## tp0

#### August 13, 2023

```
[81]: import pandas as pd
      import numpy as np
      import plotly.express as px
      import plotly.io as pio
      pio.renderers.default += "+pdf" # Renderer for PDF exports
      from src.catching import attempt catch
      from src.pokemon import PokemonFactory, StatusEffect
[82]: factory = PokemonFactory("pokemon.json")
      df = pd.read_json("pokemon.json")
      pokemons = list(df.columns)
      pokeballs = ["pokeball", "ultraball", "fastball", "heavyball"]
[83]: def estimate_catchrate(pokemon_instance, pokeball, noise, n):
          return np.average([attempt_catch(pokemon_instance, pokeball, noise)[0] for__
       → in range(n)])
     0.0.1 a) Ejecutando la función 100 veces, para cada Pokemon en condiciones ideales
            (HP:100 %, LVL 100) ¿Cuál es la probabilidad de captura promedio para cada
           pokebola?
[84]: data = {}
      for pokemon in pokemons:
          bicho = factory.create(pokemon, 100, StatusEffect.NONE, 1)
          data[pokemon] = {}
          for ball in pokeballs:
              data[pokemon][ball] = estimate_catchrate(bicho, ball, 0, 100)
      print(data)
     {'jolteon': {'pokeball': 0.1, 'ultraball': 0.14, 'fastball': 0.2, 'heavyball':
     0.04}, 'caterpie': {'pokeball': 0.37, 'ultraball': 0.65, 'fastball': 0.3,
```

'heavyball': 0.27}, 'snorlax': {'pokeball': 0.06, 'ultraball': 0.06, 'fastball':

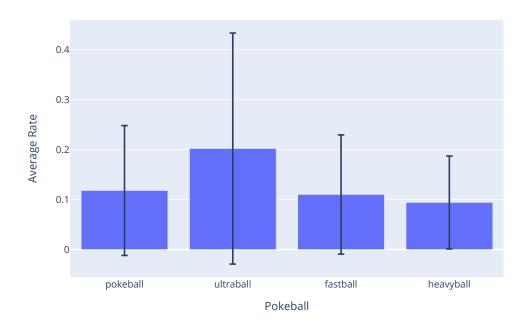
'fastball': 0.01, 'heavyball': 0.07}, 'mewtwo': {'pokeball': 0.0, 'ultraball':

0.04, 'heavyball': 0.09}, 'onix': {'pokeball': 0.06, 'ultraball': 0.16,

0.0, 'fastball': 0.0, 'heavyball': 0.0}}

[85]: average rates = {

```
ball: np.average([values[ball] for values in data.values()]) for ball in_
       →pokeballs
      }
      errors = {
         ball: np.std([values[ball] for values in data.values()]) for ball in_
      →pokeballs
      df = pd.DataFrame({'Pokeball': pokeballs,
                         'Average Rate': list(average_rates.values()),
                         'Error': list(errors.values())})
      print(df)
         Pokeball Average Rate
                                    Error
       pokeball
                         0.118 0.129985
     1 ultraball
                          0.202 0.231206
       fastball
                          0.110 0.119331
     3 heavyball
                          0.094 0.093081
[86]: fig = px.bar(
         data_frame=df,
         x="Pokeball",
         y="Average Rate",
         title="Average capture probability by Pokeball",
              "x": "Pokeball type",
              "y": "Average capture rate"
         },
         error_y="Error"
      fig.show()
```



Está clara la diferencia de efectividad entre pokebolas. Por ejemplo, la Ultraball tiene cerca del doble de efectividad que la Pokebola común. Sin embargo se pueden apreciar diferencias significativas en el error. Esto se debe a que no se segregan los datos por Pokemon, por lo cual la diferencia entre ellos se ve marcada en el error.

# 0.0.2 1b) ¿Es cierto que algunas pokebolas son más o menos efectivas dependiendo de propiedades intrinsecas de cada Pokemon? Justificar.

```
[87]: data = {}
for pokemon in pokemons:
    bicho = factory.create(pokemon, 100, StatusEffect.NONE, 1)
    data[pokemon] = {}
    for ball in pokeballs:
        data[pokemon][ball] = estimate_catchrate(bicho, ball, 0, 3000)
    print(data)
```

Volvemos a intentar las capturas, pero con un número de intentos una orden de magnitud mayor. Esto lo hacemos ya que con solo 100 intentos, había pokemons que no eran atrapados, lo cual dificultaba la comparación.

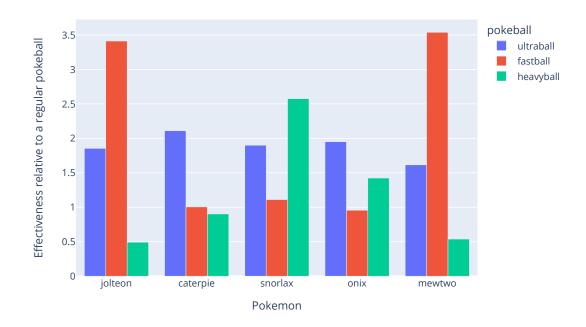
```
[88]: rates_by_pokemon = {
         pokemon: {
              pokeball: data[pokemon][pokeball] / data[pokemon]["pokeball"] for
       ⇒pokeball in data[pokemon].keys() if pokeball != "pokeball"
         } for pokemon in data.keys()
      print(rates_by_pokemon)
     {'jolteon': {'ultraball': 1.8542713567839197, 'fastball': 3.412060301507538,
     'heavyball': 0.4924623115577889}, 'caterpie': {'ultraball': 2.109730848861284,
     'fastball': 1.005175983436853, 'heavyball': 0.9026915113871636}, 'snorlax':
     {'ultraball': 1.8989898989898988, 'fastball': 1.1111111111111112, 'heavyball':
     2.5757575757575757}, 'onix': {'ultraball': 1.9510869565217392, 'fastball':
     0.9565217391304348, 'heavyball': 1.423913043478261}, 'mewtwo': {'ultraball':
     1.6153846153846154, 'fastball': 3.5384615384615383, 'heavyball':
     0.5384615384615385}}
[89]: table = []
      for pokemon in rates_by_pokemon.keys():
         for pokeball in rates_by_pokemon[pokemon].keys():
              table.append([pokemon, pokeball, rates_by_pokemon[pokemon][pokeball]])
      df = pd.DataFrame(table, columns=["pokemon", "pokeball", "rate"])
      print(df)
          pokemon
                    pokeball
                                  rate
     0
          jolteon ultraball 1.854271
     1
          jolteon
                    fastball 3.412060
     2
          jolteon heavyball 0.492462
     3
         caterpie ultraball 2.109731
     4
         caterpie
                  fastball 1.005176
     5
         caterpie heavyball 0.902692
     6
          snorlax ultraball 1.898990
     7
          snorlax
                   fastball 1.111111
     8
          snorlax heavyball 2.575758
     9
             onix ultraball 1.951087
     10
                   fastball 0.956522
             onix
     11
             onix heavyball 1.423913
     12
           mewtwo ultraball 1.615385
     13
                    fastball 3.538462
           mewtwo
```

14

mewtwo heavyball 0.538462

```
[90]: fig = px.bar(
    data_frame=df,
    x="pokemon",
    y="rate",
    title="Effectiveness of Special Pokeballs by Pokemon",
    labels={
        "pokemon": "Pokemon",
        "rate": "Effectiveness relative to a regular pokeball"
    },
    barmode="group",
    color="pokeball"
)
fig.show()
```

#### Effectiveness of Special Pokeballs by Pokemon

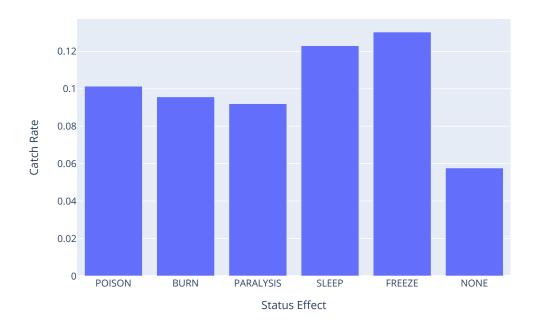


Podemos ver desde el grafico que es cierto que algunos tipos de pokebolas son (en comparacion a la pokebola base) más efectivas en ciertos Pokemones. Por ejemplo, las fastball son mucho mejores contra pokemons como Jolteon y Mewtwo, y las heavyballs son mejores contra Snorlax, pero peores contra Jolteon o Mewtwo. En cambio, la ultraball no parece depender del Pokemon a atrapar.

0.0.3 2a)¿Las condiciones de salud tienen algún efecto sobre la efectividad de la captura? Si es así, ¿Cuál es más o menos efectiva?

```
[91]: pokemon_test = "jolteon"
    variants = {
       status: factory.create(pokemon_test, 100, status, 1) for status in_
     \hookrightarrowStatusEffect
    }
    catchrate_by_variant = {
       status: estimate_catchrate(pokemon, pokeballs[0], 1, 3000) for (status, __
     →pokemon) in variants.items()
    print(catchrate_by_variant)
   <StatusEffect.PARALYSIS: ('paralysis', 1.5)>: 0.092, <StatusEffect.SLEEP:</pre>
    [92]: fig = px.bar(
       x = list(map(lambda status : status.name, catchrate_by_variant.keys())),
       y = list(catchrate_by_variant.values()),
       title = "Average catch rate by Status Effect",
       labels= {
          "x": "Status Effect",
          "y": "Catch Rate"
       }
    fig.show()
```

#### Average catch rate by Status Effect



Podemos ver que los más efectivos son SLEEP y FREEZE. Mientras que POISON, BURN y PARALYSIS no llegan a ser tan efectivos. Sin embargo, todos los status es mejor que no tener ningún estado afectandolo.

0.0.4 2b) ¿Cómo afectan los puntos de vida a la efectividad de la captura? Sugerencia: Elegir uno o dos Pokemones y manteniendo el resto de los parámetros constantes, calcular la probabilidad de captura para distintos HP %

```
[94]: import decimal

def drange(x, y, jump):
   while x < y + jump:
      yield float(x)
      x += decimal.Decimal(jump)</pre>
```

```
health_vars = {
          percentage: factory.create(pokemon_test, 100, StatusEffect.NONE, __
       opercentage) for percentage in drange(0, 1, 0.05)
      }
      catchrate by health = {
          percentage: get_catchrate_with_error(pokemon, pokeballs[0], 0.15, 3000) for_u
       →(percentage, pokemon) in health_vars.items()
      print(catchrate_by_health)
     {0.0: {'rate': 0.17528505975333686, 'error': 0.025925570123004945}, 0.05:
     {'rate': 0.1711039561625922, 'error': 0.025209271258806124}, 0.1: {'rate':
     0.16484045529875768, 'error': 0.02484476373161205}, 0.15000000000000002:
     {'rate': 0.15896439619578734, 'error': 0.023270342015779735}, 0.2: {'rate':
     0.1532530227149025, 'error': 0.02334160814257883}, 0.25: {'rate':
     0.14672555479640506, 'error': 0.021877892504154617}, 0.30000000000000004:
     {'rate': 0.1404786843264369, 'error': 0.02158793107002247}, 0.3500000000000003:
     {'rate': 0.13534592307193957, 'error': 0.020471166396412013}, 0.4: {'rate':
     0.12919648185229854, 'error': 0.01972929595920458}, 0.45: {'rate':
     0.12332871683762528, 'error': 0.018692132657800675}, 0.5: {'rate':
     0.11777830478333423, 'error': 0.01770413786469458}, 0.55: {'rate':
     0.11133076845371431, 'error': 0.01665911103321095}, 0.6000000000000001: {'rate':
     0.10583951429894262, 'error': 0.01614166580973011}, 0.65: {'rate':
     0.10009583920049919, 'error': 0.014734739248776333}, 0.7000000000000001:
     {'rate': 0.09447393371704021, 'error': 0.01397444736255454}, 0.75: {'rate':
     0.0882212650764073, 'error': 0.013388664044984504}, 0.8: {'rate':
     0.08280357875188948, 'error': 0.012456832797024114}, 0.8500000000000001:
     {'rate': 0.07708814737534425, 'error': 0.011540776948010138}, 0.9: {'rate':
     0.0711806876396498, 'error': 0.010753703905440516}, 0.950000000000001: {'rate':
     0.06500297863407116, 'error': 0.009623977384582594}, 1.0: {'rate':
     0.0587465588835596, 'error': 0.008942972224241815}}
[95]: values = {
          "x": [],
          "y": [],
          "upper_y": [],
          "lower_y": []
      for item in catchrate_by_health.items():
          values["x"].append(item[0])
          values["y"].append(item[1]["rate"])
          values["upper_y"].append(item[1]["rate"] + item[1]["error"])
          values["lower_y"].append(item[1]["rate"] - item[1]["error"])
      print(values)
```

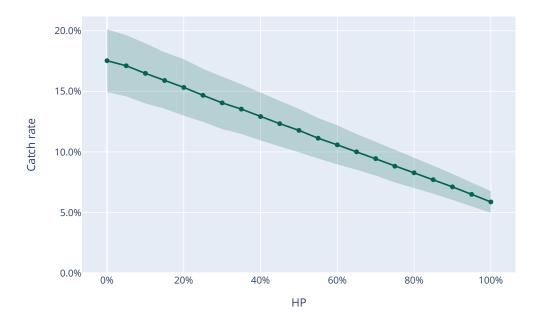
 $\{'x': [0.0, 0.05, 0.1, 0.150000000000002, 0.2, 0.25, 0.30000000000000004,$ 

```
0.700000000000001, 0.75, 0.8, 0.85000000000001, 0.9, 0.95000000000001,
     1.0], 'y': [0.17528505975333686, 0.1711039561625922, 0.16484045529875768,
     0.15896439619578734, 0.1532530227149025, 0.14672555479640506,
     0.1404786843264369, 0.13534592307193957, 0.12919648185229854,
     0.12332871683762528, 0.11777830478333423, 0.11133076845371431,
     0.10583951429894262, 0.10009583920049919, 0.09447393371704021,
     0.0882212650764073, 0.08280357875188948, 0.07708814737534425,
     0.0711806876396498, 0.06500297863407116, 0.0587465588835596], 'upper y':
     [0.2012106298763418, 0.1963132274213983, 0.18968521903036972,
     0.18223473821156708, 0.1765946308574813, 0.16860344730055968,
     0.16206661539645936, 0.1558170894683516, 0.14892577781150312,
     0.14202084949542595, 0.1354824426480288, 0.12798987948692525,
     0.12198118010867273, 0.11483057844927552, 0.10844838107959476,
     0.1016099291213918, 0.0952604115489136, 0.0886289243233544, 0.08193439154509032,
     0.07462695601865375, 0.06768953110780142], 'lower y': [0.1493594896303319,
     0.14589468490378607, 0.13999569156714564, 0.1356940541800076,
     0.12991141457232366, 0.12484766229225044, 0.11889075325641443,
     0.11487475667552756, 0.10946718589309395, 0.1046365841798246,
     0.10007416691863966, 0.09467165742050336, 0.0896978484892125,
     0.08536109995172286, 0.08049948635448567, 0.07483260103142281,
     0.07034674595486537, 0.0655473704273341, 0.06042698373420928,
     0.055379001249488566, 0.049803586659317785]}
[96]: import plotly.graph_objs as go
      fig = go.Figure([
          go.Scatter(
              x=values["x"],
              y=values["y"],
              line=dict(color='rgb(0,100,80)'),
              mode='lines+markers',
              showlegend=False,
              name="average rate"
          ),
          go.Scatter(
              x=values["x"]+values["x"][::-1], # x, then x reversed
              y=values["upper_y"]+values["lower_y"][::-1], # upper, then lower_
       \hookrightarrow reversed
              fill='toself',
              fillcolor='rgba(0,100,80,0.2)',
              line=dict(color='rgba(255,255,255,0)'),
              hoverinfo="skip",
              showlegend=False,
          )
      ])
      fig.update_layout(
```

0.35000000000000003, 0.4, 0.45, 0.5, 0.55, 0.60000000000001, 0.65,

```
title = f"Capture rate of {pokemon_test} vs its Health Points",
    xaxis_title="HP",
    yaxis_title="Catch rate",
)
fig.update_yaxes(
    rangemode="tozero",
    tickformat=".1%",
)
fig.update_xaxes(
    tickformat=".0%"
)
fig.show()
```

#### Capture rate of jolteon vs its Health Points



Podemos ver que a medida que aumentamos la vida del pokemon, menor será la posibilidad de captura de manera prácticamente lineal.

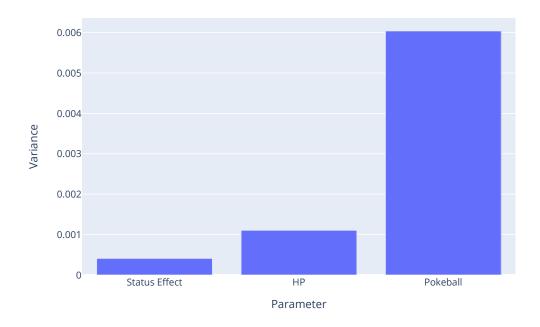
#### 0.0.5 2c) ¿Qué parámetros son los que más afectan la probabilidad de captura?

Para ver que parámetros afectan más a la probabilidad de captura, calculamos la varianza de los valores calculados variando el parámetro y manteniendo los otros constantes. Los parametros son:
- La vida - El Efecto de estado - La pokebola

Tomamos un Jolteon como ejemplo.

```
[97]: data_status = []
      data_hp = []
      data_pb = []
      for hp in range(10):
          data_hp.append(attempt_catch(
              factory.create(pokemon_test, 100, StatusEffect.NONE, hp*0.1),
              pokeballs[0]
          )[1])
      for status in StatusEffect:
          data_status.append(attempt_catch(
              factory.create(pokemon_test, 100, status, 1),
              pokeballs[0]
          )[1])
      for pb in pokeballs:
          data_pb.append(attempt_catch(
              factory.create(pokemon_test, 100, StatusEffect.NONE, 1),
              pb
          )[1])
      data_var = [np.var(data_status), np.var(data_hp), np.var(data_pb)]
      df = pd.DataFrame(data_var,index=['Status_
       ⇔Effect','HP','Pokeball'],columns=['Variance'])
      px.bar(df,x=df.index,y="Variance",title="Effect of changing parameters on catch_
       ⇔effectiveness",labels={
          "index": "Parameter"
      }).show()
```

#### Effect of changing parameters on catch effectiveness

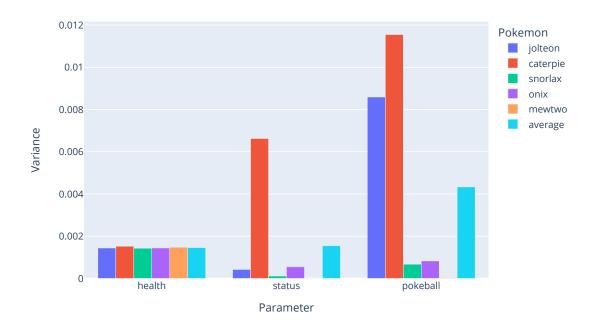


Para Jolteon en particular, la mayor varianza se obtiene cambiando el tipo de pokebola que se utiliza. Debido a que la efectividad de una pokebola depende de los atributos del pokemon, esto puede cambiar.

```
[98]: # Funcion devuelve una tupla (varianza_por_tipo, max y minimo por tipo)
      def calculate_all_variances(pokemon, level, iterations):
          health_vars = { percentage: factory.create(pokemon_test, level,__
       StatusEffect.NONE, percentage) for percentage in drange(0, 1, 0.05) }
          catchrate_by_health = { percentage: estimate_catchrate(pokemon,__
       upokeballs[0], 1, iterations) for (percentage, pokemon) in health_vars.
       →items() }
          variants = { status: factory.create(pokemon, level, status, 1) for status_
       →in StatusEffect }
          catchrate by variant = { status.name: estimate catchrate(pokemon, );
       upokeballs[0], 1, iterations) for (status, pokemon) in variants.items() }
          healthy_pokemon = factory.create(pokemon, level, StatusEffect.NONE, 1)
          catchrate_by_pokeball = { pokeball: estimate_catchrate(healthy_pokemon,_
       →pokeball, 1, 3000) for pokeball in pokeballs }
          return {
              "health": np.var(list(catchrate_by_health.values())),
```

```
jolteon caterpie
                             snorlax
                                                          average
                                          onix
                                                 mewtwo
health
         0.001441 0.001516
                            0.001424 0.001441
                                               0.001471
                                                         0.001459
status
         0.000423 0.006627
                            0.000112 0.000547
                                               0.000004
                                                         0.001542
pokeball
         0.008592 0.011551
                            0.000672 0.000829
                                               0.000028
                                                         0.004334
```

### Effect of changing parameters on catch effectiveness by pokemon



El gráfico nos muestra cuáles son las varianzas por cada Pokemon. Podemos ver que caterpie es afectado mucho más por el estado o la pokebola, mientras que mewtwo no es prácticamente afectado por estos parámetros. Por otro lado, la incidencia de la vida del pokemon en la efectividad no parece depender del pokemon en cuestión. Agarrando el promedio de todas las varianzas, parece que la vida y la pokebola afectan bastante en comparacion al estado y nivel.

# 0.0.6 2d) Teniendo en cuenta uno o dos pokemones distintos: ¿Qué combinación de condiciones (propiedades mutables) y pokebola conviene utilizar para capturarlos?

```
[99]:
     max catchrate = {
          pokemon: { "rate" : 0 } for pokemon in pokemons
      for status in StatusEffect:
          for pokeball in pokeballs:
              for pokemon in max_catchrate.keys():
                  catchrate = attempt_catch(
                       factory.create(pokemon, 100, status, 1),
                      pokeball
                  )[1]
                  if max_catchrate[pokemon]["rate"] < catchrate:</pre>
                       max_catchrate[pokemon] = {
                           "rate": catchrate,
                           "status": status.name,
                           "pokeball": pokeball
      print(pd.DataFrame.from_dict(max_catchrate))
```

```
jolteon
                      caterpie
                                   snorlax
                                                           mewtwo
                                                  onix
rate
            0.4688
                                    0.1693
                                                0.2344
                                                           0.0313
                              1
              SLEEP
                         SLEEP
                                     SLEEP
                                                 SLEEP
                                                            SLEEP
status
pokeball
          fastball
                     ultraball
                                heavyball
                                            ultraball
                                                        fastball
```

Considerando que entre más bajo sean los HP de los Pokemon, mayor será la chance de captura y las condiciones no cambian su efectividad en base al nivel de salud, directamente utilizamos HP = 100%. Podemos apreciar que SLEEP es el estado que más efectivo en general, junto con FREEZE, sin importar qué Pokemon estamos analizando. Sin embargo, la Pokebola a utilizar sí tiene grandes incidencias dependiendo del Pokemon que estemos analizando. Por ejemplo, la Heavyball es significativamente mejor en Snorlax que en Jolteon, para el cual la mejor pokebola es la Fastball. Por lo tanto podemos afirmar que la Pokebola depende del Pokemon, mientras que siempre conviene utilizar SLEEP o FREEZE. Independientemente de esto, siempre se debe buscar que el Pokemon tenga el menor porcentaje de salud posible.

# 0.0.7 2e) A partir del punto anterior, ¿sería efectiva otra combinación de parámetros teniendo en cuenta un nivel del pokemon más bajo (o más alto)?

Repetimos el anterior pero con un nivel de 40 en vez de 100

caterpie jolteon snorlax onix mewtwo 0.4688 1 0.1693 0.2344 0.0313 rate SLEEP status SLEEP SLEEP SLEEP SLEEP pokeball fastball ultraball heavyball ultraball fastball

El nivel no parecería afectar qué parametros usar.