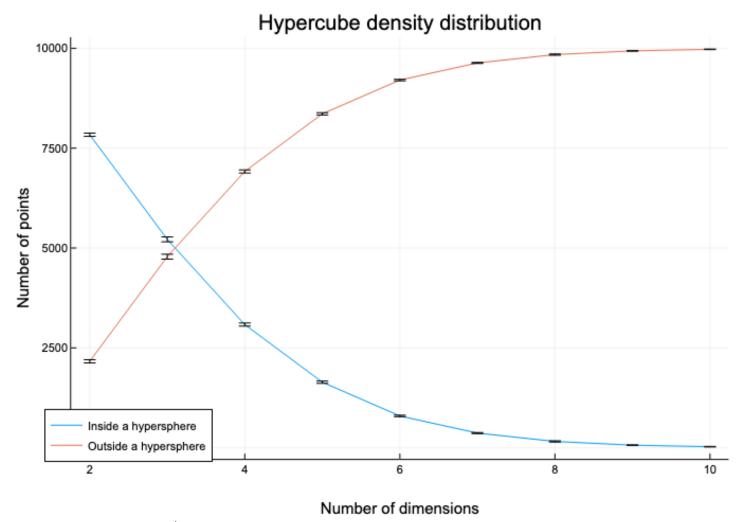
Klątwa wymiaru

Mamy hiperkulę o promieniu równym 1 wpisaną w hipersześcian o krawędziach długości 2. Zapełniamy hipersześcian losowymi punktami o równomiernym rozkładzie.

Punkt 1

Mierzymy rozkład punktów wewnątrz wielowymiarowego sześcianu.

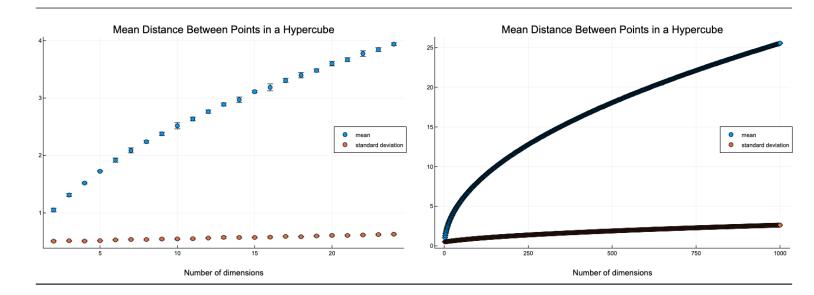


Ustaliłem liczbę punktów na 10^4 , dla kazdego wymiaru doświdaczenie ponawiałem 10 razy aby zwiększyć wiarygodoność wyników. Wykres zawiera uśrednione wyniki wraz z odchyleniem standardowym.

Okazuje się, że wraz ze wzrostem ilości wymiarów drastycznie maleje liczba punktów wewnątrz sfery - co oznacza, że narożniki są znacznie bardziej pojemne niż środek sześcianu (hiperkula wpisana w ten sześcian).

Punkt 2

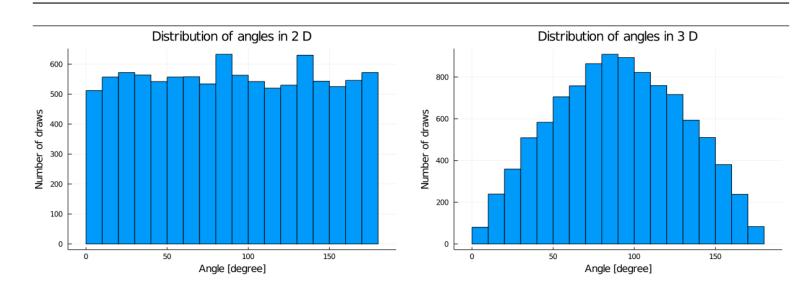
Tutaj będziemy badać odległości między punktami w hipersześcianie.

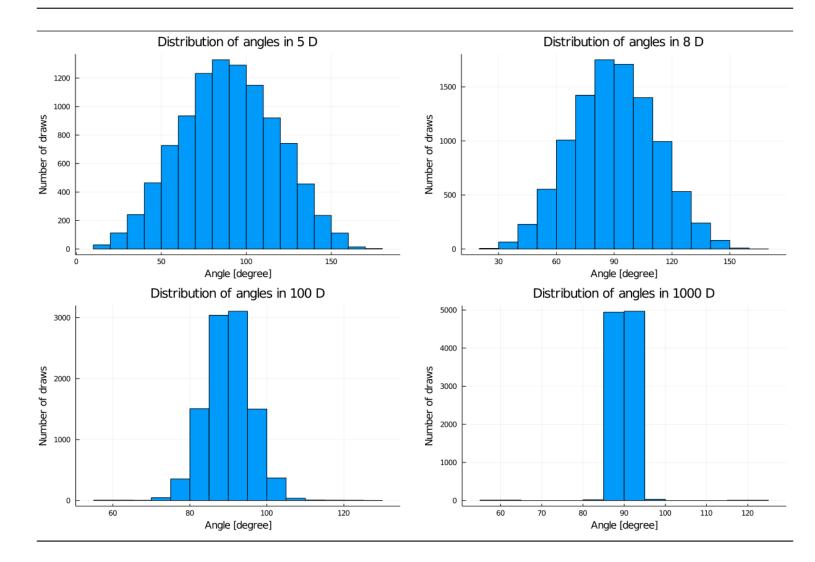


Każde doświadczenie powtórzyłem 5 razy, losowałem po 100 punktów i liczyłem odległości dla każdego z każdym - na osi Y mamy serię uśrednionych wartości odchylenia standardowego i uśrednioną serię średniej odległości między punktami dla konkretnego wymiaru.

Widać, że wraz ze wzrostem liczby wymiarów średnia odległość rośnie w skali logarytmicznej.

Punkt 3
Tutaj badamy rozkład katów między wektorami utworzonymi z wylosowanych punktów wewnątrz sześcianu.





Losowałem 1000 punktów i do uzyskania poszczególnego histogramu robiłem 10 tysięcy losowań (2 wektory, po 2 punkty na wektor) z których obliczałem kąt z iloczynu wektorowego.

$$\phi(v_1, v_2) = \arccos(\frac{v_1 \cdot v_2}{||v_1|| \cdot ||v_2||})$$

Obserwujemy, ze wraz ze wzrostem wymiarów kąty między wektorami są coraz ciaśniej rołożone między kątem 90°r.

Mozemy więc wywnioskować, ze mierzenie podobieństwa między wektorami za pomocą wzoru wyżej (kąta bądź wartości cosinusa) nie będzie się dobrze sprawdzać.