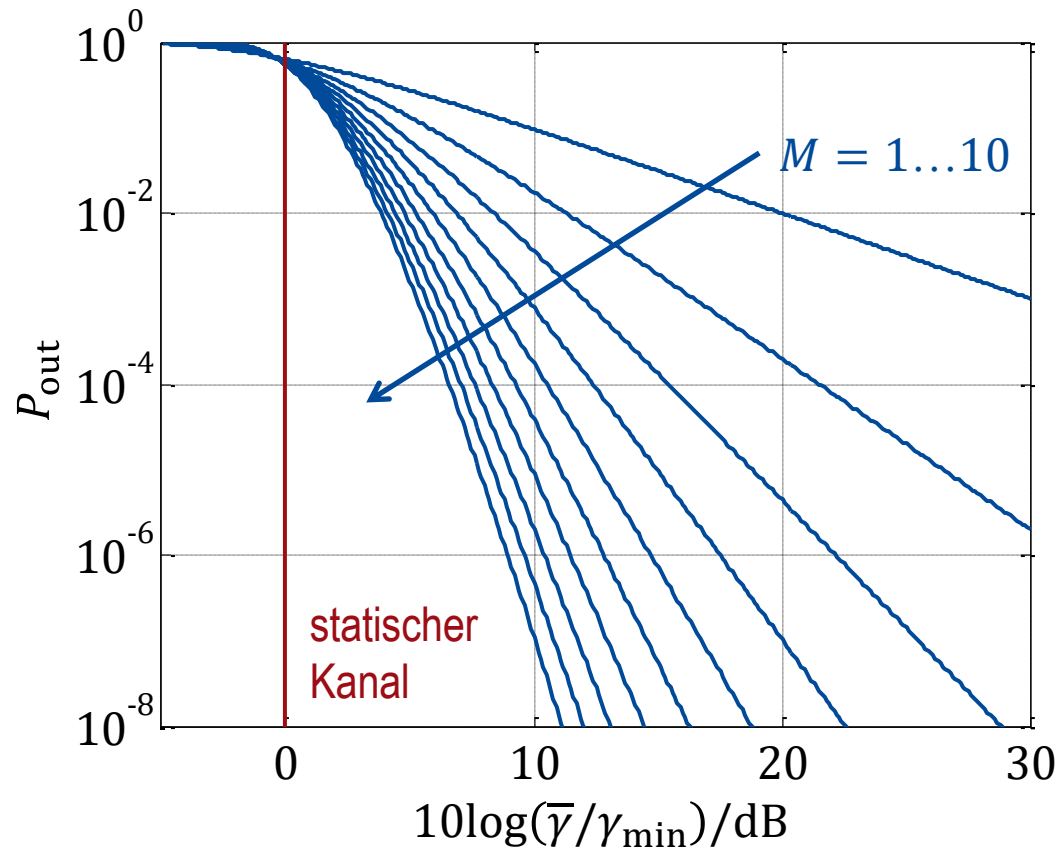
$$p_{\gamma_m}(\gamma_m) = \begin{cases} \frac{M}{\bar{\gamma}} e^{-\frac{M\gamma_m}{\bar{\gamma}}} & \gamma_m > 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

- SNR der kombinierten Schatzung ist chi-quadrat-verteilt mit  $2M$  Freiheitsgraden:

$$p_{\gamma}(\gamma) = \begin{cases} \frac{\gamma^{M-1} M^M}{\bar{\gamma}^M (M-1)!} e^{-\frac{M\gamma}{\bar{\gamma}}} & \gamma > 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

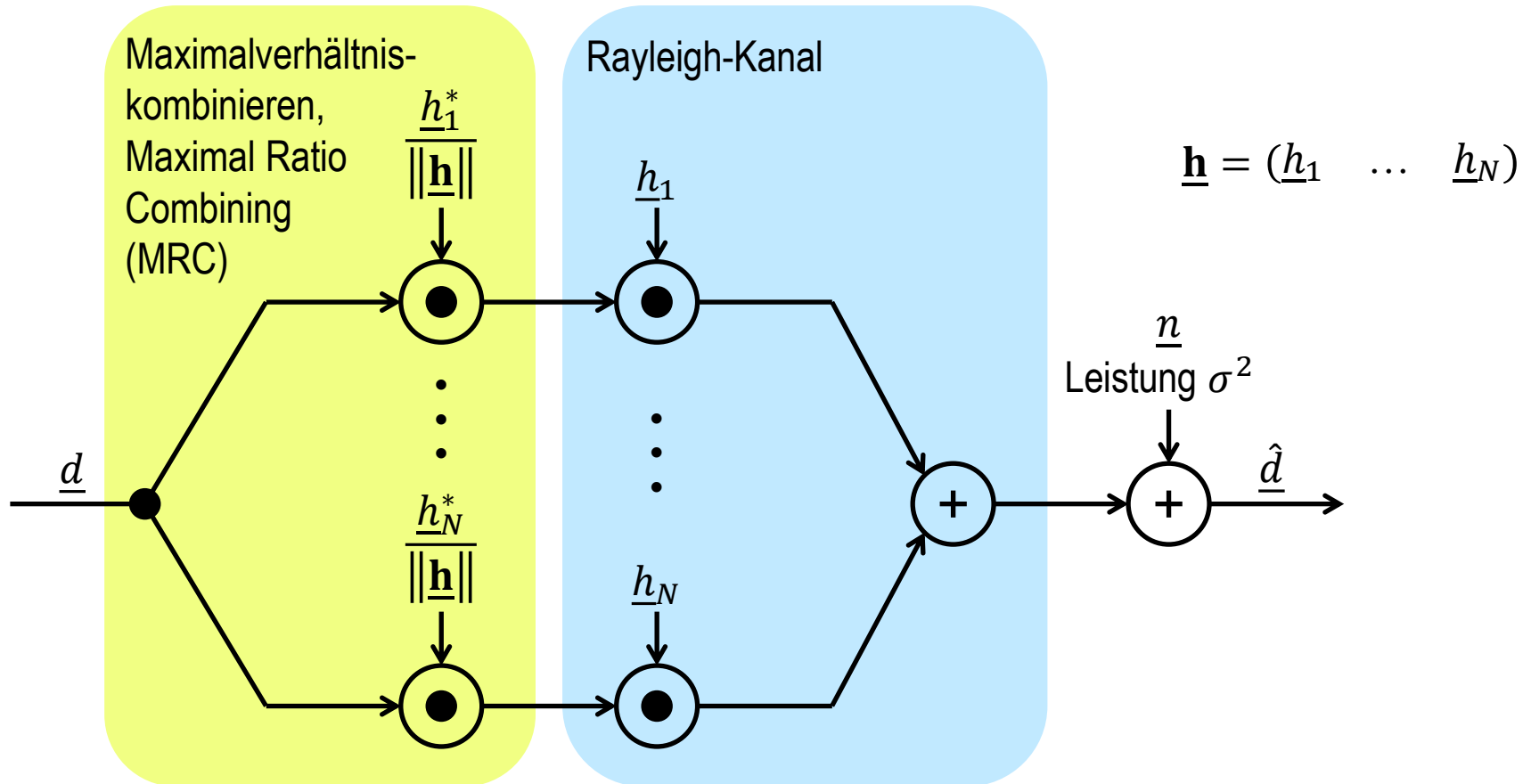
## Ausfallwahrscheinlichkeit

$$P_{\text{out}} = \Pr\{\gamma < \gamma_{\text{min}}\} = \int_{-\infty}^{\gamma_{\text{min}}} p_{\gamma}(\gamma) d\gamma = 1 - e^{-\frac{M\gamma_{\text{min}}}{\bar{\gamma}}} \sum_{m=0}^{M-1} \frac{\left(\frac{M\gamma_{\text{min}}}{\bar{\gamma}}\right)^m}{m!}$$





## Sendediversität



mittlerer Gewinn (Varianz) der Diversitätspfade:  $E \{ |\underline{h}_n|^2 \} = \sigma_n^2$

## Analyse der Performanz von Sendediversität

- gleiche Sendeleistung  $E\{|\underline{d}|^2\}$  wie bei Empfangsdiversität
- Nutzleistung:  

$$S = \|\underline{\mathbf{h}}\|^2 E\{|\underline{d}|^2\}$$
- Rauschleistung:  

$$N = \sigma^2$$
- SNR der Schätzung:  

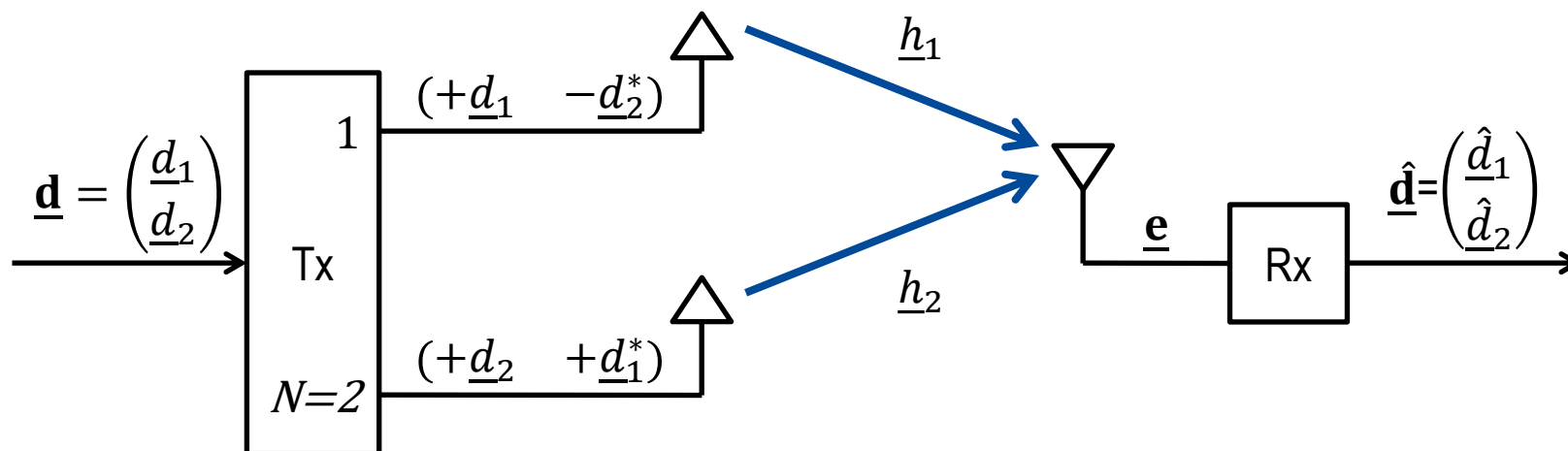
$$\gamma = \frac{S}{N} = \frac{\|\underline{\mathbf{h}}\|^2 E\{|\underline{d}|^2\}}{\sigma^2}$$

⇒ gleiche Performanz wie Empfangsdiversität
- senderseitige Kanalkennntnis erforderlich!

## Alamouti-Schema

Sendediversität lässt sich auch ohne senderseitige Kanalkennntnis nutzen!

S. M. Alamouti: A simple transmit diversity technique for wireless communications. *Selected Areas in Communications, IEEE Journal on*, Bd. 16, S. 1451-1458, Oktober 1998.



$$\underbrace{\begin{pmatrix} \underline{e}_1 \\ \underline{e}_2^* \end{pmatrix}}_{\underline{e}} = \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{h}_1 & \underline{h}_2 \\ \underline{h}_2^* & -\underline{h}_1^* \end{pmatrix}}_{\underline{H}} \cdot \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{d}_1 \\ \underline{d}_2 \end{pmatrix}}_{\underline{d}} + \underbrace{\begin{pmatrix} \underline{n}_1 \\ \underline{n}_2^* \end{pmatrix}}_{\underline{n}}$$

## ML-Datendetektor

- Die Spalten der Kanalmatrix  $\underline{\mathbf{H}}$  sind orthogonal.

⇒ Der Optimalempfänger besteht aus signalangepasstem Filter und anschließendem Quantisierer:

$$\begin{aligned} \underline{\hat{\mathbf{d}}} &= \left( \text{diag}(\underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot \underline{\mathbf{H}}) \right)^{-1} \cdot \underline{\mathbf{H}}^{*T} \cdot \begin{pmatrix} \underline{e}_1 \\ \underline{e}_2^* \end{pmatrix} = \frac{1}{|\underline{h}_1|^2 + |\underline{h}_2|^2} \begin{pmatrix} \underline{h}_1^* & \underline{h}_2 \\ \underline{h}_2^* & -\underline{h}_1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \underline{e}_1 \\ \underline{e}_2^* \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \underline{d}_1 \\ \underline{d}_2 \end{pmatrix} + \frac{1}{|\underline{h}_1|^2 + |\underline{h}_2|^2} \begin{pmatrix} \underline{h}_1^* \underline{n}_1 + \underline{h}_2 \underline{n}_2^* \\ \underline{h}_2^* \underline{n}_1 - \underline{h}_1 \underline{n}_2^* \end{pmatrix} \end{aligned}$$

- SNR der Schätzungen des signalangepassten Filters:

$$\gamma = \frac{\|\underline{\mathbf{h}}\|^2 \mathbb{E}\{|\underline{d}|^2\}}{\sigma^2}$$

Gleiches SNR  $\gamma$  wie bei Sendediversität mit senderseitiger Kanalkenntnis, allerdings wurde die doppelte Sendeleistung benötigt da kein Strahlformungsgewinn!