



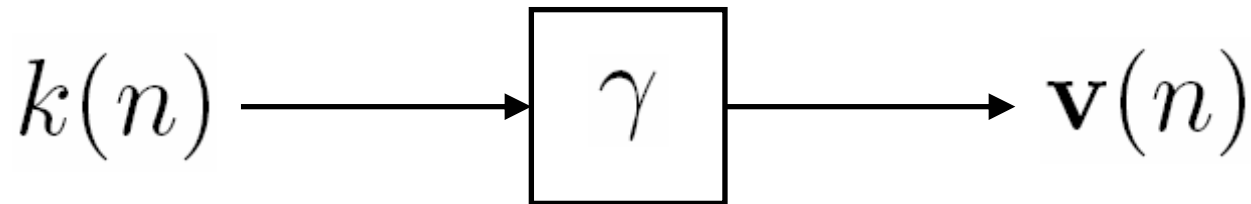
Quantizador Vetorial com Restrição de Entropia



José Gabriel R. C. Gomes
UFRJ / COPPE
CPE718 – Aula #9 – Parte I

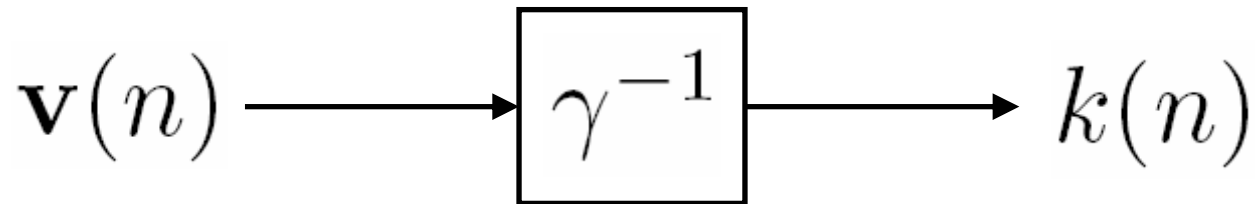
1. Codificador de Fonte Discreta (VLC)

- Função $\gamma : \{1, \dots, K\} \longrightarrow [0, 1, \times]^L$

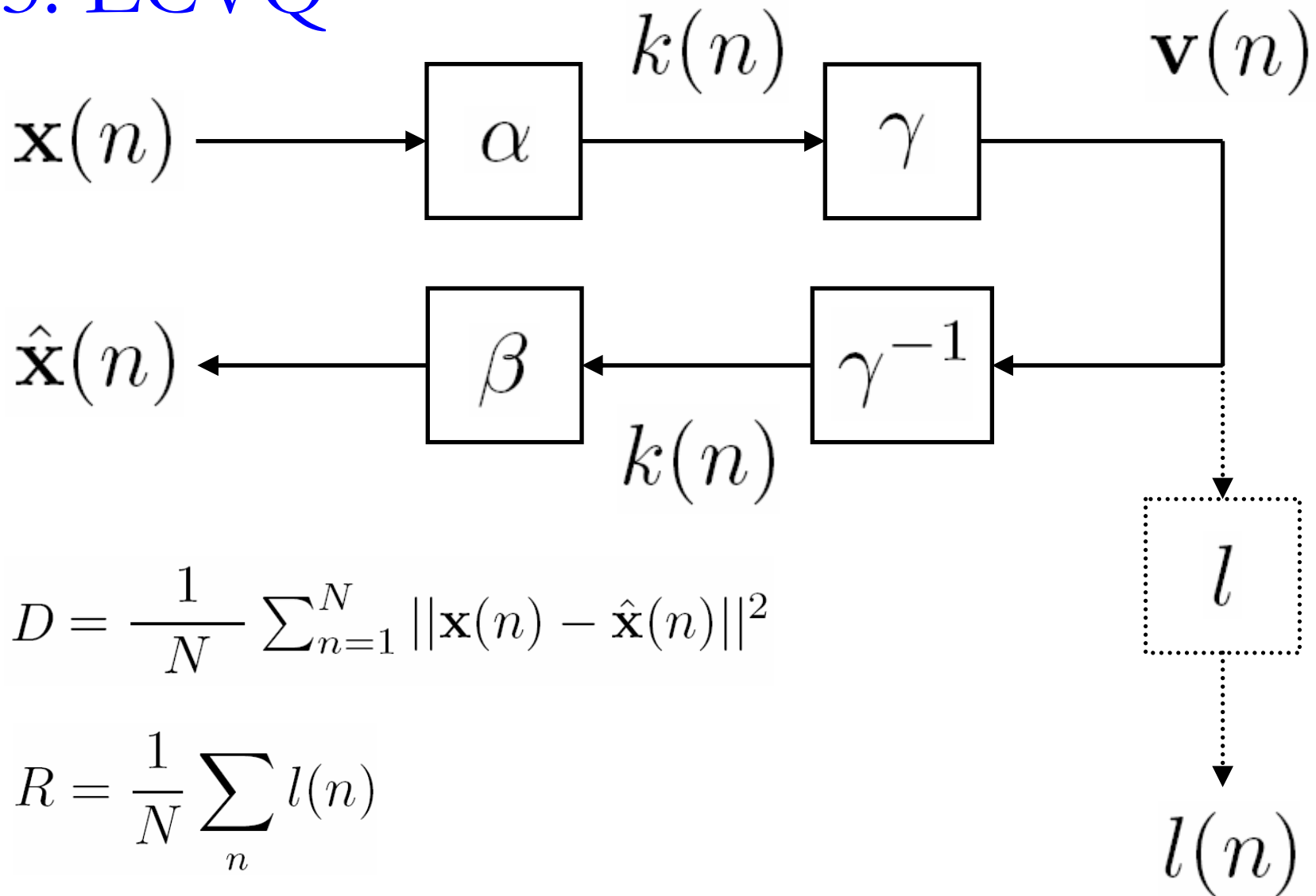


2. Decodificador de Fonte Discreta

- Função $\gamma^{-1} : [0, 1, \times]^L \longrightarrow \{1, \dots, K\}$



3. ECVQ



$$D = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \|\mathbf{x}(n) - \hat{\mathbf{x}}(n)\|^2$$

$$R = \frac{1}{N} \sum_n l(n)$$

4. Entropia

$$p_c = \frac{1}{N} \text{card}\{k(n) | k(n) = c\}, \quad c = 1, \dots, K$$

- O VLC γ é parametrizado pelo vetor \mathbf{p} .

$$H = - \sum_k p_k \log_2 p_k$$

$$H < R < H + \frac{1}{m} \quad m = 1$$

4. Entropia e VLC – Exemplo

```
>> p = [1/2 1/4 1/8 1/8]
```

```
p =
```

```
0.5000 0.2500 0.1250 0.1250
```

```
>> -sum(p.*log2(p))
```

```
ans =
```

```
1.7500
```

```
>> l = HuffLen(p)
```

```
l =
```

```
1 2 3 3
```

```
>> gamma = HuffCode(l)
```

```
gamma =
```

```
0 0 0  
1 0 0  
1 1 0  
1 1 1
```

5. Problema (Projeto do ECVQ)

- Minimizar D , considerando-se uma restrição (valor máximo aceitável) em H , ou vice-versa. Isso equivale a minimizar a função custo:

$$J = D + \lambda H$$

- Problema: dados \mathbf{X} e λ , encontrar \mathbf{Y} tal que $J = J_{\min}$.
- Exemplo (MATLAB): Slides #5 e #6 da aula passada.

6. Considerações Básicas

6.1. Condição da Partição (Codificador)

Fixando Y , calcular divisão de X em K sub-conjuntos

6.2. Condição do Centróide (Decodificador)

Fixando divisão de X , calcular Y

6.1. Condição da Partição

- Considerando que $\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2, \dots, \mathbf{y}_K$ são dados, seja $j(\mathbf{x}, \mathbf{y}_k)$:

$$j(\mathbf{x}, \mathbf{y}_k) = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}_k\|^2 + \lambda l_k$$

- Partição ótima (sem demonstração aqui):

$$R_i = \{\mathbf{x} \mid j(\mathbf{x}, \mathbf{y}_i) < j(\mathbf{x}, \mathbf{y}_m) \forall m \neq i\}$$

- Neste caso: $j(\mathbf{x}, \hat{\mathbf{x}}) = \min_{k \in \{1, 2, \dots, K\}} j(\mathbf{x}, \mathbf{y}_k)$

6.1. Condição da Partição (MATLAB)

- Na primeira iteração, não sabemos valores de l_k .

```
>> X
```

```
X =
```

```
Columns 1 through 12
```

```
0.9285 0.9564 0.8928 1.0096 0.9665 0.5975 0.5774 0.6000 0.6602 0.6021 0.9060 0.9270  
0.1479 0.2455 0.2907 0.2293 0.2399 0.5223 0.5951 0.4917 0.4889 0.4444 0.6953 0.8433
```

```
Columns 13 through 20
```

```
0.8567 0.9540 0.8193 0.4365 0.4972 0.5210 0.5160 0.4555  
0.8050 0.6824 0.7907 0.0530 0.0541 0.0519 -0.0416 0.0107
```

```
>> L
```

```
L =
```

```
2 2 2 2
```

```
>> lambda = 0.05;
```

```
>> J = 0;
```

```
>> for n=1:20, j = sum((repmat(X(:,n),1,size(Y,2)) - Y).^2,1) + lambda*L; k(n) = min(find(j==min(j))); J = J + min(j); end;
```

```
>> J = J/20
```

```
J =
```

```
0.1899
```

```
>> k
```

```
k =
```

```
4 4 4 4 4 1 1 1 1 1 3 1 1 3 1 2 2 2 2 2
```

6.2. Condição do Centróide

- É a mesma do Slide #12 da aula passada:

$$\mathbf{y}_k = \frac{1}{N_k} \sum_{\mathbf{x}(n) \in R_k} \mathbf{x}(n)$$

6.2. Condição do Centróide (MATLAB)

```
>> k
```

```
k =
```

```
4 4 4 4 4 1 1 1 1 1 3 1 1 3 1 2 2 2 2 2
```

```
>> p = zeros(K, 1); Y = zeros(size(Y)); for n=1:20, Y(:, k(n)) = Y(:, k(n)) + X(:, n); p(k(n)) = p(k(n)) + 1; end;
```

```
>> p
```

```
p =
```

```
8  
5  
2  
5
```

```
>> for j=1:K, Y(:, j) = Y(:, j)/p(j); end;  
>> Y
```

```
Y =
```

```
0.7050 0.4852 0.9300 0.9508  
0.6227 0.0256 0.6888 0.2306
```

```
>> plot(Y(1,:), Y(2,:), 'g. ');  
>> D = 0; for n=1:20, D = D + sum((X(:, n)-Y(:, k(n))).^2);  
end;  
>> D = D/20
```

```
D =
```

```
0.0178
```

6.2. E logo após a avaliação de **p**:

```
>> p = p/sum(p)
```

```
p =
```

```
0.4000
```

```
0.2500
```

```
0.1000
```

```
0.2500
```

```
>> L = HuffLen(p)
```

```
L =
```

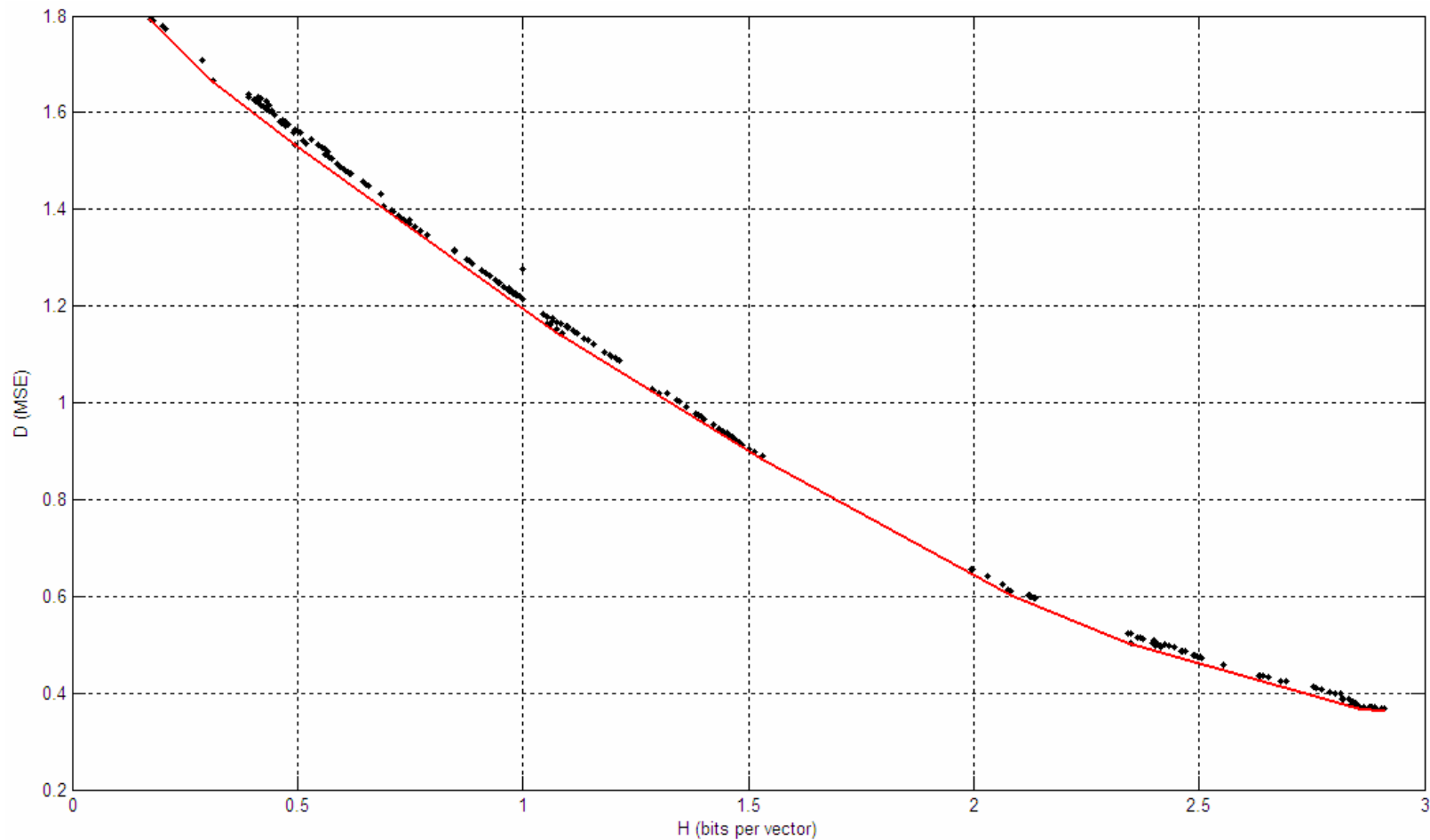
```
1
```

```
2
```

```
3
```

```
3
```

6.3. Exemplo ECVQ



6.3. Exemplo ECVQ

```
clear all; close all; S = 0.01; BKJ = [];  
  
for s = 1:400,  
  
    lambda = S*(s-1);  
    randn('state',0); rand('state',0); M = 2; N = 800; K = 8; e = 0.5;  
    X = randn(M,N);  
    Y = 0.5*randn(M,K);  
    l = log2(K)*ones(1, size(Y,2));  
    F = 200; BK = zeros(F,4);  
  
    for i=1:F,  
        % Partition  
        J = 0; for n=1:N, j = sum((repmat(X(:,n),1,size(Y,2)) - Y).^2,1) + lambda*l;  
            k(n) = min(find(j==min(j))); J = J + min(j); end; J = J/N;  
        % Centroid  
        p = zeros(K,1); Y = zeros(size(Y)); for n=1:N, Y(:,k(n)) = Y(:,k(n)) + X(:,n);  
            p(k(n)) = p(k(n)) + 1; end;  
        for j=1:K, if p(j)~=0, Y(:,j) = Y(:,j)/p(j); end; end;  
        % Cost Evaluation  
        D = 0; for n=1:N, D = D + sum((X(:,n)-Y(:,k(n))).^2); end; D = D/N;  
        Y = Y(:, find(p~=0)); p = p(find(p~=0));  
        p = p/sum(p); H = -sum(p.*log2(p)); BK(i,:) = [D H D+lambda*H J];  
        % Codeword Length Update  
        l = HuffLen(p)';  
    end;  
  
    BKJ = [BKJ ; [lambda D H D+lambda*H size(Y,2)]]; [s lambda D H D+lambda*H size(Y,2)]  
  
end;  
  
plot(BKJ(:,3),BKJ(:,2),'k. '); grid on; xlabel('H (bits per vector)'); ylabel('D (MSE)');
```