Drug repurposing based on network

ชื่อสมาชิกในกลุ่ม (Team members)

1. มารีนญา	ตะโจปะรัง	6231352421
2. ณิชกานต์	ชัยพจนา	6231322621
3. ดรากรณ์	ผดุงพัฒโนดม	6231323221

Progress3

เนื่องจากเราต้องการหาความเป็นไปได้ของสูตรยาใหม่ ๆ สำหรับการรับมือโควิด-19 จึงเริ่มจากการหา ข้อมูลของยาที่สามารถยับยั้งโรคโควิด-19 ได้ ซึ่งยาที่หามาได้จะมีประสิทธิภาพที่ต่างกัน โดยจะแบ่งคลาสของยาได้ จากค่า IC50 ว่าจะต้องใช้ปริมาณยามากเท่าไหร่ ในการยับยั้งโปรตีนโควิด-19 จากนั้นจะคำนวณค่า QED และ LogP ของยาเก็บไว้เพื่อใช้เป็นผลลัพธ์ที่ควรจะได้จากการ generate ยาใด ๆ

ใน progress 3 จะลอง generate ยาโดยใช้ข้อมูลจาก zinc250k เพื่อ generate ยาโดยไม่มีการปรับค่า paramerter ต่าง ๆ แล้วลองคำนวณค่า QED และ LogP ที่ได้จากยานั้น ๆ เพื่อดูแนวโน้มและความเป็นไปได้ของ ยาประเภทต่าง ๆ เทียบกับข้อมูลของยาที่เก็บไว้เบื้องต้น

ขั้นตอนการทำงาน

Prepare data

เก็บข้อมูลยาตัวที่ส่งผลต่อ covid-19 จาก chembl database และนำมา filter โดยใช้ standard type เป็น IC50 เพื่อแบ่งกลุ่มยาเหล่านั้นออกเป็น 3 กลุ่ม ได้แก่ active, inactive, intermediate

	molecule_chembl_id	canonical_smiles	standard_value	bioactivity_class
0	CHEMBL187579	Cc1noc(C)c1CN1C(=O)C(=O)c2cc(C#N)ccc21	7200.0	intermediate
1	CHEMBL188487	O=C1C(=O)N(Cc2ccc(F)cc2Cl)c2ccc(I)cc21	9400.0	intermediate
2	CHEMBL185698	O=C1C(=O)N(CC2COc3ccccc3O2)c2ccc(I)cc21	13500.0	inactive
3	CHEMBL426082	O=C1C(=O)N(Cc2cc3cccc3s2)c2cccc21	13110.0	inactive
4	CHEMBL187717	O=C1C(=O)N(Cc2cc3ccccc3s2)c2c1cccc2[N+](=O)[O-]	2000.0	intermediate
128	CHEMBL2146517	$COC(=\!O)[C@@]1(C)CCCc2c1ccc1c2C(=\!O)C(=\!O)c2c(C)c$	10600.0	inactive
129	CHEMBL187460	C[C@H]1COC2=C1C(=O)C(=O)c1c2ccc2c1CCCC2(C)C	10100.0	inactive
130	CHEMBL363535	Cc1coc2c1C(=O)C(=O)c1c-2ccc2c(C)cccc12	11500.0	inactive
131	CHEMBL227075	Cc1cccc2c3c(ccc12)C1=C(C(=O)C3=O)[C@@H](C)CO1	10700.0	inactive
132	CHEMBL45830	CC(C)C1=Cc2ccc3c(c2C(=O)C1=O)CCCC3(C)C	78900.0	inactive

Calculate QED and LogP

หลังจากได้ข้อมูลยาที่แบ่งกลุ่มแล้ว จะนำยามาคำนวณค่า QED และ LogP โดยใช้ rdkit หลังจากได้ค่า QED และ LogP ทุกตัวมา จะนำไปคิดค่าทางสถิติต่าง ๆ เพื่อใช้เปรียบเทียบกับยาอื่น ๆ โดยเก็บในลักษณะดังนี้

mo	lecule_chembl_id	canonical_smiles	standard_value	bioactivity_class	MW	LogP	NumHDonors	NumHAcceptors	QED
0	CHEMBL187579	Cc1noc(C)c1CN1C(=O)C(=O)c2cc(C#N)ccc21	7200.0	intermediate	281.271	1.89262	0.0	5.0	0.757559
1	CHEMBL188487	O=C1C(=O)N(Cc2ccc(F)cc2CI)c2ccc(I)cc21	9400.0	intermediate	415.589	3.81320	0.0	2.0	0.487042
2	CHEMBL185698	O=C1C(=O)N(CC2COc3ccccc3O2)c2ccc(I)cc21	13500.0	inactive	421.190	2.66050	0.0	4.0	0.485762
3	CHEMBL426082	O=C1C(=O)N(Cc2cc3ccccc3s2)c2ccccc21	13110.0	inactive	293.347	3.63080	0.0	3.0	0.683944
4	CHEMBL187717	O=C1C(=O)N(Cc2cc3ccccc3s2)c2c1cccc2[N+](=O)[O-]	2000.0	intermediate	338.344	3.53900	0.0	5.0	0.348717

	count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
bioactivity_class								
active	15.0	3.777084	1.056293	2.4107	2.81550	3.70040	4.314350	6.10120
inactive	104.0	3.969391	1.455105	-0.0554	3.22032	3.99644	4.808425	7.05154
intermediate	14.0	3.594304	1.165892	1.1272	3.31852	3.68656	4.025030	6.30470

ค่าทางสถิติของ LogP

		count	mean	std	min	25%	50%	75%	max
	bioactivity_class								
	active	15.0	0.627761	0.156704	0.206778	0.613257	0.674688	0.731628	0.766180
	inactive	104.0	0.465817	0.197367	0.035506	0.305394	0.438330	0.650963	0.924827
	intermediate	14.0	0.569472	0.157902	0.286913	0.490015	0.553261	0.664966	0.862078

ค่าทางสถิติของ QED

Generate drug

ใช้ torchdrug เพื่อ generate ยา โดยใช้ RGCN เป็น model และใช้ GCPN ในการ generate ยาใหม่ขึ้น และใช้ dataset เป็น zinc250k เมื่อได้ผลของยาในรูปของ smile แล้วจะนำมาคำนวณค่า QED และ LogP ของยานั้น ๆ เพื่อใช้เปรียบเทียบกับค่า QED และ LogP ของยาที่มีประสิทธิภาพต่อ โปรตีนโควิด-19

count	32.000000
mean	0.708784
std	0.152630
min	0.242727
25%	0.667417
50%	0.740529
75%	0.820531
max	0.893178
Name:	QED, dtype: float64

ค่าทางสถิติของ QED

count	32.000000
mean	3.021954
std	1.036792
min	0.995300
25%	2.135275
50%	2.895135
75%	3.785300
max	5.013800

Name: LogP, dtype: float64

ค่าทางสถิติของ LogP

prepare data:

https://colab.research.google.com/drive/1_yO0BwggR7-VzNRf1AYGomxAgebN1OUO?usp=sharing generate and calculate new QED and LogP:

https://colab.research.google.com/drive/1_VOMIIS19Mbv-HVsR0vpHycg2OGUC9AJ?usp=sharing
Training data:

https://colab.research.google.com/drive/104i2mhDOw7XJgjOB5JiW0IuOIFCWNM_t?usp=sharing data folder:

https://drive.google.com/drive/folders/1eMmlsfq7Ga0Op_GJsSaEi9deOJvqX746?usp=sharing

ใน progress ถัดไปจะเป็นการ tune parameter เพื่อให้ได้ผลลัพธ์ที่ดีขึ้น และอาจลองวัดผลโดยใช้ binding affinity