# 1 - INTERPOLATION

J-P. Croisille

Université Paul Verlaine-Metz

Semestre S7, master de mathématiques M1, année 2008/2009



# 1- INTRODUCTION

Théorie de l'interpolation: approximation de f(x) par une fonction  $\tilde{f}(x)$  réalisant un certain nombre de conditions.

- ▶ A partir de **données**  $(x_i, f(x_i))$ , qui sont par exemple des mesures, reconstruire la fonction f(x) "au mieux". But : prédire la fonction f(x) pour les valeurs x où on ne dispose pas de mesures.
- Interpolation polynômiale globale: interpolée de Lagrange. TOUTES les mesures influencent la fonction interpolée  $\tilde{f}(x)$  en tout x.
- Interpolation polynômiale par morceaux: interpolé de type spline. La fonction  $\tilde{f}(x)$  est influencée au point x seulement par les mesures  $(x_i, f(x_i))$  avec  $x_i$  proche de x.

Plus difficile: interpolation des surfaces. Chercher une fonction interpolante  $\tilde{f}(x,y)$  qui passe par des points mesurés  $(x_i,y_i,f(x_i,y_i))$ .

Théorie de l'approximation: Approcher une fonction d'un espace abstrait par une fonction d'un espace concret.

*Exemple:* approximation de  $L^2[0,1]$  par les fonctions affines par morceaux sur une grille fixée.

Théorie abstraite de l'approximation: Partie de l'analyse fonctionnelle.

Exemple: Théorème de projection sur un convexe fermé dans un espace de Hilbert.

Théorie concrète de l'approximation: Construire un algorithme de calcul de la meilleure approximation quand elle existe.

Exemple: Assemblage et résolution numérique du système linéaire correspondant à une approximation de type moindres carrés.

#### Références:

- M-J-D. Powell: Approximation theory and methods, Cambridge Univ. Press, (1981)
- ▶ R. Kress: Numerical Analysis, *Springer*, (1997)
- ► G. Hämmerlin, K-H. Hoffmann: *Numerical Mathematics*, (1988)
- P.J. Davis: Interpolation and Approximation, Dover (1975)
- ▶ J. Barranger: Introduction à l'analyse numérique, Hermann (1997)
- M. Schatzman: Analyse numérique: une approche mathématique Dunod (2001)

# 2- INTERPOLATION DE LAGRANGE: DEFINITION

But: approximation de f, continue sur [a,b] par un polynôme  $p \in \mathcal{P}_n[a,b]$ ,

$$p(x) = \sum_{i=0}^{n} c_i x^i , \ a \le x \le b$$
 (1)

Collocation en n+1 points distincts

$$a \le x_0 < x_1 < \dots < x_{n-1} < x_n \le b$$
:

$$f(x_i) = p(x_i) \tag{2}$$

### Théorème A

Il existe un unique polynôme  $p \in \mathcal{P}_n[a,b]$  vérifiant (2), qui est

$$p(x) = \sum_{k=0}^{n} f(x_k) l_k(x)$$
 (3)

où  $l_k(x)$  est le polynôme élémentaire de Lagrange

$$l_k(x) = \prod_{k=0}^{n} \frac{x - x_j}{x_k - x_j} \tag{4}$$

#### Démonstration:

Il est évident que le polynôme p(x) convient. Si un second polynôme q(x) convient, alors p-q est de degré n et possède n+1 racines, distinctes, donc il est nul.

# Théorème B

Si  $f \in C^{(n+1)}[a,b]$  et si p est son polynôme d'interpolation de Lagrange aux points  $x_j$ , alors l'erreur e(x) = f(x) - p(x) est telle que pour tout  $x \in [a,b]$ , il existe  $\xi(x) \in [a,b]$  tel que

$$e(x) = \frac{1}{(n+1)!} \prod_{j=0}^{n} (x - x_j) f^{(n+1)}(\xi)$$
 (5)

#### Démonstration:

En appliquant le théorème des valeurs intermédiaires par récurrence, on montre que si la fonction  $g \in C^{(n+1)}[a,b]$  s'annule en (n+2) points distincts de [a,b], alors sa dérivée d'ordre (n+1) possède au moins, un zéro dans [a,b].

#### Premier cas:

Si le point x coïncide avec l'un des  $x_i$ , alors  $e(x_i) = 0$  et

$$0 = \frac{1}{(n+1)!} \prod_{j=0}^{n} (x_i - x_j) f^{(n+1)}(\xi) = e(x_i)$$
 (6)

d'où l'identité entre les deux termes.

#### Deuxième cas:

Si  $x \neq x_i$ , on considère la fonction

$$g(t) = f(t) - p(t) - e(x) \prod_{i=0}^{n} \left(\frac{t - x_i}{x - x_i}\right), \ a \le t \le b$$
 (7)

$$g \in C^{(n+1)}[a,b], g(x) = 0 \text{ et } g(x_i) = 0, i = 0, \dots n$$
 (8)

donc il existe  $\xi \in [a, b]$  tel que  $g^{(n+1)}(\xi) = 0$ . On a

$$g^{(n+1)}(t) = f^{(n+1)}(t) - e(x) \prod_{i=0}^{n} \frac{1}{(x-x_i)} (n+1)!$$
 (9)

et

$$g^{(n+1)}(\xi) = 0 \Rightarrow e(x) = \frac{1}{(n+1)!} \prod_{i=0}^{n} (x - x_i) f^{(n+1)}(\xi)$$
 (10)



# 3- EXEMPLE DE RUNGE ET POINTS DE TCHEBYCHEFF

#### Exemple de Runge:

$$f(x) = \frac{1}{1+x^2}, -5 \le x \le 5 \tag{11}$$

On examine l'erreur au voisinage de -5 et 5 aux points

$$x_{n-1/2}=5-rac{5}{n},$$
 avec  $x_i=-5+10\,rac{i}{n}\,,\,i=0,\dots n.$  On observe que

$$\lim_{n \to +\infty} \|f(x_{n-1/2}) - \tilde{f}_n(x_{n-1/2})\|_{\infty} = +\infty$$
 (12)

n	$f(x_{n-1/2})$	$p(x_{n-1/2})$	$e(x_{n-1/2})$
2	0.138	0.760	-0.621
10	0.047059	1.579	-1.532
20	0.042440	-39.953	39.995

Table: Explosion de l'erreur entre fonction de Runge et son interpolé de Lagrange quand  $n \to +\infty$ .

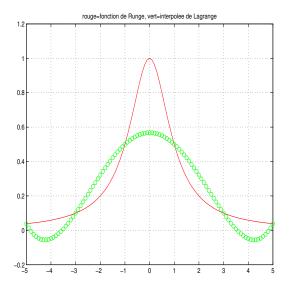
Explication: c'est le terme  $\operatorname{prod}(x_{n-1/2})=\prod_{i=0}^n(x_{n-1/2}-x_i)$  dans l'erreur  $e(x_{n-1/2})$  qui est responsable de l'explosion de l'erreur. Ce n'est pas  $f^{(n+1)}(\xi)$ . La quantité  $|e(x)|/f^{(n+1)}(\xi)|$  reste à peu près constante si on observe l'erreur aux points  $x=\frac{x_i+x_{i-2}}{2}$ ,  $i=0,1,\ldots 20$ . Un remède est le suivant : il faut choisir les points d'interpolation très concentrés aux extrêmités de l'intervalle.

#### Evaluation de

$$\operatorname{prod}(x) = \prod_{j=0}^{n} (x - x_j) \tag{13}$$

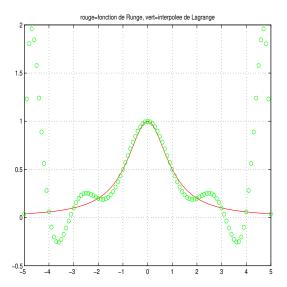
x	f(x)	p(x)	e(x)	prod(x)
0.25	0.941	0.942	-0.001314	2.05 (6)
1.75	0.246	0.238	0.0077	-6.56 (6)
4.75	0.0424	-39.952	39.994	-7.27 (10)

Table: Comportement de prod(x)



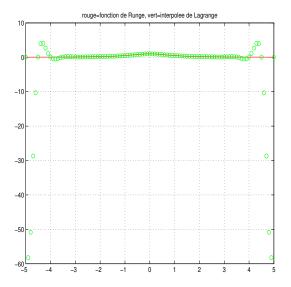
$$x=[-5:2:5];$$

$$f=Runge(x);$$



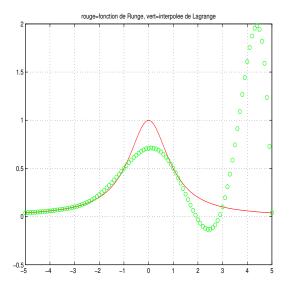
$$x=[-5:1:5];$$

$$f=Runge(x);$$



$$x=[-5:0.5:5];$$

$$f=Runge(x);$$



$$x=[-5 -4.5 -4 -3.5 -3 -1 1 3 5];$$
  
f=Runge(x);

Points de Tchebycheff: Une façon d'améliorer la qualité du résultat est de choisir les points d'interpolation de Tchebycheff. Les polynômes de Tchebycheff sont définis par

$$T_n(\cos\theta) = \cos(n\,\theta) \tag{14}$$

c'est à dire

$$T_n(x) = \cos(n \operatorname{Arccos} x)$$
 ,  $-1 \le x \le 1$  (15)

Le polynôme de Tchebycheff  $T_n(x)$  s'obtient en développant  $\cos{(n \, \theta)}$  en puissances de  $\cos{\theta}$  et en remplaçant  $\cos{\theta}$  par x. La relation trigonométrique

$$\cos((n+1)\theta) + \cos((n-1)\theta) = 2\cos\theta \cos(n\theta) \tag{16}$$

donne sur  $T_n(x)$  la relation de récurrence

$$T_{n+1}(x) = 2x T_n(x) - T_{n-1}(x)$$
 ,  $-1 \le x \le 1$  (17)

L'intérêt est le suivant : le maximum de  $T_n(x) = \cos(n\theta)$ ,  $x = \cos\theta$ , est 1. Donc si on choisit les points  $x_i$  tel que

$$\prod_{i=0}^{n} (x - x_i) = \text{ multiple de } T_{n+1}(x), \tag{18}$$

alors les  $x_i$  sont nécessairement les racines de  $T_{n+1}(x)$ . On en déduit que

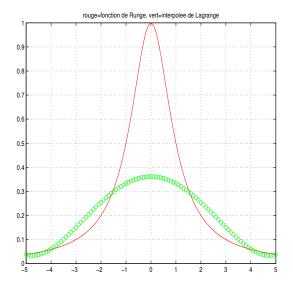
$$x_i = \cos\left(\frac{(2(n-i)+1)\pi}{2(n+1)}\right) ; i = 0, 1, \dots n$$
 (19)

L'adaptation à un intervalle quelconque se fait par

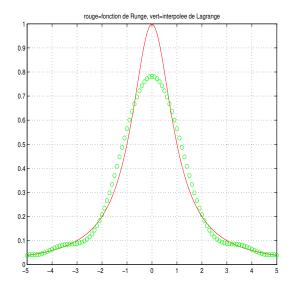
$$x_i = \lambda + \mu \cos\left(\frac{(2(n-i)+1)\pi}{2(n+1)}\right), i = 0, 1 \dots n$$
 (20)

avec  $\lambda$  et  $\mu$  choisis tel que

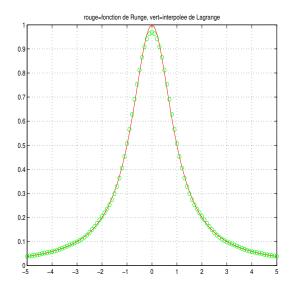
$$\lambda = \frac{1}{2}(a+b); \ \mu = \frac{1}{2}(b-a)$$
 (21)



Données de Lagrange: Points de Tchebycheff avec n=4



Données de Lagrange: Points de Tchebycheff avec n=10



Données de Lagrange: Points de Tchebycheff avec n=20

# 4- ALGORITHME DE NEWTON, DIFFERENCES DIVISEES

Le calcul effectif de p(x), interpolant les données  $(x_i; f_i)$ ,  $0 \le i \le n$ , par la formule

$$p(x) = \sum_{k=0}^{n} f_k \, l_k(x) \tag{22}$$

n'est pas a priori très bon.

Notion de complexité arithmétique: On évalue en fonction du nombre de points n du nombre d'opérations nécessaires pour réaliser le calcul. Si x est fixé,

- ▶ Calcul de  $l_k(x)$ : O(n). En tout pour k = 1, ..., n:  $O(n^2)$ .
- ► Assemblage de  $p(x) = \sum_{k=0}^{n} f_k l_k(x)$  : O(n) .

En tout  $O(n^2)$  opérations.



# Définition (Différences divisées de Newton)

Le coefficient de  $x^n$  dans le polynôme de Lagrange p(x) est noté

$$f[x_0, x_1, \dots x_n] \tag{23}$$

et s'appelle la différence divisée d'ordre n des données  $(x_i, f_i)_{0 \le i \le n}$ . On a

$$p(x) = \sum_{k=0}^{n} f_k \, l_k(x) \tag{24}$$

donc

$$f[x_0, \dots x_n] = \sum_{k=0}^n \frac{f(x_k)}{\prod_{j=0, j \neq k}^n (x_k - x_j)}$$
 (25)

# Théorème C

Si  $f \in C^{(n)}[a,b]$  et  $x_i$ ,  $0 \le i \le n$  sont n+1 points distincts de [a,b], alors il existe  $\xi$  dans le plus petit intervalle contenant tous les points  $x_i$ ,  $0 \le i \le n$  tel que

$$f[x_0, x_1 \dots x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$$
 (26)

#### Démonstration:

Soit  $e(x)=f(x)-p(x)\in C^{(n)}[a,b]$ . On a  $e(x_i)=0$ ,  $i=0\dots n$ . Donc il existe  $\xi\in I$  tel que  $e^{(n)}(\xi)=0$ , c'est à dire  $f^{(n)}(\xi)=p^{(n)}(\xi)$ . Ceci équivaut encore, puisque n!  $f[x_0,\dots x_n]=p^{(n)}(\xi)$  à

$$f[x_0, \dots x_n] = \frac{1}{n!} f^{(n)}(\xi)$$
 (27)



Principe du calcul effectif de p(x): Soit  $\overline{x}$  un point fixé. On évalue  $f(\overline{x})$  à partir d'un grand nombre de données  $(x_i\,,\,f_i)\,,\,i=0\ldots m$ . En général, il est inutile de calculer le polynôme de Lagrange global de degré m. Les théorèmes B et C suggèrent que l'erreur  $e(\overline{x})=f(\overline{x})-p_n(\overline{x})$  est du type

$$e(\bar{x}) \simeq \prod_{j=0}^{n} (\bar{x} - x_j) f[x_0, x_1 \dots x_{n+1}]$$
 (28)

On range les  $x_j$  de sorte que  $|\bar{x}-x_j|$  soit une suite croissante. On évalue  $p_n(\bar{x})$  quand n augmente. A partir d'un certain n l'adjonction des  $x_j$  additionnels ne sert plus à rien. On a intérêt à calculer d'une façon générale une suite de valeurs  $p_k(x)$  avec k qui augmente et d'observer le comportement de cette suite.

Le calcul pratique de  $p_k(x)$  est donné par

### Théorème D

Si  $p_k \in \mathcal{P}_k$  est le polynôme d'interpolation de Lagrange défini par

$$p_k(x_i) = f(x_i) , i = 0, 1 \dots k$$
 (29)

alors le polynôme  $p_{k+1} \in \mathcal{P}_{k+1}$  défini par les conditions

$$p_{k+1}(x_i) = f(x_i), i = 0, 1 \dots k, k+1$$
 (30)

est le poynôme

$$p_{k+1}(x) = p_k(x) + \left\{ \prod_{j=0}^k (x - x_j) \right\} f[x_0, x_1 \dots x_{k+1}], \ a \le x \le b$$
 (31)

#### Démonstration:

Soit  $q \in \mathcal{P}_{k+1}$  le polynôme qui interpole  $(x_i \ f(x_i))$ ,  $i = 0 \dots k+1$ . On a

$$q(x_i) - p_{k+1}(x_i) = 0$$
 ,  $i = 0, 1 \dots k$  (32)

De plus le coefficient de  $x^{k+1}$  dans  $p_{k+1}(x)$  est le même que dans q(x), donc  $q-p_{k+1}\in\mathcal{P}_k$  et possède k+1 zéros, donc  $q-p_{k+1}=0$ .

On en déduit par récurrence la formule d'évaluation de  $p_n(x)$ 

$$p_n(x) = f(x_0) + (x - x_0) f[x_0, x_1] + (x - x_0)(x - x_1) f[x_0, x_1, x_2]$$

$$+ \dots + \left[ \prod_{j=0}^{n-1} (x - x_j) \right] f[x_0, x_1 \dots x_n], a \le x \le b$$

Le calcul effectif des  $f[x_0, x_1 \dots x_k]$  est donné par :

# Théorème E

La différence divisée d'ordre k+1  $f[x_j, x_{j+1}, \dots x_{j+k+1}]$  est reliée aux différences divisées d'ordre k  $f[x_{j+1}, \dots, x_{j+k+1}]$  et  $f[x_j, \dots, x_{j+k}]$  par la formule

$$f[x_j, x_{j+1}, \dots, x_{j+k+1}] = \frac{f[x_{j+1}, \dots x_{j+k+1}] - f[x_j, \dots x_{j+k}]}{x_{j+k+1} - x_j}$$
(33)

#### Démonstration:

Soit  $p_k$ ,  $q_k \in \mathcal{P}_k$  des polynômes qui interpolent respectivement les valeurs  $(x_i, f(x_i))$   $i = j, \ldots, j + k$  et  $(x_i, f(x_i))$   $i = j + 1, \ldots, j + k + 1$ . Alors le polynôme  $p_{k+1}$  défini par

$$p_{k+1}(x) = \frac{(x-x_j)q_k(x) + (x_{j+k+1} - x)p_k(x)}{x_{j+k+1} - x_j}, \ a \le x \le b$$
 (34)

vérifie les deux conditions

$$\begin{cases}
 p_{k+1} \in \mathcal{P}_{k+1} \\
 p_{k+1}(x_i) = f(x_i), \ i = j, \dots, j+k+1
\end{cases}$$
(35)

donc le coefficient de  $x^{k+1}$  dans  $p_{k+1}(x)$  est

$$f[x_j, x_{j+1}, \dots, x_{j+k+1}] = f[x_j, x_{j+1}, \dots, x_{j+k+1}]$$

$$= \frac{f[x_{j+1}, \dots, x_{j+k+1}] - f[x_j, \dots, x_{j+k}]}{x_{j+k+1} - x_j}$$

car  $f[x_{j+1}, \ldots, x_{j+k+1}]$  est le coefficient de  $x^k$  dans  $q_k$  et  $f[x_j, \ldots, x_{j+k}]$  est le coefficient de  $x^k$  dans  $p_k$ .



# Organisation du calcul des différences divisées de Newton

x	f[x] = f(x)			
$x_0$	$f[x_0]$			
$x_1$	$f[x_1]$	$f[x_0, x_1]$		
$x_2$	$f[x_2]$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$	
$x_3$	$f[x_3]$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_2, x_2, x_3]$

# Organisation du calcul des différences divisées de Newton Exemple:

x	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5
f(x)	1.40	1.56	1.76	2.00	2.28

x	f[x] = f(x)				
0.1	1.40				
0.2	1.56	$\frac{1.56-1.40}{0.2-0.1} = 1.6$			
0.3	1.76	$\frac{1.76-1.56}{0.3-0.2}=2.0$	$\frac{2.0-1.6}{0.3-0.1} = 2.0$		
0.4	2.00	$\frac{2.0-1.76}{0.4-0.3} = 2.4$	$\frac{2.4-2.}{0.4-0.2}=2.0$	0.	
0.5	2.28	$\frac{2.28-2.0}{0.5-0.4} = 2.8$	$\frac{2.8-2.4}{0.5-0.3}=2.0$	0.	0.

# 5- INTERPOLATION DE HERMITE

#### Données:

les points  $x_i, i = 0, \dots, m$ 

$$\begin{cases} f(x_i), i = 0, 1 \dots, m \\ f^{(j)}(x_i), j = 0, 1 \dots, l_i & i = 0, 1 \dots, m \end{cases}$$
 (36)

On a donc  $l_i + 1$  informations en chaque point  $x_i$ , ce qui donne n + 1 coefficients inconnus avec

$$n+1 = \sum_{i=0}^{m} (l_i + 1) \tag{37}$$

On cherche donc un polynôme interpolé  $p(x) \in \mathcal{P}_n$ .

# Théorème F

Si les  $x_i$  sont des points distincts de [a,b] et si  $f^{(j)}(x_i), i=0,1\ldots,l_i$   $i=0,1\ldots,m$  sont des valeurs données, alors il existe un unique poynôme  $p\in\mathcal{P}_n$  tel que

$$p^{(j)}(x_i) = f^{(j)}(x_i), j = 0, 1 \dots, l_i \quad i = 0, 1 \dots, m$$
 (38)

#### Démonstration:

On cherche  $p(x)=\sum_{i=0}^n c_i x^i$ . les conditions (38) forment un système linéaire en les  $c_i$ , qui est carré par définition de n. Il suffit donc de vérifier que la matrice est inversible, c-a-d que si le second membre dans (38) est nul, alors le vecteur  $c=[c_0,c_1,\ldots,c_n]^T=\mathbf{0}_{\mathbb{R}^{n+1}}$ . Mais p est nécessairement un multiple de

$$\prod_{i=0}^{m} (x - x_i)^{l_i + 1} \tag{39}$$

Puisque  $x^{n+1}$  intervient dans ce produit, on a  $p \equiv 0$ .



# Extension de l'algorithme de Newton à l'interpolation de Hermite Exemple:

x	1.6	1.7	1.8
f(x)	0.08	0.06	0.04
f'(x)	-0.25		-0.13

x	f(x)				
1.60	0.08				
1.60	0.08	-0.25			
1.70	0.06	$\frac{0.06-0.08}{1.70-1.60} = -0.2$	$\frac{-0.2+0.25}{1.70-1.60} = 0.5$		
1.80	0.04	$\frac{0.04-0.06}{0.3-0.2} = -0.2$	0.0	-2.5	
1.80	0.04	-0.13	$\frac{-0.13+0.2}{0.1} = 0.7$	3.5	$\frac{3.5+2.5}{0.2} = 30.0$

# Calcul du polynôme de Hermite par différences divisées:

#### Théorème G

Soit f(x) une fonction donnée aux points  $x_i$ ,  $i=0,1,\ldots,n$  avec répétition eventuelle. On suppose que si  $x_i$  intervient k+1 fois, alors les  $f^{(i)}(x_j)$ ,  $j=1,2,\ldots,k$  sont aussi donnés. Supposons que le polynôme p(x) soit calculé par la méthode de Newton généralisée de la façon précedente, alors p(x) est le polynôme de Hermite correspondant aux données.

#### Démonstration:

Soit  $p^*(x)$  le polynôme de Hermite, défini de façon unique au théorème précédent. On montre que  $p = p^*$ . On a  $f(x_i) = p^*(x_i)$ . Soit  $\varepsilon > 0$  fixé. On fixe des  $\xi$  distincts tels que  $|x_i - \xi| < \varepsilon, i = 0, 1, \dots, n$ . (rappel: les  $x_i$  sont comptés avec répétition). On peut supposer que f(x) est le polynôme de Lagrange aux points  $\xi_i$ . Dans le tableau de Newton pour le polynôme f(x), on a  $f[\xi_i, \xi_{i+1}, \dots, \xi_{i+k+1}]$ . Mais ceci vaut  $f^{(k+1)}(\xi)/(k+1)!$  par le théorème C, avec  $\xi \in [\xi_j, \xi_{j+k+1}]$ , ce qui entraı̂ne  $\xi \in [x_i - \varepsilon, x_i + \varepsilon]$ . On constate donc que chaque terme du tableau pour f converge quand  $\varepsilon \to 0$  vers le terme correspondant du tableau pour p. Comme le polynôme f(x) est indépendant de  $\varepsilon$ , on en déduit que  $f(x) \equiv p(x)$ , par identité polynômiale.

#### Exercices

- Vérifier la formule donnant le polynôme de Lagrange dans le théorème A.
- Détailler le raisonnement par récurrence pour le théorème B.
- ▶ Montrer que les zéros de  $T_{n+1}(x)$  sont les

$$x_i = \cos\left(\frac{(2(n-i)+1)\pi}{2(n+1)}\right) ; i = 0, 1, \dots n$$
 (40)

- Vérifier tous les détails de la preuve du théorème E.
- Vérifier tous les détails de la preuve du théorème G.