

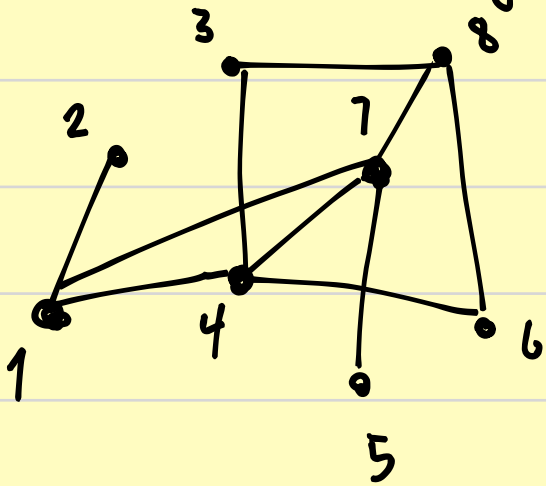
## Netzwerk Topologien / Strukturen.

• ZUFALLSNETZWERKEN & REELENETZWERKEN.

### Zufallsnetzwerke

Die Wahrscheinlichkeit, dafür dass ein Knoten mit  $k$  Nachbarn zu einem anderen neuen Knoten verbunden wird in einem Zufallsnetzwerk folgt eine Poisson-Verteilung. (mit Parameter  $\lambda$ ).

Beispiel: Bestellungen in HN bei Amazon.

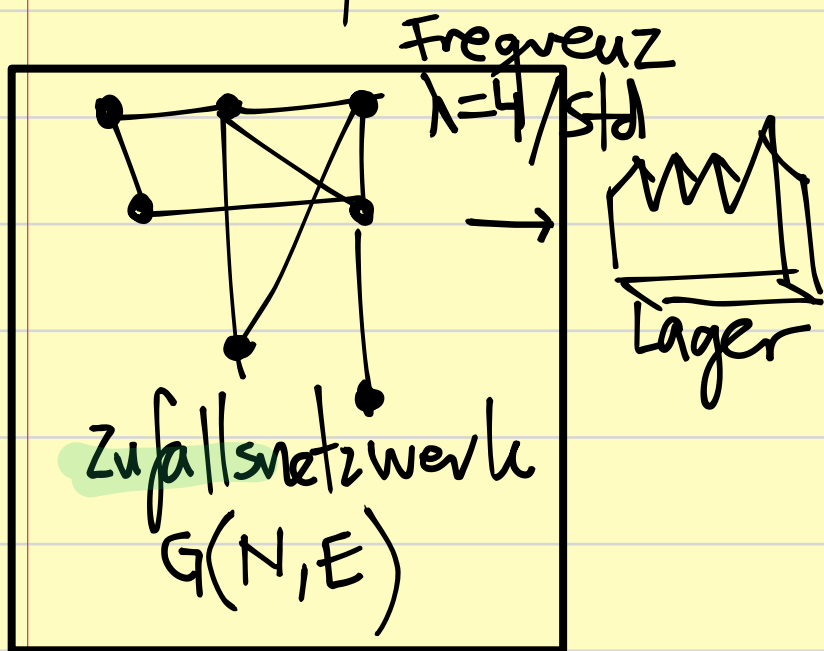


$$P_{\text{Random}}(X=k) = \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{k!} \quad (1)$$

Die Wahrscheinlichkeit, dass ein Knoten mit  $k$  Nachbarn zu einem neuen dazu gewonnenen Knoten im Netzwerk verbunden wird lautet (1).

Übung: Ein Lager erhält Lieferungen aus zufällig verteilten Bestellungen über den Tag verteilt mit durchschnittlich 4 Lieferungen pro Stunde. (PARAMETER  $\lambda = 4 \frac{\text{Lieferungen}}{\text{Std}}$ )

(a) Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, genau 7 Lieferungen in einer bestimmten Stunde zu erhalten?



$$P(X=7) = \frac{4^7 \cdot e^{-4}}{7!} = \frac{4^7 \cdot e^{-4}}{7 \cdot 6 \cdot 5 \cdot 4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1}$$

Anzahl Lieferungen  $\approx 6\%$

Die Wahrscheinlichkeit, dass genau 7 Lieferungen ankommen ist 6%.

Unser zufälliges Netzwerk generiert eine Zufallsvariable (Lieferungen pro Std) und diese ist Poisson (1) verteilt.

(b) Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit dafür, dass innerhalb von 30 Minuten höchstens 2 Lieferungen kommen?



$$P(X \leq 2) = P(X=0) + P(X=1) + P(X=2) \stackrel{(1)}{=}$$

W. keine Lieferung      W. 1 Lieferung      W. 2 Lieferungen

$$= \frac{e^{-2} \cdot 2^0}{0!} + \frac{e^{-2} \cdot 2^1}{1!} + \frac{e^{-2} \cdot 2^2}{2!} =$$

$$= \frac{e^{-2} \cdot 1}{1} + \frac{e^{-2} \cdot 2}{1} + \frac{e^{-2} \cdot 4}{2 \cdot 1} \approx 67.7\%$$

- REELE Netzwerke. (i.e. Facebook, Twitter, TikTok, ...)
- (i.e. IoT)

Die Wahrscheinlichkeit dafür, dass ein Knoten mit  $k$  Nachbarn sich mit einem neuen Knoten verbindet in realen Netzwerken folgt eine POTENZ-GESETZ VERTEILUNG. (Power-Law) mit Parameter  $\gamma$ .  
 $\gamma \equiv$  Exponent Degree.

$$P_{\text{Reale Netzwerke}} \equiv P_R(X=k) = k^{-\gamma}$$

Reale Netzwerke sind wünschenswert in dem Design von logistischen Netzwerken aus Stabilitätsgründen:

- Geringes APL.
- Hohes CC.

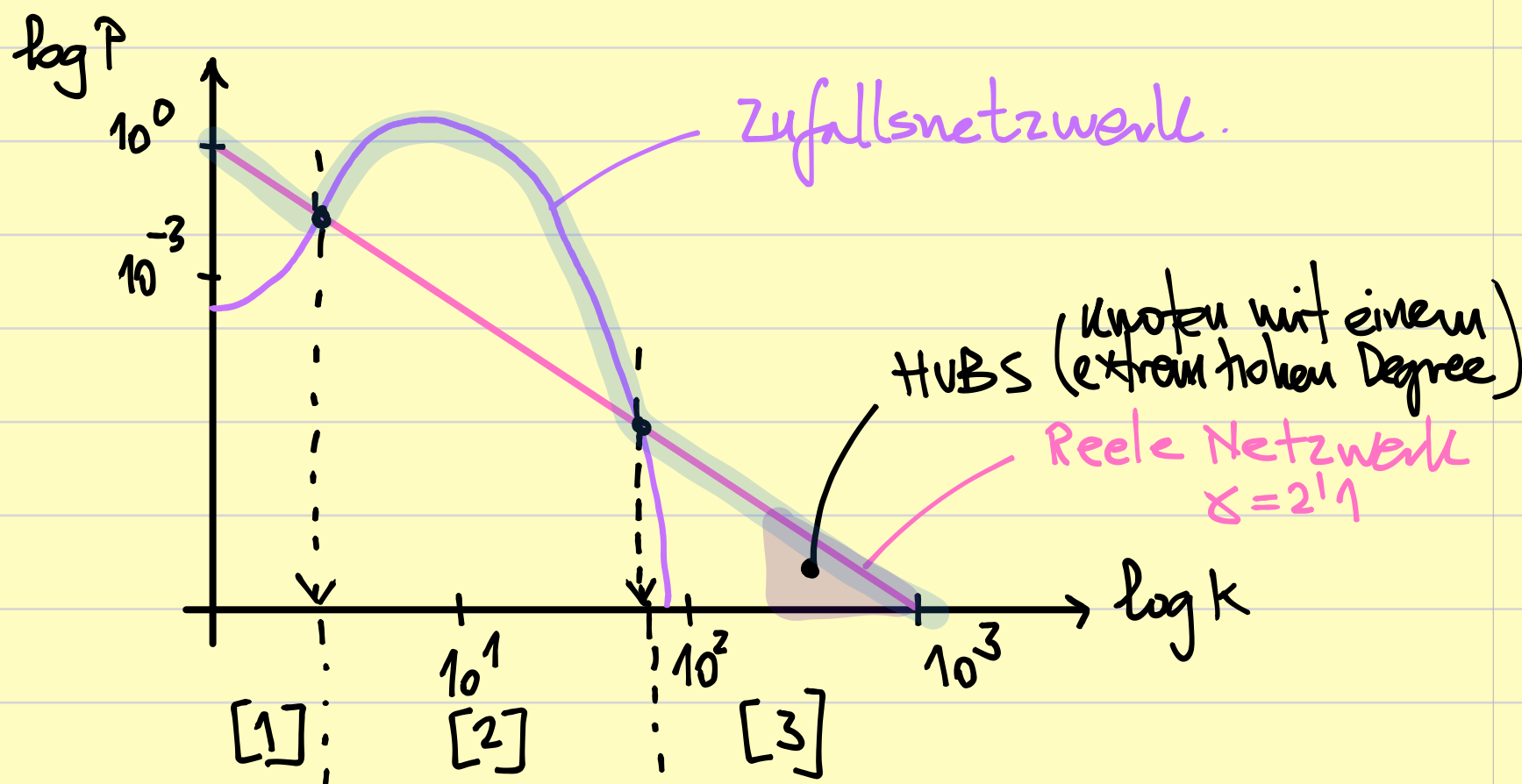
Übung. Die Bestellgrößen eines Lieferanten folgen einer Power-Law Verteilung mit  $\gamma = 2.5$ .

(a) Berechnen Sie das Verhältnis der Wahrscheinlichkeiten  $P(X=100)$  [die W. dafür, dass ein neuer Knoten sich mit einem bestehenden Knoten mit 100 Nachbarn verbindet] und

$$P(X=50).$$

$$\frac{P(100)}{P(50)} = \frac{100^{-2^{15}}}{50^{-2^{15}}} = \left(\frac{50}{100}\right)^{2^{15}} \approx 17^{17} \%$$

Zufallsnetzwerke POISSON  $P_Z(X=k) = \frac{e^{-\lambda} \cdot \lambda^k}{k!}$   
 Reale Netzwerke POWER-LAW  $P_R(X=k) = k^{-\gamma}$



[1]. Zufallsnetzwerk < REELERNETZWERK

Für kleine  $k$  (Knoten mit wenigen Nachbarn), die Power-law Distribution des realen Netzwerkes liegt über die Zufallsdistribution (Poisson). Dies deutet darauf hin, dass reale Netzwerke mehr Knoten mit wenigen Nachbarn haben.

[2] Zufallsnetzwerk > Realer Netzwerk

Die Zufallsdistribution hat mehr Knoten als die reale Verteilung.

[3] Zufallsnetzwerk  $\ll$  Reekernetzwerk  
HUBS existieren nur in den realen Netzwerken.

WARUM sind HUBS wichtig in der Logistik?

### 1. EFFIZIENZ.

(a) Zentrale Knoten. i.e. Flughafen Hubs wie Frankfurt oder L.A. besitzen eine extrem hohe Anzahl an Verbindungen. Dadurch sind sie sehr effizient. **APL** ↓.

(b) Transporte können schneller abgewickelt werden, da Hubs als zentrale Umschlagpunkte die Transportwege bündeln.

### 2. OPTIMIERUNG VON LAGERBESTÄNDEN

(a) Hubs ermöglichen zentrale Lagerung und Konsolidierung der Warenströme (i.e. Apple. Europa hub in Milano (Italien)).

(b) Wenige Lagerhaltungskosten, schnelle Durchlaufzeiten und Ressourceneffizienz. **CC** ↑

### 3. BESSERE STEUERBARKEIT.

(a) Wenige zentrale Hubs sind leichter zu überwachen als viele gleichwertige ( $K \ll$ ) Knoten.



(b) Erhöhte Transparenz ermöglicht  
Echtzeitsteuerung.

Nicht alles sind Vorteile!

### 1. ANFÄLLIGKEIT.

Wenn ein HUB auffällt, kollabiert die Netzwerk-  
struktur. ( FIEDLER-Vektor / LAPLACE Matrix )

