

Un truc étonnant !



```
==== Computing the Padé approximation :-)  
Interpolation Basic error : 2.9424786e-02  
Interpolation Horner error : 2.9424782e-02  
Error : 1.1045136e-03
```

```
def padeEval(a,x) :  
    n = len(a) // 2  
    A = array([x**i for i in range(1,n+1)]).T  
    return (a[0] + A @ a[1:n+1]) / (1 + A @ a[n+1:])
```

```
def padeSuperEval(a,x) :  
    n = len(a) // 2  
    return polyval(flip(a[:n+1]),x) / polyval(flip(r_[1,a[n+1:]]),x)
```

```

n = 10;
X = 1.0 + (2*pi/(2*n))*arange(0,2*n+1); Xe = 4
u = lambda x : 2.0 + 2.5*cos(x)*exp(-0.8*x) + sin(8*x)*exp(-x)
a = padeInterpolationCompute(X,u(X))
print("  Interpolation Basic error : %14.7e" % (u(Xe)- padeEval(a,Xe)))
print("  Interpolation Horner error : %14.7e" % (u(Xe)- padeSuperEval(a,Xe)))

x = 1.0 + (2*pi/(m))*arange(0,100001)
print("  Error : %14.7e" % norm(padeEval(a,x)- padeSuperEval(a,x)))

```

Algorithme de Horner

$$a_3x^3 + a_2x^2 + a_1x + a_0 = a_0 + x \underbrace{\left(a_1 + x \underbrace{(a_2 + xa_3)}_{a_1 + a_2x + a_3x^2} \right)}_{a_1x + a_2x^2 + a_3x^3}$$

```

==== Computing the Padé approximation :-)
Interpolation Basic error : 2.9424786e-02
Interpolation Horner error : 2.9424782e-02
Error : 1.1045136e-03

```

Plan des cours de méthodes numériques

Comment interpoler
une fonction ?

Comment approximer
une fonction ?

Comment dériver
numériquement
une fonction ?

Comment intégrer
numériquement
une fonction ?

*Comment résoudre numériquement
une équation différentielle ordinaire ?*

*Comment résoudre numériquement
une équation aux dérivées partielles ?*

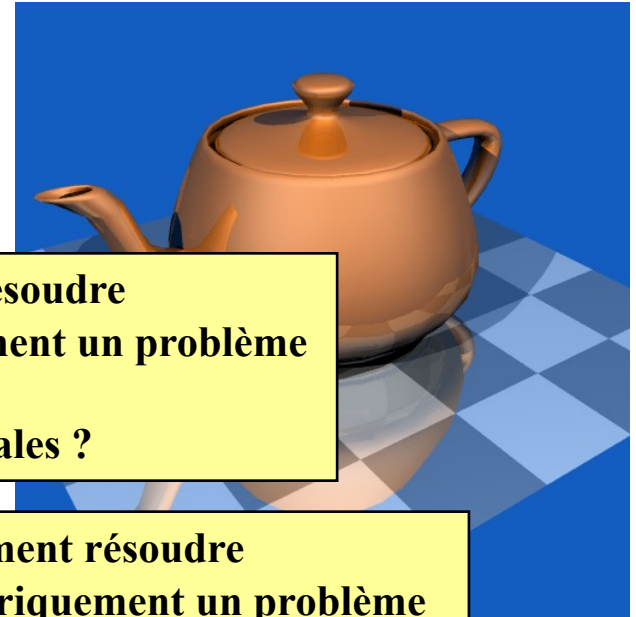
Comment résoudre
numériquement un problème
aux
valeurs initiales ?

Comment résoudre
numériquement un problème
aux
conditions frontières ?

Et les équations
non linéaires ?

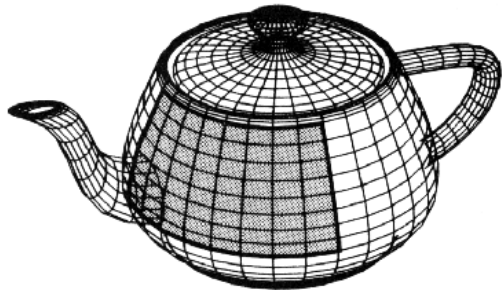
Et les méthodes itératives ?

Comment résoudre
numériquement une
équation aux dérivées
partielles ?

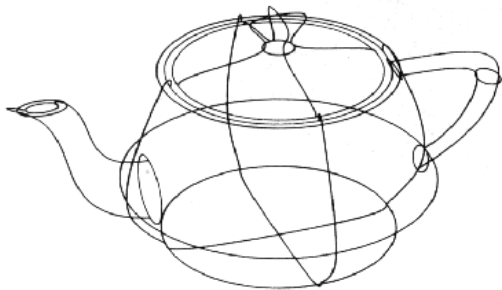


The Utah Teapot

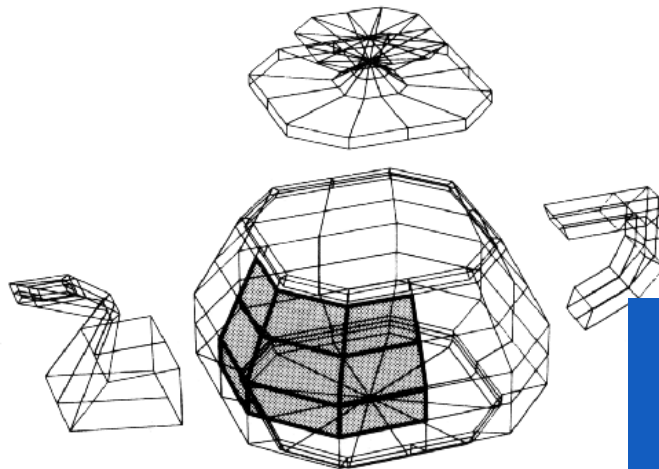
Martin Nevell (1975)



Single shaded patch



Patch edges

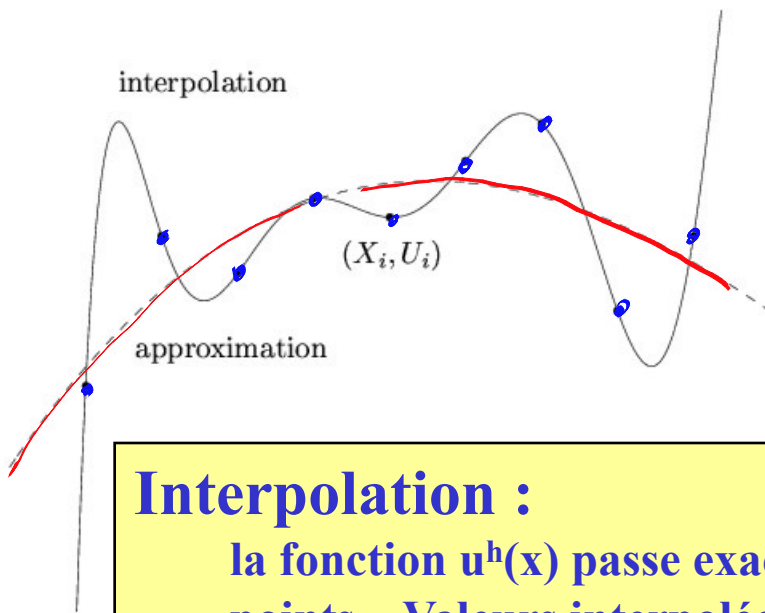


Control points



32 patches

Interpolation, approximation et extrapolation...



Interpolation :

la fonction $u^h(x)$ passe exactement par les points. Valeurs interpolées entre les points et valeurs **extrapolées** hors de l'intervalle.

Approximation :

la fonction $u^h(x)$ ne passe pas par les points, mais s'en rapproche selon un critère à définir

Fonctions de base
spécifiées a priori



$$u(x) \approx u^h(x) = \sum_{j=0}^n a_j \phi_j(x)$$



Paramètres inconnus

Beaucoup de données...

$m = 11$



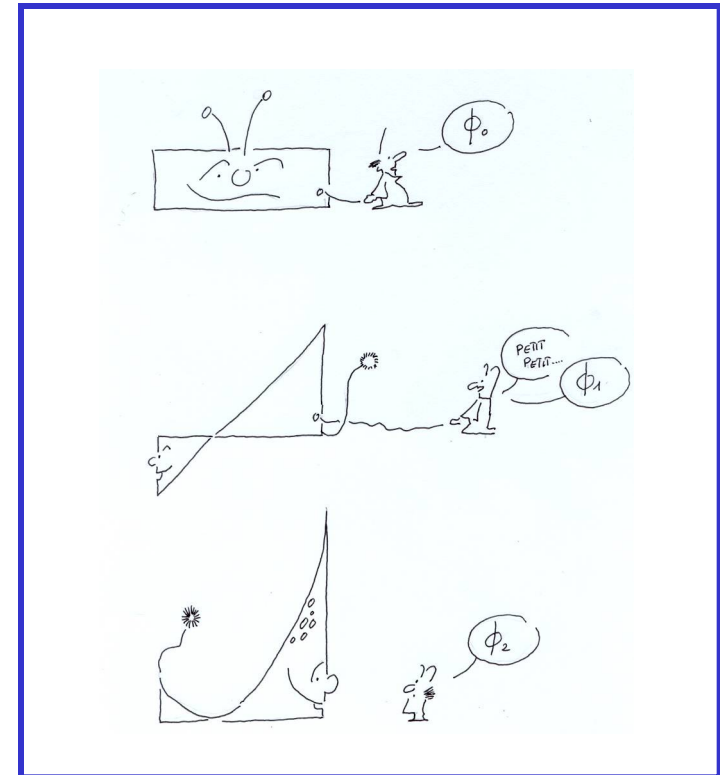
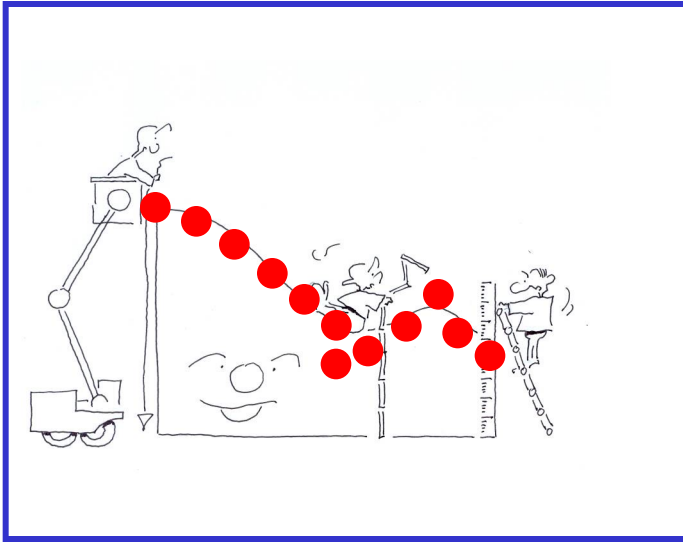
$(X_i, U_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots, m.$

$n < m$

$n = 2$

$$u^h(x) = \sum_{j=0}^n a_j \phi_j(x)$$

...peu de paramètres !

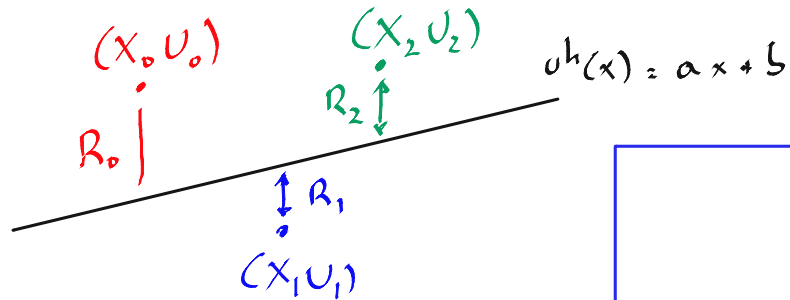


Approximation aux moindres carrés...

$$U_0 \simeq a X_0 + b$$

$$U_1 \simeq a X_1 + b$$

$$U_2 \simeq a X_2 + b$$



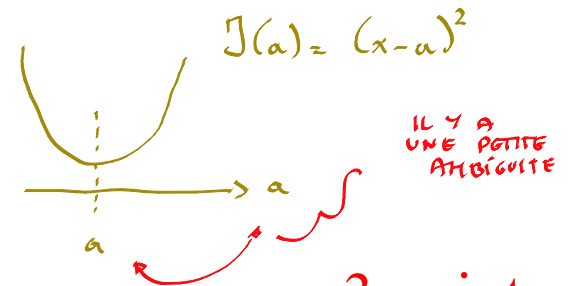
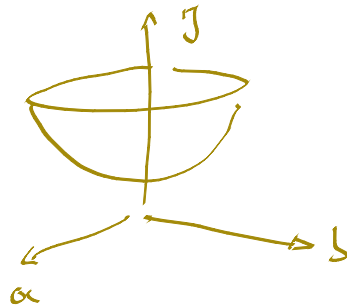
A MINIMISER

$$R_0^2 + R_1^2 + R_2^2$$

$$(U_0 - aX_0 - b)^2 + (U_1 - aX_1 - b)^2 + (U_2 - aX_2 - b)^2$$

$$\begin{cases} \frac{\partial J}{\partial a} \Big|_{(a,b)} = 0 \\ \frac{\partial J}{\partial b} \Big|_{(a,b)} = 0 \end{cases}$$

$$J(a, b) = (U_0 - aX_0 - b)^2 + (U_1 - aX_1 - b)^2 + (U_2 - aX_2 - b)^2$$



3 points
2 paramètres

Equations normales

$$\begin{cases} \frac{\partial J}{\partial a} \Big|_{(a,b)} = 0 \\ \frac{\partial J}{\partial b} \Big|_{(a,b)} = 0 \end{cases}$$

$$J(a, b) = (U_0 - aX_0 - b)^2 + (U_1 - aX_1 - b)^2 + (U_2 - aX_2 - b)^2$$

$$0 = \frac{\partial J}{\partial a} = -2 \left[(U_0 - aX_0 - b)X_0 + (U_1 - aX_1 - b)X_1 + \dots \right]$$

$$0 = \frac{\partial J}{\partial b} = -2 \left[(U_0 - aX_0 - b) + (U_1 - aX_1 - b) + \dots \right]$$

$$\begin{cases} a \sum X_i^2 + b \sum X_i = \sum U_i X_i \\ a \sum X_i + b \sum 1 = \sum U_i \end{cases}$$

$$\begin{bmatrix} \sum X_i^2 & \sum X_i \\ \sum X_i & \sum 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum X_i U_i \\ \sum U_i \end{bmatrix}$$

EQUATIONS
NORMALES

Généralisons un peu...

$$v(x) = \alpha_0 \underbrace{\phi_0(x)}_1 + \alpha_1 \underbrace{\phi_1(x)}_x$$

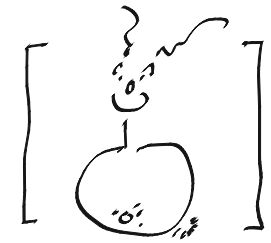
$$\begin{bmatrix} \sum_{i=0}^m \phi_0(x_i) \phi_0(x_i) & \sum_{i=0}^m \phi_0(x_i) \phi_1(x_i) \\ \sum_{i=0}^m \phi_1(x_i) \phi_0(x_i) & \sum_{i=0}^m \phi_1(x_i) \phi_1(x_i) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_0 \\ \alpha_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=0}^m v_i \phi_0(x_i) \\ \sum_{i=0}^m v_i \phi_1(x_i) \end{bmatrix}$$

$$\sum_{j=0}^m \sum_{k=0}^m \phi_k(x_i) \phi_j(x_i) \alpha_j = \sum_{k=0}^m v_i \phi_k(x_i) \quad \left[\begin{array}{c} \text{?} \\ \text{?} \\ \text{?} \\ \text{?} \end{array} \right]$$

$$\begin{bmatrix} \sum x_i^2 & \sum x_i \\ \sum x_i & \sum 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum x_i v_i \\ \sum v_i \end{bmatrix}$$

EQUATIONS
NORMALES

$$\sum_{j=0}^m \sum_{i=0}^m \underbrace{\phi_k(x_i)}_{k=0, \dots, m} \underbrace{\phi_j(x_i)}_{j=0, \dots, m} a_j = \sum_{i=0}^m u_i \phi_k(x_i)$$



$$\underline{\underline{A}}_{ik}$$

$$\underline{\underline{A}}_{ij}$$

LiGNEs $m+1=3$ — COLONNES $m+1=2$

$$\underline{\underline{A}}^T \cdot \underline{\underline{A}} \cdot \underline{a} = \underline{\underline{A}}^T \cdot \underline{u}$$

$$\underline{\underline{A}}_{ij} = \begin{bmatrix} \phi_0(x_0) & \phi_1(x_0) \\ \phi_0(x_1) & \phi_1(x_1) \\ \phi_0(x_2) & \phi_1(x_2) \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \text{row 1} \\ \text{row 2} \\ \text{row 3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \text{col 1} \\ \text{col 2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \text{row 1} \\ \text{row 2} \\ \text{row 3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \text{col 1} \\ \text{col 2} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \text{row 1} \\ \text{row 2} \\ \text{row 3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \text{col 1} \\ \text{col 2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \text{row 1} \\ \text{row 2} \\ \text{row 3} \end{bmatrix}$$

...pour conclure
par un petit dessin

La fonction $u^h(x)$ ne
 passe pas par les points,
 mais s'en rapproche
 selon un critère
 à définir...

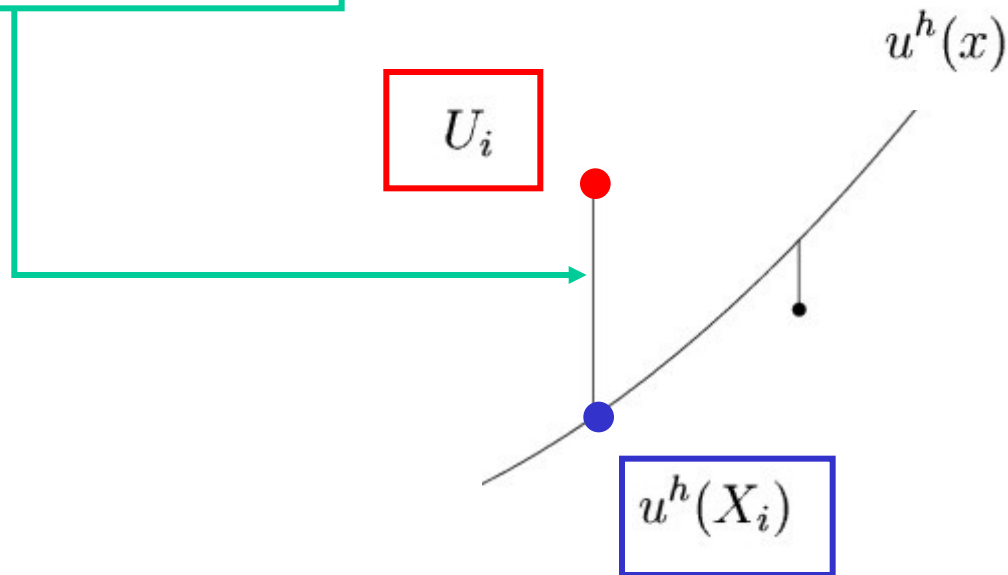
$$u^h(X_i) \approx u(X_i)$$

$$\begin{bmatrix} \phi_0(X_0) & \phi_1(X_0) & \dots & \phi_n(X_0) \\ \phi_0(X_1) & \phi_1(X_1) & \dots & \phi_n(X_1) \\ \phi_0(X_2) & \phi_1(X_2) & \dots & \phi_n(X_2) \\ \phi_0(X_3) & \phi_1(X_3) & \dots & \phi_n(X_3) \\ \phi_0(X_4) & \phi_1(X_4) & \dots & \phi_n(X_4) \\ \phi_0(X_5) & \phi_1(X_5) & \dots & \phi_n(X_5) \\ \phi_0(X_6) & \phi_1(X_6) & \dots & \phi_n(X_6) \\ \phi_0(X_7) & \phi_1(X_7) & \dots & \phi_n(X_7) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \phi_0(X_m) & \phi_1(X_m) & \dots & \phi_n(X_m) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} U_0 \\ U_1 \\ U_2 \\ U_3 \\ U_4 \\ U_5 \\ U_6 \\ U_7 \\ \vdots \\ U_m \end{bmatrix}$$

Minimisons les résidus

$$R_i = U_i - \underbrace{\sum_{j=0}^n \phi_j(X_i) a_j}_{u^h(X_i)}$$

$$i = 0, 1, 2, \dots, m.$$



Problème de l'approximation

Trouver $(a_0, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^{n+1}$ tels que

$$\underbrace{\sum_{i=0}^m \left(U_i - \sum_{j=0}^n \phi_j(X_i) a_j \right)^2}_{J(a_0, \dots, a_n)} \text{ soit minimal.}$$

Il s'agit donc de minimiser J qui est une fonction à $n+1$ variables


$$\left. \frac{\partial J}{\partial a_k} \right|_{(a_0, \dots, a_n)} = 0$$

Il faut que le vecteur gradient s'annule et aussi que les conditions du second ordre sur la matrice hessienne soient satisfaites

Calculons...

$$\underbrace{\sum_{i=0}^m \left(U_i - \sum_{j=0}^n \phi_j(X_i) a_j \right)^2}_{J(a_0, \dots, a_n)}$$

$$\left. \frac{\partial J}{\partial a_k} \right|_{(a_0, \dots, a_n)} = 0$$

$$k = 0, 1, \dots, n$$

$$\sum_{i=0}^m -2\phi_k(X_i) \left(U_i - \sum_{j=0}^n \phi_j(X_i) a_j \right) = 0$$

$$k = 0, 1, \dots, n$$

$$\sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) \sum_{j=0}^n \phi_j(X_i) a_j = \sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) U_i$$

$$k = 0, 1, \dots, n$$

$$\sum_{j=0}^n \left(\sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) \phi_j(X_i) \right) a_j = \sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) U_i$$

$$k = 0, 1, \dots, n$$

Et pratiquement...

$$\begin{bmatrix} \sum_{i=0}^m \phi_0(X_i)\phi_0(X_i) & \sum_{i=0}^m \phi_0(X_i)\phi_1(X_i) & \dots & \sum_{i=0}^m \phi_0(X_i)\phi_n(X_i) \\ \sum_{i=0}^m \phi_1(X_i)\phi_0(X_i) & \sum_{i=0}^m \phi_1(X_i)\phi_1(X_i) & \dots & \sum_{i=0}^m \phi_1(X_i)\phi_n(X_i) \\ \sum_{i=0}^m \phi_2(X_i)\phi_0(X_i) & \sum_{i=0}^m \phi_2(X_i)\phi_1(X_i) & \dots & \sum_{i=0}^m \phi_2(X_i)\phi_n(X_i) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \sum_{i=0}^m \phi_n(X_i)\phi_0(X_i) & \sum_{i=0}^m \phi_n(X_i)\phi_1(X_i) & \dots & \sum_{i=0}^m \phi_n(X_i)\phi_n(X_i) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=0}^m \phi_0(X_i)U_i \\ \sum_{i=0}^m \phi_1(X_i)U_i \\ \sum_{i=0}^m \phi_2(X_i)U_i \\ \vdots \\ \sum_{i=0}^m \phi_n(X_i)U_i \end{bmatrix}$$

Equations normales

$$A_{ik}$$

$$A_{ki}^T$$

$$A_{ij}$$

Problème de l'approximation

Trouver $(a_0, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^{n+1}$ tels que

$$\sum_{j=0}^n \left(\sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) \phi_j(X_i) \right) a_j = \sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) U_i \quad k = 0, 1, \dots, n$$

Equations normales sous forme matricielle $A^T A \mathbf{a} = A^T \mathbf{u}$

Problème de l'interpolation

A est une matrice carrée

$$\begin{bmatrix} \phi_0(X_0) & \phi_1(X_0) & \dots & \phi_n(X_0) \\ \phi_0(X_1) & \phi_1(X_1) & \dots & \phi_n(X_1) \\ \phi_0(X_2) & \phi_1(X_2) & \dots & \phi_n(X_2) \\ \phi_0(X_3) & \phi_1(X_3) & \dots & \phi_n(X_3) \\ \phi_0(X_4) & \phi_1(X_4) & \dots & \phi_n(X_4) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \phi_0(X_n) & \phi_1(X_n) & \dots & \phi_n(X_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} U_0 \\ U_1 \\ U_2 \\ U_3 \\ U_4 \\ \vdots \\ U_n \end{bmatrix}$$

Equations de l'interpolation sous forme matricielle **A** **a** = **u**

On voit bien que dans le cas $n=m$, les équations normales fournissent la même solution que les équations de l'interpolation...

Cas particulier : Régression polynomiale

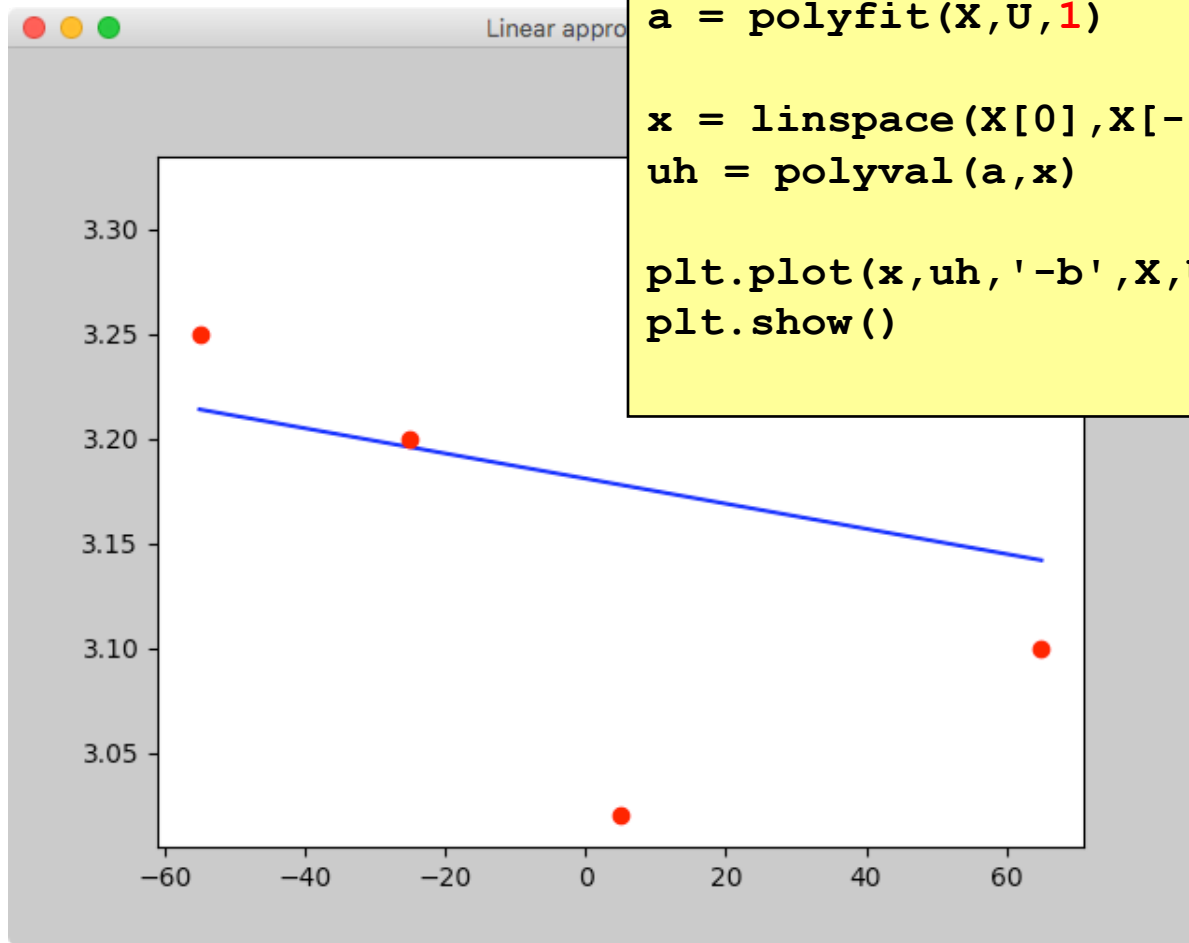
$$\phi_j(x) = x^j \quad j = 0, 1, 2, \dots, n.$$



$$u^h(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$$

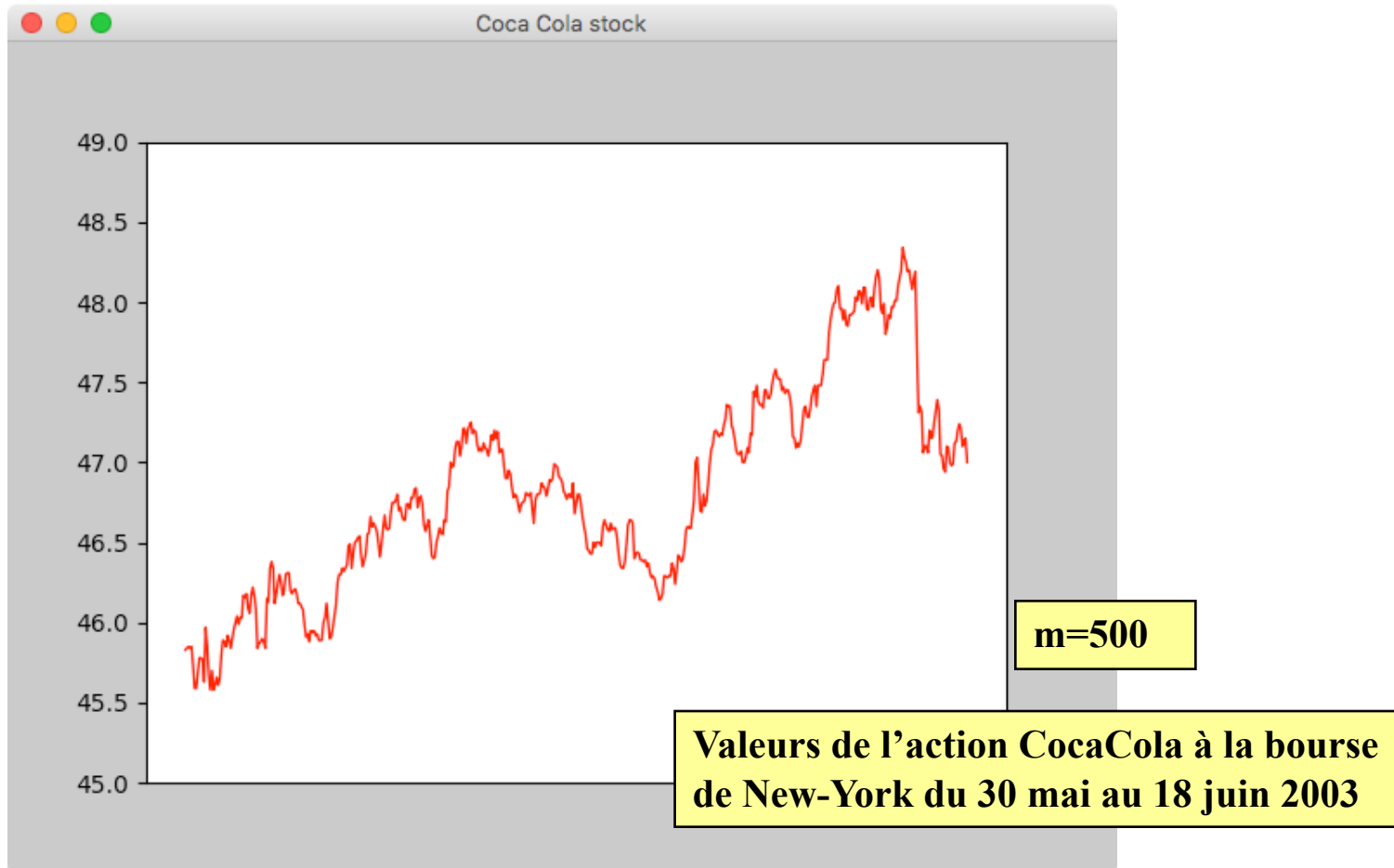
$$\begin{bmatrix} (m+1) & \sum_{i=0}^m X_i & \sum_{i=0}^m X_i^2 \\ \sum_{i=0}^m X_i & \sum_{i=0}^m X_i^2 & \sum_{i=0}^m X_i^3 \\ \sum_{i=0}^m X_i^2 & \sum_{i=0}^m X_i^3 & \sum_{i=0}^m X_i^4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=0}^m U_i \\ \sum_{i=0}^m X_i U_i \\ \sum_{i=0}^m X_i^2 U_i \end{bmatrix}$$

Exemple



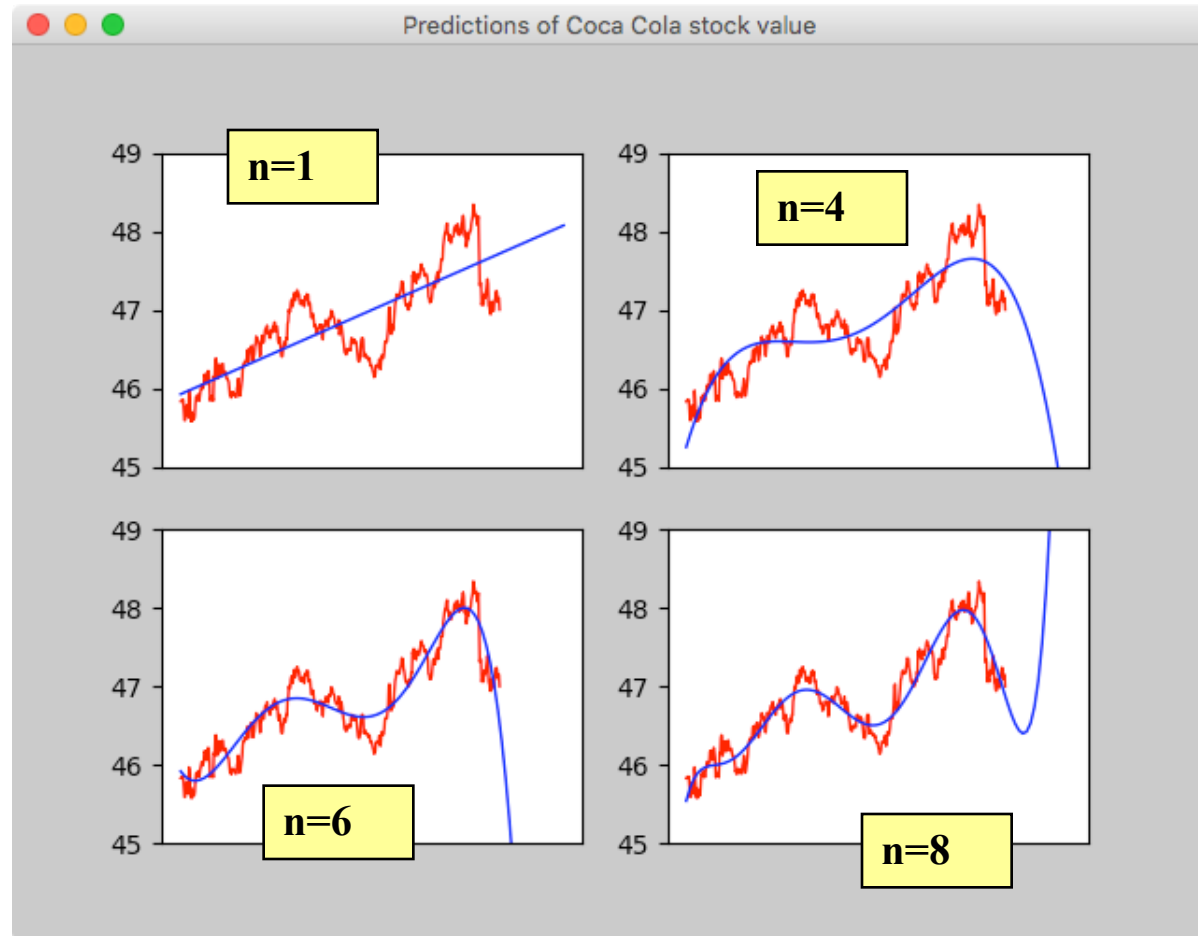
```
from numpy import *  
from matplotlib import pyplot as plt  
  
X = [ -55, -25,  5,  35,  65]  
U = [3.25,3.20,3.02,3.32,3.10]  
a = polyfit(X,U,1)  
  
x = linspace(X[0],X[-1],100)  
uh = polyval(a,x)  
  
plt.plot(x,uh,'-b',X,U,'or')  
plt.show()
```

Beaucoup de données

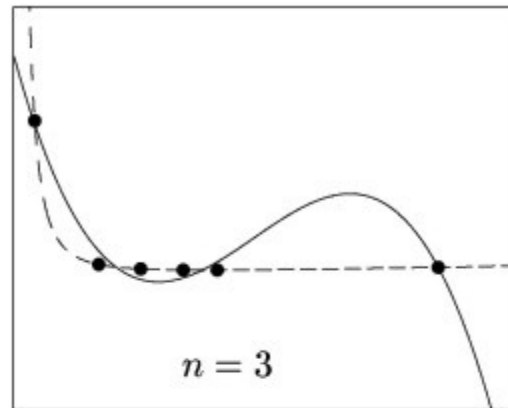
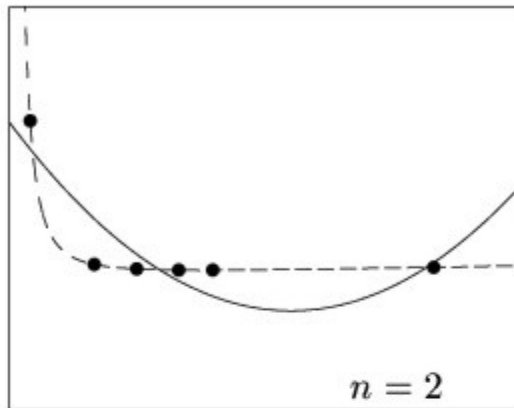


Faisons
des
régressions
et

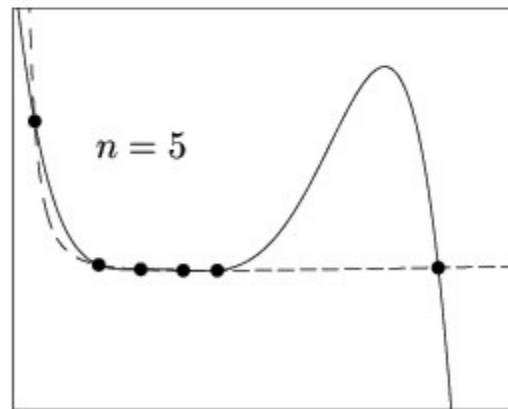
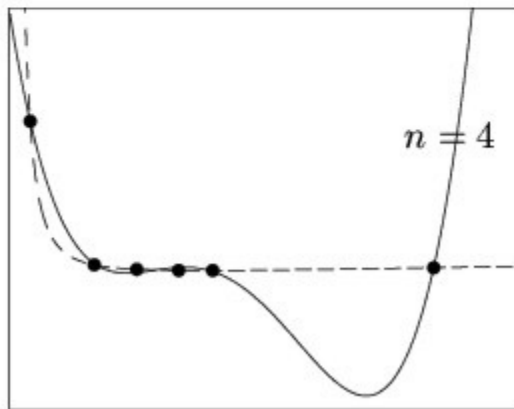
extrapolons les valeurs pour
devenir riches :-)



...les approximations polynomiales divergent aussi !



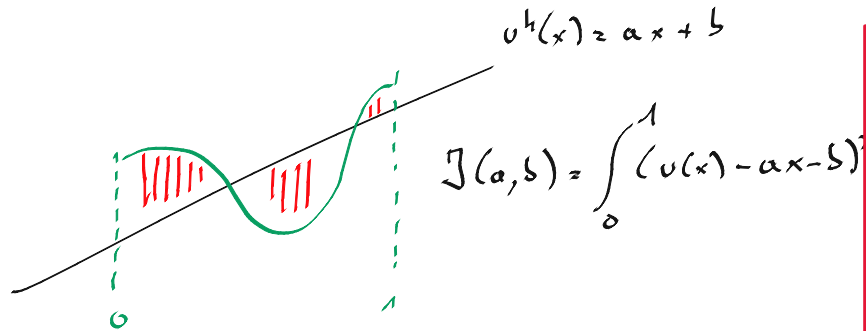
$$u(x) = 1.44x^{-2} + 0.24$$



Et si nous
avons $u(x)$...

$$\begin{bmatrix} \int x^2 & \int x \\ \int x & \int 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \int x u \\ \int u \end{bmatrix}$$

EQUATIONS
NORMALES



$$\begin{bmatrix} \sum x_i^2 & \sum x_i \\ \sum x_i & \sum 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum x_i u_i \\ \sum u_i \end{bmatrix}$$

EQUATIONS
NORMALES

$$0 = \frac{\partial J}{\partial a} = \int_0^1 \cancel{x} (u(x) - ax - b) dx$$

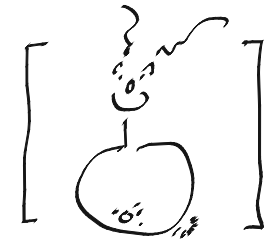
$$0 = \frac{\partial J}{\partial b} = \int_0^1 \cancel{1} (u(x) - ax - b) dx$$

$$\sum_{j=0}^m \int_0^1 \phi_k(x) \phi_j(x) a_j dx = \int_0^1 \phi_k(x) u(x) dx$$

$k = 0, \dots, m$



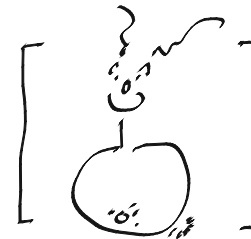
$$\sum_{j=0}^n \sum_{k=0}^m \phi_k(x_j) \phi_j(x_k) a_j = \sum_{k=0}^m v_k \phi_k(x)$$



$$\sum_{j=0}^n \int_0^1 \phi_k(x) \phi_j(x) a_j dx = \int_0^1 \phi_k(x) v(x) dx$$



EST BIEN
APPROCHÉ
PAR
UN ETRE RUSTRE



CAR

$$\int \dots = \int$$

≈

$$\sum \approx \sum$$

Et si nous
avons la
fonction
 $u(x)$...

$$J(a_0, a_1, \dots, a_n) = \int_a^b \left(u(x) - \sum_{j=0}^n \phi_j(x) a_j \right)^2 dx$$

$$\left. \frac{\partial J}{\partial a_k} \right|_{(a_0, \dots, a_n)} = 0 \quad k = 0, 1, \dots, n$$

$$\int_a^b -2\phi_k(x) \left(u(x) - \sum_{j=0}^n \phi_j(x) a_j \right) dx = 0 \quad k = 0, 1, \dots, n$$

$$\sum_{j=0}^n \left(\int_a^b \phi_k(x) \phi_j(x) dx \right) a_j = \int_a^b \phi_k(x) u(x) dx \quad k = 0, 1, \dots, n$$

$$\mathbf{B} \mathbf{a} = \mathbf{c}$$

Problème intégral de l'approximation

Trouver $(a_0, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^{n+1}$ tels que

$$\sum_{j=0}^n \left(\int_a^b \phi_k(x) \phi_j(x) dx \right) a_j = \int_a^b \phi_k(x) u(x) dx \quad k = 0, 1, \dots, n$$

Les équations normales ne sont qu'une approximation de la forme intégrale par une somme finie

Trouver $(a_0, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^{n+1}$ tels que

$$\sum_{j=0}^n \left(\sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) \phi_j(X_i) \right) a_j = \sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) U_i \quad k = 0, 1, \dots, n$$

Et pratiquement...

$$\begin{bmatrix} \int_a^b \phi_0(x)\phi_0(x)dx & \int_a^b \phi_0(x)\phi_1(x)dx & \dots & \int_a^b \phi_0(x)\phi_n(x)dx \\ \int_a^b \phi_1(x)\phi_0(x)dx & \int_a^b \phi_1(x)\phi_1(x)dx & \dots & \int_a^b \phi_1(x)\phi_n(x)dx \\ \int_a^b \phi_2(x)\phi_0(x)dx & \int_a^b \phi_2(x)\phi_1(x)dx & \dots & \int_a^b \phi_2(x)\phi_n(x)dx \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \int_a^b \phi_n(x)\phi_0(x)dx & \int_a^b \phi_n(x)\phi_1(x)dx & \dots & \int_a^b \phi_n(x)\phi_n(x)dx \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \int_a^b \phi_0(x)u(x)dx \\ \int_a^b \phi_1(x)u(x)dx \\ \int_a^b \phi_2(x)u(x)dx \\ \vdots \\ \int_a^b \phi_n(x)u(x)dx \end{bmatrix}$$

*Calcul de la projection
orthogonale de $u(x)$ pour le
produit scalaire L^2*

$$\underbrace{\langle f, g \rangle}_{\text{PRODUIT SCALAIRE}} = \int_0^1 f(x) g(x) dx$$

PRODUIT
SCALAIRE

$$\text{DE } L^2([0,1]) = \left\{ f(x) \text{ tel que } \int_0^1 f^2 < \infty \right\}$$

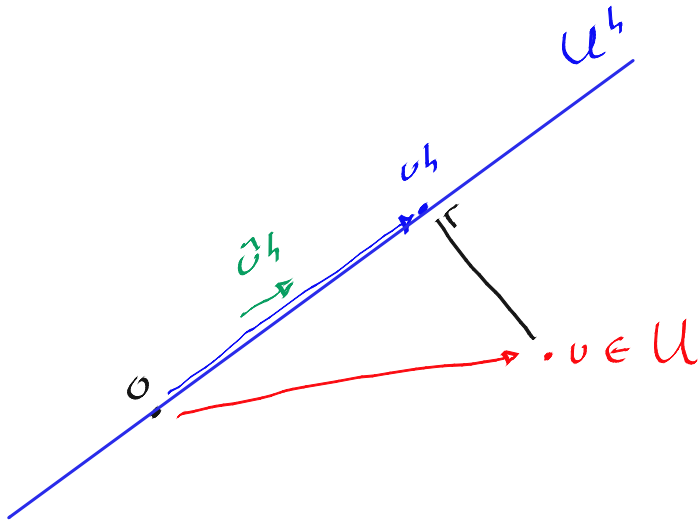
DES
ESPACE
FONCTIONS CARRÉ-INTÉGRABLE
ESPACE DE SOBOLEV

ESPACE VECTORIEL

- AVEC PRODUIT
SCALAIRE

- COMPLET

ESPACE
D' HILBERT



$$\langle p^h, (u - u^h) \rangle = 0 \quad \forall p^h \in U^h$$

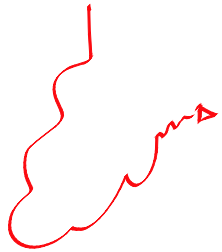
PROJECTION
ORTHOGONALE

Une jolie
interprétation
algébro-géométrique...

Projection orthogonale

$$\langle \hat{v}^h, (v - v^h) \rangle = 0 \quad \forall \hat{v}^h \in U^h$$

PROJECTION
ORTHOGONALE



$$\begin{aligned} \langle x (v(x) - \alpha x - \beta) \rangle &= 0 \\ \langle (v(x) - \alpha x - \beta) \rangle &= 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \int_0^1 x (v(x) - \alpha x - \beta) dx &= 0 \\ \int_0^1 (v(x) - \alpha x - \beta) dx &= 0 \end{aligned}$$

$$U^h = \left\{ \underbrace{\alpha x + \beta}_{v^h(x)} \quad \alpha, \beta \in \mathbb{R} \right\}$$

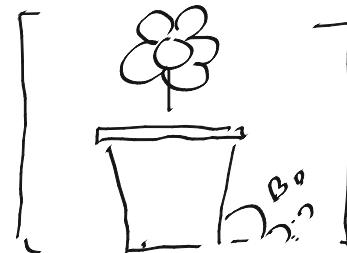
$$\dim(U^h) = 2$$

$$\text{BASE} = \{ 1, x \}$$

$$\forall \hat{v}^h \in U^h \quad \hat{v}^h = \hat{\alpha} x + \hat{\beta}$$

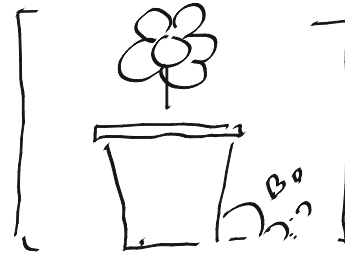
$$\Leftrightarrow \forall \hat{\alpha} \hat{\beta}$$

$$\Leftrightarrow (0, 1) \quad (1, 0)$$



$$\int_0^1 x (u(x) - \alpha x - \beta) dx = 0$$

$$\int_0^1 u(x) - \alpha x - \beta dx = 0$$



$$\sum_{j=0}^m \int_0^1 \phi_k(x) \phi_j(x) a_j dx = \int_0^1 \phi_k(x) u(x) dx$$

$k = 0, \dots, m$

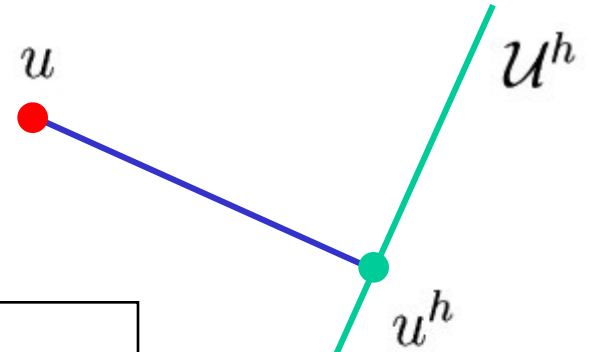


...oui enfin !

L'approximation au sens
des moindres carrés
est une projection
orthogonale...

$$\langle \hat{u}^h, \underbrace{(u - u^h)}_{e^h} \rangle = 0, \quad \forall \hat{u}^h \in \mathcal{U}^h$$

*Sous-espace
vectoriel dont une
base est donnée par
les fonctions ϕ_i*



$$\langle f, g \rangle = \int_a^b f g \, dx$$

Produit scalaire L^2

Et il s'agit bien du même $u^h(x)$.

$$\langle \hat{u}^h, \underbrace{(u - u^h)}_{e^h} \rangle = 0, \quad \forall \hat{u}^h \in \mathcal{U}^h,$$

*Imposer pour toute fonction de base ϕ_i
est équivalent à
l'imposer pour toute fonction de l'espace*

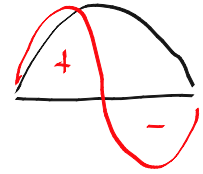
$$\int_a^b \phi_k(x) \left(u(x) - \sum_{j=0}^n \phi_j(x) a_j \right) dx = 0, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

$$\sum_{j=0}^n \left(\int_a^b \phi_k(x) \phi_j(x) dx \right) a_j = \int_a^b \phi_k(x) u(x) dx \quad k = 0, 1, \dots, n$$

*Equations intégrales de l'approximation au
sens des moindres carrés !*

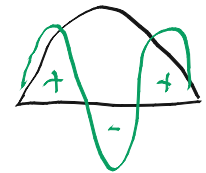


Une base orthogonale pour ce produit scalaire !



$$\phi_i(x) = \cos(ix) \quad i = 1, 2, \dots, n$$

$$[-\pi, \pi].$$



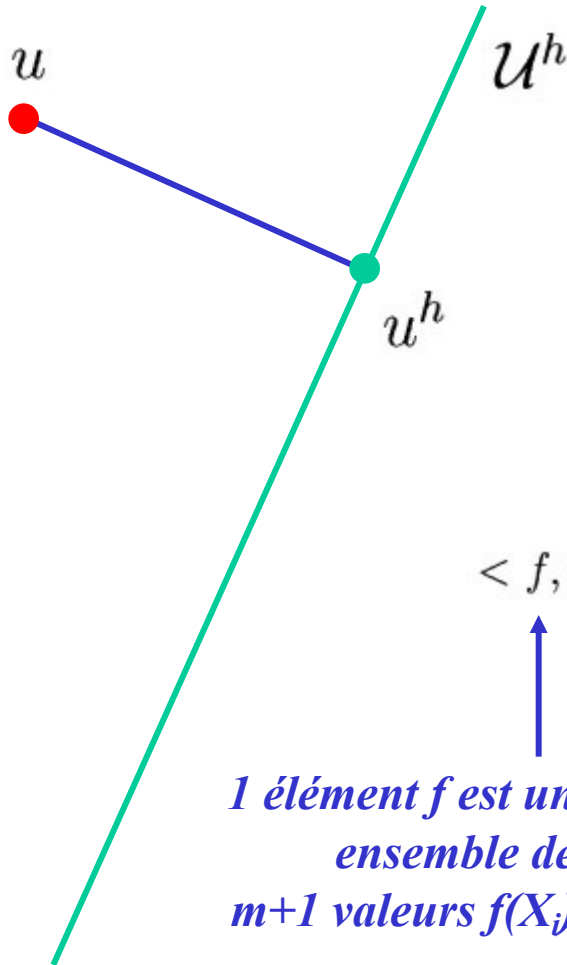
$$\begin{aligned} \int_{-\pi}^{\pi} \cos(ix) \cos(jx) &= 0 & i \neq j \\ &= \pi & i = j \end{aligned}$$



$$a_i = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} u(x) \cos(ix) dx$$

*Sous-espace vectoriel
dont une base est
donnée par les $n+1$
vecteurs $\phi_j(X_j)$*

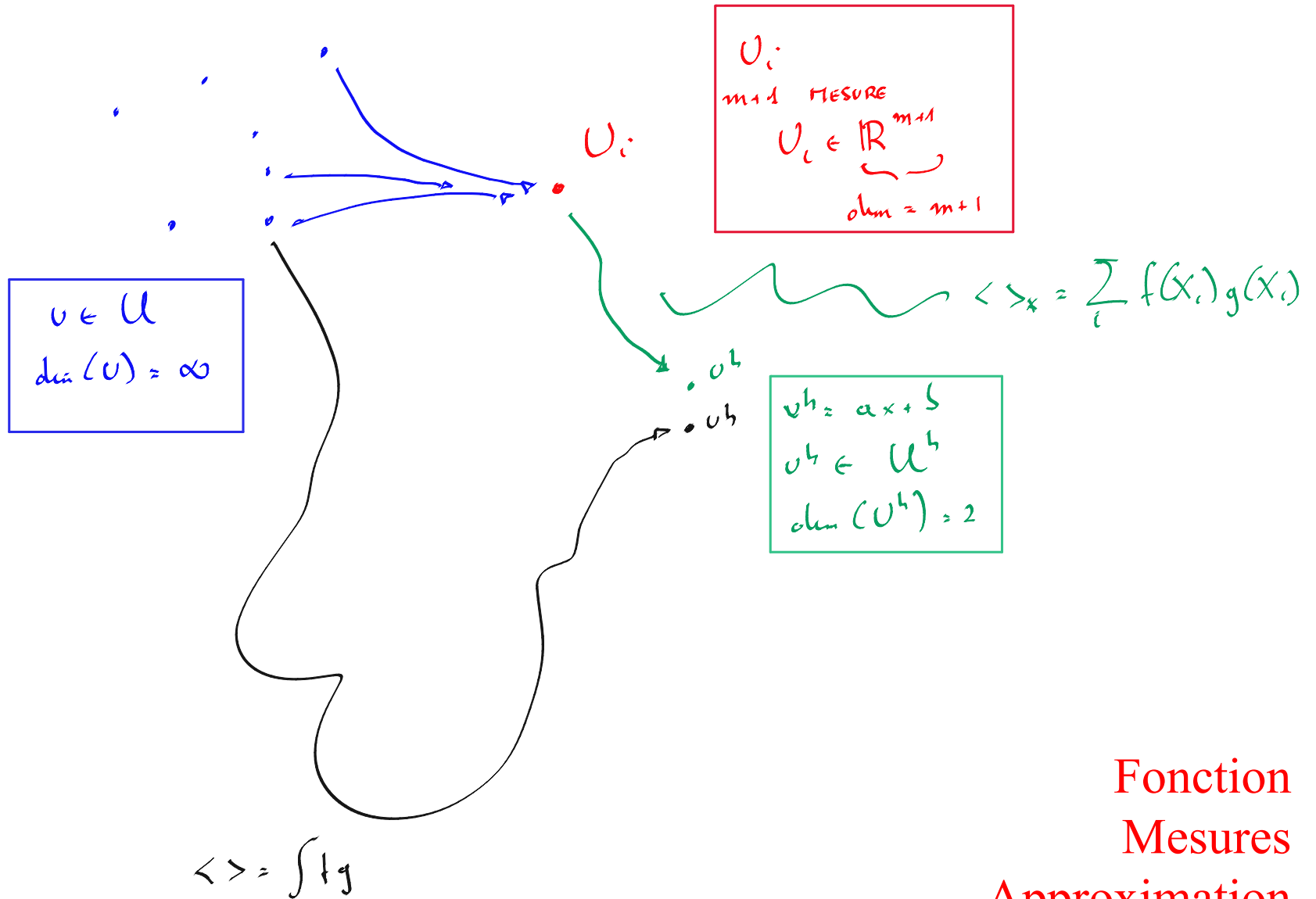
Approximer $m+1$
points au sens des
moindres carrés avec
 $n+1$ fonctions de base



$$\langle f, g \rangle_* = \sum_{j=0}^m f(X_j)g(X_j)$$

*1 élément f est un
ensemble de
 $m+1$ valeurs $f(X_j)$*

C'est réaliser une projection orthogonale
d'un élément de $\mathbb{R}^{m+1}$
dans un sous-espace de dimension $n+1$



Fonction
 Mesures
 Approximation

En fait, on réalise
deux approximations
successives...

Cet élément de $\mathbb{R}^m$ représente
toutes les fonctions dont
les m valeurs en X_i sont identiques

$$\langle \hat{u}^h, \underbrace{(u - u^h)}_{e^h} \rangle_* = 0,$$

$$\forall \hat{u}^h \in \mathcal{U}^h,$$

$$\sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) \left(u(X_i) - \sum_{j=0}^n \phi_j(X_i) a_j \right) = 0,$$

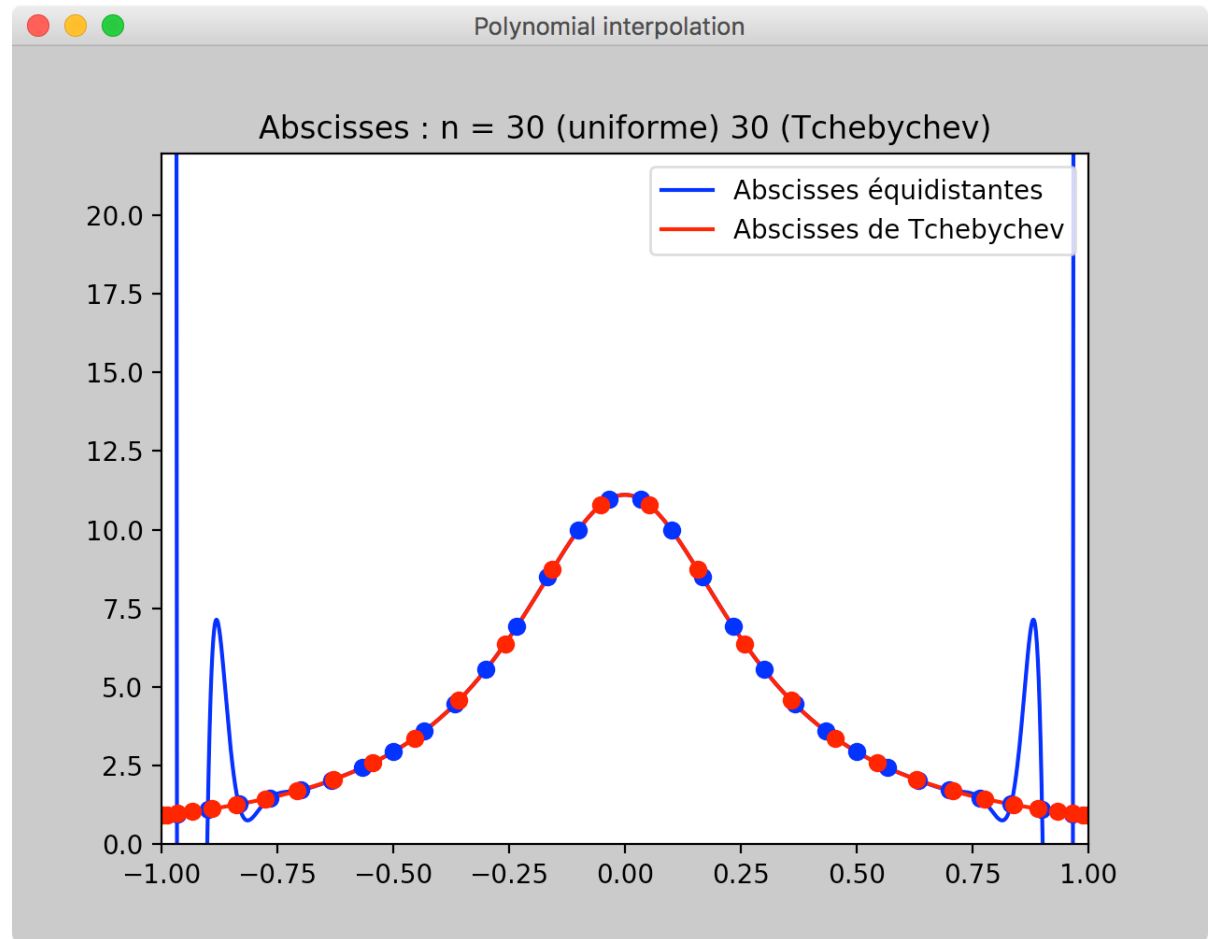
$$k = 0, 1, \dots, n$$

$$\sum_{j=0}^n \left(\sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) \phi_j(X_i) \right) a_j = \sum_{i=0}^m \phi_k(X_i) U_i \quad k = 0, 1, \dots, n$$

Equations normales !



Implémenter l'interpolation polynomiale...



Une implémentation naïve mais qui fournit la bonne réponse...

```
def lagrange_naive(x,X,U):  
  
    n = min(len(X),len(U))  
    m = len(x)  
    uh = zeros(m)  
    phi = zeros(n)  
    for j in range(m):  
        uh[j] = 0  
        for i in range(n):  
            phi[i] = 1.0  
            for k in range(n):  
                if i != k:  
                    phi[i] = phi[i]*(x[j]-X[k])/(X[i]-X[k])  
            uh[j] = uh[j] + U[i] * phi[i]  
    return uh
```

*Pas si naïf que cela :
Implémentation robuste !
Pas d'erreur possible !*

$$\phi_i(x) = \frac{(x - X_0)(x - X_1) \dots (x - X_{i-1})(x - X_{i+1}) \dots (x - X_n)}{(X_i - X_0)(X_i - X_1) \dots (X_i - X_{i-1})(X_i - X_{i+1}) \dots (X_i - X_n)}$$

```
def lagrange_naive(x,X,U):

    n = min(len(X),len(U))
    m = len(x)
    uh = zeros(m)
    phi = zeros(n)
    for j in range(m):
        uh[j] = 0
        for i in range(n):
            phi[i] = 1.0
            for k in range(n):
                if i != k:
                    phi[i] = phi[i]*(x[j]-X[k])/(X[i]-X[k])
            uh[j] = uh[j] + U[i] * phi[i]
    return uh
```

$$u^h(x) = \sum_{i=0}^n U_i \phi_i(x)$$

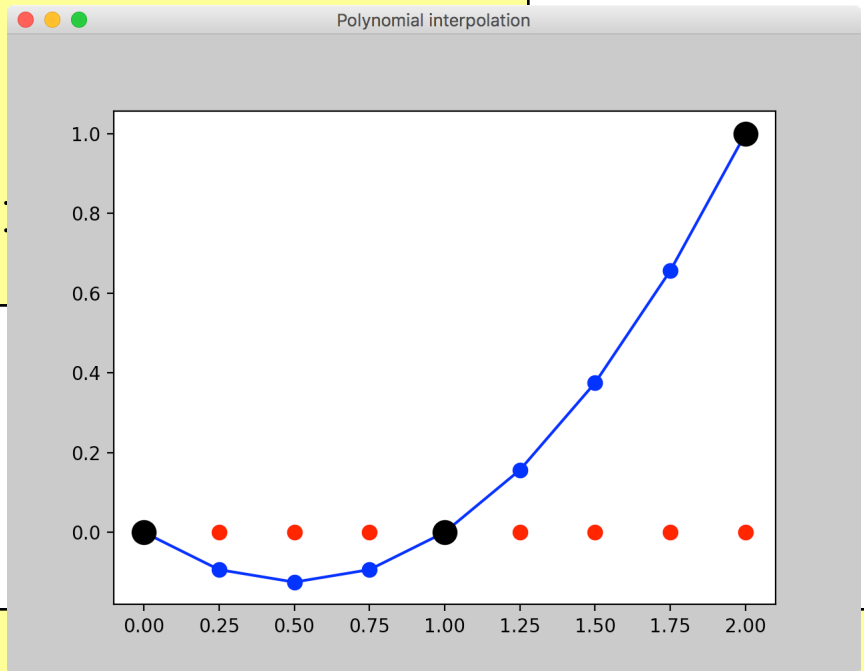
```
def lagrange_naive(x,X,U):

    n = min(len(X),len(U))
    ...
    for j in range(m):
        uh[j] = 0
        for i in range(n):
            ...
            uh[j] = uh[j] + U[i] * phi[i]
    return uh
```

x : c'est quoi ?

```
X = [0,1,2]
U = [0,0,1]
x = linspace(0,2,9)
uh = lagrange_naive(x,X,U);

plt.plot(x,zeros(size(x)),'.r',markersize=15)
plt.plot(x,uh,'.-b',markersize=15)
plt.plot(X,U,'.k',markersize=25)
```



Pourquoi est-ce naïf ?

```
x = linspace(-1,1,2000)
tic()
lagrange(x,[0,1,2],[0,1,2])
toc()
tic()
lagrange(x,[0,1,2],[0,1,2])
toc()
```

Elapsed time is 0.000219 seconds

Elapsed time is 0.017949 seconds

```
x = linspace(-1,1,2000000)
tic()
lagrange_naive(x,[0,1,2],[0,1,2])
...
```

Elapsed time is 1.415670 seconds

Elapsed time is 159.760674 seconds

Pas de vectorisation :-(
Mais pré-allocation :-)



CTRL-C

Suite de Pisano Fibonacci

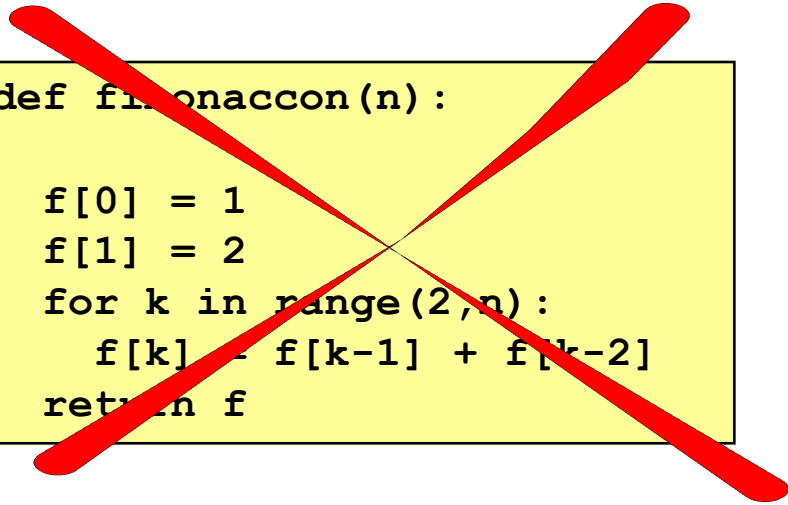
A man put a pair of rabbits in a place surrounded on all sides by a wall. How many pairs of rabbits can be produced from that pair if it is supposed that every month each pair begets a new pair which from the second month on becomes productive...

$$f_n = f_{n-1} + f_{n-2}$$

```
def fibonacci(n):  
    f = zeros(n)  
    f[0] = 1  
    f[1] = 2  
    for k in range(2,n):  
        f[k] = f[k-1] + f[k-2]  
    return f
```

Dans numpy, il faut toujours préallouer les tableaux...

```
def fibonacci(n):  
    f = zeros(n)  
    f[0] = 1  
    f[1] = 2  
    for k in range(2,n):  
        f[k] = f[k-1] + f[k-2]  
    return f
```



```
def fibonacci(n):  
    f[0] = 1  
    f[1] = 2  
    for k in range(2,n):  
        f[k] = f[k-1] + f[k-2]  
    return f
```

```
bash-3.2$ python fibonacci.py  
Traceback (most recent call last):  
  File "fibonacci.py", line 69, in <module>  
    fibonacci(n)  
  File "fibonacci.py", line 50, in fibonacci  
    f[0] = 1  
NameError: name 'f' is not defined
```

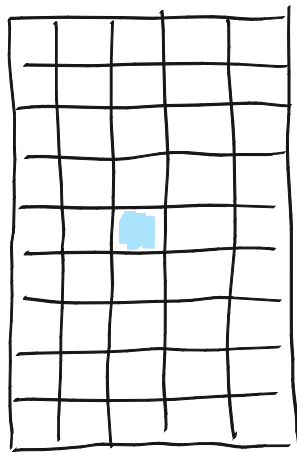
Et si tu veux vraiment pas pré-allouer les tableaux...

```
def fibonacci(n):  
    f = zeros(n)   
    f[0] = 1  
    f[1] = 2  
    for k in range(2,n):  
        f[k] = f[k-1] + f[k-2]  
    return f
```

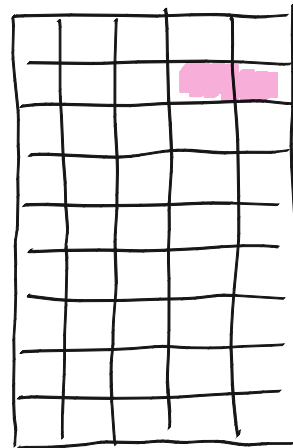
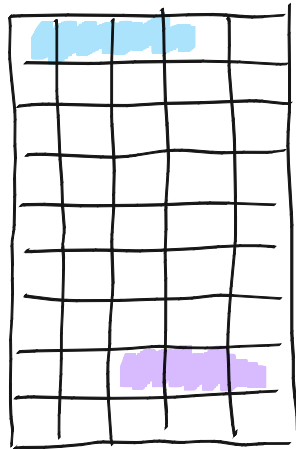
```
def fibonaccon(n):  
  
    f = [1,2]  
  
    for k in range(2,n):  
        f = append(f,[f[k-1] + f[k-2]])  
    return f
```

```
bash-3.2$ python fibonacci.py  
Elapsed time is 0.070130 seconds (fibonacci)  
Elapsed time is 10.754738 seconds (fibonaccon)
```

```
n = 200000  
tic()  
fibonacci(n)  
toc('fibonacci')
```



LES MESANGES



Logements sociaux à Charleroi

Ecrire le
maximum
d'opérations
sous forme
matricielle



$U @ \phi$

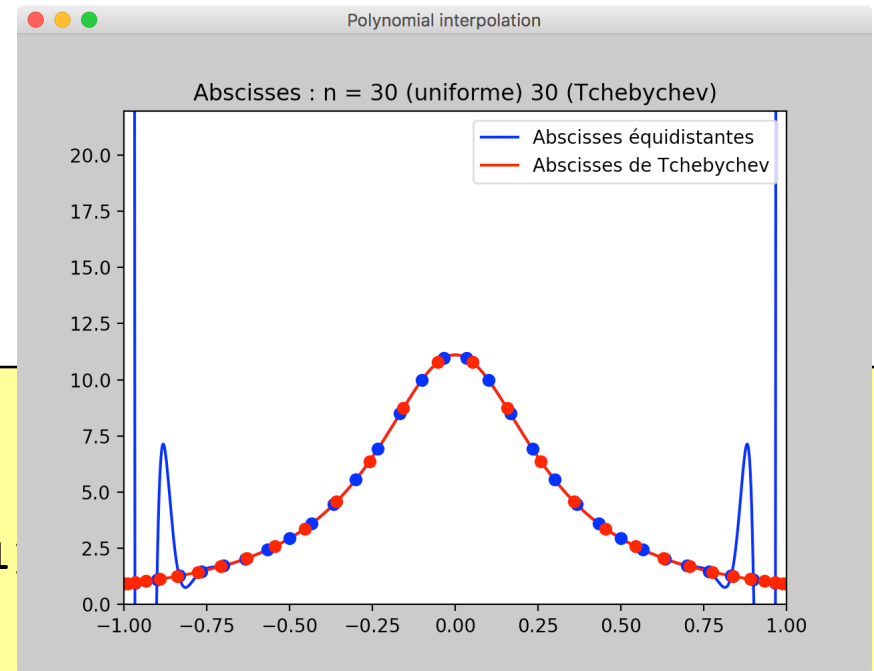
```
def lagrange(x,X,U):  
  
    n = min(len(X),len(U))          # Evite un message d'erreur :-)  
    phi = ones((n,len(x)))          # Preallocation (imposé !)  
    for i in range(n):  
        for k in list(range(0,i)) + list(range(i+1,n)):  
            phi[i,:] = phi[i,:]*(x-X[k])/(X[i]-X[k])  
  
    return U @ phi                  # Produit matriciel (plus rapide !)
```

Obtenir la figure !

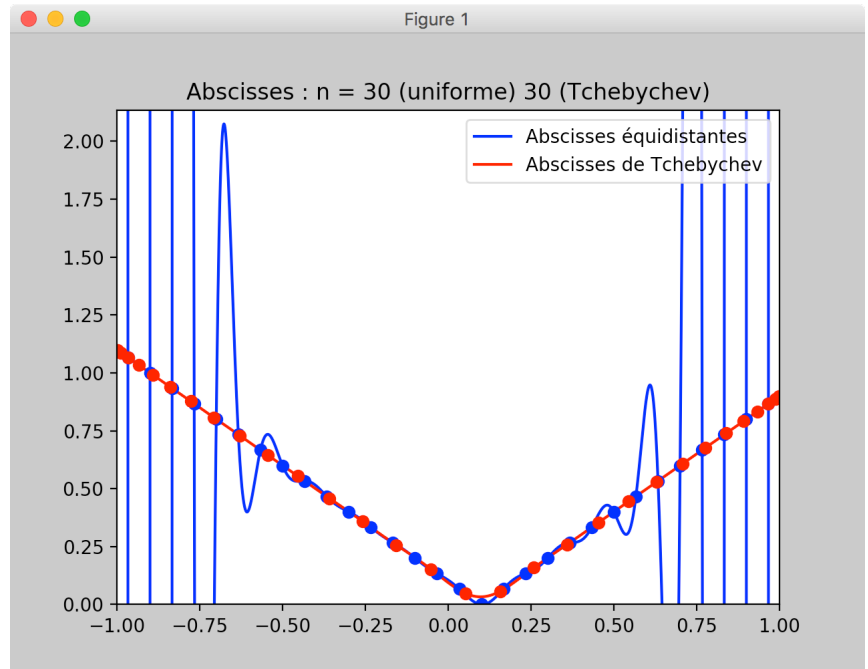
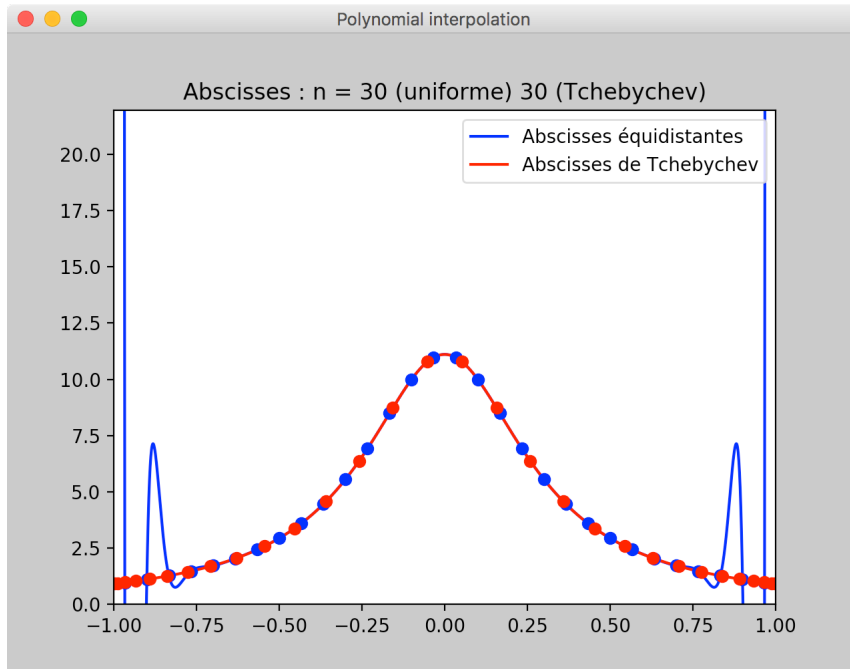
```
h = 1/n
x = linspace(-1,1,2000)
Xunif = arange(-1+h/2,1+h/2,h)
Xcheb = cos( pi*(2*arange(0,2*n)+1
```

```
u = lambda x : 1/(x**2 + 0.09)
Uunif = u(Xunif)
Ucheb = u(Xcheb)
```

```
plt.figure('Polynomial interpolation')
plt.plot(x,lagrange(x,Xunif,Uunif),'-b',label='Absc. équidistantes')
plt.plot(x,lagrange(x,Xcheb,Ucheb),'-r',label='Absc. de Tchebychev')
plt.plot(Xunif,Uunif,'ob',Xcheb,Ucheb,'or')
plt.xlim((-1,1))
plt.ylim((0,max(Uunif)*2))
plt.title('Abscisses : n = %d (uniforme) %d (Tchebychev) '
          % (len(Xunif),len(Xcheb)))
plt.legend(loc='upper right')
```



Obtenir deux figures...



Cool : ctrl-c / ctrl-v ☺

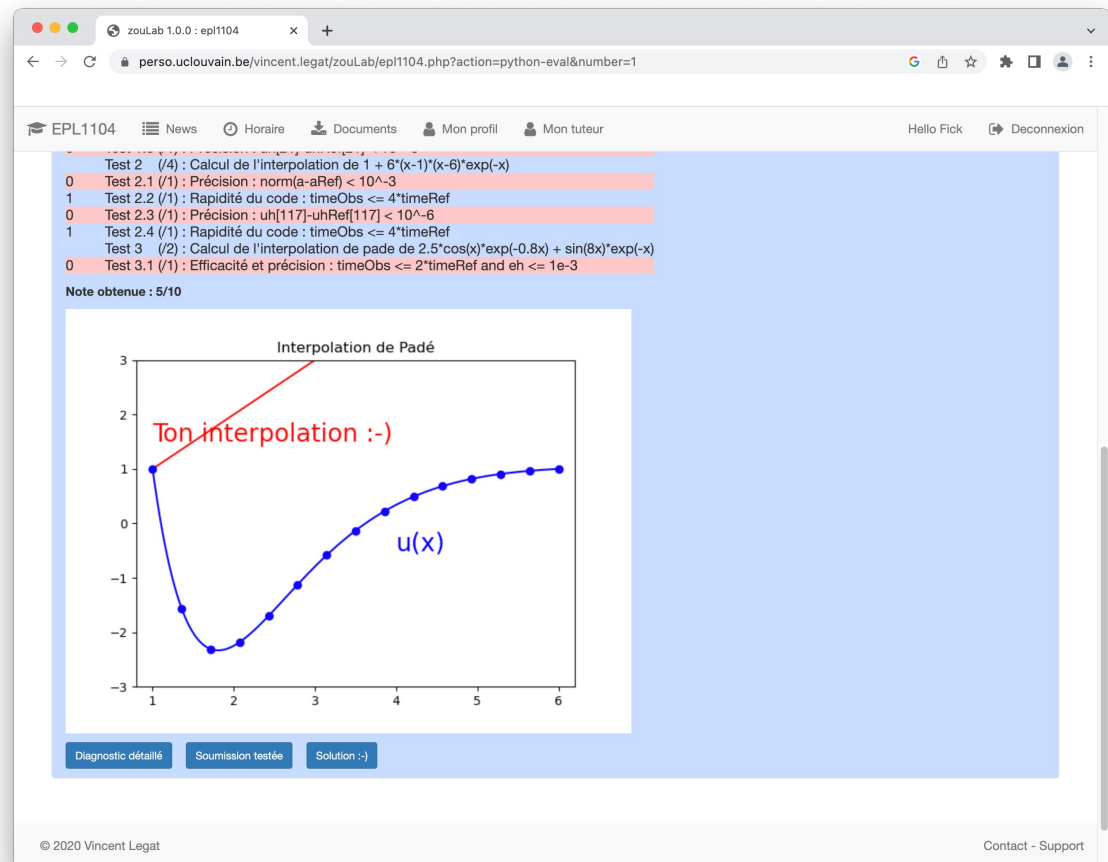
Ne jamais dupliquer du code !

```
functions = [lambda x : 1/(x**2 + 0.09),  
             lambda x : abs(x - 0.1)]  
  
for u in functions:  
    Unif = u(Xunif)  
    Ucheb = u(Xcheb)  
    plt.figure('Polynomial interpolation')  
    plt.plot(x, lagrange(x, Xunif, Unif), '-b', ...  
    plt.plot(x, lagrange(x, Xcheb, Ucheb), '-r', ...
```

*Les listes de Python peuvent contenir
n'importe quoi et donc aussi des fonctions*

Il faudra maintenir deux fois plus de lignes de code : c'est cher !

Votre premier devoir a été corrigé !



Votre premier devoir a été corrigé !

La correction et la solution du devoir 1 sont disponibles :-)

La correction et la solution du premier problème sont disponibles :

[Solution :-\)](#)

Vous avez accès à votre note dans l'onglet

[Evaluation devoir 1](#)

après identification. Si vraiment après vu la solution et la correction exclusivement **Nathan Coppin**. Ne pas oublier qu'un point d'un devoir a une importance toute relative.... Attention, toute réclamation abusive et

Il y a eu 351 soumissions : c'est bien et il ne faut pas vous décourager

Les statistiques des résultats pour ce problème sont :

11/10 : 127 étudiant(e)s
10/10 : 2 étudiant(e)s
9/10 : 151 étudiant(e)s
8/10 : 1 étudiant(e)
7/10 : 9 étudiant(e)s
6/10 : 6 étudiant(e)s
5/10 : 14 étudiant(e)s
4/10 : 5 étudiant(e)s
2/10 : 1 étudiant(e)
1/10 : 17 étudiant(e)s
0/10 : 18 étudiant(e)s

(2023-02-19 20:45:31)

The screenshot shows the zouLab 1.0.0 interface. The browser address bar displays the URL: `perso.uclouvain.be/vincent.legat/zouLab/ep11104.php?action=python-eval&number=1`. The page header includes navigation links: `EPL1104`, `News`, `Horaire`, `Documents`, `Mon profil`, and `Mon tuteur`. The main content area displays a list of tests with their scores and a plot titled "Ton interpo". The plot shows a blue curve and a red line segment. A modal window titled "Version-0" is open, displaying Python code for `padeInterpolationCompute` and `padeEval`. The code includes comments and a `Close` button. The footer of the page shows the copyright notice: `© 2020 Vincent Legat` and a `Contact - Support` link.

zouLab 1.0.0 : ep11104

perso.uclouvain.be/vincent.legat/zouLab/ep11104.php?action=python-eval&number=1

EPL1104 News Horaire Documents Mon profil Mon tuteur Hello Fick Deconnexion

Test 2 (4) : Calcul de l'inter
0 Test 2.1 (1) : Précision : norm
1 Test 2.2 (1) : Rapidité du cod
0 Test 2.3 (1) : Précision : uh[1
1 Test 2.4 (1) : Rapidité du cod
Test 3 (2) : Calcul de l'inter
0 Test 3.1 (1) : Efficacité et pré

Note obtenue : 5/10

Ton interpo

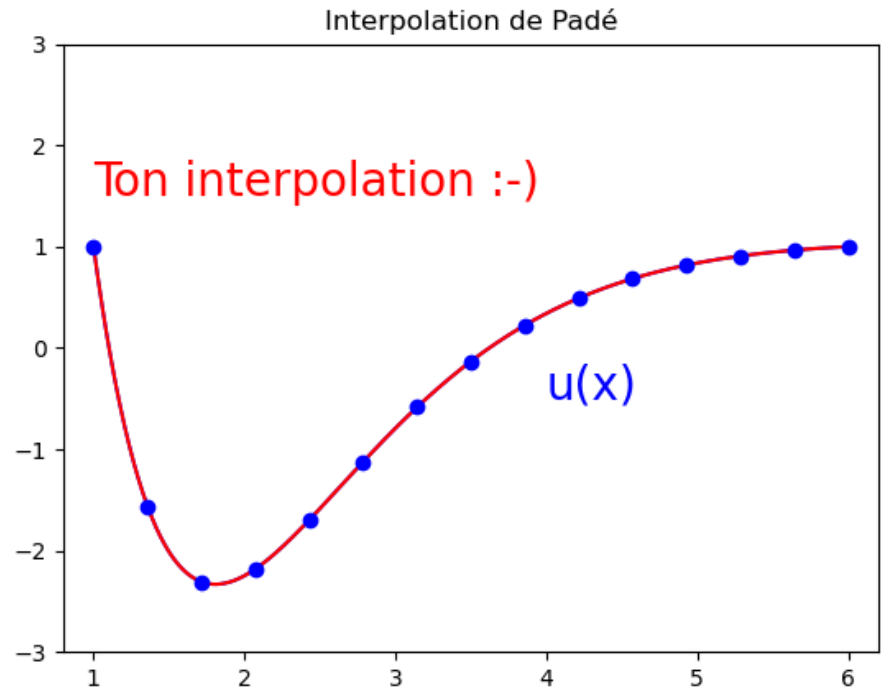
Version-0

```
from numpy import *  
from numpy.linalg import solve  
#  
# TOUTE AUTRE INSTRUCTION CONTENANT import / from SERA AUTOMATIQUEMENT SUPPRIMEE  
#  
def padeInterpolationCompute(X,U):  
#  
# A COMPLETER / MODIFIER  
#  
n = len(X) // 2  
a = ones(2*n+1)  
return a  
  
def padeEval(a,x):  
#  
# A COMPLETER / MODIFIER  
#  
u = x  
return u
```

Close

Diagnostic détaillé Soumission testée Solution :-)

© 2020 Vincent Legat Contact - Support

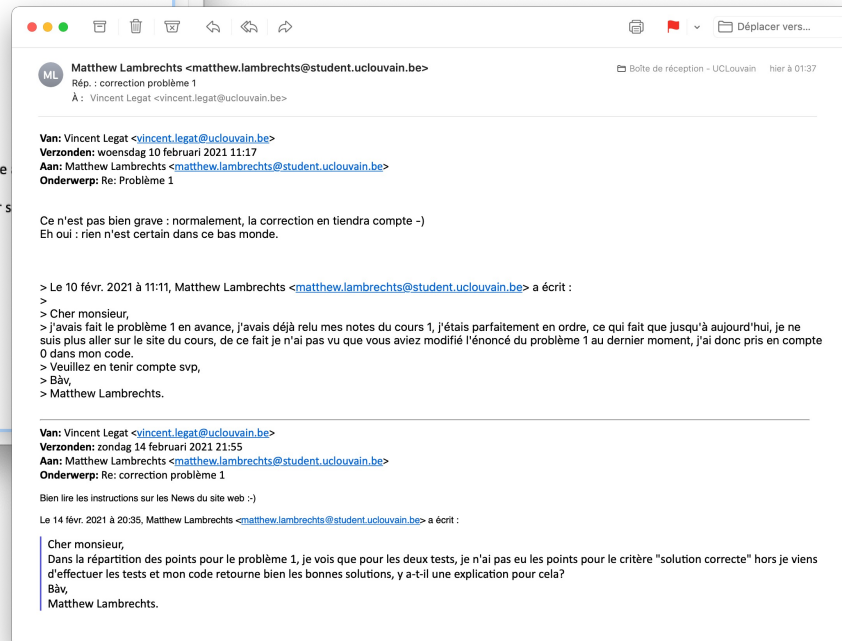
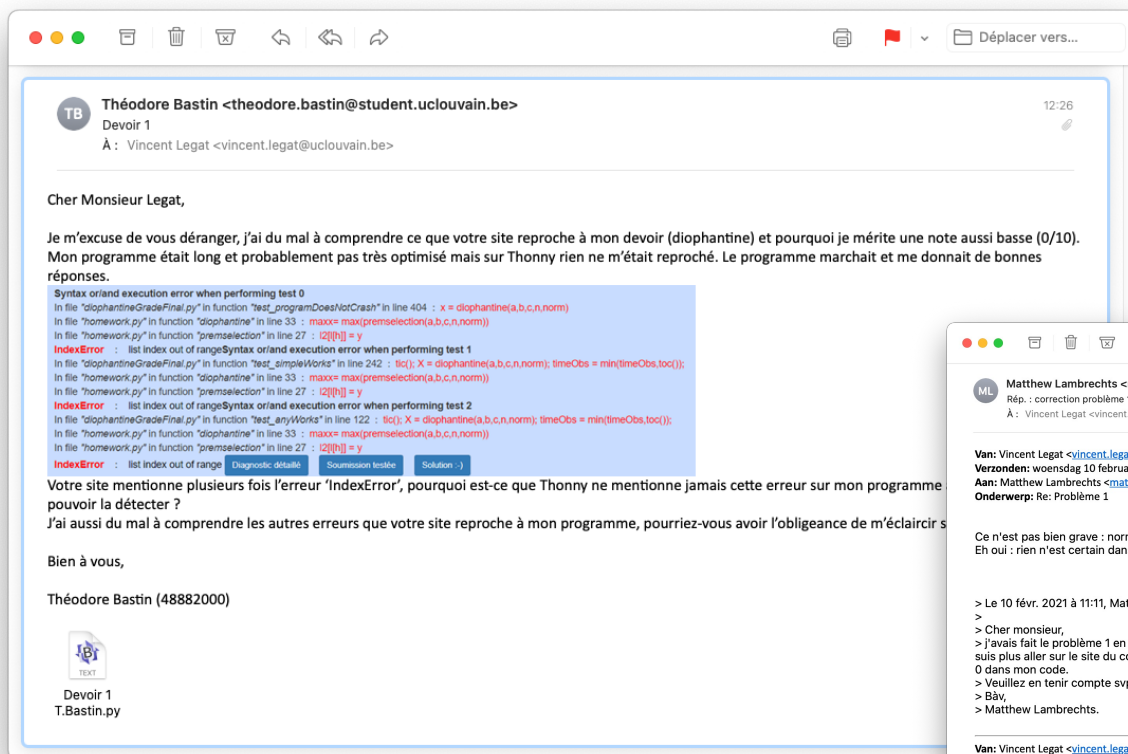


Monsieur !

Où est le SAV ?

Y a un problème !

I want my money back !



Service après vente Nathan est là !