# Spektralanalyse physiologischer Signale

Dr. rer. nat. Axel Hutt

zum Übungsblatt

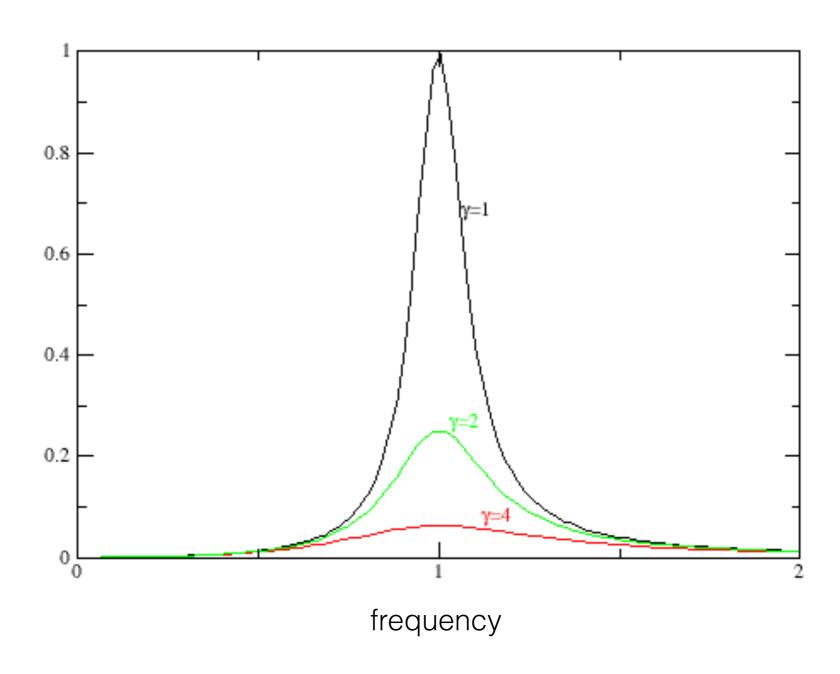
# Aufgabe 2:

$$S_{\alpha\alpha}(\nu) = \sum_{j,k} \tilde{G}_{\alpha,j}(\nu) \tilde{G}_{\alpha,k}^*(\nu) \kappa_{jk}^2$$
 
$$E[I_2(t)I_2(t')] = \kappa^2 \delta(t - t')$$
 
$$E[I_i(t)I_j(t')] = 0 \quad \text{sonst}$$
 
$$\to \kappa_{22}^2 = \kappa^2 \;,\; \kappa_{22}^2 = 0 \; \text{sonst}$$

$$S_{22}(\nu) = |\tilde{G}_{22}(\nu)|^2 \kappa^2$$

$$\tilde{G}_{22}(\nu) = \frac{i2\pi\nu}{i2\pi\nu(i2\pi\nu - \gamma) + \omega^2}$$

$$S_{22}(\nu) = \frac{\kappa^2 \nu^2}{4\pi^2 \nu^4 + (\gamma^2 - 2\omega^2)\nu^2 + \omega^4/4\pi^2}$$



weiter mit Vorlesung 6

# II.3. Berechnung von Spektren

a) Definitionen

b) Periodogram+ Bartlett-Welch Methode

c) multi-taper Methode

III. Zeit-Frequenz Analyse

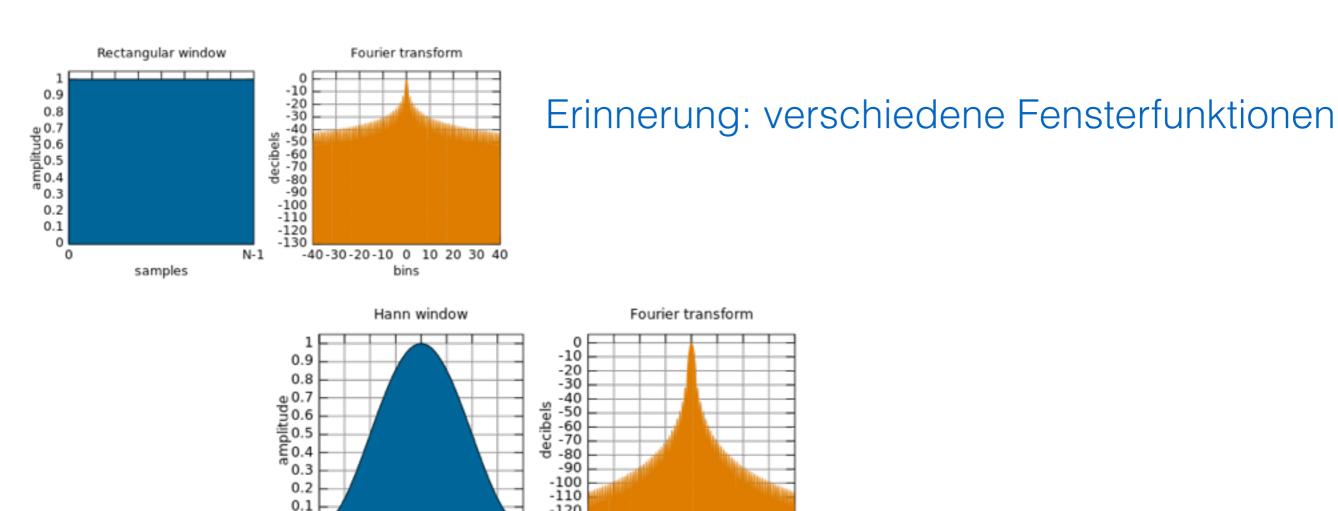
### Bartlett und Welch Methode:

- Scharmittel über Realisierungen
- Annahme von ausreichend langen Zeitserien
- nicht anwendbar auf kurze Zeitserien

# Multitaper

- Mittel über dieselbe Zeitserie
- Mittel über orthogonale Fensterfunktionen, sog. data tapers

Frage: welche Fensterfunktionen sind optimal?



-120

-130

samples



-40-30-20-10 0 10 20 30 40

bins

Parzen window

samples

0.9 0.8

0.7 0.6 0.5 0.4 0.3

0.2

Fourier transform

-40-30-20-10 0 10 20 30 40

bins

decibels -20 -30 -40 -50 -70 -80

-90 -100

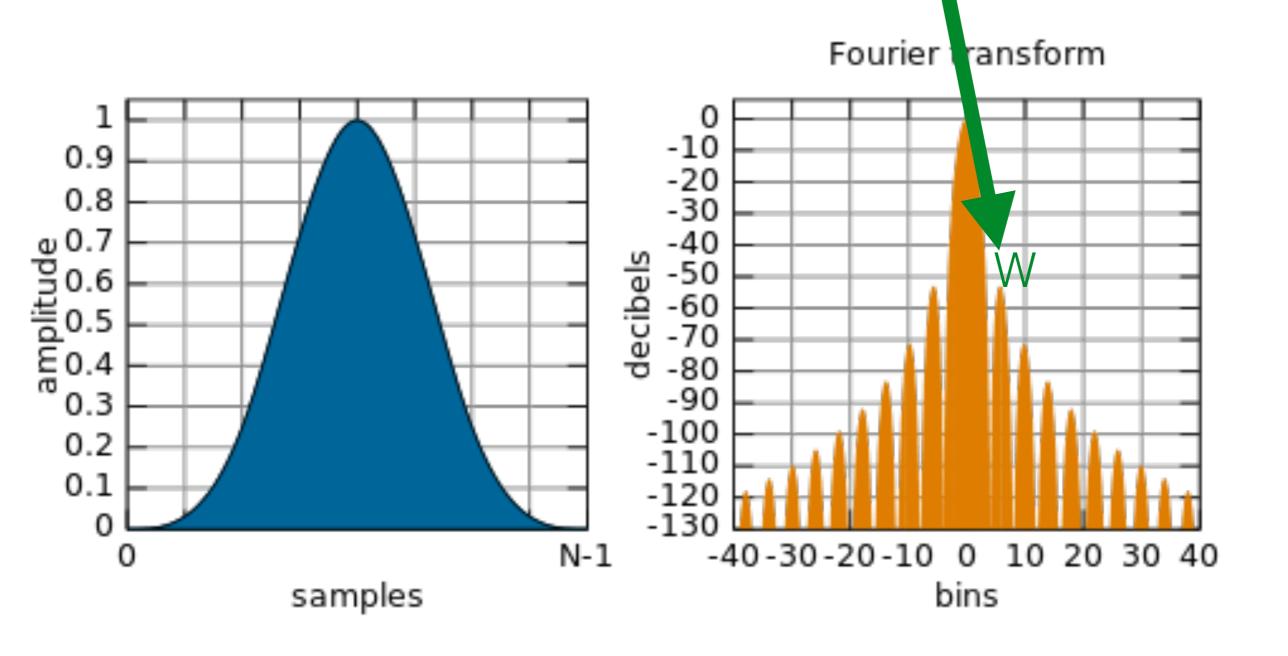
-110 -120 -130

= Minimierung der spektralen Seitenbänder



# **Spektrale Konzentration - Problem**

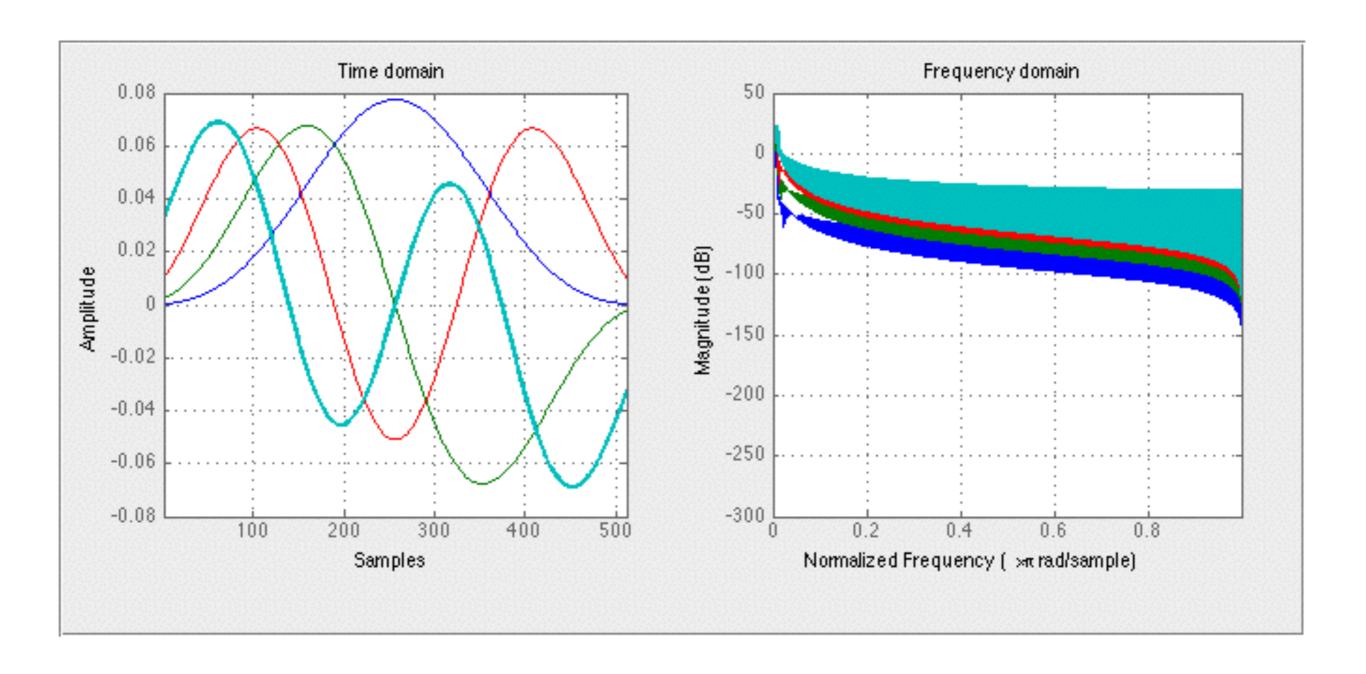
# spektrales Seitenband



# Lösung:

- gegeben: Grenzfrequenz W and T Datenpunkte
- es gibt *n=2WT* orthogonale optimale Fensterfunktionen
- diese data tapers sind n Slepian sequences
- Mittel von data taper-gewichteten Periodogramen über n data taper

# zur Illustration: 4 Slepian sequences



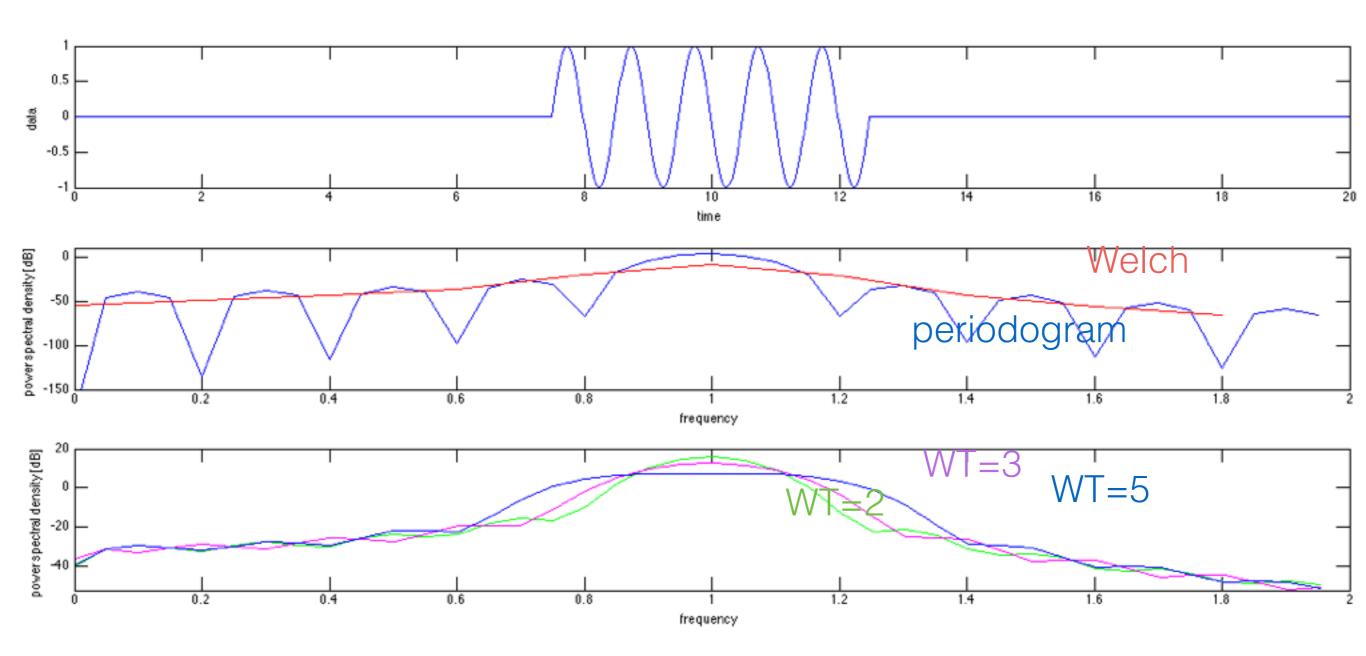
$$W = w\Delta f = \frac{w}{T}$$

w: Vielfaches der unteren Grenzfrequenz

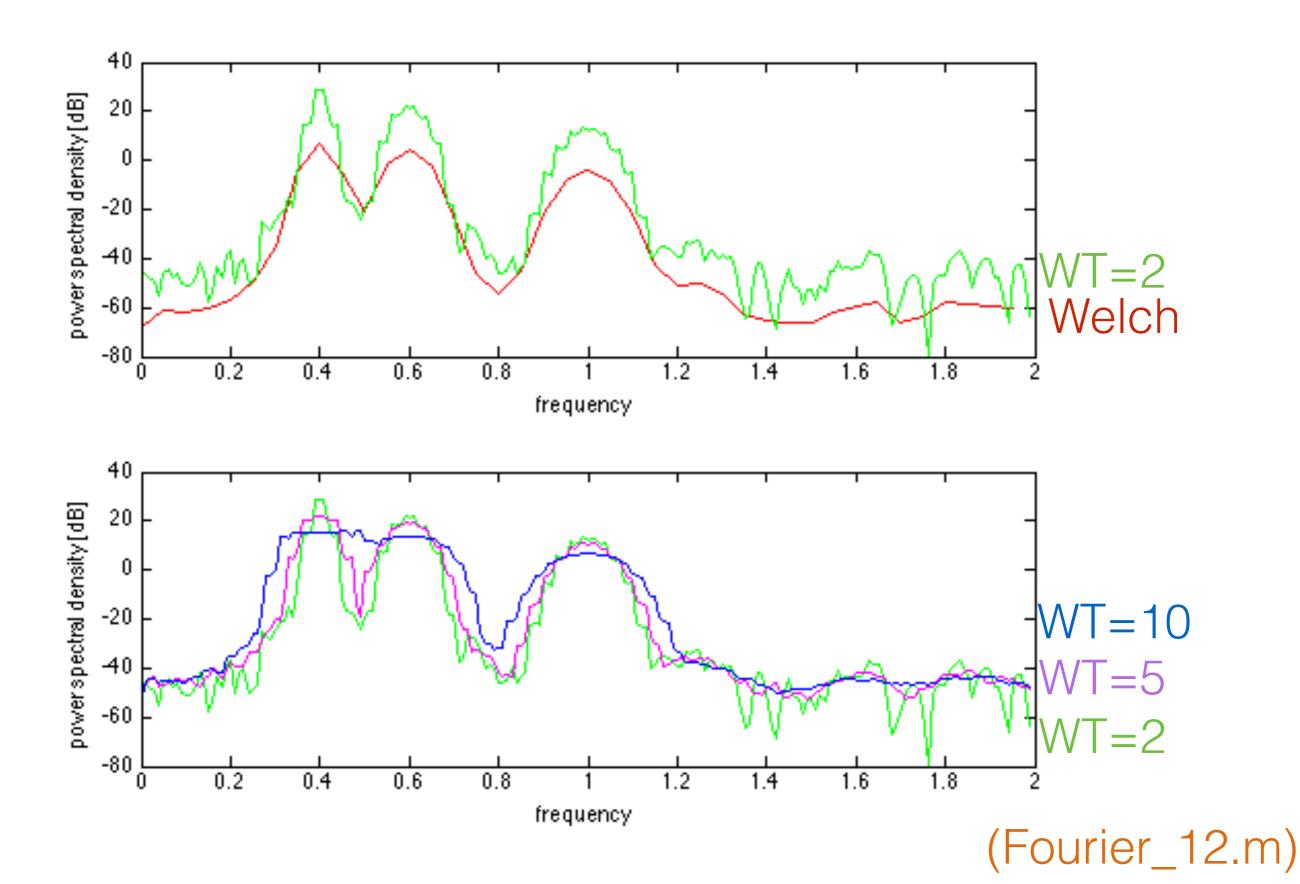
$$n = 2\frac{w}{T}T = 2w$$

optimale Anzahl von data taper

# Reduzierung von spectral leakage



# Beispieldaten: transiente Oszillationen



aus Praxis: optimale Anzahl von taper?

wähle spektrale Grenzfrequenz W

dann ist die optimale Anzahl

n = 2 W T.

# effiziente Berechnung der DFT:

**Fast Fourier Transform (FFT)** 

# effiziente Berechnung der DFT:

# **Fast Fourier Transform (FFT)**

• effiziente Implementierung der DFT

Radix-2 Algorithmus (Cooley und Tukey, 1965) für

?

Radix-4 Algorithmus (schneller als Radix-2) für

?

Methoden sind anwendbar auf

Bedingungen an Analyse mittels Fourierreihe

- Sampling und endliche Zeitfenster führen zu Fehlern in Fourieranalyse
- Lineare Antwort-Theorie
- konkrete Methoden zur Berechnung des PSD
- lineare Filter

# Lineare Filter

$$s(t) = \int_{-\infty}^{t} H(t - \tau)I(\tau)d\tau$$

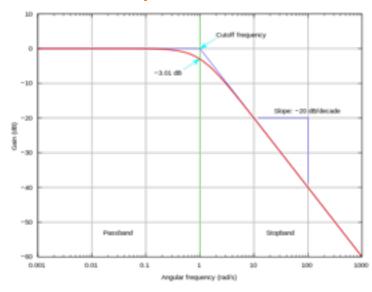
H: Filterfunktion

$$\tilde{s}(f) = \tilde{H}(f)\tilde{I}(f)$$
 spektraler Filter

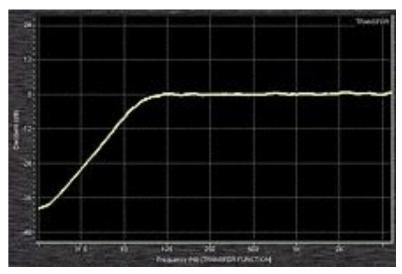
$$\mathrm{PSD} \sim |\tilde{H}(f)|^2 |\tilde{I}(f)|^2$$

# Die Impulsantwort-Funktion H(t) definiert den Filtertyp, e.g.

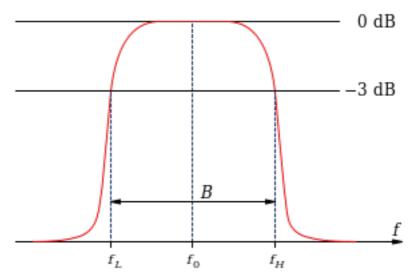
### Tiefpassfilter



# Hochpassfilter



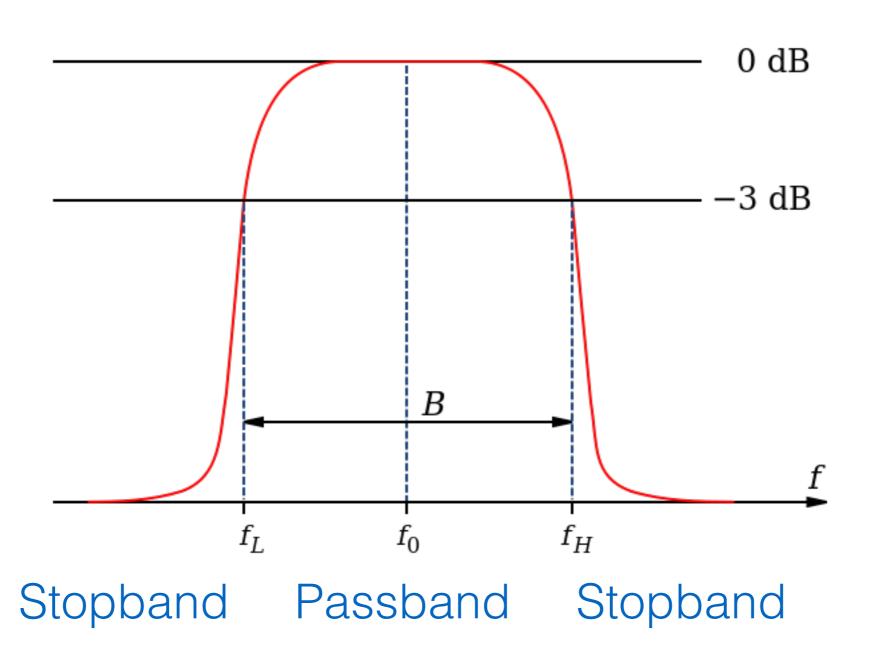
### Bandpassfilter



 falls die Impulsantwort-Funktion hat unendliche Dauer: Filter heißt Infinite Impulse Response (IIR) - Filter

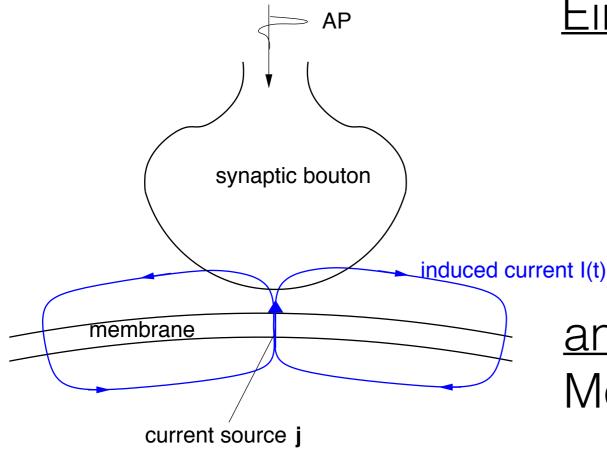
$$s(t) = \int_0^\infty H(\tau)I(t-\tau)d\tau$$

# weitere Begriffe



# 1. Beispiel: Tiefpass-Filter

### einzelne Synapse



Eingang: Folge von spikes

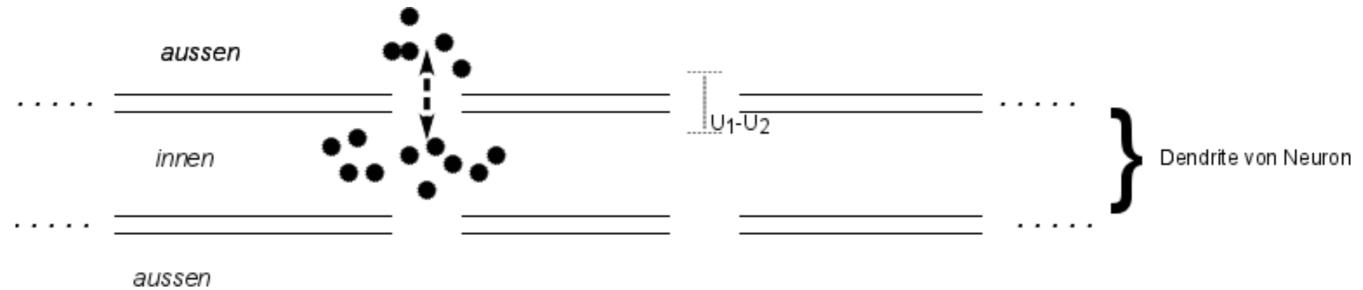
$$I(t) = \sum_{i} I_0 \delta(t - t_i) , t_{i+1} > t_i$$

<u>antwortendes System:</u> Membran mit Ionenkanal

induzierter Strom

Ausgang: Membranspannung

$$V = V(t)$$
 ?



Membran als Kondensator:

$$CV(t) = Q(t) \rightarrow C \frac{dV}{dt} = I_C(t)$$
 Strom durch Membran

Kirchhoff-Gesetz:

Leitfähigkeit 
$$\frac{dg(t)}{dt} = -\alpha g(t) + \alpha I(t)$$

$$C\frac{dV}{dt} = -g_L(V - E_L) - g(t)(V - E_s)$$

ohne Eingangssignal:

$$C\frac{dV}{dt} = -g_L(V - E_L)$$

Ruhezustand:

$$\frac{dV}{dt} = 0 : V_r = E_L$$

Näherung:

$$g(t)(V - E_s) \approx g(t)(V_r - E_s)$$

$$C\frac{dV}{dt} = -g_L(V - E_L) - Kg(t)$$

$$K = V_r - E_s$$

$$u(t) = V(t) - V_r$$

$$\left(\frac{C}{g_L}\right)\frac{du}{dt} = -u(t) - \frac{K}{g_L}g(t)$$

$$\frac{dg(t)}{dt} = -\alpha g(t) + \alpha I(t)$$

$$t \to \infty : u(t) = \frac{K}{g_l} \int_{-\infty}^t H(T - \tau) g(\tau) d\tau$$

$$g(t) = \alpha \int_{-\infty}^{t} e^{-\alpha(t-\tau)} \sum_{i} \delta(\tau - t_{i}) d\tau$$
$$= \alpha \sum_{i} e^{-\alpha(t-t_{i})}$$

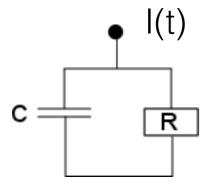
Annahme: spikes treten regelmäßig auf mit Rate F,  $\alpha \to \infty$ 

$$E\left[\sum_{i,j} \delta(t-t_i)\delta(t'-t_j)\right] = F\delta(t-t')$$

$$S_u(f) = \frac{I_0 \gamma^2 F}{1 + 4\pi^2 \beta^2 f^2} \qquad \text{(Übungen)}$$

Synapse ist Tiefpassfilter

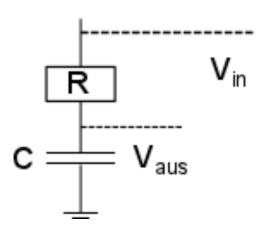
## Ersatzschaltkreis:



$$\mathbf{c} = \mathbf{C} \frac{dV}{dt} + \frac{V(t)}{R} = I$$

Tiefpass 
$$C \frac{dV}{dt} = -gV(t) + I$$

oder:



$$I_R = \frac{V_R}{R}$$
,  $I_C = C \frac{dV_{aus}}{dt}$   
 $I_R = I_C$ ,  $V_{in} = V_R + V_{aus}$ 

Tiefpass 1. Ordnung

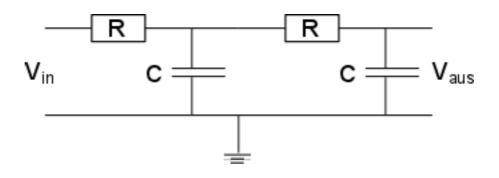
$$\frac{dV_{aus}}{dt} = -\frac{1}{RC}V_{aus}(t) + \frac{V_i(t)}{RC}$$

im Fourierraum:

$$\frac{\tilde{V}_{aus}(f)}{\tilde{V}_{in}(f)} = \frac{1}{i2\pi RCf + 1}$$

$$\left| \frac{\tilde{V}_{aus}(f)}{\tilde{V}_{in}(f)} \right| = \frac{1}{\sqrt{1 + 4\pi^2 R^2 C^2 f^2}}$$

### Tiefpass 2. Ordnung



$$\left| \frac{\tilde{V}_{aus}(f)}{\tilde{V}_{in}(f)} \right| = \frac{1}{1 + 4\pi^2 R^2 C^2 f^2}$$

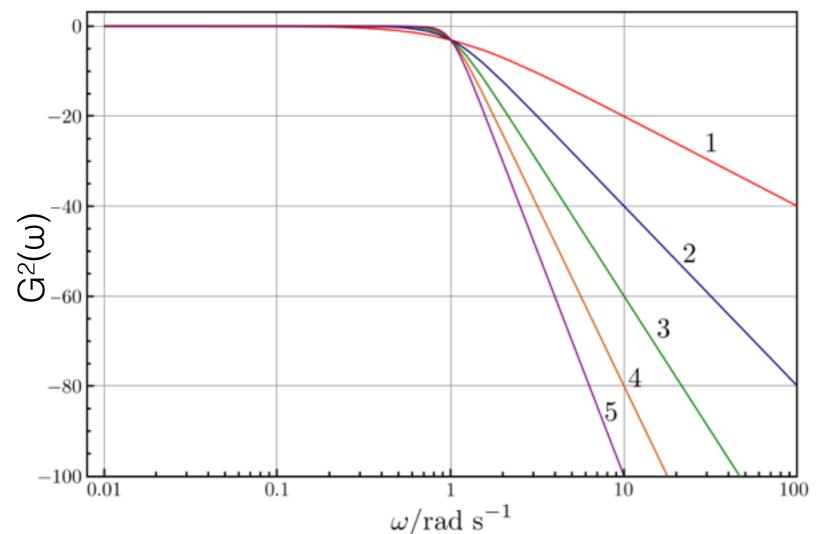
# weiteres Beispiel für Tiefpassfilter

### **Butterworth-Filter**

Ein B.-Filter ist maximal glatt im Passband und nähert sich 0 im

Stopband

 $G^{2}(\omega) = |H(i\omega)|^{2} = \frac{G_{0}^{2}}{1 + \left(\frac{\omega}{\omega_{c}}\right)^{2n}}$ 



ω<sub>c</sub>: cut-off Frequenz

ω: Winkelfrequenz

n: Ordnung des Filters

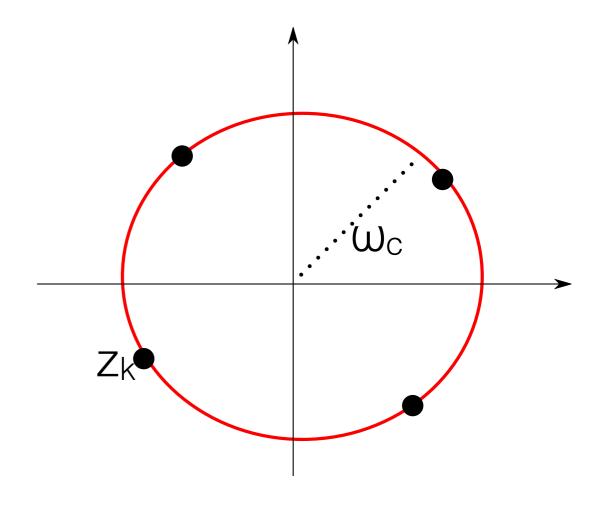
H: Fouriertransformierte Impulsantwort-Funktion

$$|H(z)|^2 = \frac{G_0^2}{1 + \left(\frac{-z^2}{\omega_c^2}\right)^n}$$

betrachte:

$$1 + \left(\frac{-z^2}{\omega_c^2}\right)^n = 0$$

$$(-1)^{\frac{1}{n}} = \frac{-z^2}{\omega_c^2}$$

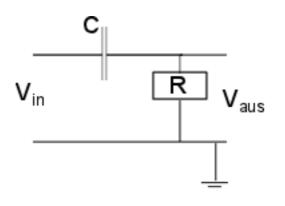


$$(-1)^{\frac{1}{n}} = e^{i\pi \frac{(2k-1)}{n}}$$
,  $k = 1, 2, \dots, n$ 

$$z_k = \omega_c e^{i\pi \frac{2k-n-1}{2n}}$$

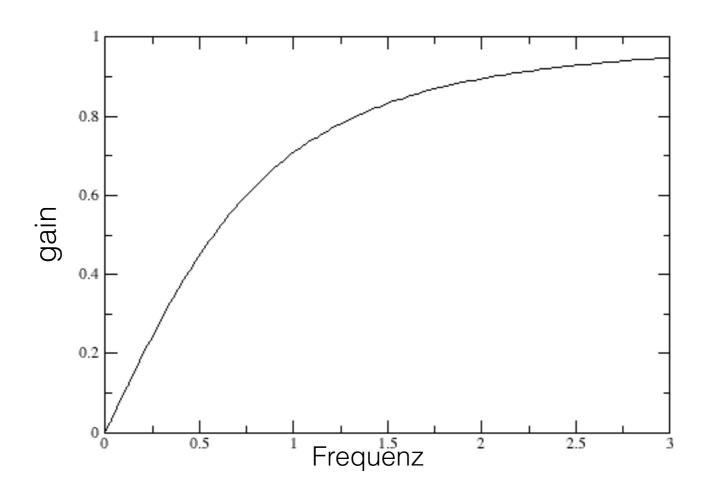
$$H(z) = \frac{G_0}{\prod_{k=1}^n (z - z_k)/\omega_c}$$

### **Hochpass Filter:**

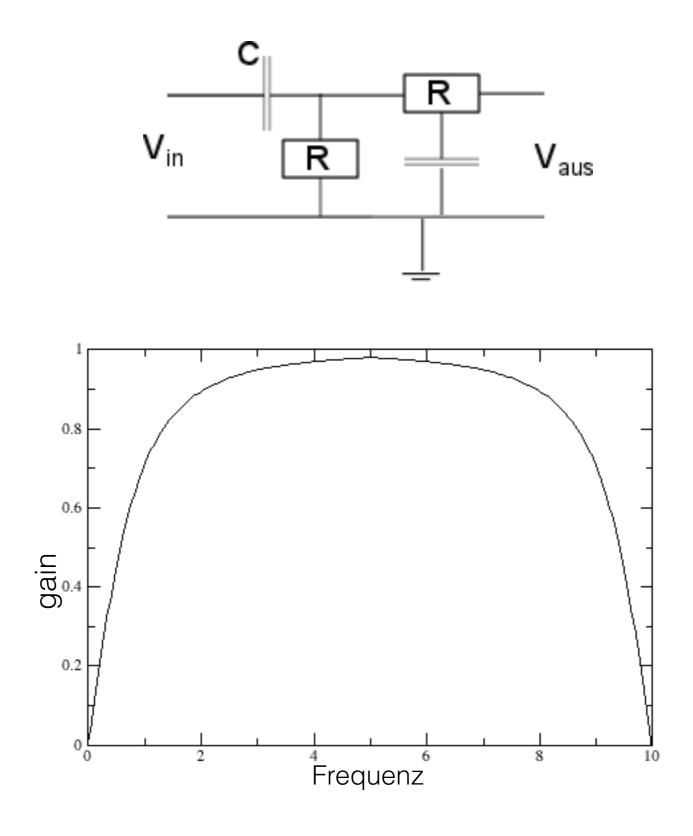


$$\frac{dV_{aus}}{dt} = -\frac{V_{aus}}{RC} + \frac{dV_{ein}}{dt}$$

$$\left| \frac{\tilde{V}_{aus}(f)}{\tilde{V}_{ein}(f)} \right| = \frac{2\pi RCf}{\sqrt{1 + 4\pi^2 R^2 C^2 f^2}}$$

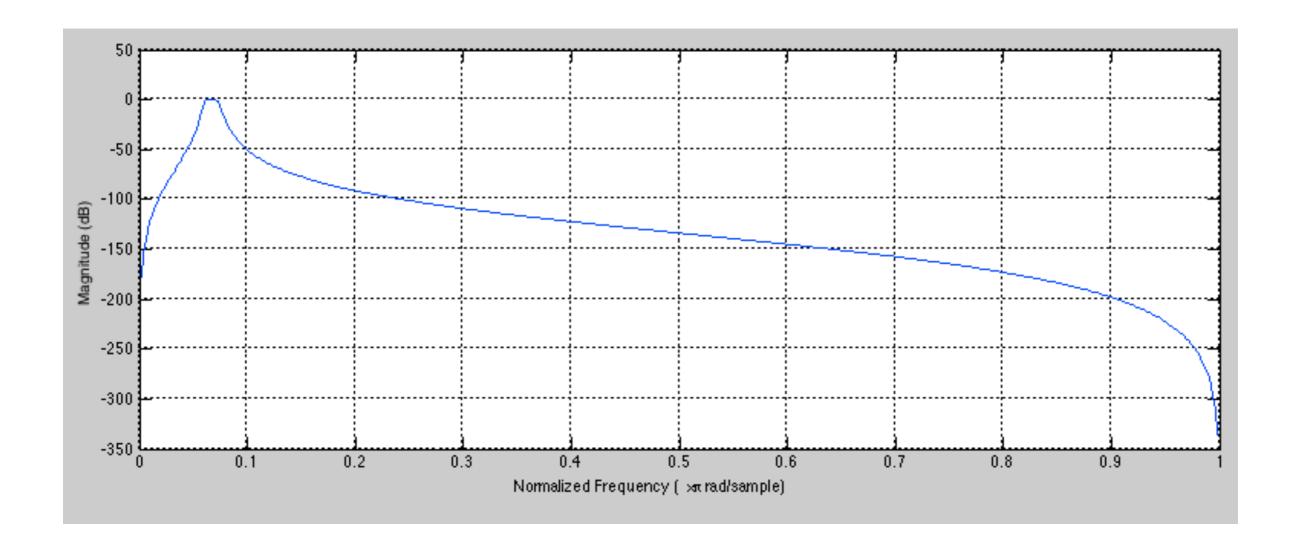


# Bandpass Filter:

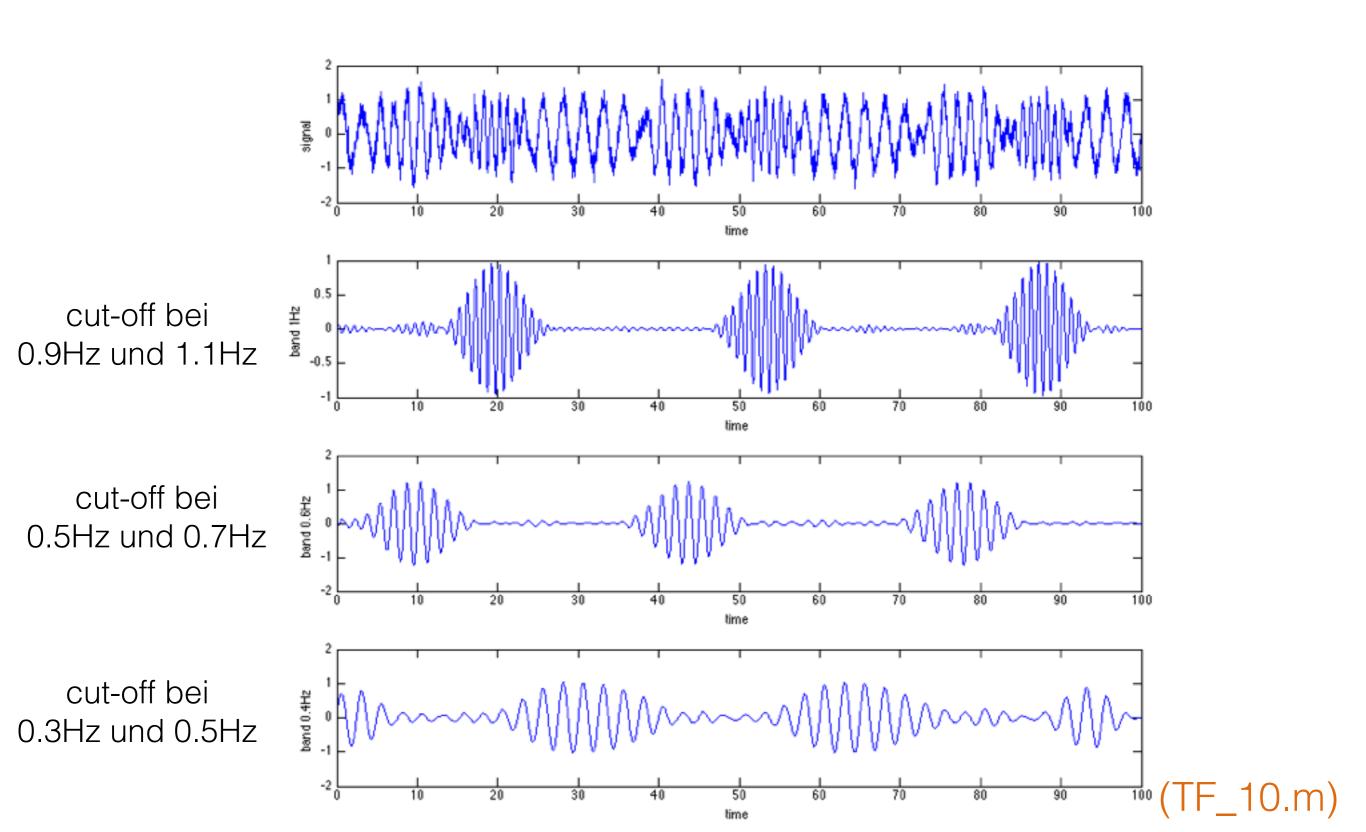


# Beispiel: Bandpassfilter

Typ: Butterworth, 4. Ordnung



# Anwendung von Bandpassfilter auf künstliches Signal



• Frequenzbandbreite definiert zeitliche Korrelationen

 Frequenzbandbreite / zeitliche Korrelationslänge identisch in allen Frequenzen • falls die Impulsantwort-Funktion hat Filter heiβt

$$s(t) = \int_0^\infty H(\tau)I(t-\tau)d\tau$$

falls die Impulsantwort-Funktion finite Dauer hat:
 Filter heiβt Finite Impulse Response (FIR) - Filter

$$s(t) = \int_0^T H(\tau)I(t-\tau)d\tau$$

## Beispiel: Tiefpassfilter

## Savitzky-Golay Filter (FIR)

### Ziel:

ein Signal soll **entrauscht** werden durch **optimale Anpassung** einer deterministischen Funktion

Wenn Signal x(t) die Dauer T hat, dann ist das gefilterte Signal y(t)

$$y(t) = \int_{-\tau_m/2}^{\tau_m/2} H(\tau)x(t-\tau)d\tau$$
 ,  $\tau_m \le t \le T - \tau_m$ 

oder

$$y_n = \sum_{k=-(m-1)/2}^{(m-1)/2} H_k x_{n+k}$$

• man transformiert das Signal in einem Fenster um den Zeitpunkt t (bzw. n) mit Fensterbreite  $\tau_m$  (bzw. m-1)

• man kann ein Modell des Signals s in diesem Fenster ableiten

### <u>Idee:</u>

Signal s(t<sub>n</sub>)=s<sub>n</sub> 
$$s_n = \sum_{k=1}^m a_k n^k + e_n$$
 
$$\to s_n - \sum_{k=1}^m a_k n^k = e_n$$
 
$$\sum_{n=1}^N e_n^2 = min$$

$$V = \sum_{n=0}^{N} \sum_{k=0}^{m} (a_k n^k - s_n)^2 = min$$

$$\frac{\partial V}{\partial a_1} = 0$$
:

$$\frac{\partial V}{\partial a_l} = \sum_{n=0}^{N} \sum_{k=0}^{m} 2\left(a_k n^k - s_n\right) \frac{\partial (a_k n^k)}{\partial a_l}$$

$$= \sum_{n=0}^{N} \sum_{k=0}^{m} 2(a_k n^k - s_n) n^k \delta_{kl}$$

$$\sum_{k=0}^{m} \sum_{n=0}^{N} n^{l+k} a_k = \sum_{n=0}^{N} n^l s_n$$

man definiert nun

$$n^l = A_{ln}$$

 $\mathbf{A} \in \mathcal{R}^{m \times N}$ 

$$\sum_{n=0}^{N} A_{ln} A_{kn} = \sum_{n=0}^{N} n^{l+k} = (\mathbf{A} \mathbf{A}^{t})_{jk}$$

$$\sum_{k=0}^{m} (\mathbf{A}\mathbf{A}^t)_{lk} a_k = \sum_{n=0}^{N} A_{ln} s_n$$

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^t\mathbf{a} = \mathbf{A}\mathbf{s}$$

$$\mathbf{a} \in \mathcal{R}^n$$

$$\mathbf{a} \in \mathcal{R}^m$$
  $\mathbf{s} \in \mathcal{R}^N$ 

$$\mathbf{a} = \left(\mathbf{A}\mathbf{A}^t\right)^{-1}\mathbf{A}\mathbf{s}$$

$$=$$
 Hs

$$\mathbf{a} = \left(\mathbf{A}\mathbf{A}^t\right)^{-1}\mathbf{A}\mathbf{s}$$
 $= \mathbf{H}\mathbf{s}$ 
 $\mathbf{H} = \left(\mathbf{A}\mathbf{A}^t\right)^{-1}\mathbf{A} \in \mathcal{R}^{m imes N}$ 

$$s_n = \sum_{k=1}^m a_k n^k + e_n$$

$$\widetilde{\mathbf{s}} = \mathbf{a}^t \mathbf{A} pprox \mathbf{s}$$

mean least-square - Schätzung des Modells

$$ilde{\mathbf{s}}^t = \left(\mathbf{A}^t\mathbf{H}
ight)\mathbf{s}$$

Impulsantwort-Matrix A<sup>t</sup>H

### Beispiel: Glättungsfilter vom Typ moving average

$$\tilde{s}_n = \frac{1}{2M+1} \sum_{j=-M}^{M} s_{n-j}$$

$$=\frac{1}{2M+1}\sum_{k=n-M}^{n+M}s_k$$

$$=\sum_{k=-N/2}^{N/2} P_{nk} s_k \qquad \mathbf{P} = \mathbf{A}^t \mathbf{H}$$

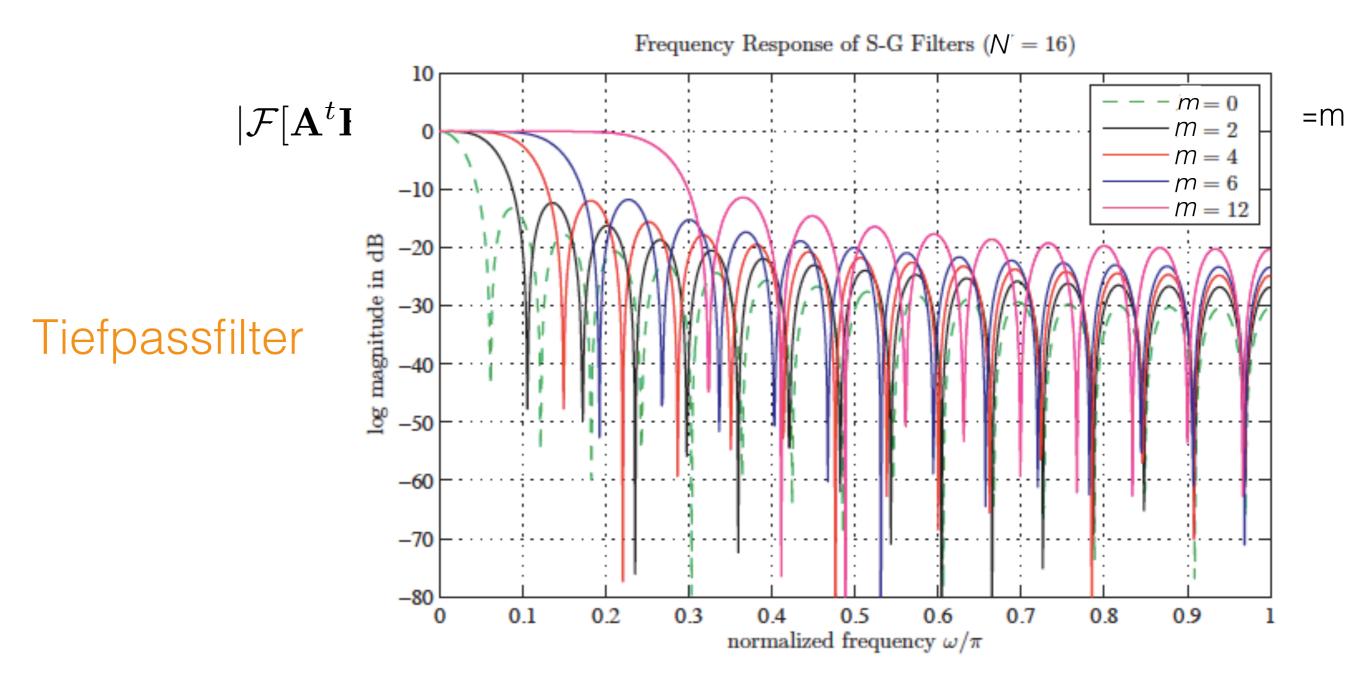
$$\mathbf{P} = \mathbf{A}^t \mathbf{H}$$

$$P_{nk} = \begin{cases} \frac{1}{2M+1} &, & n-M \le k \le n+M \\ 0 &, & sonst \end{cases}$$

Zeitfenster: N=2M Polynomialgrad: m=0

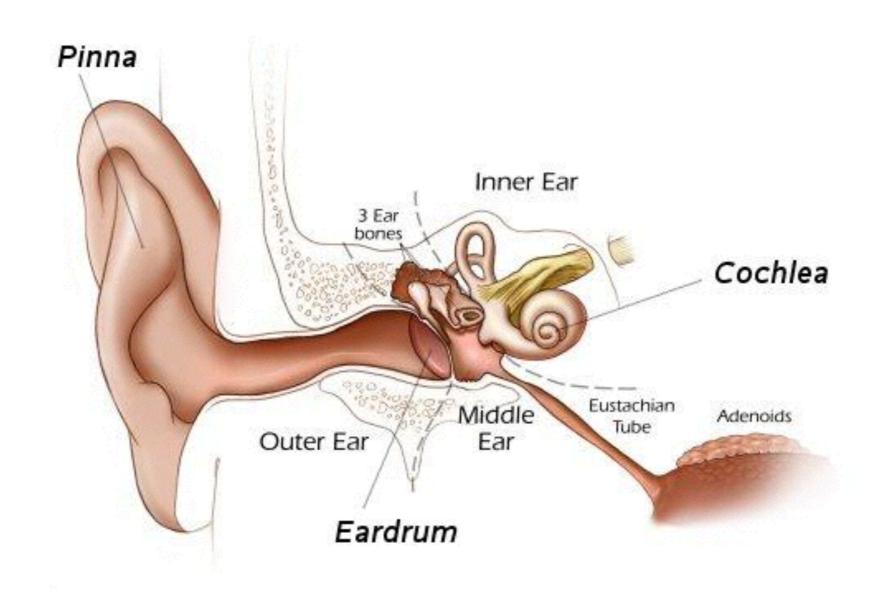
im Allgemeinen:

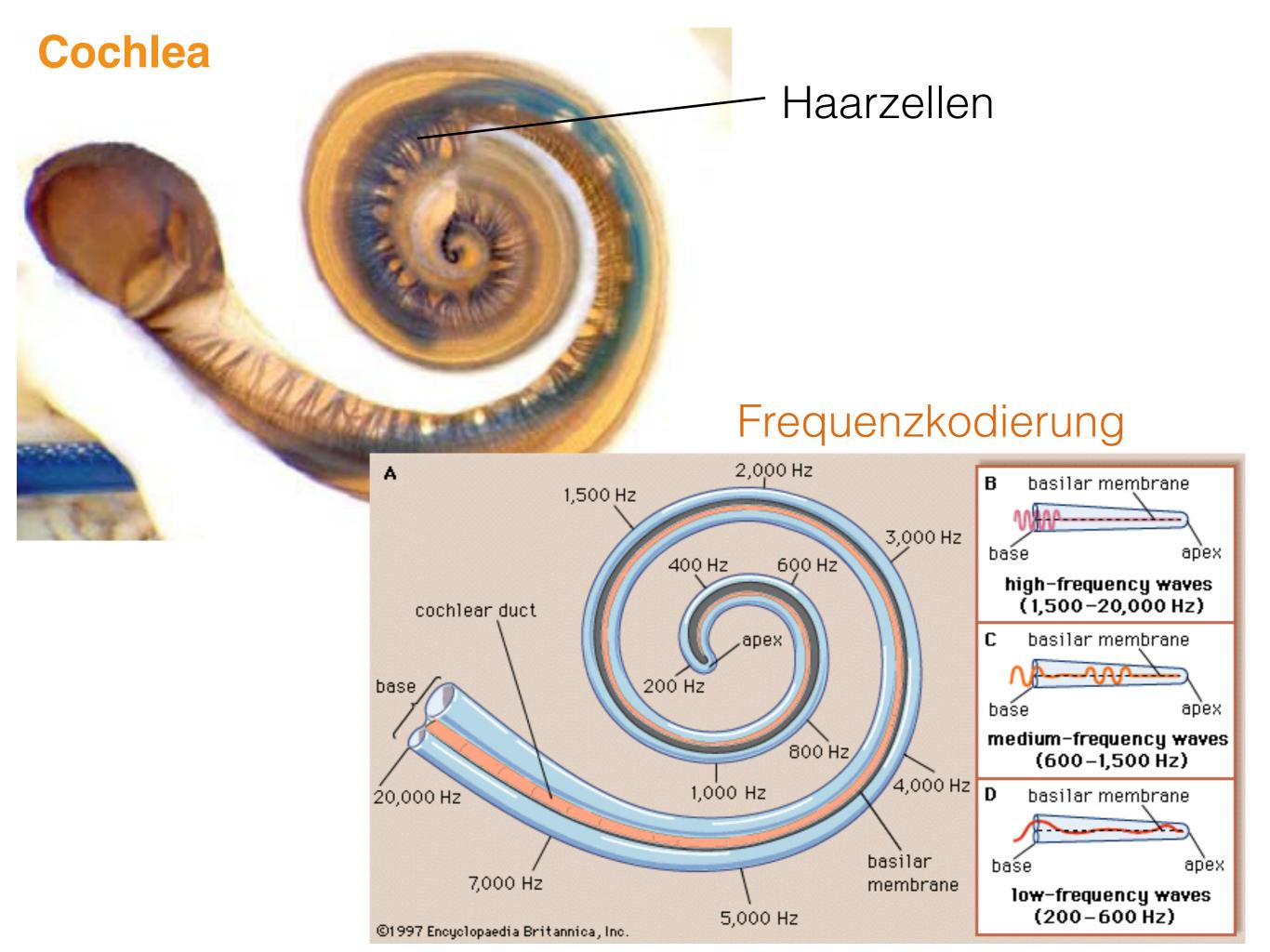
Parameter sind Länge des Zeitfensters (N) und Polynomialgrad (m)



(aus R. Schafer, On the Frequency-Domain Properties of Savitzky-Golay Filters, HP-Bericht)

## In Biologie: Frequenzfilter im Innenohr





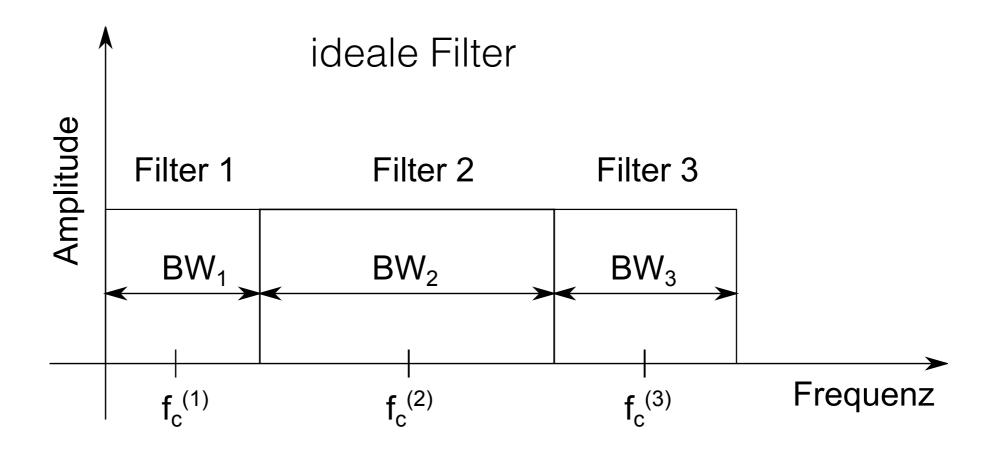
 Dekodierung von verschiedenen Frequenzen (16Hz-20kHz beim Menschen)

 Dekodierung erfolgt an verschiedenen Orten in Cochlea

 Haarzellen in Cochlea filtern Signale in verschiedenen Frequenzbändern

Gehirn setzt Signale in Frequenzbändern zusammen

## Struktur der Frequenzfilter



## Filter sind nicht-überlappende Bandpass-Filter

BW: band-width = Frequenzbreite des Bandpasses

f<sub>c</sub>: *center frequency* = Zentrumsfrequenz des Bandpasses

## Filter des menschlichen Hörsystems:

decken vollen Hörbereich ab

Hörbereich deckt bis zu 12 Oktaven ab

 Oktaven :
 Frequenzintervall dessen Ränder im Verhältnis
 2:1 stehen

### **Filterbank**

### **Definition:**

- System generiert Satz von Signalen s<sub>n</sub>(t) aus einem Signal s(t)
- Signale s<sub>n</sub>(t) entsprechen einem Frequenzbereich eines Bandpassfilters n
- Frequenzbereiche decken den Frequenzumfang des Signals vollständig ab.
- der Frequenzfilter n mit Bandbreite BW<sub>n</sub> und Zentrumsfrequenz f<sub>c</sub><sup>(n)</sup> bestimmt Signal s<sub>n</sub>(t)
- implementiert in der Cochlea

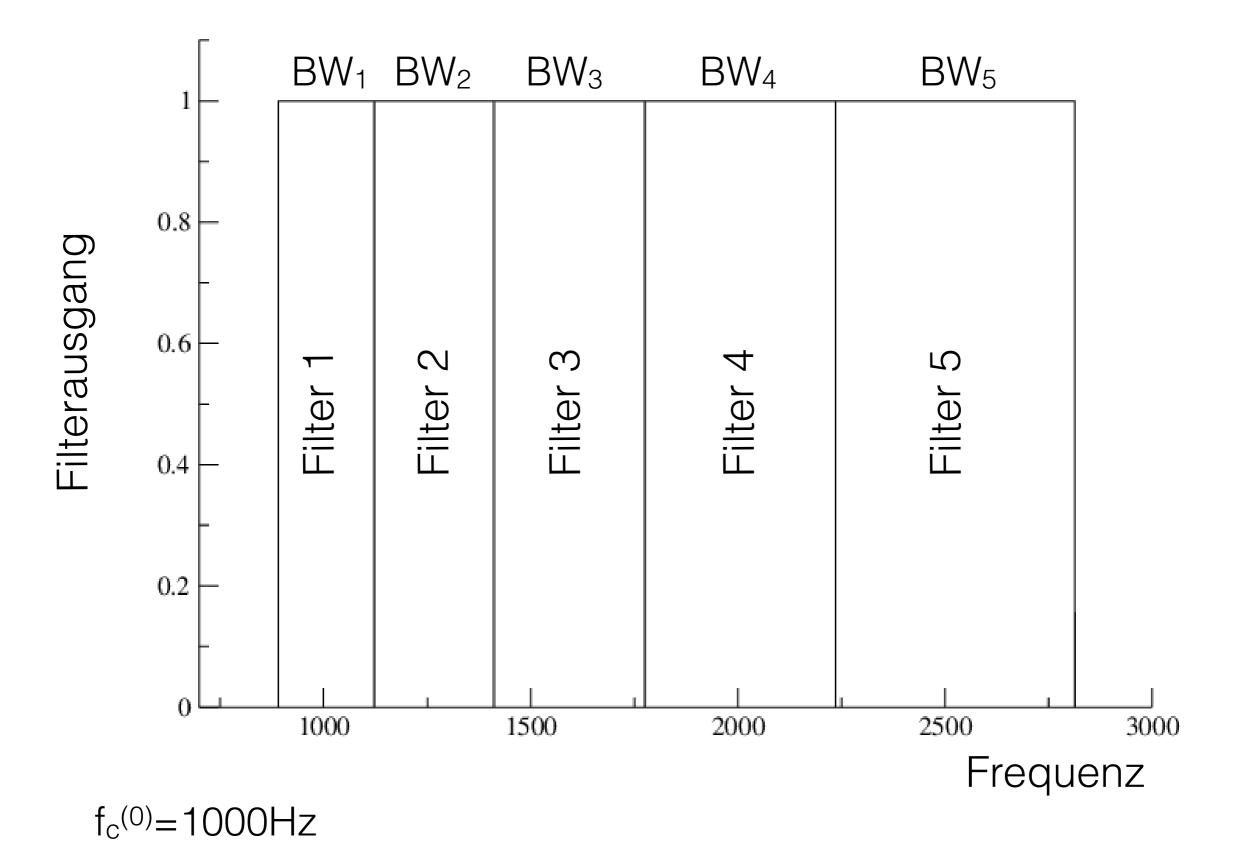
## Beispiel: Third-octave Filterbank

(gute Näherung der auditorischen biologischen Filterbank)

definiere Basis-Zentrumsfrequenz fc(0)

Zentrumsfrequenzen der Filter:  $f_c^{(k)} = 2^{k/3} f_c^{(0)}$ 

Bandbreiten: 
$$BW_k=\sqrt{f_c^{(k+1)}f_c^{(k)}}-\sqrt{f_c^{(k)}f_c^{(k-1)}}$$
 
$$=\sqrt{f_c^{(k)}}\left(\sqrt{f_c^{(k+1)}}-\sqrt{f_c^{(k-1)}}\right)$$
 
$$=f_c^{(k)}\left(2^{1/6}-2^{-1/6}\right)$$
 Quality-factor: 
$$Q_k=\frac{f_c^{(k)}}{BW_k}=const$$

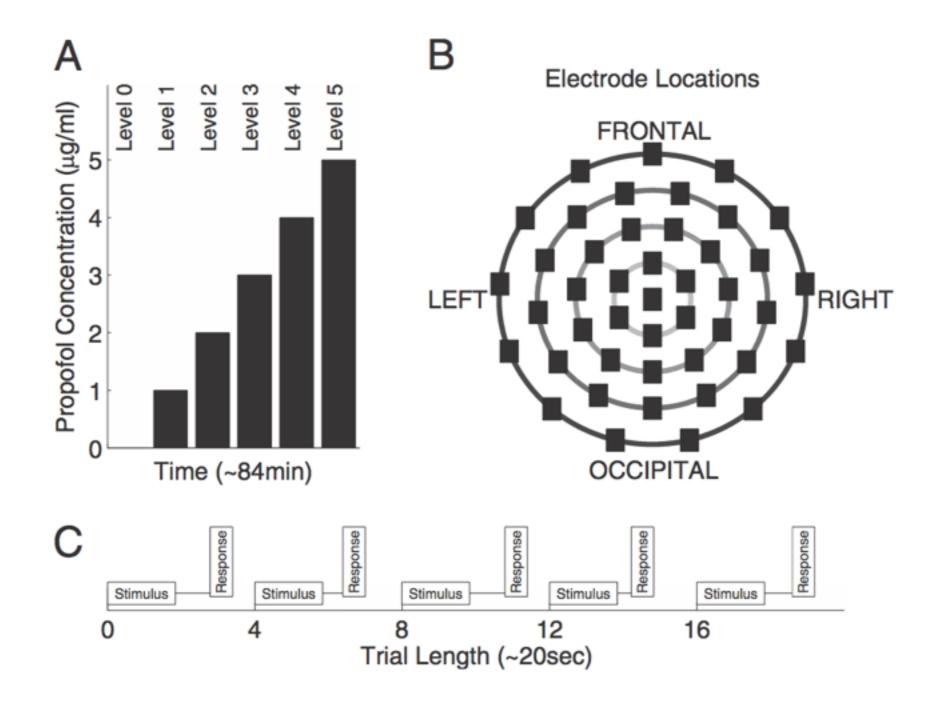


## kurze Zusammenfassung der Hauptresultate dieses Kapitels:

- Methoden sind anwendbar auf im weiteren Sinn stationäre Signale
- Bedingungen an Analyse mittels Fourierreihe
- Sampling und endliche Zeitfenster führen zu Fehlern in Fourieranalyse
- Lineare Antwort-Theorie
- konkrete Methoden zur Berechnung des PSD
- lineare Frequenz-Filter

# Wie können nun biologische Prozesse mit Messdaten zusammenhängen?

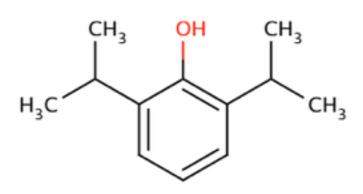
Beispiel: EEG-Experiment mit Menschen (Cimenser et al., PNAS 2010)



## Was passiert dabei im Gehirn?

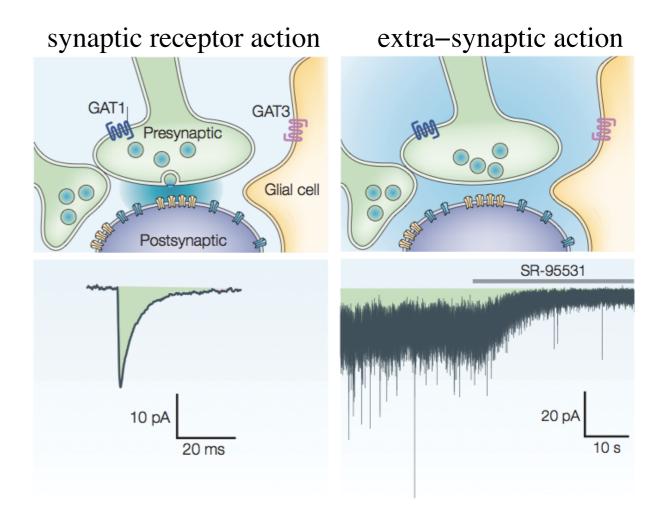
### mikroskopische Skala:

### Anästhetikum Propofol

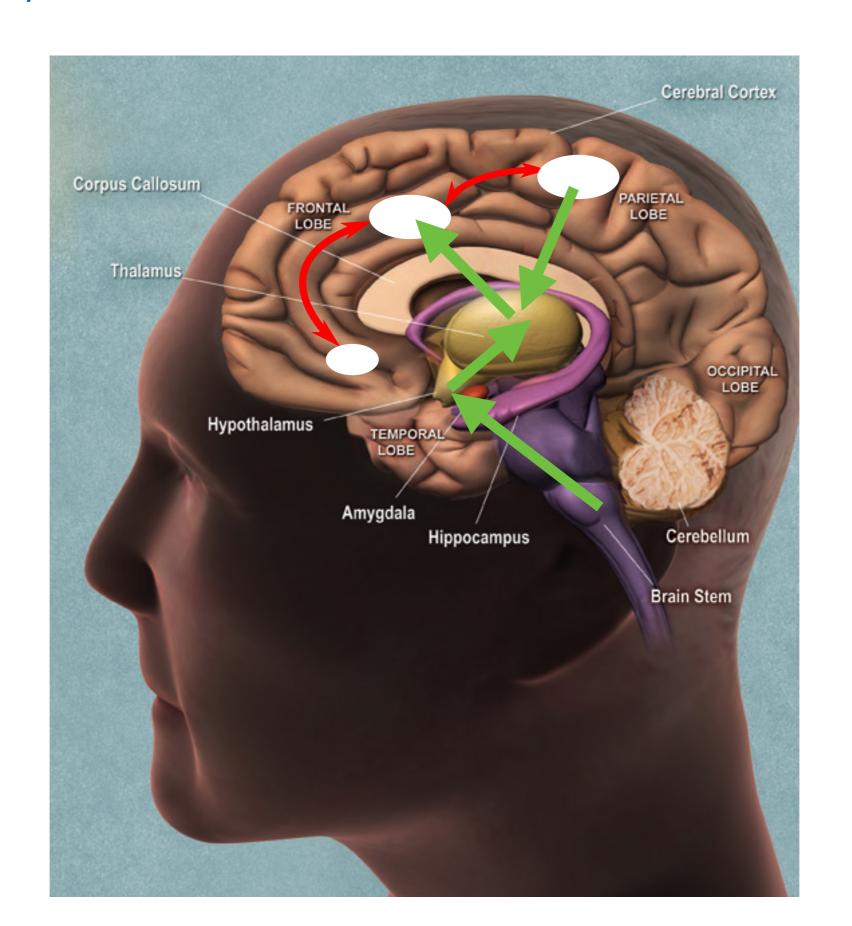


(Diisopropylphenol)

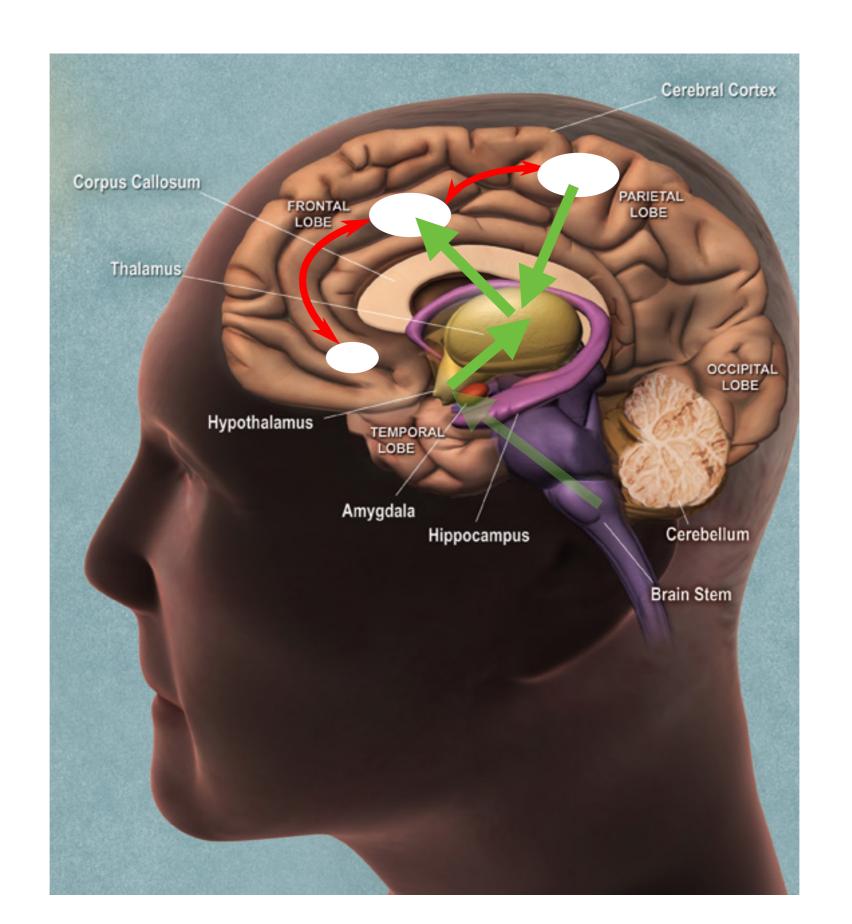
### Effekte auf Synapsen



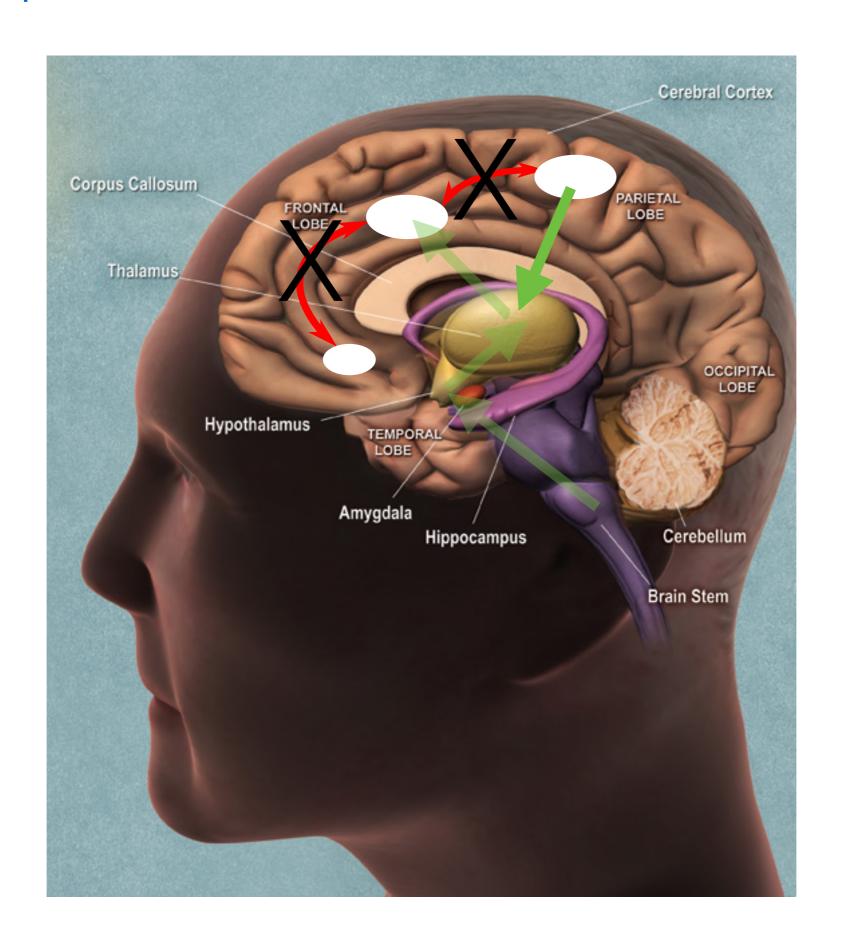
# Was passiert im Gehirn bei Bewusstsein?



## Was passiert im Gehirn bei Sedierung?

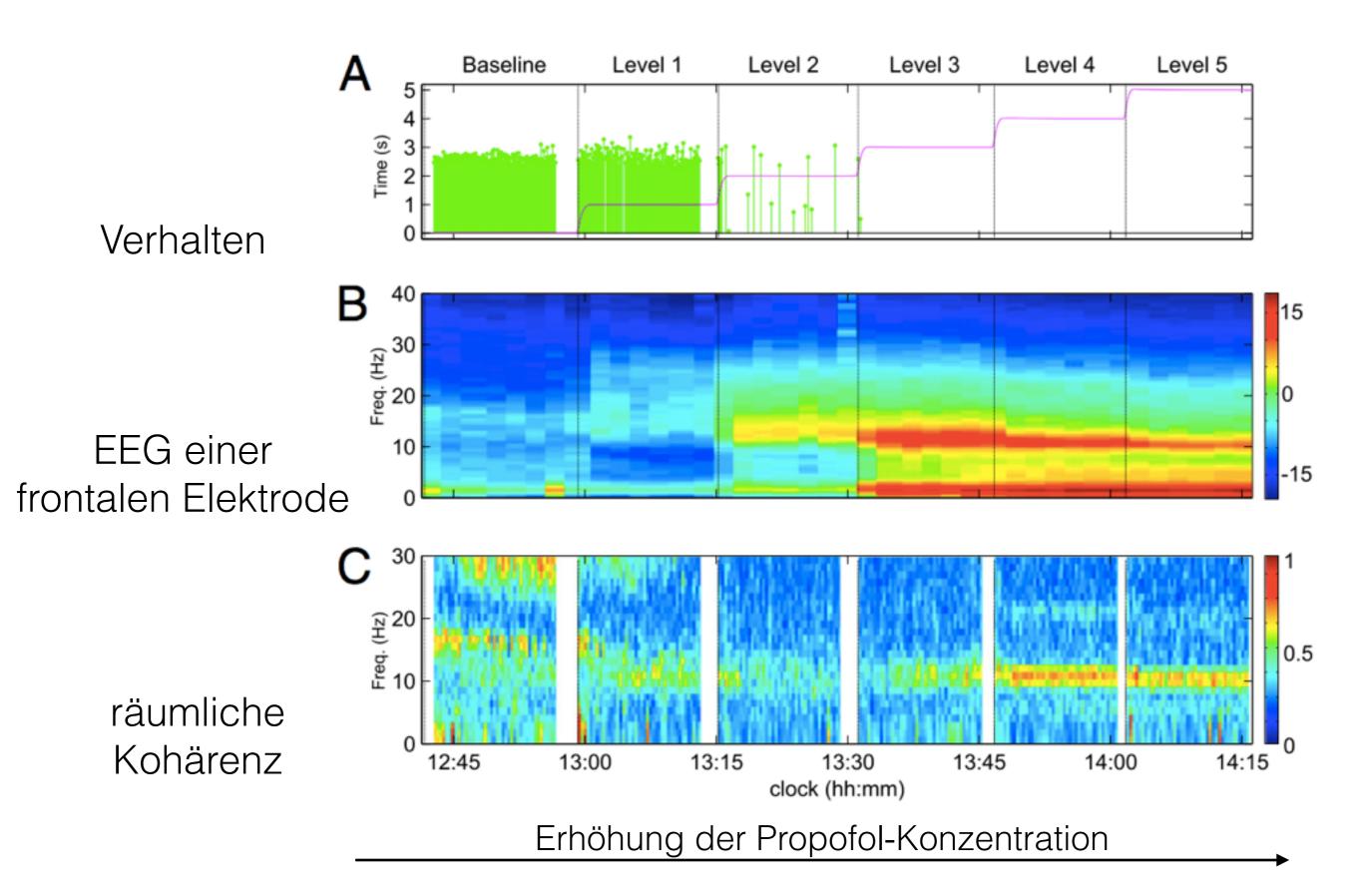


# Was passiert im Gehirn in tiefer Narkose?



## EEG-Experiment unter Anästhesie

### makroskopische Skala:



#### nun:

- Methoden sind anwendbar auf im weiteren Sinn stationäre Signale
- Bedingungen an Analyse mittels Fourierreihe
- Sampling und endliche Zeitfenster führen zu Fehlern in Fourieranalyse
- Lineare Antwort-Theorie
- konkrete Methoden zur Berechnung des PSD
- lineare Frequenz-Filter