#### Soft Actor Critic

Oliver, Leon Büttinghaus, Thilo Röthemeyer

18. April 2021

#### Contents

- Part 1
- 2 Soft Actor-Critic im kontinuierlichen Raum
  - SAC Grundprinzip
  - SAC Update Regeln
  - SAC Algorithmus
- 3 Ergebnisse
  - Vergleich mit anderen Algortihmen
  - Zusammenfassung
- 4 Literaturverzeichnis

#### Part 1

#### Kontinuierlicher Aktionsraum

- kontinuierliche Aktionsräume benötigen
  - ⇒ Approximation für Q-Funktion
  - $\Rightarrow$  Approximation für Strategie
- Schritt von Tabellen zu DNNs
- Optimierung mittels gradient descent

#### Funktionen und deren Netzwerke

State Value Funktion:

$$V_{\psi}(s_t) \rightarrow \text{Skalar als Ausgabe}$$

Q-Funktion:

$$Q_{\theta}(s_t, a_t) \rightarrow \text{Skalar als Ausgabe}$$

Strategie:

$$\pi_\phi(s_t|a_t) o \mathsf{Mittelwert}$$
 und Kovarianz als Ausgabe  $\Rightarrow \mathsf{Gauss}$ 

Mit Parametervektoren  $\psi$ ,  $\theta$  und  $\phi$ 

#### State Value Funktion

- eigenes Netzwetk nicht notwendig, aber
  - stabilisiert Training
  - macht simultanes Training aller Netzwerke möglich

## Optimierung State Value Funktion

### Q-Funktion

## Optimierung Q-Funktion

## Optimierung der Strategie

# Algorithmus (1/2)

# Algorithmus (2/2)

## Ziel der Experimente

- Stabilität und Sample Komplexität im Vergleich zu anderen Algorithmen
  - kontinuierliche Aufgaben
  - verschiedene Schwierigkeitgrade
- OpenAl gym und rllab

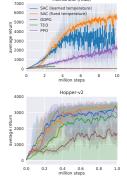
## Vergleich zu anderen Algorithmen

- SAC
  - Durchschnittswert (mean action)
  - feste und variable Temperatur(Anpassung im neuen Paper)
- PPO, DDPG
  - kein Explorationsrauschen
- TD3
- SQL mit zwei Q Funktionen
  - Evaluation mit Explorationsrauschen

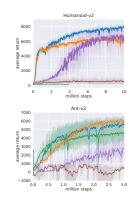
### Vergleich zu anderen Algorithmen

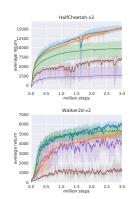
- 5 Instanzen mit einer Evaluation alle 1000 Schritte
- Total average return shown in the following
- Schattierter Verlauf zeigt min und max der fünf Durchläufe

### Ergebnisse

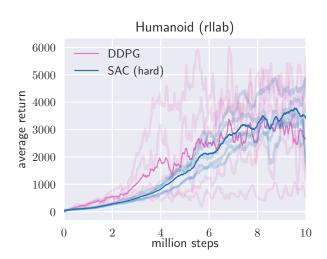


Humanoid (rllab)





### Ergebnisse



## Zusammenfassung

- soft actor critic vorgestellt
  - off policy Algorithmus
  - Entropiemaximierung verbessert Stabilität
  - Besser als state-of-the-art Algorithmen
  - Gradientenbasiertes Temperatur Tuning



Tuomas Haarnoja, Aurick Zhou, Pieter Abbeel, and Sergey Levine.

Soft actor-critic: Off-policy maximum entropy deep reinforcement learning with a stochastic actor. *CoRR*, abs/1801.01290, 2018.

↓□▶ ↓□▶ ↓□▶ ↓□▶ □ ♥QQ