

資料迷思2:辛普森悖論下的香港死亡數字



曹天元 Capo ❖ 科普作家

1,935 人贊同了該文章

如果有兩名籃球手A和B,本來,無論是兩分球還是三分球,A都要比B投得準,但是一個賽季下來,我們在彙總資料的時候卻發現: A的總體命中率居然比B要低! 這可能嗎? 別說,還真有可能,而且在資料分析中極其常見。這就是以英國統計學家E.H.辛普森命名的所謂"辛普森悖論"。

我們可以舉出具體的數字來證明這一點。如下表:

	兩分 球出 手	兩分 球命 中	兩分 球命 中率	三分 球出 手	三分 球命 中	三分 球命 中率	總體出手	總體命中	總體 命中 率
Α	100	60	60%	400	160	40%	500	220	44%
В	600	300	50%	200	60	30%	800	360	45%

從表中的資料, 我們可以看出: A在賽季中的兩分命中率是60/100=60%, 而B是300/600=50%, A高於B。另外, A的三分球命中率是160/400=40%, 而B則是30/100=30%, 同樣, A也高於B。

然而,如果把所有的資料"彙總"起來,計算一個整體的命中率,此時結論就會發生180度的反轉。 雖然A無論兩分還是三分命中率都要高於B,但他的總體命中率卻只有44%,低於B的45%! 這是怎麼回事呢?如果仔細研究資料,我們會發現,這是因為三分球的命中率在整體上明顯要比兩分球低,所以,哪怕一個"好的三分投手",其命中率也要低於一個"壞的兩分投手"。現在,雖然A同時是一個"好的三分投手"和一個"好的兩分投手",而B同時是"壞的三分投手"以及"壞的兩分投手",但如果A一直熱衷於投三分,而B則更多地投兩分,那麼,就算A在兩者的命中率上都高於B,他的整體命中率也會被更多的三分球出手而大幅拉低,最後反而落後於B。

在現實當中,我們也很容易找到類似的例子。比方說NBA著名的神射手庫裡,我們可以把他跟76人的中鋒恩比德做一下比較。庫裡職業生涯的兩分球命中率是53.3%,高於恩比德的53.2%,而三分命中率則高達42.8%,更是遠高於後者的33.8%。然而,由於庫裡出手的三分球比例要大大超過恩比德,這導致他的總體命中率只有47.3%,反而低於後者的49.0%。

然而,這說明什麼呢?說明恩比德在整體上是一個比庫裡更優秀的射手嗎?顯然,沒人會這麼認為。事實上,庫裡無論是投兩分,還是投三分,命中率都要比前者出色。只不過由於個人風格,或者戰術安排等原因,他在比賽中更多地選擇了"三分投手"的角色,而恩比德則更多地充當"內線"。這樣一來,在兩人的總出手次數當中,兩分和三分球的比例就有很大不同。所以,是這個"戰術原因",而不是"技術原因",才導致庫裡的整體命中率低於恩比德。但如果仔細考察分組資料,我們仍然可以得出結論:實際上庫裡才是那位更加出色的投手,無論是兩分還是三分。



庫裡和恩比德: 誰是更好的射手?

所以,辛普森悖論告訴我們,光看一個合併起來的"總資料",有時候會具有欺騙性。很有可能,當 我們把這個資料細分到更具體的組別時,會得到截然相反的結論。尤其是當這些組別之間存在著很 大的整體性差異,而由於某種原因,資料又恰好在這些組別之間分佈得很不均衡時,就特別容易導 致辛普森悖論的出現。 現在,讓我們回到上次提起的香港疫情死亡數字。乍看上去,香港因新冠死亡的人群當中,似乎高齡老人特別多,以80歲以上為例,佔比高達71.05%。這是因為Omicron對老人特別"偏愛"嗎?

在這裡,我們需要首先明白一點,就是哪怕在自然狀態下,每年"本來"就應該是老年人死得多,尤其是香港這樣一個高度老齡化的城市。按2021年的情況,每年死亡約5萬2千人,其中80歲以上佔比57.31%。

但是,有人肯定要說了,本來只佔57%的死亡,現在卻佔了71%,這還不能說明Omicron對老年人傷害更大?哎,這就是"辛普森悖論"所帶來的錯覺了。上回說了,在香港的例子裡,我們還需要考慮到一個"潛在"的變數,統計學上稱為lurking variable,就是在不同年齡層之間,存在著差異極大的疫苗接種率。

在本輪疫情爆發之前,港府為了推行疫苗,著實下了不少力氣,比方說規定如果沒有"疫苗通行證"的話,就不能進入各種公眾場所,包括公務員不能上班,學生不能上學,不能進入特定的商場、超市、食肆、理髮店等。在二月初甚至宣佈過:未來如果沒有疫苗通行證,將不得到公司工作。

眾所周知,香港人向來是"返工大過天"。在如此嚴格的舉措下,但凡有上學或工作需求的香港人, 基本上都接種了疫苗。尤其是20-50歲之間的青壯年,根據港府公佈的數字,接種人數甚至超過了 香港在這些年齡層的總人口(這是因為港府公佈的數字還包括非香港居民等)。

而與之形成鮮明對比的是,香港老年人的接種率卻一直上不去。因為一方面,很多老年人並沒有出行的剛需,又擔心身體虛弱,經受不起疫苗的副作用。加上香港部分媒體長期炒作"打疫苗死了很多人",在老年人當中造成了很大的恐慌。直到二月份疫情爆發時,香港仍有大量老年人連一針也未接種。在80歲以上的超高齡人群當中,未接種比例甚至接近一半。

所以事情很明顯,香港老人在陽性人群中超高的死亡比例,很可能是因為更多老人沒有去打疫苗而造成的一種假象。如果我們想要認真地探尋一下Omicron是不是對老年人危害更大,那麼,首先需要嚴格地控制"是否打了疫苗"這個變數才行。

現在,為了簡單起見,讓我們把全體香港人分成兩大組:接種0針和1針的歸類為"未完成全程疫苗",而接種2針或以上的則歸類為"全程接種疫苗"。在某種程度上,你可以想像,現在香港被"分割"成了兩座不同的城市,一座叫"無疫苗香港",其居民沒有任何人完成全程接種。而另一座叫"疫苗香港",其居民全部完成了疫苗接種。

根據官方統計,這兩座"城市"的人口數量和相應的年齡分佈如下(注1):

年齡組別	"無疫苗香港"總人數	"疫苗香港"總人數
<3	123600	0
3-11	373376	129224
12-19	110111	337189

20-29	82159	689741
30-39	118508	975992
40-49	99101	1061199
50-59	141384	1049916
60-69	246062	876038
70-79	190155	401145
80+	217286	180914
總數	1701743	5701357

可以明顯看出,由於青壯年基本都去打了疫苗,而大量老人則未接種,導致這兩座"城市"的人口年齡分佈出現了巨大的差異。相比之下,"無疫苗香港"的老齡化程度要比"疫苗香港"嚴重得多。

好,現在讓我們來看看,Omicron對這兩座"城市"分別造成了怎樣的衝擊。根據港府的報告,從今年初至5月11日為止,香港新冠死亡共9142人,其中有2人年齡"待定",無法納入統計,暫且排除。在剩下的9140人中,有8026人死在了"無疫苗香港",而僅有1114人死在"疫苗香港"。考慮到前者的"總人口"僅有後者的1/3不到,其中死亡率差距之大,實在令人瞠目結舌。

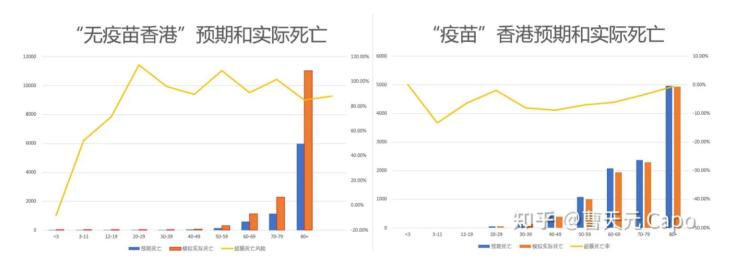
但是,死亡率高是一回事,這個高死亡率帶來的額外風險是否有特別針對某個年齡段呢?為了研究這個事情,首先我們需要求出在"自然"狀態下,"無疫苗香港"這座"城市"每年的預期死亡分佈,然後再把它跟實際數字進行對比。這很容易,因為按照香港的"人口生命表",我們可以獲得每個年齡段每年的自然死亡率,再乘以無疫苗人口相應的年齡分佈,就能得到最後的答案,如下表:

年齡組別	"無疫苗香港"總 人數	每年預期死亡佔 比	新冠陽性死亡	陽性死亡佔比
<3	123600	0.25%	1	0.01%
3-11	373376	0.12%	6	0.07%
12-19	110111	0.06%	4	0.05%
20-29	82159	0.08%	8	0.10%
30-39	118508	0.21%	18	0.22%
40-49	99101	0.52%	42	0.52%
50-59	141384	1.85%	179	2.23%
60-69	246062	7.37%	609	7.59%
70-79	190155	14.23%	1295	16.14%
80+	217286	75.32%	5864	73.06%
總數	1701743	100.00%	8026	100.00%

我們驚訝地發現,除了10歲以下的幼兒之外,對於所有的年齡段來說,這波疫情造成的死亡比例,相比"無疫苗香港"在自然狀態下的正常死亡比例,幾乎都是差不多的! 比方說,對於80歲以上的老人,在所有8026個死亡案例當中,他們佔了5864個,佔比73.06%。但是,這個比例其實一點也不"高",因為"無疫苗香港"本身就是一座比香港更加老齡化的"虛擬城市"。從上面的數字可以看到,在170萬"總人口"當中,80歲以上老人有將近22萬,遠超香港原先的比例。因此,換算下來,他們每年本來就應該佔總死亡人數的75.32%才對。相比之下,在未接種的新冠死者當中,高齡老人的比例其實跟自然預期值相差無幾,甚至還要略少。

這說明什麼問題呢?顯然,雖然在"無疫苗"的人群當中,絕對死亡數確實大大增加了,但是,死亡年齡的分佈卻仍然是"正常"的。也就是說,在沒有接種疫苗的情況下,Omicron其實對所有年齡層的人都產生了同樣的衝擊,而並沒有特別針對老年人。你可以想像,它就像是一個"死亡放大鏡",對所有年齡的死亡人數都一律"按同比例"放大。這跟我們上次得出的結論是一致的:新冠其實對所有年齡(極低齡除外)"一視同仁",並沒有對老年人造成特別大的額外傷害。

為了更加直觀起見,我們還可以通過生命表估算出從年初至今,"疫苗香港"和"無疫苗香港"本來應該產生多少死亡,然後再通過模型,模擬出兩者"實際上"到底各自死了多少人(注2),並與前者進行對比。結果如下圖:

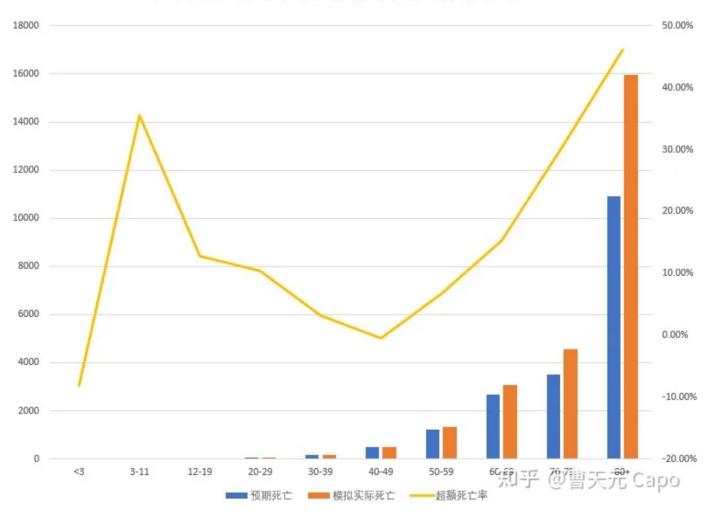


可以看出,一方面,在"無疫苗香港",情況比較悲慘。這座"城市"以170萬的總人口,年初至今預期死亡7918人,而模擬實際死亡為14894人,"多死"了6976人,期間總體超額死亡比例高達88%。不過,正如之前說的,除了10歲以下的幼兒之外,這個超額風險是各個年齡層"均勻承擔"的,大致都在85%-110%之間,變化不大。

另一方面,在"疫苗香港",則幾乎沒有超額死亡。事實上,模型給出的超額死亡率是-3.27%。在這座人口為570萬的"城市"當中,本來年初至今,預計死亡11154人,而模擬實際死亡為10790人,甚至"少死"了364人。值得一提的是,這些少死的人,也基本符合該城市的年齡"自然分佈",換句話說,雖然超額死亡風險是負數,但也基本上由各個年齡層"均勻承擔",基本上都在-10%-0%之間輕微變動。從中,我們可以得出另一個結論,就是疫苗的保護作用也並沒有明顯的年齡偏好,它帶來的"福利",基本上也仍然是按比例"平均分配"給各個年齡層的。

然而,如果我們把兩座"城"放在一起,把它們的數字彙總起來,"神奇"的現象就出現了。本來,在每一座"分城"當中,新冠帶來的超額死亡風險都並不隨年齡劇烈波動,但一旦把它們合起來,事情就發生了變化,超額死亡率曲線開始劇烈地上下起伏,而且看上去,似乎老年人的"風險"變得更大了。

香港总体预期和实际死亡



比方說,如果我們抽取兩個年齡組做比較,一個是20-29歲,一個是70-79歲。本來,在"無疫苗香港"組,前者的額外死亡率是113%,後者是102%,明明是前者略高於後者。而在"疫苗香港"組,前者的額外死亡率是-1.95%,後者是-3.41%。因為是負數,所以仍然是前者略高於後者。

但是,把資料合併之後,我們就會驚訝地發現:20多歲年輕人的"總體"超額死亡風險為10.31%,而70多歲老年人的"總體"超額風險則高達30.38%!突然之間,後者遠遠超過了前者。

為什麼在每一個分組當中,都是前者比後者高,而合起來之後,卻反而變成後者比前者高?哎,這就是我們一開頭提到的,因為"辛普森悖論"而帶來的錯覺了。簡單來說,因為不接種疫苗組,其整體超額風險遠高於接種疫苗組,而年輕人不接種疫苗的少,接種疫苗的多,老年人則正好相反。因此合併資料之後,經過加權,前者的資料就會更多受到"接種疫苗"帶來的影響,後者的資料則更多受到"不接種疫苗"帶來的影響。最後,就出現了系統性的差別。在這裡,疫苗接種率被稱為一個

"對撞因子"(Collider),它和"年齡"還有"超額死亡率"兩個變數同時相關。因此,如果不仔細控制疫苗接種率這個變數,我們就很可能得出一個整體上似是而非的錯誤結論。

"无疫苗香港" 总人数		年初至今预期 死亡	年初至今实际 死亡	预期死亡占比	实际死亡占比	超额死亡风险							
123600		19	18	0.25%	0.12%	-8.10%							
373376		9	14	0.12%	0.09%	52.31%							
11011	1	5	8	0.06%	0.05%	71.52%							
- 1	82159	6	13	0.08%	0.09%	113.26%							
	118508	16	32	0.21%	0.22%	96.09%							
	99101	41	77	0.52%	0.52%	89.58%							
	141384	147	306	1.85%	2.06%	108.65%							
	246062	583	1115	7.37%	7.49%	91.17%							_
	190155	1127	2273	14.23%	15.26%	101.65%	年龄组别] 香港总人数	年初至今预期 死亡	年初至今实际 死亡	预期死亡占比	实际死亡占比	超
	217286	5964	11038	75.32%	74.10%	85.07%	<3	123600	19	18	0.10%	0.07%	5
	1701743	7918	14895	100.00%	100.00%	88.11%	3-11	502600	12	17	0.06%	0.06%	5
							12-19	447300	19	22	0.10%	0.08%	5
							20-29	771900	59	66	0.31%	0.26%	5
							30-39	1094500	152	157	0.80%	0.61%	5
							40-49	1160300	478	476	2.51%	1.85%	5
								100,000	100		-	2020	5
目別	"疫苗香港" 总人数	年初至今预期 死亡	年初至今实际 死亡	预期死亡占比	实际死亡占比	超额死亡风险	40-49	1160300	478	476	2.51%	1.85%	
且别	总人数 0			0.00%	0.00%	0.00%	40-49 50-59 60-69 70-79	1160300 1191300 1122100 591300	478 1237 2660 3505	476 1320 3066 4569	2.51% 6.49% 13.95% 18.38%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79%	
且别	总人数 0 129224			0.00% 0.03%	0.00% 0.03%	0.00% -13.25%	40-49 50-59 60-69	1160300 1191300 1122100 591300 398200	478 1237 2660 3505 10930	476 1320 3066 4569 15974	2.51% 6.49% 13.95% 18.38% 57.31%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79% 62.20%	
目別	总人数 0		死亡 0 3 14	0.00% 0.03% 0.13%	0.00% 0.03% 0.13%	0.00% -13.25% -6.33%	40-49 50-59 60-69 70-79	1160300 1191300 1122100 591300	478 1237 2660 3505	476 1320 3066 4569	2.51% 6.49% 13.95% 18.38%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79%	
且别	总人数 0 129224 337189 689741	死亡 0 3 14 53	死亡 0 3 14 52	0.00% 0.03% 0.13% 0.48%	0.00% 0.03% 0.13% 0.48%	0.00% -13.25% -6.33% -1.95%	40-49 50-59 60-69 70-79 80+	1160300 1191300 1122100 591300 398200	478 1237 2660 3505 10930	476 1320 3066 4569 15974	2.51% 6.49% 13.95% 18.38% 57.31%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79% 62.20%	
且别	总人数 0 129224 337189	死亡 0 3 14	死亡 0 3 14	0.00% 0.03% 0.13%	0.00% 0.03% 0.13%	0.00% -13.25% -6.33%	40-49 50-59 60-69 70-79 80+	1160300 1191300 1122100 591300 398200	478 1237 2660 3505 10930	476 1320 3066 4569 15974	2.51% 6.49% 13.95% 18.38% 57.31%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79% 62.20%	
到别	总人数 0 129224 337189 689741	死亡 0 3 14 53	死亡 0 3 14 52	0.00% 0.03% 0.13% 0.48%	0.00% 0.03% 0.13% 0.48%	0.00% -13.25% -6.33% -1.95%	40-49 50-59 60-69 70-79 80+ 总数	1160300 1191300 1122100 591300 398200 7403100	478 1237 2660 3505 10930 19072	476 1320 3066 4569 15974 25684	2.51% 6.49% 13.95% 18.38% 57.31% 100.00%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79% 62.20% 100.00%	
别	总人数 0 129224 337189 689741 975992	死亡 0 3 14 53 136	死亡 0 3 14 52 125	0.00% 0.03% 0.13% 0.48% 1.22%	0.00% 0.03% 0.13% 0.48% 1.15%	0.00% -13.25% -6.33% -1.95% -8.09%	40-49 50-59 60-69 70-79 80+ 息数	1160300 1191300 1122100 591300 398200 7403100	478 1237 2660 3505 10930 19072	476 1320 3066 4569 15974 25684	2.51% 6.49% 13.95% 18.38% 57.31% 100.00%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79% 62.20% 100.00%	
且别	总人数 0 129224 337189 689741 975992 1061199	死亡 0 3 14 53 136 437	死亡 0 3 14 52 125 398	0.00% 0.03% 0.13% 0.48% 1.22% 3.92%	0.00% 0.03% 0.13% 0.48% 1.15% 3.69%	0.00% -13.25% -6.33% -1.95% -8.09% -8.91%	40-49 50-59 60-69 70-79 80+ 息数	1160300 1191300 1122100 591300 398200 7403100	478 1237 2660 3505 10930 19072	476 1320 3066 4569 15974 25684	2.51% 6.49% 13.95% 18.38% 57.31% 100.00%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79% 62.20% 100.00%	
目 别	总人数 0 129224 337189 689741 975992 1061199 1049916	死亡 0 3 14 53 136 437 1090	死亡 0 3 14 52 125 398 1014	0.00% 0.03% 0.13% 0.48% 1.22% 3.92% 9.78%	0.00% 0.03% 0.13% 0.48% 1.15% 3.69% 9.40%	0.00% -13.25% -6.33% -1.95% -8.09% -8.91% -7.02%	40-49 50-59 60-69 70-79 80+ 息数	1160300 1191300 1122100 591300 398200 7403100	478 1237 2660 3505 10930 19072	476 1320 3066 4569 15974 25684	2.51% 6.49% 13.95% 18.38% 57.31% 100.00%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79% 62.20% 100.00%	
自 别	总人数 0 129224 337189 689741 975992 1061199 1049916 876038	死亡 0 3 14 53 136 437 1090 2076	死亡 0 3 14 52 125 398 1014	0.00% 0.03% 0.13% 0.48% 1.22% 3.92% 9.78% 18.62%	0.00% 0.03% 0.13% 0.48% 1.15% 3.69% 9.40% 18.08%	0.00% -13.25% -6.33% -1.95% -8.09% -8.91% -7.02% -6.03%	40-49 50-59 60-69 70-79 80+ 总数	1160300 1191300 1122100 591300 398200 7403100	478 1237 2660 3505 10930 19072 在两个	476 1320 3066 4569 15974 25684	2.51% 6.49% 13.95% 18.38% 57.31% 100.00%	1.85% 5.14% 11.94% 17.79% 62.20% 100.00%	

當然,很多人肯定還會想到,關於疫苗接種問題上,還存在另外一個"對撞因子",就是"疫苗接種意願",它和"身體健康程度"以及"接種率"同時都有關係。簡單地說,就是身體越差,越有基礎病的人,就越是"不願意"去接種疫苗,而這些人以老年為多。這樣一來,就會造成一個"自我選擇"的偏差,導致老年人更多地不去接種,最後造成疫情中的死亡率偏高。

無疑,這也是一個問題,不過,從目前的資料看來,自我選擇也許會導致疫苗的效率被高估(比如說"疫苗香港"甚至出現了負數的超額死亡,這很可能是因為健康人群自我選擇導致的,而並非完全是疫苗本身的作用)。但是,它似乎並沒有造成總體上的年齡偏差。簡單地說,如果身體虛弱的老人不願意去接種疫苗,那麼,身體虛弱的年輕人也會做出同樣的選擇,而他們之間的比例仍然是"自然"的。關於疫苗的問題,我們以後有機會再來談。

總之,由於辛普森悖論的存在,我們在分析資料的時候,時刻需要留意,是否其中存在著潛在的 "對撞因子"?否則,光是單看整體的數字,得出的結論很可能會南轅北轍。

注1: 人口數字和疫苗接種情況分別來自香港政府網站上的人口報告和"新冠死亡個案報告初步資料分析"文件。但是,後者關於疫苗接種的詳細資料最早只能追溯到4月21日,無法反應疫情初起時的狀態(疫情爆發後,香港的疫苗接種也迎來了一輪高峰,所以如今的數字要遠高於當初)。加上之前提到過的,由於接種數字當中還包括在香港工作的非本地居民等,導致有些年齡段的接種數甚至大於總人口。為此,我們對這些資料進行了一些處理,降低總接種人口的比例,對於某些年齡段

還要乘上0.98-0.99不等的係數,使得未接種人數不至於是負數。總而言之,這裡的資料儘量試圖 還原二月底時的疫苗接種狀態。

注2:模型採用的估算方法,跟我們在上海案例中用的辦法是類似的。在估算超額死亡率時同樣如此,就是根據陽性人數每日的變化,畫出一條"陽性活躍曲線",然後將這條曲線對時間做積分,求出其佔"全民總時間"的比例。這樣就可以知道所有的陽性人口在活躍期間"應該"正常死亡多少人,以便和實際報告死亡數對比。

當然,香港的情況稍微有些不同。第一,港府判斷死亡人數的標準是"新冠檢測陽性後28天",只要在這個期間死亡的都算。所以我們應該畫的是"28天內陽性活躍曲線",而不是"每日活躍"。第二,港府至今僅報告了117萬個陽性病例,但因為香港從未進行過全民核酸篩查,疫情高峰起來之後更是乾脆放棄了嚴格的檢測,所以這個數字很明顯是大大低估的。事實上,早在3月22日,港大的報告就認為當時至少已經感染了400萬人。

由於缺乏可靠的檢測資料,我們只能根據各種其他資訊,對模型進行調整和測試,以擬合實際發生的情況。就目前使用的參數來說,它顯示至今為止,香港總共感染病毒人口已高達550萬之多,幾乎已經快要達到群體免疫閾值(這也就是為什麼香港疫情如今大大放緩的原因)。根據該模型,全香港從年初1月1日至5月14日,"本該"死亡19072人,而實際死亡25684人,"多死"了6612人,期間超額了34%。

有人可能會質疑模型的精準度,但是,模型給出的數字本身有多精準,在這裡並不重要,只是用來舉例而已。實際上,超額死亡率肯定是一個定值,所以就算有誤差,相差的無非就是一個比例。這最多影響具體的數字,而並不影響文中的結論,也就是超額死亡率的分佈,在"接種疫苗"和"未接種"兩個分組當中,並不和年齡分佈高度相關。