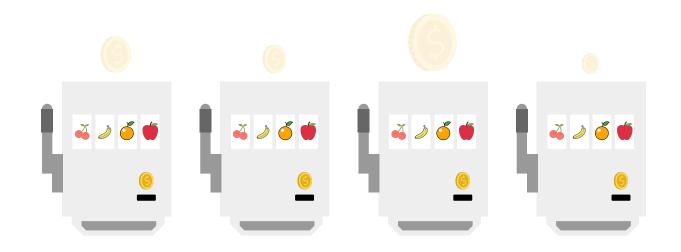
Multi-armed bandits

O que é e como pode ser útil?

Formulação do problema



Como escolher a sequência de caça-níqueis que **maximiza o lucro**?

Exploration VS. **Exploitation**

 Buscar **novas possibilidades** em busca de algo possivelmente melhor Explorar as alternativas que deram **maior ganho** no passado

- Propagandas (internet)
- Testes clínicos
- Sistemas de recomendação
- Escolhendo comida

- Propagandas (internet)
- Testes clínicos
- Sistemas de recomendação
- Escolhendo comida



- Propagandas (internet)
- Testes clínicos
- Sistemas de recomendação
- Escolhendo comida



- Propagandas (internet)
- Testes clínicos
- Sistemas de recomendação
- Escolhendo comida



- Propagandas (internet)
- Testes clínicos
- Sistemas de recomendação
- Escolhendo comida

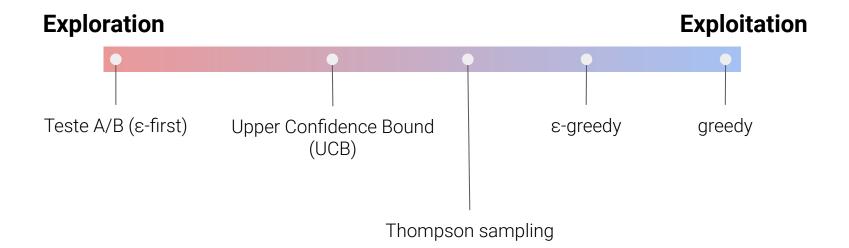


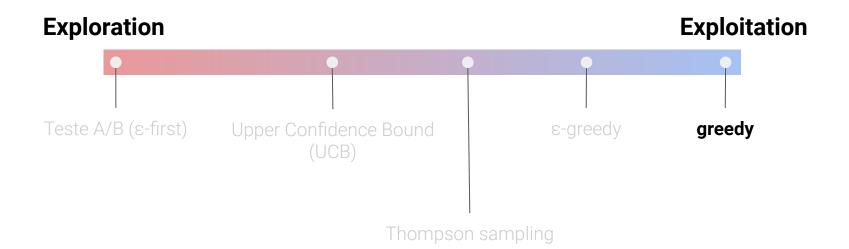




Novo
Muito bom ou muito ruim
0~10/10

Como resolver esse problema?





Greedy

Real (desconhecido)

Observações iniciais (2 rodadas)

Algoritmo

A cada nova rodada, sempre escolhe o que deu mais lucro nas observações iniciais.

Problema

Se as observações iniciais estão enviesadas, a alternativa selecionada pode não ser a melhor.















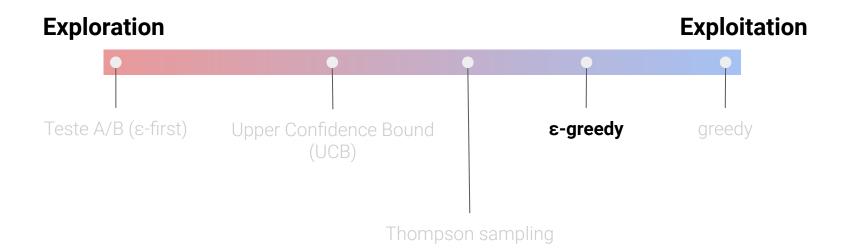








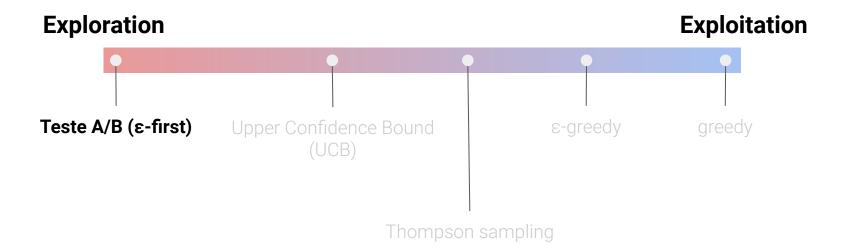




ε-Greedy

Real (desconhecido) Algoritmo Major lucro A cada nova rodada, com probabilidade ε, escolhe uma alternativa aleatória. Do contrário, (1 - ε) escolhe a alternativa com major lucro até o momento. **Problema** Menor lucro

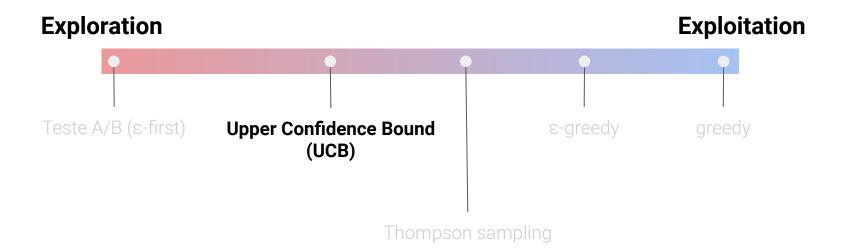
O nível de exploração depende do **ɛ**. Se for pequeno, a exploração será subótima. Se for grande, acabamos explorando mesmo quando há uma alternativa claramente superior



Teste A/B (ε-first)

ruins é alto.

Real (desconhecido) **Algoritmo** Seleciona alternativas Maior lucro aleatoriamente durante todo o processo. Avalia o resultado final e escolhe o melhor entre todas as possibilidades. **Problema** Menor lucro O foco em 100% de exploração pode ser arriscado em cenários em que o custo de apostar em alternativas Observado final



"Otimismo em cenário de incertezas"

Real (desconhecido)



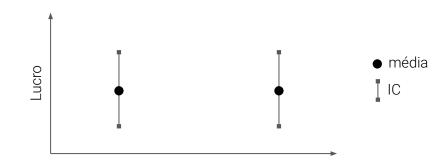
A cada rodada, seleciona a alternativa que tem o maior limite de confiança superior (UCB) dado por:

$$\bar{r}_i + \sqrt{\frac{3\log n}{2N_i(n)}}$$

Onde:

 \overline{r}_i É o lucro médio da alternativa **i** até o momento

 $N_i(n)$ É a quantidade de vezes que a alternativa **i** foi selecionada até então



"Otimismo em cenário de incertezas"

Real (desconhecido)



média

Algoritmo

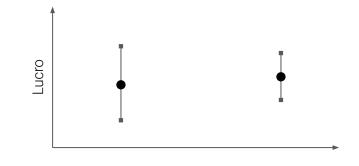
A cada rodada, seleciona a alternativa que tem o maior limite de confiança superior (UCB) dado por:

$$\bar{r}_i + \sqrt{\frac{3\log n}{2N_i(n)}}$$

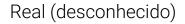
Onde:

 \overline{r}_i É o lucro médio da alternativa **i** até o momento

 $N_i(n)$ É a quantidade de vezes que a alternativa **i** foi selecionada até então



"Otimismo em cenário de incertezas"







Algoritmo

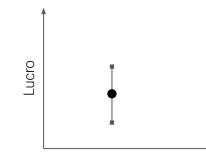
A cada rodada, seleciona a alternativa que tem o maior limite de confiança superior (UCB) dado por:

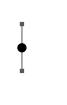
$$\bar{r}_i + \sqrt{\frac{3\log n}{2N(n)}}$$

Onde:

 \overline{r}_i É o lucro médio da alternativa **i** até o momento

 $N_i(n)$ É a quantidade de vezes que a alternativa **i** foi selecionada até então







"Otimismo em cenário de incertezas"





Algoritmo

A cada rodada, seleciona a alternativa que tem o maior limite de confiança superior (UCB) dado por:

$$\bar{r}_i + \sqrt{\frac{3\log n}{2N_i(n)}}$$

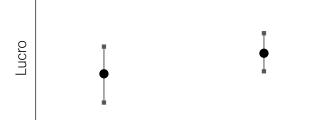
Onde:

É o lucro médio da alternativa i até o momento

É a quantidade de vezes que a alternativa i foi selecionada até então

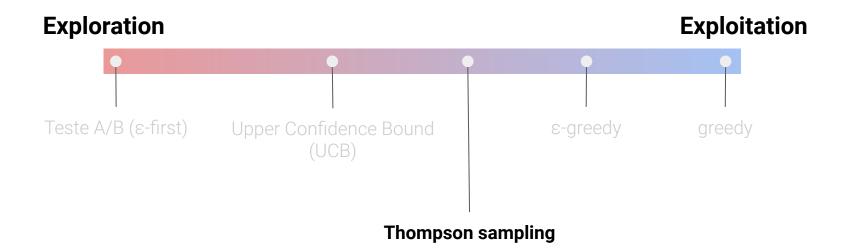








I IC



Real (desconhecido)





Distribuições a priori

$$Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$$

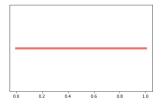
$$Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$$

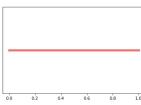
Algoritmo

A cada rodada, amostra cada distribuição a priori e seleciona a alternativa com o maior valor. Utiliza o ganho/perda da rodada para atualizar a distribuição a posteriori.

Maior lucro

Menor lucro





Real (desconhecido)





Distribuições a priori

$$Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$$

$$Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$$

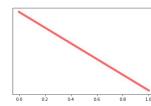
Algoritmo

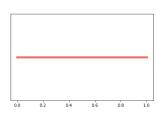
A cada rodada, amostra cada distribuição a priori e seleciona a alternativa com o maior valor. Utiliza o ganho/perda da rodada para atualizar a distribuição a posteriori.



Maior lucro

Menor lucro





Real (desconhecido)





Distribuições a priori

 $Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$

 $Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$



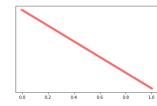
A cada rodada, amostra cada distribuição a priori e seleciona a alternativa com o maior valor. Utiliza o ganho/perda da rodada para atualizar a distribuição a posteriori.

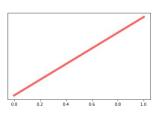




Maior lucro

Menor lucro





Real (desconhecido)





Distribuições a priori

 $Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$

 $Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$



A cada rodada, amostra cada distribuição a priori e seleciona a alternativa com o maior valor. Utiliza o ganho/perda da rodada para atualizar a distribuição a posteriori.

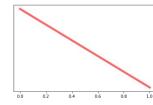


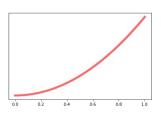




Maior lucro

Menor lucro





Real (desconhecido)





Distribuições a priori

 $Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$

 $Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$

Algoritmo

A cada rodada, amostra cada distribuição a priori e seleciona a alternativa com o maior valor. Utiliza o ganho/perda da rodada para atualizar a distribuição a posteriori.



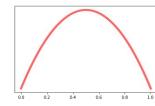


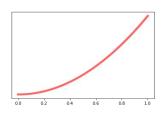






Maior lucro





Real (desconhecido)





Distribuições a priori

 $Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$

 $Beta(\alpha = 1, \beta = 1)$

Algoritmo

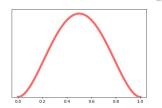
A cada rodada, amostra cada distribuição a priori e seleciona a alternativa com o maior valor. Utiliza o ganho/perda da rodada para atualizar a distribuição a posteriori.

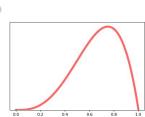










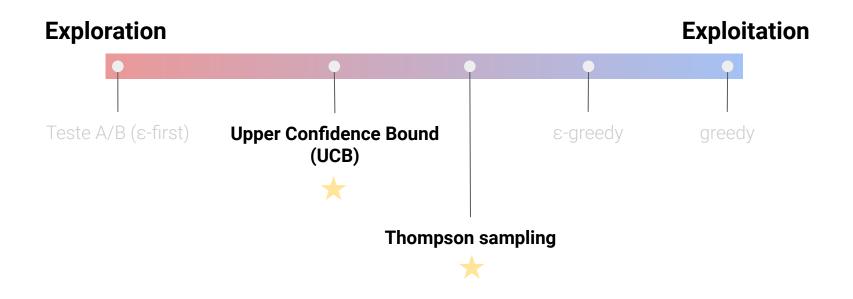


Maior lucro

Menor lucro

Distribuições a posteriori

Conclusão





Variantes

- Contextual bandits
- Non-stochastic bandits
- Interleaving
- Provavelmente muitas outras possibilidades