

# ML DETECTOR- OPTIMUM DETECTOR- EQUALIZER

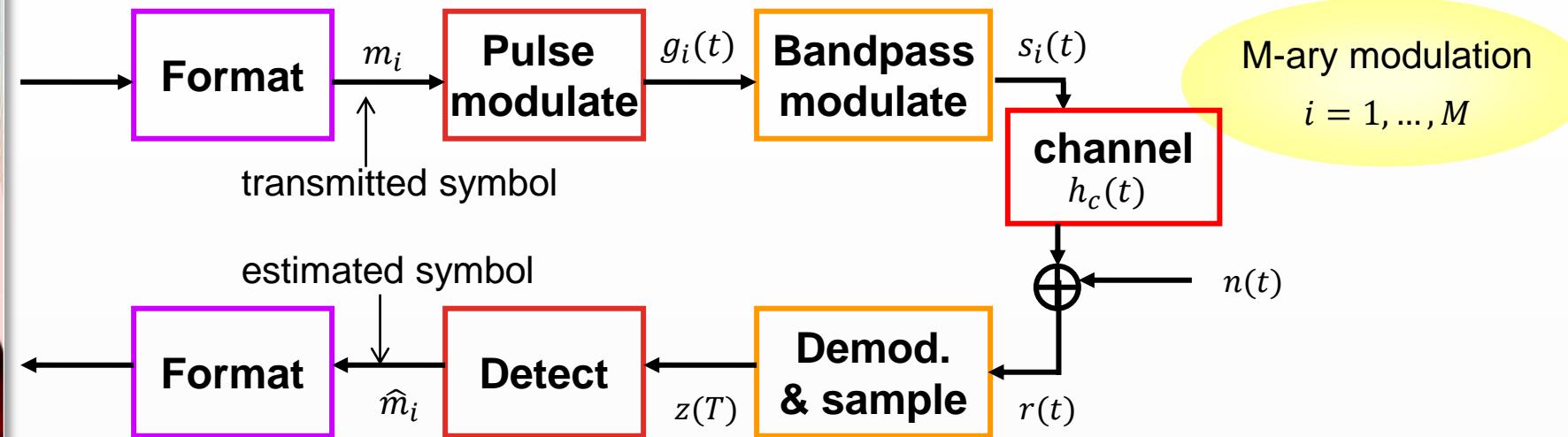
TTI3J3 Sistem  
KOMUNIKASI II

LINDA MEYLANI



# OUTLINE

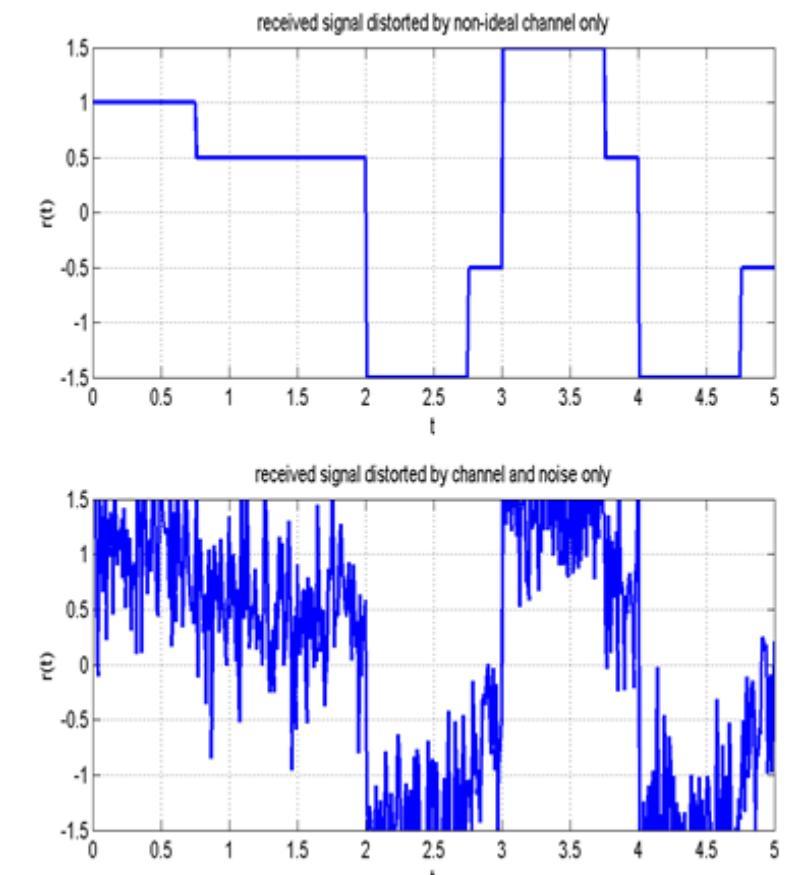
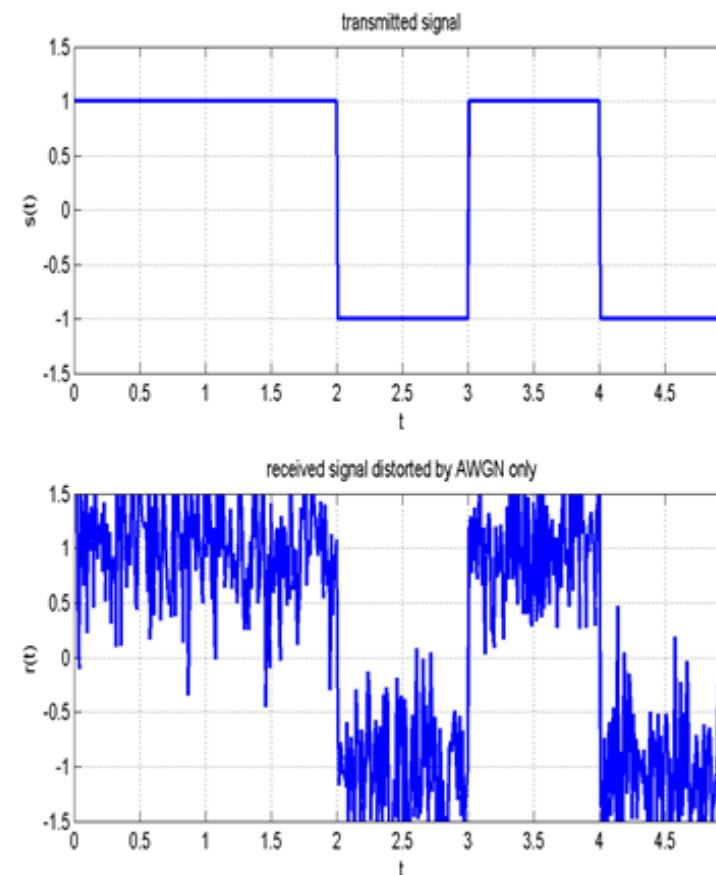
- ML Detector
- Optimum Detector:
  - Matched filter
  - Correlator
- Equalizer



- Major sources of errors:
  - Thermal noise (AWGN)
    - disturbs the signal in an additive fashion (Additive)
    - has flat spectral density for all frequencies of interest (White)
    - is modeled by Gaussian random process (Gaussian Noise)
  - Inter-Symbol Interference (ISI)
    - Due to the filtering effect of transmitter, channel and receiver, symbols are “smeared”.



# EFEK KANAL



[Sorour Falahati, "Modulation, Demodulation and Coding Course, 2005"]



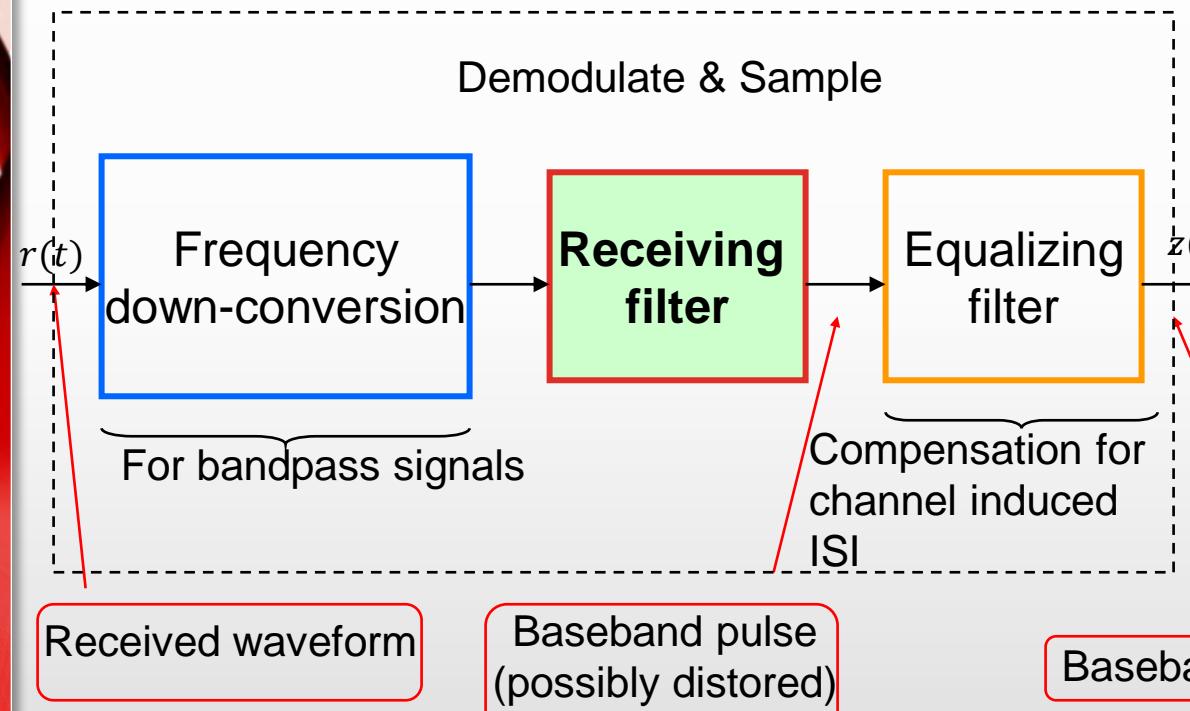
# TUGAS PENERIMA

- Demodulasi & Sampling:
  - Proses demodulasi dimaksudkan untuk mendapatkan kembali sinyal baseband yang ditransmisikan dan melakukan sampling untuk kebutuhan deteksi. Pada proses ini dilakukan
    - Perbaikan pada rasio level daya sinyal terhadap daya noise (SNR) dengan menggunakan matched filter
    - Mengurangi efek ISI dengan menggunakan equalizer
    - Melakukan sampling pada sinyal yang diterima
- Deteksi:
  - Melakukan estimasi terhadap simbol yang ditransmisikan berdasarkan sample yang diterima

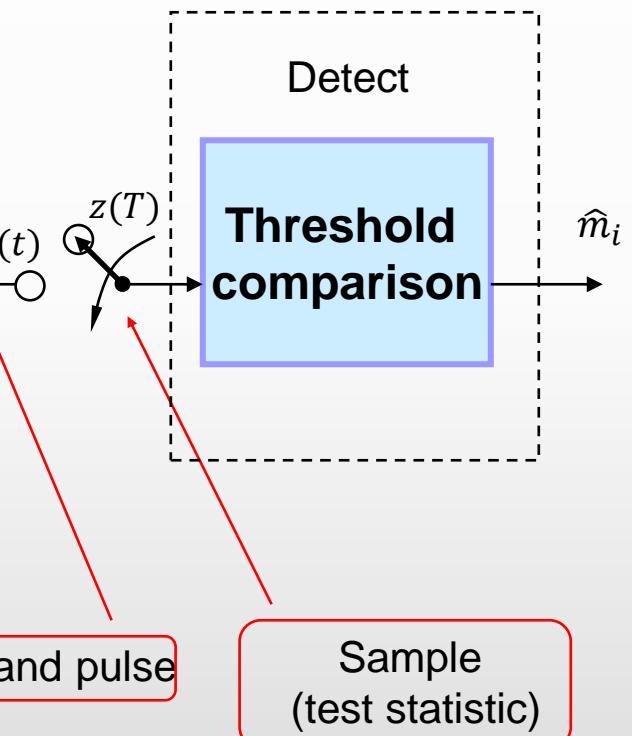


# STRUKTUR PENERIMA

## Step 1 – waveform to sample transformation



## Step 2 – decision making





# BASEBAND & BANDPASS

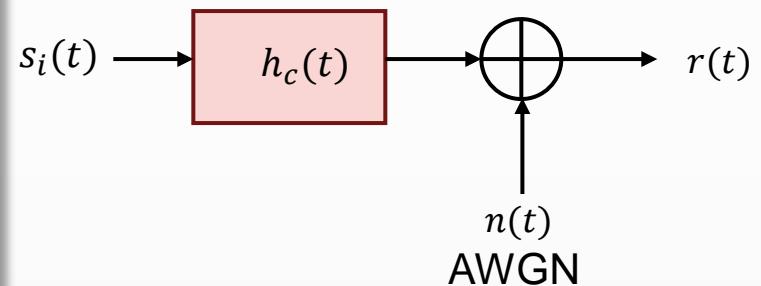
- Bandpass model of detection process is equivalent to baseband model because:
  - The received bandpass waveform is first transformed to a baseband waveform.
  - Equivalence theorem:
    - Performing bandpass linear signal processing followed by heterodyning the signal to the baseband, yields the same results as heterodyning the bandpass signal to the baseband, followed by a baseband linear signal processing.

# LANGKAH PADA DESAIN PENERIMA

- Temukan solusi optimum bagi receiver design yang bertujuan:
  1. Memaksimalkan SNR
  2. Meminimalkan efek ISI
- Langkah design:
  - Memodelkan sinyal terima
  - Cari solusi secara terpisah untuk setiap tujuan
- Fokus pada mendesain penerima yang mampu memaksimalkan SNR.

# DESAIN FILTER PENERIMA UNTUK MEMAKSIMALKAN SNR

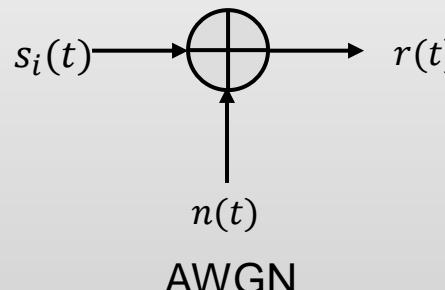
- Model the received signal



$$r(t) = s_i(t) * h_c(t) + n(t)$$

- Simplify the model:
  - Received signal in AWGN

Ideal channels  
 $h_c(t) = \delta(t)$

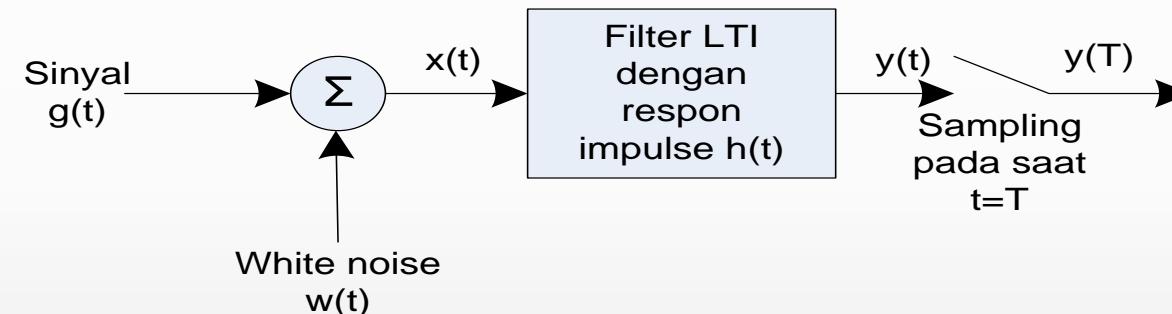


$$r(t) = s_i(t) + n(t)$$



# LINEAR RECEIVER

- Suatu penerima dengan filter linear digambarkan sbb:



- Dengan Respon impulse filter linear tak ubah waktu  $h(t)$  dan sinyal input filter  $x(t)$  yang terdiri dari sinyal pulsa  $g(t)$  dan sinyal noise  $w(t)$ , yaitu:

$$x(t) = g(t) + w(t), \text{ untuk } 0 \leq t \leq T$$



# LINEAR RECEIVER

- Fungsi receiver adalah untuk mendeteksi sinyal pulsa  $g(t)$  dalam bentuk yang paling optimum dari sinyal yang diterima , $x(t)$ , hal ini dikarenakan adanya noise, yang mungkin akan mengubah bentuk sinyal  $g(t)$ .
- Untuk memenuhi kebutuhan ini maka harus didesign filter yang bisa meminimisasi efek noise pada output filter (dalam beberapa hal statistical) dan pada akhirnya mampu memberikan perbaikan deteksi sinyal pulsa  $g(t)$ . Karena filter linear maka output filter dapat dinyatakan dengan persamaan:

$$y(t) = g_o(t) + n(t)$$

- Dengan sinyal  $g_o(t)$  dan  $n(t)$  adalah komponen dari sinyal pulsa dan noise.



# LINEAR RECEIVER

- Cara yang sederhana untuk menggambarkan persyaratan suatu receiver yang menginginkan komponen output sinyal lebih besar dibandingkan dengan komponen noise  $n(t)$  adalah memiliki filter yang bisa membuat daya sinyal  $g_o(t)$  yang diukur pada saat waktu sampling  $t=T$  lebih besar dibandingkan dengan daya sinyal noise, hal ini ekivalen dengan **memaksimumkan nilai signal to noise ratio.**

$$SNR = \frac{|g_o(T)|^2}{E[n^2(t)]}$$

- Dimana  $|g_o(T)|^2$  daya sinyal output, dan E merupakan operator bagi nilai ekspektasi sehingga  $E[n^2(t)]$  adalah nilai daya noise.

# LINEAR RECEIVER

- Jika  $G(f)$  adalah transformasi Fourier dari sinyal  $g(t)$  dan  $H(f)$  adalah respon frekuensi dari filter. Maka transformasi fourier bagi output filter adalah  $H(f)G(f)$  dan  $g_o(t)$  sendiri adalah invers transformasi Fourier

$$g_o(t) = \int_{-\infty}^{\infty} H(f)G(f) \exp(j2\pi ft) df$$

$$|g_o(t)|^2 = \left| \int_{-\infty}^{\infty} H(f)G(f) \exp(j2\pi ft) df \right|^2$$

- Efek noise  $w(t)$  pada keluaran filter linear dinyatakan dengan;  
$$S_N(f) = \frac{N_o}{2} |H(f)|^2$$
- Sehingga daya rata-rata sinyal noise pada keluaran filter dinyatakan dengan:

$$E[n^2(t)] = \int_{-\infty}^{\infty} S_N(f) df = \frac{N_o}{2} \int_{-\infty}^{\infty} |H(f)|^2 df$$



# LINEAR RECEIVER

- Maximum SNR akan dinyatakan dengan persamaan:

$$SNR_{max} = \frac{\left| \int_{-\infty}^{\infty} H(f)G(f) \exp(j2\pi ft) df \right|^2}{\frac{N_o}{2} \int_{-\infty}^{\infty} |H(f)|^2 df}$$



# SCHWARZ'S INEQUALITY

- Schwarz's inequality menyatakan bahwa : Jika dua buah fungsi kompleks  $\phi_1(x)$  dan  $\phi_2(x)$  pada variabel x, dimana:
- $\int_{-\infty}^{\infty} |\varphi_1(x)|^2 dx < \infty$  dan  $\int_{-\infty}^{\infty} |\varphi_2(x)|^2 dx < \infty$
- dan memenuhi:
$$\left| \int_{-\infty}^{\infty} \varphi_1(x) \varphi_2(x) dx \right|^2 \leq \int_{-\infty}^{\infty} |\varphi_1(x)|^2 dx \int_{-\infty}^{\infty} |\varphi_2(x)|^2 dx$$
- Jika dan hanya jika
$$\varphi_1(x) = k\varphi_2^*(x)$$
- Dengan  $k$  adalah konstanta dan  $(*)$  adalah operator conjugate.



# MAX SNR

- Dengan mengasumsikan bahwa:
- $\varphi_1(x) = H(f)$  dan  $\varphi_2(x) = G(f)\exp(j2\pi ft)$
- Maka didapatkan

$$\begin{aligned} SNR_{max} &= \frac{\left| \int_{-\infty}^{\infty} H(f)G(f) \exp(j2\pi ft) df \right|^2}{\frac{N_o}{2} \int_{-\infty}^{\infty} |H(f)|^2 df} \\ &= \frac{\int_{-\infty}^{\infty} |H(f)|^2 df \int_{-\infty}^{\infty} |G(f)|^2 df}{\frac{N_o}{2} \int_{-\infty}^{\infty} |H(f)|^2 df} \end{aligned}$$

- Sehingga didapatkan:

$$SNR_{max} = \frac{2}{N_o} \int_{-\infty}^{\infty} |G(f)|^2 df$$



# MATCHED FILTER

- Dari persamaan SNR maksimum dan Schwarz's inequality dimana:

$$\varphi_1(x) = k\varphi_2^*(x)$$

- Maka filter optimum / matched filter haruslah memenuhi

$$H_{opt}(f) = kG^*(f)\exp(-j2\pi fT)$$

- Dalam domain waktu, filter optimal dapat dinyatakan dengan:

$$h_{opt}(t) = kg(T - t)$$

- Filter optimal haruslah bersifat kausal sehingga:

$$h_{opt}(t) = \begin{cases} 0, & t < 0 \\ kg(T - t), & t \geq 0 \end{cases}$$



# SIFAT MATCHED FILTER

- Spectum sinyal output matched filter dipengaruhi oleh faktor delay dan energy spectral density dari input sinyal yang proporsional.

$$G_o(f) = H_{opt}(f)G(f)$$

$$\begin{aligned} G_o(f) &= G^*(f)G(f) \exp(-j2\pi fT) \\ &= |G(f)|^2 \exp(-j2\pi fT) \end{aligned}$$

- Sinyal output matched filter merupakan versi dari fungsi autokorelasi yang ditunda sejauh T

$$G_o(t) = R_g(t - T)$$

- Perbandingan SNR output dari matched filter hanya bergantung pada perbandingan energy sinyal dengan power spectral density dari white noise pada input filter.

$$\left(\frac{S}{N}\right)_0 = \frac{2}{N_0} \int_{-\infty}^{\infty} |S(f)|^2 df$$

- Dimana energi sinyal  $s(t)$  dinyatakan dengan:

$$E = \int_{-\infty}^{\infty} (s(t))^2 dt = \int_{-\infty}^{\infty} |S(f)|^2 df$$

- Sehingga

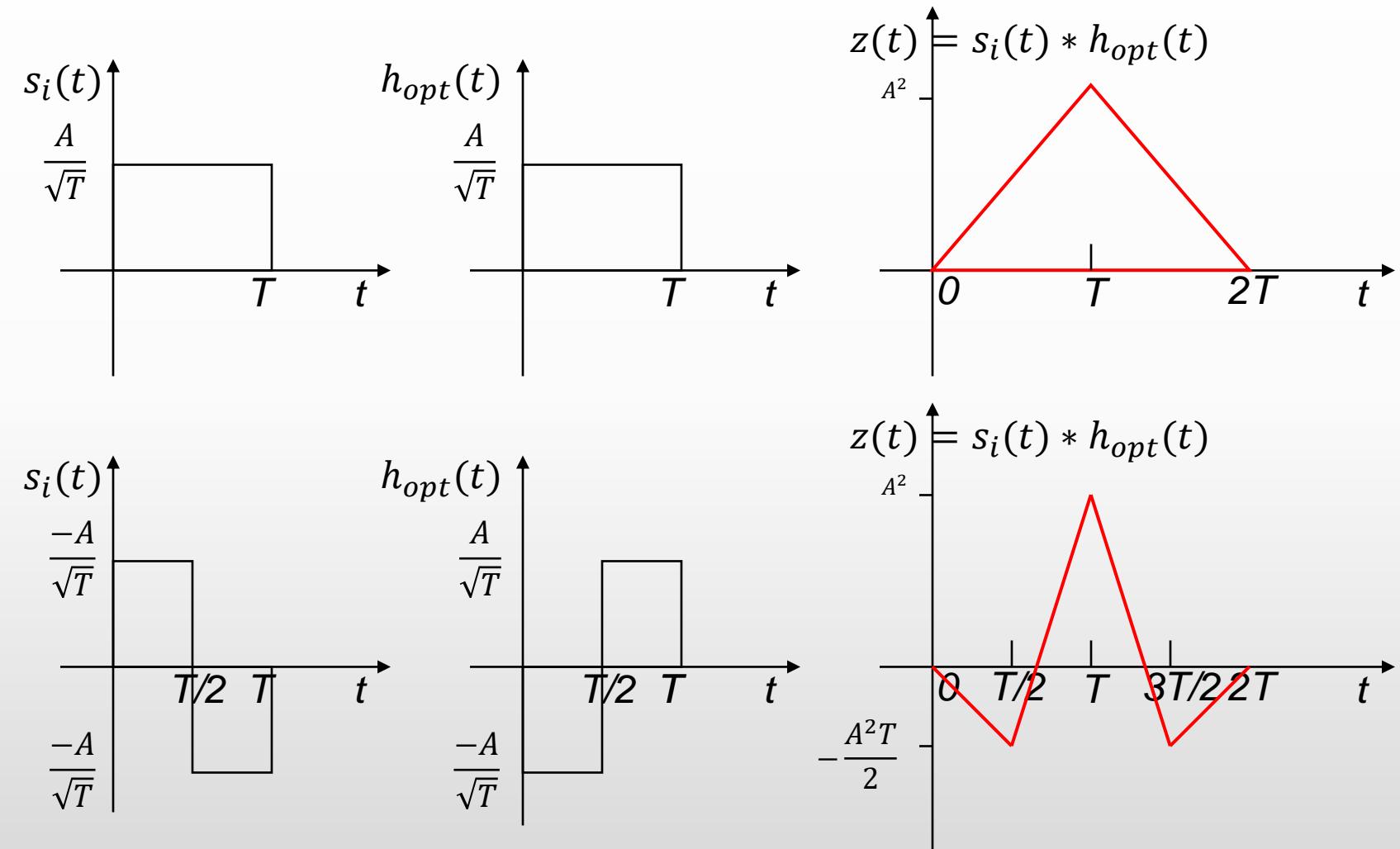
$$\left(\frac{S}{N}\right)_0 = \frac{2E}{N_0}$$

# CORRELATOR

- Correlation receiver seperti juga mathed filter digunakan untuk mendeteksi sinyal terima yang telah dipengaruhi noise dalam hal ini noise AWGN.
- Proses deteksi pada Correlation receiver terjadi dalam dua tahapan,
  - tahap pertama adalah menurunkan sinyal yang diterima  $r(t)$  ke dalam bantuk variable random tunggal  $z(T)$  atau dalam set variable random,  $z_i(T)$ , dengan  $i=1,2,\dots,M$
  - Langkah kedua adalah pengambilan keputusan, yang didasarkan pada suatu nilai threshold atau nilai  $z_i(T)$  maksimum

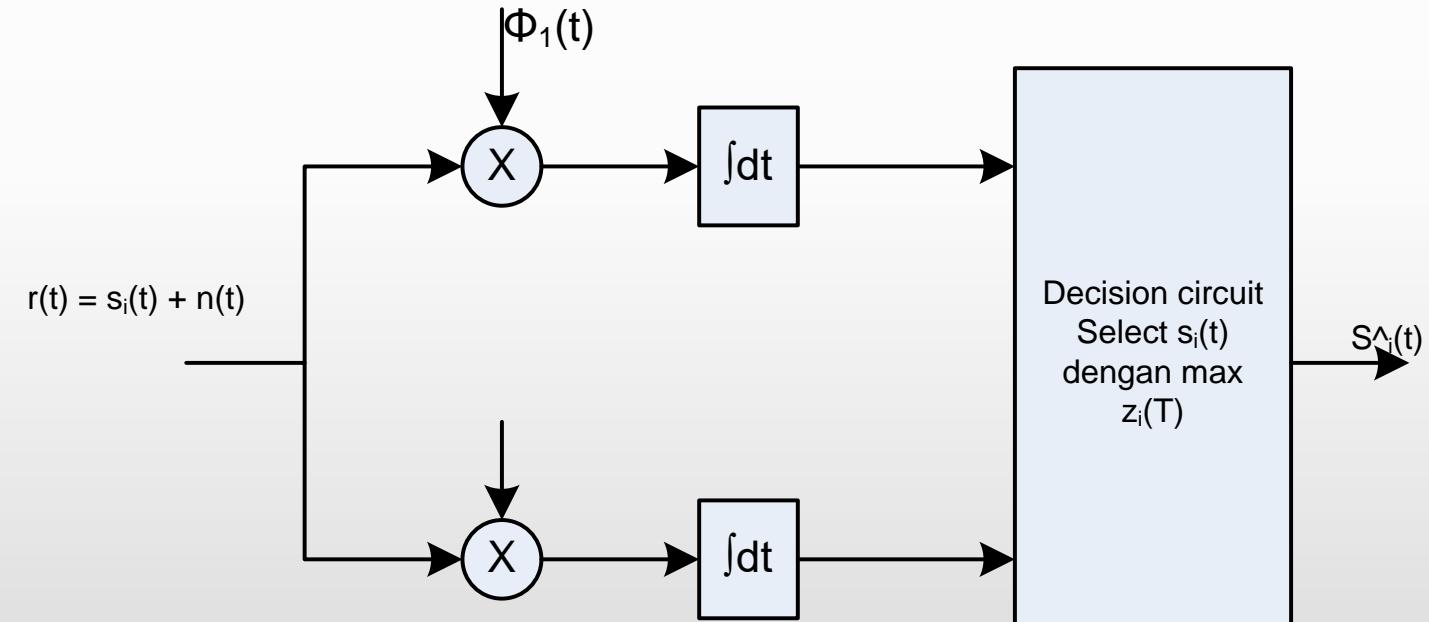


# CONTOH



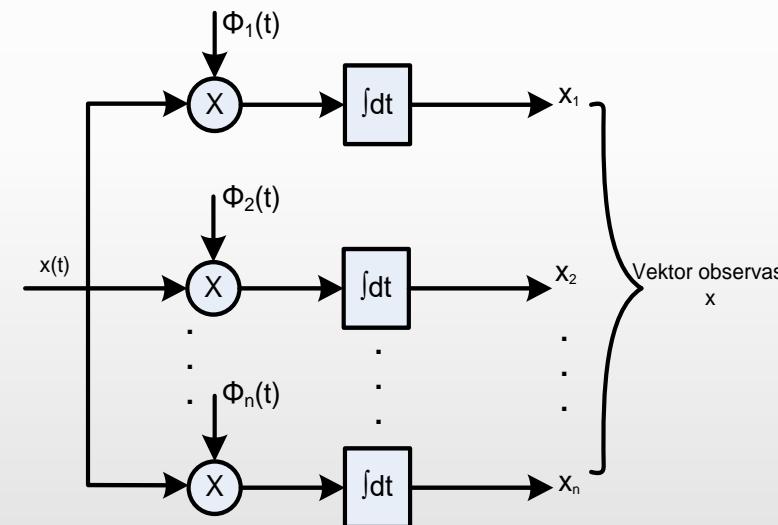


# CORRELATOR

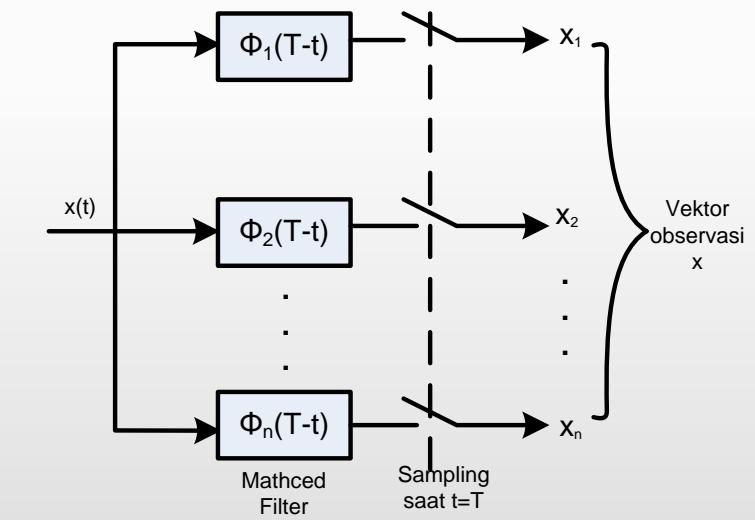


# MATCHED FILTER & CORRELATOR

- correlator



- Matched filter



# EB/NO FIGURE OF MERIT PADA SISKOMDIG

- SNR or S/N is the average signal power to the average noise power. SNR should be modified in terms of bit-energy in DCS, because:
  - Signals are transmitted within a symbol duration and hence, are energy signal (zero power).
  - A merit at bit-level facilitates comparison of different DCSs transmitting different number of bits per symbol.

$$\frac{E_b}{N_0} = \frac{ST_b}{N/W} = \frac{S}{N} \frac{W}{R_b}$$

$R_b$  : Bit rate

$W$  : Bandwidth

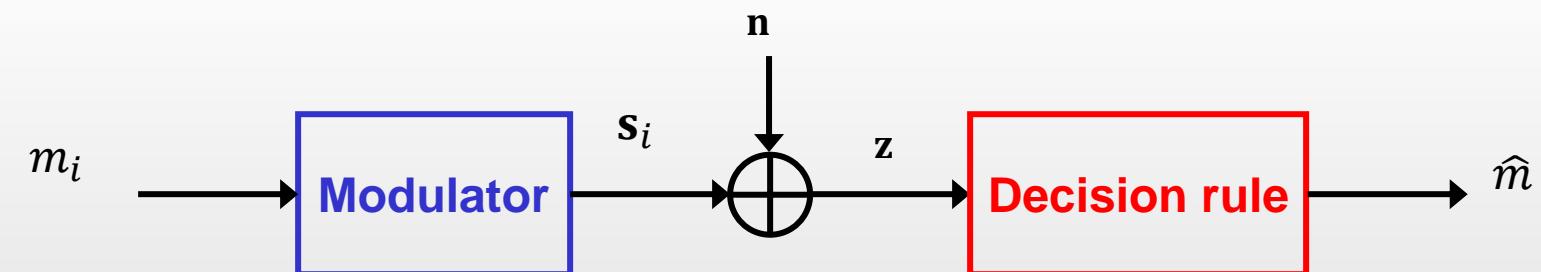


# ML DETECTION



# DETEKSI SINYAL PADA KANAL AWGN

- Permasalahan Deteksi:
  - Berdasarkan Vektor observasi  $z$  , lakukan pemetaan dari  $z$  ke simbol terestimasi,  $\hat{m}$  dari symbol  $m_i$  yang ditransmisikan, **sehingga probabilitas error rata-rata proses deteksi memiliki nilai minimum.**





- Pada kanal AWGN, sinyal yang diobservasi  $\mathbf{z} = \mathbf{s}_i + \mathbf{n}$
- Vektor sinyal kirim  $\mathbf{s}_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{iN})$  memiliki karakteristik sebagai sinyal deterministik.
- Element vektor sinyal noise yang dinyatakan dengan

$$\mathbf{n} = (n_1, n_2, \dots, n_N)$$

merupakan iid Gaussian random dengan mean nol dan varian  $N_0/2$ , dimana pdf dari elemen sinyal noise dinyatakan dengan:

$$p_{\mathbf{n}}(\mathbf{n}) = \frac{1}{(\pi N_0)^{N/2}} \exp\left(-\frac{\|\mathbf{n}\|^2}{N_0}\right)$$

- Maka element sinyal  $\mathbf{z}$  yang diobservasi akan mengikuti distribusi noisenya, dimana:

$$p_{\mathbf{z}}(\mathbf{z}|\mathbf{s}_i) = \frac{1}{(\pi N_0)^{N/2}} \exp\left(-\frac{\|\mathbf{z} - \mathbf{s}_i\|^2}{N_0}\right)$$



# TEOREMA BAYES

- Teorema bayes dapat dituliskan:

$$P(s_i | z_j) = \frac{P(z_j | s_i)P(s_i)}{P(z_j)}, \quad \begin{matrix} i = 1, \dots, M \\ j = 1, \dots, M \end{matrix}$$

- Dimana:

$$P(z_j) = \sum_{i=1}^M P(z_j | s_i)P(s_i)$$

- Pada sistem komunikasi maka:

- $s_i$  merupakan sinyal ke  $i$  dari  $M$  sinyal
- $z_j$  merupakan sampel ke  $j$  dari sinyal yang diterima
- $P(s_i)$  merupakan peluang kemunculan sinyal atau disebut juga ***a priori probability***
- $P(z_j | s_i)$  merupakan conditional probability dari sample  $z$  jika sinyal  $s_i$  yang dikirimkan
- $P(s_i | z_j)$ , yang dihitung setelah percobaan disebut juga sebagai ***a posteriori probability***



# FUNGSI LIKELIHOOD

- Fungsi Likelihood dinotasikan dengan  $L(m)$  dinyatakan sebagai:  $L(m_i) = p_x(x|s_i), \quad i = 1,2,3 \dots M$
- $P_x(x | s_i)$  menyatakan conditional probability dari sampel observasi  $x$  jika dikirimkan sinyal  $s_i$

$$p_x(x|s_i) = (\pi N_o)^{-N/2} \exp \left[ -\frac{1}{N_o} \sum_{j=1}^N (x_j - a_{ij})^2 \right]$$

- Fungsi likelihood biasanya dinyatakan dalam fungsi logaritmik
- Dengan mengabaikan bagian yang konstan karena tidak berhubungan dengan symbol message  $s_i$  maka:

$$l(s_i) = -\frac{1}{N_o} \sum_{j=1}^N (x_j - a_{ij})^2, \quad i = 1,2,3 \dots M$$

# DETEKSI MAP

- Teorema Bayes diaplikasikan pada pendekslsian optimum pada penerima.
- **Maximum A Posteriori (MAP)** Detektor didasarkan pada aturan:

Set  $\hat{s} = s_i$  jika  
 $\Pr(s_i \text{ sent}|z) \geq \Pr(s_k \text{ sent}|z)$ , untuk semua  $k \neq i$   
dimana  $k = 1, \dots, M$ .
- Atau dengan Menggunakan **Teorema Bayes** maka:

Set  $\hat{s} = s_i$  jika  
 $\frac{p_z(z|s_k)p(s_k)}{p_z(z)}$  bernilai maksimum untuk  $k = i$



## DETEKSI MAP

- Pada observasi ruang dimensi, dengan  $Z$  dinyatakan pada ruang  $N$  dimensi dari semua kemungkinan vector  $x$ , maka optimum decision pada MAP dapat dinyatakan dengan:

Vector  $\mathbf{z}$  berada pada daerah  $Z_i$  jika nilai  $\ln[p_k \frac{p_{\mathbf{z}}(\mathbf{z}|m_k)}{p_{\mathbf{z}}(\mathbf{z})}]$ , maximum untuk semua  $k = i$ .  
Yang berarti  $\hat{m} = m_i$



# DETEKSI MAXIMUM LIKELIHOOD

- Pada kondisi dimana semua simbol yang ditransmisikan memiliki probabilitas kemunculan yang sama maka MAP  $\rightarrow$  ML (Maximum Likelihood) detection, sehingga:

Set  $\hat{m} = m_i$  if  
 $p_{\mathbf{z}}(\mathbf{z}|m_k)$ , is maximum for all  $k = i$

- Atau

Set  $\hat{m} = m_i$  if  
 $\ln[p_{\mathbf{z}}(\mathbf{z}|m_k)]$ , is maximum for all  $k = i$



# DETEKSI MAXIMUM LIKELIHOOD

- Dengan menggunakan fungsi likelihood yang merupakan penjumlahan dari

$$\sum_{j=1}^N (x_j - a_{kj})^2$$

- Maka nilai maksimum  $L(s_k)$  akan bernilai minimum pada  $k=i$ , sehingga akan didapatkan:

*Vektor  $x$  dikatakan berada pada wilayah  $Z_i$  jika  $\sum_{j=1}^N (x_j - a_{kj})^2$  minimum untuk semua  $k = i$*



# DETEKSI MAXIMUM LIKELIHOOD

- Partisi ruang sinya menjadi  $M$  decision regions,  
 $Z_1, \dots, Z_M$
- Maximum likelihood decision rule dinyatakan dengan:

Vector  $\mathbf{z}$  berada pada region  $Z_i$  jika  
 $\ln[p_{\mathbf{z}}(\mathbf{z}|m_k)]$ , bernilai maksimum untuk  $k = i$   
yang berarti bahwa:  
 $\hat{m} = m_i$



# DETEKSI ML

- Dapat disederhanakan menjadi:

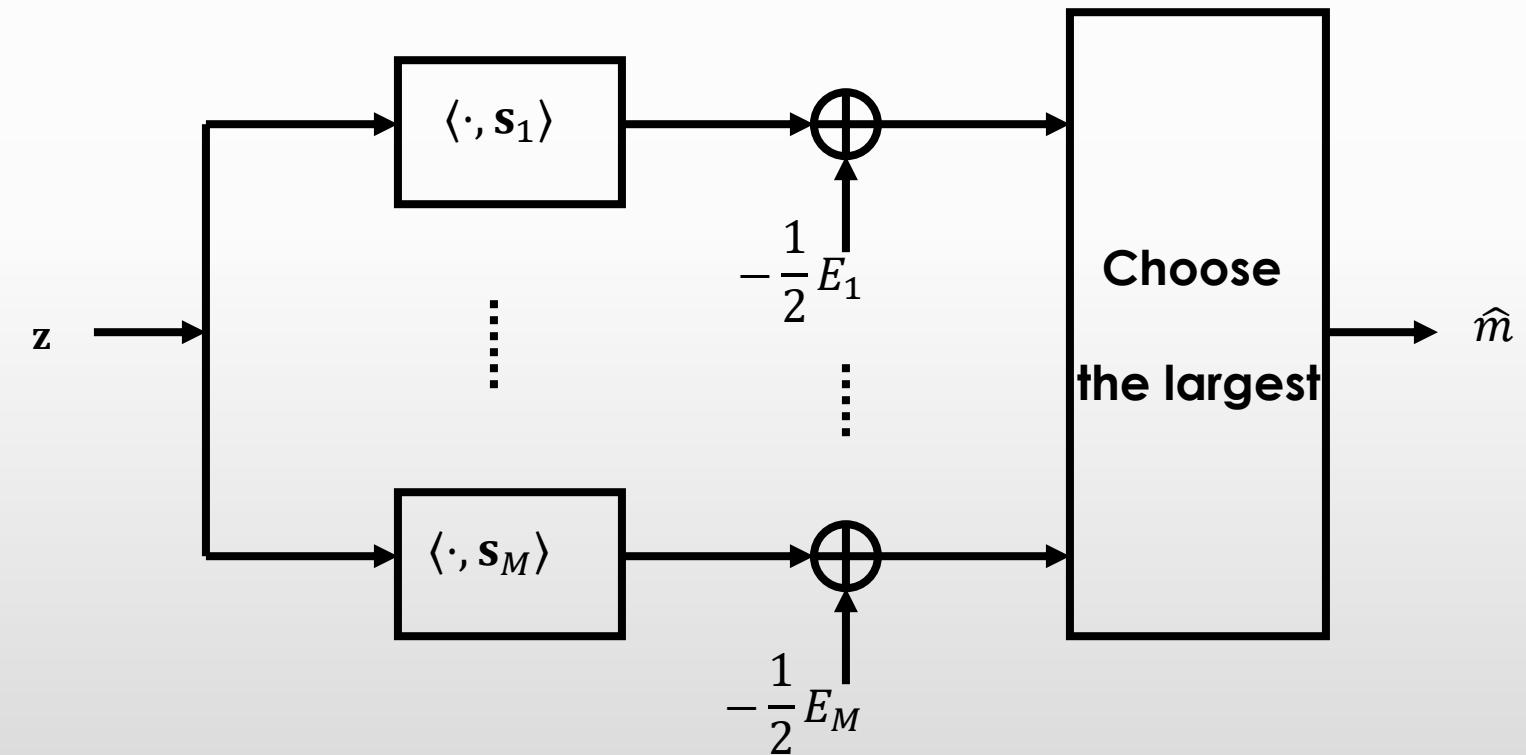
Vector  $\mathbf{z}$  berada pada region  $Z_i$  jika  
 $\|\mathbf{z} - \mathbf{s}_k\|$ , bernilai minimum untuk  $k = i$

Atau ekivalen dengan :

Vector  $\mathbf{r}$  berada pada region  $Z_i$  jika  
$$\sum_{j=1}^N z_j a_{kj} - \frac{1}{2} E_k, \text{ bernilai maksimum untuk } k = i$$
dengan  $E_k$  merupakan energi sinyal  $s_k(t)$ .

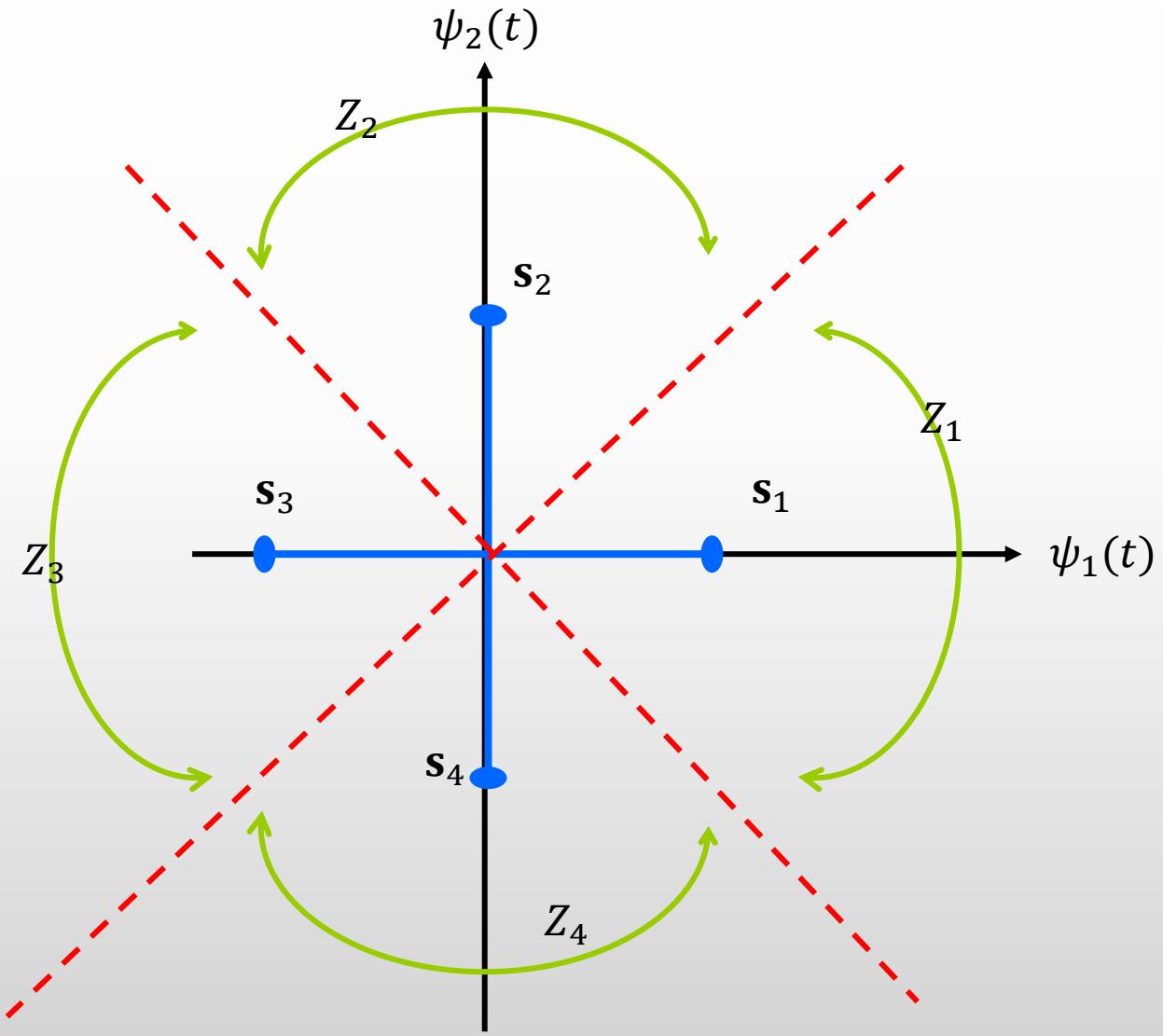


# BLOK DIAGRAM DETECTOR ML





# CONTOH DECISION REGION





# PROBABILITAS ERROR SYMBOL RATA-RAYA

- **Kesalahan Deteksi:** untuk symbol yang ditransmisikan  $m_i$  atau ekivalen dengan vektor sinyal  $\mathbf{s}_i$ , kesalahan deteksi terjadi jika vector observasi  $\mathbf{z}$  tidak berada pada region  $Z_i$ .

- Probabilitas kesalahan deteksi

$$P_e(m_i) = \Pr(\hat{m} \neq m_i \text{ dan } m_i \text{ dikirim})$$

- Atau ekivalen

$$\Pr(\hat{m} \neq m_i) = \Pr(m_i \text{ dikirimkan})\Pr(\mathbf{z} \text{ tidak berada pada region } Z_i | m_i \text{ dikirim})$$

- Probabilitas symbol yang ditansmisikan dideteksi dengan benar

$$\Pr(\hat{m} = m_i) = \Pr(m_i \text{ dikirimkan})\Pr(\mathbf{z} \text{ berada pada region } Z_i | m_i \text{ dikirimkan})$$

$$P_c(m_i) = \Pr(\mathbf{z} \text{ berada pada region } Z_i | m_i \text{ dikirimkan}) = \int_{Z_i} p_{\mathbf{z}}(\mathbf{z} | m_i) d\mathbf{z}$$

$$P_e(m_i) = 1 - P_c(m_i)$$



# PROB. ERROR CONT...

- Probabilitas error rata-rata:

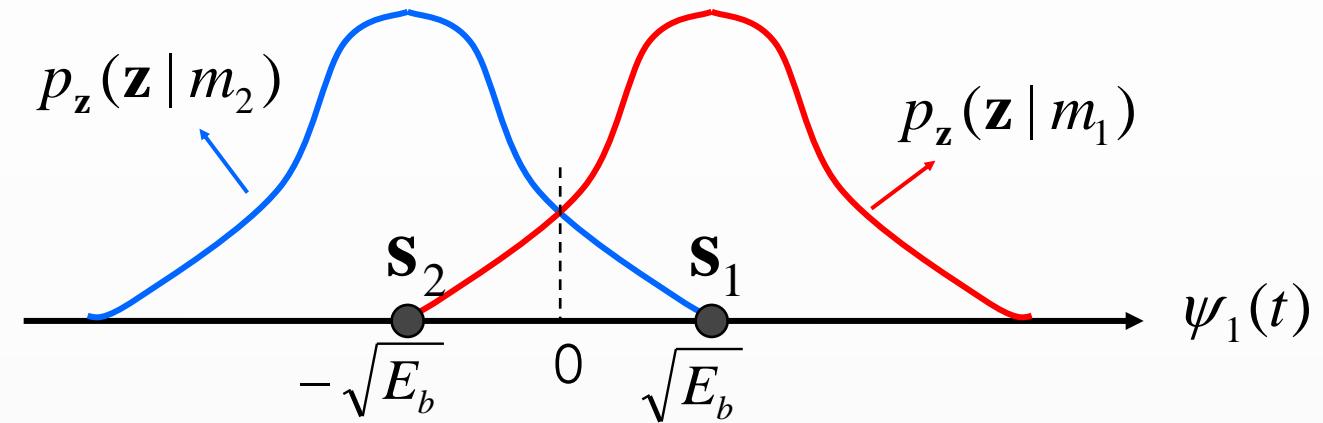
$$P_E(M) = \sum_{i=1}^M \Pr(\hat{m} \neq m_i)$$

- Untuk equally probable symbols:

$$\begin{aligned} P_E(M) &= \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M P_e(m_i) = 1 - \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M P_c(m_i) \\ &= 1 - \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M \int_{Z_i} p_{\mathbf{z}}(\mathbf{z} | m_i) d\mathbf{z} \end{aligned}$$



# CONTOH: BINARY PAM



$$P_e(m_1) = P_e(m_2) = Q\left(\frac{\|\mathbf{s}_1 - \mathbf{s}_2\|/2}{\sqrt{N_0/2}}\right)$$

$$P_B = P_E(2) = Q\left(\sqrt{\frac{2E_b}{N_0}}\right)$$



## Union bound

The probability of a finite union of events is upper bounded by the sum of the probabilities of the individual events.

- Let  $A_{ki}$  denote that the observation vector  $\mathbf{z}$  is closer to the symbol vector  $\mathbf{s}_k$  than  $\mathbf{s}_i$ , when  $\mathbf{s}_i$  is transmitted.
- $\Pr(A_{ki}) = P_2(\mathbf{s}_k, \mathbf{s}_i)$  depends only on  $\mathbf{s}_i$  and  $\mathbf{s}_k$ .
- Applying Union bounds yields

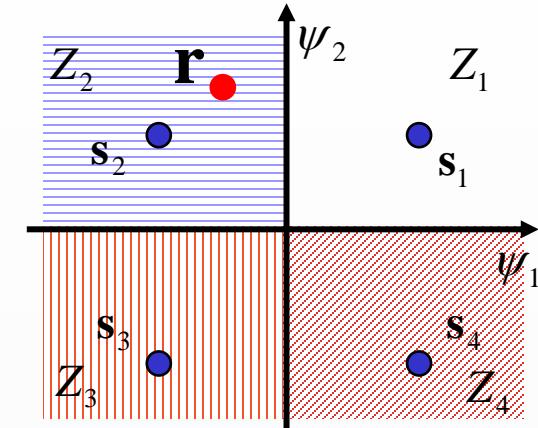
$$P_e(m_i) \leq \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i}}^M P_2(\mathbf{s}_k, \mathbf{s}_i)$$



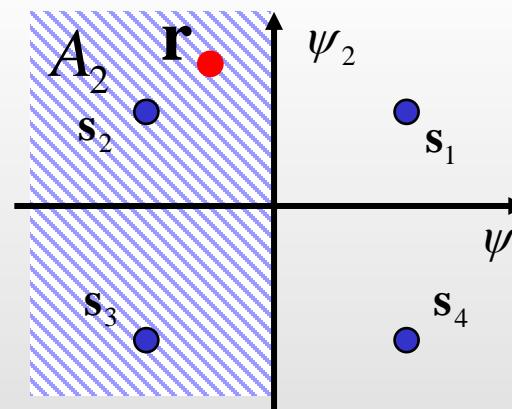
$$P_E(M) \leq \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i}}^M P_2(\mathbf{s}_k, \mathbf{s}_i)$$

# CONTOH

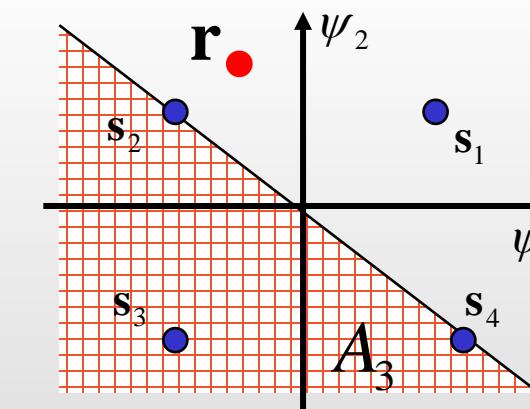
$$P_e(m_1) = \int_{Z_2 \cup Z_3 \cup Z_4} p_r(\mathbf{r} | m_1) d\mathbf{r} \quad \rightarrow$$



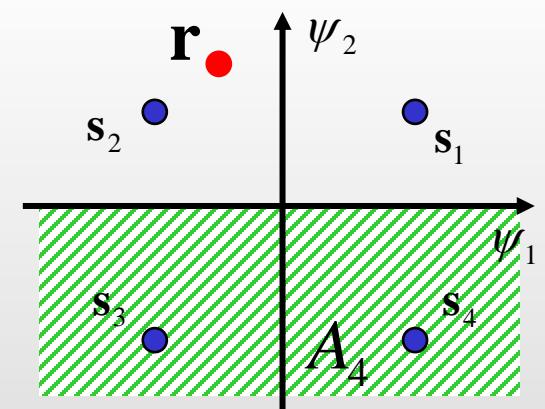
$$P_e(m_1) \leq \sum_{k=2}^4 P_2(s_k, s_1) \quad \downarrow$$



$$P_2(s_2, s_1) = \int_{A_2} p_r(\mathbf{r} | m_1) d\mathbf{r}$$



$$P_2(s_3, s_1) = \int_{A_3} p_r(\mathbf{r} | m_1) d\mathbf{r}$$



$$P_2(s_4, s_1) = \int_{A_4} p_r(\mathbf{r} | m_1) d\mathbf{r}$$



# UPPER BOUND BASED ON MINIMUM DISTANCE

$P_2(\mathbf{s}_k, \mathbf{s}_i) = \Pr(\mathbf{z} \text{ is closer to } \mathbf{s}_k \text{ than } \mathbf{s}_i, \text{ when } \mathbf{s}_i \text{ is sent})$

$$= \int_{d_{ik}}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{\pi N_0}} \exp\left(-\frac{u^2}{N_0}\right) du = Q\left(\frac{d_{ik}/2}{\sqrt{N_0/2}}\right)$$

$$d_{ik} = \|\mathbf{s}_i - \mathbf{s}_k\|$$

$$P_E(M) \leq \frac{1}{M} \sum_{i=1}^M \sum_{\substack{k=1 \\ k \neq i}}^M P_2(\mathbf{s}_k, \mathbf{s}_i) \leq (M-1)Q\left(\frac{d_{\min}/2}{\sqrt{N_0/2}}\right)$$

Minimum distance in the signal space:  $d_{\min} = \min_{\substack{i,k \\ i \neq k}} d_{ik}$



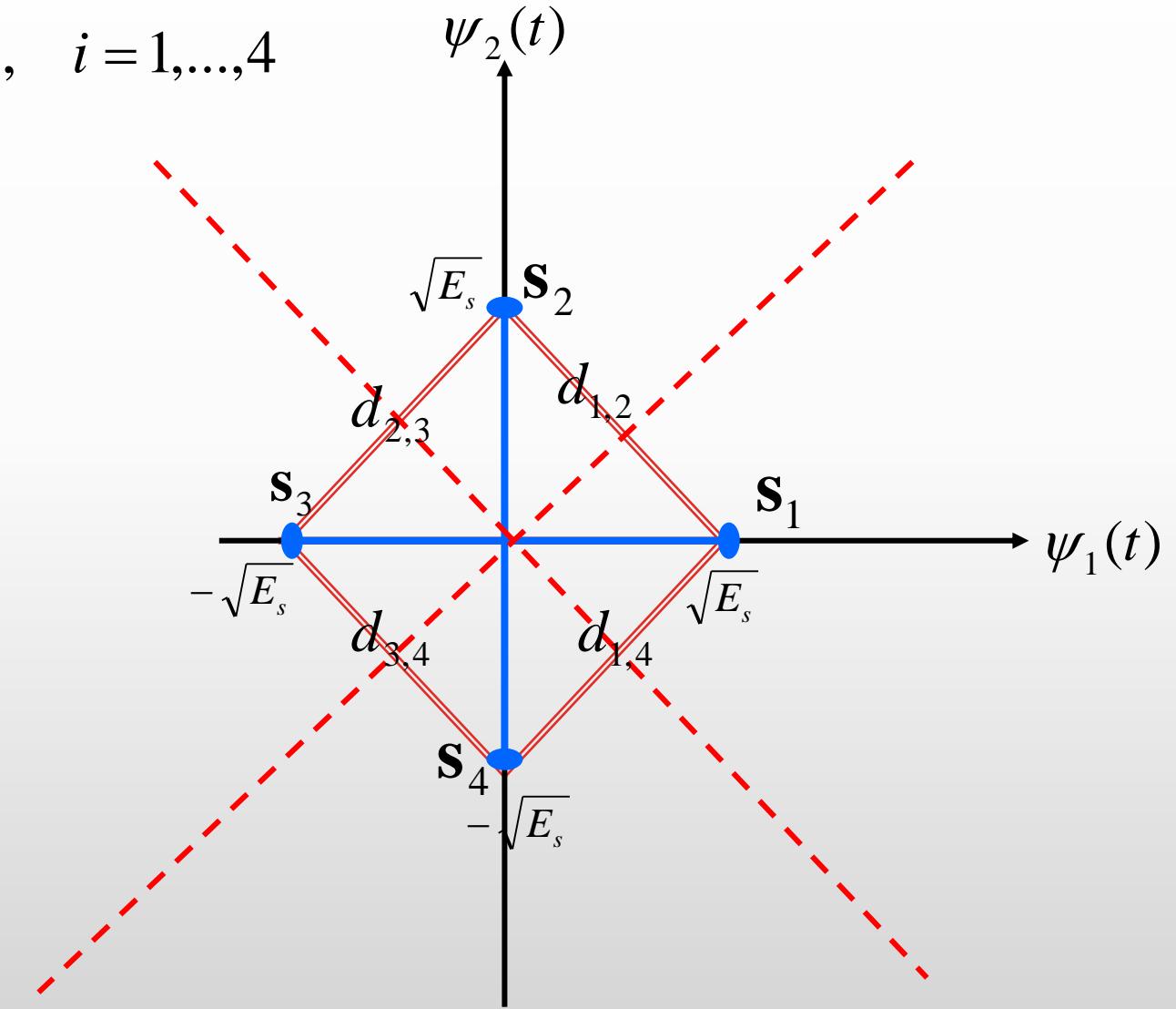
## EXAMPLE OF UPPER BOUND ON AV. SYMBOL ERROR PROB. BASED ON UNION BOUND

$$\|\mathbf{s}_i\| = \sqrt{E_i} = \sqrt{E_s}, \quad i = 1, \dots, 4$$

$$d_{i,k} = \sqrt{2E_s}$$

$$i \neq k$$

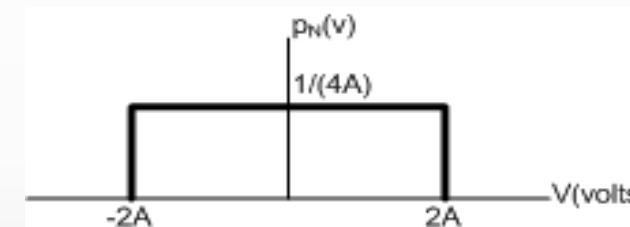
$$d_{\min} = \sqrt{2E_s}$$





# CONTOH MAP-ML DETECTION

- Simbol  $s_1$  dibangkitkan dengan tegangan konstan  $+A$  volts
- Simbol  $s_2$  dibangkitkan dengan tegangan konstan  $-A$  volts.
- Jika kedua simbol ini ditransmisikan dan mendapat gangguan noise  $N$  yang merupakan random variable, dengan fungsi rapat peluang tegangan  $p_N(v)$  seperti berikut:



- Di penerima akan dideteksi simbol apakan yang dikirimkan. Proses deteksi ini akan memiliki 2 hipotesa yaitu:
  - $P(H_1 | z)$ , merupakan conditional probability dimana dikirimkan nya simbol 1 jika diterima  $z$ , dan
  - $P(H_2 | z)$ , yang merupakan conditional probability simbol 2 dikirimkan jika diterima  $z$
- Dari deteksi Maximum A Posteriori (MAP) maka akan dipilih nilai  $P(H_i | z)$  yang memiliki nilai terbesar,



- Dari teorema Bayes:

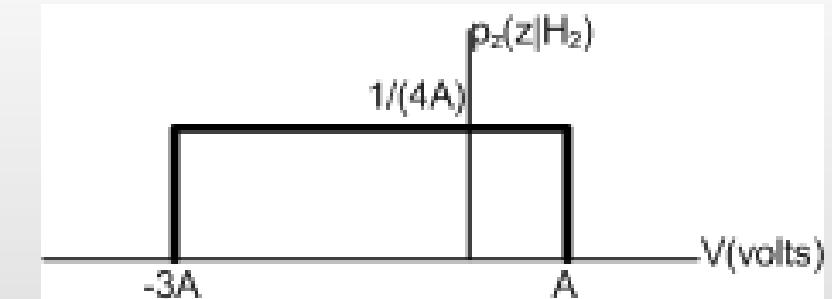
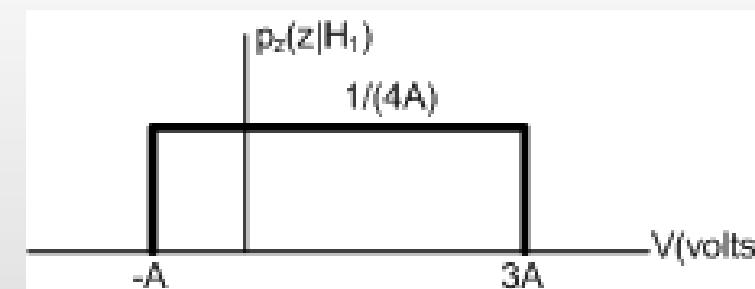
$$P(H_i|z) = \frac{P(z|H_i)P(H_i)}{P(z)}$$

- Akan menjadi

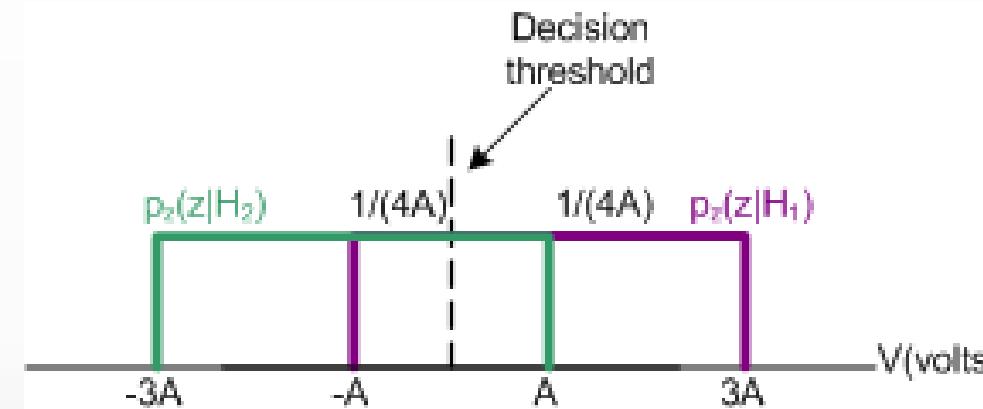
$$P(H_i|z) = \frac{p_z(z|H_i)P(H_i)}{p_z(z)}$$

- Dimana  $P(H_i | z)$  adalah rapat peluang dari simbol 1 dikirimkan jika diterima z yang akan mengikuti distribusi sinyal noisenya

- Jika peluang kemunculan masing masing simbol sama, karena terdiri dari dua simbol maka  $P(s1)=P(s2)=0.5$
- Maka rapat peluang untuk simbol s1 dan s2 ditunjukkan pada gambar berikut:

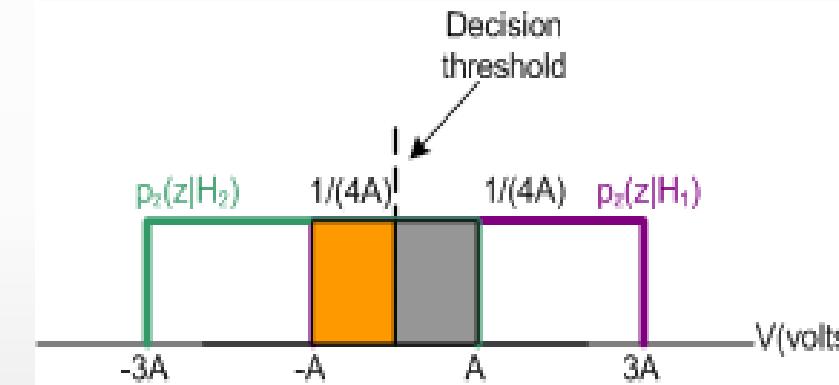


- Rapat peluang vektor z bila dinyatakan untuk dua simbol  $s_1$  dan  $s_2$



- Nilai threshold untuk  $p(s_1)=p(s_2)$  akan didapatkan dengan:
- $\gamma=(a_1 + a_2)/2$

- Pada kasus transmisi simbol binary, kesalahan deteksi terjadi bila simbol  $s_1$  yang dikirimkan tetapi terdeteksi  $s_2$ , dan sebaliknya
- Sebagai contoh: untuk noise terdistribusi uniform dan peluang kemuncuan simbol  $s_1$  dan  $s_2$  sama  $P(s_1)=P(s_2)=0.5$



- Dari gambar terlihat, kesalahan deteksi untuk simbol  $s_1$  terjadi pada saat simbol yang diterima berada didaerah sebelah kiri nilai threshold (diaksir jingga) sedangkan kesalahan deteksi simbol  $s_2$  terjadi pada saat simbol yang diterima berada pada daerah sebelah kanan nilai threshold (diaksir abu)



# PROBABILITAS ERROR

- Maka probabilitas error untuk transmisi sinyal binary : :

$$P_e = P(e|s_1)P(s_1) + P(e|s_2)P(s_2)$$

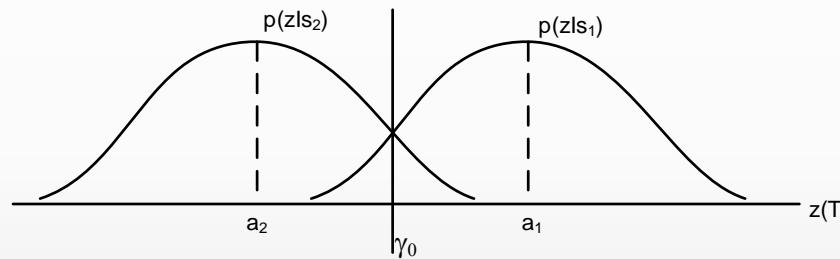
- Atau secara umum dapat dituliskan:

$$P_e = \sum_{i=1}^M P(e|s_i)P(s_i)$$



# PROBABILITAS ERROR

- Probabilitas error pada kanal AWGN untuk transmisi simbol binary dengan peluang kemunculan sama , maka:



$$P_e = \frac{1}{2} P(e|s_1) + \frac{1}{2} P(e|s_2)$$

- Bila sinyal bersifat equiprobable, maka  $P(e|s_1) = P(e|s_2)$  sehingga:

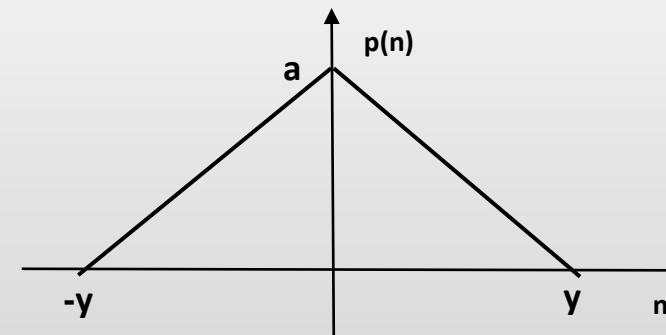
$$P_e = P(e|s_1) = P(e|s_2)$$



# TUGAS

- Sebuah sistem komunikasi digital biner dengan deteksi menggunakan **Maximum Likelihood** (ML) detektor. Sinyal yang ditransmisikan adalah sebagai berikut :
- $$s_i(t) = \begin{cases} s_1(t) = +x \text{ volt} & 0 \leq t \leq T & "1" \\ s_2(t) = -x \text{ volt} & 0 \leq t \leq T & "0" \end{cases}$$
- Bit informasi bersifat **equiprobable**. Selama transmisi sinyal melewati kanal ideal kemudian bercampur dengan Noise  $n(t)$  berkarakteristik '**white**' dengan **Power Spectral Density** No (single side) dan **probability density function** (bersifat stasioner) sbb:

- 
- 





SELAMAT BELAJAR  
&  
TERIMA KASIH