

# Optimisation Stochastique

---

Pr Pierre Collet

Laboratoire ICUBE

Campus Numérique des Systèmes Complexes

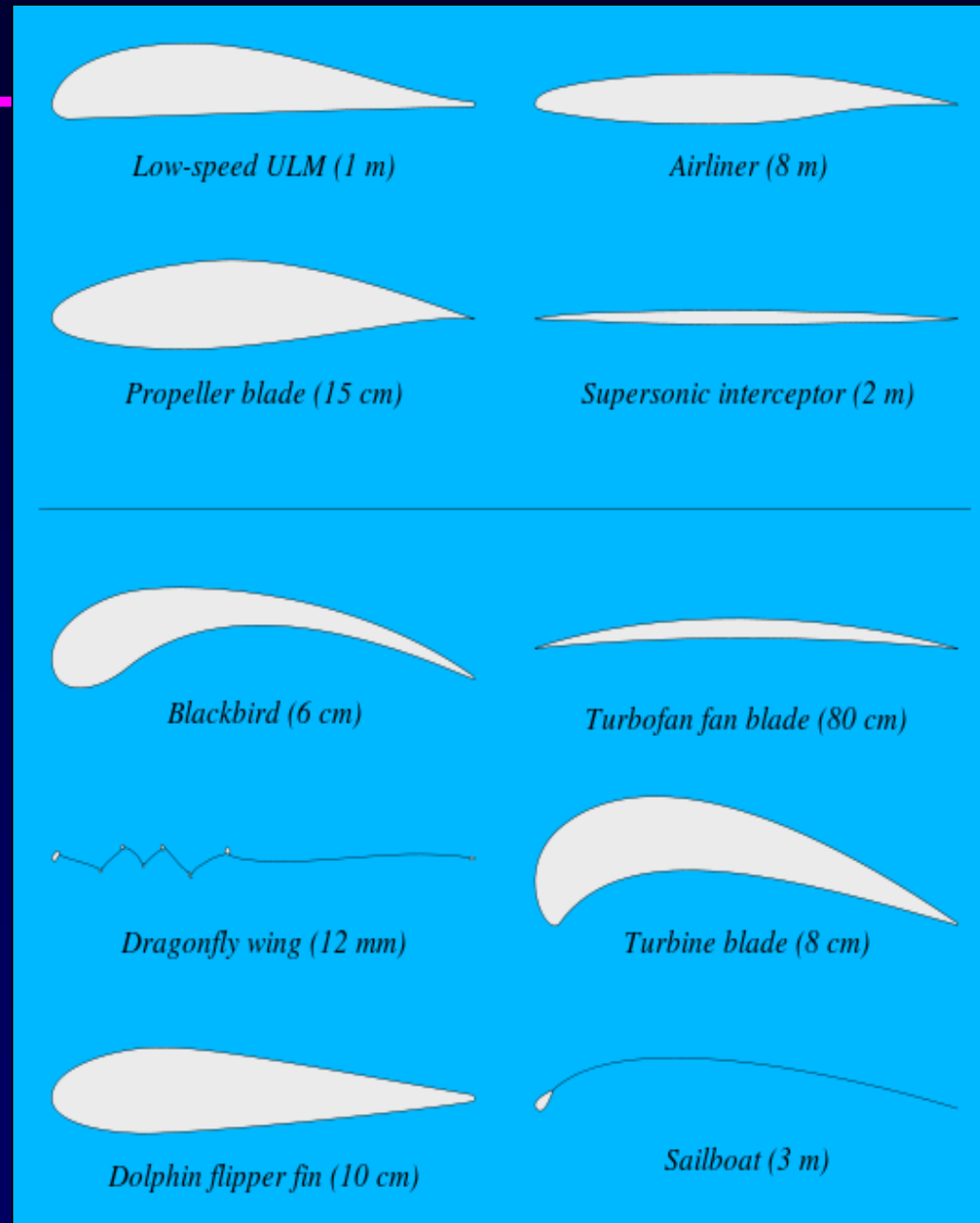
Pierre.Collet@unistra.fr

# Problématique

- Problèmes inverses

- Profil d'aile

- Évaluation de la qualité par équations de Navier-Stokes



# Problèmes difficiles

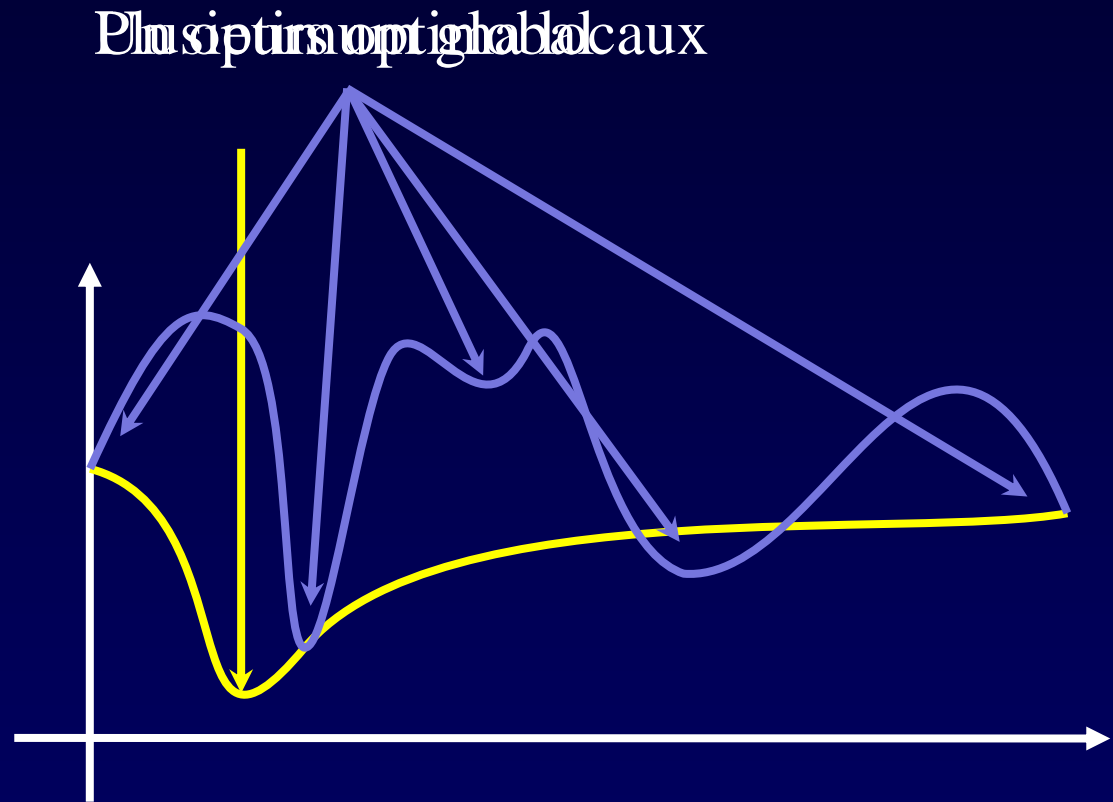
- Problèmes NP-complets très difficiles à résoudre
- Voyageur de commerce :  $(n-1)!/2$  chemins possibles !
- Si un ordinateur est capable d'évaluer 1 milliard de chemins / s.
  - 16 villes :  $653.10^9$  chemins = 653 000,18h.
  - 17 villes :  $10461.10^9$  chemins = 10461 000,18h.
  - 18 villes :  $177841.10^9$  chemins = 177841 000,18h.
  - 25 villes :  $15511210.10^9$  chemins = 15511210 000,18h.

***Vous venez d'assister à...  
une explosion combinatoire !***

# Types de problèmes (fonctions) à optimiser

□ Unimodal

□ Multimodal



(Dans ce cours, on cherchera à minimiser les valeurs)

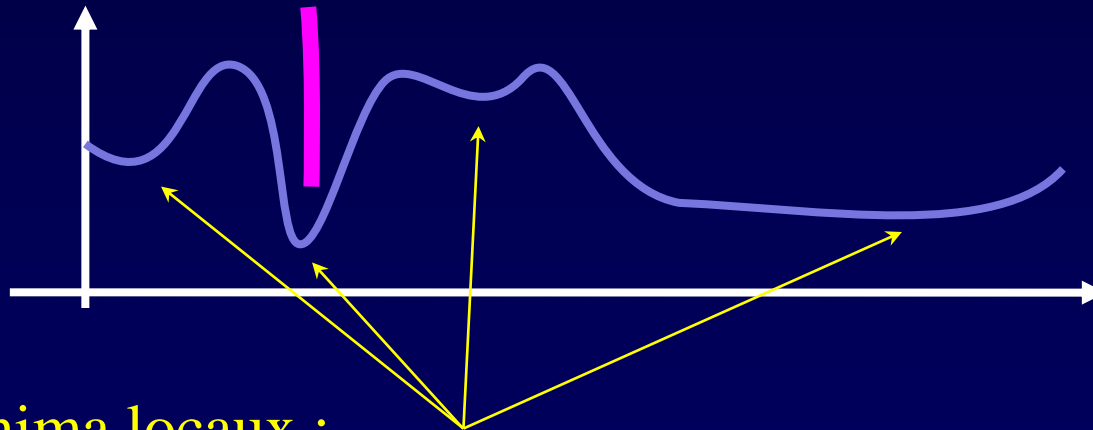
# Notion d'optimisation

□ Trouver  $x^*$  tq  $F(x^*) = \inf \{ F(y) \text{ pour } y \in \Omega \}$

$E$ , espace mesuré,  $\Omega \subset E$ ,  $F: \Omega \rightarrow \mathbf{R}$

$F$  est la fonction objectif à minimiser

**Minimum global :**  $x^*$  tq  $\forall x \in \Omega, F(x^*) \leq F(x)$



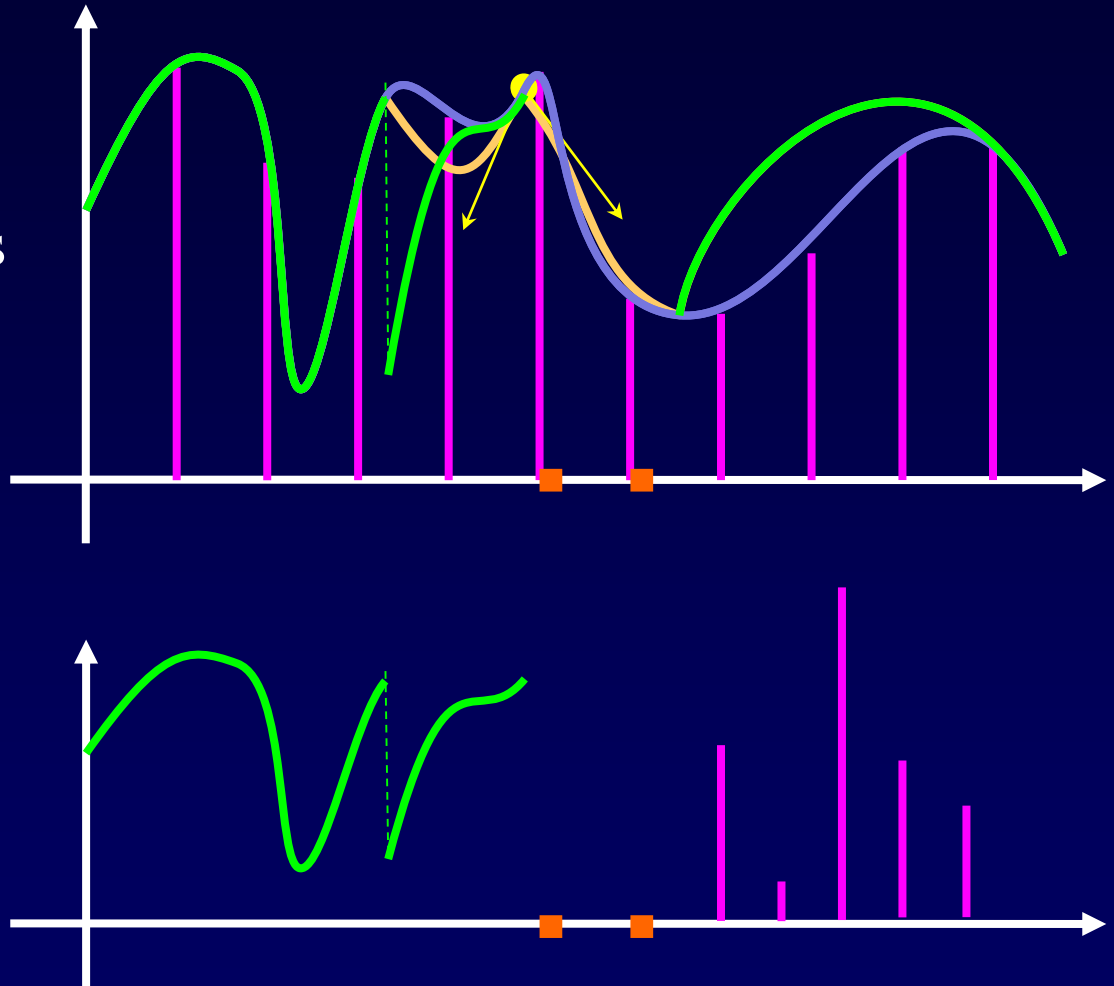
**Minima locaux :**

$x^*$  tq  $\exists \epsilon > 0, \forall x \in B(x^*, \epsilon) \cap \Omega, F(x^*) \leq F(x)$

(Minima stricts si inégalités strictes pour  $x \neq x^*$ )

# Espaces de recherche en optimisation

- ☐ Continus
  - Dérivables
  - Non dérivables
- ☐ Discontinus
- ☐ Discrets
- ☐ Combinatoires
- ☐ Mixtes



# Méthode locale pour problème discret

## □ Algorithme « Glouton »

➤  $x_{i+1}$  = « Meilleur voisin » de  $x_i$

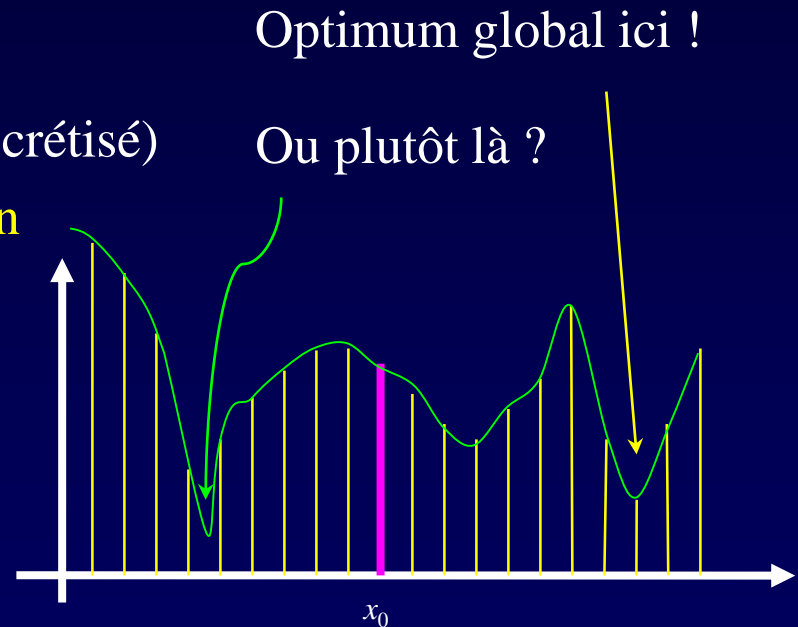
➤ Contexte:

– Tout espace (possiblement discrétisé)

– Fonctionne avec toute fonction

➤ Condition nécessaire:

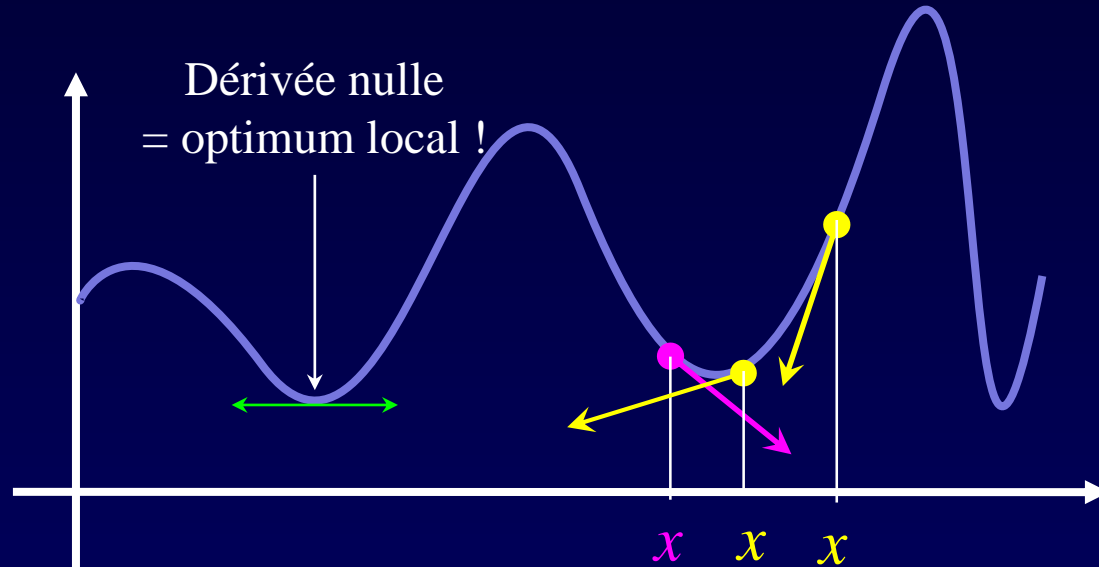
–  $x_0$  bien choisi.



Méthode locale, coûteuse (surtout si plusieurs dimensions), qui détermine le plus proche optimum local (attention à la discrétisation !)

# Fonction continue et dérivable

## ❑ Descente de gradient (*gradient search*)



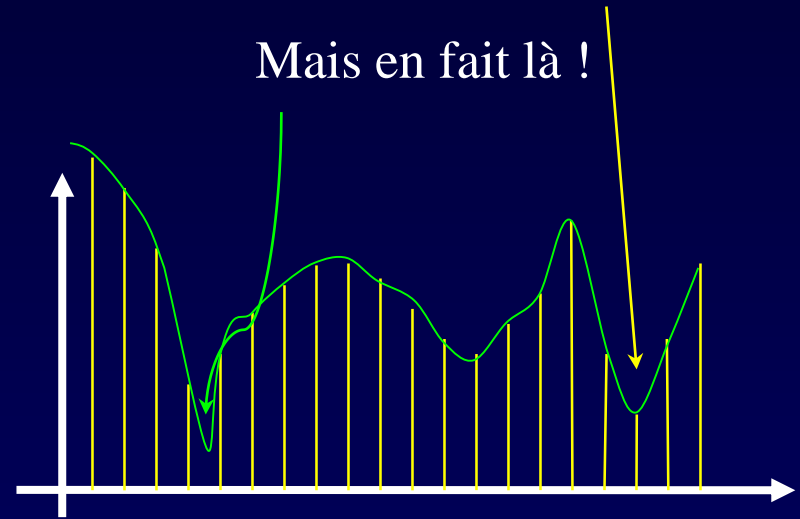
- ❑ La fonction doit être gentille (continue et dérivable)
- ❑  $x_{i+1} = x_i - \alpha f'(x_i)$
- ❑ Efficace, mais c'est une recherche locale (et il faut avoir le bon  $\alpha$  !)
- ❑ On ne trouve l'optimum global que si  $x_0$  est bien choisi ☹️



# Méthodes énumératives

- Contexte:
  - Espace fini
  - Toute fonction  $F$
  - Ordre de parcours
    - Fixé
    - Dépend du problème
- Conditions nécessaires
  - Taille de l'espace limitée
  - Discrétisation bien choisie

Optimum global apparemment ici !



Méthodes globales, mais coûteuses et non fiables pour des problèmes continus

# Méthodes stochastiques

---

- Utilisent des variables aléatoires permettant de ne pas tout explorer de manière exhaustive (problèmes difficiles)
- Sélectionner  $x_i$  dans  $\Omega$  d'après une distribution de probabilités
- Monte-Carlo (Metropolis, Ulam 1949)
- Évolution Artificielle (1953, renaissance en 1990)
- Recuit simulé (Kirkpatrick, Gelatt et Vecchi, 1983)