
Table of Contents

Projet Partie III A23 ELE6701A	1
Generation du bruit n	1
Generation de paquets s_i a envoyer	2
Vecteur y reçu	2
Egalisateur LMS (entrainement avec 50 symboles)	2
Export de la figure (automatique, eh oui!)	5
Egalisateur LMS (entrainement avec 500 symboles)	5
Commentaires question b)	7

Projet Partie III A23 ELE6701A

Bouh Abdillahi

Matricule : 1940646

Github : <https://github.com/konoDioDA253/ELE6701A>

```
clear all;
clc;
% Choix du systeme d'exploitation
is_unix = 0; % 0 si votre systeme est windows; 1 sinon (Mac,Ubuntu)
if is_unix
    % Unix
    path = "fig/";
else
    % Windows
    path = "fig\";
end
% Creation du repertoire des figures
mkdir('fig');
% Creation des noms des figures
nom_image = ["Entrainement_IIIa"];
```

Warning: Directory already exists.

Generation du bruit n

Variance desiree

```
variance_desiree = (0.15);
```

```
% Nombre de vecteurs a generer
nombre_paquets = 10000; %% VALEUR A MODIFIER
nombre_vecteurs = nombre_paquets;
taille_vecteur = 10;
```

```
% Generation des vecteurs de bruit gaussien blanc avec moyenne nulle
vecteurs_bruit_gaussien = sqrt(variance_desiree) *
    randn(taille_vecteur, nombre_vecteurs);
```

Generation de paquets s_i a envoyer

Nombre de vecteurs aleatoires a generer

```
nombre_vecteurs = nombre_paquets;
taille_vecteur = 10;

% Generation des vecteurs aleatoires
vecteurs_aleatoires_envoyes = randi([1, 2], taille_vecteur,
    nombre_vecteurs);
vecteurs_aleatoires_envoyes(vecteurs_aleatoires_envoyes == 2) = -1;
```

Vecteur y reçu

Matrice des vecteurs y

```
y=vecteurs_aleatoires_envoyes + vecteurs_bruit_gaussien;
```

Egalisateur LMS (entrainement avec 50 symboles)

```
dataset_size = 50; %% INPUT, A MODIFIER
w=zeros(3,1);
y_list = y(:);
vecteurs_aleatoires_envoyes_list = vecteurs_aleatoires_envoyes(:);
erreur_iterative_list = 233423411*ones(dataset_size,3);
compteur_mu=1;
% Initialisation du vecteur pour stocker les moyennes
moyennes_erreur_iterative_list = zeros(dataset_size, 3);
s_chapeau = 34342342*ones(dataset_size,3);
s_guess = 34342342*ones(dataset_size,3);
s_envoye = vecteurs_aleatoires_envoyes_list(1:dataset_size);
for mu=[0.01 0.05 0.1]
    for i=1:1:dataset_size
        if i == 1
            s_chapeau(i,compteur_mu) = [y_list(i), 0, 0]*w;
            erreur_iterative = 0 - [y_list(i), 0, 0]*w;
            w=w-mu*[y_list(i); 0; 0]*(erreur_iterative);
        end
        if i == 2
            s_chapeau(i,compteur_mu) = [y_list(i), y_list(i-1), 0]*w;
            erreur_iterative = vecteurs_aleatoires_envoyes_list(i-1) -
[y_list(i), y_list(i-1), 0]*w;
            w=w-mu*[y_list(i); y_list(i-1); 0]*(erreur_iterative);
        end
        if i > 2
            s_chapeau(i,compteur_mu) = [y_list(i), y_list(i-1),
y_list(i-2)]*w;
            erreur_iterative = vecteurs_aleatoires_envoyes_list(i-1) -
[y_list(i), y_list(i-1), y_list(i-2)]*w;
```

```

        w=w-mu*[y_list(i); y_list(i-1);
y_list(i-2)]*(erreur_iterative);
    end
    erreur_iterative_list(i,compteur_mu) = erreur_iterative;

    % trouver s apres module de decision :
    if s_chapeau(i,compteur_mu) > 0
        s_guess(i,compteur_mu) = -1;
    else
        s_guess(i,compteur_mu) = 1;
    end

end

% faire la moyenne des derniers elements du vecteurs d'erreur
% pour lisser la courbe :
vecteur_a_moyenner = erreur_iterative_list(:,compteur_mu);
% Nombre d'elements dans le vecteur
n = length(vecteur_a_moyenner);
% Nombre d'elements a considerer avant chaque element a moyenner
elements_avant = 5;
% Calcul des moyennes pour chaque ?l?ment avec les cinq pr?c?dents
for k = 1:n
    % Indices des ?l?ments ? consid?rer
    indices = max(1, k - elements_avant):k;

    % Calcul de la moyenne
    moyennes_erreur_iterative_list(k, compteur_mu) =
mean(vecteur_a_moyenner(indices));
end
compteur_mu = compteur_mu + 1;
end

% Calcul mmse question b
diff_carree = (s_guess(:,1) - s_envoye(:,1)).^2;
mmse_50symboles = mean(diff_carree);

% Calcul taux d'erreur par symbole sur les symboles envoy?s
difference_per_symbol = nnz(s_guess(:,1) ~= s_envoye(:,1)); % mu =
0.01
taux_erreur_par_symbole_50symboles = difference_per_symbol/
dataset_size;

% PLOT L'EVOLUTION DE L'APPRENTISSAGE :
x = 1:1:dataset_size;
fig1 = figure();
subplot(3,1,1);
plot(x,erreur_iterative_list(:,1), 'linewidth', 2);
hold on
plot(x,moyennes_erreur_iterative_list(:,1),'-r', 'linewidth', 2);
grid minor
title('Erreurs iteratives pour mu = 0.01 avec et sans lissage
(50symboles, III-a) ')

```

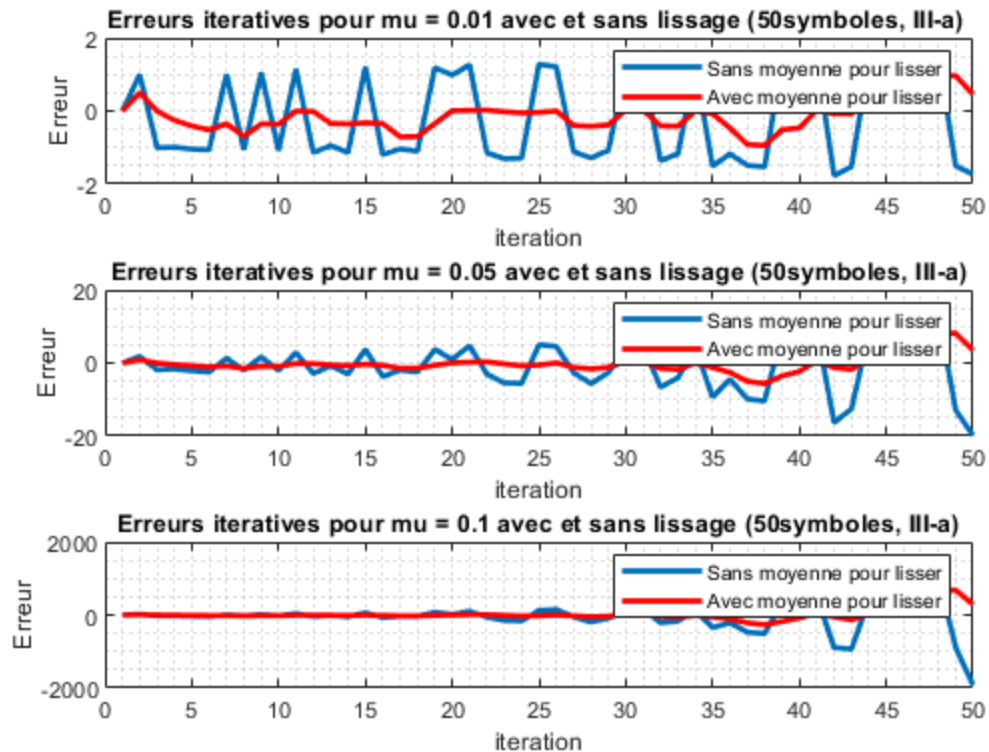
```

xlabel('iteration')
ylabel('Erreur');
legend('Sans moyenne pour lisser', 'Avec moyenne pour lisser')

subplot(3,1,2);
plot(x,erreur_iterative_list(:,2), 'linewidth', 2);
hold on
plot(x,moyennes_erreur_iterative_list(:,2),'-r', 'linewidth', 2);
grid minor
title('Erreurs iteratives pour mu = 0.05 avec et sans lissage
      (50symboles, III-a)')
xlabel('iteration')
ylabel('Erreur');
legend('Sans moyenne pour lisser', 'Avec moyenne pour lisser')

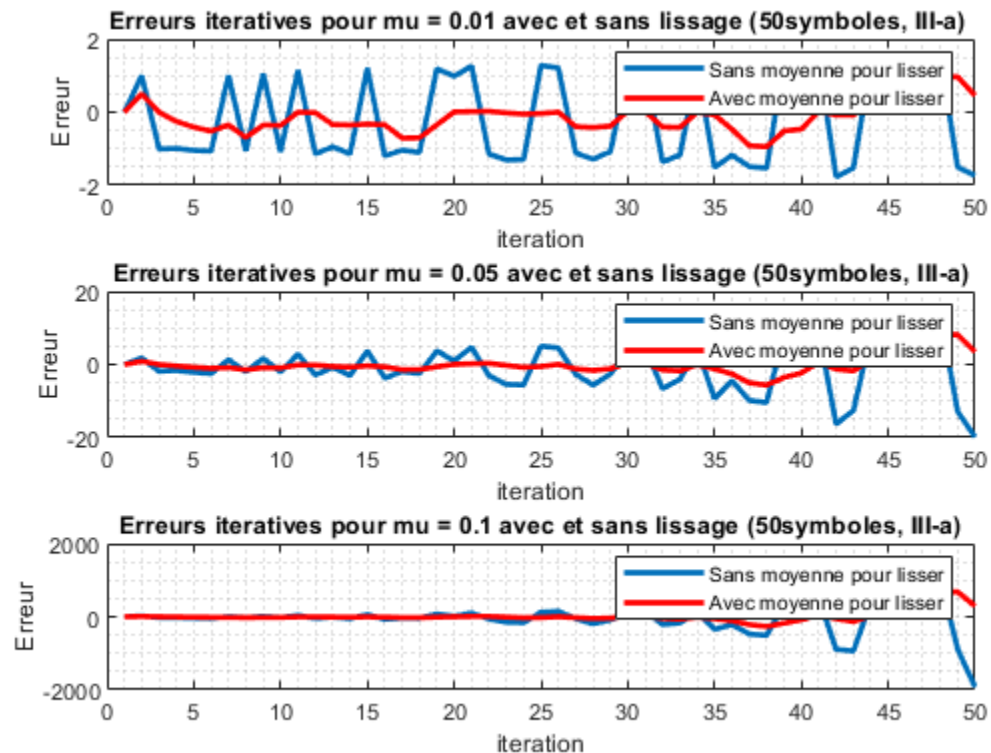
subplot(3,1,3);
plot(x,erreur_iterative_list(:,3), 'linewidth', 2);
hold on
plot(x,moyennes_erreur_iterative_list(:,3),'-r', 'linewidth', 2);
grid minor
title('Erreurs iteratives pour mu = 0.1 avec et sans lissage
      (50symboles, III-a)')
xlabel('iteration')
ylabel('Erreur');
legend('Sans moyenne pour lisser', 'Avec moyenne pour lisser')

```



Export de la figure (automatique, eh oui!)

```
%1) en format vectoriel .eps pour les vrais qui utilisent LaTeX
print(fig1, '-depsc', strcat(path, nom_image, '.eps'))
%2) en format PNG (haute resolution 600dpi, pour ceux qui utilisent
Word)
print(fig1, '-dpng', '-r600', strcat(path, nom_image, '.png'))
```



Egalisateur LMS (entraînement avec 500 symboles)

```
dataset_size = 500; %% INPUT, A MODIFIER
w=zeros(3,1);
y_list = y(:);
vecteurs_aleatoires_envoyes_list = vecteurs_aleatoires_envoyes(:);
erreur_iterative_list = 233423411*ones(dataset_size,3);
compteur_mu=1;
% Initialisation du vecteur pour stocker les moyennes
moyennes_erreur_iterative_list = zeros(dataset_size, 3);
s_chapeau = 34342342*ones(dataset_size,3);
s_guess = 34342342*ones(dataset_size,3);
s_envoye = vecteurs_aleatoires_envoyes_list(1:dataset_size);
for mu=[0.01 0.05 0.1]
    for i=1:1:dataset_size
```

```

        if i == 1
            s_chapeau(i,compteur_mu) = [y_list(i), 0, 0]*w;
            erreur_iterative = 0 - [y_list(i), 0, 0]*w;
            w=w-mu*[y_list(i); 0; 0]*(erreur_iterative);
        end
        if i == 2
            s_chapeau(i,compteur_mu) = [y_list(i), y_list(i-1), 0]*w;
            erreur_iterative = vecteurs_aleatoires_envoyes_list(i-1) -
[y_list(i), y_list(i-1), 0]*w;
            w=w-mu*[y_list(i); y_list(i-1); 0]*(erreur_iterative);
        end
        if i > 2
            s_chapeau(i,compteur_mu) = [y_list(i), y_list(i-1),
y_list(i-2)]*w;
            erreur_iterative = vecteurs_aleatoires_envoyes_list(i-1) -
[y_list(i), y_list(i-1), y_list(i-2)]*w;
            w=w-mu*[y_list(i); y_list(i-1);
y_list(i-2)]*(erreur_iterative);
        end
        erreur_iterative_list(i,compteur_mu) = erreur_iterative;

        % trouver s apres module de decision :
        if s_chapeau(i,compteur_mu) > 0
            s_guess(i,compteur_mu) = -1;
        else
            s_guess(i,compteur_mu) = 1;
        end
    end

    end
    % faire la moyenne des derniers elements du vecteurs d'erreur
    % pour lisser la courbe :
    vecteur_a_moyenner = erreur_iterative_list(:,compteur_mu);
    % Nombre d'elements dans le vecteur
    n = length(vecteur_a_moyenner);
    % Nombre d'elements a considerer avant chaque element a moyenner
    elements_avant = 5;
    % Calcul des moyennes pour chaque ?l?ment avec les cinq pr?c?dents
    for k = 1:n
        % Indices des ?l?ments ? consid?rer
        indices = max(1, k - elements_avant):k;

        % Calcul de la moyenne
        moyennes_erreur_iterative_list(k, compteur_mu) =
mean(vecteur_a_moyenner(indices));
    end
    compteur_mu = compteur_mu + 1;
end

% Calcul mmse question b
diff_carree = (s_guess(:,1) - s_envoye(:,1)).^2;
mmse_500symboles = mean(diff_carree);
disp("mmse_500symboles");
disp(mmse_500symboles);
disp("mmse_500symboles");

```

```

disp(mmse_500symboles);

% Calcul taux d'erreur par symbole sur les symboles envoyés
difference_per_symbol = nnz(s_guess(:,1) ~= s_envoye(:,1)); % mu =
    0.01
tauxErreurParSymbole_500symboles = difference_per_symbol /
dataset_size;
disp("tauxErreurParSymbole_500symboles");
disp(tauxErreurParSymbole_500symboles);
disp("tauxErreurParSymbole_500symboles");
disp(tauxErreurParSymbole_500symboles);

mmse_50symboles
    2

mmse_500symboles
    1.7440

tauxErreurParSymbole_50symboles
    0.5000

tauxErreurParSymbole_500symboles
    0.4360

```

Commentaires question b)

Nous remarquons que nous avons des performances moins bonnes en entraînant avec 500 symboles plutôt que 50 symboles (mmse et taux d'erreur plus élevés). L'entraînement semble moins performant que les méthodes utilisées dans les parties précédentes. Au vu de la différence entre les taux d'erreurs ici, en comparaison aux taux d'erreurs des parties I et II, il pourrait être intéressant d'essayer un module de décision autre (on pense notamment au module de décision DFS).

Published with MATLAB® R2019b