

①

$$y_m = \sum a_m + b_m$$

$$b_m = b_{1,m} + i b_{2,m}$$

$b_{1,m}, b_{2,m}$ indépendantes de phase (si $W/D, \sigma^2$)

$$\sigma^2 = \frac{N_0}{T}$$

$$\lambda = \sum_{p=1}^L p e^{-2\pi i f_p T} \quad L \text{ "grand"}$$

$\theta_p = [-2\pi f_p T] \bmod 2\pi$ IP de vraisemblance de supposer que

θ_p sont des réalisations indépendantes d'une variable

aléatoire uniformément répartie sur $[0, 2\pi]$

$$\lambda = \sum_{p=1}^L p e^{i\theta_p}$$

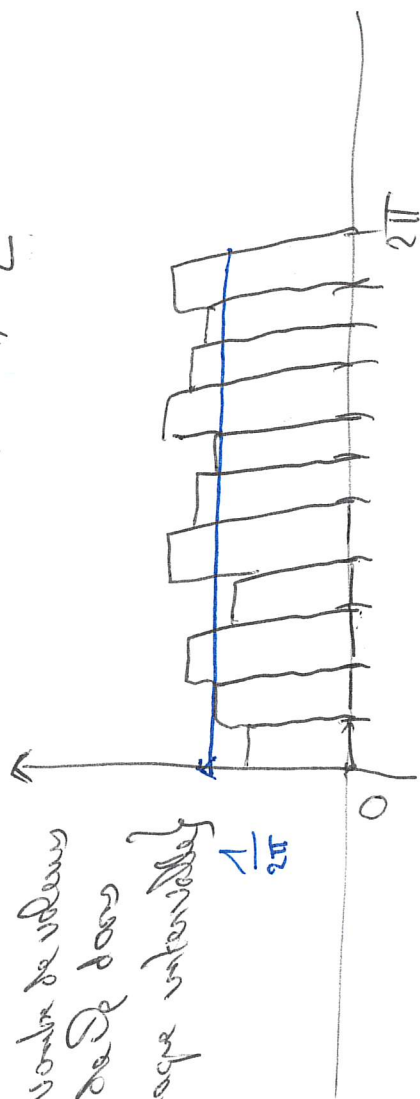
Valeurs typiques de $2\pi f_p T$
 $f_p = 10^3 \text{ Hz}$

$$\theta_p - \theta_q = [2\pi f_p (T_p - T_q)] \bmod 2\pi \quad T_p - T_q \ll T \quad T_p - T_q \approx 10^{-8}$$

2

Forme typique d'un histogramme des $\theta_{p=1, \dots, L}$

$\frac{1}{L}$ nombre de valeurs de θ_p dans chaque intervalle



— guide de la densité de probabilité de θ_p qui est uniforme sur $[0, 2\pi]$:

$$p(\theta) = \frac{1}{2\pi} \text{ si } \theta \in [0, 2\pi]$$

$$= 0 \text{ sinon}$$

indépendantes
uniformes sur $[0, 2\pi]$

$$\begin{aligned} \lambda &= \sum_{p=1}^L p_p e^{i\theta_p} \\ \lambda_1 &= \sum_{p=1}^L p_p e^{i\theta_p} \end{aligned} \quad , \quad \lambda_2 = \sum_{p=1}^L p_p e^{i\theta_p}$$

i.i.d

L gaussiens $\Rightarrow \lambda_1 \sim \text{gaussien}$

$$E(\lambda_1) = \sum_{p=1}^L p_p E(e^{i\theta_p}) = 0$$

$$E(e^{i\theta}) = \int_0^{2\pi} e^{i\theta} \times \frac{1}{2\pi} d\theta = 0$$

3

$$\lambda_1 = \sum_{i=1}^n p_i \omega_i$$

$$E(\lambda_1^2) = E\left(\sum_{i=1}^n p_i \omega_i\right)^2 = E\left[\sum_{i=1}^n p_i^2 \omega_i^2 + \sum_{i \neq j} p_i p_j \omega_i \omega_j\right]$$

$$= \sum_{i=1}^n p_i^2 E(\omega_i^2) + \sum_{i \neq j} p_i p_j \underbrace{E(\omega_i \omega_j)}_{=0}$$

$$= \sum_{i=1}^n p_i^2 E(\omega_i^2)$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n p_i^2$$

$$E\left(\frac{1 + \omega^2}{2}\right) = \frac{1}{2}$$

$$\lambda_1 = \sum_{i=1}^n p_i \omega_i \quad \lambda_2 = W(0, \delta/2)$$

$$\lambda_2 = \sum_{i=1}^n p_i \omega_i \quad \lambda_2 = W(0, \delta/2)$$

$$E(\lambda_1 \lambda_2) = \sum_{i=1}^n p_i^2 \underbrace{E(\omega_i \omega_i)}_{=0} = 0$$

$\lambda_1 = \lambda_1 + i \lambda_2$
 $\lambda_1, \lambda_2 \sim W(0, \delta/2)$
 $E(\lambda_1 \lambda_2) = 0$
 $\Rightarrow \lambda_1, \lambda_2$ are independent

Conclure

LD de raisonnement de modéliser λ sous la forme :

$$\lambda = \lambda_1 + \lambda_2 \text{ avec}$$

$$\lambda_1, \lambda_2 \text{ indépendantes de même loi } \mathcal{N}(0, \sigma^2/2), \quad \sigma^2 = \overline{\lambda}^2 \rho^2$$

$$y^* = \lambda a_n + b_n$$

$$\mathcal{D}_n \text{ est } \lambda \text{ suit la loi } \mathcal{W}_c(0, \sigma^2) \Leftrightarrow \begin{cases} \lambda = \lambda_1 + \lambda_2 \text{ avec} \\ \lambda_1, \lambda_2 \text{ indépendantes,} \\ \text{de loi } \mathcal{W}(0, \sigma^2/2) \end{cases}$$

$$E[\lambda]^2 = E[\lambda_1^2 + \lambda_2^2] = \frac{\sigma^2}{2} + \frac{\sigma^2}{2} = \sigma^2$$

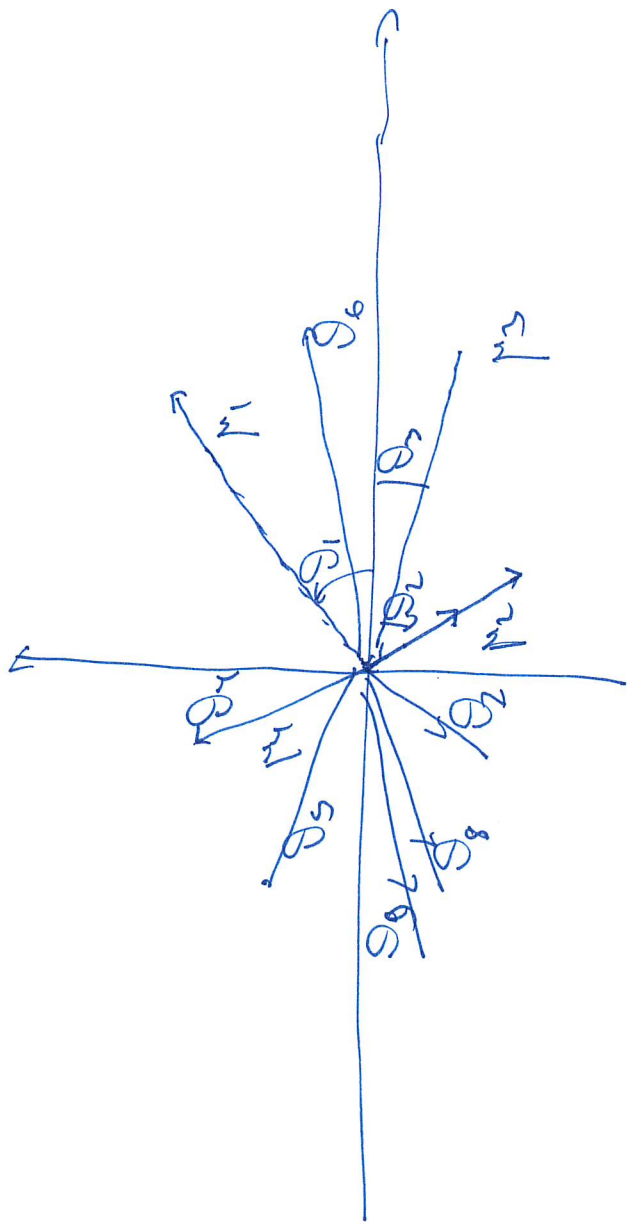
$$\Leftrightarrow \lambda = \sigma \cdot x \quad \text{or} \quad x = x_1 + i x_2 \text{ est une variable aléatoire}$$

$$\lambda_1 = \sigma x_1, \quad x_1 \sim \mathcal{N}(0, \frac{1}{2})$$

$$\lambda_2 = \sigma x_2, \quad x_2 \sim \mathcal{N}(0, \frac{1}{2})$$

5

$$\frac{1}{\sqrt{L}} \sum_{p=1}^L \phi_p$$



T.L.C.: X_1, \dots, X_L des variables aléatoires indépendantes de même loi, alors:

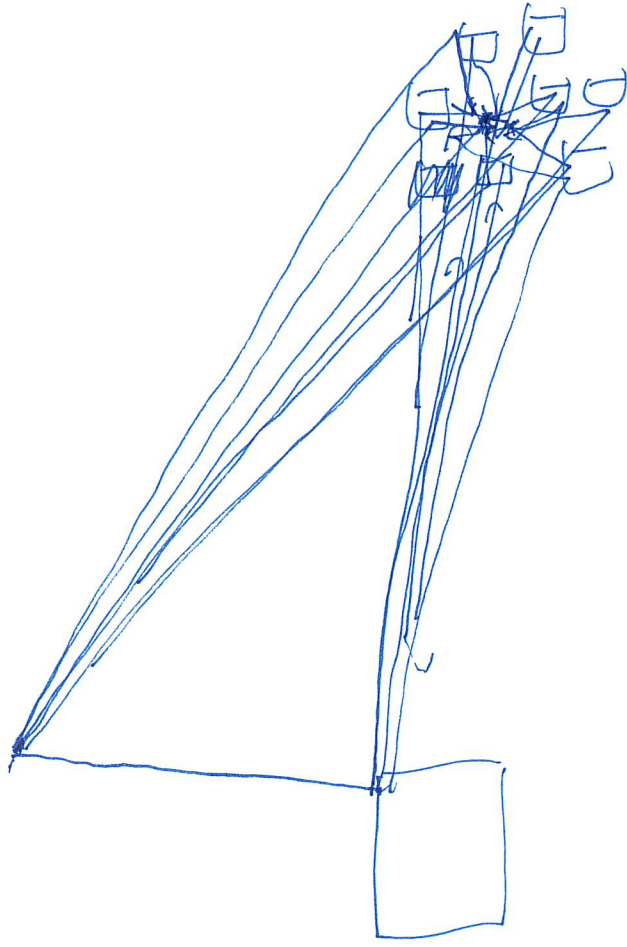
$$\sqrt{L} \left[\frac{1}{L} \sum_{p=1}^L X_p - E(X) \right] \sim W(0, \sigma^2)$$

$$\sigma^2 = \text{Var des } X_i$$

$$\frac{\sum_{i=1}^n E(X_i) = 0}{\frac{1}{\sqrt{L}} \sum_{p=1}^L X_p} \sim W(0, \sigma)$$

Cas de trajets multiples : diversité de trajets

(7)



Canal de Rayleigh \subset

Trajets multiples.

$$y(t) = \lambda_1 2(t - T_1) + \lambda_2 2(t - T_2) + b(t)$$

$|T_2 - T_1|$ de l'ordre de T

λ_1, λ_2 des variables aléatoires $\mathcal{W}(0, \sigma_1^2)$ et $\mathcal{W}(0, \sigma_2^2)$

λ_1 et λ_2 sont indépendantes

$$y_m = \sum_p h_p a_{m-1+p} \quad h_p = \lambda_1 n(pT + T_1) + \lambda_2 n(pT + T_2)$$

8

$$y_{1,m} = \lambda_1 a_m + b_{1,m}$$

λ_1, λ_2 unabhängig

$$W(D, S^1)$$

$$y_{2,m} = \lambda_2 a_m + b_{2,m}$$

$b_{1,m}, b_{2,m}$ unabhängig

$$W(D, S^2)$$

Skizzen optisch: $\lambda_1 y_{1,m} + \lambda_2 y_{2,m} = z_m$

$$z_m = \lambda_1 (\lambda_1 a_m + b_{1,m}) + \lambda_2 (\lambda_2 a_m + b_{2,m})$$

$$z_m = |\lambda_1|^2 a_m + \lambda_1 b_{1,m} + |\lambda_2|^2 a_m + \lambda_2 b_{2,m}$$

$$z_m = (|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2) a_m + b_m \quad b_m = \lambda_1 b_{1,m} + \lambda_2 b_{2,m}$$

Regressionswert λ mit Integration
$$\lambda = \frac{(|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2)}{E|b_m|^2} = \frac{|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2}{\sigma^2} = \lambda_1 + \lambda_2$$

$$E|b_m|^2 = \underbrace{|\lambda_1|^2 E|b_{1,m}|^2 + |\lambda_2|^2 E|b_{2,m}|^2}_{\sigma^2} \quad \text{car } E|b_{1,m} b_{2,m}| = 0$$

9

$$\chi = \frac{|x_1|^2}{\sigma^2} + \frac{|x_2|^2}{\sigma^2} = \chi_1 + \chi_2$$

$$|x_1|^2 = \sum^2 |x_{1i}|^2 \quad \Gamma = \frac{\sigma^2}{\sigma^2}$$

$$|x_2|^2 = \sum^2 |x_{2i}|^2$$

$$\chi = \frac{\sum^2 |x_1|^2}{\sigma^2} + \frac{\sum^2 |x_2|^2}{\sigma^2} = \Gamma (|x_1|^2 + |x_2|^2)$$

$$P_{\chi} = P(\chi < 1) = P(|x_1|^2 + |x_2|^2 < \frac{1}{\Gamma})$$

Quelle est la densité de probabilité de $|x_1|^2 + |x_2|^2$:

$$P_{|x_1|^2, |x_2|^2}(t) = P_{|x_1|^2, |x_2|^2}(t) = e^{-t} \quad \text{si } t \geq 0$$

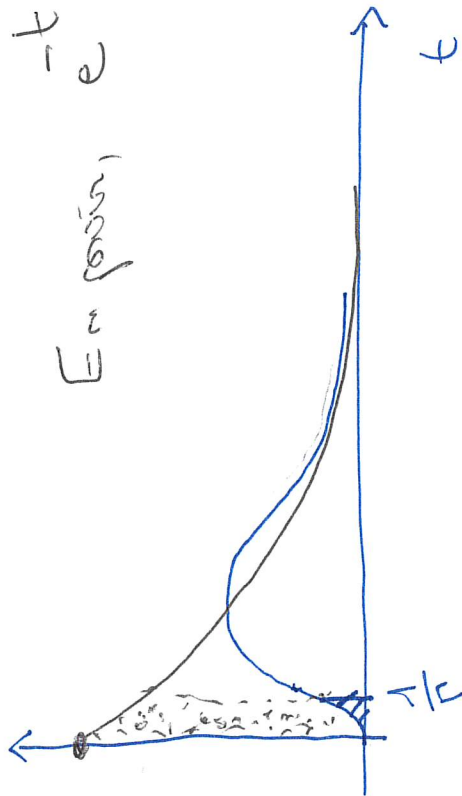
x_1 et x_2 indépendantes $\Rightarrow x_1$ et x_2 sont indépendantes $\Rightarrow |x_1|^2$ et $|x_2|^2$ sont indépendantes \Rightarrow la densité de proba de $|x_1|^2 + |x_2|^2$: $(P_{|x_1|^2} * P_{|x_2|^2})(t) = t e^{-t}$ si $t \geq 0$

10

$$P_{ev} = P(|x_1|^2 + |x_2|^2) < \frac{1}{\Gamma} = \int_0^{\frac{1}{\Gamma}} t e^{-t} dt$$

$$\text{Si } \Gamma \text{ dB, } e^{-t} \approx 1 - t \text{ si } t \in [0, \frac{1}{\Gamma}], \quad P_{ev} \approx \int_0^{\frac{1}{\Gamma}} t dt = \frac{1}{2\Gamma^2}$$

$$(p_{1x1} * p_{1x2})(t)$$



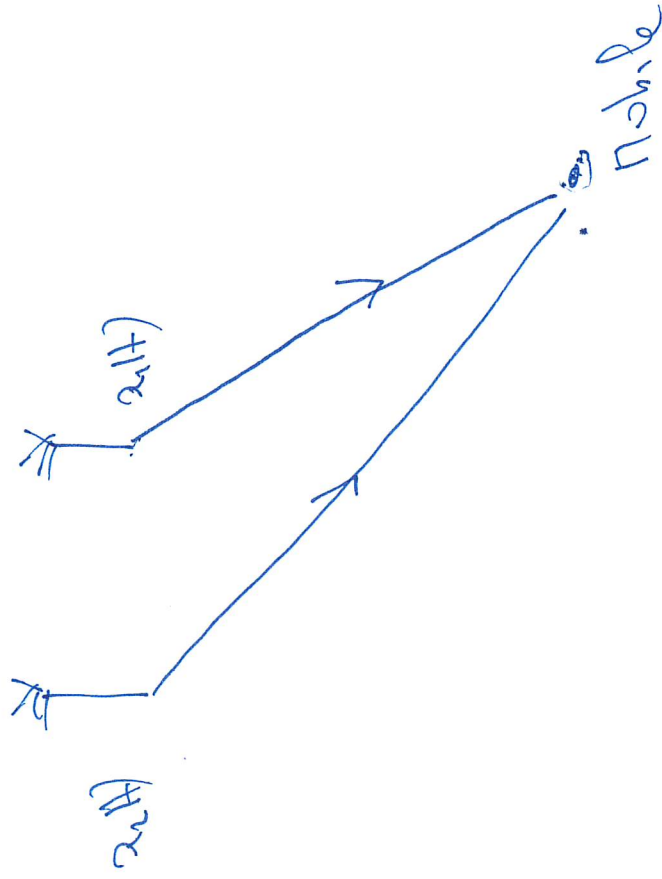
$$\text{Si } \Gamma = 20 \text{ dB} \Rightarrow \Gamma = 10^2$$

$$\Gamma^2 = 10^4$$

$$P_{ev} \approx 0.5 \cdot 10^{-4}$$

$$E(x) = E(x_1 + x_2) = 2\Gamma$$

Distance spatiale en émission



$$y(t) = \lambda_1 x_1(t - \tau_1) + \lambda_2 x_2(t - \tau_2) + b(t)$$

$$\tau_1 \approx \tau_2 = \tau \quad y(t) = \lambda_1 x_1(t - \tau) + \lambda_2 x_2(t - \tau) + b(t)$$

Hypothèse par défaut:

l'émission connaît λ_1 et λ_2

$$x_1(t) = \frac{\lambda_1}{\sqrt{\lambda_1^2 + \lambda_2^2}} x(t) \quad x_2(t) = \frac{\lambda_2}{\sqrt{\lambda_1^2 + \lambda_2^2}} x(t)$$

puissance $x(t)$: $\frac{\lambda_1^2}{\lambda_1^2 + \lambda_2^2}$ puissance de x : $\frac{\lambda_2^2}{\lambda_1^2 + \lambda_2^2}$

12

$$y(t) = \lambda_1 x_1(t-\tau) + \lambda_2 x_2(t-\tau) + b(t)$$

$$x_1(t) = \frac{\lambda_1}{\sqrt{|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2}} x(t) \quad x_2(t) = \frac{\lambda_2}{\sqrt{|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2}} x(t)$$

$$y(t) = \frac{|\lambda_1|^2}{\sqrt{|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2}} x_1(t-\tau) + \frac{|\lambda_2|^2}{\sqrt{|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2}} x_2(t-\tau) + b(t)$$

$$y(t) = \sqrt{|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2} x(t-\tau) + b(t)$$

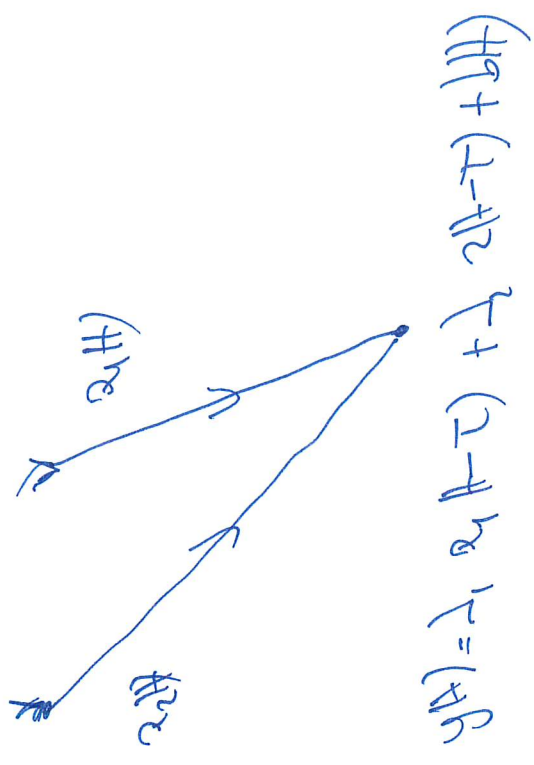
$$y = \sqrt{|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2} a_m + b_m$$

$$\gamma = \frac{|\lambda_1|^2 + |\lambda_2|^2}{\sigma^2} = \gamma_1 + \gamma_2 \quad \gamma_1 = \frac{|\lambda_1|^2}{\sigma^2}, \gamma_2 = \frac{|\lambda_2|^2}{\sigma^2}$$

Si l'évaluation connaît λ_1 et λ_2 , on aura P_e valeur performance
qu'avec 2 antennes de réception suffisamment éloignées

Sur chaque antenne d'émission, on va transmettre des séries de symboles bien choisies.

	Antenne 1	Antenne 2
z_m	$\frac{1}{\sqrt{2}} a_{2m}$	$\frac{a_{2m+1}}{\sqrt{2}}$
z_{m+1}	$-\frac{1}{\sqrt{2}} a_{2m+1}$	$\frac{1}{\sqrt{2}} a_{2m}$



Système de filtres adapté aux vecteurs $z + z_m T$ et $T + z_{m+1} T$

$$\begin{aligned}
 y_{2m} &= z_1 \cdot \frac{a_{2m}}{\sqrt{2}} + \frac{1}{2} \frac{a_{2m+1}}{\sqrt{2}} + b_{2m} \\
 y_{2m+1} &= z_1 \cdot -\frac{1}{\sqrt{2}} a_{2m+1} + \frac{1}{2} \frac{a_{2m}}{\sqrt{2}} + b_{2m+1} \\
 y_{2m+1} &= -\frac{1}{\sqrt{2}} a_{2m+1} + \frac{1}{2} \frac{a_{2m}}{\sqrt{2}} + b_{2m+1}
 \end{aligned}$$