

Segunda funcion Estrategias Evolutivas (1 + 1)-ES, (μ + 1)-ES, (μ + λ)-ES y (μ, λ)-ES:

```
import random
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Función dada
def f(x):
    return np.sum((x - 2)**2)

# Estrategia Evolutiva (1 + 1)-ES
def es_1_1(iteraciones):
    x = np.random.uniform(-10, 10, 2)
    convergence_values = [] # Lista para almacenar los valores de convergencia

    for _ in range(iteraciones):
        x_hijo = x + np.random.normal(0, 0.1, 2) # Mutación
        if f(x_hijo) < f(x):
            x = x_hijo
        # Registrar el valor minimo en cada iteración
        convergence_values.append(f(x))

    # Graficar la convergencia
    plt.plot(range(iteraciones), convergence_values, marker='o', linestyle='-', color='b')
    plt.xlabel('Iteraciones')
    plt.ylabel('Valor minimo')
    plt.title('Convergencia del método (1 + 1)-ES')
    plt.grid(True)
    plt.show()
    return x, f(x)

# Estrategia Evolutiva (μ + 1)-ES
def es_mu_1(iteraciones, mu):
    x = np.random.uniform(-10, 10, 2)
    convergence_values = [] # Lista para almacenar los valores de convergencia

    for _ in range(iteraciones):
        descendientes = [x + np.random.normal(0, 0.1, 2) for _ in range(mu)]
        x_hijo = min(descendientes, key=f) # Seleccionamos el mejor descendiente
        if f(x_hijo) < f(x):
            x = x_hijo
        # Registrar el valor minimo en cada iteración
        convergence_values.append(f(x))

    # Graficar la convergencia
    plt.plot(range(iteraciones), convergence_values, marker='o', linestyle='-', color='b')
    plt.xlabel('Iteraciones')
    plt.ylabel('Valor minimo')
    plt.title('Convergencia del método (μ + 1)-ES')
    plt.grid(True)
    plt.show()
    return x, f(x)

# Estrategia Evolutiva (μ + λ)-ES
def es_mu_lambda(iteraciones, mu, lambda):
    poblacion = np.random.uniform(-10, 10, size=(mu, 2))
    convergence_values = [] # Lista para almacenar los valores de convergencia

    for _ in range(iteraciones):
        descendientes = np.array([p + np.random.normal(0, 0.1, 2) for p in poblacion])
        valores_descendientes = np.array([f(x) for x in descendientes])
        indices_mejores = np.argsort(valores_descendientes)[0:mu]
        poblacion = descendientes[indices_mejores]

        mejor_x = poblacion[0]
        mejor_valor = f(mejor_x)
        convergence_values.append(mejor_valor)

    # Graficar la convergencia
    plt.plot(range(iteraciones), convergence_values, marker='o', linestyle='-', color='b')
    plt.xlabel('Iteraciones')
    plt.ylabel('Valor minimo')
    plt.title('Convergencia del método (μ + λ)-ES')
    plt.grid(True)
    plt.show()
    return mejor_x, mejor_valor

# Estrategia Evolutiva (μ, λ)-ES
def es_mu_coma_lambda(iteraciones, mu, lambda):
    poblacion = np.random.uniform(-10, 10, size=(mu, 2))
    convergence_values = [] # Lista para almacenar los valores de convergencia

    for _ in range(iteraciones):
        descendientes = np.array([p + np.random.normal(0, 0.1, 2) for p in poblacion])
        valores_descendientes = np.array([f(x) for x in poblacion])
        indices_mejores = np.argsort(valores_descendientes)[0:mu]
        poblacion = descendientes[indices_mejores]

        mejor_x = poblacion[0]
        mejor_valor = f(mejor_x)
        convergence_values.append(mejor_valor)

    # Graficar la convergencia
    plt.plot(range(iteraciones), convergence_values, marker='o', linestyle='-', color='b')
    plt.xlabel('Iteraciones')
    plt.ylabel('Valor minimo')
    plt.title('Convergencia del método (μ, λ)-ES')
    plt.grid(True)
    plt.show()
    return mejor_x, mejor_valor

# Ejemplo de uso
min_x_1_1, min_valor_1_1 = es_1_1(150)
min_x_mu_1, min_valor_mu_1 = es_mu_1(100, mu=10)
min_x_mu_lambda, min_valor_mu_lambda = es_mu_lambda(iteraciones=1000, mu=100, lambda=20)
min_x_mu_coma_lambda, min_valor_mu_coma_lambda = es_mu_coma_lambda(iteraciones=1000, mu=100, lambda=30)

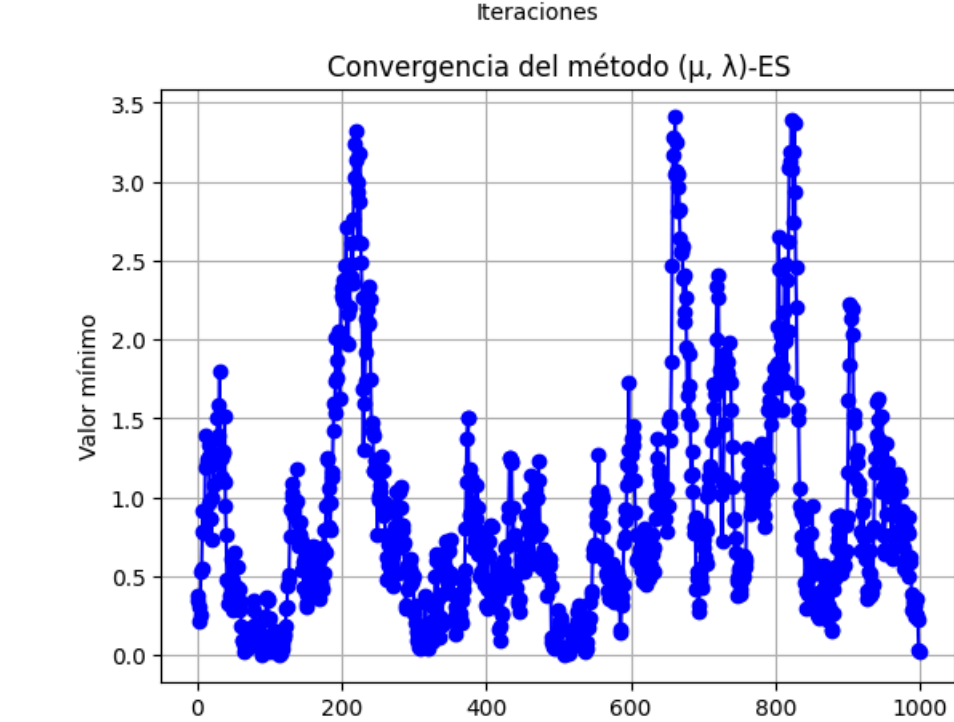
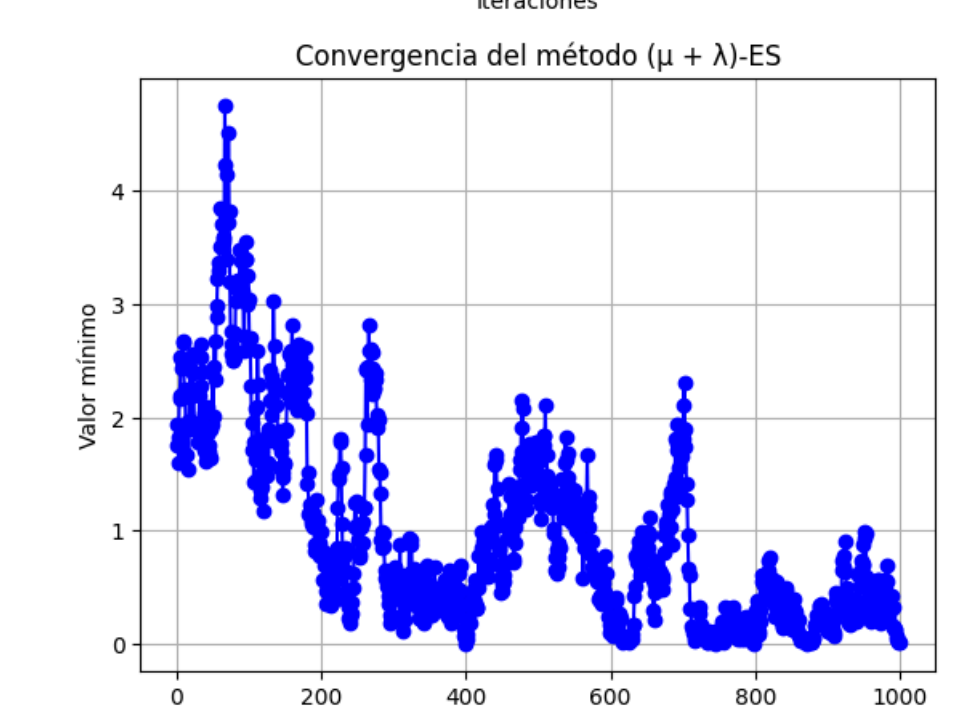
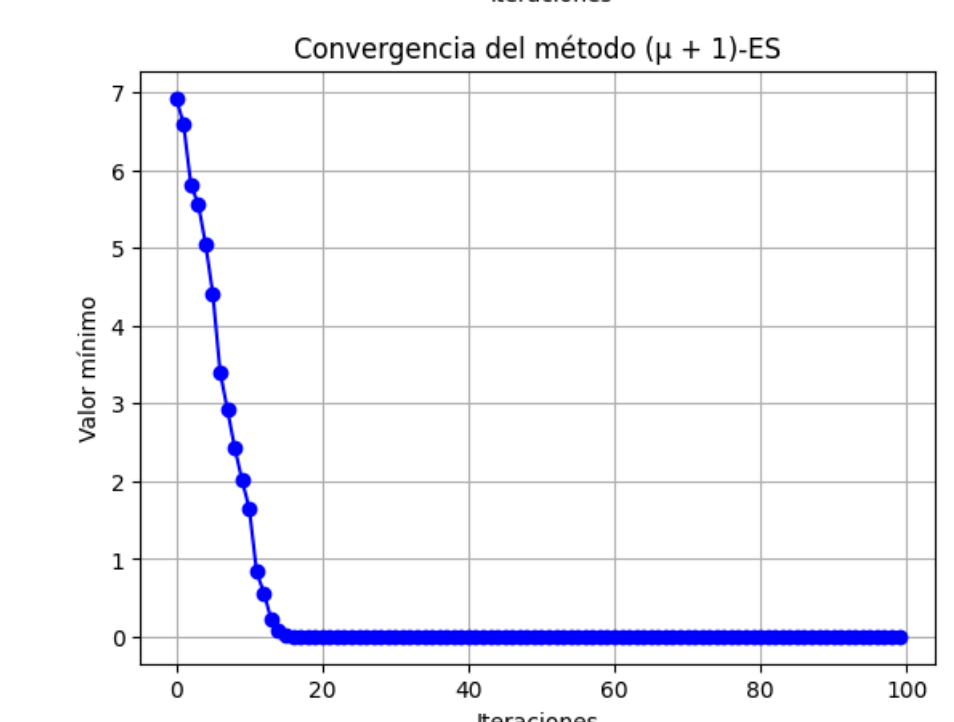
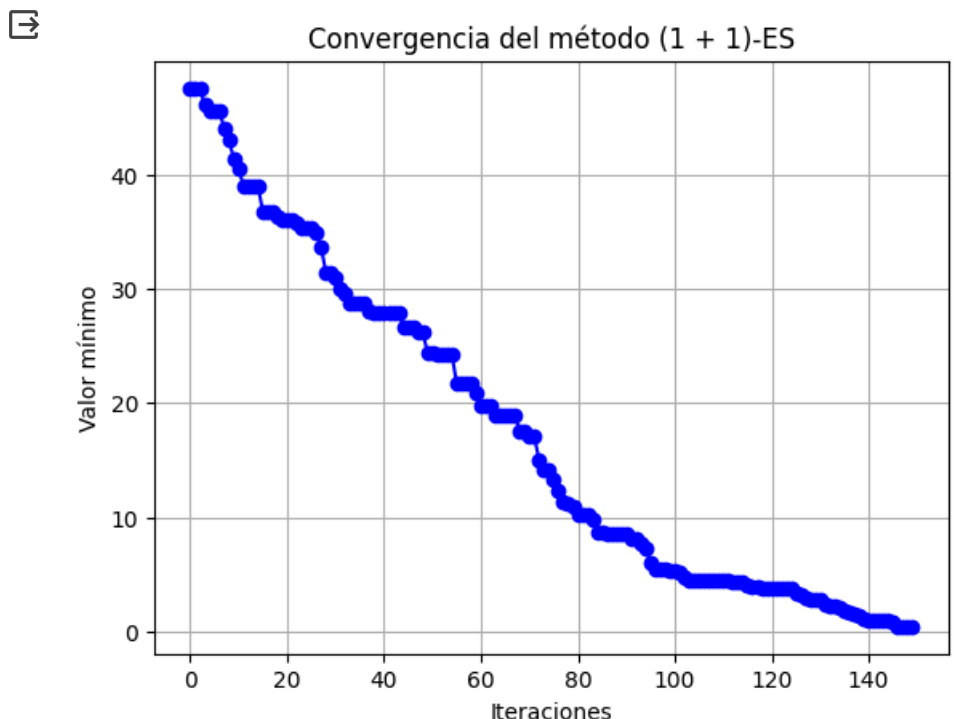
print(f"(1 + 1)-ES: Minimo global encontrado = {min_valor_1_1} en x = {min_x_1_1}")
print(f"(μ + 1)-ES: Minimo global encontrado = {min_valor_mu_1} en x = {min_x_mu_1}")
print(f"(Minimo global encontrado por (μ + λ)-ES: {min_valor_mu_lambda} en x = {min_x_mu_lambda}")
print(f"(Minimo global encontrado por (μ, λ)-ES: {min_valor_mu_coma_lambda} en x = {min_x_mu_coma_lambda}")

# Función dada
def f(x):
    return np.sum((x - 2)**2)

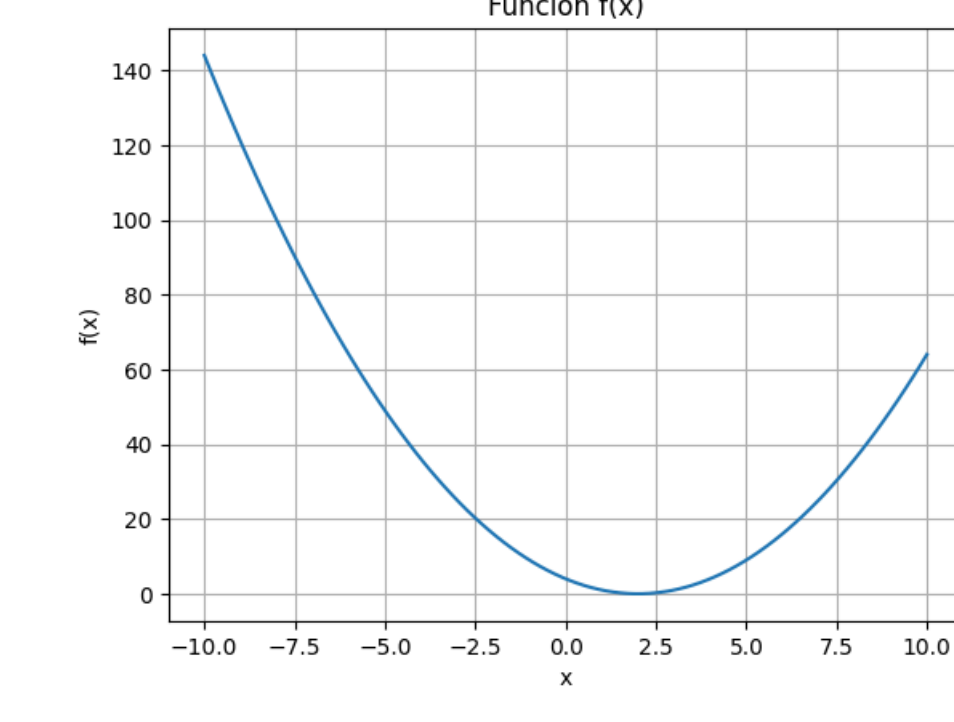
# Generar valores de x
x = np.linspace(-10, 10, 100)

# Evaluar la función para cada valor de x
y = np.array([f(x1) for x1 in x])

# Graficar
plt.plot(x, y)
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('f(x)')
plt.title('Función f(x)')
plt.grid(True)
plt.show()
```



(1 + 1)-ES: Minimo global encontrado = 0.4058759381755886 en x = [1.6988129 1.50412787]
(μ + 1)-ES: Minimo global encontrado = 3.4250512606712e-05 en x = [2.9986373 1.9941812]
Minimo global encontrado por (μ + λ)-ES: 0.813419578437856797 en x = [1.98575863 2.11496427]
Minimo global encontrado por (μ, λ)-ES: 0.821878170809355482 en x = [2.0030855 1.84581758]



Primera funcion f(x,y) = x^2 - 2y^2, x,y ∈ [-2,2]

```
import random
import math
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

def f(x, y):
    return x * np.exp(-x**2 - y**2)

def es_1_1(iterations):
    x = random.uniform(-2, 2)
    y = random.uniform(-2, 2)
    best_value = f(x, y)

    mutation_step = 0.1
    # lista para almacenar los valores de convergencia
    convergence_values = []

    for _ in range(iterations):
        new_x = x + random.uniform(-mutation_step, mutation_step)
        new_y = y + random.uniform(-mutation_step, mutation_step)
        new_value = f(new_x, new_y)

        if new_value < best_value:
            x, y = new_x, new_y
            best_value = new_value

    # Registrar el valor mínimo en cada iteración
    convergence_values.append(best_value)

    # Graficar la convergencia
    plt.plot(range(iterations), convergence_values, marker='o', linestyle='-', color='b')
    plt.xlabel('Iteraciones')
    plt.ylabel('Valor mínimo')
    plt.title('Convergencia del método (μ, λ)-ES')
    plt.grid(True)
    plt.show()

    return x, y, best_value

def es_mu_1(iterations):
    x = random.uniform(-2, 2)
    y = random.uniform(-2, 2)
    best_value = f(x, y)

    mutation_step = 0.1
    # lista para almacenar los valores de convergencia
    convergence_values = []

    for _ in range(iterations):
        new_x = x + random.uniform(-mutation_step, mutation_step)
        new_y = y + random.uniform(-mutation_step, mutation_step)
        new_value = f(new_x, new_y)

        if new_value < best_value:
            x, y = new_x, new_y
            best_value = new_value

    # Registrar el valor mínimo en cada iteración
    convergence_values.append(best_value)

    # Graficar la convergencia
    plt.plot(range(iterations), convergence_values, marker='o', linestyle='-', color='b')
    plt.xlabel('Iteraciones')
    plt.ylabel('Valor mínimo')
    plt.title('Convergencia del método (μ, λ)-ES')
    plt.grid(True)
    plt.show()

    return x, y, best_value

def es_mu_lambda(iterations, mu, lambda):
    population = [(random.uniform(-2, 2), random.uniform(-2, 2)) for _ in range(mu)]
    convergence_values = [] # lista para almacenar los valores de convergencia

    for _ in range(iterations):
        offspring = []
        for _ in range(lambda):
            parent = random.choice(population)
            new_x = parent[0] + random.uniform(-0.1, 0.1)
            new_y = parent[1] + random.uniform(-0.1, 0.1)
            offspring.append((new_x, new_y))

        population += offspring
        population.sort(key=lambda ind: f(ind[0], ind[1]))
        population = population[:mu]

        best_x, best_y = population[0]
        min_value = f(best_x, best_y)
        convergence_values.append(min_value)

    # Graficar la convergencia
    plt.plot(range(iterations), convergence_values, marker='o', linestyle='-', color='b')
    plt.xlabel('Iteraciones')
    plt.ylabel('Valor mínimo')
    plt.title('Convergencia del método (μ + λ)-ES')
    plt.grid(True)
    plt.show()

    return best_x, best_y, min_value

def es_mu_coma_lambda(iterations, mu, lambda):
    population = [(random.uniform(-2, 2), random.uniform(-2, 2)) for _ in range(mu)]
    convergence_values = [] # lista para almacenar los valores de convergencia

    for _ in range(iterations):
        offspring = []
        for _ in range(lambda):
            parent = random.choice(population)
            new_x = parent[0] + random.uniform(-0.1, 0.1)
            new_y = parent[1] + random.uniform(-0.1, 0.1)
            offspring.append((new_x, new_y))

        population += offspring
        population.sort(key=lambda ind: f(ind[0], ind[1]))
        population = population[:mu]

        best_x, best_y = population[0]
        min_value = f(best_x, best_y)
        convergence_values.append(min_value)

    # Graficar la convergencia
    plt.plot(range(iterations), convergence_values, marker='o', linestyle='-', color='b')
    plt.xlabel('Iteraciones')
    plt.ylabel('Valor mínimo')
    plt.title('Convergencia del método (μ, λ)-ES')
    plt.grid(True)
    plt.show()

    return best_x, best_y, min_value

best_x_11, best_y_11, min_value_11 = es_1_1(100)
best_x_mu_1, best_y_mu_1, min_value_mu_1 = es_mu_1(100)
best_x_mu_lambda, best_y_mu_lambda, min_value_mu_lambda = es_mu_lambda(iterations=10, mu=10, lambda=20)
best_x_mu_coma_lambda, best_y_mu_coma_lambda, min_value_mu_coma_lambda = es_mu_coma_lambda(iterations=10, mu=10, lambda=20)

print(f"(μ + λ)-ES: Mínimo global en (x, y) = {(best_x_11:.4f), (best_y_11:.4f)}, Valor mínimo global: {min_value_11:.4f}")
print(f"(μ + λ)-ES: Mínimo global en (x, y) = {(best_x_mu_1:.4f), (best_y_mu_1:.4f)}, Valor mínimo global: {min_value_mu_1:.4f}")
print(f"(μ + λ)-ES: Mínimo global en (x, y) = {(best_x_mu_lambda:.4f), (best_y_mu_lambda:.4f)}, Valor mínimo global: {min_value_mu_lambda:.4f}")
print(f"(μ, λ)-ES: Mínimo global en (x, y) = {(best_x_mu_coma_lambda:.4f), (best_y_mu_coma_lambda:.4f)}, Valor mínimo global: {min_value_mu_coma_lambda:.4f}")

# Graficar la función y el mínimo global
x_vals = np.linspace(-2, 2, 100)
y_vals = np.linspace(-2, 2, 100)
X, Y = np.meshgrid(x_vals, y_vals)
Z = f(X, Y)

plt.contourf(X, Y, Z, levels=20, cmap='viridis')
plt.colorbar(label=f'f(x, y)')
plt.scatter(best_x_mu_lambda, best_y_mu_lambda, color='red', marker='o', label='Mínimo global')
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Mínimo global de la función')
plt.legend()
plt.grid(True)
plt.show()
```

