

# Planification génétique avec chromosomes de longueur variable

Alexandru HORIA BRIE

*Ecole Polytechnique*

*Palaiseau*

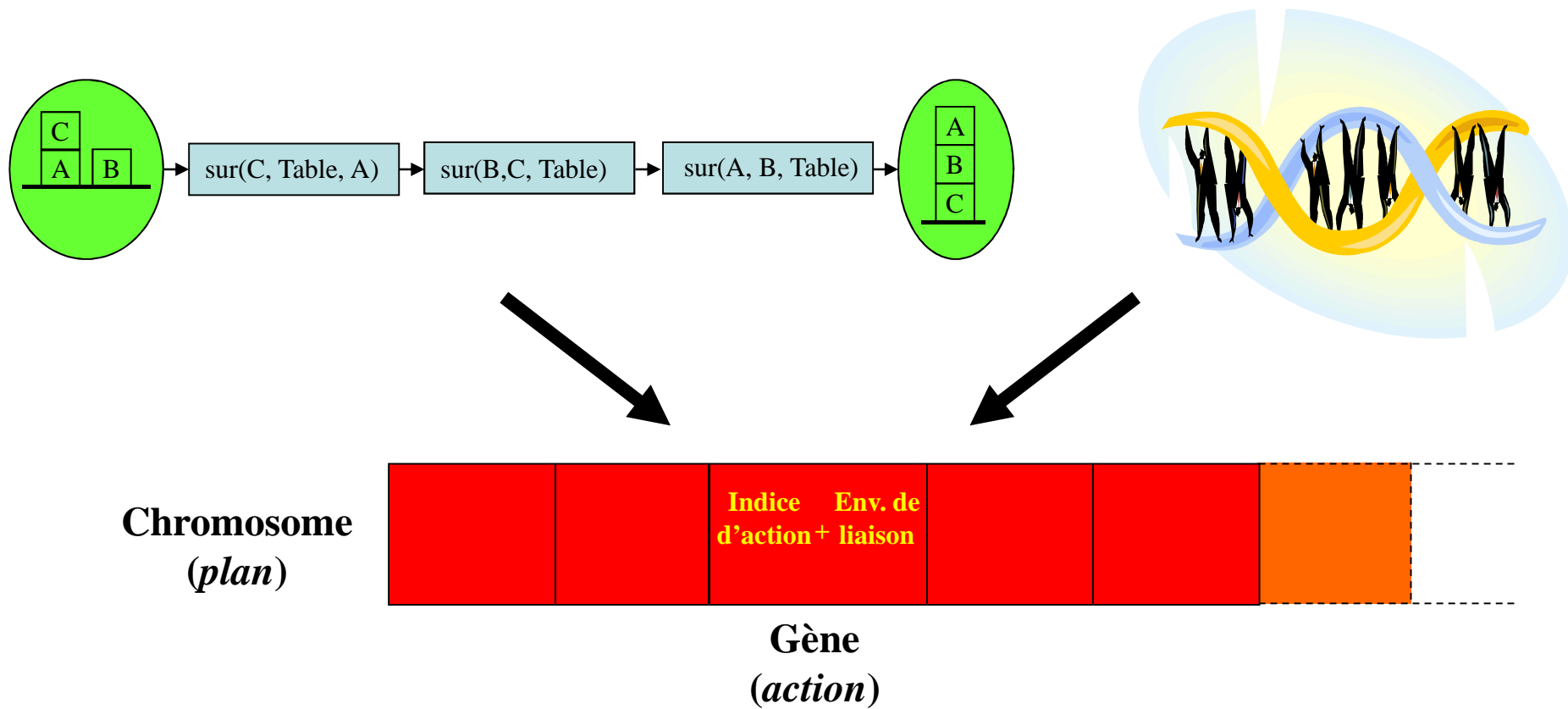
Philippe MORIGNOT

*AXLOG Ingénierie*

*Arcueil*

# 1. Modèle

# Encodage



# PDDL

```
(define (domain prodigy-bw)
  (:action pick-up
    :parameters (?ob1)
    :precondition (and (clear ?ob1) (on-table ?ob1) (arm-empty))
    :effect
      (and (not (on-table ?ob1))
            (not (clear ?ob1))
            (not (arm-empty))
            (holding ?ob1)))
  (:action put-down
    :parameters (?ob)
    :precondition (holding ?ob)
    :effect
      (and (not (holding ?ob))
            (clear ?ob)
            (arm-empty)
            (on-table ?ob)))
  (:action stack
    :parameters (?sob ?sunderob)
    :precondition (and (holding ?sob) (clear ?sunderob))
    :effect
      (and (not (holding ?sob))
            (not (clear ?sunderob))
            (clear ?sob)
            (arm-empty)
            (on ?sob ?sunderob))))
```

```
(:action unstack
  :parameters (?sob ?sunderob)
  :precondition (and (on ?sob ?sunderob) (clear ?sob) (arm-empty))
  :effect
    (and (holding ?sob)
          (clear ?sunderob)
          (not (clear ?sob))
          (not (arm-empty))
          (not (on ?sob ?sunderob)))))
```

```
(define (problem bw-large-b)
  (:domain prodigy-bw)
  (:length (:parallel 18) (:serial 18))
  (:objects 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11)
  (:init (arm-empty)
         (on 3 2) (on 2 1) (on-table 1) (on 11 10) (on 10 5) (on 5 4)
         (on-table 4) (on 9 8) (on 8 7) (on 7 6) (on-table 6) (clear 3)
         (clear 11) (clear 9))
  (:goal (and
         (on 1 5) (on 5 10) (on-table 10) (on 8 9) (on 9 4) (on-table 4)
         (on 2 3) (on 3 11) (on 11 7) (on 7 6) (on-table 6) (clear 1)
         (clear 8) (clear 2)
         )))
```

# Formalisme

- $C = (a_i, (p_{i,j}, o_j)_{j \in Param(i)})_{i \in [1, N]}$

avec  $\begin{cases} a_i & : \text{indice de la } i\text{-ème action} \\ p_{i,j} & : \text{indice du } j\text{-ème paramètre dans la } i\text{-ème action} \\ o_j & : \text{indice du } j\text{-ème objet dans la liste de paramètre} \end{cases}$

- Typage de  $o_j$

- Exemple (anomalie de Sussman) :

$$\begin{aligned} C = & ((1, ((1, 3), (2, 1), (3, 4))), \\ & (1, ((1, 2), (2, 4), (3, 3))), \\ & (1, ((1, 1), (2, 4), (3, 2)))) \end{aligned}$$

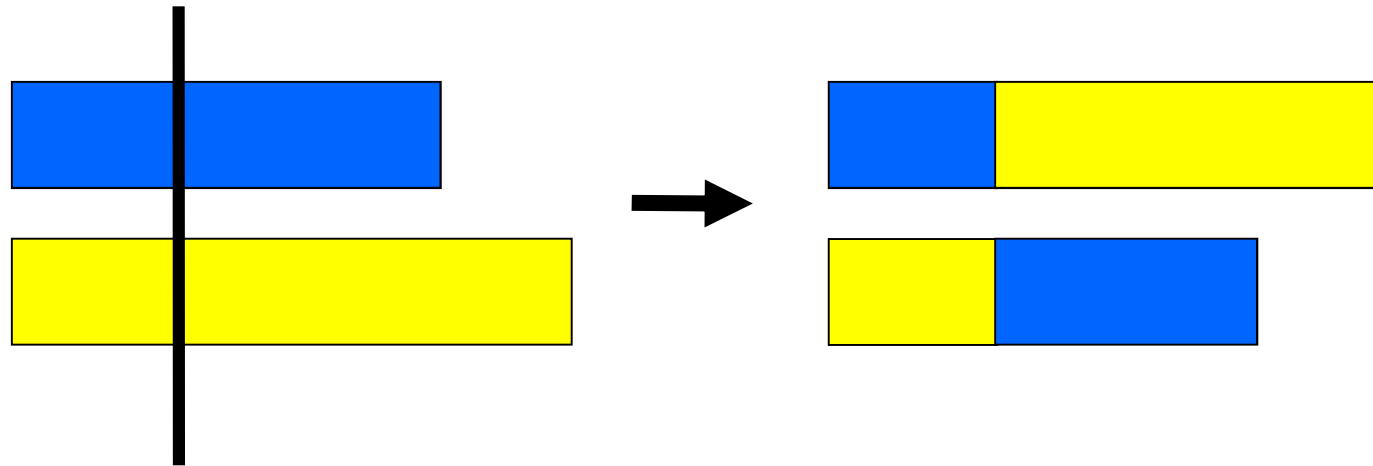
# 2. Algorithme

# Fonction d'adaptation

- Combinaison linéaire des termes :
  - Nombre de pré-conditions non satisfaites
  - Nombre d'actions non exécutables
  - Longueur(C) – position du 1<sup>er</sup> conflit
  - Longueur de la plus longue sous-séquence correcte
  - Nombre de post-conditions satisfaisant les buts
- $C = \text{solution} \Rightarrow f_{\text{adaptation}} = 0$  ( $> 0$  sinon).
- Simulation de l'exécution du chromosome, en ignorant les actions conflictuelles ou les exécutant quand même.

# Opérateur de croisement

- 1-point uniforme

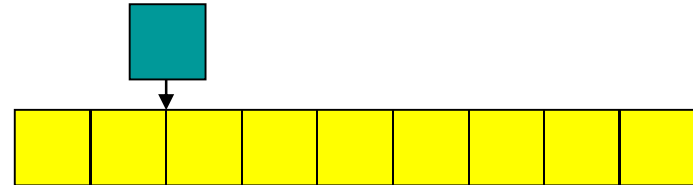


- ~~1-point non-uniforme, 2-points (non-)uniforme.~~



# Opérateurs de mutation

- Ajout aléatoire de gène :



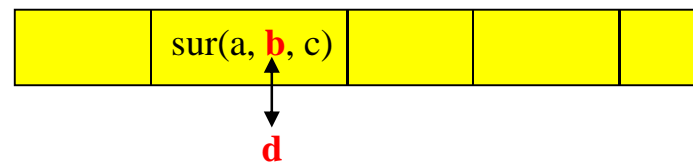
- Retrait aléatoire de gène :



- Permutation aléatoire de deux gènes :



- Remplacement d'un gène :

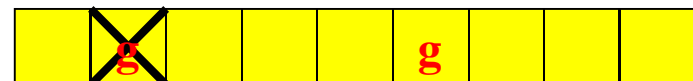


- Mutations heuristiques :

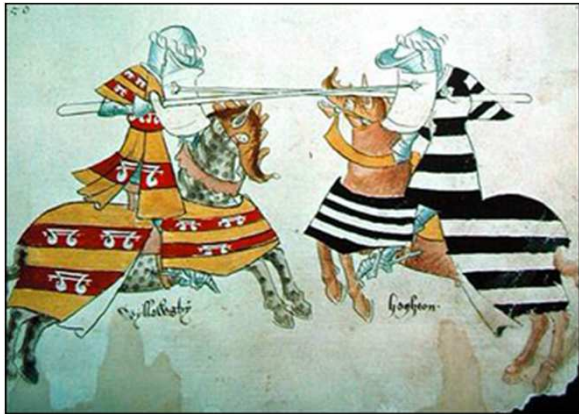
- Retrait d'un gène conflictuel :



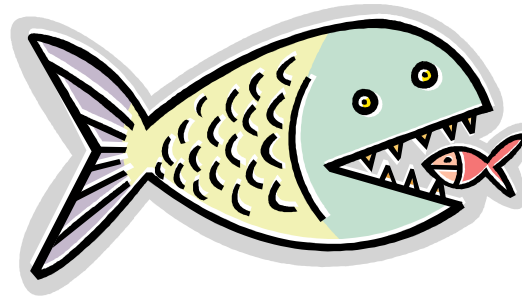
- Retrait d'un gène dupliqué :



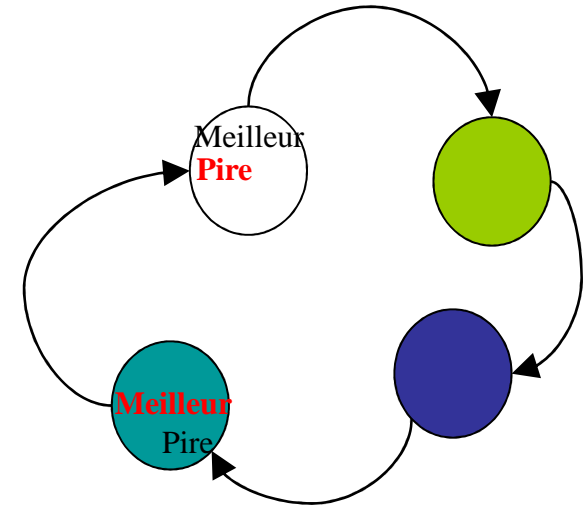
# Imports génétiques



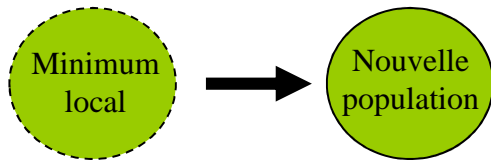
Sélection par tournoi



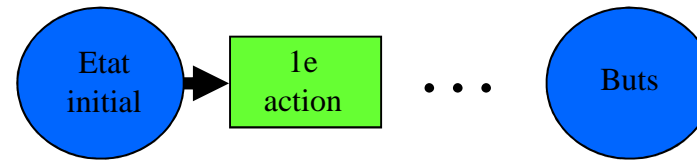
Croisement / mutation  
élitiste



Populations  
multiples



Ré-initialisation de la population



Mimétisme faible

# Algorithme

1. Parser le domaine et le problème, parser le fichier de configuration ; lier les objets aux types.
2. Initialiser les populations avec des chromosomes aléatoires et de longueur aléatoire (en utilisant le **mimétisme faible**).
3. **TANT QUE** (une solution n'est pas trouvée **OU** un temps limite n'est pas dépassé) :
  - A. Sélectionner 1 ou 2 chromosome(s) par **sélection par tournoi**.
  - B. Appliquer le croisement et/ou une mutation.
  - C. Calculer la valeur d'adaptation des chromosomes-enfants.
  - D. Appliquer la **sélection élitiste**, si demandé.
  - E. Ajouter le(s) résultat(s) à la génération suivante de cette population.
  - F. **REPETER** depuis A **JUSQU'À-CE-QUE** **taille(PopulationSuivante) = constante**.
4. Décoder la solution (ou la meilleure solution jusqu'à présent)

# 3. Résultats expérimentaux

# Implémentation

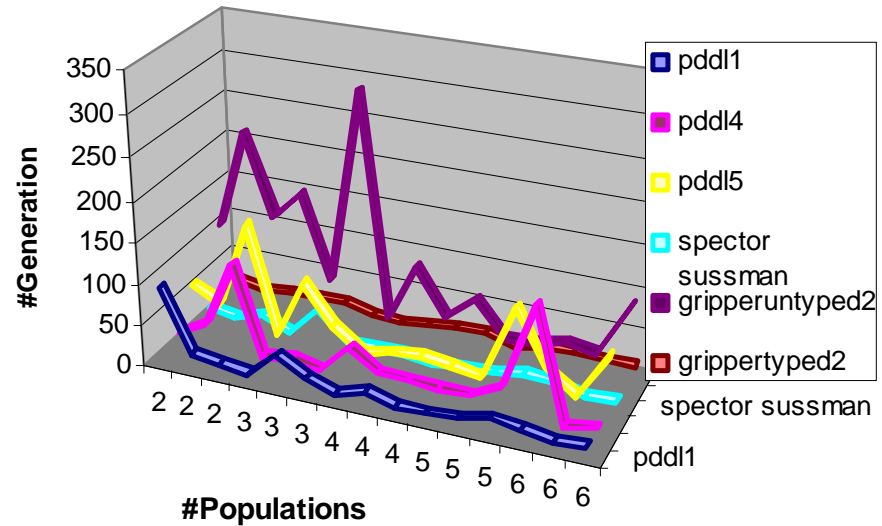
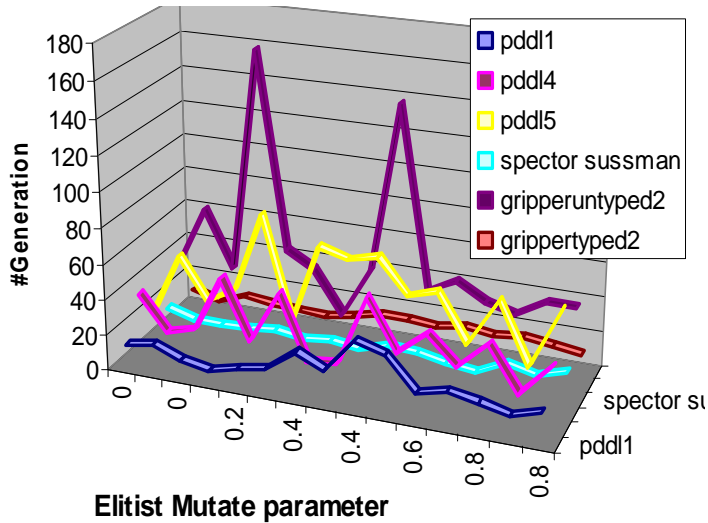
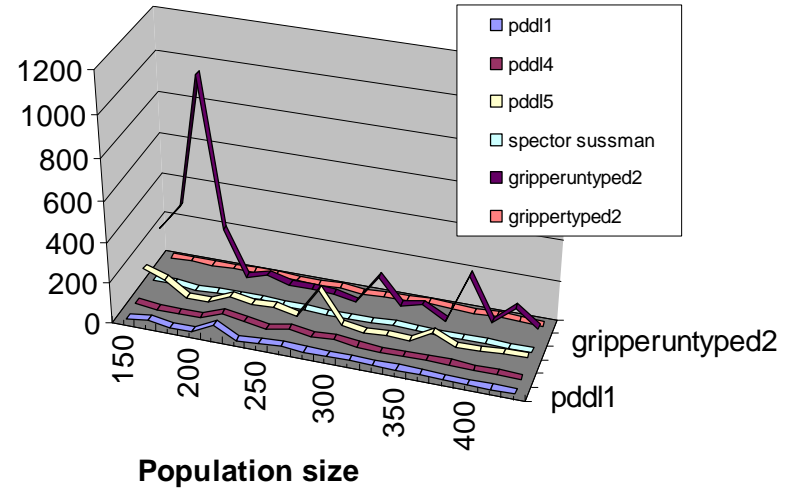
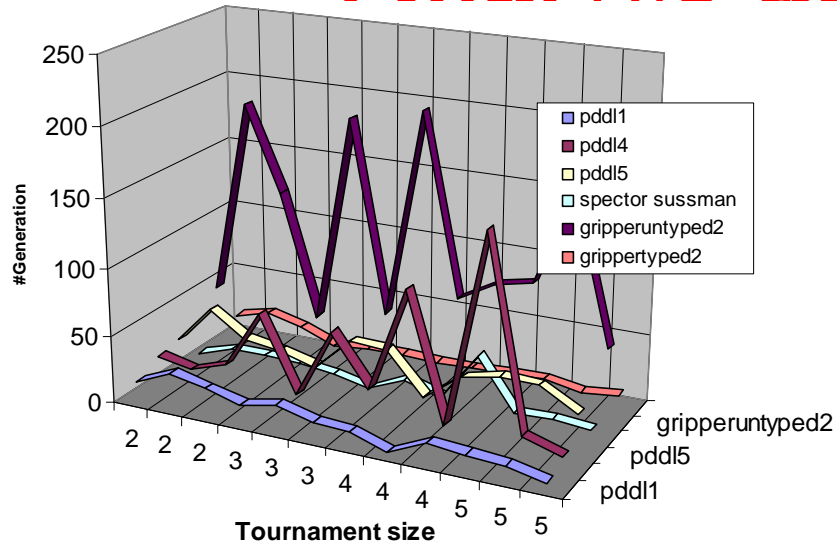
- Domaines PDDL 3.0 :
  - Problèmes dans le monde des blocs non typés de Lee Spector ou des domaines STRIPS.
  - Problèmes « *gripper* » typés ou non.
- 0.5 à 2.0 secondes par génération (temps réel)
  - Sur un ordinateur moyennement chargé (400 MHz, Pentium).
  - Avec une implémentation en C++ (Bison & Flex pour le parser PDDL).
  - Des milliers de chromosomes par population ; une trentaine de gènes par chromosome en moyenne; 5 paramètres changés en moyenne.
- 31 paramètres interdépendants : poids, seuils, probabilités.

# Paramètres

isolation\_time 7 // #generation before migration among islands  
rand\_gene\_break\_random 0.8 // probability that the mutation / crossover point is random, instead of heuristically chosen  
crossover\_prob 0.8 // crossover probability  
mutate\_act\_replace\_prob 0.07 // probability of replace mutation  
mutate\_param\_replace\_prob 0.06 // prob. of parameter mutation  
mutate\_swap\_prob 0.05 // probability of swap mutation  
mutate\_add\_prob 0.07 // probability of growth mutation  
mutate\_erase\_prob 0.06 // probability of shrink mutation  
mutate\_elim\_duplicate 0.03 // probability of duplicate removal  
mutate\_maturation 0.001 // prob. of conflicting genes removal  
probability\_of\_consecutive\_mutations 0.2 // probability of mutating several consecutive genes  
elitist\_mutate 0.6 // probability of using elitism for mutation  
elitist\_cross 0.7 // probability of using elitism for crossover  
cross\_and\_mutate 0.5 // probability of mutating the offspring of a crossover

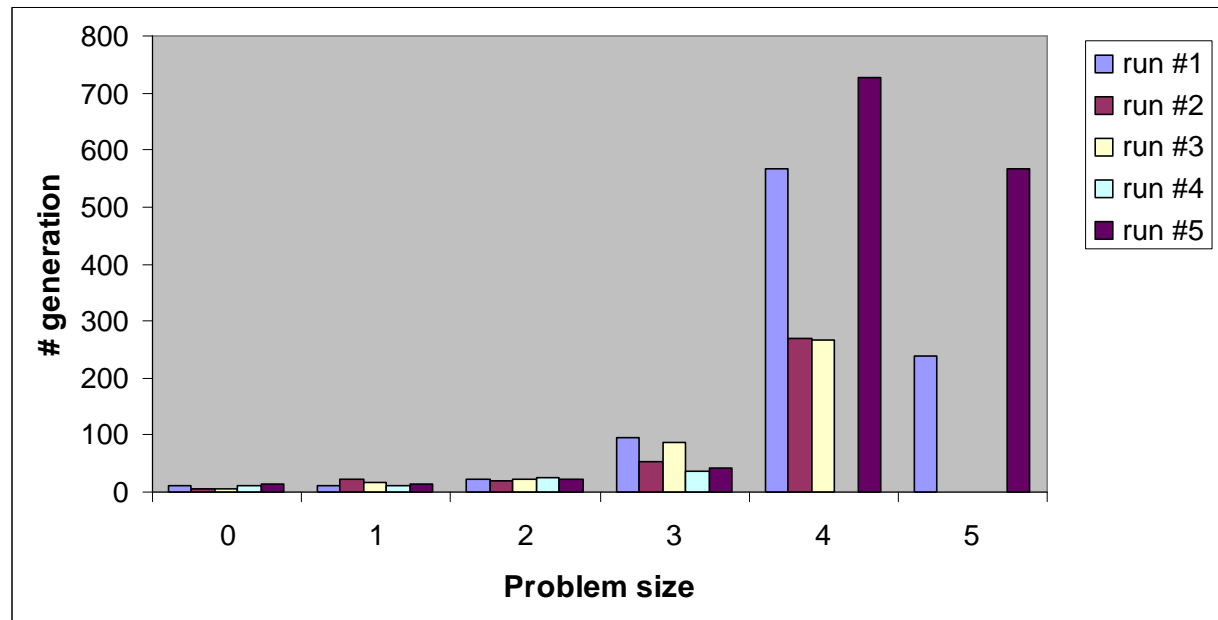
// Eight weights for components of the fitness function  
conflict\_pound 0.05 // For the conflicts  
force\_update\_even\_if\_collision 1 // flag to ignore the bad actions in the plan's fitness  
conflict\_pound 0.05 // For the conflicts  
conflicting\_actions\_pound 0.01 // For the conflicting actions  
purpose\_distance\_pound 0.3 // For the unsolved goals  
repeating\_actions\_pound 0.1 // For duplicated actions  
conflict\_position\_pound 0.02 // For the first conflict pos.  
longestsequencepond -0.01 // For the longest correct subplan  
number\_of\_actions\_pound -0.001 // For the chromosome size  
upper\_nactions\_limit 10 // threshold below which number\_of\_actions\_pound is valid  
time\_before\_shaking\_population 15 // #generation with elite stagnation before reset  
shaking\_population\_total 130 // max value for picking odds relatives  
shaking\_population\_random\_chroms 127 // relative odds for adding a randomly seeded chromosome  
big\_mutate\_number\_of\_mutations 5 // #mutation to be applied on the chosen chromosome  
shaking\_population\_best\_sol\_mutations 1 // relative odds of mutating a previous chromosome  
shaking\_population\_elite\_mutations 1 // relative odds of mutating the population's elite  
population\_shake 1 // flag for population reset

# Analyse des paramètres



# Passage à l'échelle

- Domaine « gripper » :





# 4. Conclusion & Travaux futurs

# Conclusion

- Encodage intuitif :
  - 1 gène = 1 action instanciée ;
  - 1 chromosome = 1 plan linéaire.
- Chromosomes de longueur **variable**.
- Croisement 1-point uniforme, mutations (ajout / retrait, permutation, remplacement, 2 heuristiques).
- Fonction d'adaptation = combinaison linéaire de caractéristiques d'interprétation du plan.
- Sous-ensemble STRIPS typé de PDDL version 4.1.
- Analyse des paramètres :
  - Environ **300** individus par population, **3** à **4** populations, **3** à **4** individus par tournoi.
- Langage de description de plan plus **étendu** que celui de Ion Muslea, Lee Spector, et Henrik Westerberg.
- Passage à l'échelle encore **à améliorer** ...

# Travaux futurs

- Validité de la métaphore ? (chromosomes humains longs, mais de longueur **fixe**).
- **Plus** d'expériences (analyse multicritères ?) sur d'**autres** domaines de PDDL.
- Encoder le **parallélisme** des actions dans un chromosome.
- Opérateurs **stochastiques** en PDDL.
- Un planificateur **non** génétique comme un opérateur dans un algorithme génétique.
  - Meilleur passage à l'échelle ?
- Autres imports : *Fast Messy GA, Linkage Learning GA, ...*