- **BBO** یک الگوریتم جستوجوی سراسری مبتنی بر جمعیت است که میتواند نواحی بهینه در فضای جستوجو را کشف کند.
- RL یک روش یادگیری مبتنی بر تعامل با محیط است که میتواند تصمیم گیریهای مرحلهبهمرحله بهینه را یاد بگیرد.

√ هدف از ادغام:

ترکیب قدرت اکتشاف BBO با قدرت یادگیری و بهینهسازی محلی RL برای بهبود کیفیت راه حل و سرعت همگرایی در مسئله زمان بندی.

ساختار کلی ادغام BBO و RL برای زمانبندی:

حالت ۱: استفاده از RL در درون BBO

در این حالت:

- هر کروموزوم (راهحل) در BBO با استفاده از یک عامل RL اصلاح (refine) می شود.
 - BBO جمعیت راهحلها را مدیریت می کند و RL هر راهحل را بهبود می دهد.

حالت ۲: استفاده از BBO برای راهنمایی

- BBO به عنوان **تولیدکننده سیاست اولیه** (initial policy) یا exploration guide برای عامل RL استفاده می شود.
 - RL در طول زمان سیاست خود را با استفاده از دادههای جمع آوری شده از BBO بهبود می دهد.

مراحل پیشنهادی برای پیادهسازی ادغامBBO + RL

١. تعريف مسئله زمانبندي

برای مثال:

- زمانبندی کلاسها، وظایف یا کارها.
- تعریف reward, action و state برای محیط •

۲. طراحی محیط RL

• تعریف states (مثل جدول زمانبندی فعلی)، actions (اختصاص زمان یا مکان جدید) و rewards (مثلاً کاهش تداخل کلاسها، استفاده بهتر از منابع).

۳. طراحی BBO

- هر **جزیره (habitat)** یک راهحل زمانبندی است.
- هر راهحل شامل توزیع کلاسها / وظایف در زمان و مکان.

- استفاده از مهاجرت (migration) برای تبادل ویژگیها میان راهحلها.
 - ۴. بهبود هر راهحل توسط RL

در هر نسلBBO د

- هر راهحل توسط عامل RL بهبود می یابد.
- عامل RL چند حرکت (actions) روی راهحل اجرا میکند تا کیفیت آن افزایش یابد.
 - ه. آموزش عامل RL
 - استفاده از الگوریتمهایی مانندA2C ،PPO ، DQN یا
- دادههای تولیدشده از جمعیت BBO (که درون buffer ذخیره می شود) می تواند تجربه RL را بیشتر کند

چرخه ترکیبی:

برای هر نسل BBO:

- ۱. ارزیابی هر راهحل (fitness)
- ۲. بهبود هر راهحل با استفاده از عامل RL (با حركت دادن در فضاى actions)
 - ٣. اعمال مهاجرت بين راهحلها
 - ۴. انتخاب بهترین راهحلها
- ۵. آپدیت تجربه RL با استفاده از نتایج به دست آمده (عامل RL چند حرکت (actions) روی راهحل اجرا می کند تا کیفیت آن افزایش یابد.)
 - 8. آموزش مجدد RL با استفاده از buffer