گزارشکارپروژه <u>۴</u>

١) احتمال مشاهده

```
def getObservationProb(self, noisyDistance, pacmanPosition, ghostPosition, jailPosition):

"""

Return the probability P(noisyDistance | pacmanPosition, ghostPosition).

"""

Return the probability P(noisyDistance | pacmanPosition, ghostPosition).

"""

"**** YOUR CODE HERE ***"

if ghostPosition == jailPosition:

if noisyDistance is None:

return 1

else:

return 0

if noisyDistance is None:

return 0

return busters.getObservationProbability(noisyDistance, manhattanDistance(ghostPosition, pacmanPosition))
```

توضیحات : در این تابع قصد داریم با توجه به noisyDistance که از سنسور شنوایی کسب شده است، احتمال وجود روح در موقعیت ghostPosition را بدست آوریم .

اگر noisyDistance مقدار None باشد وموقعیتی که می خواهیم احتمال وجود روح درآن را بدست آوریم موقعیت زندان باشد، احتمال برابر با ۱ است ولی اگرموقعیتی که می خواهیم احتمال وجود روح درآن را بدست آوریم موقعیت زندان نباشد، احتمال ۰ است .

حال اگر noisyDistance مقدار None نباشد وموقعیتی که می خواهیم احتمال وجود روح در آن را بدست آوریم موقعیت زندان باشد، احتمال ۱۰ است ولی اگرموقعیتی که می خواهیم احتمال وجود روح در آن احتمال وجود روح در آن موقعیت زندان نباشد، احتمال وجود روح در آن موقعیت تا موقعیت یکمن ومقدار noisyDistance با استفاده از تابع getObservationProbability بدست می آید.

٢) مشاهده استنتاج دقيق

```
def observeUpdate(self, observation, gameState):

"""

Update beliefs based on the distance observation and Pacman's position.

The observation is the noisy Manhatton distance to the ghost you are tracking.

Self.allPositions is a list of the possible ghost positions, including the jail position. You should only consider positions that are in self.allPositions.

The update model is not entirely stationary: it may depend on Pacman's current position is known.

"""

allGhostPositions = self.allPositions

beliefs = self.beliefs

pacmanPosition = gameState.getPacmanPosition()

jailPosition = self.getJailPositions:

prob = self.getDiservationProb(observation, pacmanPosition, position, jailPosition)

prior = beliefs[position] = prob * prior

beliefs.normalize()
```

توضیحات: در این تابع قصد داریم با توجه به noisyDistance که از سنسور شنو ایی کسب شده است، احتمال وجود روح در تمام موقعیت هایی که ممکن است روح در آن جا باشد را update کنیم. برای هریک از موقعیت های احتمالی میزان احتمال را باتوجه به noisyDistance از طریق تابع getObservationProb بدست می آوریم ومیزان احتمال وجود روح در آن موقعیت را بر ابر با حاصل ضرب مقدار قبلی احتمال آن و مقدار احتمال بدست آمده از getObservationProb قرار می دهیم . (به عنوان مثال اگرتا قبل از کسب بدست آمده از noisyDistance جدید تصور می کر دیم با احتمال ۴/۰ روح در این موقعیت است و وجود روح در آن موقعیت را ۸۴۸ در نظر می گیریم).

```
Starting on 1-25 at 12:28:04
Question q2
*** q2) Exact inference stationary pacman observe test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q2\1-ExactUpdate.test
*** q2) Exact inference stationary pacman observe test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q2\2-ExactUpdate.test
*** q2) Exact inference stationary pacman observe test: 0 inference errors.
*** PASS: test_cases\q2\3-ExactUpdate.test
*** q2) Exact inference stationary pacman observe test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q2\4-ExactUpdate.test
### Question q2: 3/3 ###
Finished at 12:28:04
Provisional grades
-----
Question q2: 3/3
Total: 3/3
```

٣) استنتاج دقیق با گذشت زمان

```
def elapseTime(self, gameState):

"""

Predict beliefs in response to a time step passing from the current state.

The transition model is not entirely stationary: it may depend on Pacman's current position. However, this is not a problem, as Pacman's current position is known.

"""

"*** YOUR CODE HERE ***"

beliefs = self.beliefs

GhostsPositions = self.allPositions

result = DiscreteDistribution()

for prvPositions in GhostsPositions:

newPosDist = self.getPositionDistribution(gameState, prvPositions)

for newPosition, probability in newPosDist.items():

result[newPosition] += beliefs[prvPositions] * probability

self.beliefs = result
```

توضیحات: دراین تابع قصد داریم با گذشت یک واحد زمانی احتمال وجود روح درهریک از legalPosition هارا update کنیم. هربارفرض می کنیم روح به طورقطعی دریکی از legalPosition ها هست واحتمال وجود روح درهریک از legalPosition هارا با استفاده از تابع getPositionDistribution در زمان جدید بدست می آوریم. حال مقدار احتمال وجود روح در هریک از موقعیت ها را با حاصل ضرب احتمال بدست آمده و احتمال و اقعی وجود روح در موقعیت اولیه ای که در نظرگرفته بودیم، جمع می کنیم (به عنوان مثال اگر احتمال وجود روح در یک موقعیت ۹/۰ است و ما با فرض اینکه روح در همین موقعیت است مقدار احتمال موقعیت سمت راست آن را ۲/۰ پیش بینی کرده ایم، می توان گفت روح در زمان بعدی با احتمال ۲۱۰ در آن موقعیت سمت راستی است).

۴) استنتاج دقیق با تست کامل

```
def chooseAction(self, gameState):
   pacmanPosition = gameState.getPacmanPosition()
   legal = [a for a in gameState.getLegalPacmanActions()]
   livingGhosts = gameState.getLivingGhosts()
   livingGhostPositionDistributions = \
       [beliefs for i, beliefs in enumerate(self.ghostBeliefs)
   minimumDistanceToGhosts = float('inf')
   closestPosition = None
   for ghostPositionDistribution in livingGhostPositionDistributions:
       maxProbablePosition = ghostPositionDistribution.argMax()
       distance = self.distancer.getDistance(pacmanPosition, maxProbablePosition)
       if minimumDistanceToGhosts == float('inf') or distance < minimumDistanceToGhosts:
           minimumDistanceToGhosts = distance
   bestAction = None
       newPosition = Actions.getSuccessor(pacmanPosition, action)
       distance = self.distancer.getDistance(newPosition; closestPosition)
       if minimumDistanceToClosestGhost == float('inf') or distance < minimumDistanceToClosestGhost:</pre>
           minimumDistanceToClosestGhost = distance
```

توضیحات: دراین تابع قصد داریم بهترین action ای را انتخاب کنیم که پکمن را به موقعیتی دارای دوویژگی بیشترین احتمال وجود روح درآن و نزدیک ترین به پکمن ببرد. در ابتدابه از ای هریک از روح ها موقعیتی که بیشترین احتمال وجود آن درآن است را پیدا می کنیم وبین این موقعیت های با احتمال بیشینه ،موقعیتی را که به موقعیت پکمن نزدیک ترین است انتخاب می کنیم. سپس بین تمام action های مجاز پکمن، موقعیت درا که آن را به موقعیت بدست آمده درقسمت قبل بیشتر نزدیک می کند، انتخاب می کنیم.

```
Starting on 1-25 at 13:03:31
Ouestion a4
_____
*** q4) Exact inference full test: 0 inference errors.
*** PASS: test_cases\q4\1-ExactFull.test
*** q4) Exact inference full test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q4\2-ExactFull.test
ExactInference
[Distancer]: Switching to maze distances
Average Score: 763.3
              778, 769, 759, 761, 776, 761, 758, 753, 763, 755
Scores:
Win Rate:
              10/10 (1.00)
Record:
             *** Won 10 out of 10 games. Average score: 763.300000 ***
*** smallHunt) Games won on q4 with score above 700: 10/10
*** PASS: test_cases\q4\3-gameScoreTest.test
### Question q4: 2/2 ###
Finished at 13:03:44
Provisional grades
Question q4: 2/2
Total: 2/2
```

۵) تقریب استنتاج اولیه و باور ها

```
def initializeUniformly(self, gameState):

"""

Initialize a list of particles. Use self.numParticles for the number of particles. Use self.legalPositions for the legal board positions where a particle could be located. Particles should be evenly (not randomly) distributed across positions in order to ensure a uniform prior. Use self.particles for the list of particles.

"""

self.particles = []

"*** YOUR CODE HERE ***"

particlesNumber = self.numParticles

legalPositions = self.legalPositions

for _ in range(int(particlesNumber / len(legalPositions))):

for legalPosition in legalPositions:

self.particles.append(legalPosition)
```

توضیحات: دراین تابع قصد داریم درابتدا توزیع particle ها بین موقعیت های مجازبه طور یکنواخت باشد. برای این کاربه عنوان مثال اگر ۳۶ تا particle و ۹ تا legalPosition داشته باشیم ۴ بارمرحله زیررا تکرارمیکنیم:

دراین مرحله هریک از legalPosition ها رابه تعداد ۱ باربه particle ها اضافه می کنیم.

```
def getBeliefDistribution(self):

"""

Return the agent's current belief state, a distribution over ghost locations conditioned on all evidence and time passage. This method essentially converts a list of particles into a belief distribution.

This function should return a normalized distribution.

"""

"*** YOUR CODE HERE ***"

distribution = DiscreteDistribution()

particles = self.particles

for particle in particles:

distribution[particle] += 1

distribution.normalize()

return distribution
```

توضیحات: دراین تابع قصد داریم میزان احتمال وجود روح درهریک از legalPosition هارا بدست بدست آوریم .برای این کار ابتدا تعداد تکرارهر legalPosition در particles را بدست آورده و به کمک تابع normalize احتمال وجود روح درهریک ازآن هارا محاسبه می کنیم.

ع) مشاهده استنتاج تقریبی

```
def observeUpdate(self, observation, geneState):

""

Update beliefs based on the distance observation and Pacaon's position.

The abservation is the noisy Manhottan distance to the ghost you are tracking.

There is one special case that a correct implementation must handle.

When all particles receive zero weight, the list of particles should be reinitialized by colling initializeUniformly. The total method of the DiscreteDistribution may be useful.

""

"Asset YOUR CODE HERE ***"

distribution = DiscreteDistribution()

is_all_zero = True

particles = self.numParticles

munParticles = self.numParticles

munParticles = self.getJailPosition()

jailPos = self.getJailPosition()

for particle in particles:
 distribution(particle) += self.getObservationProb(observation, pacmanPos, particle, jailPos)

values = distribution.values()

for value in values:
 if value != 0:
  is_all_zero = False

if not is_all_zero:
  getf.particles = (distribution.sample() for none in range(0, numParticles)]

else:
  self.initializeUniformly(gameState)
```

توضیحات: دراین تابع قصد داریم باتوجه به particle (noisyDistance) ای که کسب شده است ، particle هارا update کنیم درابتدا برای هریک از legalPostion ها وetObservationProb رابا استفاده از تابع legalPosition والاستفاده از تابع legalPosition بدست می آوریم . سپس اگر احتمال جدید وجود روح درهریک ازاین legalPosition ها ، بود particle از نو مقداردهی اولیه می کنیم و درغیراین صورت با استفاده ازاحتمالات جدید نمونه برداری کرده ولیست جدید particle هارا بدست می آوریم.

```
Starting on 1-25 at 13:55:11
Question q6
========
*** q6) Particle filter observe test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q6\1-ParticleUpdate.test
*** q6) Particle filter observe test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q6\2-ParticleUpdate.test
*** q6) Particle filter observe test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q6\3-ParticleUpdate.test
*** q6) Particle filter observe test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q6\4-ParticleUpdate.test
*** q6) successfully handled all weights = 0
*** PASS: test_cases\q6\5-ParticleUpdate.test
ParticleFilter
[Distancer]: Switching to maze distances
Average Score: 190.0
              196, 195, 195, 167, 198, 187, 197, 191, 186, 188
Scores:
Win Rate:
              10/10 (1.00)
              Record:
*** Won 10 out of 10 games. Average score: 190.000000 ***
*** oneHunt) Games won on q6 with score above 100: 10/10
*** PASS: test cases\q6\6-ParticleUpdate.test
### Question q6: 3/3 ###
Finished at 13:55:21
Provisional grades
-----
Question q6: 3/3
Total: 3/3
```

۷) استنتاج تقریبی باگذشت زمان

توضیحات: دراین تابع قصد داریم particle هارا با گذشت یک واحد زمانی update کنیم . این تابع دقیقا با همان رویکرد بخش ۳ پیاده سازی شده است اما دارای تفاوت اندکی است که درادامه گفته می شود .

فرض کنید دربخش ۳ هستیم و ۲تا legalPosition داریم که احتمال وجود روح درهریک از آن ها 00 است . حال اگر فرض کنیم روح قطعا در legalPosition شماره درهریک از آن ها 00 است . حال اگر فرض کنیم روح در legalPosition ها در زمان بعد را بدست آوریم و متوجه شویم با احتمال 00 روح در legalPosition شماره ۲ و با احتمال 00 در legalPosition شماره ۱ است به این معنا است که احتمال واقعی وجود روح در legalPosition شماره ۲ ، 00 است . حال اگر بخواهیم این مفهوم را درقالب در particle شماره ۲ ، 00 است . حال اگر بخواهیم این مفهوم را درقالب particle بیان کنیم می گوییم در particle ها باید 00 تا اصل واقعالومانماره ۲ و ۷ تای آن legalPosition شماره ۱ است . به همین شکل مراحل بالا را با فرض اینکه روح قطعا در legalPosition شماره ۲ است تکرار می کنیم و particle های قبلی اضافه می کنیم .

```
Starting on 1-25 at 14:10:44
Question q7
   ' q7) Particle filter full test: 0 inference errors.
 ** PASS: test_cases\q7\1-ParticlePredict.test
 *** q7) Particle filter full test: 0 inference errors.
*** PASS: test_cases\q7\2-ParticlePredict.test
*** q7) Particle filter full test: 0 inference errors.
 ** PASS: test_cases\q7\3-ParticlePredict.test
** q7) Particle filter full test: 0 inference errors.
*** PASS: test_cases\q7\4-ParticlePredict.test
*** q7) Particle filter full test: 0 inference errors.
*** PASS: test_cases\q7\5-ParticlePredict.test
ParticleFilter
[Distancer]: Switching to maze distances
Average Score: 376.8
Scores:
                    378, 374, 364, 385, 383
Win Rate:
                    5/5 (1.00)
Record: Win, Win, Win, Win
*** Won 5 out of 5 games. Average score: 376.800000 ***
*** smallHunt) Games won on q7 with score above 300: 5/5
Record:
*** PASS: test_cases\q7\6-ParticlePredict.test
### Question q7: 3/3 ###
Finished at 14:13:04
Provisional grades
 -----
Question q7: 3/3
Total: 3/3
```

۸) مشاهدات مشترک فیلتر ذرات

```
def initializeUniformly(self, gameState):

"""

Initialize particles to be consistent with a uniform prior. Particles
should be evenly distributed across positions in order to ensure a
uniform prior.

"""

self.particles = []

"*** YOUR CODE HERE ***"

legalPos = self.legalPositions
numGhosts = self.numGhosts

self.particles = []

permutations = itertools.product(legalPos, repeat=numGhosts)
particles = list(permutations)
random.shuffle(particles)

self.particles = particles
```

توضیحات: دراین تابع قصد داریم درابتدا توزیع particle ها بین موقعیت های مجازبه طور یکنواخت باشد.برای اینکار ابتدا با استفاده ازتابع product تمام جایگشت های ممکن برای حضورروح ها بدست می آید سپس با استفاده ازتابع shuffle ترتیب آن را طوری تغییرمی دهیم که توزیع particle ها در موقعیت های مجاز به طور یکنواخت باشد. ودرنهایت آن را به عنوان particles های اولیه درنظرمی گیریم.

٩) مشاهدات مشترک فیلتر ذرات (بخش دوم)

توضیحات : دراین تابع قصد داریم باتوجه به noisyDistance) observation) ای که کسب شده است ، particle هارا update کنیم .

** noisyDistance یک چندتایی با طول تعداد روح ها است ** درابتدا احتمال وجود روح های ۱ تا n درهر legalPosition که n تایی است را برابر حاصل ضرب احتمالات بودن هریک ازروح های ادر[i] legalPosition با درنظرگرفتن اینکه noisyDistance[i] برای آن کسب شده است، قرار می دهیم . سپس اگر احتمال جدید وجود روح ها درهریک ازاین legalPosition های nتایی ، بود particleها را از نو مقداردهی اولیه می کنیم و درغیراین صورت با استفاده ازاحتمالات جدید نمونه برداری

کرده ولیست جدید particle هارا بدست می آوریم.

```
Starting on 1-25 at 16:04:01
Question q9
*** q9) Joint particle filter observeUpdate test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q9\1-JointParticleUpdate.test
*** q9) Joint particle filter observeUpdate test: 0 inference errors.
*** PASS: test_cases\q9\2-JointParticleUpdate.test
*** q9) successfully handled all weights = 0
*** PASS: test cases\q9\3-JointParticleUpdate.test
*** q9) Joint particle filter observeUpdate test: 0 inference errors.
*** PASS: test cases\q9\4-JointParticleUpdate.test
### Question q9: 3/3 ###
Finished at 16:04:14
Provisional grades
------
Question q9: 3/3
Total: 3/3
```

۱۰)زمان سپری شده فیلتر ذرات مشترک و تست کامل

```
def elapseTime(self, gameState):

"""

Sample each particle's next state based on its current state and the

gameState.

"""

newParticles = []

for oldParticle in self.particles:

newParticle = list(oldParticle) # A list of ghost positions

# now loop through and update each entry in newParticle...

**** YOUR CODE HERE ****

eParticles = enumerate(newParticle)

for particleX, particleY in eParticles:

newParticle[particleX] = self.getPositionDistribution(gameState, oldParticle, particleX,

self.ghostAgents[particleX]).sample()

****** END YOUR CODE HERE ******

newParticles.append(tuple(newParticle))

self.particles = newParticles
```

توضیحات: دراین تابع قصد داریم particle هارا با گذشت یک واحد زمانی update کنیم. هربارفرض می کنیم روح ها به طورقطعی دریکی از legalPosition های n تایی هستند واحتمال وجود روح ها درهریک از legalPosition هارا با استفاده از تابع واحتمال وجود روح ها درهریک از getPosition هارا با استفاده از تابع و ولای هریک ازاین getPositionDistribution در زمان جدید بدست می آوریم. به ازای هریک ازاین احتمالات بدست آمده درهربار sample می گیریم و همه این sample ها را به عنوان particle جدید درنظرمی گیریم.