Optimización de la estructura electrónica del átomo de Be

A. Mendez

November 26, 2019

Algunas variables importantes en la optimización de Be

- ► Configuraciones en CI
 - $\rightarrow N$ parámetros
- ▶ Potencial modelo $V_{nl}^{\text{eff}}(r)$
 - \rightarrow Tipo de potencial: TFDA o STO
 - $\rightarrow nl$ parámetros: λ_{nl}
- Potencial de polarización $V_l^{\text{pol}}(r)$
 - \rightarrow Tipo de potencial: Norcross o Bayliss
 - $\rightarrow 2(l+1)$ parámetros: $\pmb{\xi}_l = \{\alpha_l, \rho_l\}$

Parámetros de la optimización

- ► Espacio de hiper-parámetros
- Diseño inicial
 - ► Tipo de mapeo (random, latin hypercube, etc.)
 - Número de datos iniciales
- ► Kernel (squared exponential, periodic, etc.)
- ► Función de adquisión (EI, MPI, etc.)
- Presupuesto (máximo número de evaluaciones)
- ► Función costo:
 - \triangleright Suma de errores relativos de energías absolutas de n niveles
 - Suma de errores relativos de coeficientes de Einstein de t transiciones

¿Cómo saber si el mínimo hallado en una optimización es el mínimo global?

 \rightarrow Evaluación del modelo usando 100 semillas diferentes \leftarrow

Potencial de polarización

- ▶ Número de configuraciones en CI: mxconf=6
- ▶ Potencial de Norcross (1976)

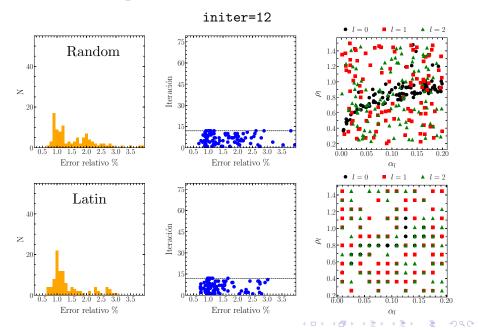
$$V_{\text{pol}}(r) = -\frac{\alpha_l}{r^4} \left[1 - e^{-\left(\frac{r}{\rho_l}\right)^6} \right]$$

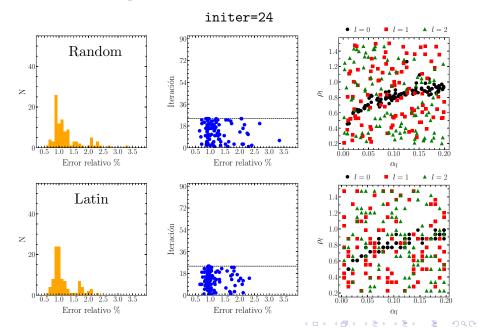
► Espacio de hiper-parámetros: npolvar=6

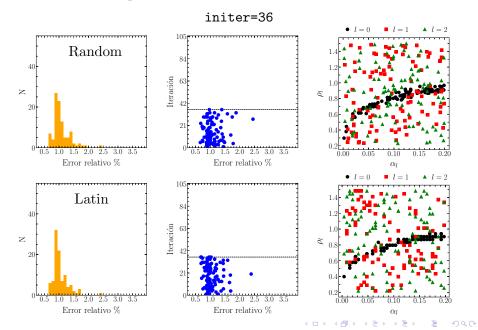
$$\alpha_l = [0.0010, 0.2000]$$
 $\rho_l = [0.2000, 1.5000]$: $l = 0, 1, 2$

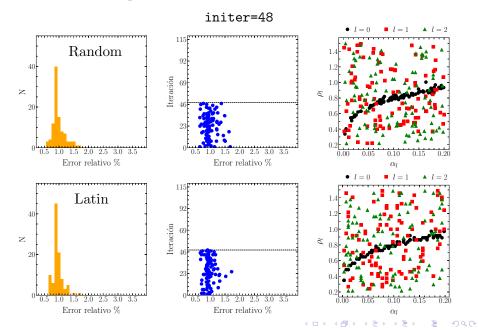
- ▶ Diseño inicial:
 - ► Tipo de mapeo (random, latin hypercube, etc.)
 - ▶ Número de datos iniciales: initer
- ► Kernel: RBF (squared exponential)
- ► Función de adquisión: EI
- ▶ Presupuesto: maxeval
- ▶ Función costo: $\sum_i (E_i^{\text{obs.}} E_i^{\text{comp.}}) / E_i^{\text{obs.}})$

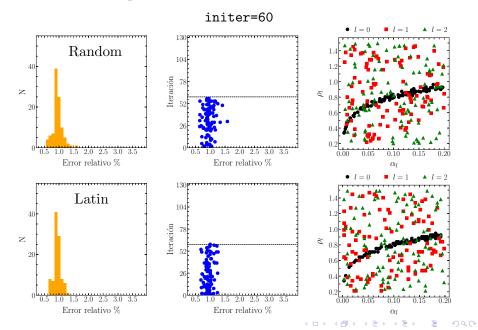






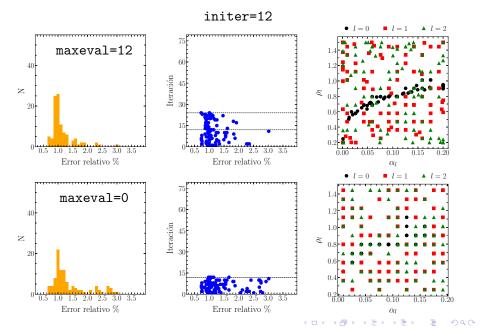


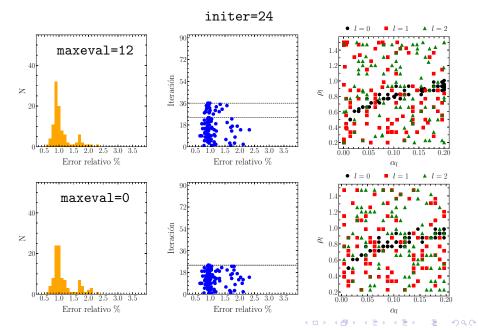


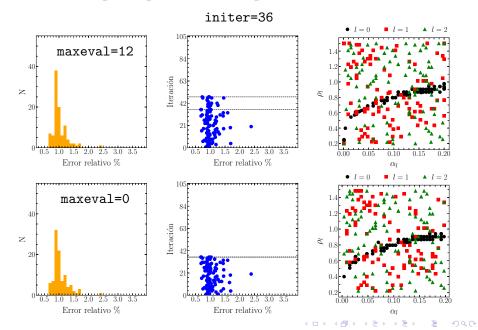


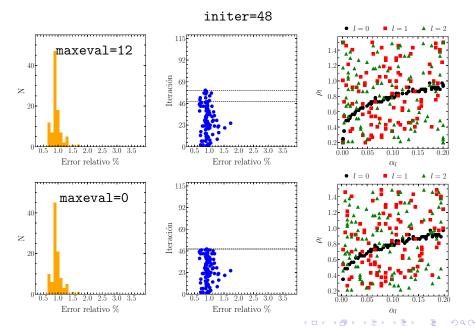
Conclusión:

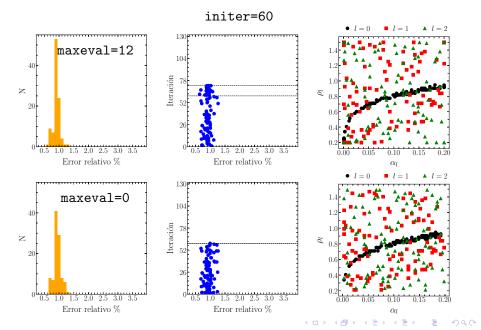
- ▶ Latin hypercube es la mejor herramienta para hacer el muestreo inicial.
- ▶ El número de elementos en el muestreo inicial initer es crucial para reducir el valor máximo que puede tomar la función de costo.

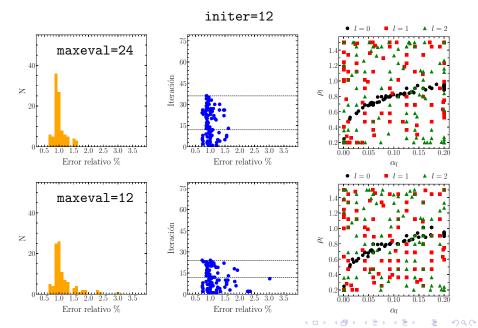


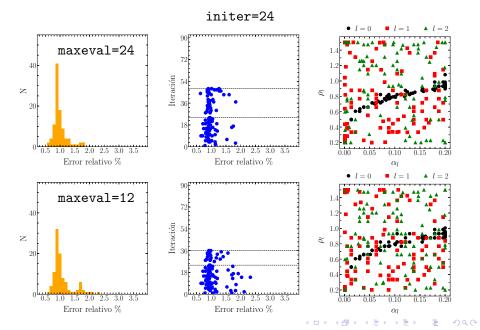


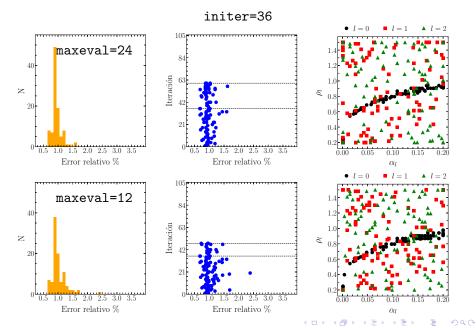


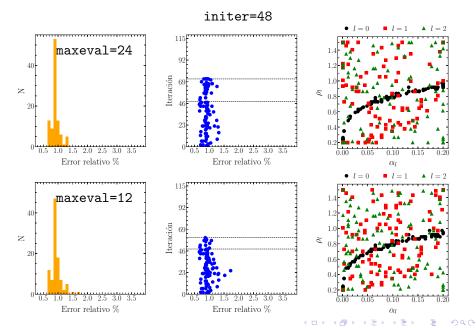


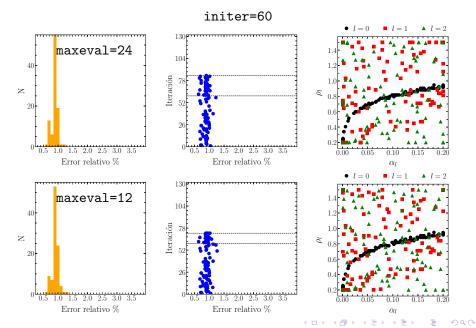


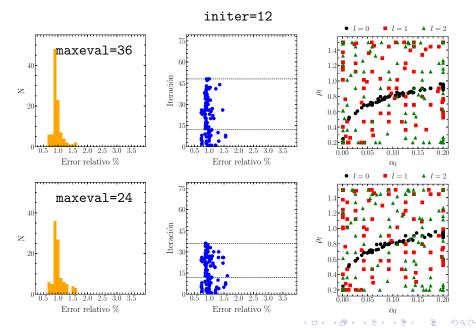


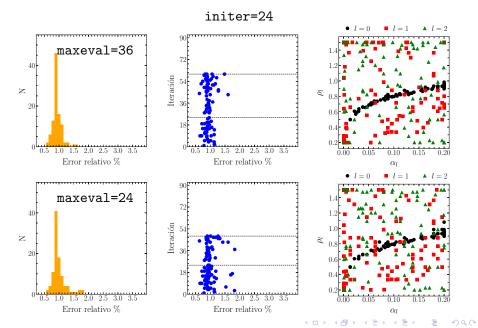


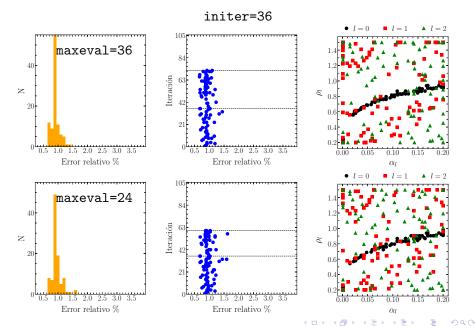


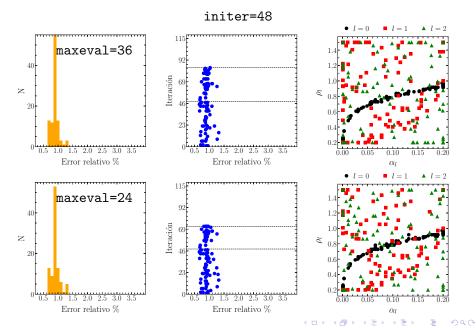


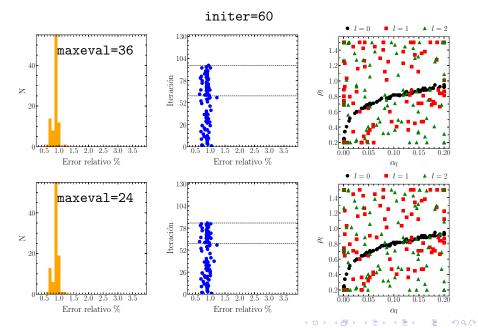












Potencial modelo

- ▶ Número de configuraciones en CI: mxconf
- ▶ Potencial Slater-Type-Orbital de Burgess
- ► Espacio de hiper-parámetros: nlamvar

$$\lambda_{nl} = [0.5, 1.5]$$

- Diseño inicial:
 - ► Latin hypercube
 - Número de datos iniciales: initer
- ► Kernel: RBF (squared exponential)
- ► Función de adquisión: EI
- ► Presupuesto: maxeval
- Función costo:
 - $\sum_{i} (E_{i}^{\text{obs.}} E_{i}^{\text{comp.}}) / E_{i}^{\text{obs.}})$ $\sum_{k} (A_{ki}^{\text{obs.}} A_{ki}^{\text{comp.}}) / A_{ki}^{\text{obs.}})$

Estudio de A_{ki}

- ▶ Número de configuraciones en CI: mxconf=32
- ► Espacio de hiper-parámetros: nlamvar=6

$$\lambda_{nl} = [0.5, 1.5]$$
 : $n \le 3, l \le 2$

- ► Diseño inicial:
 - Latin hypercube
 - ▶ Número de datos iniciales: initer=60
- ▶ Presupuesto: maxeval=24
- ▶ Función costo: ntran= t

$$J = \sum_{k}^{t} \frac{1}{e_t} \left| \frac{A_{ki}^{\text{obs.}} - A_{ki}^{\text{comp.}}}{A_{ki}^{\text{obs.}}} \right|$$

