

Metaheurísticas

Búsqueda Local en Entornos Continuos

- Esquema de BL en entornos Continuos
- Solis-Wets

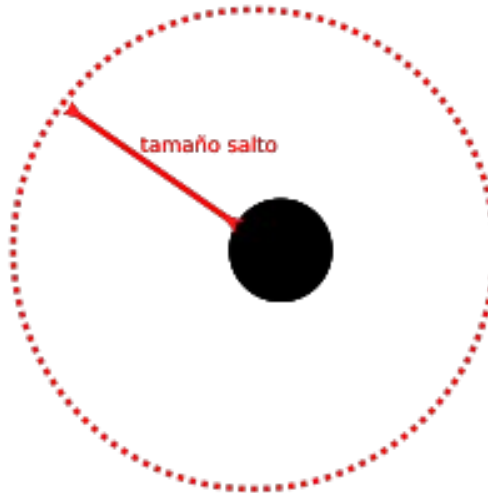
Búsqueda Local en continuo

- En optimización continua existen distintos métodos de Búsqueda Local:



Búsqueda Local en continuo

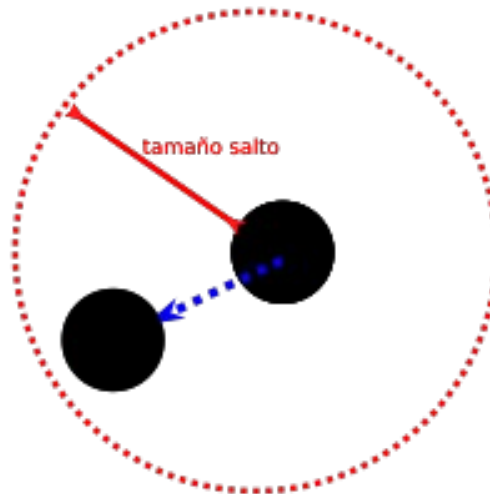
- En optimización continua existen distintos métodos de Búsqueda Local:
 - Trabajan con tamaño de salto. Hasta cuanto permito que se pueda alejar



Búsqueda Local en continuo

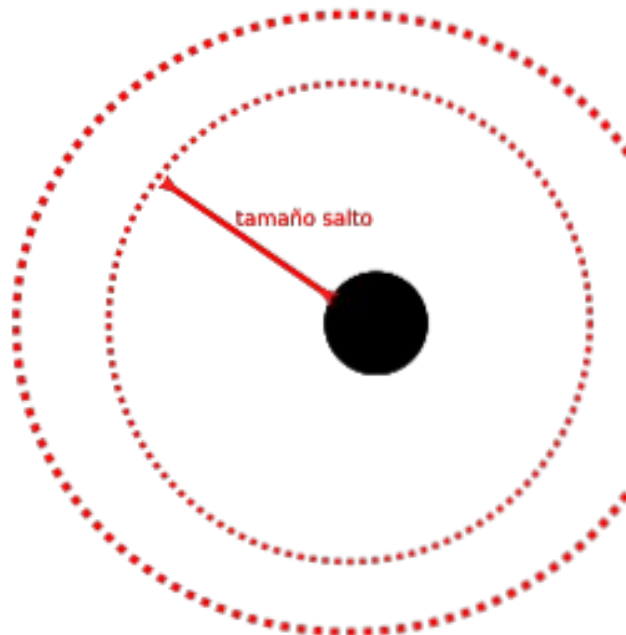
- En optimización continua existen distintos métodos de Búsqueda Local:
 - Trabajan con tamaño de salto.
 - Incrementa según vector distancia (normal o uniforme).

Se usa un número aleatorio para cambiar cada



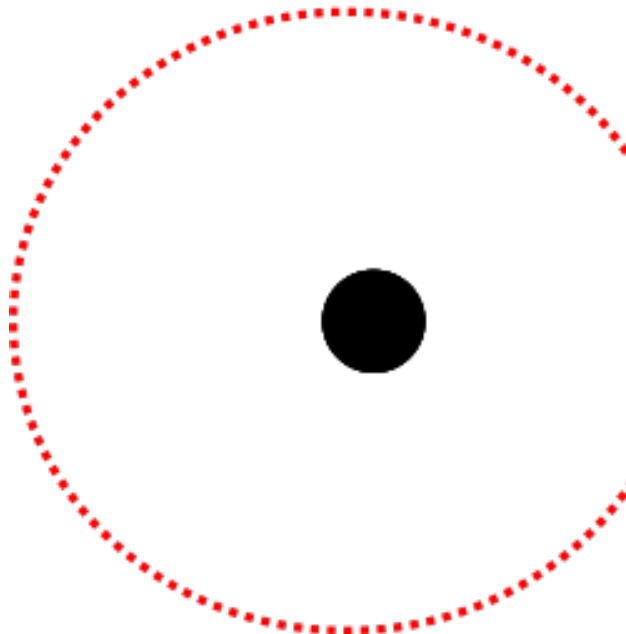
Búsqueda Local en continuo

- En optimización continua existen distintos métodos de Búsqueda Local:
 - Trabajan con tamaño de salto.
 - Incrementa según vector distancia (normal o uniforme).
 - Si suele mejorar incrementa el tamaño de salto.



Búsqueda Local en continuo

- En optimización continua existen distintos métodos de Búsqueda Local:
 - Trabajan con tamaño de salto.
 - Si suele mejorar incrementa el tamaño de salto.
 - Si suele mejorar decrementa el tamaño de salto.



Búsqueda Locales en Continuo

- Distintos algoritmos genéricos muy conocidos:
 - Simplex, muy conocido pero no escala bien.
 - Quasi-Newton, usa la derivada.
 - Versiones que *calculan la derivada*.
 - Solis-Wets, sencillo y no requiere derivada.
 - Ofrecemos el código fuente de Solis-Wets para las versiones meméticas.

Solis-Wets

Procedimiento Solis-Wets (*step_size*)

Start

Evals = 1; Bias = 0; Num_success = num_failed = 0;

Mientras evals < maxevals

Dif = vector aleatorio(0, tamaño de :)

newsol = current + bias + dif; evals += 1

If (COST(newsol) is better than COST(current) then

Current = newsol;

increm_bias // Incrementa bias

num_sucess += 1; num_failed = 0;

Els *Si la nueva solución no ha funcionado bien, se comprueba si el*

Newsol' = current - bias - dif; evals += 1

If (COST(newsol') is better than COST(current) then

Current = newsol';

decrement_bias // Decrementa bias

num_sucess += 1; num_failed = 0;

Else

Bias /= 2; num_failed += 1; num_success = 0;

End

Update step_size

End

Solis-Wets

Procedimiento `update_step_size` (*num_failed*, *num_success*)

Start

```
if (num_ cinco éxitos consec5) then
```

```
    step_size *= 2;
```

```
    num_success = 0;
```

```
End
```

```
if (num_failed >= 3) then
```

```
    step_size /= 2;
```

```
    num_failed = 0;
```

End

Procedimiento `increment_bias`

Start

```
Bias[i] = 0.2*bias[i] + 0.4*(dif[i]+bias[i]);
```

End

Procedimiento `decrement_bias`

Start

```
Bias[i] = bias[i] - 0.4*(dif[i]+bias[i]);
```

End

Influencia de step_size

- El step_size inicial posee mucha influencia.
 - Un valor muy alto influye poco la solución inicial.
 - Un valor muy bajo hace la BL más lenta.
- ¿Cómo establecer el step_size inicial?
 - Valor fijo **pequeño**.
 - En algoritmos poblacionales considerar la distancia entre soluciones (como asignar la distancia al más cercano).
 - Combinar ambos **Considerar un tamaño fijo y la distancia entre** valores).

Implementación Solis-Wets

- Ofrecemos dos implementaciones disponibles en el repositorio:
 - **Python**: solis.py, función para usarlo con numpy.
 - **C++**: testsolis.cc, que incluye la función y programa main de ejemplo.

El profesor le suele meter 500 evaluaciones a la

Hay que asegurar de no salir

Hay que poner seguro un máximo de evaluaciones q

Hay un warning que nos avisa si nos pasa